

**INSTITUT TEKNOLOGI NASIONAL MALANG
FAKULTAS TEKNOLOGI INDUSTRI
JURUSAN TEKNIK ELEKTRO
KONSENTRASI TEKNIK ENERGI LISTRIK (S-1)**



SKRIPSI

**ANALISIS KOMITMENT UNIT PEMBANGKIT TERMAL DENGAN
METODE KOMBINASI EVOLUTIONARY PROGRAMMING DAN TABU
SEARCH PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA-BALI**

Disusun oleh;
ANTONI ANDI CHAROLI
99.12.143

DESEMBER 2005



LEMBAR PERSETUJUAN

**ANALISIS KOMITMENT UNIT PEMBANGKIT TERMAL DENGAN
METODE KOMBINASI EVOLUTIONARY PROGRAMMING DAN TABU
SEARCH PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA-BALI**

SKRIPSI

*Disusun Guna Melengkapi dan Memenuhi Syarat-Syarat
Guna Mencapai Gelar Sarjana Teknik*

Disusun Oleh :

**ANTONI ANDI CHAROLI
NIM. 99.12.143**

**Mengetahui,
Ketua Jurusan Teknik Elektro**


Ir.F Yudi Limpraptono, MT
NIP.103 950 0274

**Menyetujui,
Dosen Pembimbing**


Ir.H. Almizan Abdullah, MSEE
NIP.130 990 0208

**KONSENTRASI TEKNIK ENERGI LISTRIK
JURUSAN TEKNIK ELEKTRO
FAKULTAS TEKNOLOGI INDUSTRI
INSTITUT TEKNOLOGI NASIONAL MALANG**

ABSTRAKSI

ANALISIS KOMITMEN UNIT PEMBANGKIT TERMAL DENGAN METODE KOMBINASI EVOLUTIONARY PROGRAMMING DAN TABU SEARCH PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA-BALI

(Antoni Andi Charoli, Nim. 99.12.143, Teknik Elektro Energi Listrik S-1)
(Dosen Pembimbing : Ir.H Almizan Abdullah,MSEE)

Kata Kunci: *Evolutionary Programming, Tabu Search*, Komitmen Unit, Optimasi Biaya Pembangkitan.

Skripsi ini merepresentasikan sebuah penyelesaian masalah komitmen unit menggunakan metode kombinasi *Evolutionary Programming, Tabu Search*. Objek dari skripsi ini adalah untuk mencari penjadwalan yang optimal dari unit-unit pembangkit yang terinterkoneksi dalam system sehingga diinginkan total biaya operasi dapat diminimalisasi dan mencari penjadwalan komitmen unit yang optima untuk jam berikutnya. Metode *Evolutionary Programming* merupakan sebuah teknik optimasi global untuk menyelesaikan masalah komitmen unit, operasi dalam sebuah system, dimana desainnya dengan melakukan pengkodean pada penjadwalan operasi dari unit-unit pembangkit dengan memperhatikan kendala *minimum up/down time*. Penjadwalan komitmen unit dikodekan sebagai sebuah symbol *string* yang membentuk sebuah *chromosome*. Sebuah populasi awal dari solusi *parent* dihangkitkan secara acak, dimana penjadwalan dibentuk dengan meng-*commit* semua unit semua unit menurut *initial status*. disini, *parent* yang dihasilkan dari sebuah set awal penentuan solusi telah disesuaikan dengan kebutuhan. Kemudian dilakukan penjadwalan kembali secara acak yang dilakukan dengan tetap memperhatikan kendala *minimum up/down time*, dan metode *Tabu Search* akan memperbaiki status yang diberikan yang digunakan untuk menghindari jebakan optimum lokal dengan menggunakan struktur memori yang membolehkan kembali ke solusi sebelumnya(*backtracking*). Solusi yang terbaik akan diseleksi dengan menggunakan *Evolutionary Strategy*. Analisa dilakukan dengan bantuan program komputer dengan menggunakan bahasa pemrograman Delphi versi 7.0 dan diterapkan pada PT. PJB dengan jumlah unit pembangkit 37 unit pembangkit termal. Hasil perhitungan ditunjukkan dengan melakukan perbandingan besarnya penghematan total biaya pembangkitan antara PT. Pembangkitan Jawa Bali dengan metode kombinasi *Evolutionary Programming, Tabu Search* pada tanggal 27 juli 2005 sebesar 18 %, pada tanggal 30 Juli 2005 sebesar 20 %, pada tanggal 31 juli 2005 sebesar 21 %. Besarnya waktu eksekusi kurang dari 7 menit sehingga metode kombinasi *Evolutionary Programming, Tabu Search* dapat diterapkan untuk menyelesaikan masalah komitmen unit.

KATA PENGANTAR

Dengan rahmat Allah SWT, penulis mengucapkan syukur kehadiran-Nya atas karunia yang dilimpahkan serta menghaturkan sholawat serta salam selalu dilimpahkan kepada nabi besar Muhammad SAW sehingga dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul **“ANALISIS KOMITMENT UNIT PEMBANGKIT TERMAL DENGAN METODE KOMBINASI EVOLUTIONARY PROGRAMMING DAN TABU SEARCH PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA-BALI”**.

Skripsi ini bertujuan untuk memenuhi kurikulum akademik yang harus ditempuh oleh setiap mahasiswa ITN Malang dalam menempuh sekaligus mengakhiri pendidikan pada jenjang S-1 pada Jurusan Teknik Elektro Konsentrasi Teknik Energi Listrik. Saya menyadari bahwa skripsi ini masih jauh dari kesempurnaan, karena itu saran dan kritik membangun sangat saya harapkan.

Atas segala bimbingan, pengarahan dan bantuan yang diberikan, sehingga tersusun skripsi ini, maka penulis menyampaikan terima kasih kepada;

1. Bapak Dr. Ir. Abraham Lomi, MSEE, selaku Rektor ITN Malang.
 2. Bapak Ir. F Yudi Limpraptono, MT, selaku Kepala Jurusan Teknik Elektro ITN Malang.
 3. Bapak Ir. H. Almizan Abdullah, MSEE, selaku Dosen Pembimbing.
 4. Bapak – bapak karyawan bagian personalia dan lapangan di PT. Pembangkitan Jawa-Bali.
-

5. Semua pihak yang telah memberikan bantuan kepada penulis dalam penyusunan skripsi ini yang tidak dapat penulis sebutkan satu per satu

Akhirnya saya mengharapkan skripsi ini berguna dan bermanfaat bagi rekan mahasiswa khususnya Jurusan Teknik Elektro.

Malang, September 2005

Penyusun

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

First of all I would like to say Alhamdulillah Robbil' alamiin to Allah S.W.T. for the opportunity given to me to finish this thesis. Besides, I would like to dedicate this thesis to my beloved father and mother.....

Second I always mention prophet of Muhammad in each, every my prayer because he have guided our to step go to truth and respect endless heaven him

Third, this Skripsi dedicate to my Mother and Father which always pray me, giving its affection for me to go to of my aspiration.

All my family, my wife, and all side which have supported good me of items and also prayer.

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

THANKS FOR.....

Bapak Ir. H. Almikan Abdullah, *M.Pd* makasih atas nasihat-nasihat, masukan-masukan, dan bimbingannya baik sebagai dosen Wali maupun sebagai Dosen Pembimbing. Makasih juga atas Ilmu pengetahuan yang bapak berikan pada saya mudah-mudahan selalu diberikan kesehatan jasmani maupun rohani oleh Tuhan Y.M.E.

Bapak dan ibu dosen *SEN MALLANG* khususnya Teknik Elektro Energi Listrik mudah-mudahan selalu diberikan kesehatan jasmani maupun rohani oleh Tuhan Y.M.E.

Buat Mas Ugro, makasih ya....mas atas bantuannya buat program Delfi...friendship for you...

Ahh feary ingkatan 99 yang gak bisa aku sebutin ulu-ulu makasih banyak atas bantuannya...

Damel rencang rencang kos-kosan sumbawati 229 B yang gak bias disebut disini jang marah ya....ulu mas urapien *THANKS FOR ALL...*

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

SPECIAL THANKS FOR

Tuk temen temen kontrakan JL Gajayana gang I 739 jj ono Nanang alias gondrong ending lolos lee...sakno mbok pakmu nek ngopeni ojo mung turaturu wae, gaawe Jipang, Gentho, Mas Mbah sing sregep nek garap skripsi ojo pulus asa.semangat!!!!, diaturaken kagem pak lek Kuennnthiütttt...gek endang ajekne jurnal teko ieee, nyonya thit..wis ngenteni lho.. kagem mas cuueeepoxxx, mengong, karo gundol wulong nek sregep nek kuliah ojo titip absent alias TA wae...buat Risky jangan lupa sepuluh menit lagi.. n Kipunxx jo mbok tiru sing elek elek teko kakanganmu yo...

Dik Neni, Dik Reni n Farida nek sekolah sing sregep ojo mung miderrrrr wae...n ojo manja wis gede wong wis ngerti gendha'an jek manja wae..

Tuk IFAFANGKOE tersayang tunggulah diriku ini, jangan kau lepaskan diriku dari pelukanmu yang hangat, kan.. kubawa dirimu menuju singgahsana sehari yang penuh keindahan, kebahagiaan, dan semerbak bunga musim semi...

DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL	i
LEMBAR PERSETUJUAN.....	ii
ABSTRAKSI	iii
KATA PENGANTAR.....	iv
DAFTAR ISI	vi
DAFTAR GAMBAR.....	ix
DAFTAR TABEL	xi
DAFTAR GRAFIK.....	xii
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Tujuan	4
1.4. Batasan Masalah	4
1.5. Metodologi Pemecahan Masalah	5
1.6. Sistematika Pembahasan	6
1.7. Kontribusi Penelitian	7
BAB II Teori Komitmen Unit, <i>Economic Dispatch</i>, Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search.....	8
2.1 Sistem Tenaga Listrik	8
2.2 Karakteristik Pembangkit Tenaga Listrik	11
2.2.1 Karakteristik Masukan Keluaran	12
2.2.2 Karakteristik Laju Pertambahan Bahan Bakar.....	13
2.3 Komitmen Unit	14
2.3.1 Kendala Komitmen Unit.....	16
2.3.2 Biaya Start Up.....	18
2.3.3 Kendala Bahan Bakar	19
2.3.4 Biaya Bahan Bakar	19
2.3.5 Fungsi Objektif dan Kendala Komitmen Unit.....	20

2.4 Pembebanan Ekonomis Pembangkit Listrik	21
2.5 Metode <i>Tabu Search</i>	25
2.5.1 Komponen Utama <i>Tabu Search</i>	26
2.5.2 Kriteria Penghentian	30
2.5.3 Algoritma <i>Tabu Search</i>	30
2.5.4 Pembangkitan Solusi Trial	31
2.5.5 Pembangkitan Solusi Awal	34
2.5.6 Tipe Daftar Tabu Untuk UCP	35
2.5.7 Pendekatan Yang berbeda dari Daftar Tabu Untuk UCP	35
2.6 Teori <i>Evolutionary Programming</i>	39
2.6.1 Prosedur <i>Evolutionary Programming</i>	39
2.6.2 Skema <i>Evolutionary Programming</i>	41
2.6.3 <i>Evolutionary Programming</i> Untuk Masalak Komitmen Unit	46
2.7 Metode <i>Evolutionary Strategy</i>	51
2.7.1 Parameter <i>Evolutionary Strategy</i>	53
2.7.2 Mekanisme <i>Evolutionary Strategy</i>	54
2.7.3 Algoritma <i>Evolutionary Strategy</i>	59
2.8 Metode Kombinasi <i>Evolutionary Programming - Tabu Search</i>	61
2.8.1 Mekanisme Perbaikan	65
2.8.2 Pembentukan Individu Baru	65
BAB III PENERAPAN METODE EVOLUTIONARY PROGRAMMING –	
 TABU SEARCH PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA BALI	70
3.1 Pendahuluan	70
3.2 Data Unit Pembangkit Termal	70
3.3 Aplikasi Metode Kombinasi <i>Evolutionary Programming - Tabu Search</i>	74
3.4 Beban Sistem	76
3.5 Validasi Program	77
BAB IV ANALISA DATA DENGAN METODE KOMBINASI EP – TS	79
4.1 Program Komputer metode Kombinasi EP-TS	79
4.2 Algoritma Program	79
4.3 Flowchart Metode Kombinasi <i>Evolutionary Programming - Tabu Search</i>	84

4.4 Uji Validasi	90
4.5 Hasil Perhitungan Dan Analisa Data	98
BAB V KESIMPULAN DAN SARAN	116
5.1. Kesimpulan	116
5.2. Saran	118
DAFTAR PUSTAKA	120
LAMPIRAN	

DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1. Elemen Pokok Sistem Tenaga Listrik	9
Gambar 2.2. Unit BoilerTurbin Generator.....	12
Gambar 2.3. Kurva Karakteristik <i>Input-Output</i> Pembangkit Thermal	13
Gambar 2.4. Kurva Karakteristik <i>Heat-Rate</i> Unit Pembangkit	14
Gambar 2.5. N Unit Pembangkit Thermal Melayani Beban P_{ij}	22
Gambar 2.6. Aturan Yang Berlaku Untuk Memperoleh Solusi Trial Untu T_{up}	31
Gambar 2.7. Aturan Yang Berlaku Untuk Memperoleh Solusi Trial Untu T_{down}	32
Gambar 2.8. Daftar Tabu	37
Gambar 2.9. Skema Tabu Search.....	39
Gambar 2.10. Strng Kromosom	40
Gambar 2.11. Skema <i>Evolutionary Programming</i>	43
Gambar 2.12. Flowchart <i>Evolutionary Programming</i>	44
Gambar 2.13. Pengkodean <i>Evolutionary Programming</i>	47
Gambar 2.14. Pencarian Memutar	49
Gambar 2.15. Representasi String Dari Kandidat.....	50
Gambar 2.16. Intermediate Recobination	57
Gambar 2.17. Flowchart Evolutionary Strategy	60
Gambar 2.18. Skema Metode Kombinasi <i>Evolutionary Programming - Tabu Search</i>	63
Gambar 4.1. Tampilan Metode Kombinasi <i>Evolutionary Programming -</i> <i>Tabu Search</i>	92
Gambar 4.2. Tampilan Data Validasi	92
Gambar 4.3. Data generator Unyuk Validasi	93
Gambar 4.4. Data Pembebanan Untuk Validasi	93
Gambar 4.5. Tampilan Parameter Untuk Validasi.....	94
Gambar 4.6. Hasil Perhitungan Penjadwalan Unit Pembangkit Menurut Program.....	95
Gambar 4.7. Hasil Validasi Program Terhadap Jurnal	96
Gambar 4.8. Kurva Biaya Operasional Hasil Validasi Terhadap Jurnal	97
Gambar 4.9. Data Generator Tanggal 27 Juli 2005	103

Gambar 4.10. Hasil Perhitungan Optimasi Tanggal 27 Juli 2005	103
Gambar 4.11. Kurva Hasil Perhitungan Optimasi Tanggal 27 Juli 2005	104
Gambar 4.12. Data Generator Tanggal 30 Juli 2005	106
Gambar 4.13. Hasil Perhitungan Optimasi Tanggal 30 Juli 2005	106
Gambar 4.14. Kurva Hasil Perhitungan Optimasi Tanggal 30 Juli 2005	107
Gambar 4.15. Data Generator Tanggal 31 Juli 2005	109
Gambar 4.16. Hasil Perhitungan Optimasi Tanggal 31 Juli 2005	109
Gambar 4.17. Kurva Hasil Perhitungan Optimasi Tanggal 31 Juli 2005.	110

DAFTAR TABEL

Tabel 3-1 Data Unit Termal Pada PT. Pembangkitan Jawa Bali	72
Tabel 3-2 Data Biaya dan Parameter Unit Pembangkit Termal Pada PT. PJB.....	73
Tabel 3-3 Data Beban	77
Tabel 4-1 Data Parameter 10 Unit Untuk Validasi.....	90
Tabel 4-2 Data beban Sistem Untuk Validasi.....	91
Tabel 4-3 Hasil Perhitungan Penjadwalan Unit Pembangkit Menurut Program	95
Tabel 4-4 Hasil Perhitungan Penjadwalan Unit Pembangkit Menurut Jurnal	96
Tabel 4-5 Kombinasi Unit Pembangkit Termal Pada PT. PJB tanggal 27 Juli 2005	99
Tabel 4-6 Kombinasi Unit Pembangkit Termal Pada PT. PJB tanggal 30 Juli 2005	100
Tabel 4-7 Kombinasi Unit Pembangkit Termal Pada PT. PJB tanggal 31 Juli 2005	101
Tabel 4-8 Kombinasi Unit Pembangkit Termal Dengan Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search tanggal 27 Juli 2005	102
Tabel 4-9 Kombinasi Unit Pembangkit Termal Dengan Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search tanggal 30 Juli 2005	105
Tabel 4-10 Kombinasi Unit Pembangkit Termal Dengan Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search tanggal 31 Juli 2005	108
Tabel 4-11 Perbandingan Biaya Operasional Per Jam PT. PJB dengan Metode Kombinasi EP-TS tanggal 27 Juli 2005	111
Tabel 4-12 Perbandingan Biaya Operasional Per Jam PT. PJB dengan Metode Kombinasi EP-TS tanggal 30 Juli 2005	112
Tabel 4-13 Perbandingan Biaya Operasional Per Jam PT. PJB dengan Metode Kombinasi EP-TS tanggal 31 Juli 2005	113
Tabel 4-14 Perbandingan Total Biaya Operasional Per Jam PT. PJB Dengan Metode Kombinasi EP-TS.....	114

DAFTAR GRAFIK

Grafik 4.1. Grafik Biaya PT. PJB dengan Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search tanggal 27 Juli 2005	115
Grafik 4.2. Grafik Biaya PT. PJB dengan Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search tanggal 30 Juli 2005	115
Grafik 4.3. Grafik Biaya PT. PJB dengan Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search tanggal 31 Juli 2005	116

BAB I

PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Perkembangan system tenaga listrik dari waktu ke waktu semakin meningkat seiring dengan kemajuan teknologi dan tingkat kesejahteraan hidup masyarakat yang membutuhkan pasokan energi listrik yang akan terus meningkat. Namun, mengingat penyediaan tenaga listrik membutuhkan teknologi yang relative canggih dan waktu pembangunan pusat tenaga listrik yang relative lama maka dapat difahami bila kebutuhan biaya pembangunan ketenagalistrikan sangat besar. Dari hal-hal tersebut diatas, maka PT. Pembangkitan Jawa Bali(PT. PJB) sebagai produsen tenaga listrik harus semakin efisien dan andal dalam melakukan operasional penyediaan tenaga listrik yang merupakan satu kesatuan yang terintegrasi antara pembangkit listrik, gardu induk(pusat beban) yang satu dengan lainnya dihubungkan dengan menggunakan jaringan tranmisi sehingga penyediaan tenaga listrik dapat berjalan lancar secara kontinyu sesuai dengan permintaan beban.

Penentuan komitmen unit yang efisien berperan penting dalam pengoperasian system tenaga listrik yang optimal, andal, dan ekonomis. Untuk mencapai hasil yang optimal, handal, dan ekonomis maka, perlu melakukan perencanaan penjadwalan unit pembangkit termal untuk memenuhi kebutuhan beban yang selalu berfluktuasi setiap waktu, yaitu dengan menentukan unit pembangkit mana yang harus dioperasikan untuk memenuhi kebutuhan beban dan unit mana yang tidak beroperasi/dimatikan. Hal ini dikarenakan biaya bahan bakar

pada umumnya merupakan biaya terbesar dalam pengoperasian unit pembangkit termal. Oleh karenanya diperlukan suatu cara untuk menghitung biaya bahan bakar yang diperlukan dalam pengoperasian system tenaga listrik untuk kurun waktu tertentu.

Beberapa hal yang perlu dicatat dalam melakukan perhitungan tersebut diatas adalah:

1. Perlu diingat adanya kendala-kendala atau syarat batas pembebanan minimum dan pembebanan maksimum untuk setiap unit pembangkit.
2. Perhitungan dilakukan mulai dari unit pembangkit terkecil sampai unit pembangkit terbesar dengan tetap memperhatikan *minimum up time* dan *minimum down time*.
3. Biaya *start up* dan biaya *shut down* dari unit pembangkit termal dapat ditambahkan setelah perhitungan biaya bahan bakar yang minimum sehingga didapatkan biaya total pembangkitan berdasarkan penjadwalan operasi unit pembangkit.

Metode dasar yang digunakan untuk menyelesaikan masalah komitmen unit antara lain adalah *metode skala prioritas*, *branch and bound*, *dynamic programming*, *genetic algorithm*, dan *lagrangian relaxation*. Sehingga dalam melakukan operasi komitmen unit melibatkan seleksi biaya *start up* yang paling ekonomis dan waktu *shut down* untuk penjadwalan unit pembangkit termal dengan menggunakan metode kombinasi evolutionary programming dan tabu search. Implementasi dari *evolutionary programming* digunakan sebagai masukan atau inputan dari metode tabu search. Metode tabu search berupaya untuk menghadapi bahaya pada optimum lokal dengan menggunakan struktur memori

yang melarang atau menghentikan gerakan tertentu yang akan kembali ke solusi yang telah digunakan atau solusi sebelumnya, karena algoritma ini dapat menyimpan informasi mengenai pergerakan berupa solusi-solusi terbaik untuk dimasukkan dalam daftar tabu(*tabu list*) yang digunakan untuk mencegah *hacktracking* atau kondisi dimana pergerakan menjauhi titik optimum global dan membimbing langkah agar selalu menuju kesuatu titik optimum global.

Metode ini mempunyai banyak keunggulan yang dapat diperoleh dalam penerapannya, diantaranya adalah untuk menghitung tabel penjadwalan operasi unit pembangkit, tidak perlu menyelesaikan persamaan koordinasi, sementara pada waktu yang bersamaan jumlah uji coba terhadap kombinasi terhadap unit pembangkit dapat berkurang, selain itu hasil yang didapatkan merupakan nilai dengan kondisi menjauhi titik optimum lokal dan menuju kesuatu titik optimum global.

Pada skripsi ini menyajikan metode kombinasi evolutionary programming dan tabu search untuk menyelesaikan masalah komitmen unit yang algoritma penyelesaiannya ditujukan pada system operasi yang didesain untuk menentukan penjadwalan operasi dari unit pembangkit.

1.2 Rumusan Masalah

Dalam mengoperasikan pusat-pusat pembangkit listrik, diharapkan adanya suatu optimalisasi dari biaya operasional pembangkit. Untuk itu diperlukan penentuan penjadwalan unit pembangkit yang ekonomis untuk dioperasikan. Salah satu metode yang akan dipakai adalah Metode kombinasi *evolutionary programming dan tabu search*.

Berdasarkan gambaran permasalahan tersebut maka skripsi ini diberi judul

**“ANALISIS KOMITMEN UNIT PEMBANGKIT TERMAL DENGAN
METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY PROGRAMMING* DAN *TABU
SEARCH* PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA BALI“**

1.3 Tujuan

Berdasarkan permasalahan yang telah dikemukakan diatas, maka skripsi ini bertujuan:

1. Untuk menentukan penjadwalan unit pembangkit termal yang akan melayani kebutuhan beban yang berubah tiap jamnya metode kombinasi *evolutionary programming dan tabu search*.
2. Untuk mengevaluasi dan mengoptimalkan biaya operasional system pada nilai minimum dengan menggunakan metode kombinasi *evolutionary programming dan tabu search*.
3. Untuk mendapatkan suatu perencanaan dan penjadwalan pembangkitan yang optimal, efisien, efektif, dan ekonomis baik pada komitmen unit skala kecil maupun komitmen unit skala besar.

1.4 Batasan Masalah

Skripsi ini akan dilakukan analisa tentang perencanaan komitmen unit menggunakan metode kombinasi *evolutionary programming dan tabu search* dengan mengambil sistem pembangkit tenaga listrik termal yang dimiliki oleh PT. Pembangkitan Jawa-Bali (PT.PJB) sebagai objek utama dalam penelitian. Pembahasan masalah dibatasi sebagai berikut :

- Tidak membahas masalah rugi-rugi saluran transmisi.
- Perhitungan dan analisa dilakukan dalam jangka waktu 3 hari pada PT. pembangkitan jawa bali(PT. PJB)
- Penjadwalan dilakukan dalam satu hari dalam jangka waktu 24 jam dengan range tiap jam pada periode studi tanggal 27, 30, dan 31Juli 2005
- Tidak membahas *combined cycle* pada PLTGU.
- Tidak membahas masalah biaya cadangan berputar (*spinning reserve*) dan hanya memperhatikan kendala batasan cadangan berputar.
- Tidak membahas unit hydro, karena memerlukan perhitungan yang terpisah dan menggunakan metode yang lain.
- Tidak membahas kendala tingkat kenaikan daya
- Tidak membahas kendala status harus operasi
- Pembahasan dititik beratkan pada segi ekonomis daripada segi teknis
- Untuk ST (*steam turbin*) pada *combined cycle*, diambil data parameter dari pola PLTGU CC-3.3.1 yang beroperasi.
- Tidak ada biaya *shutdown* unit.
- Data penawaran diambil data penawaran dari PT. PLN Pembangkitan Jawa Bali pada periode Agustus 2002.

1.5 Metode Pemecahan Masalah

Metodologi yang digunakan dalam pembahasan dilaksanakan dengan langkah-langkah sebagai berikut :

1. Studi literatur: berupa pengumpulan referensi metode evolutionary programming dan metode tabu search

2. Pengambilan data lapangan yang dipakai sebagai objek penelitian yaitu data bahan bakar, data pembebanan harian, data pembangkitan yang meliputi *minimum up time* dan *minimum down time*, *maksimum generation*($P_{\max}$) dan *minimum generation*($P_{\min}$), dan kapasitas daya terpasang dari unit pembangkit termal.
3. Pembuatan program menggunakan program Delphi 8.0
4. Validasi program menggunakan jurnal IEEE Transaction On Power System, yaitu **an evolutionary programming based tabu search method for Solving Unit Commitment Problem**, IEEE Trans. On Power System, Vol. 19, No. 1, Februari 2004.
5. Melakukan analisa data dan evaluasi sehingga dapat disimpulkan apakah metode ini efektif untuk menekan biaya operasi pembangkitan dan diterapkan dalam operasi pembangkitan PT. Pembangkitan Jawa Bali(PT. PJB)

1.6 Sistematika Pembahasan

Bab I : Pendahuluan

Dalam bab ini diuraikan latar belakang, rumusan masalah, tujuan, batasan masalah, metode pemecahan masalah, sistematika pembahasan, dan kontribusi.

Bab II : Landasan Teori

Dalam bab ini diuraikan tentang dasar komitmen unit, pembebanan ekonomis(*economic dispatch*), dan teori tentang metode Evolutionary Programming dan metode Tabu search

Bab III : Aplikasi Metode Kombinasi *Evolutionary Programming* dan metode *Tabu search* pada komitmen unit di PT. Pembangkitan Jawa Bali(PT. PJB)

Dalam bab ini diuraikan tentang penggunaan metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan metode *Tabu search* untuk menyelesaikan komitmen unit di PT. Pembangkitan Jawa Bali(PT. PJB)

Bab IV : Analisa Data dan Hasil Simulasi Program

Dalam bab ini diuraikan tentang seluruh hasil simulasi program untuk menyelesaikan masalah komitmen unit serta hasil perhitungan, analisa, dan evaluasi.

Bab V : Kesimpulan dan Saran

Diambil dari hasil analisa komitmen unit dalam sistem tenaga listrik

1.7 Kontribusi

Dengan adanya analisa ini nantinya diharapkan dapat memberikan alternatif terbaik dalam pemecahan permasalahan komitmen unit pembangkit thermal yang lebih mudah dengan waktu yang lebih singkat, sehingga kemungkinan dapat diaplikasikan dalam PT. Pembangkitan Jawa Bali(PT. PJB).

BAB II

TEORI KOMITMEN UNIT, ECONOMIC DISPATCH, DAN METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY PROGRAMMING* DAN *TABU SEARCH*

2.1 Sistem Tenaga Listrik^{[2][3][4][5]}

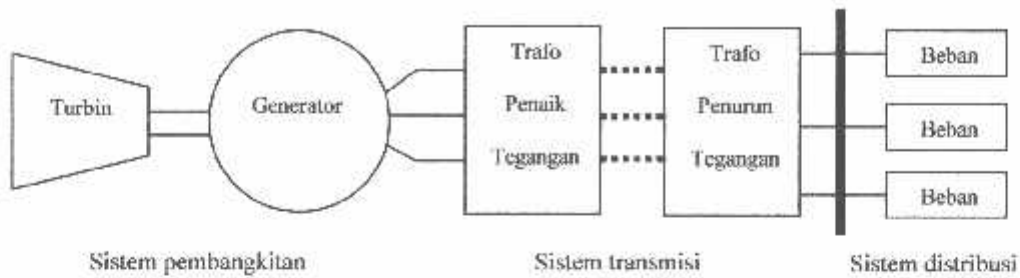
Karena berbagai persoalan teknis, tenaga listrik hanya dapat dibangkitkan pada lokasi tertentu. Mengingat pemakai tenaga listrik atau pelanggan listrik tersebar diberbagai tempat, maka penyaluran tenaga listrik dari pusat pembangkit tenaga listrik sampai ke pemakai atau pelanggan tenaga listrik memerlukan berbagai penanganan teknis.

Tenaga listrik dibangkitkan di pusat-pusat listrik seperti PLTA, PLTD, PLTU, PLTG, dan PLTGU, kemudian disalurkan melalui saluran transmisi setelah tegangan dinaikkan terlebih dahulu oleh Transformator penaik tegangan(Transformator *Step-up*) yang terdapat di pusat listrik.

Setelah tenaga listrik disalurkan melalui transmisi, maka sampailah tenaga listrik tersebut di Gardu Induk(GI) untuk kemudian tegangannya diturunkan oleh transformator penurun tegangan(Transformator *Step-down*) menjadi tegangan menengah atau jaringan distribusi primer. Tegangan menengah yang dipakai oleh PT, PLN (Persero) adalah 20 kV, 12 kV, 6 kV.

Jaringan setelah melalui atau keluar gardu induk umumnya disebut jaringan distribusi, sedangkan jaringan dari pusat pembangkit tenaga listrik dengan gardu induk disebut jaringan transmisi. Setelah melalui saluran distribusi primer, maka tenaga listrik kemudian diturunkan tegangannya oleh transformator distribusi

menjadi tegangan 380/220 Volt atau 220/127 Volt, dan baru kemudian disalurkan kepada konsumen.



GAMBAR 2.1 ELEMEN POKOK SISTEM TENAGA LISTRIK^[4]

Dari uraian yang disampaikan diatas kiranya dapat dimengerti bahwa besar kecilnya tenaga listrik ditentukan sepenuhnya oleh konsumen, yaitu tergantung bagaimana para pengguna atau konsumen tenaga listrik menggunakan peralatan listriknya, kemudian PT. PLN(Persero) harus mengimbangi kebutuhan tenaga listrik tersebut dalam arti selalu menyesuaikan daya listrik yang dibangkitkan dengan daya listrik yang dibutuhkan dari waktu ke waktu.

Untuk memenuhi kebutuhan tenaga listrik bagi para konsumen, diperlukan berbagai peralatan listrik. Berbagai peralatan listrik tersebut dihubungkan satu dengan yang lainnya secara keseluruhan membentuk suatu sistem tenaga listrik, sehingga sistem tenaga listrik yang dimaksud disini adalah sekumpulan pusat pembangkit tenaga listrik dan gardu induk yang satu dengan yang lainnya dihubungkan oleh jaringan transmisi sehingga merupakan sebuah kesatuan interkoneksi.

Karena daya listrik yang dibangkitkan harus sama dengan tenaga listrik yang dibutuhkan konsumen, maka dalam mengoperasikan sistem tenaga listrik dengan baik perlu adanya hal-hal sebagai berikut:

- a. Perencanaan operasi
- b. Pelaksanaan operasi
- c. Pengendalian operasi
- d. Analisa operasi

Operasi sistem tenaga listrik ini menyangkut biaya operasi yang besar, maka manajemen operasi sistem tenaga listrik harus memikirkan bagaimana menyediakan tenaga listrik yang seekonomis mungkin dengan tetap memperhatikan mutu dan keandalan. Sehingga hal-hal yang perlu diperhatikan dalam manajemen operasi sistem tenaga listrik adalah sebagai berikut:

- a. Perkiraan beban
- b. Syarat-syarat pemeliharaan peralatan
- c. Keandalan yang diinginkan
- d. Pengaturan dan penyaluran beban
- e. Proses produksi tenaga listrik yang ekonomis

Kelima hal diatas masih harus seringkali dikaji ulang terhadap berbagai kendala seperti:

- a. Aliran beban dalam jaringan
- b. Daya hubung singkat
- c. Gangguan yang sering kali menimpa peralatan
- d. Stabilitas sistem
- e. Penyediaan suku cadang dan dana

Dengan memperhatikan kendala-kendala diatas, maka seringkali harus dilakukan pengaturan kembali terhadap rencana pemeliharaan dan alokasi beban. Maka besar suatu sistem tenaga listrik, makin banyak unsure yang harus dikoordinasikan serta yang harus diamati. Sehingga perlu perencanaan, pelaksanaan, pengendalian, dan analisa operasi system tenaga listrik yang cermat.

2.2 Karakteristik Pembangkit Tenaga Listrik^[2]

Hal yang paling mendasar dalam optimasi ekonomi dari sebuah pembangkit listrik termal adalah dengan ditentukannya karakteristik masukan - keluaran (*input-output characteristic*) dari suatu pusat pembangkit tenaga listrik tersebut. Dalam mendefinisikan karakteristik masukan-keluaran, akan dibicarakan tentang masukan kotor (*gross input*) dan keluaran bersih (*net output*). Masukan kotor (*gross input*) pembangkit listrik termal menyatakan jumlah keseluruhan bahan bakar yang diperlukan, sedangkan keluaran bersih (*net output*) merupakan daya nyata (*real power*) yang dihasilkan generator.

Tipe sebuah pembangkit listrik termal dapat dilihat pada gambar 2.2 dibawah ini. Bagan tersebut terdiri atas sebuah boiler/ketel yang menghasilkan uap untuk menggerakkan turbin uap yang dikopel dengan sebuah generator listrik. Daya listrik yang dihasilkan tidak seluruhnya disalurkan ke sistem tetapi sebagian kecil dipakai untuk mengoperasikan peralatan-peralatan listrik yang terdapat pada puast pembangkit tenaga listrik tersebut, seperti boiler/ketel, pompa, kompresor, serta mencatu peralatan kontrol, komunikasi, penerangan, komputer, dan sebagainya.



GAMBAR 2.2 UNIT BOILER – TURBIN – GENERATOR^{13][4]}

2.2.1 Karakteristik Masukan-Keluaran^{12]}

Masukan sebuah pembangkit listrik termal umumnya dinyatakan sebagai banyaknya energi per satuan waktu dari bahan bakar yang diberikan ke boiler/ketel untuk menghasilkan daya listrik yang merupakan keluaran dari pusat pembangkit tenaga listrik tersebut. Hal tersebut diatas dapat dinyatakan sebagai:

$$F = H \times \$US/Btu \dots\dots\dots 2.1$$

Dimana : H : jumlah energi per satuan waktu[MBtu/hour]

F : jumlah harga bahan bakar per satuan waktu[\$US/hour]

\$US/Btu : harga bahan bakar per satuan energi yang dikandung bahan bakar

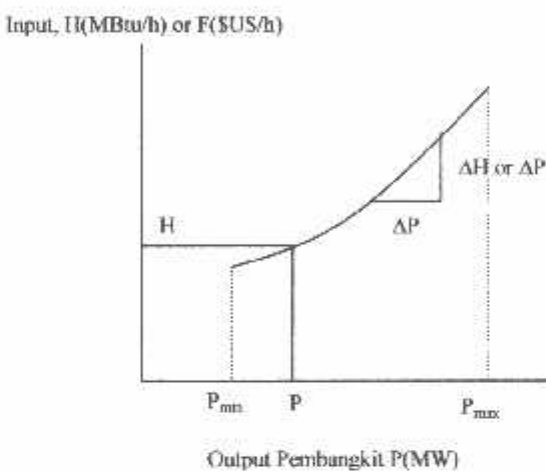
Sedangkan keluaran dari pembangkit listrik termal adalah daya nyata yang dihasilkan oleh generator listrik dikurangi dengan daya nyata yang dipakai oleh pusat listrik tersebut. Notasi yang umum dipakai adalah:

P dengan satuan MW

Jadi dapat disimpulkan bahwa masukan pusat listrik merupakan fungsi terhadap keluarannya, sehingga hubungan tersebut diatas dapat ditulis sebagai berikut:

$$H = f(P)[MBtu/hour] \text{ atau } F = f(P) [\$US/hour] \dots\dots\dots 2.2$$

Kurva dari karakteristik masukan-keluaran dari sebuah pembangkit listrik termal yang telah diidealkan dengan berpedoman atas dasar fungsi biaya bahan bakar($F = f(P)$ [\$US/hour]) ditunjukkan pada gambar 2.3. Masukan adalah sebagai ordinat, yang dinyatakan banyaknya energi yang diperlukan per satuan waktu[MBtu/h] atau besarnya biaya bahan bakar yang dikonsumsi per satuan waktu[\$US/h]. Keluaran adalah sebagai absisnya, yang menyatakan daya listrik[MW] yang dihasilkan untuk melayani beban sistem.



GAMBAR 2.3 KURVA KARATERISTIK INPUT-OUTPUT PEMBANGKIT TERMAL^[2]

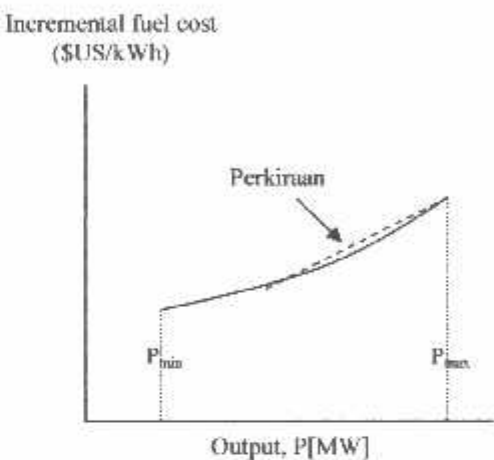
Data yang diperlukan untuk menggambarkan kurva karakteristik input-output pembangkit termal dapat diperoleh dari perhitungan pada saat perencanaan atau tes yang telah dilakukan terhadap unit pembangkit termal yang bersangkutan.

2.2.2 Karakteristik Laju Pertambahan Biaya Bahan Bakar^[2]

Karakteristik laju pertambahan biaya bahan bakar atau *Incremental Fuel Cost Characteristic* adalah turunan pertama dari fungsi biaya bahan bakar F [\$US/h] terhadap tingkat pembebanan P [MW] dari pusat pembangkit listrik yang

bersangkutan. Fungsi ini menunjukkan tingkat besarnya kenaikan atau penurunan biaya bahan bakar untuk setiap tingkat perubahan beban.

Fungsi biaya bahan bakar secara luas digunakan untuk menentukan pembebanan ekonomis(*economic dispatch*) dari setiap pembangkit listrik termal. Kurva laju pertambahan biaya bahan bakar yang telah diidealkan dari sebuah pembangkit listrik termal dapat dilihat pada gambar dibawah ini:



GAMBAR 2.4 KURVA KARATERISTIK LAJU PERTAMBAHAN BIAYA BAHAN BAKAR^[2]

2.3 Komitmen Unit^{[2][6]}

Dalam suatu siklus waktu, misalnya siklus harian yang terbagi dalam interval waktu 1 jam selama 24 jam, beban listrik dalam sistem tenaga selalu berubah. Operasi pusat-pusat pembangkit di dalam sistem tenaga harus selalu dikoordinasikan dalam pembagian pembebanan secara optimal atau ekonomis pada setiap perubahan beban dalam setiap interval waktu untuk siklus waktu tertentu. Oleh karena itu diperlukan penjadwalan operasi unit-unit pembangkit dalam melayani beban sistem selama periode waktu tertentu, atau dikenal dengan istilah komitmen unit.

Pada masalah komitmen unit diasumsikan ada sejumlah N unit pembangkit yang tersedia dan diopersikan untuk memenuhi permintaan beban, sehingga dapat disimpulkan bahwa bila tersedia N unit pembangkit yang diharapkan mencukupi permintaan beban, masalahnya adalah unit-unit pembangkit mana yang seharusnya dioperasikan dengan hasil seekonomis mungkin.

Beberapa metode yang digunakan dalam menyelesaikan masalah komitmen unit, antara lain:

- **Metode Lagrange Relaxation**

Pada penjadwalan unit pembangkit yang akan beroperasi tiap periode waktu dalam jam, pembagian bebannya harus dalam keadaan optimal atau seekonomis mungkin. Dari jumlah unit pembangkit yang banyak, maka untuk menentukan unit-unit mana yang harus beroperasi dan tidak beroperasi pada jam-jam tertentu. Penentuan unit-unit mana yang harus beroperasi dan tidak beroperasi dapat diperhitungkan dengan membuat kombinasi dari unit-unit yang ada dan berada pada keadaan operasi yang optimal, baru kemudian dipilih kombinasi unit-unit pembangkit mana yang termurah biaya operasinya.

Lagrange relaxation adalah Suatu metode yang didasarkan pada pendekatan optimasi ganda(dual optimization) yang berhubungan dengan pengali lagrange(lagrange multiplier), yang dapat dipakai untuk menentukan kombinasi yang paling optimal sehingga didapatkan biaya operasi suatu unit pembangkit yang paling ekonomis. Pengali lagrange digunakan pada persamaan batasan pembebanan dengan melalui proses subgradien sehingga dapat memaksimumkan nilai ganda(dual value).

Dalam penyelesaian atau solusi lagrange relaxation pada masalah komitmen unit, digunakan bentuk penguraian yang berlainan untuk memudahkan dalam memutuskan penjadwalan unit-unit pembangkit dalam horizon waktu perencanaan, kemudian tiap-tiap unit pembangkit ini dapat dikombinasikan apakah sudah memenuhi batasan yang diinginkan

- **Metode Priority list**

Merupakan metode yang membuat urutan prioritas dari unit pembangkit dari unit pembangkit yang mempunyai biaya pembangkitan terkecil sampai dengan unit pembangkit yang mempunyai biaya pembangkitan terbesar. Urutan prioritas tersebut dapat diperoleh dengan melakukan perhitungan berdasarkan besarnya biaya rata-rata beban penuh yang didasarkan pada pemakaian bahan bakar pada beban penuh dari tiap-tiap unit pembangkit yang mempunyai karakteristik sama.

- **Metode Dynamic Programming**

Merupakan teknik pencarian solusi yang optimal secara bertahap. Hasil dari tahap sebelumnya merupakan dasar untuk mencari solusi yang optimal pada tahap berikutnya. Implementasi dari metode *dynamic programming* sudah terbukti efektif dapat dilakukan untuk sistem dengan ukuran sedang, karena untuk sistem yang besar jumlah perhitungannya akan menjadi besar sekali.

2.3.1 Kendala-kendala komitmen unit^{[1][2][6]}

Dalam penyelesaian komitmen unit sangat tergantung dari kendala-kendala yang dimasukkan untuk memperoleh fungsi tujuan. Beberapa kendala

dapat ditempatkan pada permasalahan komitmen unit, karena setiap karakteristik sistem daya, pengumpulan daya, keandalan sistem, dan sebagainya dapat menimbulkan aturan yang berbeda dalam penjadwalan unit-unit pembangkit listrik. Penjadwalan unit-unit pembangkit sangat dipengaruhi oleh kemampuan pembangkit dan karakteristik beban. Pengoperasian unit-unit pembangkit untuk memenuhi kebutuhan beban sistem terdapat berbagai kendala yang merupakan syarat-syarat batas. Syarat-syarat batas(constraints) tersebut antara lain:

- Cadangan berputar(spining reserve)

Cadangan berputar merupakan cadangan daya yang harus diperhitungkan dari setiap unit-unit pembangkit yang beroperasi. Tujuan atau kegunaan dari cadangan berputar adalah apabila ada salah satu unit pembangkit mengalami kegagalan operasi, maka harus ada cukup cadangan daya untuk mengganti atau menutupi berkurangnya suplai daya pada periode waktu tertentu. Cadangan berputar dialokasikan menurut aturan yang telah ditetapkan besarnya, biasanya sekian persen(%) dari kebutuhan beban puncak. Umumnya cadangan berputar diperhitungkan untuk mampu mengganti apabila ada unit terbesar mengalami kegagalan operasi.

- Kendala-kendala unit termal

Unit-unit pembangkit termal dapat mengalami perubahan temperatur kerjanya setahap demi setahap, dan ini diterjemahkan dalam periode waktu dalam jam, dimana dibutuhkan energi untuk membawa unit tersebut on line atau beroperasi. Hal ini menyebabkan beberapa kendala-kendala antara lain:

1. Minimum up time

Minimum up time adalah interval waktu minimum, dimana suatu unit yang dihidupkan tidak boleh segera dimatikan kembali sebelum melewati batas waktu yang diijinkan.

2. Minimum down time

Minimum down time adalah interval waktu minimum, dimana suatu unit dimatikan tidak boleh segera dihidupkan kembali sebelum melewati batas waktu minimum yang diijinkan.

3. Status harus beroperasi

Beberapa unit pembangkit yang diberi status harus beroperasi beberapa kali dalam setahun yang tujuannya adalah untuk menstabilkan tegangan pada jaringan transmisi atau sebagai suplai daya diluar pemakaian sendiri.

4. Kendala pembangkit hidro

Biaya operasi pembangkit hidro lebih kecil dibandingkan pembangkitan termal karena pembangkit hidro tidak ada proses pembakaran. Dilain pihak pembangkitan hidro tergantung perubahan musim, sehingga merupakan kendala. Kendala hidro pada masalah komitmen unit tidak dapat dipisahkan dari unit hidro, tapi koordinasi hidrotermal dapat dipisahkan dari masalah komitmen unit

2.3.2 Biaya start up^{[2][6]}

Biaya start up adalah biaya yang diperlukan oleh pembangkit untuk start dari keadaan tidak beroperasi menjadi pembangkit beroperasi dan terhubung pada sistem tenaga listrik. Ada dua macam biaya start antara lain:

a. Biaya start saat kondisi dingin

Biaya start saat kondisi dingin terjadi pada saat pembangkit lepas dari sistem atau tidak beroperasi, sedangkan temperatur boiler dibiarkan turun dari temperatur kerjanya. Sehingga pada saat unit tersebut ingin kembali beroperasi perlu dilakukan pemanasan ulang atau kembali sampai temperatur operasi pada waktunya untuk penyalaan kembali yang telah terjadwalkan .

b. Biaya start saat kondisi panas

Biaya start saat kondisi panas terjadi bila suatu unit pembangkit dilepas dari sistem atau tidak beroperasi, temperatur boiler tetap dipertahankan pada temperatur kerja.

2.3.3 Kendala bahan bakar^[6]

Kendala bahan bakar terjadi, apabila dalam sistem terdapat unit-unit pembangkit yang memiliki bahan bakar dalam jumlah terbatas atau memerlukan bahan bakar dalam jumlah besar, sehingga perlu diperhatikan dalam komitmen unit.

2.3.4 Biaya bahan bakar^[6]

Biaya bahan bakar merupakan unsur biaya yang paling besar dan terpenting dalam operasi pembangkitan termal. Fungsi biaya bahan bakar untuk tiap unit pembangkit terhadap daya keluaran dinyatakan dalam bentuk fungsi kuadrat sebagai berikut:

$$F_i(P_{it}) = a_i + b_i P_{it} + c_i P_{it}^2 \dots\dots\dots 2.3$$

Dimana : a_i, b_i, c_i = konstanta persamaan dari unit ke-i

P_{it} = daya keluaran dari unit ke-i pada jam t

2.3.5 Fungsi Objektif dan Kendala Komitmen Unit^{[1][2]}

Sasaran dari masalah komitmen unit adalah meminimalkan biaya total operasi dalam penjadwalan unit pembangkit. Oleh karena itu, fungsi obyektif dinyatakan sebagai jumlah dari fungsi biaya bahan bakar dan biaya start up dari unit pembangkit, dapat dituliskan dengan :

$$F(P_{it}, U_{it}) = \sum_{t=1}^T \sum_{i=1}^N [F_i(P_{it}) + ST(1 - U_{i,t-1})] U_{it} \dots\dots\dots 2.4$$

$$\text{Dengan } F_i(P_{it}) = a_i + b_i P_{it} + c_i P_{it}^2$$

Dimana :

$F_i(P_{it})$ = fungsi biaya bahan bakar unit ke-i dengan a_i , b_i dan c_i adalah konstanta persamaan dari unit ke-i

P_{it} = Daya keluaran dari unit ke-i pada jam t

ST_i = Biaya start up dari unit ke-i

U_{it} = Status on atau off dari unit ke-i pada jam t, $U_{it} = 0$ ketika unit off dan $U_{it} = 1$ ketika unit on

N = Jumlah unit

T = Jumlah jam

Sehubungan dengan minimalisasi dari total biaya operasi, terdapat berbagai kendala atau syarat batas sebagai berikut :

a) Batas pembebanan

$$\sum_{i=1}^N P_{it} U_{it} = D_t \quad \text{untuk } t = 1, \dots, T \dots\dots\dots 2.5$$

Dimana : D_t = Kebutuhan beban pada jam t

b) Batasan cadangan berputar

$$\sum_{i=1}^N U_{it} P_i^{\max} \geq D_t + R_t \dots\dots\dots 2.6$$

Dimana : R_t = cadangan berputar pada jam t

c) Batasan pembangkitan

$$U_{it} P_i^{\min} \leq P_{it} \leq U_{it} P_i^{\max} \dots\dots\dots 2.7$$

untuk $i = 1, \dots, N$ dan $t = 1, \dots, T$

d) Minimum up time dan minimum down time

$$T_{on\ i} \geq T_{up\ i} \dots\dots\dots 2.8$$

$$T_{off\ i} \geq T_{down\ i}$$

Untuk $i = 1, \dots, N$ dan $t = 1, \dots, T$

Dimana : t_{up} = *Minimum up time*

t_{down} = *Minimum down time*

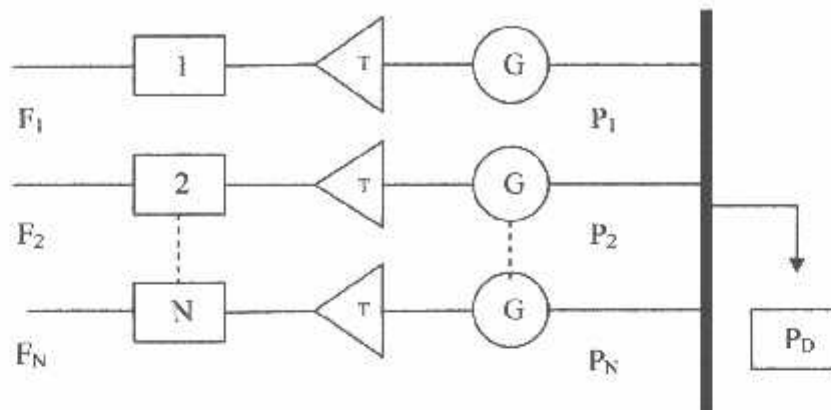
T_{on} = durasi waktu untuk unit i secara kontinyu beroperasi
(on)

T_{off} = durasi waktu untuk unit i secara kontinyu tidak
beroperasi (off)

2.4 Pembebanan Ekonomis Pembangkit Listrik^{[2][3][6]}

Pembebanan ekonomis atau *economic dispatch* adalah pembebanan pada pembangkit-pembangkit yang ada dalam sistem tenaga listrik, secara optimal dan ekonomis pada beban tertentu. Karena komponen terbesar dari biaya pembangkitan adalah biaya bahan bakar, maka pembebanan ekonomis dibatasi

pada biaya bahan bakar. Oleh karena itu dengan dilakukannya *economic dispatch* berarti pula didapat biaya bahan bakar pembangkitan yang paling murah.



GAMBAR. 2.5 N UNIT PEMBANGKIT THERMAL MELAYANI BEBAN P_D

Sistem tenaga listrik dengan mengabaikan rugi-rugi transmisi dapat dilihat pada gambar 2.5. Sistem ini memperlihatkan pembangkitan termal yang terdiri atas N buah unit yang dihubungkan pada sebuah bus bar untuk melayani total beban sebesar P_D . Masukan untuk setiap unit ke- i adalah F_i yang menyatakan tingkat biaya bahan bakar dari masing-masing unit, dan daya keluaran dari masing-masing unit P_i adalah daya listrik yang dibangkitkan oleh tiap-tiap unit.

Biaya total F_T yang ditanggung sistem adalah jumlah biaya dari tiap-tiap unit pembangkit. Dan batasan yang paling penting dari pengoperasian pembangkit termal tersebut adalah daya listrik yang dihasilkan harus sama dengan besarnya beban konsumen. Oleh karena setiap pembangkit tenaga listrik memikul beban yang selalu berubah setiap periode waktu tertentu, maka perhitungan pembebanan ekonomis dilakukan pada setiap harga beban tertentu. Jika ditinjau dari selang waktu yang cukup kecil dan dalam selang waktu tersebut beban sistem, rugi-rugi dalam sistem, dan juga rugi-rugi beban unit-unit pembangkit termal dianggap

konstan, maka biaya bahan bakar dalam selang waktu tersebut Δt adalah sebagai berikut:

$$F_{\Delta t} = \sum_{j=1}^{j=N} F_j(P_{Tj}) * \Delta t \dots\dots\dots 2.9$$

Dimana : $F_{\Delta t}$ = biaya bahan bakar dalam sistem selama selang waktu Δt

$F_j P_{Tj}$ = biaya bahan bakar unit termis ke-j per jam

P_{Tj} = beban unit termis ke-j

N = jumlah unit termal

j = indeks nomor unit pembangkit

Δt = selang waktu

Sistem tenaga listrik dengan mengabaikan rugi-rugi transmisi dapat dilihat pada gambar 2.5. Sistem ini memperlihatkan pembangkitan termal yang terdiri atas N buah unit yang dihubungkan pada sebuah bus bar untuk melayani total beban sebesar P_D . Masukan untuk setiap unit ke- i adalah F_i yang menyatakan tingkat biaya bahan bakar dari masing-masing unit, dan daya keluaran dari masing-masing unit P_i adalah daya listrik yang dibangkitkan oleh tiap-tiap unit. Biaya total F_T yang ditanggung sistem adalah jumlah biaya dari tiap-tiap unit pembangkit. Dan batasan yang paling penting dari pengoperasian pembangkit termal tersebut adalah daya listrik yang dihasilkan harus sama dengan besarnya beban konsumen.

Secara matematis pernyataan diatas dapat dinyatakan dengan persamaan berikut:

$$\begin{aligned} F_T &= F_1 + F_2 + \dots + F_N \\ &= \sum_{i=1}^N F_i(P_i) \dots\dots\dots 2.10 \end{aligned}$$

Dan daya listrik yang dihasilkan oleh setiap unit untuk melayani beban total adalah:

$$P_D = \sum_{i=1}^N P_i \dots\dots\dots 2.11$$

$$P_D - \sum_{i=1}^N P_i = \phi = 0 \dots\dots\dots 2.12$$

Dimana: P_D = kebutuhan beban
 P_i = jumlah daya yang dihasilkan.

Penyelesaian masalah optimasi ini dapat diselesaikan dengan metode yang menggunakan fungsi pengali lagrange:

$$\begin{aligned} \mathcal{L} &= F_T + \lambda \phi \\ \mathcal{L} &= \sum_{i=1}^N F_i(P_i) + \lambda(P_D - \sum_{i=1}^N P_i) \dots\dots\dots 2.13 \end{aligned}$$

Dimana : λ : pengali lagrange

Untuk mencari harga optimal dari fungsi lagrange terhadap P_i , dapat diperoleh dengan operasi gradien dari persamaan lagrange sama dengan nol.

$$\begin{aligned} \nabla \mathcal{L} &= 0 \\ \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial P_i} &= \frac{\partial F_i}{\partial P_i} + \lambda \left(\frac{\partial P_D}{\partial P_i} - \frac{\partial P_i}{\partial P_i} \right) = 0 \\ \frac{\partial F_i}{\partial P_i} + \lambda(0 - 1) &= 0 \\ \frac{\partial F_i}{\partial P_i} &= \lambda \dots\dots\dots 2.14 \end{aligned}$$

Persamaan diatas menunjukkan bahwa distribusi atau pembagian beban yang optimal terjadi apabila semua unit pembangkit beroperasi pada laju pertambahan

bahan bakar atau *Incremental Fuel Cost Characteristic* yang sama, ternyata nilainya sama dengan nilai λ . Kondisi optimal ini memerlukan persamaan-persamaan pembatas(constraints) agar keluaran(output) setiap unit pembangkit listrik harus lebih besar atau sama dengan keluaran minimum, lebih kecil atau sama dengan keluaran maksimum yang diijinkan.

Dari banyaknya N buah unit pembangkit listrik yang telah dibahas, maka dapat diambil kesimpulan sebagai berikut:

$$\frac{\partial F_i}{\partial P_i} = \lambda \quad \text{ada N buah persamaan}$$

$$P_{i \min} \leq P_i \leq P_{i \max} \quad \text{ada 2N buah pertidaksamaan}$$

$$P_D = \sum_{i=1}^N P_i \quad \text{ada 1 buah pembatas}$$

Batasan-batasan kesimpulan diatas dapat diperluas menjadi:

$$\frac{\partial F_i}{\partial P_i} = \lambda \quad \text{untuk } P_{i \min} \leq P_i \leq P_{i \max}$$

$$\frac{\partial F_i}{\partial P_i} \leq \lambda \quad \text{untuk } P_i = P_{i \max}$$

$$\frac{\partial F_i}{\partial P_i} \geq \lambda \quad \text{untuk } P_i = P_{i \min}$$

2.5 Metode Tabu Search^{[1][8][10]}

Tabu search adalah suatu metode optimasi yang didasarkan pada prinsip yang berasal dari proses biologi, yang menghindari jebakan optimum lokal dengan menggunakan struktur memori jangka pendek, solusi-solusi paling baik yang baru terbentuk dimasukkan dalam daftar tabu yang membolehkan kembali ke solusi sebelumnya (backtracking). Tabu search menggunakan sebuah prosedur

peningkatan iteratif yang dimulai dari sebuah solusi awal dan mencoba-coba beberapa solusi yang dilakukan secara acak untuk menentukan solusi yang paling baik.

Dalam algoritma *tabu search*, untuk memecahkan masalah optimasi kombinasi dari unit-unit pembangkit pada sistem tenaga listrik, ide dasarnya adalah untuk memilih solusi pada tingkat random atau acak dan kemudian memperoleh pendekatan terhadap solusi. Selama prosedur pencarian, solusi terbaik selalu disesuaikan dan disimpan sampai kriteria penghentian bisa terpenuhi.

2.5.1 Komponen Utama Tabu Search^{[11][8][10]}

Tabu search menggunakan sebuah prosedur peningkatan iteratif yang dimulai dari sebuah solusi awal dan mencoba-coba beberapa solusi yang dilakukan secara acak untuk menentukan solusi yang paling baik. *Tabu search* merupakan suatu prosedur optimasi yang kuat yang telah sukses dijalankan pada sebuah masalah optimasi kombinatorial.

Komponen utama dari algoritma tabu search adalah daftar tabu (*tabu list*) dan level aspirasi (*aspiration level*) yang dapat dijabarkan sebagai berikut:

1. Daftar tabu (*tabu list*)

Merupakan suatu daftar yang digunakan untuk menghindari kembalinya solusi ke optimum lokal yang baru saja dilakukan, perpindahan selanjutnya yang sudah ada seperti yang ada dalam daftar tabu yang telah ditetapkan untuk mencapai solusi yang optimal harus tidak diperbolehkan. Hal ini dapat dilakukan dengan melakukan penyimpanan terhadap perpindahan pada struktur data seperti panjang

struktur pertama yang disebut daftar tabu. Elemen-elemen daftar tabu ditentukan oleh besarnya solusi trial(coba-coba) yang telah dilakukan yang mana solusi baru yang terbentuk dimasukkan atau ditambahkan dibagian bawah dari daftar tabu dan solusi yang telah lama terbentuk dimasukkan atau ditambahkan ke bagian atas dari daftar tabu, sehingga dalam daftar tabu berisi tentang solusi-solusi terbaik yang dihasilkan dari solusi trial. Setelah solusi trial (coba-coba) dibangkitkan, maka solusi trial(coba-coba) dicek apakah ada dalam daftar tabu atau tidak ada. Jika tidak ada, maka ruang pencarian yang berhubungan akan dikurangi, begitu seterusnya. Pendekatan ini dimaksudkan untuk meningkatkan optimalitas lokal dengan strategi pelanggaran gerakan tertentu (atau secara luas dapat diartikan menghentikan). Tujuan dari klasifikasi tabu adalah untuk mencegah adanya siklus atau pengulangan pencarian solusi dengan cara atau jalan yang sama atau pernah digunakan.

Elemen-elemen *tabu list* ditentukan oleh sebuah fungsi yang menggunakan informasi historis dari proses pencarian, yaitu peningkatan iterasi sampai iterasi Z dimasa lalu, dimana Z adalah ukuran dari daftar tabu(*tabu list*), yang dapat ditetapkan atau bervariasi tergantung pada aplikasi pada tahap pencarian. Daftar tabu (*tabu list*) diperoleh dengan mencatat gerakan dalam urutan pembuatannya. Setiap waktu elemen baru ditambahkan pada bagian bawah daftar, elemen terlama dalam daftar akan dihilangkan di bagian atasnya.

Adapun filosofi dari pencarian dengan menggunakan daftar tabu (*tabu list*) bertujuan agar langkah pencarian solusi terbaik tidak terjebak dalam optimum lokal namun langkah pencarian dibimbing untuk selalu menuju ketitik optimum global dan mencegah terjadinya *backtracking* dimana suatu kondisi kembali kepada solusi yang pernah dilalui atau keadaan yang menjauhi titik optimum global. Hal ini dikarenakan pada sistem tabu search menggunakan memori jangka pendek yang mencatat atau merekam solusi-solusi terbaik yang pernah didapatkan untuk dimasukkan dalam daftar tabu (*tabu list*). Struktur memori mclarang atau menghentikan gerakan tertentu yang akan kembali ke solusi yang sebelumnya atau pernah digunakan.

Dimensi daftar tabu (*tabu list*) disebut dengan ukuran daftar tabu (*tabu list*). Jika ukurannya terlalu besar maka solusi dengan kualitas tinggi tidak dapat tercapai, sedangkan bila ukurannya terlalu kecil maka perputaran kembali bisa terjadi dalam proses pencarian dan proses ini sering kembali ke solusi yang baru saja dilakukan atau dikunjungi, sehinggaa pilihan dalam daftar tabu(*tabu list*) sangat penting. Secara empiris, ukuran daftar tabu(*tabu list*) harus tumbuh sesuai dengan ukuran masalah yang akan diselesaikan. Dalam skripsi ini, menggunakan daftar perpaduan yang dinamis yang berperan sebagai daftar tabu(*tabu list*), yang ukurannya adalah 10 untuk mencatat dan merekam solusi yang baru saja dilakukan. Hal ini berarti perpindahan akan disimpan dalam tabu untuk durasi waktu selama 10 perpindahan. Untuk perpindahan selanjutnya dicek apakah lebih baik dari yang ada

dalam daftar tabu(*tabu list*), dan jika lebih baik diambil dan dipilih dari daftar tabu(*tabu list*) yang terjelek dibuang dan apabila tidak proses kelanjutan.

2. Kriteria Aspirasi(*aspiration level*)

Merupakan masukan dalam daftar tabu yang berupa nilai tertentu sebagai fungsi evaluasi, oleh karena itu kriteria aspirasi digunakan untuk memungkinkan perpindahan tabu jika perpindahan tersebut dinilai memberikan solusi yang lebih baik. Dengan kata lain, kriteria aspirasi adalah untuk memungkinkan perpindahan tabu yang lebih baik dari perpindahan sebelumnya untuk diseleksi jika tingkat aspirasinya diperoleh dengan baik. Status tabu dari sebuah gerakan bukanlah absolut, tetapi dapat dilanggar jikan kondisi tertentu bisa dipenuhi, yang dinyatakan dengan level aspirasi(*aspiration level*). Jika kriteria aspirasi yang tepat terpenuhi maka gerakan dapat diterima meskipun berada dalam klasifikasi tabu. Intinya, kriteria aspirasi dimasukkan untuk meniadakan status tabu jika suatu gerakan “cukup baik” dengan pengertian menghasilkan solusi dengan fungsi objektif yang lebih baik dari pada solusi sebelumnya dengan gerakan yang sama. Akibatnya, level aspirasi(*aspiration level*) yang dihubungkan dengan setiap gerakan dalam daftar tabu adalah sama dengan nilai fungsi obyektif yang diperoleh ketika menjalankan gerakan. Efektifitas dalam penggunaan kriteria aspirasi adalah menambah sedikit fleksibilitas dalam *tabu search* dengan mengarahkan pencarian kepada gerakan yang atraktif.

2.5.2 Kriteria penghentian^[1]

Ada beberapa kondisi penghentian dari pencarian. Dalam hal ini, pencarian dihentikan jika dua kondisi berikut terpenuhi:

- Kendala batasan pembebanan telah tercapai.
- Kendala cadangan berputar bisa tercapai atau terpenuhi.

2.5.3 Algoritma Tabu Search Untuk Komitmen Unit^{[1][8][10]}

Dalam menggunakan algoritma *tabu search*, untuk memecahkan masalah optimasi kombinasi unit-unit pembangkit pada sistem tenaga listrik, ide dasarnya adalah untuk memilih solusi pada tingkat random atau acak dan kemudian memperoleh pendekatan terhadap solusi. Selama prosedur pencarian, solusi terbaik selalu disesuaikan dan disimpan sampai kriteria penghentian bisa dipenuhi.

Pada masalah komitmen unit, dua tipe variabel perlu ditentukan. Adapun variabel-variabel tersebut adalah status unit U_{it} menjadi variabel integer (0 atau 1) dan variabel daya keluaran P_{it} menjadi variabel berkelanjutan. Masalahnya dapat diuraikan menjadi dua submasalah, yaitu masalah optimasi kombinatorial dalam U_{it} dan masalah optimasi non linier dalam P_{it} . *Tabu search* digunakan untuk memecahkan masalah optimasi kombinatorial dan optimasi non linier dipecahkan dengan program kuadrat.

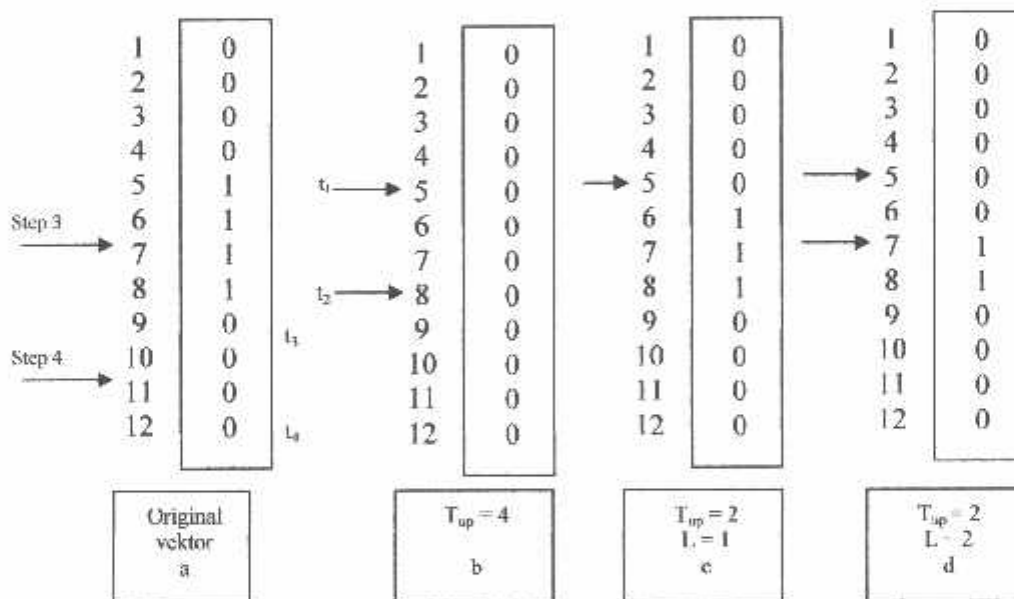
Algoritma *tabu search* yang telah ditentukan berisi tiga langkah:

1. menentukan solusi trial secara random
2. menghitung fungsi objektif dari solusi dengan memecahkan masalah economi dispatch

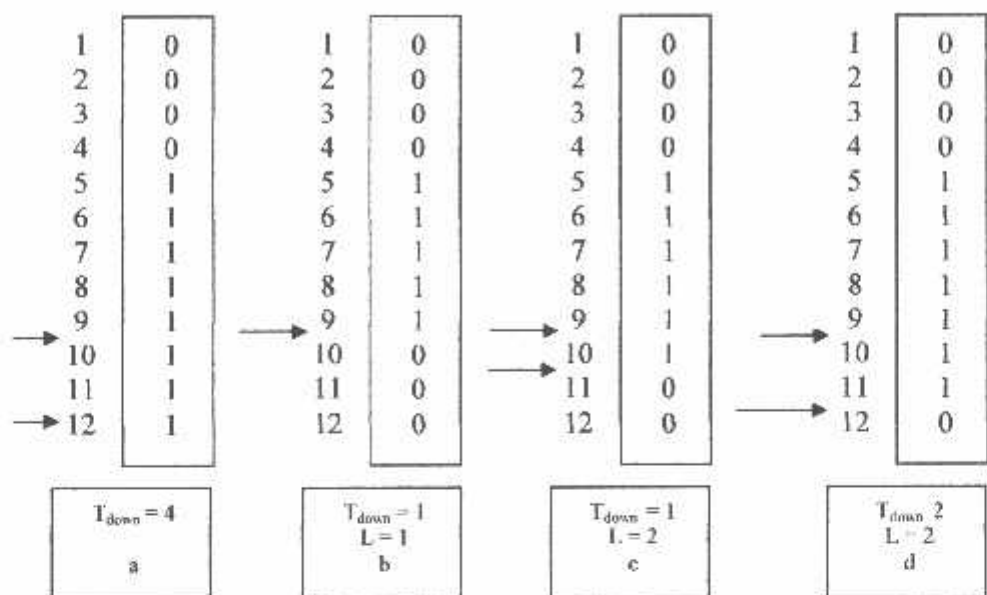
3. menggunakan prosedur tabu search untuk menerima atau menolak solusi yang telah ada.

2.5.4 Pembangkitan Solusi Trial^{[8][10]}

Tetangga harus dicari secara random atau acak, layak, dan memenuhi ruang solusi sebanyak mungkin. Yang dimaksud tetangga disini adalah solusi coba-coba yang dilakukan disekitar atau didaerah dekat solusi utama untuk mendapatkan solusi terbaik, dimana solusi tersebut tetap mengacu pada solusi utama yang telah dihasilkan sebelumnya dari solusi awal. Karena kendala-kendala dalam masalah komitmen unit bukan masalah yang mungkin. Kendala-kendala yang paling sulit adalah memenuhi batasan minimum up time dan minimum down time.



GAMBAR 2.6 ATURAN-ATURAN YANG DIBERLAKUKAN UNTUK MEMPEROLEH SUATU SOLUSI TRIAL SEBAGAI TETANGGA DARI SUATU SOLUSI YANG LAYAK



GAMBAR 2.7 ATURAN-ATURAN YANG DIBERLAKUKAN UNTUK MEMPEROLEH SUATU SOLUSI TRIAL SEBAGAI TETANGGA ADARI SUATU SOLUSI YANG LAYAK

Kontribusi utama dalam proses tersebut adalah implementasi aturan-aturan baru untuk memperoleh solusi-solusi yang layak secara random lebih tepat. Aturan-aturan yang digunakan untuk memperoleh solusi trial dari tetangga dari solusi yang layak yang ada akan digambarkan dengan menggunakan sebuah contoh. Dalam contoh pada gambar diatas, diasumsikan nilai $T = 12$, $MUT_i = 2$ atau 4 dan $MDT_i = 1$ atau 4.

Langkah 1: Tentukan secara acak unit i , $i \sim (1, N)$; dan satu jam t , $t \sim (1, T)$.

Gambar 2.6a menunjukkan status beberapa unit i dalam periode 12 jam. Unit ON antara periode 5 dan periode 8.

Langkah 2: Jika unit i pada jam t adalah ON (seperti pada 5,6,7, dan 8 pada gambar 2.6a), maka lanjutkan ke langkah 3 untuk mempelajari kondisi OFF pada jam t ini. Sebaliknya, jika unit i pada jam t adalah OFF (seperti pada 1, 2, 3, 4, 9, 10, 11, dan 12), maka lanjutkan ke langkah 4 untuk mempelajari kondisi ON pada waktu t ini.

Langkah 3: Perubahan unit i dari ON ke OFF

- Bergerak dari jam t mundur dan maju dalam waktunya, untuk menentukan panjang periode ON. Dalam contoh ini, jika $t = 6$, maka $T_{on} = 8 - 5 + 1 = 4$, dan unit adalah ON selama jam 5, 6, 7, 8.
- Jika $T_{on} = MUT$, maka unit ditetapkan dalam kondisi OFF di semua jam yang melibatkan T_{on} . Dalam contoh, jika $MUT = 4$ maka matikan unit ke OFF pada $t = 5, 6, 7, 8$ (Gambar 2.6b)
- Jika $T_{on} > MUT$, maka tetapkan $L \sim (1, T_{on} - MUT)$
- Matikan unit dalam kondisi OFF pada jam $t_1, t_1+1, \dots, t_1+L-1$. dimana t_1 adalah jam pertama saat unit dalam kondisi ON. Dalam contoh, jika MUT_i adalah 2, maka $L \sim (1, 2)$. Ada dua solusi yang memungkinkan disini yaitu, jika $L = 1$, maka unit menjadi OFF pada $t = 5$ (Gambar 2.6c) sedangkan jika $L = 2$ maka unit menjadi OFF pada $t = 5, 6$ (Gambar 2.6d).

Langkah 4: Perubahan unit dari OFF ke ON

- Bergerak dari jam t mundur dan maju dalam waktunya, untuk menentukan panjang periode OFF. Dalam contoh ini, jika $t = 10$, maka $T_{off} = 12 - 9 + 1 = 4$, dan unit adalah OFF selama jam 9,10, 11, dan 12.

- b. Jika $T_{off} = MDT$, maka unit ditetapkan dalam kondisi ON di semua jam yang melibatkan T_{off} . Dalam contoh, jika $MDT = 4$ maka matikan unit ke ON pada $t = 9, 10, 11$, dan 12 (Gambar 2.7a)
- c. Jika $T_{off} > MDT$, maka tetapkan $L \sim (1, T_{off} - MDT)$
- d. Tetapkan unit dalam kondisi ON pada jam $t_3, t_3+1, \dots, t_3+L - 1$. dimana t_3 adalah jam pertama saat unit dalam kondisi OFF. Dalam contoh, jika MDT adalah 2, maka $L \sim (1, 3)$. Ada tiga solusi yang memungkinkan disini yaitu, jika $L = 1$, maka unit menjadi ON pada $t = 9$ (Gambar 2.7b) sedangkan jika $L = 2$ maka unit menjadi ON pada $t = 9, 10$ (Gambar 2.7c); jika $L = 3$, unit berada dalam kondisi On pada $t = 9, 10, 11$ (Gambar 2.7d)

Langkah 5: Periksa cadangan berputar; periksa pemenuhan cadangan berputar untuk periode waktu unit berubah dalam langkah 3 dan langkah 4. Jika ini bisa memenuhi, maka solusi trialnya bisa digunakan, jika tidak memenuhi, maka kembali ke langkah 1.

2.5.5 Membangkitkan solusi awal^{[118][10]}

Metode tabu search membutuhkan sebuah penjadwalan awal yang mungkin, yang mana memenuhi semua batasan-batasan dari sistem dan unit-unit pembangkit. Penjadwalan ini dibangkitkan secara acak. Algoritma untuk menentukan solusi awal (*initial solution*) dapat digambarkan sebagai berikut:

Langkah 1: Tetapkan $U_{it} = V_{it} = P_{it} = 0$. tentukan $t = 1$

Langkah 2: Lakukan Proses berikut:

- a. Bangkitkan secara random sebuah unit i , $i \sim (1, N)$
- b. Jika unit i pada jam t adalah OFF ($U_{it} = 0$) maka lanjutkan ke langkah 3. jika tidak, lanjutkan ke langkah 2b untuk memilih unit yang lainnya.

Langkah 3: Mengikuti prosedur dalam langkah 4, pada paragraf/subbab 2.5.4, untuk melihat kemungkinan menjalankan unit ON mulai jam t

Langkah 4: Jika $t = T$, lanjutkan ke langkah 5, dan jika tidak, tetapkan $t = t + 1$ dan kembali ke langkah 2.

Langkah 5: Periksa batasan cadangan berputar pada semua jam. Ulangi langkah 2 dan langkah 3 untuk jam yang mana batasan tidak bisa dipenuhi.

2.5.6. Tipe Daftar Tabu Untuk UCP^{[8][10]}

Daftar tabu (*tabu list*) mencakup salah satu fungsi jangka pendek primer dari prosedur tabu search, yang mana hanya mencatat hanya Z gerakan terbaru, diman Z adalah ukuran dari daftar tabu (*tabu list*). Sebuah gerakan dalam masalah komitmen unit dikatakan sebagai sebuah perubahan unit ON ke OFF atau sebaliknya pada jam tertentu dalam penjadwalan waktu horison. Karena matrik solusi dari masalah komitmen unit adalah U dan P mempunyai ukuran yang besar ($T \times N$) diperlukan percobaan dan pengujian yang berbeda. Untuk menjelaskan atribut gerakan daftar tabu (*tabu list*) daripada mencatat matrik solusi secara keseluruhan. Dalam pelaksanaannya, daftar tabu (*tabu list*) dibuat terpisah untuk setiap unit pembangkit. daftar tabu (*tabu list*) unit pembangkit (GUTL) mempunyai dimensi $Z \times L$, dimana L adalah panjang atribut gerakan tercatat. Ada empat pendekatan untuk tipe daftar tabu (*tabu list*) untuk masalah komitmen unit.

2.5.7. Pendekatan Yang Berbeda Dari Daftar Tabu Untuk UCP^{[8][10]}

Dalam pelaksanaan algoritma tabu search untuk masalah komitmen unit, digunakan pendekatan daftar tabu (*tabu list*) berbeda untuk memperoleh yang lebih tepat (dalam ukuran fungsi biaya, kecepatan solusi, dan memori yang

dialokasikan). Dibawah ini akan dijelaskan setiap pendekatan dengan metode pelaksanaan dari pendekatan berbeda dari daftar tabu (*tabu list*).

Pendekatan 1

Pada pendekatan 1 ini, setiap GUTL adalah suatu rangkaian dimensi dengan panjang Z . Setiap data masukan berisi sebuah waktu yang telah ditetapkan sebelumnya untuk menghasilkan solusi coba-coba(trial) dari unit tanpa memperhatikan statusnya pada jam tersebut.

Pendekatan 2

GUTL dalam pendekatan ini adalah yang berdimensi $Z \times 2$. setiap data masukan berisi waktu yang bertepatan sebelumnya untuk menghasilkan solusi coba-coba(trial) untuk unit ini bukan menjadi status pada jam ini.

Pendekatan 3

Dalam hal ini, setiap GUTL berisi satu rangkaian dimensi berisi beberapa entri Z . Setiap data masukan berisi jumlah periode ON dari unit. Dalam menggunakan pendekatan ini pada gambar 2.6 gerakan tercatat adalah 4(jumlah dalam vektor)

Pendekatan 4

Dalam pendekatan ini, dilakukan pencatatan pada kondisi yang mana unit ditetapkan sebagai ON dan OFF selama horison waktu penjadwalan. Kondisi ini bisa berada dalam pasangan. Jika pasangan ON – OFF ini terjadi dalam waktu m selama horison waktu jadwal, maka GUTL akan mempunyai ukuran $Z \times (2m)$. Dalam menggunakan pendekatan ini kepada solusi yang ditetapkan pada gambar 2.6 dan 2.7, daftar tabu(*tabu list*) dari unit ini dapat dilihat pada gambar 2.8. daftar

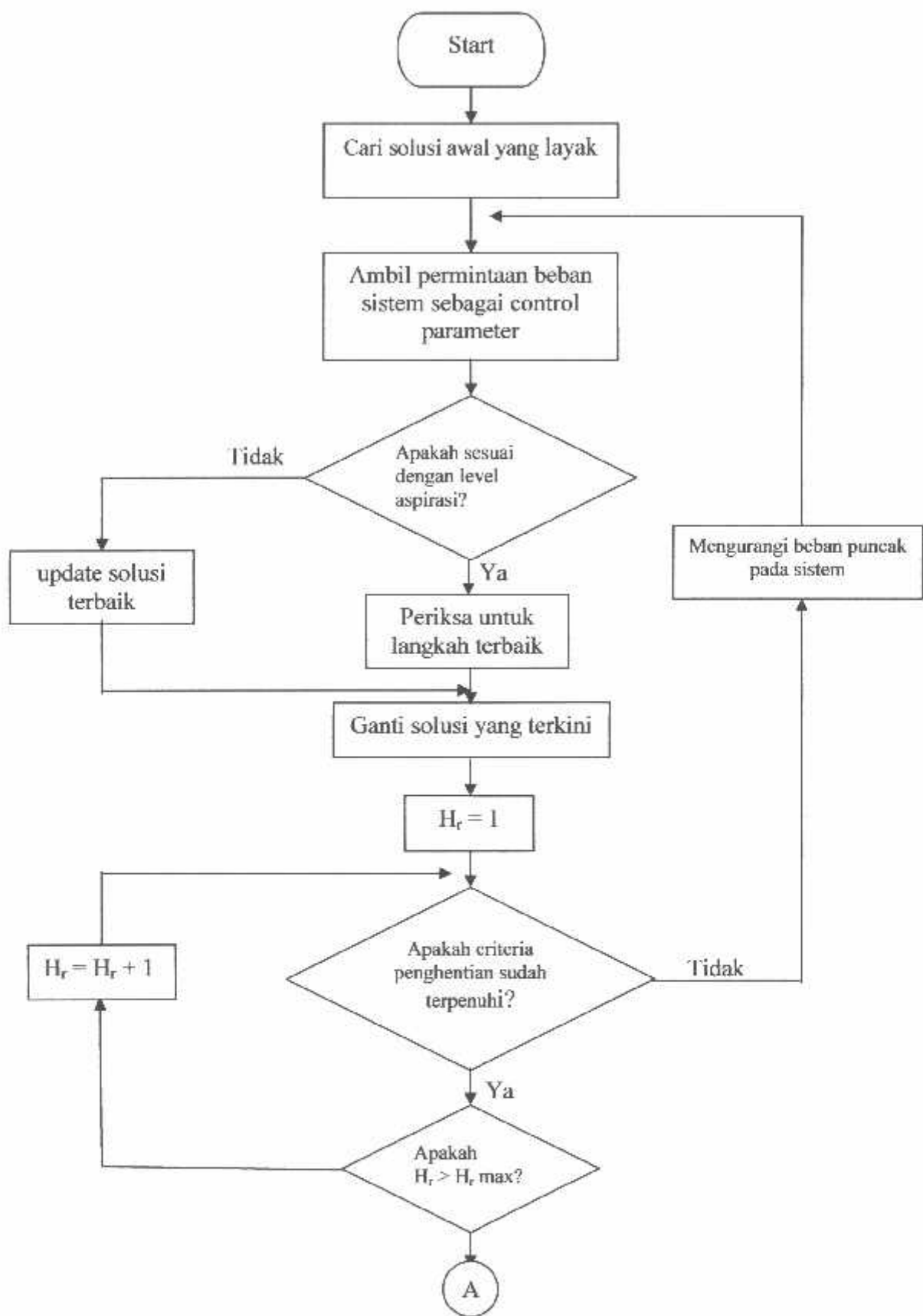
tabu(*tabu list*) dengan ukuran 8 (8 gerakan atau trial yang dicatat, dan $m = 1$) yang memperlihatkan start up dan shut down untuk setiap solusi trial.

	1	2	3	4	5	6	7	8
Start	5	0	6	7	5	5	5	5
Shut	9	0	9	9	1	11	11	12
	.	.	.	.	.	.	.	.

GAMBAR 2.8 DAFTAR TABU(*TABU LIST*) UNTUK SATU UNIT YANG BERHUBUNGAN DENGAN GAMBAR 2.6 DAN GAMBAR 2.7 DENGAN $Z = 8$, $M = 1$

Langkah kerja dari metode tabu search dapat dilihat pada bagan berikut:

1. Inisialisasi parameter
2. mencari solusi awal yang layak
3. Mengambil masukan permintaan beban sistem sebagai kontrol parameter
4. Memeriksa apakah sesuai dengan level aspirasi
 - Jika 'Ya' update ke solusi terbaik
 - Jika 'tidak' memeriksa untuk langkah/pergerakan terbaik
5. Mengganti dan menempatkan kembali solusi terkini dan terbaik.
6. Apakah criteria penghentian menempatkan kembali solusi yang terbaru dan terbaik
7. set $H_t = 1$ sudah terpenuhi. Jika "ya" lanjutkan ke langkah selanjutnya, bila "tidak" melakukan pengurangan permintaan atau masukan pada system dan kembali ke langkah 3
8. Apakah $H_t > H_t \text{ max}$. Jika "ya" lanjutkan ke langkah 10, jika "tidak" lanjutkan ke langkah 9
9. $H_t = H_t + 1$
10. Melakukan perhitungan untuk mendapatkan solusi yang optimal
11. Menghitung total biaya operasi
12. cetak hasil dan stop





GAMBAR 2.9 SKEMA *TABU SEARCH*

2.6 Teori *Evolutionary Programming*^{[1][7][11]}

Metode ini diperkenalkan oleh Lawrence J. fogel pada tahun 1960. Metode ini merupakan strategi optimasi yang meniru prinsip evolusi alam sebagai metode untuk memecahkan masalah optimasi parameter. Pada metode ini individu yang lebih kuat mempunyai kemungkinan untuk menjadi pemenang dan mempunyai kesempatan hidup lebih besar.

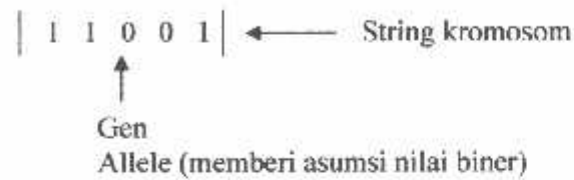
2.6.1 Prosedur *Evolutionary Programming*^{[1][7]}

Evolutionary programming merupakan strategi optimasi yang meniru prinsip evolusi alam sebagai metode untuk memecahkan masalah optimasi parameter dengan cara penyusunan populasi dari kandidat penyelesaian dari jumlah generasi. Pada prosedur metode evolutionary programming terdapat beberapa urutan langkah langkah kerja atau operasi, yaitu:

1. Pengkodean

Langkah pertama kali dilakukan dalam *evolutionary programming* adalah melakukan pengkodean atau representasi terhadap

permasalahan yang akan dilakukan. Secara umum evolutionary programming dibentuk oleh serangkaian kromosom yang ditandai dengan X_i dengan $i = 1, 2, \dots, N$. Setiap elemen dalam kromosom ini adalah variable string yang disebut gen yang berisi nilai-nilai atau allele. Variable ini dapat dibentuk dengan bilangan interger.



GAMBAR 2.10 STRING KROMOSOM BIT BINER

Selanjutnya beberapa kromosom dibentuk dan berkumpul membentuk populasi. Populasi ini adalah populasi awal bagi evolutionary programming untuk awal melakukan pencarian.

2. *Fitness Function*

Dalam evolutionary programming sebuah fungsi fitness $F(x)$ harus dirancang untuk masing-masing permasalahan yang akan diselesaikan. Dengan menggunakan kromosom tertentu fungsi objektif atau fungsi evaluasi akan mengevaluasi status masing-masing kromosom. Setiap gen X_i dipergunakan untuk menghitung $F_{k(x)}$ dengan $k = 1, 2, \dots, \text{popsize}$.

3. Mutasi

Operator mutasi dipergunakan untuk memodifikasi satu atau lebih gen dalam satu individu. Cara kerjanya dengan membangkitkan sebuah nilai random r_k dimana $k = 1, 2, \dots, \text{panjang kromosom}$. Proses mutasi dalam evolutionary programming menggunakan operator *gaussian mutation*, dimana setiap individu terpilih secara acak untuk mengalami

mutasi berdasarkan nomor acak Gaussian untuk menciptakan individu baru(offspring)

4. Seleksi

Masalah yang paling mendasar pada proses ini adalah bagaimana proses penyeleksian kromosom pada setiap populasi. Menurut teori Darwin, proses seleksi individu adalah: “individu terbaik akan tetap hidup dan akan menghasilkan keturunan”.

5. Kompetisi

Pada tahap kompetisi mekanisme seleksi dipakai untuk menghasilkan populasi yang layak. Setiap individu dalam populasi baik orang tua (parent) maupun anak (offspring) akan dikompetisi satu dengan yang lainnya. Kompetisi individu dengan lawannya didasarkan pada nilai fitness dari setiap individu tersebut. Agar proses kompetisi mencapai solusi yang optimal, maka terlebih dahulu ditetapkan peluang seleksi yang lebih besar dengan cara dirangking. Individu yang memenangkan kompetisi akan digunakan sebagai individu baru bagi pembangkitan selanjutnya

2.6.2 Skema *Evolutionary Programming*^{17)[11]}

Evolutionary Programming mencari solusi optimal dari proses optimasi dengan melakukan penyusunan kromosom – kromosom untuk membentuk sebuah individu kemudian berkumpul membentuk populasi dari kandidat penyelesaian dari jumlah generasi atau proses iterasi. Populasi yang baru dibentuk dari seluruh populasi yang ada menggunakan operator mutasi. Operator ini memberikan

gangguan pada masing-masing komponen dari tiap solusi dalam populasi secara random atau acak untuk memperoleh solusi baru.

Tingkat optimal dari masing-masing kandidat solusi yang baru terbentuk dihitung dengan menggunakan fungsi fitness, dimana dapat didefinisikan sebagai suatu fungsi biaya atau fungsi objektif dari persoalan yang akan diselesaikan.

Keseluruhan proses untuk mencari solusi yang optimal menggunakan skema kompetisi, masing-masing individu baik orang tua (parent) maupun anak (offspring) dalam populasi saling berkompetisi yang didasarkan pada besarnya nilai fitness pada masing-masing individu. Individu yang memenangkan kompetisi akan dijadikan hasil dari populasi yang akan digunakan untuk generasi selanjutnya. Pada tahap kompetisi berlaku, solusi yang lebih kuat dan lebih sehat menggantikan solusi yang lebih lemah sehingga solusi dari seluruh populasi ini disusun penyelesaian optimal secara global.

Teknik *Evolutionary Programming* seperti proses iterasi, dimana proses berhenti setelah mencapai kriteria penghentian yang telah ditetapkan atau ditentukan sebelumnya. Kriteria ini bekerja jika penyelesaian yang spesifik sudah tercapai dalam proses iterasi atau berhenti setelah solusi terbaik tidak berubah dalam beberapa generasi yang telah ditentukan. Skema dari *Evolutionary Programming* dapat dilihat pada gambar dibawah ini:



GAMBAR 2.11 SKEMA *EVOLUTIONARY PROGRAMMING*^[11]

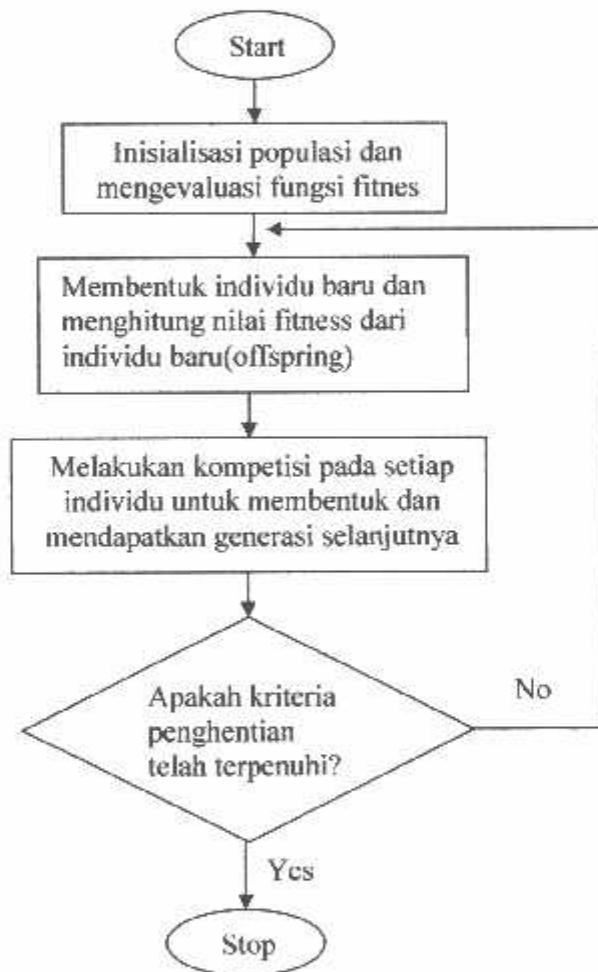
Skema diatas dapat diterangkan sebagai berikut:

1. Representasi vektor, nilai rel dari variabel yang diselesaikan dalam *Evolutionary Programming* direpresentasikan sebagai vektor p n -dimensi yang berhubungan dengan fungsi objektif. Masing-masing vektor p disusun sebagai individu dalam populasi.
2. Inisialisasi populasi dari individu asal dalam artian orang tua p_i , $i = 1, 2, \dots, N_p$ untuk diseleksi secara acak dari range yang layak pada masing-masing dimensi yang terdistribusi uniform.
3. Membangkitkan anak(offspring), jumlah dari offspring p_i , $i = 1, 2, \dots, N_p$ dibangkitkan dengan menggunakan operator gaussian mutation secara random variabel dengan mean nol atau standar deviasi untuk masing-masing komponen p_i , dimana setiap individu baik parent maupun offspring berada dalam kelompok seleksi.
4. kompetisi dan seleksi, masing-masing individu dalam kelompok seleksi harus berdasarkan $f(p_i)$ dan $f(p_i')$. N_p individu dengan nilai

fungsi terbaik yang mempunyai nilai minimum untuk proses minimasi diseleksi untuk membentuk *survivor set* untuk pengambilan keputusan dan digunakan sebagai individu asal untuk generasi selanjutnya.

5. Stopping rules, proses pembangkitan dan seleksi dengan nilai fungsi terbaik terus berlangsung sampai nilai fungsi itu tidak berubah sampai beberapa generasi atau nilai yang ditentukan sampai tercapai.

Dari skema *Evolutionari programming* diatas dapat dibuat langkah kerja dari metode *Evolutionari programming* sebagai berikut:



GAMBAR 2.12 FLOWCHART *EVOLUTIONARI PROGRAMMING*

Langkah-langkah utama algoritma penyelesaian metode evolutionary programming dapat diuraikan sebagai berikut:

1. Inisialisasi besarnya populasi dengan membentuk $s_i = S_i \sim U(a_k, b_k)^k$ dengan $i = 1, 2, \dots, m$, dimana S_i adalah sebuah vektor acak, s_i adalah hasil dari vektor acak, $U(a_k, b_k)^k$ adalah sebuah distribusi seragam yang berkisar antara (a_k, b_k) dalam bentuk dimensi k , dan m adalah jumlah orang tua (parent)
2. Untuk s_i , $i = 1, 2, \dots, m$, adalah membentuk besarnya nilai fitness dengan $\theta(s_i) = G(F(s_i), v_i)$, dimana v_i direpresentasikan sebagai perubahan penggantian secara acak dalam lingkup dari s_i , variasi acak yang dikenakan dalam evaluasi dari $F(s_i)$, atau memenuhi hubungan s_i lainnya. F adalah peta atau daerah fungsi fitness sesungguhnya dari s_i . $G(F(s_i), v_i)$ dideskripsikan sebagai besarnya fitness yang telah dijalankan.
3. untuk s_i , $i = 1, \dots, m$, diubah dan dipasang pada s_{i+m} yaitu

$$s_{i+m} = s_{ij} + N(0, \beta_j \theta(s_i) + z_j), j = 1, \dots, k$$
 $N(0, \beta_j \theta(s_i) + z_j)$ adalah representasi sebuah variabel acak Gaussian dengan merata μ dan varian σ^2 , β_j adalah konstanta kesebandingan dari besarnya $\theta(s_i)$ dengan besarnya $\beta x_{pi} = 0,2$ dan z_j adalah simpangan untuk menjamin jumlah minimum dari varian.
4. Untuk s_{i+m} , $i = 1, \dots, m$. Dibutuhkan untuk besarnya nilai fitness, yaitu:

$$\theta(s_{i+m}) = G(F(s_{i+m}), v_{i+m})$$

5. Untuk s_i , $i = 1, \dots, 2m$, adalah sebuah nilai w_i yang dihasilkan dengan menggunakan persamaan sebagai berikut:

$$W_i = \sum_{t=1}^c w_i^* \\ W_i^* = \begin{cases} 1 & \text{jika } \theta(s_i) \leq \theta(s_{i+m}) \\ 0 & \text{cara lainnya} \end{cases}$$

Dimana: c adalah jumlah kompetisi

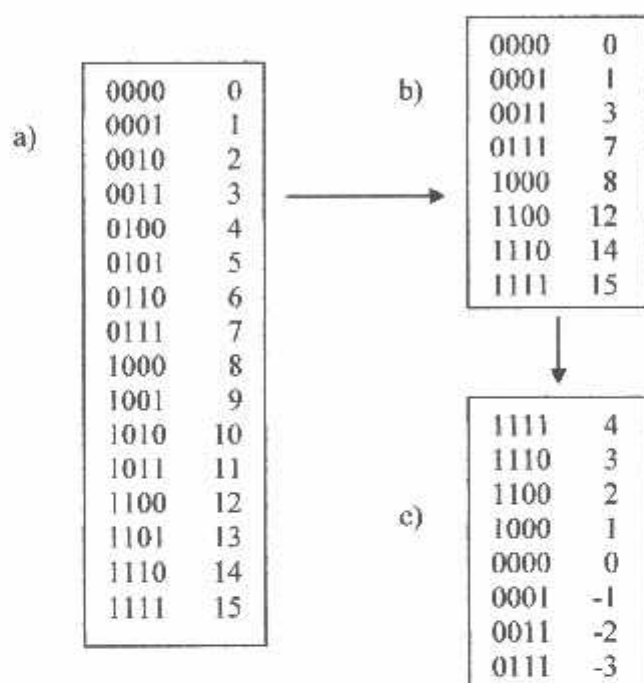
6. Solusi dari s_i dengan $i = 1, \dots, 2m$ adalah turunan yang bersesuaian dengan nilai w_i dengan acuan nilai aktual dari $\theta(s_i)$. Jika nilainya lebih besar dari solusi m mencapai nilai dari c . Nilai pertama solusi m adalah panjang salinan atau tiruan yang bersesuaian dengan nilai $\theta(s_i)$ untuk dasar dari generasi selanjutnya.
7. Proses kembali ke tahap 3 jika eksekusi waktu yang tersedia telah terlampaui.

2.6.3. Evolutionary Programming untuk Masalah Komitmen Unit^{[10][7][11]}

Pada dasarnya algoritma *Evolutionary programming* menggunakan pengkodean yang dilukiskan di bawah ini. Untuk mudahnya kita ambil contoh untuk N - unit pembangkit, dengan 24 jam waktu penjadwalan horison, dimana MUT sama dengan MDT , yaitu 4 jam untuk semua unit pembangkit. Untuk penjadwalan operasi suatu unit i seperti berikut, dimana “1” menunjukkan bahwa unit i beroperasi atau ON dan “0” menunjukkan bahwa unit i tidak beroperasi atau OFF.

Unit i [0000] [0001] [1111] [1111] [1110] [0000]
 Unit i [a_{i1}] [a_{i2}] [a_{i3}] [a_{i4}] [a_{i5}] [a_{i6}]

Peralihan antara penjadwalan 0 – 1 ke penjadwalan yang dikodekan ditunjukkan sebagai variabel state $[a_j]$ ($j = 1,2,3,\dots,6$, dimana j adalah indeks untuk periode diperpendek). Elemen-elemen ini menggunakan nilai integer seperti yang ditunjukkan pada gambar berikut:



GAMBAR 2.13 PENGKODEAN OPERASI UNIT ^[7]

Pengkodean dimulai dari sistem bit biner yang sederhana (gambar 2.13a). kemudian dilanjutkan dengan menghapus atau mengeliminasi kombinasi yang melanggar kendala *minimum down time* dan *minimum up time* untuk $p = 4$ jam waktu pembatasan (gambar 2.13b). Contohnya sebagai berikut, 0010 melanggar $MUT = 4$ dan 1001 melanggar $MDT = 4$. kombinasi selebihnya hanya disusun kembali menurut urutan angka jam-jam unit-unit i beroperasi atau ON yang dicakup dan tipe peralihan yang terlibat. Jadi walaupun “-2” dan “2” sebenarnya

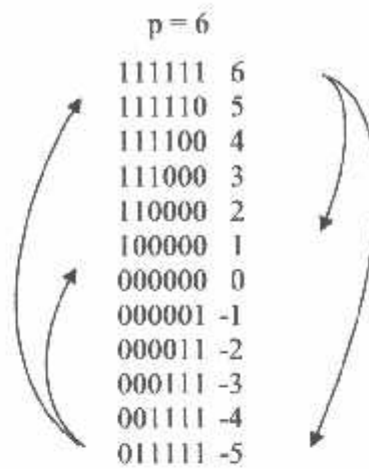
menunjukkan bahwa unit beroperasi selama 2 jam, pada kasus pertama unit i dipasang dalam kondisi ON (0011) sedangkan pada kasus kedua tindakan yang diperintahkan justru sebaliknya (1100) jadi dalam kondisi OFF (Gambar 2.13c)

Untuk sebuah unit pembangkit i atau sebuah grup dari unit pembangkit, dipilih sedemikian rupa sehingga $p \leq \min(\text{minimum up time, minimum down time})$; dengan $p \in \{2,3,4,6,8,12,24\}$ (untuk 24 jam)

Misalnya, jika besarnya *minimum up time* = 14 jam dan besarnya *minimum down time* = 7 jam, dan p harus dipilih pada $p \leq 7$. pada masalah penjadwalan suatu unit pembangkit i selama 24 jam dimana p harus merupakan pembagi dari 24, maka p bisa dipilih dari subset $\{2,3,4,6\}$. Misalkan dipilih $p = 6$, maka operasi penjadwalan dapat ditulis ulang sebagai berikut:

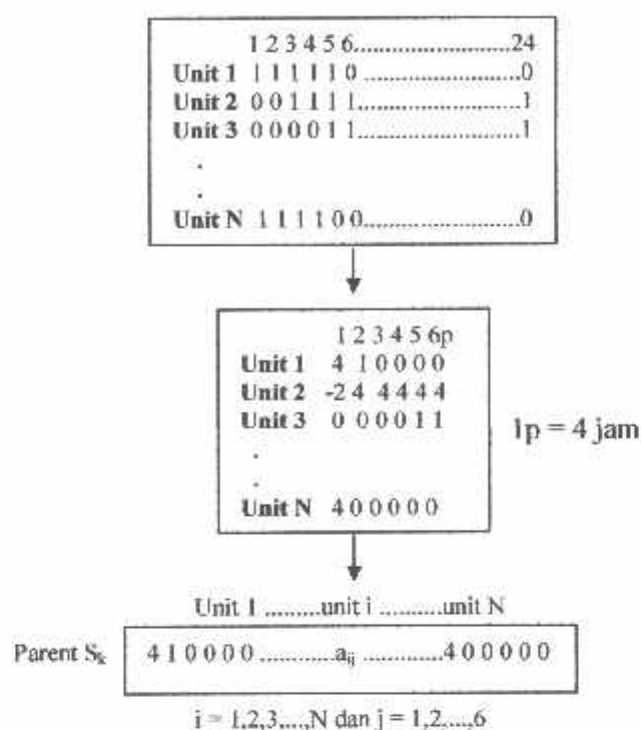
Unit i	[000000]	[011111]	[111111]	[100000]
		↓		
Unit i	[0]	[-5]	[6]	[1]

Dimana kode [0], [-5], [6], dan [1] adalah pengkodean yang menunjukkan bahwa unit beroperasi ON atau tidak beroperasi OFF. Selama pencarian, ketika $[a_{ij}]$ lebih besar dari [6] atau kurang dari [-5], maka dapat diset ulang pada [0], [-5], atau [6] jika tes kemungkinan terpenuhi maka bagan dapat dilihat pada gambar 2.14



GAMBAR 2.14 PENCARIAN MEMUTAR

Ketika kode-kode semacam itu telah menandai semua unit i , atau grup dalam unit i , penjadwalan disusun sebagai salah satu deretan bilangan bulat dan dipandang, dilakukan dan dipandang sebagai kandidat reproduksi parent S_k (orang tua S_k pada gambar 2.15). Sebuah populasi kandidat yang demikian menghasilkan hentuk dasar dari generasi-generasi berikutnya pada proses *Evolutionary Programming*.



Gambar 2.15 Representasi String Dari Kandidat^[7]

Dari gambar diatas dapat diimplementasikan langkah kerja dari *Evolutionary Programming* untuk menyelesaikan masalah komitmen unit mengikuti operasi-operasi sebagai berikut:

1. Masukkan populasi awal $p = (p_1, p_2, \dots, p_n)$ dengan $i = 1, 2, \dots, N_p$ seperti pada elemen dalam vektor yang telah ditentukan oleh $p_j \sim \text{acak} (p_{j \min}, p_{j \max})$ dengan $j = 1, 2, \dots, N$.
2. Menghitung semua fungsi objektif dan mencari nilai minimum dari fungsi objektif dengan fungsi fitness
3. Menciptakan atau membentuk anak (*offspring*) menggunakan beberapa tahap, yaitu:

- a. menghitung standar deviasi

$$\sigma_j = \beta \left(\frac{F_{Tj}}{\min(F_{Ti})} \right) (P_{I \max} - P_{I \min}), \text{ dengan besar } \beta = 0,2$$

- b. menambah variabel acak *gaussian* $N(0, \sigma_j^2)$ untuk semua tahapan dari variabel p_i untuk mendapatkan p_i'

4. Menghitung nilai N_p tiap individu dari $2N_p$ total tiap individu dari kedua p_i dan p_i' menggunakan tahap tahap untuk iterasi berikutnya, yaitu:

- a. mengevaluasi $r = (2N_p \text{ acak}(0,1) + 1)$
- b. Mengevaluasi vektor acak dengan $W_{pi} \text{ sum}(W_x)$, dimana $x = 1, 2, \dots, N_p$, $i = 1, 2, \dots, N_p$ sehingga $W_x = 1$ jika $F_{Tij} / (F_{Tij} + F_{Ti}) < \text{acak}(0,1)$ atau lainnya $W_x = 0$

5. W_{pi} diturunkan dengan setiap N_p pertama atau awal akan dirangking dan panjang salinan atau tiruan yang besesuaian dengan nilai $\theta(s_i)$ untuk dasar dari generasi selanjutnya.
6. Prosedur di atas akan diulang dari tahap 2 sampai jumlah seluruh unit-unit pembangkit N_m telah dicari seluruhnya.
7. Proses seleksi dilakukan dengan menggunakan *Evolutionary Strategy*.

2.7 Metode *Evolutionary Strategy*^{[7][9]}

Evolutionary strategy merupakan metode yang biasa digunakan untuk memecahkan suatu pencarian nilai dalam sebuah masalah optimasi. Metode ini didasarkan pada proses evolusi yang ada dalam makhluk hidup yaitu perkembangan generasi dalam sebuah populasi yang alami, secara lambat laun

mengikuti mekanisme alam, dimana individu yang lebih kuat memiliki kemungkinan untuk menjadi pemenang dan mempunyai kesempatan hidup yang lebih besar di dalam lingkungan yang kompetitif. *Evolutionary strategy* dapat digunakan untuk mencari solusi permasalahan-permasalahan dalam dunia nyata.

Evolutionary strategy ditemukan oleh Rechenberg pada tahun 1973 dengan seleksi (*selection*), mutasi (*mutation*), populasi (*population*) kemudian dikembangkan oleh Schwefel tahun 1981 yang memperkenalkan *recombination* dan populasi (*population*) individu lebih dari satu. Mereka kemudian menyajikan suatu perbandingan *Evolutionary Strategies* (ES) dengan teknik optimasi yang lebih tradisional.

Sebelum *Evolutionary strategy* dijalankan, maka sebuah kode yang sesuai (representasi) untuk persoalan harus dirancang. Titik solusi dalam ruang permasalahan dikodekan dalam bentuk kromosom/string yang terdiri dari komponen genetik terkecil yaitu gen. Pemakaian bilangan real (*floating point*) sebagai *allele* (nilai gen) memungkinkan penerapan operator *Evolutionary strategy* yaitu proses seleksi (*selection*), *recombination*, mutasi (*mutation*), dan kompetisi (*competition*) untuk menciptakan himpunan titik-titik solusi. Untuk memeriksa hasil optimasi, kita membutuhkan fungsi *fitness* yang menandakan gambaran hasil (*solution*) yang sudah dikodekan. Selama proses, induk harus digunakan untuk reproduksi, mutasi dan kompetisi untuk menciptakan keturunan (*offspring*).

2.7.1 Parameter *Evolutionary Strategy*^{[7][9]}

Terdapat beberapa parameter yang digunakan dalam *Evolutionary Strategy*. Parameter tersebut digunakan untuk melihat kompleksitas dari *Evolutionary Strategy*. Parameter yang digunakan tersebut adalah :

a. Jumlah Generasi (MAXGEN)

Merupakan jumlah perulangan (iterasi) dilakukannya rekombinasi dan seleksi. Jumlah generasi ini mempengaruhi kestabilan output dan lama iterasi (waktu proses ES). Jumlah generasi yang besar dapat mengarahkan kearah solusi yang optimal, namun akan membutuhkan waktu yang lama. Sedangkan jika jumlah generasinya terlalu sedikit maka solusi akan terjebak pada *local optimum solution*.

b. Ukuran Populasi (POPSIZE)

Ukuran populasi mempengaruhi kinerja dan efektifitas dari *Evolutionary Strategy*. Jika ukuran populasi kecil maka populasi tidak menyediakan cukup materi untuk mencakup ruang permasalahan, sehingga pada umumnya kinerja ES menjadi buruk. Dalam hal ini dibutuhkan ruang yang lebih besar untuk mempersentasikan keseluruhan ruang permasalahan. Selain itu penggunaan populasi yang besar dapat mencegah terjadinya konvergensi pada wilayah lokal.

c. Probabilitas Mutasi (P_m)

Mutasi digunakan untuk meningkatkan variasi populasi digunakan untuk menentukan tingkat mutasi yang terjadi, karena frekuensi terjadinya mutasi tersebut menjadi $P_m \times POPSIZE \times N$, dimana N adalah panjang struktur/gen dalam satu individu. Probabilitas mutasi yang rendah akan menyebabkan gen-gen

yang berpotensi tidak dicoba. Dan sebaliknya, tingkat mutasi yang tinggi akan menyebabkan keturunan akan semakin mirip dengan induknya. Dalam *Evolutionary Strategy* mutasi menjalankan aturan penting yaitu :

1. Mengganti gen-gen yang hilang sama proses seleksi.
2. Menyediakan gen-gen yang tidak muncul pada saat inisialisasi awal populasi.

d. Panjang Kromosom (*NVAR*)

Panjang kromosom berbeda-beda sesuai dengan model permasalahan. Titik solusi dalam ruang permasalahan dikodekan dalam bentuk kromosom/string yang terdiri dari komponen genetik terkecil yaitu gen. Pengkodean memakai *string* bilangan *real*.

2.7.2 Mekanisme *Evolutionary Strategy*^{[7][9]}

a. Pengkodean atau Representasi

Langkah pertama kali yang dilakukan dalam penggunaan *Evolutionary Strategy* adalah melakukan pengkodean atau representasi terhadap permasalahan yang akan dilakukan. Secara umum *Evolutionary Strategy* dibentuk oleh serangkaian kromosom yang ditandai dengan x_i ($i = 1, 2 \dots N$). Setiap elemen dalam kromosom ini adalah variabel string yang disebut gen, berisi nilai-nilai atau allele. Variabel-variabel ini dapat dinyatakan dalam bentuk bilangan real (*floating point*). Selanjutnya beberapa kromosom dibentuk dan berkumpul membentuk populasi. Populasi inilah populasi awal bagi *Evolutionary Strategy* untuk awal melakukan pencarian.

b. Fungsi *Fitness* (Fungsi Evaluasi)

Dalam *Evolutionary Strategy*, sebuah fungsi *fitness* $f(x)$ harus dirancang untuk masing-masing permasalahan yang akan diselesaikan. Dengan menggunakan kromosom tertentu, fungsi obyektif atau fungsi evaluasi akan mengevaluasi status masing-masing kromosom. Setiap gen x_i ($i = 1, 2, \dots, N$) dipergunakan untuk menghitung $f_k(x)$ ($k = 1, 2, \dots, \text{POPSIZE}$).

Pada permulaan optimasi, biasanya nilai *fitness* masing-masing individu masih mempunyai rentang yang lebar. Seiring dengan bertambah besar generasi, beberapa kromosom mendominasi populasi dan mengakibatkan rentang nilai *fitness* semakin kecil.

c. Seleksi

Masalah yang paling mendasar pada proses ini adalah bagaimana proses penyeleksiannya. Menurut teori Darwin proses seleksi individu adalah : "*individu terbaik akan tetap hidup dan menghasilkan keturunan*". Pada proses seleksi ini dapat menggunakan banyak metode seperti *roulette wheel selection*, *rank selection*, *elitesm* dan lain sebagainya. Adapun metode-metode seleksi dapat dijabarkan sebagai berikut:

- *Roulette Wheel Selection*

Dimana setiap individual memiliki harga *fitness* sehingga didapatkan probabilitas individual $(f(i) / \sum f(i))$ tersebut dikalikan pada populasi yang baru. Untuk individual yang memiliki probabilitas 20% untuk jumlah populasi 10 maka kemungkinan individual tersebut dapat terpilih sebanyak dua kali.

Adapun algoritma dari *roulette-wheel* adalah sebagai berikut :

1. Menjumlahkan fitness dari seluruh anggota populasi.
2. Membangkitkan nilai k , suatu nilai random antara 0 dan total fitnessnya.
3. Menjumlahkan fitness dari kromosom-kromosom dari populasi mulai 0 hingga total fitness lebih besar atau sama dengan nilai k lalu ambil kromosom tersebut.

- *Rank Selection*

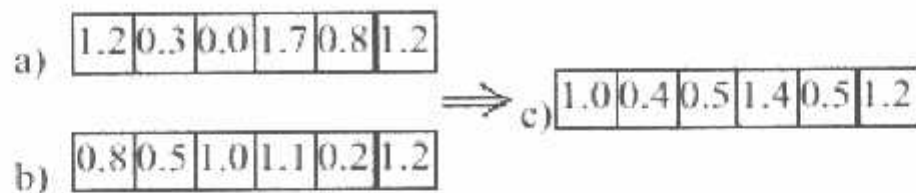
Apabila fitness yang dimiliki oleh suatu kromosom dalam populasi berbeda terlalu jauh dari kromosom lainnya maka hal ini dapat menjadi permasalahan. Misalnya bila kromosom terbaik mempunyai *fitness* yang menyebabkan besarnya tempat yang dimilikinya dalam *roulette wheel* sebesar 90% maka kromosom-kromosom yang lain akan mempunyai peluang yang terlalu kecil untuk diseleksi.

Rank selection pertama kali merangking populasi dan kemudian setiap kromosom diberi nilai *fitness* baru berdasarkan hasil rangking tersebut. Yang pertama akan mempunyai *fitness* 1, yang kedua akan mempunyai *fitness* 2 dan seterusnya sampai yang terakhir akan mempunyai *fitness* N . Dengan demikian semua kromosom akan mempunyai peluang untuk diseleksi..

d. *Recombination*

Evolutionary strategies setelah melakukan *initialization* dan *evaluation*, individual dipilih secara acak menjadi *parents*. Setelah melakukan seleksi *parent*

kemudian melakukan *Intermediate recombination*, dimana vector dari dua orang tua (*parent*) dirata-ratakan bersama-sama, unsur demi unsur, untuk membentuk suatu keturunan yang baru.



Gambar 2.15

*INTERMEDIATE RECOMBINATION DARI INDUK (PARENT) A & B)
MENJADI ANAK (OFFSPRING) C)*

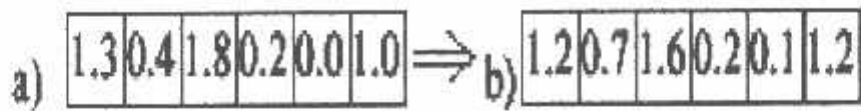
Seleksi orang tua (*parent*) menjadi turunan (*offspring*) menjadi lebih mudah, sebagai contoh dalam kaitannya dengan sifat alami penyajian, adalah sangat mudah merata-ratakan dari banyak individu menjadi turunan tunggal. Didalam *Evolutionary Strategy*, N *parent* yang terpilih secara acak (tidak didasarkan pada fitness terbaik

), lebih dari N *offspring* dihasilkan melalui penggunaan *intermediate recombination* dan kemudian N *parent* yang selamat terpilih secara deterministik

e. *Mutation* (Mutasi)

Operator mutasi digunakan untuk memodifikasi satu atau lebih nilai gen dalam satu individu. Cara kerjanya dengan membangkitkan sebuah nilai random r_k dimana $k = 1, 2, \dots, NVAR$ (panjang kromosom). Probabilitas mutasi (P_m) ditentukan dan digunakan untuk mengendalikan frekuensi operator mutasi. Apabila nilai random r_k , P_m maka gen ke- k kromosom tersebut terpilih untuk mengalami mutasi. Proses mutasi dalam *Evolutionary Strategies* sama dengan

Evolutionary Programming yaitu menggunakan operator *Gaussian mutation*, dimana setiap individu akan terpilih secara acak untuk mengalami mutasi berdasarkan nomor acak Gaussian untuk menciptakan individu baru (*offspring*)



GAMBAR 2.16
MUTASI GAUSSIAN DARI INDUK (*PARENT*) A) MENGHASILKAN ANAK (*OFFSPRING*) B)

Fungsi dari operator mutasi adalah untuk menghindari agar solusi masalah yang diperoleh bukan merupakan solusi optimum lokal. Tipe dan implementasi dari operator mutasi bergantung pada jenis pengkodean dan permasalahan yang dihadapi. Seberapa sering mutasi dilakukan dinyatakan dengan suatu probabilitas mutasi, P_m . Posisi elemen pada kromosom yang akan mutasi ditentukan secara random. Mutasi dikerjakan dengan cara melakukan perubahan pada elemen tersebut.

f. *Competition* (Kompetisi)

Dalam tahap kompetisi, mekanisme seleksi dipakai untuk menghasilkan populasi baru dari populasi yang ada. Melalui penggunaan skema kompetisi setiap individu dalam populasi rang tua (*parent*) maupun anak (*offspring*) akan dikompetisi/bersaing satu dengan yang lainnya. Kompetisi setiap individu dengan lawannya didasarkan pada nilai *fitness* dari setiap individu tersebut. Agar optimal, solusi yang lebih pas atau lebih optimal seharusnya memiliki peluang seleksi yang

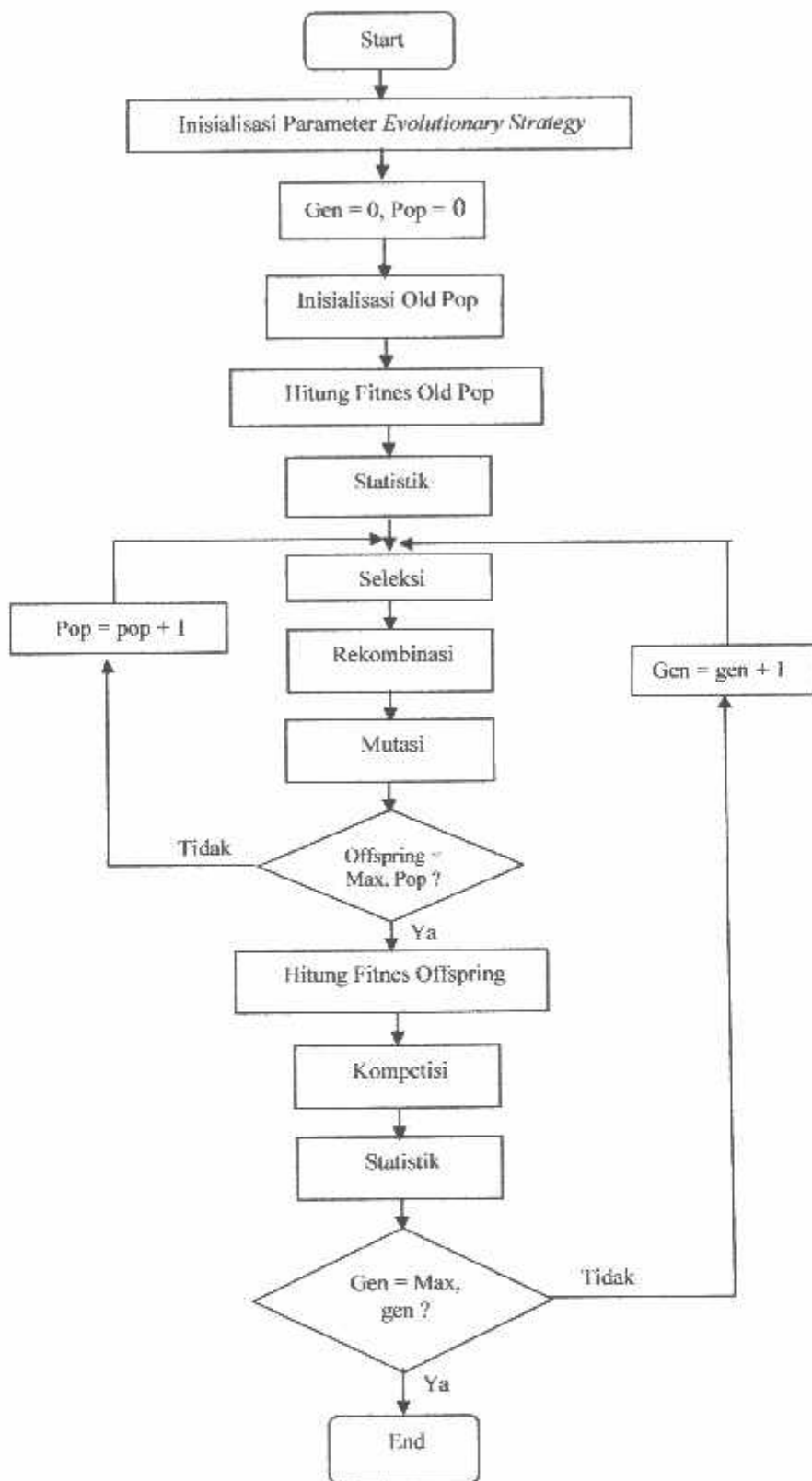
lebih besar. Individu yang memenangkan dari kompetisi akan digunakan sebagai individu yang baru bagi pembangkitan selanjutnya.

2.7.3 Algoritma *Evolutionary Strategy*

Langkah-langkah utama algoritma penyelesaian metode *Evolutionary Strategy* dapat diuraikan sebagai berikut:

1. Menentukan parameter inputan *evolutionary strategy* yang meliputi jumlah populasi, maksimum generasi, nilai kemungkinan mutasi, dan panjang kromosom tiap-tiap individu.
 2. Generasi = 0, Populasi = 0.
 3. Menghitung *fitness* dari kromosom tiap-tiap individu.
 4. Melakukan proses statistik.
 5. Melakukan rekombinasi terhadap *parent*
 6. Melakukan proses mutasi *evolutionary strategy*.
 7. Apakah *offspring* yang diinginkan sudah terpenuhi (max pop).
 8. Jika “ Tidak ” maka populasi = pop + 1, kembali ke langkah 7.
 9. Jika “ Ya “ maka perhitungan dilanjutkan ke langkah 11.
 10. Menghitung *fitness* dari *offspring*.
 11. Melakukan proses kompetisi.
 12. Melakukan proses statistik
 13. Apakah generasi yang diinginkan sudah terpenuhi (max Gen).
 14. Jika “ Tidak “ maka generasi = gen + 1, kembali ke langkah 7.
- Jika “ Ya “ maka perhitungan berhenti.

Dari algoritma atau langkah kerja dari metode *Evolutionary Strategy* diatas dapat dibuat suatu flowchart sebagai berikut:

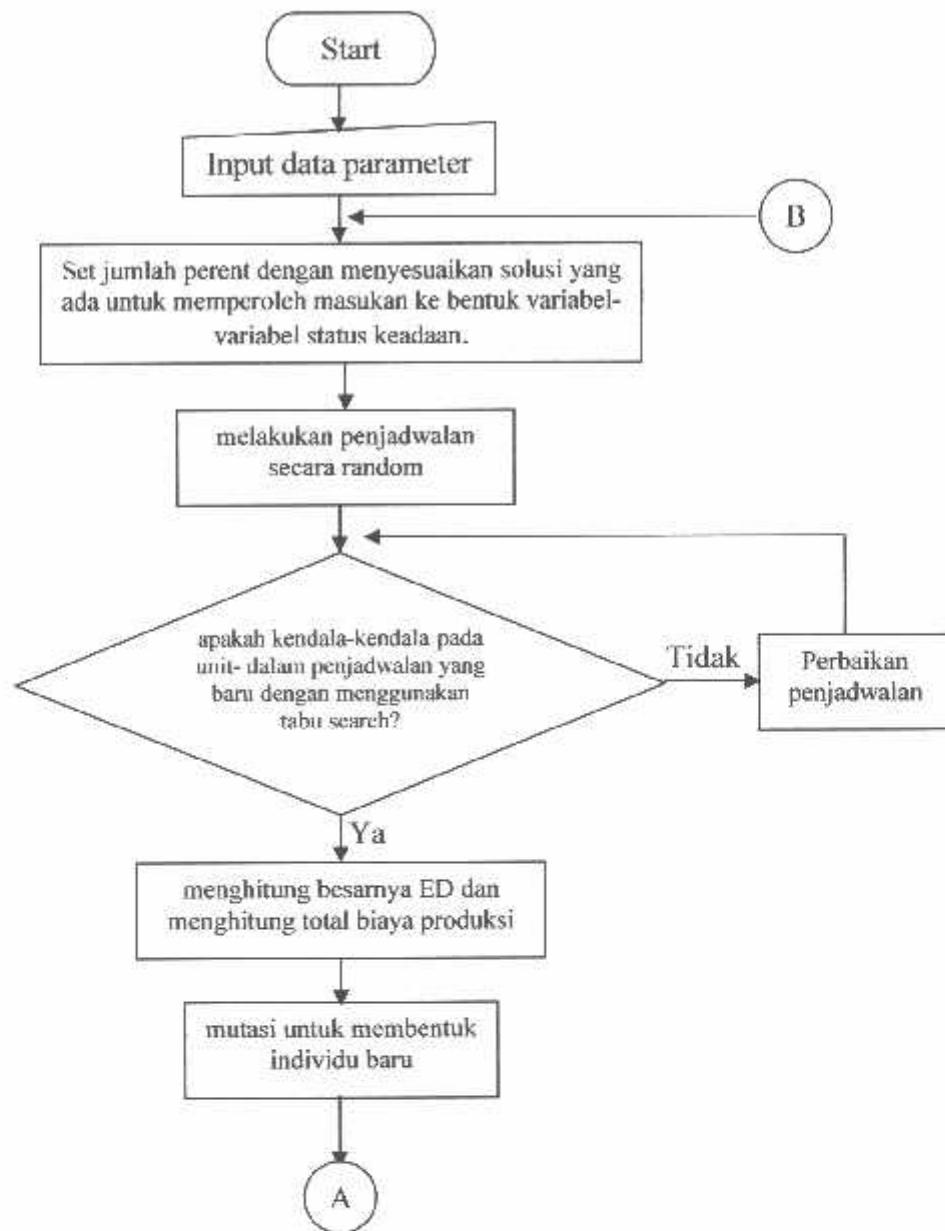


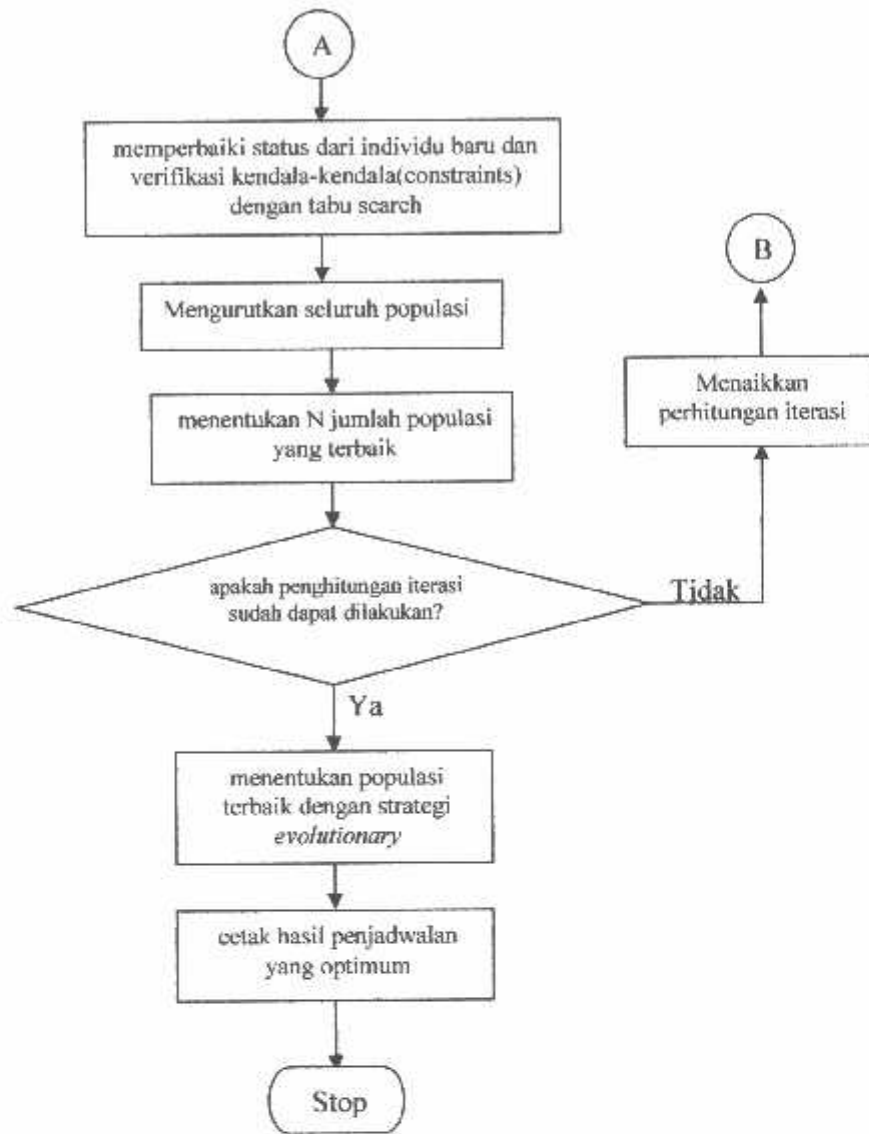
GAMBAR 2.17 FLOWCHART *EVOLUTIONARY STRATEGY*

2.8 Metode Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search^[1]

Dalam teknik algoritma tabu search untuk menyelesaikan masalah komitmen unit, pengenalan (inisialisasi) status penjadwalan operasi suatu unit pembangkit dalam sistem dimasukkan dalam bentuk daya nyata yang dibangkitkan suatu unit-unit pembangkit yang beroperasi yang diberikan sebagai input. Sebagaimana diketahui bahwa tabu search digunakan untuk memperbaiki beberapa status yang diberikan yang digunakan untuk menghindari jebakan optimum lokal dengan menggunakan struktur memori yang membolehkan kembali ke solusi sebelumnya (backtracking). Individu baru (offspring) yang dihasilkan dari algoritma evolutionary programming yang dibentuk melalui tahap pengkodean, perhitungan fungsi *fitness*, mutasi, seleksi, dan kompetisi, dimasukkan sebagai input untuk algoritma tabu search. Melalui mekanisme perbaikan dan pembentukan individu baru yang layak maka status untuk input tabu search telah diperoleh. Melakukan seleksi dengan algoritma *Evolutionary Strategy* untuk mendapatkan status final atau hasil akhir.

Flowchart metode kombinasi *Evolutionary Programming – Tabu Search* sebagai berikut:





GAMBAR 2.16 SKEMA METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY PROGRAMMING* DAN *TABU SEARCH*^[1]

Langkah kerja dari metode kombinasi *evolutionary programming* dan *tabu search* untuk menyelesaikan masalah komitmen unit dapat diuraikan sebagai berikut:

1. Inisialisasi input parameter
2. Tentukan hasil jumlah populasi dari orang tua (parent) dengan menyesuaikan solusi yang ada untuk memperoleh masukan ke bentuk variabel-variabel status keadaan.
3. melakukan penjadwalan secara random atau acak pada unit-unit yang tidak dioperasikan/bcroperasi (minimum up/down time)
4. melakukan pengecekan untuk kendala-kendala pada unit-unit yang tidak dioperasikan/beroperasi (minimum up/down time) dalam penjadwalan yang baru dengan menggunakan *tabu search*. Jika kendala tidak terpenuhi maka penjadwalan harus diperbaiki dengan menggunakan mekanisme perbaikan dan kembali ke langkah 3.
5. menghitung besarnya *economy dispatch* dan menghitung total biaya produksi untuk perent yang lainnya.
6. melakukan mutasi untuk membentuk individu baru (offspring) dengan menggunakan metode *Gaussian mutation*, dimana setiap individu akan mengalami beberapa operasi perbaikan dengan menggunakan mekanisme perbaikan. Kemudian penjadwalan baru di cek untuk verifikasi apakah semua kendala-kendala telah terpenuhi.
7. memperbaiki status dari individu baru dan verifikasi kendala-kendala (constraints) dengan *tabu search*.
8. merumuskan secara berurutan untuk seluruh populasi

9. memilih dan menentukan N jumlah populasi yang terbaik untuk iterasi selanjutnya
10. apakah penghitungan iterasi sudah dapat dilakukan. Jika “ya” lanjutkan ke langkah 11, jika “tidak” kembali ke langkah 2.
11. memilih dan menentukan populasi terbaik dengan strategi *evolutionary*.
12. cetak hasil penjadwalan yang optimum
13. stop

2.8.1 Mekanisme Perbaikan^[1]

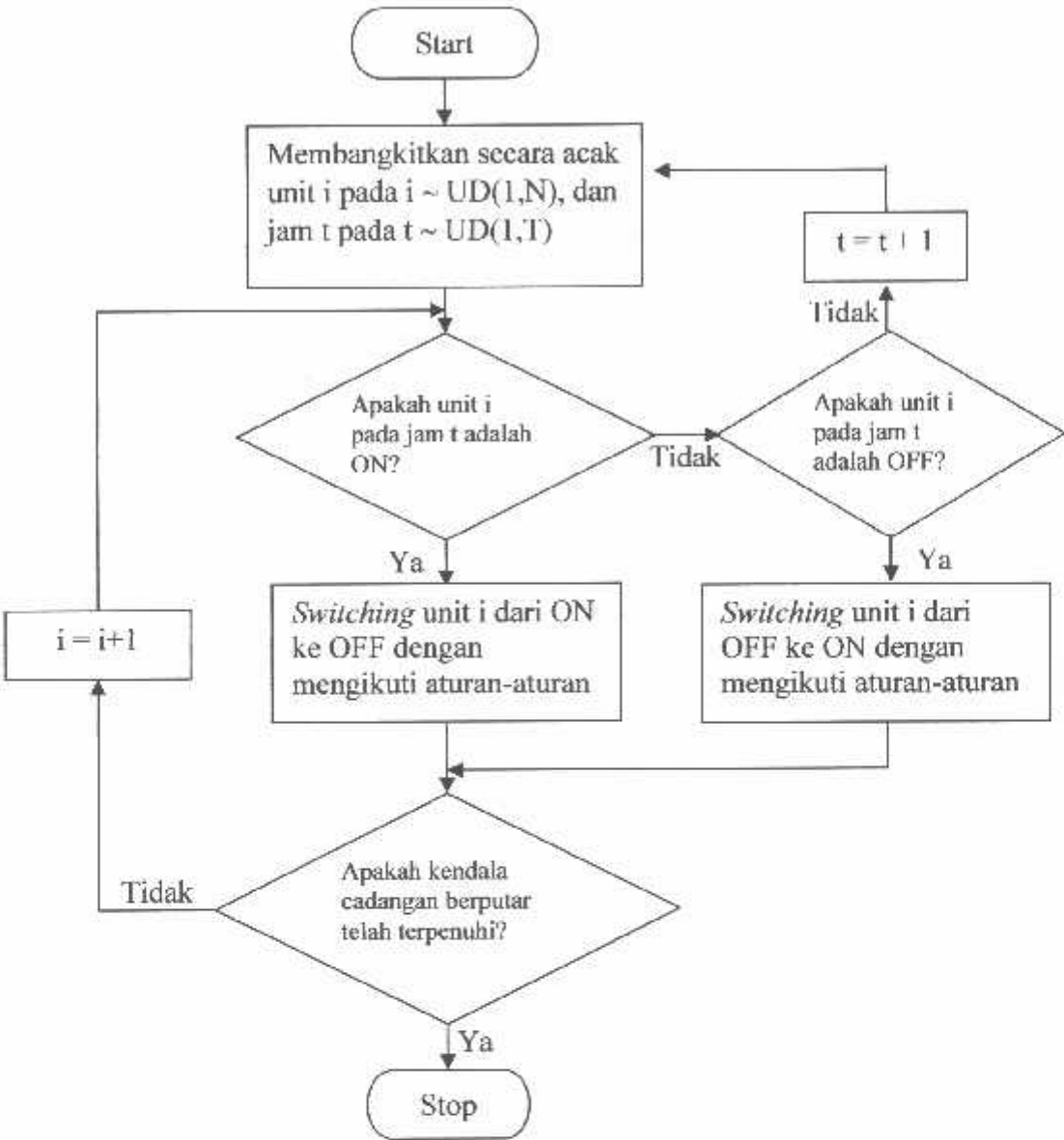
Mekanisme perbaikan dilakukan untuk memperbaiki kendala-kendala yang mungkin diterapkan dan diuraikan sebagai berikut:

- a. Memilih dengan teliti secara acak pada satu dari unit yang tidak beroperasi atau dimatikan (off)
- b. Membangkitkan solusi trial untuk menyeleksi unit i dari status OFF ke status ON dengan memperhatikan kemungkinan kendala minimum down time.
- c. Melakukan pengecekan untuk kendala cadangan berputar pada jam tersebut, kemudian proses kembali pada jam yang sama untuk unit yang lainnya

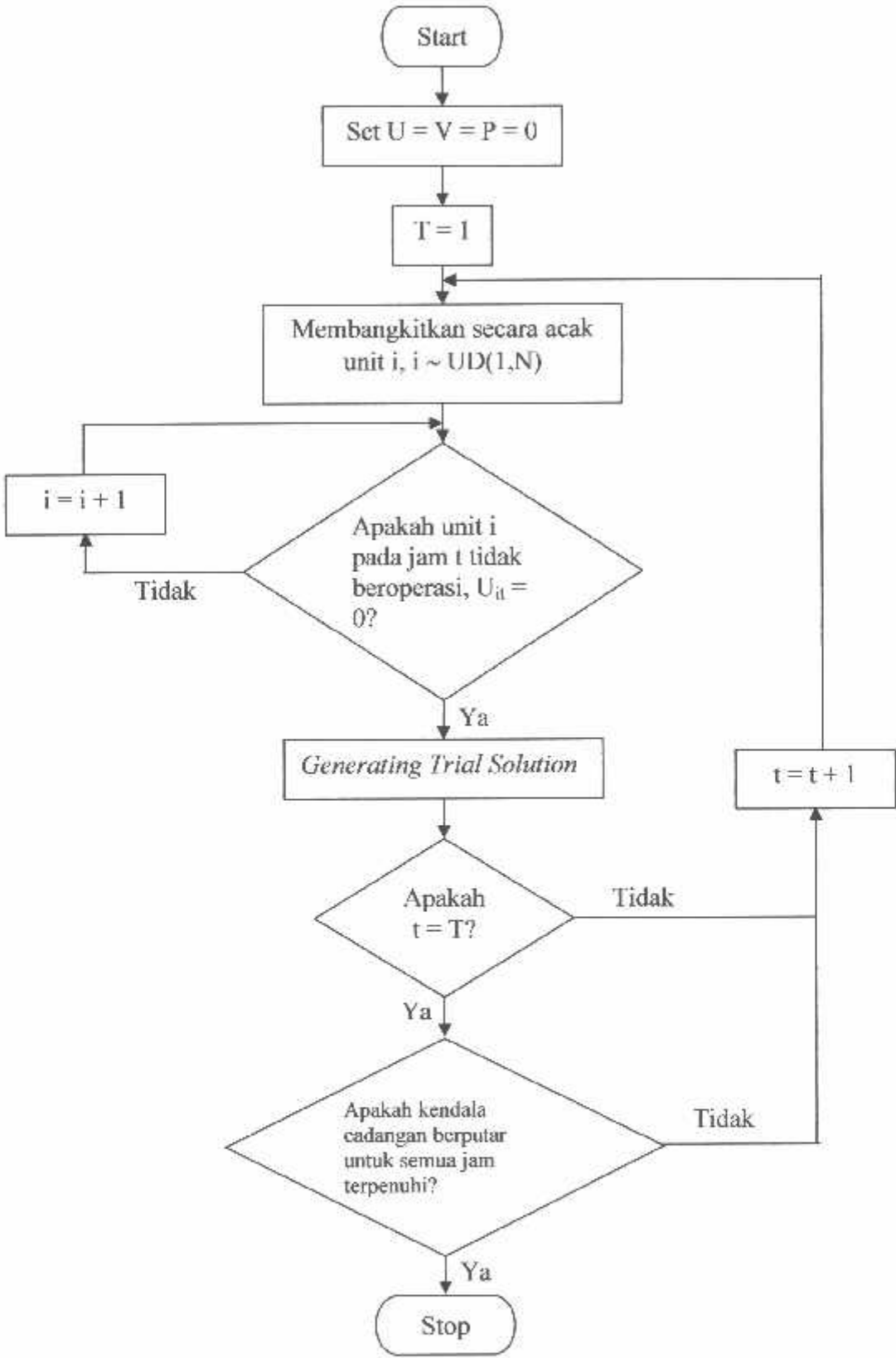
2.8.2 Pembentukan Individu Baru Yang Layak^[1]

Untuk membentuk individu baru yang mungkin, seleksi dilakukan sebagai “pemilihan kekuatan (*culling force*)” untuk mengeliminasi penjadwalan-penjadwalan yang mungkin. Sebelum solusi terbaik diseleksi dengan menggunakan *evolutionary strategy*, bagian kecil dari solusi terbaik telah dibentuk untuk mengoreksi mutasi-mutasi yang tidak dikehendaki.

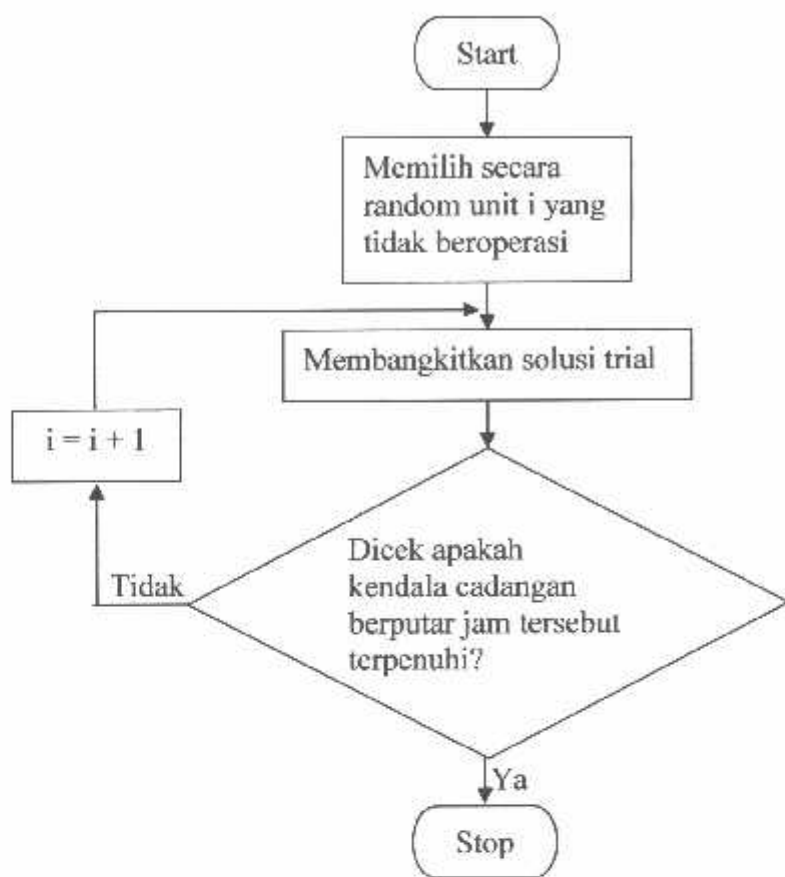
Flowchart Generating Trial Solution(Membangkitkan Solusi Trial)



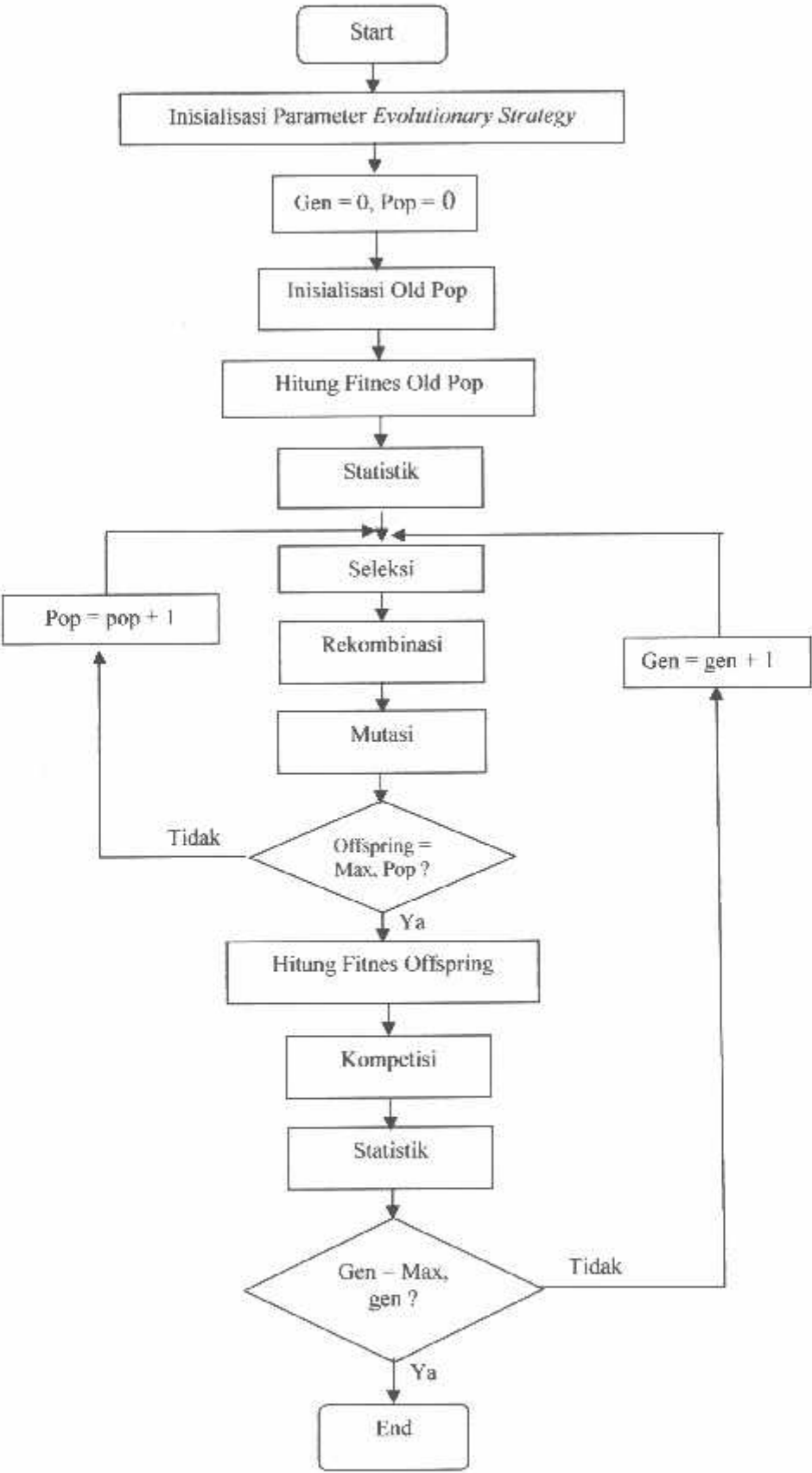
Flowchart Generating initial Solution(Membangkitkan solusi awal)



Flowchart Repair Mechanism(Mekanisme Perbaikan)



Flowchart Evolutionary Strategy



BAB III

PENERAPAN METODE *EVOLUTIONARY PROGRAMMING* DAN TABU SEARCH PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA-BALI

3.1 Pendahuluan

PT. Pembangkitan Jawa Bali dalam menjalankan tugasnya sebagai penyedia kebutuhan energi listrik bagi masyarakat luas baik dalam masyarakat lapisan menengah atas sampai lapisan masyarakat menengah ke bawah, dituntut untuk memberikan pelayanan yang memuaskan disamping juga, harus memenuhi tujuan lainnya sebagai perusahaan yang bergerak dibidang jasa yaitu untuk mendapatkan keuntungan financial.

Dalam menyelenggarakan usaha ketenagalistrikan, berdasarkan prinsip industri dan perniagaan yang sehat, PT. Pembangkitan Jawa Bali dituntut mampu bersaing dan mampu memanfaatkan sebesar-besarnya peluang pasar dalam bidang tenaga listrik. Hal tersebut menuntut PT. Pembangkitan Jawa Bali harus menjaga efisiensi dan keandalan dalam operasional penyediaan tenaga listrik dari unit-unit pembangkit yang dimiliki.

Dengan demikian merupakan suatu keharusan bagi seluruh jajarannya untuk selalu berupaya untuk meningkatkan kondisi penyediaan tenaga listrik dari pembangkit agar lebih ekonomis, bermutu, dan didukung keandalan yang tinggi.

3.2 Data Unit-Unit Pembangkit Termal

Unit-unit pembangkit termal yang berada pada kawasan PT. Pembangkitan Jawa Bali berjumlah 37 unit pembangkit termal yang terdiri dari 5 blok pembangkit listrik tenaga gas dan uap, 11 unit pembangkit listrik tenaga uap, dan

5 unit pembangkit listrik tenaga gas. Adapun data-data lebih lengkapnya dapat dilihat pada table 3.1 dan 3.2, untuk harga bahan bakar berdasarkan data penawaran PLN untuk per Agustus 2002.

TABEL 3.1
DATA UNIT TERMAL PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA BALI

No	Nama Pembangkit	Bahan Bakar	Kapabilitas(MW)		Lama Waktu(jam)			
			Min.	Maks.	MUT	MDT	Cold Start	Hot Start
1	PLTU Paiton 1	Coal	225	370	72	48	17	4
2	PLTU Paiton 2	Coal	225	370	72	48	17	4
3	PLTGU Gresik GT 1.1	Gas	53	102	36	10	1	0
4	PLTGU Gresik GT 1.2	Gas	53	102	36	10	1	0
5	PLTGU Gresik GT 1.3	Gas	53	102	36	10	1	0
6	PLTGU Gresik ST 1.0	Gas	115	143	36	10	3	1
7	PLTGU Gresik GT 2.1	Gas	53	102	36	10	1	0
8	PLTGU Gresik GT 2.2	Gas	53	102	36	10	1	0
9	PLTGU Gresik GT 2.3	Gas	53	102	36	10	1	0
10	PLTGU Gresik ST 2.0	Gas	115	143	36	10	3	1
11	PLTGU Gresik GT 3.1	Gas	53	102	32	10	1	0
12	PLTGU Gresik GT 3.2	Gas	53	102	32	10	1	0
13	PLTGU Gresik GT 3.3	Gas	53	102	32	10	1	0
14	PLTGU Gresik ST 3.0	Gas	115	143	36	10	3	1
15	PLTU Gresik 1	Gas	43	85	48	10	9	1
16	PLTU Gresik 2	Gas	43	85	48	10	9	1
17	PLTU Gresik 3	Gas	90	175	48	10	9	2
18	PLTU Gresik 4	Gas	90	175	48	10	9	2
19	PLTG Gresik 1	Gas	5	16	3	1	1	0
20	PLTG Gresik 2	Gas	5	16	3	1	1	0
21	PLTG Gilitimur 1	HSD	5	16	3	1	1	0
22	PLTG Gilitimur 2	HSD	5	16	3	1	1	0
23	PLTGU M. Karang GT 1.1	Gas	50	95	36	10	1	0
24	PLTGU M. Karang GT 1.2	Gas	50	95	36	10	1	0
25	PLTGU M. Karang GT 1.3	Gas	50	95	36	10	1	0
26	PLTGU M. Karang ST 1.0	Gas	110	150	36	10	3	1
27	PLTGU M. Karang GT 1.1	HSD	72	138	36	10	0	0
28	PLTGU M. Karang GT 1.2	HSD	72	138	36	10	0	0
29	PLTGU M. Karang GT 1.3	HSD	72	138	36	10	0	0
30	PLTGU M. Karang GT 2.1	HSD	72	138	36	10	0	0
31	PLTGU M. Karang GT 2.2	HSD	72	138	36	10	0	0
32	PLTGU M. Karang ST 2.0	HSD	162	202	36	10	3	1
33	PLTU M. Karang 1	MFO	44	85	48	10	6	1
34	PLTU M. Karang 2	MFO	44	85	48	10	6	1
35	PLTU M. Karang 3	MFO	44	85	48	10	6	1
36	PLTU M. Karang 4	Gas	90	165	48	10	11	2
37	PLTU M. Karang 5	Gas	90	165	48	10	11	2

Sumber: Data Penawaran PT. PJB, JL. Ketintang Baru 11 Surabaya 60231

Keterangan: MUT = minimum up time, MDT = minimum down time

TABEL 3.2
DATA BIAYA DAN PARAMETER UNIT-UNIT PEMABANGKIT TERMAL
PADA PT.PEMBANGKITAN JAWA BALI

No.	Nama Pembangkit	Biaya Start Up (Juta Rupiah)		Koefisien Biaya Bahan Bakar		
		Cold Start	Hot Start	a	b	c
1	PLTU Paiton 1	682.98	149.68	3244978	11172.15	10.2971
2	PLTU Paiton 2	682.98	149.68	3244978	11172.15	10.2971
3	PLTGU Gresik GT 1.1	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
4	PLTGU Gresik GT 1.2	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
5	PLTGU Gresik GT 1.3	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
6	PLTGU Gresik ST 1.0	57.68	31.46	10936203.3	72527.004	368.875
7	PLTGU Gresik GT 2.1	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
8	PLTGU Gresik GT 2.2	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
9	PLTGU Gresik GT 2.3	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
10	PLTGU Gresik ST 2.0	57.68	31.46	10936203.3	72527.004	368.875
11	PLTGU Gresik GT 3.1	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
12	PLTGU Gresik GT 3.2	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
13	PLTGU Gresik GT 3.3	7.82	0	5467532.4	217963.548	34.155
14	PLTGU Gresik ST 3.0	57.68	31.46	10936203.3	72527.004	368.875
15	PLTU Gresik 1	143.74	40.59	1327126.68	217378.359	132.066
16	PLTU Gresik 2	143.74	40.59	1327126.68	217378.359	132.066
17	PLTU Gresik 3	229.5	92.52	5017369.5	169242.579	193.545
18	PLTU Gresik 4	229.5	92.52	5017369.5	169242.579	193.545
19	PLTG Gresik 1	6.13	0	352707.3	350680.77	903.969
20	PLTG Gresik 2	6.13	0	352707.3	350680.77	903.969
21	PLTG Gilitimur 1	6.13	0	687181.85	683240.965	1762.3893
22	PLTG Gilitimur 2	6.13	0	687181.85	683240.965	1762.3892
23	PLTGU M. Karang GT 1.1	7.35	0	5730795	202052.97	108.045
24	PLTGU M. Karang GT 1.2	7.35	0	5730795	202052.97	108.045
25	PLTGU M. Karang GT 1.3	7.35	0	5730795	202052.97	108.045
26	PLTGU M. Karang ST 1.0	54.52	29.67	11560815	53685.135	460.845
27	PLTGU M. Karang GT 1.1	0	0	14706521.25	433337.8	49.4605
28	PLTGU M. Karang GT 1.2	0	0	14706521.25	433337.8	49.4605
29	PLTGU M. Karang GT 1.3	0	0	14706521.25	433337.8	49.4605
30	PLTGU M. Karang GT 2.1	0	0	14706521.25	433337.8	49.4605
31	PLTGU M. Karang GT 2.2	0	0	14706521.25	433337.8	49.4605
32	PLTGU M. Karang ST 2.0	118.08	64.4	672630	144191.717	519.1757
33	PLTU M. Karang 1	122.58	31.08	2417820.7	473895.41	120.77935
34	PLTU M. Karang 2	122.58	31.08	2417820.7	473895.41	120.77935
35	PLTU M. Karang 3	122.58	31.08	2417820.7	473895.41	120.77935
36	PLTU M. Karang 4	215.34	89.29	2949187.5	205217.145	83.79
37	PLTU M. Karang 5	215.34	89.29	2949187.5	205217.145	83.79

Sumber: Data Penawaran PT. PJB, JL. Ketintang Baru 11 Surabaya 60231

Catatan: Harga Batubara	253	Rp/Kg
Harga MFO	1595,5	Rp/Liter
Harga HSD	1595,5	Rp/Liter
Harga gas UP. Gresik	2,53	US\$/MMBTU
Harga gas UP.M. Karang	2,45	US\$/MMBTU
Nilai Tukar	9000	Rp/USD

Data total biaya pembangkitan PT. Pembangkitan Jawa Bali yang digunKn sebagai data pembanding dari metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* diperoleh dengan menggunakan persamaan pada subbab 2.3.5, dimana a, b, dan c merupakan konstanta dari fungsi biaya bahan bakar yang telah didapat dari data PT. Pembangkitan Jawa Bali pada table 3.2. Untuk tiap unit dan diselesaikan mulai dari unit pertama sampai pada unit terakhir yang beroperasi tiap periode atau jam.

3.3 Aplikasi Metode Kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search*

Perhitungan dan analisa dari metode kombinasi *Evolutionary programming* dan *Tabu search* dilakukan pada kebutuhan daya yang ditanggung PT. Pembangkitan Jawa Bali pada tanggal 27, 30, dan 31 Juli 2005. analisa data dilakukan untuk waktu tiga hari tersebut, karena dapat mewakili karateristik kurva yang berlainan dengan keterangan sebagai berikut:

- Tanggal 27 Juli 2005 adalah hari rabu, merupakan beban hari kerja
- Tanggal 30 Juli 2005 adalah hari sabtu, merupakan beban pada hari setengah penuh
- Tanggal 31 Juli 2005 adalah hari minggu, merupakan beban pada hari libur

Berdasarkan data unit termal yang terdapat pada PT. Pembangkitan Jawa Bali pada system tenaga listrik pada table 3.1, ternyata pada saat dilakukan

pengambilan data, semua unit pembangkit termal dalam kondisi siap beroperasi. Maka *input* data unit pembangkit termal dapat disusun yang siap beroperasi pada tanggal 27,30, dan 31 Juli 2005.

Data beban harian system yang diperoleh dari PT. Pembangkitan Jawa Bali, terdapat data hasil perhitungan mengenai jumlah total pembangkitan, beban total, dan cadangan berputar tiap jam dalam tiap-tiap area. Data-data ini tidak dipakai dalam skripsi ini, karena data tersebut menyangkut system secara keseluruhan dalam satu area. Dalam satu area terdapat lebih dari satu perusahaan penyedia energi listrik, seperti PT. Pembangkitan Jawa Bali dan PT Indonesia Power serta perusahaan milik swasta yang terdapat pada area IV.

Model perhitungan yang digunakan dalam melakukan perhitungan optimalisasi penjadwalan unit-unit pembangkit termal baik PLTU, PLTG, ataupun PLTGU dapat menggunakan karakteristik tiap unit termal, meskipun karakteristik tiap blok saling tergantung antara unit gas(gas turbin) atau GT dan unit uap(steam turbin) atau ST sehingga sering disebut *combined cycle*. Untuk memudahkan perhitungan total biaya operasi, dilakukan menggunakan pendekatan per unit termal, dimana data parameter tiap unit GT dapat diambil parameter kombinasi CC 3.3.1.

PT. Pembangkitan Jawa Bali tidak memiliki dasar yang pasti dalam menentukan besarnya cadangan berputar tiap periode jam, tetapi PT. Pembangkitan Jawa Bali menggunakan asumsi bahwa nilai cadangan berputar diambil dari daya terpasang terbesar dari unit pembangkit yang mengalami gagal operasi. Dalam hal ini PT. Pembangkitan Jawa Bali daya terpasang terbesar

adalah unit pembangkit PLTU Paiton yang memiliki daya terpasang sebesar 400 MW sebagai nilai cadangan berputar tiap periode jamnya.

3.4 Beban Sistem

Unit-unit Pembangkit yang ada dalam wilayah Jawa – Bali dikoordinasi oleh PT. Pembangkitan Jawa Bali. Proses penjadwalan unit-unit pembangkit dengan menggunakan metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* bertujuan untuk membuat perencanaan penjadwalan unit pembangkit dalam system tenaga listrik untuk dapat memenuhi kebutuhan beban system dengan biaya operasi yang seekonomis mungkin.

Untuk dapat mengetahui besarnya pengaruh, dan efisiensi dari metode kombinasi ini, maka dilakukan evaluasi dan analisa dengan mengambil data unit pembangkit termal dan data beban yang ditanggung PT. Pembangkitan Jawa Bali. Untuk kombinasi penjadwalan dan daya output pembangkit tenaga listrik dalam system PT. Pembangkitan Jawa Bali dapat diambil data pada tanggal 27, 30, 31 Juli 2005.

TABEL 3.3
DATA BEBAN UNIT-UNIT PEMABANGKIT TERMAL
PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA BALI

JAM	Rabu 27 Juli 2005		Sabtu 30 Juli 2005		Minggu 31 Juli 2005	
	Beban Sistem	Cadangan Berputar	Beban Sistem	Cadangan Berputar	Beban Sistem	Cadangan Berputar
01.00	2300	400	2525	400	2275	400
02.00	2175	400	2300	400	1755	400
03.00	2090	400	2170	400	1755	400
04.00	2090	400	2170	400	1740	400
05.00	2240	400	2470	400	1895	400
06.00	2215	400	2250	400	1970	400
07.00	1990	400	1940	400	1642	400
08.00	2250	400	2065	400	1565	400
09.00	2540	400	2190	400	1615	400
10.00	2590	400	2190	400	1675	400
11.00	2590	400	2210	400	1625	400
12.00	2340	400	2165	400	1575	400
13.00	2575	400	2140	400	1575	400
14.00	2575	400	2190	400	1575	400
15.00	2575	400	2265	400	1575	400
16.00	2475	400	2130	400	1575	400
17.00	2457	400	2197	400	1689	400
18.00	2951	400	2849	400	2689	400
19.00	2981	400	2989	400	2929	400
20.00	2981	400	2934	400	2924	400
21.00	2951	400	2914	400	2904	400
22.00	2664	400	2582	400	2632	400
23.00	2430	400	2375	400	2330	400
24.00	2405	400	2300	400	2215	400

Sumber: Data Penawaran PT. PJB, JL. Ketintang Baru 11 Surabaya 60231

3.5 Data Validasi Program

Pengujian validasi program dilakukan dengan menggunakan jurnal C. Christoper Asir Rajan, M. R. Mohan, “ **an evolutionary programming based tabu search method for Solving Unit Commitment Problem**”, IEEE Trans. On Power System, Vol. 19, No. 1, Februari 2004, yang digunakan sebagai data validasi program. Karena pada referensi diatas tidak dicantumkan *minimum up*

BAB IV

ANALISA DATA DENGAN METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY* *PROGRAMMING* DAN *TABU SEARCH* PADA PT. PJB

4.1 Program Komputer Metode Kombinasi EP dan TS

Untuk pemecahan masalah komitmen unit digunakan bantuan program komputer. Program komputer ini digunakan untuk mempercepat proses perhitungan yang membutuhkan tingkat ketelitian dan akurasi tinggi dan sering melibatkan iterasi yang memerlukan waktu yang lama bila dikerjakan secara manual.

Program komputer ini menggunakan bahasa pemrograman Borland Delphi versi 8.0 yang dijalankan pada komputer AMD Athlon XP 2,4 GHz. Bahasa pemrograman Borland Delphi versi 8.0 merupakan bahasa pemrograman terstruktur yang relative lebih mudah untuk dipelajari dan dimengerti serta mudah penggunaannya.

4.2 Algoritma Program

Urutan langkah-langkah dalam program komputer yang digunakan ini dapat dilihat pada algoritma sebagai berikut:

1. Inisialisasi input parameter unit-unit pembangkit termal dan data pembebanan harian untuk periode 24 jam. Data parameter meliputi: jumlah unit pembangkit, daya maksimum dan daya minimum, konstanta persamaan biaya bahan bakar, harga bahan bakar, biaya start baik start pada kondisi dingin maupun dalam kondisi panas, *minimum up time* dan *minimum down time*.

2. Inisialisasi parameter-parameter *Evolutionary Programming* yang meliputi: konstanta swap, konstanta perbaikan(*repair*), populasi maksimum, *maximum generation*, konstanta β , konstanta α , konstanta M, probabilitas mutasi.
3. Inisialisasi parameter-parameter *Tabu Search* yaitu memasukkan suatu nilai awal dalam daftar tabu untuk setiap periode waktu jam.
4. Tentukan nilai awal *counter* yaitu sama dengan nol.
5. Tentukan hasil jumlah populasi dari orang tua(*parent*) dengan menyesuaikan solusi yang ada untuk memperoleh masukan ke bentuk variabel-variabel status keadaan.
6. Lakukan penjadwalan secara random atau acak pada unit-unit yang tidak dioperasikan/beroperasi dengan memperhatikan minimum up/down time
7. Hitung fungsi fitness pada *parent* dan melakukan proses statistic pada *parent*.
8. Periksa untuk kendala-kendala pada unit-unit yang tidak dioperasikan/beroperasi dengan memperhatikan minimum up/down time dalam penjadwalan yang baru dengan menggunakan tabu search yaitu dengan membangkitkan solusi coba coba yang merupakan suatu proses pengacakan pada tiap unit pembangkit dari status ON dan OFF. Jika kendala tidak terpenuhi maka penjadwalan harus diperbaiki dengan menggunakan mekanisme perbaikan dan kembali ke langkah 3.

Adapun algoritma mekanisme perbaikan sebagai berikut:

- 8.1 Pilih dengan teliti secara acak salah satu unit yang tidak beroperasi atau dimatikan(off)

8.2 Bangkitkan solusi trial untuk menyeleksi unit i dari status OFF ke status ON dengan memperhatikan kemungkinan kendala minimum down time.

Adapun langkah-langkah membangkitkan solusi trial sebagai berikut:

Langkah 8.2.1: Tentukan secara acak unit i , $i \sim (1, N)$; dan satu jam t , $t \sim (1, T)$, yang menunjukkan status beberapa unit i dalam suatu periode jam dalam keadaan Unit ON atau OFF.

Langkah 8.2.2: Jika unit i pada jam t adalah ON, maka lanjutkan ke langkah 8.2.3 untuk mempelajari kondisi OFF pada jam t ini. Sebaliknya, jika unit i pada jam t adalah OFF, maka lanjutkan ke langkah 8.2.4 untuk mempelajari kondisi ON pada waktu t ini.

Langkah 8.2.3: Perubahan unit i dari ON ke OFF

- a. Bergerak dari jam t mundur dan maju dalam waktunya, untuk menentukan panjang periode ON..
- b. Jika $T_{on} = MUT$, maka unit ditetapkan dalam kondisi OFF di semua jam yang melibatkan T_{on}
- c. Jika $T_{on} > MUT$, maka tetapkan $L \sim (1, T_{on} - MUT)$
- d. Matikan unit dalam kondisi OFF pada jam $t_1, t_1+1, \dots, t_1+L-1$, dimana t_1 adalah jam pertama saat unit dalam kondisi ON.

Langkah 8.2.4: Perubahan unit dari OFF ke ON

- a. Bergerak dari jam t mundur dan maju dalam waktunya, untuk menentukan panjang periode OFF.

- b. Jika $T_{off} = MDT$, maka unit ditetapkan dalam kondisi ON di semua jam yang melibatkan T_{off} .
- c. Jika $T_{off} > MDT$, maka tetapkan $L \sim (1, T_{off} - MDT)$
- d. Tetapkan unit dalam kondisi ON pada jam $t_3, t_3+1, \dots, t_3+L - 1$ dimana t_3 adalah jam pertama saat unit dalam kondisi OFF.

Langkah 8.2.5: Periksa cadangan berputar; periksa pemenuhan cadangan berputar untuk periode waktu unit berubah dalam langkah 8.2.3 dan langkah 8.2.4. Jika ini bisa memenuhi, maka solusi trialnya bisa digunakan, jika tidak memenuhi, maka kembali ke langkah 8.2.1.

9. Hitung besarnya economic dispatch dan hitung total biaya produksi untuk *parent* yang lainnya.
10. Lakukan mutasi untuk membentuk individu baru(*offspring*) dengan menggunakan metode Gaussian mutation, dimana setiap individu akan mengalami beberapa operasi perbaikan dengan menggunakan mekanisme perbaikan, yaitu dengan melakukan pembentukan individu baru yang layak. Kemudian penjadwalan baru di cek untuk verifikasi apakah semua kendala-kendala telah terpenuhi.

Adapun mekanisme pembentukan individu baru yang layak sebagai berikut:

Langkah 10.1: Tetapkan $U_{it} = V_{it} = P_{it} = 0$. tentukan $t = 1$

Langkah 10.2: Lakukan Proses berikut:

- a. Bangkitkan secara random sebuah unit $i, i \sim (1, N)$

- b. Jika unit i pada jam t adalah OFF ($U_{it} = 0$) maka lanjutkan ke langkah 10.3. jika tidak, lanjutkan ke langkah 2b untuk memilih unit yang lainnya.

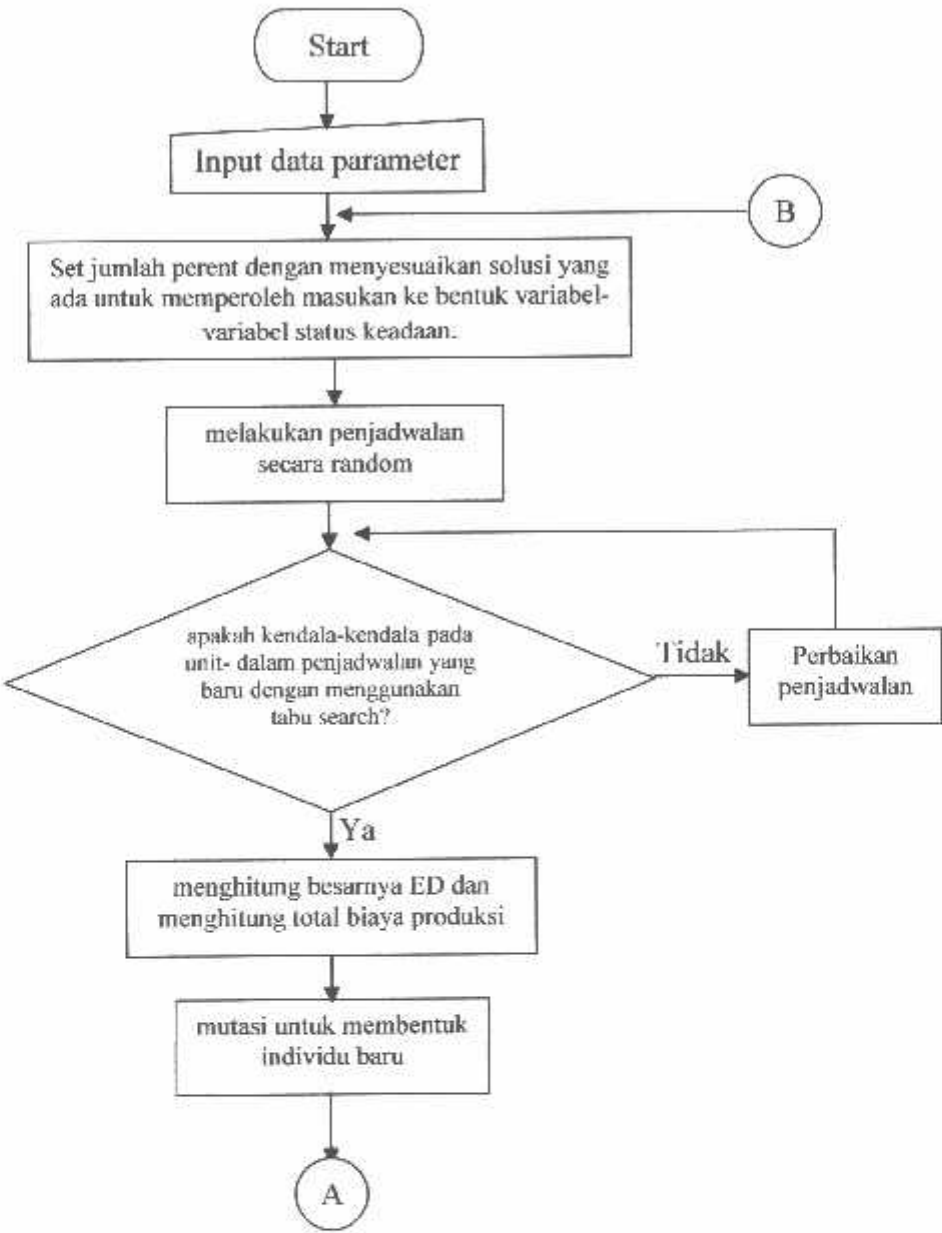
Langkah 10.3: Mengikuti prosedur dalam langkah 10.4, pada mekanisme perbaikan, untuk melihat kemungkinan menjalankan unit ON mulai jam t

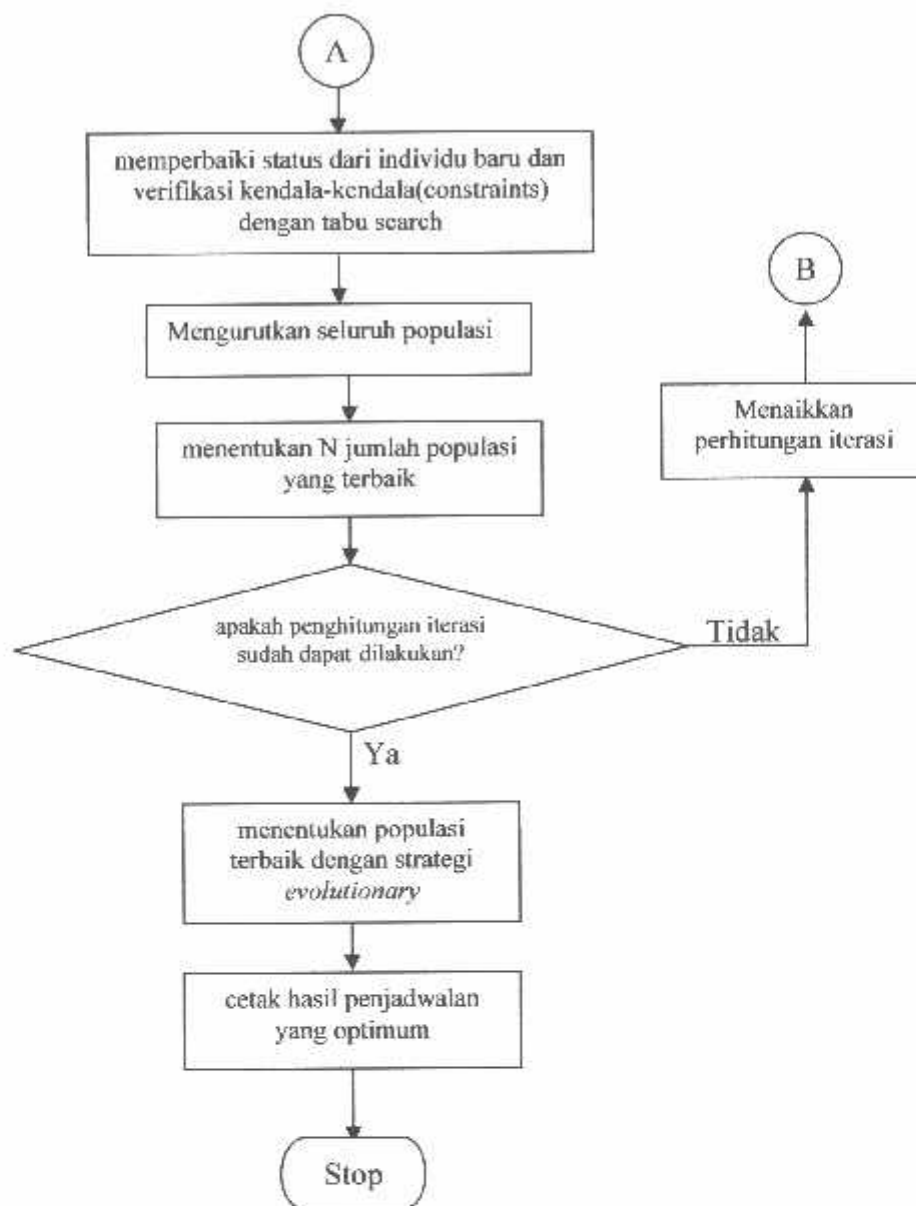
Langkah 10.4: Jika $t = T$, lanjutkan ke langkah 10.5, dan jika tidak, tetapkan $t = t - 1$ dan kembali ke langkah 10.2.

Langkah 10.5: Periksa batasan cadangan berputar pada semua jam. Ulangi langkah 10.2 dan langkah 10.3 untuk jam yang mana batasan tidak bisa dipenuhi.

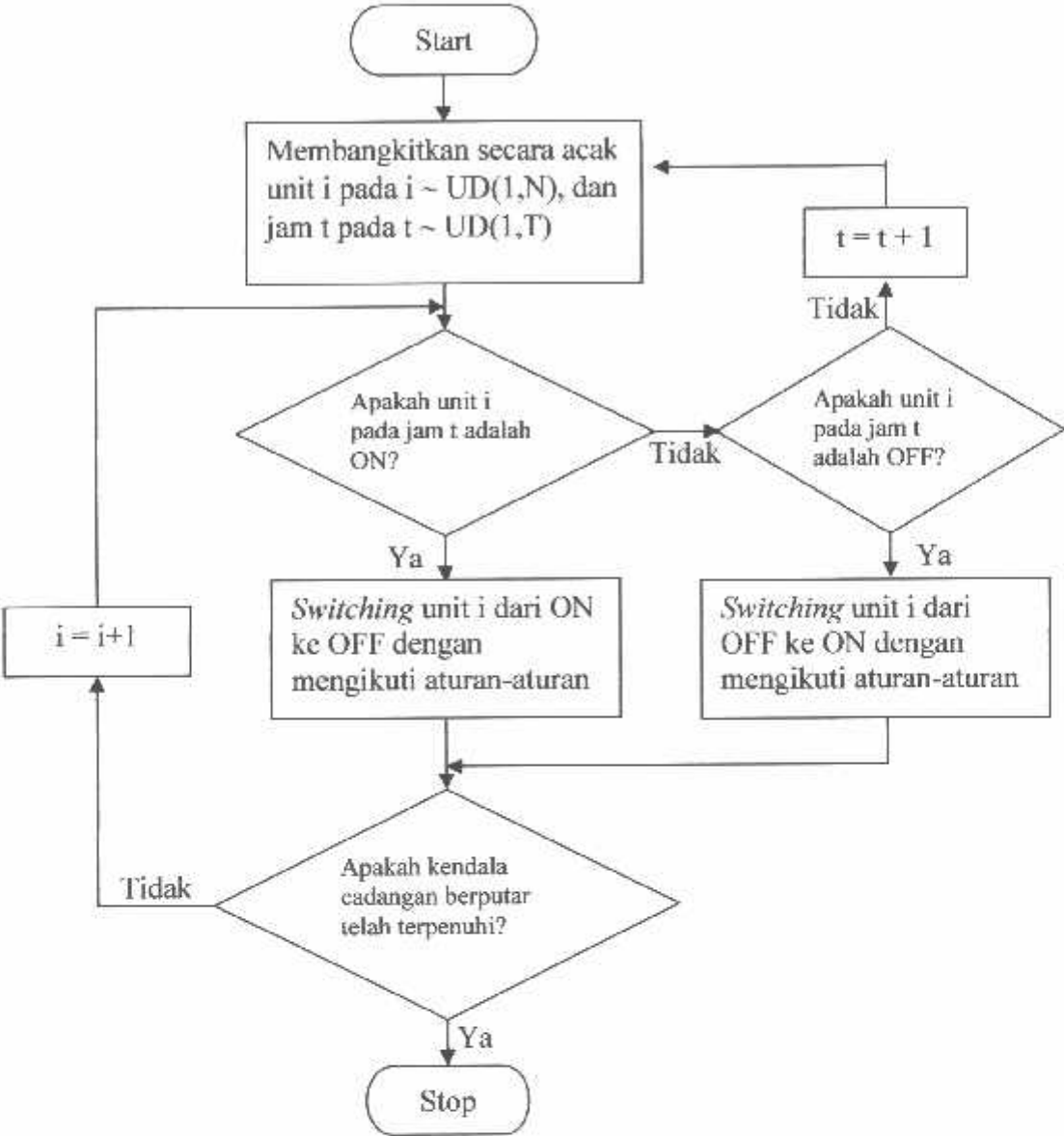
11. Perbaiki status dari individu baru dan verifikasi kendala-kendala(constraints) dengan tabu search dengan menggunakan mekanisme perbaikan .
12. Rumuskan secara berurutan untuk seluruh populasi berdasarkan nilai fitnessnya.
13. Pilih dan tentukan N jumlah populasi yang terbaik untuk iterasi selanjutnya
14. apakah penghitungan iterasi sudah dapat dilakukan. Jika “ya” lanjutkan ke langkah 11, jika “tidak” kembali ke langkah 2.
15. Pilih dan tentukan populasi terbaik dengan strategi *evolutionary*.
16. cetak hasil penjadwalan yang optimum
17. stop

4.3 Flowchart Metode Kombinasi Evolutionary Programming – Tabu Search

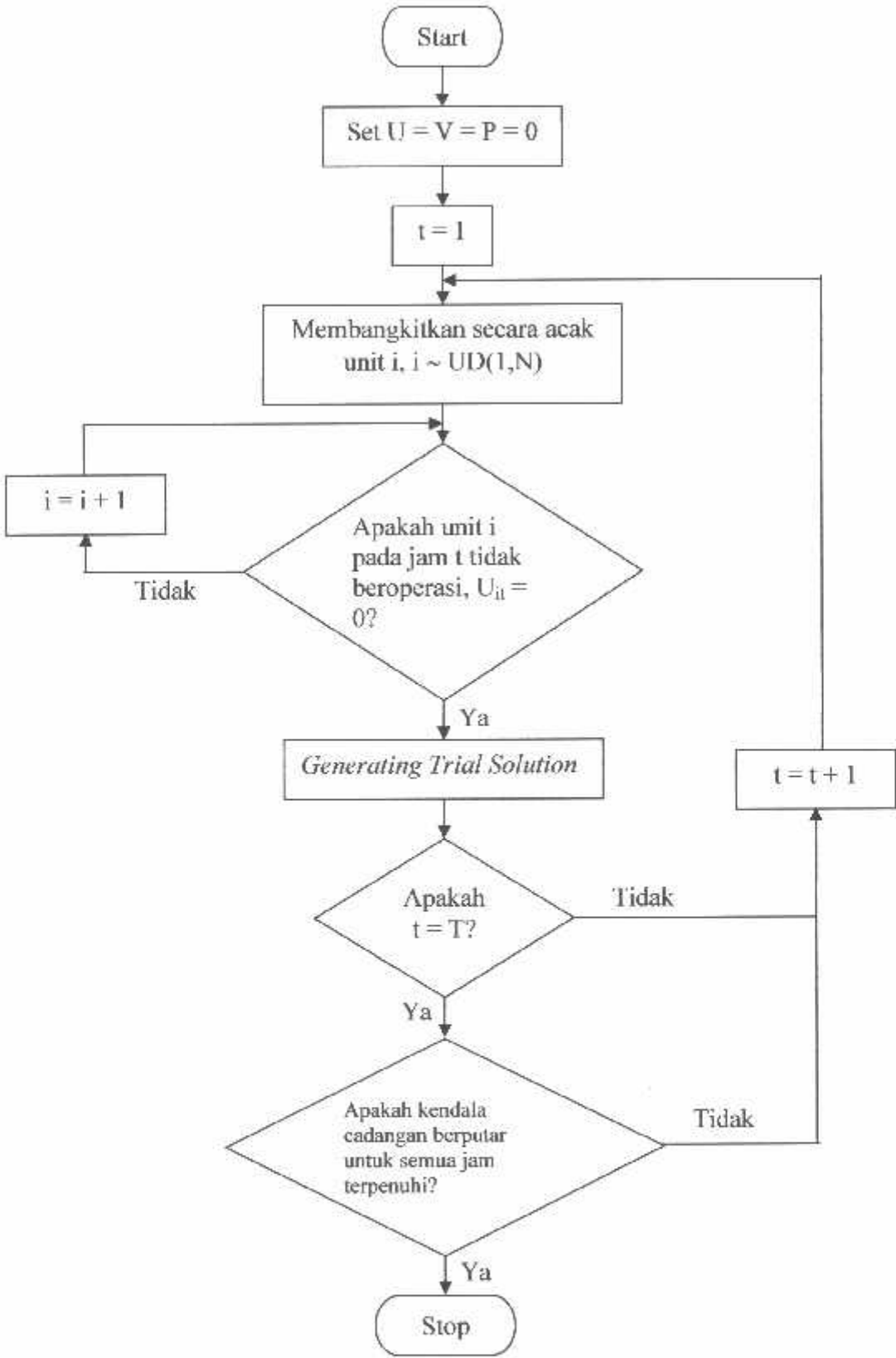




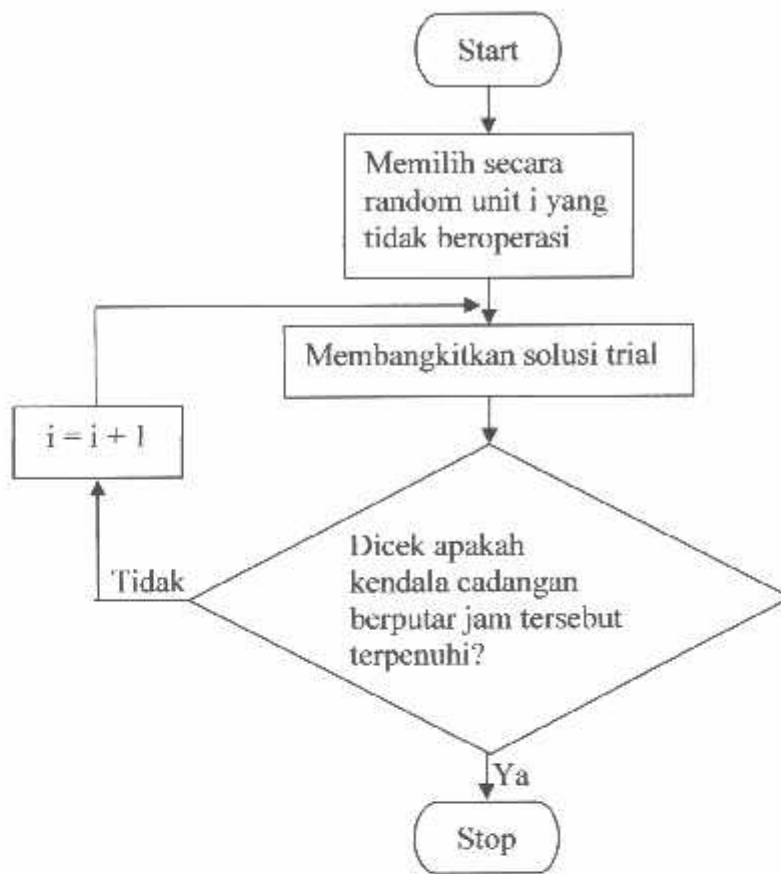
Flowchart Generating Trial Solution(Membangkitkan Solusi Trial)



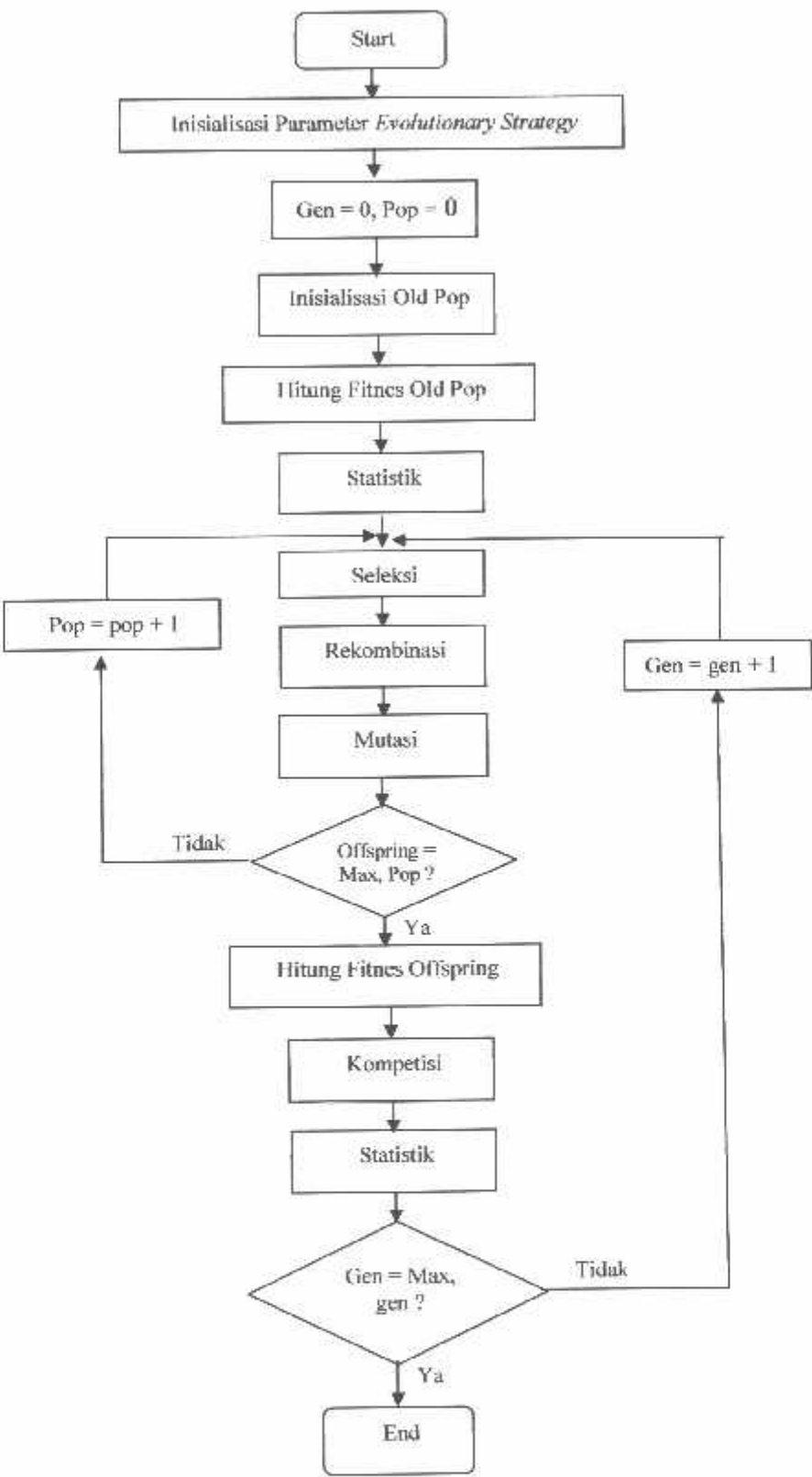
Flowchart Generating initial Solution(Membangkitkan solusi awal)



Flowchart Repair Mechanism(Mekanisme Perbaikan)



Flowchart Evolutionary Strategy



4.4 Uji Validasi

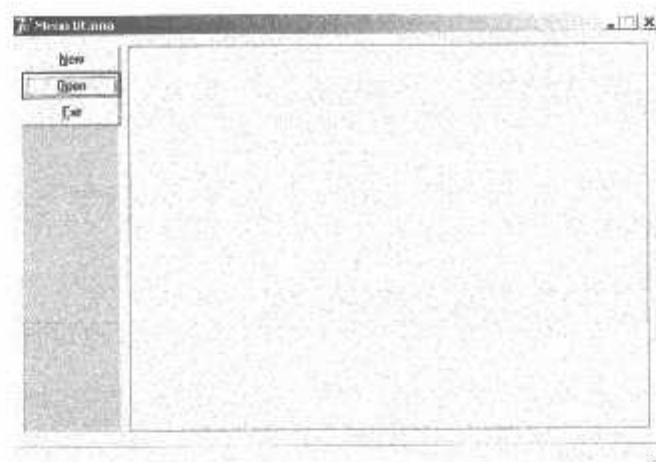
Sebelum dilakukan optimasi perhitungan biaya total, terlebih dahulu dilakukan uji validasi program untuk melihat kelayakan dari program tersebut. Dalam program ini dilakukan pengujian yang berpedoman pada jurnal C. Christoper Asir Rajan, M. R. Mohan, “ **An evolutionary programming based tabu search method for Solving Unit Commitment Problem**”, IEEE Trans. On Power System, Vol. 19, No. 1, Februari 2004. hasil pengujian dapat dilihat pada gambar 4.2. Kemudian dilakukan perhitungan biaya total pembangkitan untuk 10 unit dalam tiap jamnya.

Table 4.1
Data Parameter 10 Unit Untuk Validasi

No. Unit	P_{max} (MW)	P_{min} (MW)	a	b	c	MUT h	MDT h	Hot Start Cost \$	Cold Start cost \$	Hot Start Hours h	Initial Status h
1	455	150	1000	16.19	0.00048	8	8	4500	9000	5	8
2	455	150	970	17.26	0.00031	8	8	5000	10000	5	8
3	130	20	700	16.60	0.00200	5	5	550	1100	4	-5
4	130	20	680	16.50	0.00211	5	5	560	1120	4	-5
5	162	25	450	19.70	0.00398	6	6	900	1800	4	-6
6	80	20	370	22.26	0.00712	3	3	170	340	2	-3
7	85	25	480	27.74	0.00079	3	3	260	520	2	-3
8	55	10	660	25.92	0.00413	1	1	30	60	0	-1
9	55	10	665	27.27	0.00222	1	1	30	60	0	-1
10	55	10	670	27.79	0.00173	1	1	30	60	0	-1

Tabel 4.2
Data Beban Sistem Untuk Validasi

JAM	BEBAN SISTEM (MW)	Cadangan Berputar (MW)
01.00	700	70
02.00	750	75
03.00	850	85
04.00	950	95
05.00	1000	100
06.00	1100	110
07.00	1150	115
08.00	1200	120
09.00	1300	130
10.00	1400	140
11.00	1450	145
12.00	1500	150
13.00	1400	140
14.00	1300	130
15.00	1200	120
16.00	1050	105
17.00	1000	100
18.00	1100	110
19.00	1200	120
20.00	1400	140
21.00	1300	130
22.00	1100	110
23.00	900	90
24.00	800	80



GAMBAR 4.1
TAMPILAN METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY PROGRAMMING* DAN
TABU SEARCH



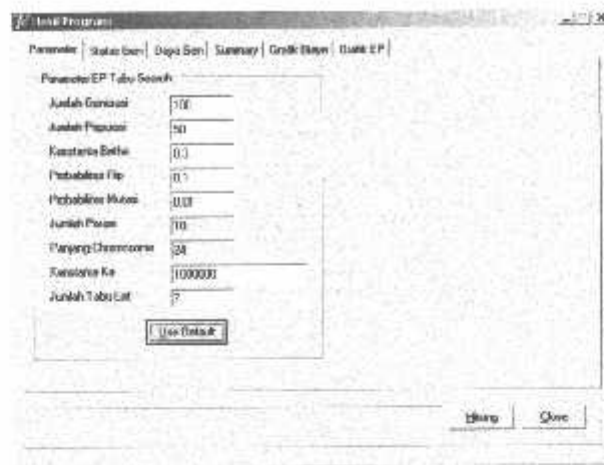
GAMBAR 4.2. TAMPILAN DATA UNTUK VALIDASI

Gen	Name	Pmax	Pmin	a0	a1	a2	Tap
1	UNIT 1	425	150	1000	16.13	0.00046	8
2	UNIT 2	425	150	970	17.26	0.00031	8
3	UNIT 3	130	20	700	16.6	0.002	5
4	UNIT 4	130	20	600	16.5	0.00211	5
5	UNIT 5	162	25	450	19.7	0.00398	5
6	UNIT 6	30	20	370	22.26	0.00712	3
7	UNIT 7	35	25	480	22.74	0.0079	3
8	UNIT 8	35	10	660	25.32	0.00413	1
9	UNIT 9	35	10	685	27.27	0.00222	1
10	UNIT 10	35	10	650	27.75	0.00173	1

GAMBAR 4.3. DATA GENERATOR UNTUK VALIDASI

Load	Pmax
70	70
750	75
850	85
950	95
1000	100
1100	110
1150	115
1200	120
1300	130
1400	140
1450	145
1500	150
1400	140
1300	130

GAMBAR 4.4. DATA PEMBEBANAN UNTUK VALIDASI



GAMBAR 4.5 TAMPILAN PARAMETER VALIDASI

Dimana:

- Jumlah tabu list menunjukkan banyaknya daftar yang digunakan dalam menyimpan hasil perhitungan dari solusi-solusi terbaik yang pernah ditemukan untuk disimpan sementara kemudian dengan ditemukan solusi yang baru dilakukan seleksi apakah hasil solusi terkini lebih baik dari solusi yang pernah ada dalam daftar. Apabila solusi terkini lebih baik dari solusi yang ada dalam daftar, maka solusi yang lama akan diganti dengan solusi baru yang lebih baik.
- Jumlah generasi Merupakan jumlah perulangan (iterasi) dilakukannya rekombinasi dan seleksi. Jumlah generasi ini mempengaruhi kestabilan output dan lama iterasi. Jumlah generasi yang besar dapat mengarahkan kearah solusi yang optimal, namun akan membutuhkan waktu yang lama. Sedangkan jika jumlah generasinya terlalu sedikit maka solusi akan terjebak pada *local optimum solution*
- Jumlah Populasi merupakan banyaknya populasi yang digunakan dalam melakukan pencarian solusi. Jumlah populasi dalam program dapat ditentukan, yaitu populasi awal dari solusi *parent M* yang dibangkitkan secara acak yang masing-masing populasi dari *parent* dihitung fungsi objektifnya sesuai besarnya populasi. Kemudian membentuk *offspring* dari *parent* yang layak dengan melakukan mutasi dan menambah variable acak gaussian.

Sehingga sebelum dilakukannya seleksi dan kompetisi jumlah populasi adalah $(2M + 1)$. Pada jurnal jumlah populasi ditentukan besarnya 50 populasi. Perbandingan hasil perhitungan antara komputasi program dan data hasil perhitungan adalah sebagai berikut:

	Jurnal 1	Jurnal 2	Jurnal 3	Jurnal 4	Jurnal 5	Jurnal 6	Jurnal 7	Jurnal 8	Jurnal 9
Unit 1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
Unit 2	1	1	1	1	1	1	1	1	1
Unit 3	0	0	0	0	0	1	1	1	1
Unit 4	0	0	0	1	1	1	1	1	1
Unit 5	0	0	0	0	0	0	0	0	1
Unit 6	0	0	0	0	0	0	1	1	1
Unit 7	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 8	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 9	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 10	0	0	0	0	0	0	0	0	0

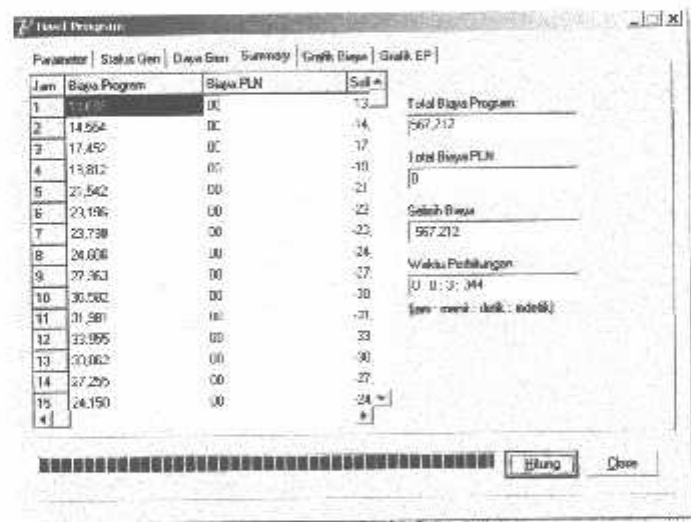
GAMBAR 4.6. HASIL PERHITUNGAN PENJADWALAN UNIT PEMBANGKIT MENURUT PROGRAM

Tabel 4.3
Hasil Perhitungan Penjadwalan Unit Pembangkit Menurut Program

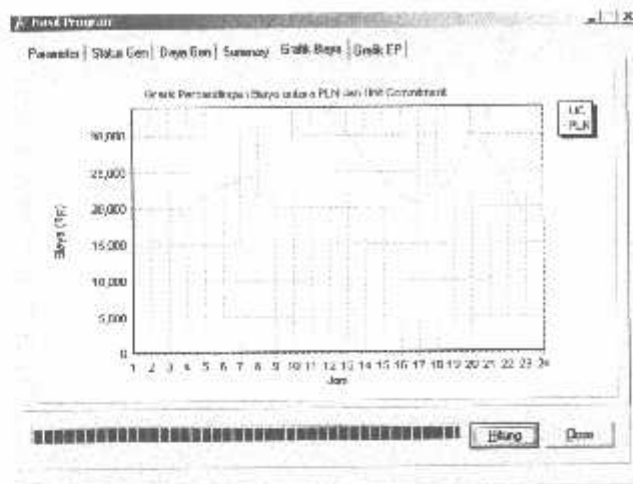
Jurnal	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20	21	22	23	24
Unit																								
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
2	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
3	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0	0
4	0	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0	0
5	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0
6	0	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	1	1	1	0	0	0	0
7	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
8	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
9	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
10	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0

Tabel 4.4
Hasil Perhitungan Penjadwalan Unit Pembangkit menurut jurnal

Jam	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20	21	22	23	24
Unit																								
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
2	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
3	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0
4	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0
5	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0	0
6	0	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	0	0	0
7	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
8	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
9	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
10	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0



GAMBAR 4.7 HASIL VALIDASI PROGRAM TERHADAP JURNAL



GAMBAR 4.8 KURVA BIAYA OPRASIONAL HASIL VALIDASI PROGRAM TERHADAP JURNAL

Dari hasil pengujian disini dapat dilihat bahwa program tersebut layak digunakan, karena dari hasil perhitungan program tersebut mendekati hasil yang ada di jurnal C. Christoper Asir Rajan, M. R. Mohan, “ **An evolutionary programming based tabu search method for Solving Unit Commitment Problem**”, IEEE Trans. On Power System, Vol. 19, No. 1, Februari 2004. dengan menghasilkan biaya total USD 567,212. Pada tampilan tersebut dapat dilihat bahwa hasil perhitungan dari metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* mendekati yang ada di jurnal C. Christoper Asir Rajan, M. R. Mohan, “ **An evolutionary programming based tabu search method for Solving Unit Commitment Problem**”, IEEE Trans. On Power System, Vol. 19, No. 1, Februari 2004 yaitu USD 565,646, dengan selisih biaya sebesar USD 1,566 (0,28%). Sehingga program tersebut layak digunakan.

4.5 Hasil Perhitungan dan Analisa Data

Program optimasi pembebanan unit pembangkit termal pada PT. PJB dengan metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search*, terdiri dari beberapa tahap yang secara keseluruhan dijabarkan sebagai berikut:

1. Tahap input data dengan inisialisasi data karakteristik tiap unit pembangkit dan data beban sistem tiap jamnya.
2. Mencari perhitungan dan pencarian nilai yang paling minimum untuk biaya, beban sistem, dan cadangan berputar.
3. Pencarian kombinasi penjadwalan unit-unit pembangkit yang paling murah untuk melayani beban sistem pada tiap jamnya.

Seluruh unit termal yang siap beroperasi dalam PT. Pembangkitan Jawa Bali terdiri dari 37 unit pembangkit. Pola kombinasi dari 37 unit pembangkit pada periode waktu 24 jam yaitu pada tanggal 27 juli, 30 juli, dan 31 juli 2005 dapat dilihat pada tabel 4.3, 4.4, dan 4.5 yang digunakan sebagai bahan perbandingan dengan hasil kombinasi metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search*.

Table 4.5
Kombinasi Unit pembangkit Termal
Pada Kamis, 27 Juli 2005

Jam	Status ON dan OFF Unit Pembangkit	Beban (MW)	Status ON Unit Pembangkit
01.00	110001000000001111000000100000010111101	2300	14 unit
02.00	110001000000001111000000100000010111101	2175	14 unit
03.00	1100010000000011110000001000000000111101	2090	13 unit
04.00	1100010000000011110000001000000000111101	2090	13 unit
05.00	1100010000000011110000001000000000111101	2240	13 unit
06.00	1100010000000011110000001000000000111101	2215	13 unit
07.00	1100010000000011110000001000000000111101	1990	13 unit
08.00	1100010000000011110000001000000000111101	2250	13 unit
09.00	1100010000000011110000001000000000111101	2540	13 unit
10.00	1100010000000011110000001000000000111101	2590	13 unit
11.00	1100010000000011110000001000000000111101	2590	13 unit
12.00	1100010000000011110000001000000000111101	2340	13 unit
13.00	1100010000000011110000001000000000111101	2575	13 unit
14.00	1100010000000011110000001000000000111101	2575	13 unit
15.00	1100010000000011110000001000000000111101	2575	13 unit
16.00	1100010000000011110000001000000000111101	2475	13 unit
17.00	110001000000001111011111000000010111101	2457	18 unit
18.00	110001000000001111011111000000010111101	2951	18 unit
19.00	110001000000001111011111000000010111101	2981	18 unit
20.00	110001000000001111011111000000010111101	2981	18 unit
21.00	110001000000001111011111000000010111101	2951	18 unit
22.00	110001000000001111011111000000010111101	2664	18 unit
23.00	110001000000001111000000100000010111101	2430	14 unit
24.00	110001000000001111000000100000010111101	2400	13 unit

Keterangan : 1 = ON dan 0 = OFF

Tabel 4.6
Kombinasi Unit pembangkit Termal
Pada Sabtu, 30 Juli 2005

Jam	Status ON dan OFF Unit Pembangkit	Beban (MW)	Status ON Unit Pembangkit
01.00	11000100000000111100000100000010111100	2525	13 unit
02.00	11000100000000111100000100000010111100	2300	13 unit
03.00	11000100000000111100000100000000111100	2170	12 unit
04.00	11000100000000111100000100000000111100	2170	12 unit
05.00	11000100000000111100000100000000111100	2470	12 unit
06.00	11000100000000111100000100000000111100	2250	12 unit
07.00	11000100000000111100000100000000111100	1940	12 unit
08.00	11000100000000111100000100000000111100	2065	12 unit
09.00	11000100000000111100000100000000111100	2190	12 unit
10.00	11000100000000111100000100000000111100	2190	12 unit
11.00	11000100000000111100000100000000111100	2210	12 unit
12.00	11000100000000111100000100000000111100	2165	12 unit
13.00	11000100000000111100000100000000111100	2140	12 unit
14.00	11000100000000111100000100000000111100	2190	12 unit
15.00	11000100000000111100000100000000111100	2265	12 unit
16.00	11000100000000111100000100000000111100	2130	12 unit
17.00	11000100000000111100011100000010111100	2197	15 unit
18.00	11000100000000111100011100000010111100	2849	15 unit
19.00	11000100000000111100011100000010111100	2989	15 unit
20.00	11000100000000111100011100000010111100	2934	15 unit
21.00	11000100000000111100011100000010111100	2914	15 unit
22.00	11000100000000111100011100000010111100	2582	15 unit
23.00	11000100000000111100000100000010111100	2375	13 unit
24.00	11000100000000111100000100000000111100	2300	12 unit

Keterangan : 1 = ON dan 0 = OFF

Tabel 4.7
Kombinasi Unit pembangkit Termal
Pada Minggu, 31 Juli 2005

Jam.	Status ON dan OFF Unit Pembangkit	Beban (MW)	Status ON Unit Pembangkit
01.00	1100010000000111100000100000000011110	2275	12 unit
02.00	1100010000000111100000100000000011110	1755	12 unit
03.00	1100010000000111100000100000000011110	1755	12 unit
04.00	1100010000000111100000100000000011110	1740	12 unit
05.00	1100010000000111100000100000000011110	1895	12 unit
06.00	1100010000000111100000100000000011110	1970	12 unit
07.00	1100010000000111100000100000000011110	1642	12 unit
08.00	1100010000000111100000100000000011110	1565	12 unit
09.00	1100010000000111100000100000000011110	1615	12 unit
10.00	1100010000000111100000100000000011110	1675	12 unit
11.00	1100010000000111100000100000000011110	1625	12 unit
12.00	1100010000000111100000100000000011110	1575	12 unit
13.00	1100010000000111100000100000000011110	1575	12 unit
14.00	1100010000000111100000100000000011110	1575	12 unit
15.00	1100010000000111100000100000000011110	1575	12 unit
16.00	1100010000000111100000100000100011110	1575	15 unit
17.00	1100010000000111100011100000100011110	1689	14 unit
18.00	1100010000000111100011100000000011110	2689	14 unit
19.00	1100010000000111100011100000000011110	2929	14 unit
20.00	1100010000000111100011100000000011110	2924	14 unit
21.00	1100010000000111100011100000000011110	2904	14 unit
22.00	1100010000000111100011100000000011110	2632	14 unit
23.00	1100010000000111100000100000000011110	2330	12 unit
24.00	1100010000000111100000100000000011110	2215	12 unit

Keterangan : 1 = ON dan 0 = OFF

Tabel 4.8
Kombinasi Unit pembangkit Termal
Dengan Metode Kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search*
Pada Rabu, 27 Juli 2005

Jam	Status ON dan OFF Unit Pembangkit	Beban (MW)	Status ON Unit Pembangkit
01.00	11100100010001001100000000100000100000	2300	10 unit
02.00	11100100010001001100000000100000100000	2175	10 unit
03.00	11100100010001001100000000100000100000	2090	10 unit
04.00	11100100010001001100000000100000100000	2090	10 unit
05.00	11100100010001001100000000100000100000	2240	10 unit
06.00	11100100010001001100000000100000100000	2215	10 unit
07.00	11100100010001001100000000100000100000	1990	10 unit
08.00	11100100010001001100000000100000100000	2250	10 unit
09.00	11100100010001001100000000100000100000	2540	10 unit
10.00	11100100010001001100000000100000100000	2590	10 unit
11.00	11100100010001001100000000100000100000	2590	10 unit
12.00	11100100010001001100000000100000100000	2340	10 unit
13.00	11100100010001001100000000100000100010	2575	11 unit
14.00	11100100010001001100000000100000100011	2575	12 unit
15.00	11100100010001001100000000100000100011	2575	12 unit
16.00	11100100010001001100000000100000100011	2475	13 unit
17.00	11100100010001101100000000100000100011	2457	14 unit
18.00	11100100010001101100000000100000100011	2951	14 unit
19.00	11100100010001111100000000100000100011	2981	15 unit
20.00	11100100010001111100000000100000100011	2981	15 unit
21.00	11100100010001111100000000100000100011	2951	15 unit
22.00	11100100010001111100000000100000100011	2664	15 unit
23.00	11100100010001111100000010100000100011	2430	15 unit
24.00	11100100010001111100000010100000100011	2405	15 unit

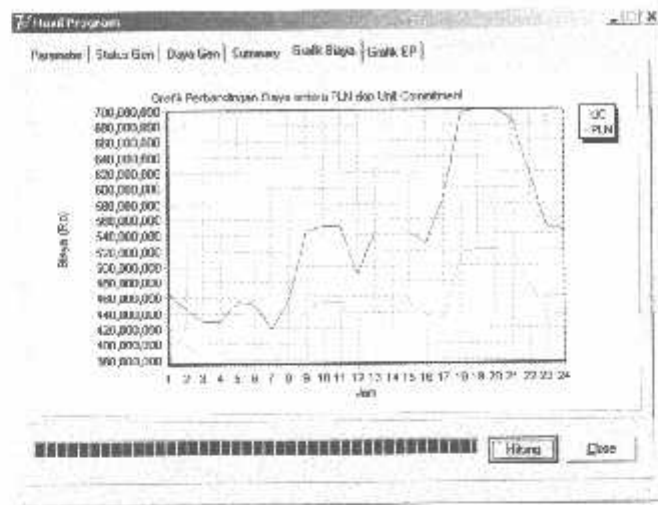
Keterangan : 1 = ON dan 0 = OFF

Excel Program									
Parameter	Status Gen	Unit Gen	Summary	Gridk Biaya	Gridk EP				
	Jan 1	Jan 2	Jan 3	Jan 4	Jan 5	Jan 6	Jan 7	Jan 8	Jan 9
Unit 1	370	370	322	322	370	370	372	370	370
Unit 2	370	385	322	327	370	370	372	370	370
Unit 3	53	53	53	53	53	53	53	53	53
Unit 4	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 5	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 6	250	250	250	250	250	250	250	250	250
Unit 7	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 8	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 9	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 10	250	250	250	250	250	250	250	250	250
Unit 11	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 12	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 13	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 14	250	250	250	250	250	250	250	250	250
Unit 15	0	0	0	0	0	0	0	0	0

GAMBAR 4.9 DAYA GENERATOR PADA TANGGAL 27 JULI 2005

Excel Program				
Parameter	Status Gen	Unit Gen	Summary	Gridk Biaya
Jan	Biaya Program	Biaya PLN	Sal	
1	211.061.758	464.544.483	50	Total Biaya Program
2	339.040.045	440.102.537	49	10.583.603.829
3	385.558.774	429.890.250	44	Total Biaya PLN
4	385.558.774	429.890.250	44	12.238.303.415
5	453.736.950	424.382.306	58	Selanjutnya
6	400.300.045	400.700.306	58	2.352.713.545
7	373.700.007	418.029.154	44	
8	409.007.570	457.180.995	50	
9	416.507.373	544.211.424	67	
10	454.042.139	551.612.015	67	
11	454.042.139	551.612.015	67	
12	417.162.795	490.395.579	73	
13	401.878.972	543.875.579	80	
14	401.878.972	543.875.579	82	
15	401.878.972	543.875.579	82	

GAMBAR 4.10 HASIL PERHITUNGAN OPTIMASI PADA TANGGAL 27 JULI 2005



GAMBAR 4.11 KURVA HASIL PERHITUNGAN OPTIMASI PADA
TANGGAL 27 JULI 2005

Tabel 4.9
 Kombinasi Unit pembangkit Termal
 Dengan Metode Kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search*
 Pada Sabtu, 30 Juli 2005

Jam	Status ON dan OFF Unit Pembangkit	Beban (MW)	Status ON Unit Pembangkit
01.00	1111001000100010000000000000100000100000	2525	8 unit
02.00	1111001000100010000000000000100000100000	2300	8 unit
03.00	1111001000100010000000000000100000100000	2170	8 unit
04.00	1111001000100010000000000000100000100000	2170	8 unit
05.00	1111001000100010000000000000100000100000	2470	8 unit
06.00	1111001000100010000000000000100000100000	2250	8 unit
07.00	1111001000100010000000000000100000100000	1940	8 unit
08.00	1111001000100010000000000000100000100000	2065	8 unit
09.00	1111001000100010000000000000100000100000	2190	8 unit
10.00	1111001000100010000000000000100000100000	2190	8 unit
11.00	1111001000100010000000000000100000100000	2210	8 unit
12.00	1111001000100010010000000000100000100000	2165	9 unit
13.00	1111001000100010010000000000100000100000	2140	9 unit
14.00	1111001000100010011000000000100000100000	2190	10 unit
15.00	1111001000100010011000000000100000100000	2265	10 unit
16.00	1111001000100010011000000000100000100000	2130	10 unit
17.00	1111001000100011011000000000100000100010	2197	12 unit
18.00	1111001000100011111000000000100000100011	2849	14 unit
19.00	1111001000100011111000000000100000100011	2989	14 unit
20.00	1111001000100011111000000000100000100011	2934	14 unit
21.00	1111001000100011111000000000100000100011	2914	14 unit
22.00	1111001000100011111000000000100000100011	2582	14 unit
23.00	1111001000100011111000000000100000100011	2375	14 unit
24.00	1111001000100011111000000000100000100011	2300	14 unit

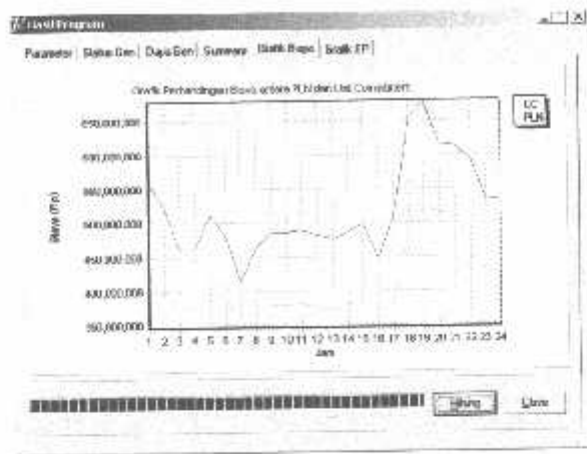
Keterangan : 1 = ON dan 0 = OFF

Power Engineering									
Parameter	Status Gen	Days Gen	Summary	Costs (Rp)	Costs (EP)	Costs (EP)	Costs (EP)	Costs (EP)	Costs (EP)
Unit	Jan 1	Jan 2	Jan 3	Jan 4	Jan 5	Jan 6	Jan 7	Jan 8	Jan 9
Unit 1	370	370	370	370	370	370	370	370	370
Unit 2	370	370	370	370	370	370	370	370	370
Unit 3	370	370	370	370	370	370	370	370	370
Unit 4	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 5	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 6	308	293	290	290	290	277	250	250	257
Unit 7	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 8	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 9	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 10	308	293	290	290	290	277	250	250	257
Unit 11	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 12	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 13	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Unit 14	308	293	290	290	290	277	250	250	257
Unit 15	0	0	0	0	0	0	0	0	0

GAMBAR 4.12 DAYA GENERATOR PADA TANGGAL 30 JULI 2005

Power Engineering									
Parameter	Status Gen	Days Gen	Summary	Costs (Rp)	Costs (EP)	Costs (EP)	Costs (EP)	Costs (EP)	Costs (EP)
Jan	Biaya Program	Biaya PLN	Sub						
1	227,800,000	227,800,000	13	Total Biaya Program					
2	227,800,000	227,800,000	13	Total Biaya PLN					
3	227,800,000	227,800,000	88	Total Biaya PLN					
4	227,800,000	227,800,000	88	Total Biaya PLN					
5	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
6	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
7	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
8	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
9	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
10	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
11	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
12	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
13	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
14	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					
15	227,800,000	227,800,000	91	Total Biaya PLN					

GAMBAR 4.13 HASIL PERHITUNGAN OPTIMASI PADA TANGGAL 30 JULI 2005

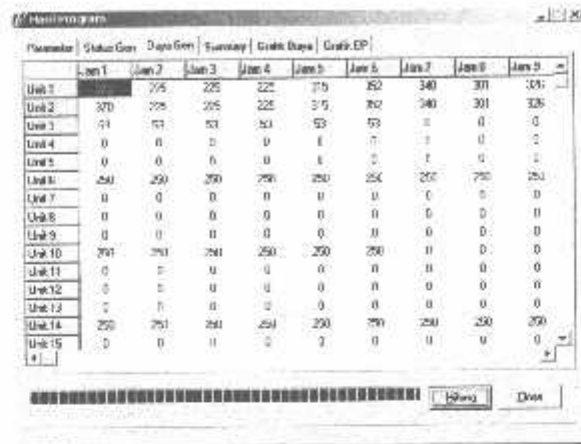


GAMBAR 4.14 KURVA HASIL PERHITUNGAN OPTIMASI PADA
TANGGAL 30 JULI 2005

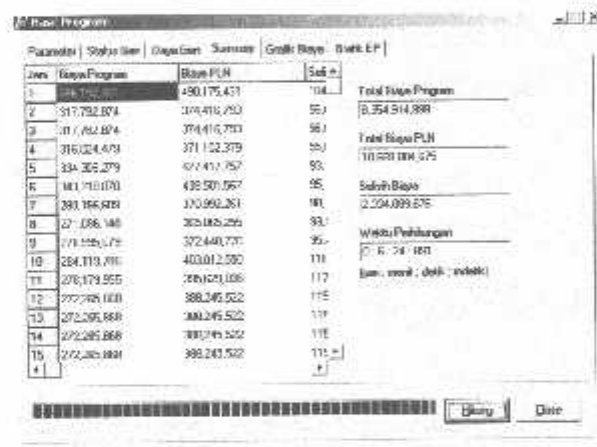
Tabel 4.10
Kombinasi Unit pembangkit Termal
Dengan Metode Kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search*
Pada Minggu, 31 Juli 2005

Jam	Status ON dan OFF Unit Pembangkit	Beban (MW)	Status ON Unit Pembangkit
01.00	11110010001000100100000000100000100000	2275	9 unit
02.00	11110010001000100100000000100000100000	1755	9 unit
03.00	11110010001000100100000000100000100000	1755	9 unit
04.00	11110010001000100100000000100000100000	1740	9 unit
05.00	1111001000100010000000000000100000100000	1895	8 unit
06.00	111100100010001000000000000000100000100000	1970	8 unit
07.00	111000100010001000000000000000100000100000	1642	6 unit
08.00	111000100010001000000000000000100000100000	1565	6 unit
09.00	111000100010001000000000000000100000100000	1615	6 unit
10.00	111000100010001000000000000000100000100000	1675	6 unit
11.00	111000100010001000000000000000100000100000	1625	6 unit
12.00	111000100010001000000000000000100000100000	1575	6 unit
13.00	111000100010001000000000000000100000100000	1575	6 unit
14.00	111000100010001000000000000000100000100000	1575	6 unit
15.00	111000100010001000000000000000100000100000	1575	6 unit
16.00	111000100010001000000000000000100000100000	1575	6 unit
17.00	111000100010001000000000000000100000100000	1689	6 unit
18.00	11110010001000100100000000100000100000	2689	9 unit
19.00	11110010001000111110000000100000100011	2929	14 unit
20.00	111100100010001111100000010100000100011	2924	15 unit
21.00	111100100010001111100000010100000100011	2904	15 unit
22.00	111100100010001111100000010100000100011	2632	15 unit
23.00	111100100010001111100000010100000100011	2330	15 unit
24.00	111100100010001111100000010100000100011	2215	15 unit

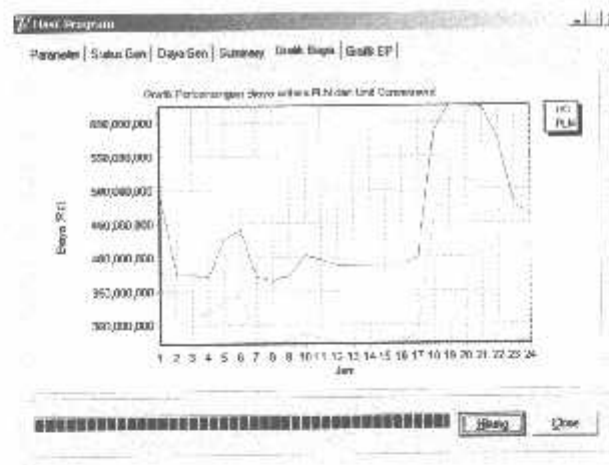
Keterangan : 1 = ON dan 0 = OFF



GAMBAR 4.15 DAYA GENERATOR PADA TANGGAL 31 JULI 2005



GAMBAR 4.16 HASIL PERHITUNGAN OPTIMASI PADA TANGGAL 31 JULI 2005



GAMBAR 4.17 GRAFIK HASIL PERHITUNGAN OPTIMASI PADA
TANGGAL 31 JULI 2005

Setelah mendapatkan hasil yang paling optimal seperti pada penjelasan diatas, maka dilanjutkan dengan melakukan perhitungan total biaya operasi unit-unit pembangkit tiap periode jamnya dan perhitungan biaya operasi dalam system PT. Pembangkitan Jawa Bali sebagai perbandingan yang diperoleh dari hasil perhitungan fungsi objektif dengan memperhatikan data pembebanan harian pada PT Pembangkitan Jawa Bali. Hasil perhitungan biaya operasi untuk periode tiap jam dapat dilihat pada table sebagai berikut

Tabel 4.11
 Perbandingan Biaya Operasional Per Jam PT. PJB
 Dengan Metode *Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search*
 Rabu, 27 Juli 2005

Jam	PT. PJB (Rupiah)	EP-TS (Rupiah)
1	464.644.480	411.654.705
2	445.152.537	395.648.048
3	429.890.280	385.550.774
4	429.890.280	385.550.774
5	454.392.306	403.736.550
6	450.703.396	400.559.145
7	418.029.154	373.766.877
8	457.160.966	405.027.578
9	544.211.424	446.637.373
10	551.612.015	454.042.139
11	551.612.015	454.042.139
12	490.355.878	417.162.795
13	543.875.979	460.597.925
14	543.875.979	469.400.441
15	543.875.979	469.400.352
16	529.091.873	455.172.972
17	589.448.318	458.079.945
18	695.328.855	529.631.143
19	701.267.068	538.618.356
20	701.267.068	538.618.315
21	686.841.778	534.163.160
22	617.098.701	491.680.279
23	550.541.913	470.528.851
24	545.855.172	467.567.038

Tabel 4.12
Perbandingan Biaya Operasional Per Jam PT. PJB
Dengan Metode *Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search*
Sabtu, 30 Juli 2005

Jam	PT. PJB (Rupiah)	EP-TS (Rupiah)
1	557.999.434	444.417.423
2	521.082.098	394.127.836
3	463.252.271	374.934.647
4	463.252.271	374.934.647
5	511.051.655	419.304.041
6	480.480.842	386.739.768
7	415.960.396	345.472.187
8	463.695.520	360.746.795
9	485.695.688	377.884.106
10	485.695.688	377.884.779
11	488.646.361	380.834.779
12	480.761.644	374.230.370
13	475.889.427	380.640.164
14	485.695.688	387.152.538
15	496.779.498	406.985.711
16	446.741.843	390.293.165
17	509.496.798	409.293.165
18	652.594.714	514.490.867
19	679.961.226	539.806.856
20	614.043.893	531.639.785
21	611.659.312	528.672.231
22	592.417.896	479.866.981
23	535.757.812	453.832.410
24	531.071.071	444.970.160

Tabel 4.13.
Perbandingan Biaya Operasional Per Jam PT. PJB
Dengan Metode *Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search*
Minggu, 31 Juli 2005

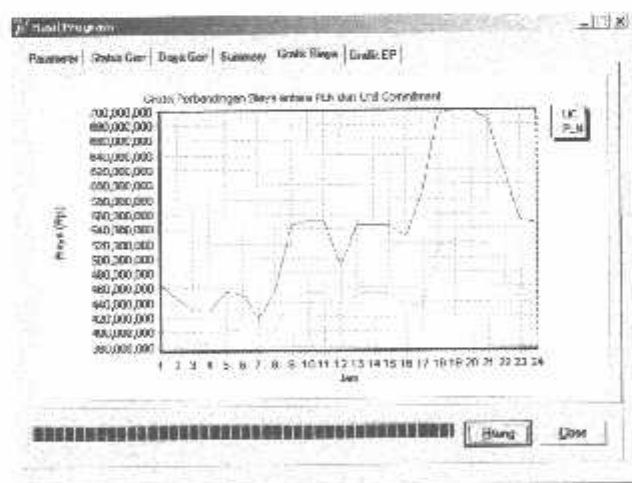
Jam	PT. PJB (Rupiah)	EP-TS (Rupiah)
1	490.175.431	408.305.310
2	374.418.793	340.850.633
3	374.418.793	340.850.633
4	371.102.379	340.850.633
5	427.417.757	340.142.789
6	438.501.567	349.036.703
7	370.992.261	280.196.609
8	365.065.255	271.086.140
9	372.448.770	276.995.079
10	403.012.550	284.119.786
11	395.629.036	278.179.955
12	388.245.522	272.265.868
13	388.245.522	272.265.868
14	388.245.522	272.265.868
15	388.245.522	272.265.868
16	388.245.522	272.265.868
17	398.447.105	285.787.551
18	585.092.495	460.283.930
19	625.067.195	521.833.890
20	624.322.126	538.844.414
21	621.344.129	535.880.415
22	572.596.233	495.970.538
23	478.673.520	458.720.234
24	549.055.664	445.267.629

Tabel 4.14
Perbandingan Total Biaya Operasional Per Jam PT. PJB
Dengan Metode *Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search*

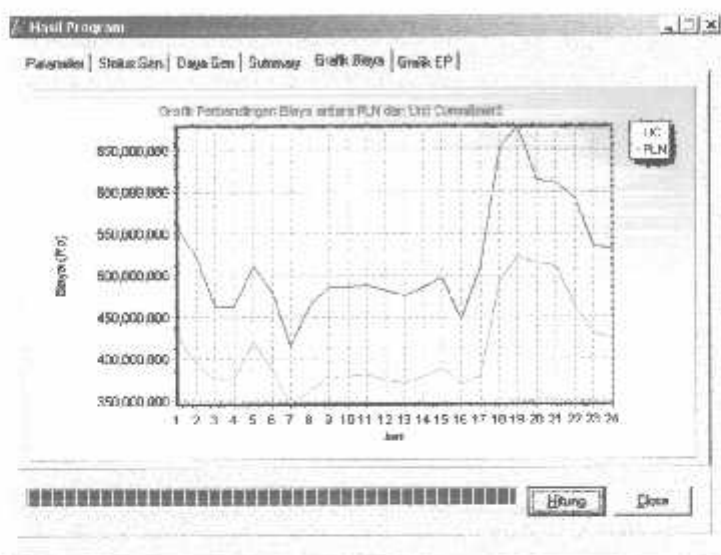
Periode Waktu (24 jam)	Total Biaya PT. PJB (Rupiah)	Total Biaya <i>EP-TS</i> (Rupiah)
Rabu, 27 Juli 2005	12.935.923.415	10.583.609.829
Sabtu, 30 Juli 2005	12.668.950.170	9.835.201.996
Minggu, 31 Juli 2005	10.689.004.675	8.354.914.999

Tabel 4.12 menunjukkan bahwa dengan menggunakan metode *Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search* terdapat pengurangan total biaya operasional pembangkitan dalam tiap periode 24 jam (1 hari). Hal ini berarti bahwa proses pemrograman menyebabkan pengurangan biaya operasi pembangkit yang cukup besar di banding dengan biaya operasi PT. PJB. Bila total biaya operasi setiap satu hari dihitung untuk kedua cara untuk *Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search* dan PT. PJB dapat dilihat pada grafik berikut

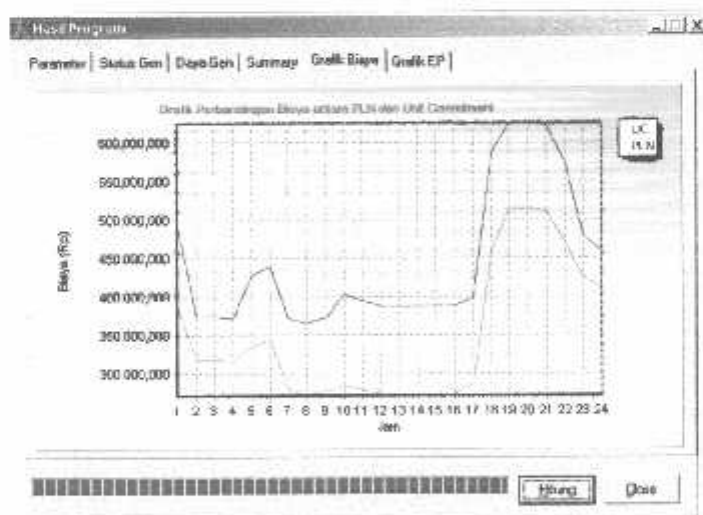
Grafik 4.1
Grafik Biaya PT. PJB dan Metode *Kombinasi Evolutionary Programming dan Tabu Search* pada Rabu, 27 Juli 2005



Grafik 4.2
 Grafik Biaya PT, PJB dan Metode Kombinasi *Evolutionary Programming* dan
Tabu Search pada Sabtu, 30 Juli 2005



Grafik 4.3
 Grafik Biaya PT, PJB dan Metode Kombinasi *Evolutionary Programming* dan
Tabu Search pada Minggu, 31 Juli 2005



BAB V

KESIMPULAN DAN SARAN

5.1 Kesimpulan

Pada analisa program komputer dengan menggunakan software Borland Delphi 8.0 yang dijalankan pada komputer AMD Athlon XP 2,4 GHz dengan *memory* 256 MHz dan hasil perhitungan terhadap penggunaan metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* untuk menyelesaikan masalah komitmen unit atau penjadwalan unit-unit pembangkit termal pada PT. Pembangkitan Jawa Bali(PT. PJB) pada tanggal 27, 30, dan 31 Juli 2005, maka dapat diambil kesimpulan sebagai berikut:

1. Pada metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* memberikan sebuah analisa perhitungan dan penyelesaian yang cukup efektif dan ekonomis dalam mengoptimalkan pembebanan dan penghematan total biaya operasi dibandingkan dengan total biaya operasional dari PT. Pembangkitan Jawa Bali(PT. PJB). Adapun selisih hasil perhitungan total biaya operasi antara metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* dan PT. Pembangkitan Jawa Bali sebagai berikut:
 - a. Pada tanggal 27 Juli 2005, total biaya operasional pada PT. Pembangkitan Jawa Bali (PT.PJB) sebesar Rp. 12.935.923.415,00 sedangkan total biaya hasil perhitungan operasional menggunakan metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* sebesar Rp. 10.583.609.829,00.

Sehingga terjadi penghematan biaya operasional sebesar Rp. 2.352.313.585,00 atau sebesar 18%

- b. Pada tanggal 30 Juli 2005, total biaya operasional pada PT. Pembangkitan Jawa Bali (PT.PJB) sebesar Rp. 12.668.950.170,00 sedangkan total biaya hasil perhitungan operasional menggunakan metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* sebesar Rp. 9.835.201.996,00. Sehingga terjadi penghematan biaya operasional sebesar Rp. 2.614.481.049,00 atau sebesar 20%
- c. Pada tanggal 31 Juli 2005, total biaya operasional pada PT. Pembangkitan Jawa Bali (PT.PJB) sebesar Rp. 10.689.004.675,00 sedangkan total biaya hasil perhitungan operasional menggunakan metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* sebesar Rp.8.354.914.999,00. Sehingga terjadi penghematan biaya operasional sebesar Rp. 2.334.089.676,00 atau sebesar 21%

2. Proses eksekusi atau lamanya waktu perhitungan computer untuk metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* adalah sebagai berikut:

- Pada tanggal 27 Juli 2005 waktu eksekusi adalah $\pm$ 6 menit 56 detik 985 mdet
- Pada tanggal 30 Juli 2005 waktu eksekusi adalah $\pm$ 6 menit 38 detik 984 mdet

- Pada tanggal 31 Juli 2005 waktu eksekusi adalah ± 6 menit 24 detik 891 mdet.

Dampak lamanya waktu perhitungan dari metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* adalah berkurangnya waktu penentuan hasil penjadwalan dari unit-unit pembangkit pada PT. Pembangkitan Jawa Bali (PT. PJB) sehingga koordinasi antara unit-unit pembangkit termal pada PT. Pembangkitan Jawa Bali (PT.PJB) relatif lebih singkat.

3. Pada metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* memberikan sebuah hasil yang optimal dengan waktu proses perhitungan yang relatif pendek yaitu kurang dari 7 menit sehingga metode tersebut dapat digunakan untuk melakukan penjadwalan operasi unit-unit pembangkit pada PT. PJB.

5.2 Saran

Berdasarkan kesimpulan diatas, dapat dibuat saran yang berhubungan dengan skripsi ini yaitu:

- a. Metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* dapat diterapkan pada PT. Pembangkitan Jawa Bali yang sudah terinterkoneksi Jawa sampai Bali, karena hasil perhitungan menunjukkan memberikan total biaya operasi pembangkitan yang lebih ekonomis atau lebih murah, kombinasi penjadwalan unit-unit pembangkit yang lebih efisien dengan lama waktu eksekusi yang singkat.

- b. Untuk studi yang lebih luas, metode kombinasi *Evolutionary Programming* dan *Tabu Search* ini dapat dikembangkan dengan penambahan unit hidro artinya dapat dikembangkan untuk studi system penjadwalan hidrotermal

DAFTAR PUSTAKA

1. C. Christopher Asir Rajan, M. R. Mohan, " **an evolutionary programming based tabu search method for Solving Unit Commitment Problem**", IEEE Trans. On Power System, Vol. 19, No. 1, Februari 2004
2. Allen J. Wood dan W.F. Bruce. 1984. **Power Generation, Operation, and Control**; John Wiley and sons
3. Djiteng Marsudi, Ir, " **Operasi Sistem Tenaga Listrik**", Balai Penerbit dan Humas ISTN, 1990.
4. Abdul Kadir, " **Pembangkit Tenaga Listrik**", Universitas Indonesia(UI-Press), 1996.
5. Zuhail, " **Dasar Teknik Tenaga Listrik dan Elektronika Daya**", PT. Gramedia,Jakarta, 1990
6. Yusuf Ismail Nakhoda " **Operasi Sistem Tenaga Listrik**", Diktat kuliah Operasi Sistem Tenaga Listrik ITN Malang.
7. Hasegawa, E. Tanaka," **An Evolutionary Programming Solution to The Unit Commitment Problems**" IEEE Transaction On Power System, Vol 14, no. 4, pp 1452-1459, November 1999.
8. A.H. Mantawi et al," **A Unit Commitment By Tabu Search**" Inst. Elect. Eng. Gen. Transm. Dist., vol. 145, no. 1, pp 56-64.
9. D.B.Fogal,' **An introduction to simulated evolutionary optimization**', IEEE Trans on Neural Network, Vol 5, No 1, pp. 3-14, January 1994
10. Yudhi eko prasetyo,"**Evaluasi komitmen unit pembangkit termal dengan menggunakan metode lagrange relaxation dan tabu search pada PT. Pembangkitan Jawa Bali**", skripsi, ITN Malang,2004
11. Firman hayu kristina putri,"**Komitmen unit pembangkit termal dengan menggunakan metode Evolutionary Programming pada PT.Pembangkitan Jawa Bali**", skripsi,ITN Malang,2004.

LAMPIRAN



INSTITUT TEKNOLOGI NASIONAL MALANG
FAKULTAS TEKNOLOGI INDUSTRI
JURUSAN TEKNIK ELEKTRO
KONSENTRASI ENERGI LISTRIK

BERITA ACARA UJIAN SKRIPSI

Nama : **ANTONI ANDI CHIAROLI**
N.I.M : 99.12.143
Jurusan : **TEKNIK ELEKTRO**
Konsentrasi : **ENERGI LISTRIK**
Judul Skripsi : **ANALISIS KOMITMEN UNIT PEMBANGKIT TERMAL
DENGAN METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY*
PROGRAMMING DAN *TABU SEARCH* PADA PT.
PEMBANGKITAN JAWA BALI**

Dipertahankan dihadapan majelis penguji jenjang strata satu (S-1),

Hari : Kamis

Tanggal : 6 Oktober 2005

Nilai : 78,25 (B⁺) *82*

Panitia Ujian

Ketua

Ir. Mochtar Asroni, MSME

Sekretaris


Ir. F. Yudi Limpraptono, MT

Anggota Penguji

Penguji I


Ir. Taufik Hidayat, MT

Penguji II


Irine Budi S., ST, MT



INSTITUT TEKNOLOGI NASIONAL MALANG
FAKULTAS TEKNOLOGI INDUSTRI
JURUSAN TEKNIK ELEKTRO
KONSENTRASI ENERGI LISTRIK

LEMBAR BIMBINGAN SKRIPSI

Nama : **ANTONI ANDI CHAROLI**
N.I.M : 99.12.143
Jurusan : **TEKNIK ELEKTRO**
Konsentrasi : **ENERGI LISTRIK**
Judul Skripsi : **ANALISA KOMITMEN UNIT
PEMBANGKIT TERMAL DENGAN
METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY
PROGRAMMING* DAN *TABU SEARCH*
PADA PT. PEMBANGKITAN JAWA BALI**
Tanggal Mengajukan : 6 Agustus 2005
Tanggal Menyelesaikan : 6 Februari 2006
Dosen Pembimbing : **Ir. H. ALMIZAN ABDULLAH, MSEE**
Telah Dievaluasi Dengan Nilai : 85 (Delapan Puluh Lima) %

Mengetahui,
Ketua Jurusan Teknik Elektro

Ir. F Yudi Limpraptono, MT
NIP.103 950 0274

Diperiksa dan Disetujui,
Dosen Pembimbing

Ir. H. Almizan Abdullah, MSEE
NIP.130 900 0208



INSTITUT TEKNOLOGI NASIONAL MALANG
FAKULTAS TEKNOLOGI INDUSTRI
JURUSAN TEKNIK ELEKTRO
KONSENTRASI ENERGI LISTRIK

LEMBAR PERSETUJUAN PERBAIKAN SKRIPSI

Dari hasil ujian skripsi jurusan Teknik Elektro jenjang strata satu (S-1), yang diselenggarakan pada:

Hari : Kamis
Tanggal : 6 Oktober 2005

Telah dilakukan perbaikan oleh:

Nama : ANTONI ANDI CHAROLI
N.I.M : 99.12.143
Jurusan : TEKNIK ELEKTRO
Konsentrasi : ENERGI LISTRIK
Judul Skripsi : ANALISIS KOMITMEN UNIT PEMBANGKIT TERMAL
DENGAN METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY*
PROGRAMMING DAN *TABU SEARCH* PADA PT.
PEMBANGKITAN JAWA BALI

Perbaikan meliputi:

No.	Materi Perbaikan	Keterangan
1.	Tujuan lebih dispesifikkan	
2.	Tambahkan tanda kutipan pada Bab II	
3.	Bagaimana menentukan nilai populasi dalam program	
4.	Tambahkan pada bab IV tabel pembebanan setiap unit sebelum dan sesudah optimasi	
5.	Penulisan gambar dengan fontnya	

Anggota Penguji

Penguji I

Ir. Taufik Hidayat, MT

Penguji II

Irrine Budi S., ST, MT



INSTITUT TEKNOLOGI NASIONAL MALANG
FAKULTAS TEKNOLOGI INDUSTRI
JURUSAN TEKNIK ELEKTRO
KONSENTRASI ENERGI LISTRIK

LEMBAR PERSETUJUAN PERBAIKAN SKRIPSI

Dari hasil ujian skripsi jurusan Teknik Elektro jenjang strata satu (S-1), yang diselenggarakan pada:

Hari : Kamis
Tanggal : 6 Oktober 2005

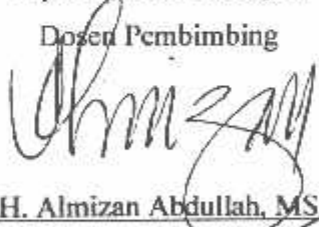
Telah dilakukan perbaikan oleh:

Nama : ANTONI ANDI CHAROLI
N.I.M : 99.12.143
Jurusan : TEKNIK ELEKTRO
Konsentrasi : ENERGI LISTRIK
Judul Skripsi : ANALISIS KOMITMEN UNIT PEMBANGKIT TERMAL
DENGAN METODE KOMBINASI *EVOLUTIONARY*
PROGRAMMING DAN *TABU SEARCH* PADA PT.
PEMBANGKITAN JAWA BALI

Perbaikan meliputi:

No.	Materi Perbaikan	Keterangan
1.	Tujuan lebih dispesifikkan	
2.	Tambahkan tanda kutipan pada Bab II	
3.	Bagaimana menentukan nilai populasi dalam program	
4.	Tambahkan pada bab IV tabel pembebanan setiap unit sebelum dan sesudah optimasi	
5.	Penulisan gambar dengan fontnya	

Diperiksa dan Disetujui,
Dosen Pembimbing


Ir. H. Almizan Abdullah, MSEE

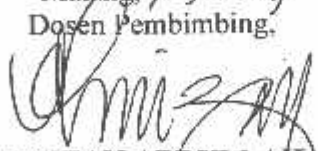


FORMULIR BIMBINGAN SKRIPSI

Nama : ANTONI ANDI CHAROLI
Nim : 99.12.143
Masa Bimbingan : 06 AGUSTUS 2005 s/d 06 FEBRUARI 2006
Judul Skripsi : ANALISA KOMITMEN UNIT PEMBANGKIT TERMAL
DENGAN METODE KOMBINASI EVOLUTIONARY
PROGRAMMING DAN TABU SEARCH PADA PT. PJB

No.	Tanggal	Uraian	Parap Pembimbing
1.	07-09-05	Bab IV : 1. Pada Algoritma Program, seogyaung unit ditulis keylep 2. Pada di bawakan Sub. flowchart a. l. perbaikan perijasaan	
2.		3. Pada Uji Validasi pada di perijasaan 4. Pada di bawakan, dan bawakan memuat pro gram dan bawakan memuat PJB 5. Pada di bawakan bawakan Parametris	
3.	12-09-05	Bab IV : 1. Nomor lauphali - lauphali pada Al. Gorikun lauphali di bawakan 2. Bawakan jenis komputer yg di pakai.	
4.		Bab IV : OK.	
5.	13-09-05	Bab IV : Perbaikan, Adedisional	
6.	15-09-05	Bab IV : OK Step 1/2 : Ujian Komprehensif	
7.	17-09-05	Bab IV : Tampilan hasil perijasaan perijasaan dan unit pembangkit memuat pro gram dan bawakan lauphali (di jawa) dan di bawakan lauphali di bawakan lauphali	
8.		Bab IV : 1. Janyan bawakan label bawakan lauphali 2. Janyan bawakan lauphali bawakan lauphali	
9.			
10.			

Malang, 17-9-2005
Dosen Pembimbing,


Ir. H. ALMIZAN ABDULLAH, MSEE
Nip. P. 103 900 0208

Form.S-4b



DATA PENAWARAN
PT PLN PEMBANGKITAN JAWA BALI
AGUSTUS 2002

No.	NAMA PEMBANGKIT	KAPASITAS			LAMA WAKTU (JAM)			BIAYA START UP (JUTA Rp)		KOEFISIEN BIAYA BAHAN BAKAR	
		Daya (MW)	MIN (MW)	MAX (MW)	UP TIME (MIN)	DOWN TIME (MIN)	START UP	COLD START UP	HOT START UP	1	2
1	UP. PAITON	2 x 400	225	370	72	48	17	682.98	149.88	3244978	111712.15
2	UP. GRESIK	9 x 112	53	102	36	10	1	7.82	0	5467532.4	217983.548
	GT 1-8 OC (GAS)		115	143	36	10	3	57.68	31.46	10936203.3	72527.004
	CC - 1.1.1 (GAS)		164	314	36	10	3	65.5	39.28	11795770.8	152515.737
	CC - 2.2.1 (GAS)		250	420	36	10	3	73.32	47.1	1717480.3	145105.581
	CC - 3.3.1 (GAS)	3 x 528	43	85	48	10	9	143.74	40.59	1327128.88	217378.359
	PLTU # 1/2 (GAS)	100	90	175	48	10	9	229.5	92.82	5017309.5	185242.579
	PLTU # 3/4 (GAS)	200	5	18	3	1	1	6.13	0	352707.2	350880.77
	PLTG GRESIK 1-3 (GAS)	3 x 20	5	16	3	1	1	6.33	0	687181.85	583240.965
3	UP. MUARA KARANG	3 x 107	50	85	36	10	1	7.35	0	5730795	207052.97
	GT 1/2/3 - OC		110	150	36	10	3	54.22	23.67	11560315	53885.135
	CC - 1.1.1 (GAS)		200	300	36	10	3	61.57	38.92	16010064	127208.655
	CC - 2.2.1 (GAS)		300	485	36	10	3	68.92	44.27	31011735	87825.15
	CC - 3.3.1 (GAS)	528	72	138	36	10	0	0	0	14705821.25	433337.8
	MTW GT 1/2 - OC (HSD)	2 x 140	162	202	36	10	3	118.08	64.4	872830	144151.717
	MTW CC - 1.1.1 (HSD)	200	210	403	36	10	3	134.1	80.42	31123040	303208.82
	MTW CC - 2.2.1 (HSD)	420	315	805	36	10	3	160.1	80.42	19043399	286608.995
	MTW CC - 3.3.1 (HSD)	640	44	75	48	10	8	122.58	31.08	2117820.7	473805.41
	PLTU # 1/2/3 (MFO)	3 x 100	50	85	48	10	11	215.34	89.29	2949167.5	205217.145
	PLTU # 5/6/7 (GAS)	2 x 203	50	85	48	10	11	215.34	89.29	2949167.5	205217.145

Harga Batubara

Harga MFO

Harga HSD

Harga Gas UP, Gresik

Harga Gas UP, M. Karang

Nilai Tukar

253 Rp/Kg

1595.5 Rp/liter

1595.5 Rp/liter

2.53 US\$/MMBTU

2.45 US\$/MMBTU

9000 Rp/US\$

Bidding Agustus 2002.xls

SUB SYSTEM REGION_1

RENCANA : HARI/TANGGAL : RABU , 27 JULI 2005

PT PLN PEMBANGKITAN TENAGA LISTRIK JAWA-BALI

[illegible]

SUB SYSTEM REGION_1

RENCANA : HARI/TANGGAL : SABTU, 30 JULI 2005

PT PLN PEMBANGKITAN TENAGA LISTRIK JAWA-BALI

[illegible]

SUB SYSTEM REGION_1

RENCANA :
HARI/TANGGAL : SABTU, 30 JULI 2005
PT PLN PEMBANGKITAN TENAGA LISTRIK JAWA-BALI

[illegible]

SUB SISTEM REGION_4

RENCANA : HARITANGGAL : SABTU, 30 JULI 2005

PT PLN PEMBANGKITAN TENAGA LISTRIK JAWA-BALI

Jam		00.30	01.00	01.30	02.00	02.30	03.00	03.30	04.00	04.30	05.00	05.30	06.00	06.30	07.00	07.30	08.00	08.30	08.59	09.30	10.00	10.30	11.00	11.30	12.00	12.30
PLTA	Area A.																									
	PLTA SUTAMI																									
	PLTA BRANTAS																									
PLTU	PITON #1																									
	PITON #2																									
	GRSIK110C																									
	GRSIK10C1																									
PLTU 1	GRSIK20C1																									
	GRSIK120C																									
	GRSIK130C																									
	GRSIK110C																									
PLTU 2	GRSIK130C																									
	GRSIK210C																									
	GRSIK110C																									
	GRSIK20C1																									
PLTU 3	GRSIK230C																									
	GRSIK210C																									
	GRSIK230C																									
	GRSIK230C																									
PLTU	GRSIK #1																									
	GRSIK #2																									
	GRSIK #3																									
	GRSIK #4																									
PLTG	BLTMR #1																									
	BLTMR #2																									
	GRSIA #1																									
	GRSIA #2																									
Beban Area-4		4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003	4003
Beban Area-4		2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507	2507
Selisih (*) - (**)		3398	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406	3406
Cadangan Selisih		40	80	75	70	69	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68	68
Cadangan Putar		405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405	405

SUB SISTEMI REGION_4

MAJLIS ANGGAL: SABTU, 30 JULI 2005

RENCANA :

[illegible]

SUB SYSTEM REGION_4

HARI/TANGGAL : MINGGU, 31 JULI 2005

PT PLN PEMBANGKITAN TENAGA LISTRIK JAWA-BALI

RENCANA :

[illegible]

Presented and Edited by: N. M. R. R.

```

unit uObjFunc;

interface

uses uUtils, uGenerator, SysUtils;

type
  TObjFunc=class
  private
    FNgen, FNjam:integer;
    function GetBeban:dArr1;
    function GetRes:dArr1;
    function GetPLN:dArr2;
    function GetGen:TGenArr;
    procedure SetGen(const rGen:TGenArr);
    procedure SetBeban(const rBeban:dArr1);
    procedure SetRes(const rRes:dArr1);
    procedure SetPLN(const rPLN:dArr2);
    function isON(const rFlip:double):boolean;
    function isKampRate(const rJam:integer;const rPL:dArr2):boolean;
    function GetSortAFIC(const rXs:iArr1;iArr1;
    function CalcAFIC(const rXs:integer;
      const rNo:integer):double;
    procedure RepairAFIC(var rChrom:bArr2);
    procedure UpdateXs(const rChrom:bArr1;
      var rXs:iArr1);
    function CreateChromBase:bArr2;
    function CreateChromONOFF:bArr2;
    function GetSortChrom(const rXs:iArr1;
      const rRank:integer):bArr1;
    function HitungCostGen(const rPL:dArr2):dArr2;
    procedure GetSwap(var rChrom:bArr2);
    function doCariGreyZone(const rChrom:bArr2):bArr2;
    procedure UpdateChrom(var rChrom:bArr2);
  protected
    FBeban, FRes:dArr1;
    FPLN:dArr2;
    FGen:TGenArr;
    function isServe(const rJam:integer;const rChrom:bArr1):boolean;
    function HitungEcoDis(const rJam:integer;
      const rChrom1:bArr1):dArr1;overload;
    function HitungEcoDis(const rJam:integer;
      const rChrom1:bArr1;
      var rLmd:double):dArr1;overload;
    function HitungCostSUC(const rPL:dArr2):dArr2;overload;
    function HitungCostSUC(const rChrom:bArr2):dArr2;overload;
  public
    constructor Create;overload;
    constructor Create(const rBeban,rRes:dArr1;
      const rPLN:dArr2;
      const rGen:TGenArr);overload;
    function getSortAFICGen:iArr1;
    function getRandomChrom(const rFlip:double):bArr2;
    function getChromFromAnother(const rChrom:bArr2;
      const rPflip:double):bArr2;
    function getConstructSolution(const rFlip:double):bArr2;
    function getNeighborSolution(const rChrom:bArr2):bArr2;
    procedure setLocalSearch(var rChrom:bArr2);
    procedure doHitungChrom(var rChrom:bArr2;
      var rCostTotal:double);overload;
    procedure doHitungChrom(var rChrom:bArr2;
      var rPL:dArr2;
      var rCostPerJam:dArr1;
      var rCostTotal:double);overload;
    procedure doHitungPLN;
  end;

```

```

        var rCostPerJam:dArr1;
        var rCostTotal:double;
    procedure doExecute(var rChrom:bArr2;
        var rPL:dArr2;
        var rCostPerJam:dArr1;
        var rCostTotal:double;
    function getFmax(const rNo:integer):double;
    function getCostMax:double;
    destructor Destroy;override;
    property Ngen:integer read FNgen write FNgen;
    property Njam:integer read FNjam write FNjam;
    property Gen:TGenArr read CctGen write SetGen;
    property Beban:dArr1 read GetBeban write SetBeban;
    property PLN:dArr2 read GetPLN write SetPLN;
    property Res:dArr1 read GetRes write SetRes;
end;

var gObjFunc:TObjFunc;

implementation

//constructor
constructor TObjFunc.Create;
begin
    inherited Create;
    FNgen:=0;
    FNjam:=0;
end;

constructor TObjFunc.Create(const rBeban,rRes:dArr1;
    const rPLN:dArr2;
    const rGen:TGenArr;
var i,j,Ncek:integer;
begin
    inherited Create;
    FNgen:=high(rGen);
    FNjam:=high(rBeban);
    Ncek:=high(rRes);
    if FNjam<>Ncek then raise Exception.Create('Dimensi matrix tidak sama!');
    SetLength(FGen, FNgen+1);
    SetLength(FBeban, FNjam+1);
    SetLength(FRes, FNjam+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        FGen[i] :=TPembangkit.Create(rGen[i]);
    end;
    for i:=1 to FNjam do
    begin
        FBeban[i]:=rBeban[i];
        FRes[i]:=rRes[i];
    end;
    SetLength(FPLN, FNgen+1, FNjam+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        for j:=1 to FNjam do
        begin
            FPLN[i,j]:=rPLN[i,j];
        end;
    end;
end;

//data accessing
function TObjFunc.GetBeban:dArr1;
var i:integer;

```

```

begin
  SetLength(result, FNjam+1);
  for i:=1 to FNjam do
    begin
      result[i]:=FBeban[i];
    end;
  end;

function TObjFunc.GetRes:dArr1;
var i:integer;
begin
  SetLength(result, FNjam+1);
  for i:=1 to FNjam do
    begin
      result[i]:=FRes[i];
    end;
  end;

function TObjFunc.GetPLN:dArr2;
var i,j:integer;
begin
  SetLength(result, FNgen+1, FNjam+1);
  for i:=1 to FNgen do
    begin
      for j:=1 to FNjam do
        begin
          result[i,j]:=FPLN[i,j];
        end;
      end;
    end;
  end;

function TObjFunc.SetGen:TGenArr;
var i:integer;
begin
  SetLength(result, FNgen+1);
  for i:=1 to FNgen do
    begin
      result[i]:=TPembangkit.Create(FGen[i]);
    end;
  end;

procedure TObjFunc.SetGen(const rGen:TGenArr);
var i:integer;
begin
  FNgen:=high(rGen);
  SetLength(FGen, FNgen+1);
  for i:=1 to FNgen do
    begin
      FGen[i]:=TPembangkit.Create(rGen[i]);
    end;
  end;

procedure TObjFunc.SetBeban(const rBeban:dArr1);
var i,Ncek:integer;
begin
  if FNjam>0 then
    begin
      Ncek:=high(rBeban);
      if FNjam<>Ncek then raise Exception.Create('Dimensi matrik tidak sama!');
    end
  else
    begin
      FNjam:=high(rBeban);
    end;
  end;

```

```

end;

function TObjFunc.IsServe(const rJam:integer;const rChrom:bArr1):boolean;
var i:integer;
    load,sBebanMin,sBebanMax:double;
begin
    result:=true;
    sBebanMin:=0;
    sBebanMax:=0;
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        if rChrom[i]=true then
        begin
            sBebanMin:=sBebanMin+FGen[i].Pmin;
            sBebanMax:=sBebanMax+FGen[i].Pmax;
        end;
    end;
    load:=FBeban[rJam]+FRes[rJam];
    if load<sBebanMin then result:=false;
    if load>sBebanMax then result:=false;
end;

function TObjFunc.IsRampRate(const rJam:integer;const rPL:dArr2):boolean;
var i:integer;
    delta:double;
begin
    result:=true;
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        if rJam>1 then
        begin
            delta:=rPL[i,rJam]-rPL[i,rJam-1];
            if delta>0 then
            begin
                if delta>FGen[i].Ramp then
                begin
                    result:=false;
                    break;
                end;
            end;
        end;
    end;
end;

function TObjFunc.CalcAFLC(const rXs:integer;
    const rNo:integer):double;
var SOC:double;
begin
    SOC:=0;
    if rXs<0 then
    begin
        if abs(rXs)>=FGen[rNo].Tdown then
        begin
            if abs(rXs)>(FGen[rNo].Tdown+FGen[rNo].Tcold) then
            begin
                SOC:=FGen[rNo].Sc;
            end
        else
        begin
            SOC:=-FGen[rNo].Sh;
        end;
    end;
    end;
    result:=(FGen[rNo].GetBiaya(FGen[rNo].Pmax)+SOC)/FGen[rNo].Pmax;
end;

```

```

function TObjFunc.GetSortAFIC(const rXs:iArr1):iArr1;
var i,:integer;
    AFLC:dArr1;
begin
    SetLength(result,FNgen+1);
    SetLength(AFLC,FNgen+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        result[i]:=1;
        AFLC[i]:=CalcAFIC(rXs[i],i);
    end;
    for i:=1 to FNgen-1 do
    begin
        for j:=i to FNgen do
        begin
            if AFLC[i]>AFLC[j] then
            begin
                Swap(AFLC[i],AFLC[j]);
                Swap(result[i],result[j]);
            end;
        end;
    end;
end;

function TObjFunc.GetSortChrom(const rXs:iArr1;
    const rRank:integer):bArr1;
var i:integer;
    SortAFLC:iArr1;
begin
    SetLength(result,FNgen+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        result[i]:=false;
    end;
    SortAFLC:=GetSortAFLC(rXs);
    for i:=1 to rRank do
    begin
        result[SortAFLC[i]]:=true;
    end;
end;

procedure TObjFunc.UpdateXs(const rChrom:bArr1;
    var rXs:iArr1);
var i:integer;
begin
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        if rChrom[i]=true then
        begin
            if rXs[i]<0 then
            begin
                rXs[i]:=-1;
            end
            else
            begin
                rXs[i]:=rXs[i]+1;
            end;
        end
        else
        begin
            if rXs[i]<0 then
            begin
                rXs[i]:=rXs[i]-1;
            end
        end
    end;
end;

```

```

        else
        begin
            rXs[i] := -1;
        end;
    end;
end;
end;
end;

function TObjFunc.CreateChromBase:bArr2;
var i,j,k:integer;
    chrom1:bArr1;
    Xs:iArr1;
    serve:boolean;
begin
    SetLength(result,FNgen+1,FNjam+1);
    SetLength(chrom1,FNgen+1);
    SetLength(Xs,FNgen+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        Xs[i] := FGen[i].InitSt;
    end;
    for i:=1 to FNjam do
    begin
        for j:=1 to FNgen do
        begin
            chrom1 := GetSortChrom(Xs,j);
            serve := isServe(i,chrom1);
            if serve=true then
            begin
                for k:=1 to FNgen do
                begin
                    result[k,i] := chrom1[k];
                end;
                UpdateXs(chrom1,Xs);
                break;
            end;
        end;
    end;
end;

function TObjFunc.CreateChromONOFF:bArr2;
var i,j,k:integer;
    chrom1:bArr1;
    Xs:iArr1;
    serve:boolean;
begin
    SetLength(result,FNgen+1,FNjam+1);
    SetLength(chrom1,FNgen+1);
    SetLength(Xs,FNgen+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        Xs[i] := FGen[i].InitSt;
    end;
    for i:=1 to FNjam do
    begin
        for j:=FNgen downto 1 do
        begin
            chrom1 := GetSortChrom(Xs,j);
            serve := isServe(i,chrom1);
            if serve=true then
            begin
                for k:=1 to FNgen do
                begin
                    result[k,i] := chrom1[k];
                end;
            end;
        end;
    end;
end;

```

```

        UpdateXs(chrom1,Xs);
        break;
    end;
end;
end;
end;

procedure TObjFunc.RepairAFLC(var rChrom:bArr2);
var i,j,NUnitON:integer;
    Xs,SortAFLC:iArr1;
    Chrom1:bArr1;
begin
    SetLength(Xs,FNgen+1);
    SetLength(Chrom1,FNgen+1);
    SetLength(SortAFLC,FNgen+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        Xs[i]:=FGen[i].UnitSt;
    end;
    for i:=1 to FNjam do
    begin
        NUnitON:=0;
        for j:=1 to FNgen do
        begin
            if rChrom[j,i]=true then
            begin
                inc(NUnitON);
            end;
        end;
        for j:=1 to FNgen do
        begin
            rChrom[j,i]:=false;
            Chrom1[j]:=false;
        end;
        SortAFLC:=GetSortAFLC(Xs);
        for j:=1 to NUnitON do
        begin
            rChrom[SortAFLC[j],i]:=true;
            Chrom1[SortAFLC[j]]:=true;
        end;
        UpdateXs(Chrom1,Xs);
    end;
end;

function TObjFunc.getSortAFLCGen:iArr1;
var i,j:integer;
    AFLC:dArr1;
begin
    SetLength(AFLC,Ngen+1);
    SetLength(result,Ngen+1);
    for i:=1 to Ngen do
    begin
        AFLC[i]:=FGen[i].AFLC;
        result[i]:=i;
    end;
    for i:=1 to Ngen-1 do
    begin
        for j:=i to Ngen do
        begin
            if AFLC[i]>AFLC[j] then
            begin
                Swap(AFLC[i],AFLC[j]);
                Swap(result[i],result[j]);
            end;
        end;
    end;
end;

```

```

var di,dj,j,Ton,Toff,l,tl:integer;
chrom1:byte;
begin
  SetLength(result,ENgen+1,ENjam+1);
  for di:=1 to ENgen do
    begin
      for dj:=1 to ENjam do
        begin
          result[di,dj]:=rChrom[di,dj];
        end;
      end;
    end;
  repeat
    di:=round(1+random*(ENgen-1));
    dj:=round(1+random*(ENjam-1));
    if result[di,dj]=true then
      begin
        //move backward in time to find length of the ON period
        Ton:=1;
        for j:=dj-1 downto 1 do
          begin
            tl:=j;
            if result[di,j]=true then
              begin
                inc(Ton);
              end
            else
              begin
                tl:=j+1;
                break;
              end;
            end;
          end;
        //move forward in time to find length of the ON period
        for j:=dj+1 to ENjam do
          begin
            if result[di,j]=true then
              begin
                inc(Ton);
              end
            else
              begin
                break;
              end;
            end;
          end;
        if Ton=KGen[di].Tup then
          begin
            //turn the unit OFF in all hours comprising Ton
            result[di,dj]:=false;
            for j:=dj-1 downto 1 do
              begin
                if result[di,j]=true then
                  begin
                    result[di,j]:=false;
                  end
                else
                  begin
                    break;
                  end;
                end;
              end;
            end;
            for j:=dj+1 to ENjam do
              begin
                if result[di,j]=true then
                  begin
                    result[di,j]:=false;
                  end
                else
                  end;
                end;
              end;
            end;
          end;
        end;
      end;
    end;
  end;
end;

```

```

        else
        begin
            broak;
        end;
    end;
end;
else
begin
    L:=round(1+random*(Toff-PGen[di].Tdown));
    //turn the unit ON for t1 to t1+L
    for j:=t1 to t1+L do
    begin
        result[di,j]:=true;
    end;
    end;
end;
SetLength(chrom1,PNGen+1);
for j:=1 to PNGen do
begin
    chrom1[j]:=result[j,d];
end;
until isServe(d,chrom1)=true;
end;

function TObjFunc.getConstructSolution(const rFlip:double;bArr2;
var i,j:integer;
    chromBase,chromONOFF:bArr2;
begin
    chromBase:=CreateChromBase;
    chromONOFF:=CreateChromONOFF;
    SetLength(result,Ngen+1,Njam+1);
    for i:=1 to Ngen do
    begin
        for j:=1 to Njam do
        begin
            if chromBase[i,j]=true then
            begin
                result[i,j]:=true;
            end
            else
            begin
                if chromONOFF[i,j]=true then
                begin
                    if isON(rFlip)=true then
                    begin
                        result[i,j]:=true;
                    end
                    else
                    begin
                        result[i,j]:=false;
                    end;
                end;
            end;
        end;
    end;
    end;
    RepairAFSC(result);
    GetSwap(result);
end;

procedure TObjFunc.setLocalSearch(var rChrom:bArr2);
var i,j:integer;
    CostBest,CostCek:double;
    greyChrom:bArr2;
begin
    doHitungChrom(rChrom,CostBest);

```

```

greyChrom:=doCar_GreyZone(rChrom);
for i:=1 to FNgen do
begin
  for j:=1 to FNjam do
  begin
    if greyChrom[i,j]=true then
    begin
      rChrom[i,j-1]:=true;
      doHitungChrom(rChrom,CostCek);
      if CostBest>CostCek then
      begin
        CostBest:=CostCek;
      end
    else
    begin
      rChrom[i,j-1]:=false;
    end;
  end;
end;
end;

procedure TObject.GetSwap(var rChrom:barr2;
var i,j,k,init,pos:integer;
begin
  for i:=1 to FNgen do
  begin
    init:=FGen[i].initSt;
    for j:=1 to FNjam do
    begin
      if rChrom[i,j]=true then
      begin
        if init<0 then
        begin
          if abs(init)>=FGen[i].Idown then
          begin
            init:=1;
          end
        else
        begin
          pos:=-init;
          if pos<1 then
          begin
            pos:=1;
          end;
          for k:=pos to j-1 do
          begin
            rChrom[i,k]:=true;
          end;
        end;
      end
    else if init>0 then
    begin
      init:=init+1;
    end;
  end
else if rChrom[i,j]=false then
begin
  if init<0 then
  begin
    init:=init-1;
  end
else if init>0 then
begin
  if init>=FGen[i].Tup then

```

```

begin
  Init:=-1;
end
else
begin
  rChrom[i,j]:=true;
  Init:=Init+1;
end;
end;
end;
end;
end;
end;

procedure TObjFunc.UpdateChrom(var rChrom:bArr2);
var i,j:integer;
    chromBase:bArr2;
begin
  chromBase:=CreateChromBase;
  for i:=1 to FNgen do
  begin
    for j:=1 to FNjam do
    begin
      if (rChrom[i,j]=false) and (chromBase[i,j]=true) then
      begin
        rChrom[i,j]:=true;
      end;
    end;
  end;
  RepairAFIC(rChrom);
  GetSwap(rChrom);
end;

//destructor
destructor TObjFunc.Destroy;
var i:integer;
begin
  try
    for i:=1 to FNgen do
    begin
      FGen[i].Free;
    end;
  finally
    inherited Destroy;
  end;
end;

function TObjFunc.HitLangSecDis(const rJam:integer;
  const rChrom:bArr1):dArr1;
var i,j:integer;
    Status:bArr1;
    LoadCek,Pa,Pb,Lmd,LoadSplit:double;
    aBeban,diffa2,diffa1,Cek,tcs:double;
begin
  SetLength(Status,FNgen+1);
  for i:=1 to FNgen do
  begin
    Status[i]:=rChrom1[i];
    FGen[i].Daya:=0;
  end;
  aBeban:=FBeban(rJam);
  LoadCek:=aBeban;
  LoadSplit:=aBeban;
  for i:=1 to 15 do
  begin

```

```

Pa:=0;
Pb:=0;
for j:=1 to FNgen do
begin
  if Status[j] then
  begin
    diffa2:=-FGen[j].a2*2;
    diffal:=FGen[j].a1;
    Pa:=Pa+1/diffa2;
    Pb:=Pb+diffal/diffa2;
  end;
end;
if Pa<>0 then
begin
  Lmd:=(LoadSplit+Pb)/Pa;
end
else
begin
  Lmd:=LoadSplit+Pb;
end;
Cek:=0;
for j:=1 to FNgen do
begin
  if Status[j] then
  begin
    diffa2:=2*FGen[j].a2;
    diffal:=FGen[j].a1;
    FGen[j].Daya:=(Lmd-diffal)/diffa2;
    if FGen[j].Daya<FGen[j].Pmin then
    begin
      FGen[j].Daya:=FGen[j].Pmin;
    end;
    if FGen[j].Daya>FGen[j].Pmax then
    begin
      FGen[j].Daya:=FGen[j].Pmax;
    end;
  end;
  Cek:=Cek+FGen[j].Daya;
end;
tes:=LoadCek-Cek;
if (tes<0.0001) and (tes> 0.0001) then
begin
  break;
end
else if tes>0 then
begin
  for j:=1 to FNgen do
  begin
    if Status[j] then
    begin
      if FGen[j].Daya=FGen[j].PMax then
      begin
        Status[j]:=false;
        LoadSplit:=LoadSplit-FGen[j].Daya;
        if LoadSplit<0 then
        begin
          LoadSplit:=LoadSplit+FGen[j].Daya;
          Status[j]:=true;
        end;
      end;
    end;
  end;
end;
else if tes<0 then
begin

```

```

for j:=1 to FNgen do
begin
  if Status[j] then
  begin
    if FGen[j].Daya=FGen[j].Pmin then
    begin
      Status[j]:=false;
      LoadSplit:=LoadSplit-FGen[j].Daya;
      if LoadSplit<0 then
      begin
        LoadSplit:=LoadSplit+FGen[j].Daya;
        Status[j]:=true;
      end;
    end;
  end;
end;
end;
SetLength(result, FNgen+1);
for i:=1 to FNgen do
begin
  result[i]:=0;
  if rChrom[i] then
  begin
    result[i]:=FGen[i].Daya;
  end;
end;
end;

function TObjFunc.HitungProDis(const rJam:integer;
const rChrom:bArr1;
var rLmd:double):dArr1;
var i,j:integer;
Status:bArr1;
LoadCek,Pa,Pb,LoadSplit:double;
aBeban,diffa2,diffa1,Cek,tes:double;
begin
  SetLength(Status, FNgen+1);
  for i:=1 to FNgen do
  begin
    Status[i]:=rChrom[i];
    FGen[i].Daya:=0;
  end;
  aBeban:=FBeban[rJam];
  LoadCek:=aBeban;
  LoadSplit:=aBeban;
  for i:=1 to 15 do
  begin
    Pa:=0;
    Pb:=0;
    for j:=1 to FNgen do
    begin
      if Status[j] then
      begin
        diffa2:=FGen[j].a2*2;
        diffa1:=FGen[j].a1;
        Pa:=Pa+1/diffa2;
        Pb:=Pb+diffa1/diffa2;
      end;
    end;
    if Pa>0 then
    begin
      rLmd:=(LoadSplit+Pb)/Pa;
    end
    else

```

```

begin
  rLmd:=LoadSplit+Pb;
end;
Cek:=0;
for j:=1 to fNgen do
begin
  if Status[j] then
  begin
    diffa2:=2*fGen[j].a2;
    diffa1:=fGen[j].a1;
    fGen[j].Daya:=(rLmd-diffa1)/diffa2;
    if fGen[j].Daya<fGen[j].Pmin then
    begin
      fGen[j].Daya:=fGen[j].Pmin;
    end;
    if fGen[j].Daya>fGen[j].Pmax then
    begin
      fGen[j].Daya:=fGen[j].Pmax;
    end;
  end;
  Cek:=Cek-fGen[j].Daya;
end;
tes:=LoadCek-Cek;
if (tes<0.0001) and (tes>-0.0001) then
begin
  break;
end
else if tes>0 then
begin
  for j:=1 to fNgen do
  begin
    if Status[j] then
    begin
      if fGen[j].Daya=fGen[j].PMax then
      begin
        Status[j]:=false;
        LoadSplit:=LoadSplit-fGen[j].Daya;
        if LoadSplit<0 then
        begin
          LoadSplit:=LoadSplit+fGen[j].Daya;
          Status[j]:=true;
        end;
      end;
    end;
  end;
end;
else if tes<0 then
begin
  for j:=1 to fNgen do
  begin
    if Status[j] then
    begin
      if fGen[j].Daya=fGen[j].Pmin then
      begin
        Status[j]:=false;
        LoadSplit:=LoadSplit-fGen[j].Daya;
        if LoadSplit<0 then
        begin
          LoadSplit:=LoadSplit+fGen[j].Daya;
          Status[j]:=true;
        end;
      end;
    end;
  end;
end;
end;
end;

```

```

end;
SetLength(result, FNgen+1);
for i:=1 to FNgen do
begin
    result[i]:=0;
    if rChrom1[i] then
    begin
        result[i]:=FGen[i].Daya;
    end;
end;
end;

function TOBJFunc.HitungCostGen(const rPL:dArr2):dArr2;
var i,j:integer;
begin
    SetLength(result, FNgen+1, FNjam+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        for j:=1 to FNjam do
        begin
            result[i,j]:=FGen[i].GetBiaya(rPL[i,j]);
        end;
    end;
end;

function TOBJFunc.HitungCostSUC(const rPL:dArr2):dArr2;
var i,j,init,tcold:integer;
begin
    SetLength(result, FNgen+1, FNjam+1);
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        init:=FGen[i].InitSt;
        tcold:=FGen[i].Idown+FGen[i].Icold;
        for j:=1 to FNjam do
        begin
            result[i,j]:=-C;
            if rPL[i,j]<>0 then
            begin
                if init>0 then
                begin
                    init:=init+1;
                end
                else if init<0 then
                begin
                    if abs(init)<=tcold then
                    begin
                        result[i,j]:=FGen[i].Sc;
                    end
                    else
                    begin
                        result[i,j]:=FGen[i].Sc;
                    end;
                    init:=1;
                end;
            end
            else if rPL[i,j]=0 then
            begin
                if init>0 then
                begin
                    init:=--1;
                end
                else if init<0 then
                begin
                    init:=--init-1;
                end;
            end;
        end;
    end;
end;

```

```

        end;
    end;
end;
end;

function TObjFunc.EitungCostSUC(const rChrom:bArr2;dArr2;
var i,j,init,tcold:integer;
begin
    SetLength(result,FNgen+1,FNjam+1);
    for i:=1 to FNgen do
        begin
            init:=FGen[i].InitSt;
            tcold:=FGen[i].Tdown-FSer[i].Tcold;
            for j:=1 to FNjam do
                begin
                    result[i,j]:=-0;
                    if rChrom[i,j]=true then
                        begin
                            if init>0 then
                                begin
                                    init:=init-1;
                                end
                            else if init<0 then
                                begin
                                    if abs(init)<=tcold then
                                        begin
                                            result[i,j]:=FGen[i].Sh;
                                        end
                                    else
                                        begin
                                            result[i,j]:=FGen[i].Sc;
                                        end;
                                    init:=1;
                                end;
                            end;
                        end
                    else if rChrom[i,j]=false then
                        begin
                            if init>0 then
                                begin
                                    init:=--1;
                                end
                            else if init<0 then
                                begin
                                    init:=-init-1;
                                end;
                            end;
                        end;
                    end;
                end;
            end;
        end;
    end;
end;

procedure TObjFunc.doHilungChrom(var rChrom:bArr2;
var rCostTotal:double);
var i,j:integer;
    PL:dArr1;
    PL,CostGen,CostSUC:dArr2;
    chrom:bArr1;
begin
    UpdateChrom(rChrom);
    SetLength(PL,FNgen+1,FNjam+1);
    SetLength(chrom,FNgen+1);
    SetLength(PLa,FNgen+1);
    for i:=1 to FNjam do
        begin
            for j:=1 to FNgen do
                begin

```

```

        chrom1[j]:=-rChrom[j,i];
    end;
    PLa:=HitungEcoDis(i,chrom1);
    for j:=1 to FNgen do
    begin
        FL[j,i]:=PLa[j,i];
    end;
end;
CostGen:=HitungCostGen(PL);
CostSUC:=HitungCostSUC(PL);
rCostTotal:=0;
for i:=1 to FNjam do
begin
    for j:=1 to FNgen do
    begin
        rCostTotal:=rCostTotal+CostGen[j,i]+CostSUC[j,i];
    end;
end;
end;

procedure TObjFunc.doHitungChrom(var rChrom:dArr2;
    var rPL:dArr2;
    var rCostPerJam:dArr1;
    var rCostTotal:double);
var i,j:integer;
    PLa:dArr1;
    CostGen, CostSUC:dArr2;
    chrom1:bArr1;
begin
    UpdateChrom(rChrom);
    SetLength(rPL, FNgen+1, FNjam+1);
    SetLength(rCostPerJam, FNjam+1);
    SetLength(chrom1, FNgen+1);
    SetLength(PLa, FNgen+1);
    for i:=1 to FNjam do
    begin
        for j:=1 to FNgen do
        begin
            chrom1[j]:=-rChrom[j,i];
        end;
        FLa:=HitungEcoDis(i,chrom1);
        for j:=1 to FNgen do
        begin
            rPL[j,i]:=FLa[j];
        end;
    end;
    CostGen:=HitungCostGen(rPL);
    CostSUC:=HitungCostSUC(rPL);
    SetLength(rCostPerJam, FNjam+1);
    rCostTotal:=0;
    for i:=1 to FNjam do
    begin
        rCostPerJam[i]:=0;
        for j:=1 to FNgen do
        begin
            rCostPerJam[i]:=rCostPerJam[i]+CostGen[j,i]+CostSUC[j,i];
        end;
        rCostTotal:=rCostTotal+rCostPerJam[i];
    end;
end;

procedure TObjFunc.doHitungPN(var rCostPerJam:dArr1;
    var rCostTotal:double);
var i,j:integer;
    CostGen, CostSUC:dArr2;

```

```

begin
  SetLength(rCostPerJam, FNjam+1);
  CostGen:=HitungCostGen(FPLN);
  CostSUC:=HitungCostSUC(FPLN);
  rCostTotal:=0;
  for i:=1 to FNjam do
  begin
    rCostPerJam[i]:=0;
    for j:=1 to FNgen do
    begin
      rCostPerJam[i]:=rCostPerJam[i]+CostGen[j,i]+CostSUC[j,i];
    end;
    rCostTotal:=rCostTotal+rCostPerJam[i];
  end;
end;

//data output
function TObjFunc.doCarlGreyZone(const rChrom:bArr2):bArr2;
var i,j,init,tcold:integer;
begin
  SetLength(result, FNgen+1, FNjam+1);
  for i:=1 to FNgen do
  begin
    for j:=1 to FNjam do
    begin
      result[i,j]:=false;
    end;
  end;
  for i:=1 to FNgen do
  begin
    init:=FGen[i].InitSt;
    tcold:=FGen[i].Tdown+FGen[i].Tcold;
    for j:=1 to FNjam do
    begin
      if rChrom[i,j]=true then
      begin
        if init<0 then
        begin
          if abs(init)-(tcold+1) then
          begin
            result[i,j]:=true;
          end;
          init:=1;
        end
        else if init>0 then
        begin
          init:=init+1;
        end;
      end
      else if rChrom[i,j]=false then
      begin
        if init<0 then
        begin
          init:=-init-1;
        end
        else if init>0 then
        begin
          init:=1;
        end;
      end;
    end;
  end;
end;

procedure TObjFunc.doExecute(var rChrom:bArr2;

```

```

        var rPL:dArr2;
        var rCostPerJam:dArr1;
        var rCostTotal:double;
var i,j:integer;
    CostBest,CostCek:double;
    greyChrom:bArr2;
begin
    rChrom:=CreateChromBase;
    GetSwap(rChrom);
    doHitungChrom(rChrom,CostBest);
    greyChrom:=doCar1Grey(One(rChrom));
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        for j:=1 to FNjam do
        begin
            if greyChrom[i,j]=true then
            begin
                rChrom[i,j-1]:=true;
                doHitungChrom(rChrom,CostCek);
                if CostBest>CostCek then
                begin
                    CostBest:=CostCek;
                end
            else
            begin
                rChrom[i,j-1]:=false;
            end;
        end;
    end;
    end;
    doHitungChrom(rChrom,rPL,rCostPerJam,rCostTotal);
end;

function TObjFunc.getPmax(const rNo:integer):double;
begin
    if (rNo<0) or (rNo>FNgen) then
    begin
        raise Exception.Create('Diluar batas index!');
    end;
    result:=FGen[rNo].Pmax;
end;

function TObjFunc.getCostMax:double;
var i:integer;
begin
    result:=0;
    for i:=1 to FNgen do
    begin
        result:=result+FGen[i].GetBlaya(FGen[i].Pmax);
    end;
end;

end.

```

```

unit uTabuSearch;

interface

uses uUtils, uObjFunc, uEvoVar, uDecode;

type
  TTabuSearch=class
  private
    FNgen, FNjam, FLength, FCount: integer;
    PFlip: double;
    FTabuList: TPopulasi;
    FBestIndi: TIndividu;
    function getIndividu(const rIndi: TIndividu): TIndividu;
    function isSameChrom(const rChrom1, rChrom2: iArr2): boolean;
    function isSameList(const rChrom: iArr2): boolean;
    function getBestListPosition: integer;
    function getWorstListPosition: integer;
    procedure InitTabuList;
    function getRandomNeighbor(const rNeigh: integer): TIndividu;
    function isAcceptedTabuList(var rIndi: TIndividu): boolean;
    function getBestChrom: iArr2;
  public
    constructor Create(const rCount, rNgen, rNjam: integer;
      const rPflip: double);
    function getNewPopulasi(const rPopSize, rNeigh: integer): TPopulasi;
    property BestChrom: iArr2 read getBestChrom;
  end;

implementation

{ TTabuSearch }

constructor TTabuSearch.Create(const rCount, rNgen, rNjam: integer;
  const rPflip: double);
begin
  inherited Create;
  FCount:=rCount;
  FNgen:=rNgen;
  FNjam:=rNjam;
  FLength:=FNjam div 2;
  PFlip:=rPflip;
  InitTabuList;
end;

//data processing
function TTabuSearch.getIndividu(const rIndi: TIndividu): TIndividu;
var i, j: integer;
begin
  SetLength(result.chrom, FNgen, FLength);
  for i:=0 to FNgen-1 do
    begin
      for j:=0 to FLength-1 do
        begin
          result.chrom[i, j]:=rIndi.chrom[i, j];
        end;
      end;
      result.fitness:=rIndi.fitness;
    end;
end;

function TTabuSearch.isSameChrom(const rChrom1, rChrom2: iArr2): boolean;
var i, j: integer;

```

```

begin
  result:=true;
  for i:=0 to FNgen-1 do
    begin
      for j:=0 to FLength-1 do
        begin
          if rChrom1[i,j]<>rChrom2[i,j] then
            begin
              result:=false;
              break;
            end;
          end;
        end;
      end;
    end;
  end;

function TTabuSearch.isSameList(const rChrom:iArr2):boolean;
var i:integer;
begin
  result:=false;
  for i:=0 to FCount-1 do
    begin
      if isSameChrom(rChrom,FTabulist[i].chrom)=true then
        begin
          result:=true;
          break;
        end;
      end;
    end;
  end;

function TTabuSearch.getBestListPosition:integer;
var i:integer;
    min:double;
begin
  min:=FTabulist[0].fitness;
  result:=0;
  for i:=1 to FCount-1 do
    begin
      if min>FTabulist[i].fitness then
        begin
          min:=FTabulist[i].fitness;
          result:=i;
        end;
      end;
    end;
  end;

function TTabuSearch.getWorstListPosition:integer;
var i:integer;
    max:double;
begin
  max:=FTabulist[0].fitness;
  result:=0;
  for i:=1 to FCount-1 do
    begin
      if max<FTabulist[i].fitness then
        begin
          max:=FTabulist[i].fitness;
          result:=i;
        end;
      end;
    end;
  end;

procedure TTabuSearch.initTabulist;
var i:integer;
    chromin:iArr2;
begin

```

```

SetLength(FTabuList, FCount);
for i:=0 to FCount-1 do
begin
    chromBin:=gObjFunc.getRandomChrom(FPflip);
    gObjFunc.doHitungChrom(chromBin, FTabuList[i].fitness);
    FTabuList[i].chrom:=DecodeChromBinToInt(chromBin);
end;
end;

function TTabuSearch.getRandomNeighbor(const rNeigh:integer):TIndividu;
var i,pos:integer;
    min:double;
    chromBin:bArr2;
    tmpPop:TPopulasi;
begin
    SetLength(tmpPop, rNeigh);
    for i:=0 to rNeigh-1 do
    begin
        chromBin:=gObjFunc.getNeighborSolution(const rChrom:bArr2);
        gObjFunc.doHitungChrom(chromBin, tmpPop[i].fitness);
        tmpPop[i].chrom:=DecodeChromBinToInt(chromBin);
    end;
    min:=tmpPop[0].fitness;
    pos:=0;
    for i:=1 to rNeigh-1 do
    begin
        if min>tmpPop[i].fitness then
        begin
            min:=tmpPop[i].fitness;
            pos:=i;
        end;
    end;
    result:=getIndividu(tmpPop[pos]);
end;

function TTabuSearch.isAcceptedTabuList(var rIndi:TIndividu):boolean;
var pos:integer;
begin
    result:=false;
    pos:=getWorstListPosition;
    if isSameList(rIndi.chrom)=true then
    begin
        if rIndi.fitness<FTabuList[pos].fitness then
        begin
            FTabuList[pos]:=getIndividu(rIndi);
            result:=true;
        end;
    end;
    else
    begin
        if rIndi.fitness<=FTabuList[pos].fitness then
        begin
            FTabuList[pos]:=getIndividu(rIndi);
            result:=true;
        end;
    end;
    else
    begin
        pos:=getBestListPosition;
        rIndi:=getIndividu(FTabuList[pos]);
        result:=true;
    end;
end;

function TTabuSearch.getBestChrom:iArr2;

```

```

var i,j:integer;
begin
  SetLength(result,FNgen,FLength);
  for i:=0 to FNgen-1 do
    begin
      for j:=0 to FLength-1 do
        begin
          result[i,j]:=PBestIndi.chrom[i,j];
        end;
      end;
    end;
  end;

function TTabuSearch.getNewPopulasi(const
rPopSize,rNeigh:integer):TPopulasi;
var sa:integer;
    IndiNeigh:TIndividu;
begin
  sa:=0;
  SetLength(result,rPopSize);
  repeat
    IndiNeigh:=getRandomNeighbor(rNeigh);
    if isAcceptedTabuList(IndiNeigh)=true then
      begin
        result[sa]:=getIndividu(IndiNeigh);
        sa:=sa+1;
      end;
  until sa=rPopSize;
end;

end.

```

```

unit uEvoPro;

interface

uses UUtils, uRandom, uObjFunc, uHamil, uDecode, uEvoVar, uTabuSearch;

type
TEvoPro=class
private
    FMaxGen, FPopSize, FLength, FChromMin, FChromMax: integer;
    FNTabulist: integer;
    FNgem, FNjam: integer;
    FBetha, FPflip, FMini, FAVgl, FMaxl, FSumFitness, FKa, FPMutasi: double;
    FParent, FChild: TPopulasi;
    FBestIndi: TIndividu;
    FRandom: TRandomU;
    FMin, FAVg, FMax: dArr1;
    FTabuSearch: TTabuSearch;
    function getMin: dArr1;
    function getAvg: dArr1;
    function getMax: dArr1;
    function getIndividu(const rIndi: TIndividu): TIndividu;
    function FindIndiMax: TIndividu;
    function FindChromMaxTS(const rPop: TPopulasi): bArr2;
    procedure SwapIndi(var rIndi1, rIndi2: TIndividu);
    procedure InitParent;
    procedure Statistik;
    function Seleksi: integer;
    procedure Mutasi;
    procedure EvolutionaryStrategy;
    procedure Kompetisi;
    procedure deHitung;
    function getBestChrom: bArr2;
public
    constructor Create(const
rMaxGen, rPopSize, rNgem, rNjam, rNTabulist: integer;
const rBetha, rPflip, rKa, rPMutasi: double);
    destructor Destroy; override;
    property MaxGen: integer read FMaxGen write FMaxGen;
    property PopSize: integer read FPopSize write FPopSize;
    property Betha: double read FBetha write FBetha;
    property Min: dArr1 read getMin;
    property Avg: dArr1 read getAvg;
    property Max: dArr1 read getMax;
    property BestChrom: bArr2 read getBestChrom;
end;

implementation

//constructor
constructor TEvoPro.Create(const
rMaxGen, rPopSize, rNgem, rNjam, rNTabulist: integer;
const rBetha, rPflip, rKa, rPMutasi: double);
var div2: integer;
begin
    inherited Create;
    FMaxGen:=rMaxGen;
    FPopSize:=rPopSize;
    FNgem:=rNgem;
    FNjam:=rNjam;
    FNTabulist:=rNTabulist;
    div2:=2;
    FLength:=FNjam div div2;
    FBetha:=rBetha;
    FPflip:=rPflip;

```

```

FPMutasi:=rFMutasi;
FKa:=rKa;
FRandom:=TRandomu.Create;
FChromMin:=-1;
FChromMax:=2;//round(pangkat(2,div2)-1);
FTabuSearch:=TTabuSearch.Create(10,FNgen,FNjam,FFlip);
end;

//destructor
destructor TEvoPro.Destroy;
begin
    try
        FTabuSearch.Free;
        FRandom.Free;
    finally
        inherited Destroy;
    end;
end;

//data accessing
function TEvoPro.getMin:dArr1;
var i:integer;
begin
    SetLength(result,FMaxGen);
    for i:=0 to FMaxGen-1 do
        begin
            result[i]:=FMin[i];
        end;
    end;
end;

function TEvoPro.getAvg:dArr1;
var i:integer;
begin
    SetLength(result,FMaxGen);
    for i:=0 to FMaxGen-1 do
        begin
            result[i]:=FAvg[i];
        end;
    end;
end;

function TEvoPro.getMax:dArr1;
var i:integer;
begin
    SetLength(result,FMaxGen);
    for i:=0 to FMaxGen-1 do
        begin
            result[i]:=FMax[i];
        end;
    end;
end;

//code arti
// 1 1 2
// 1 0 1
// 3 0 0
// 0 1 -1

//data processing
function TEvoPro.getIndividu(const rindi:TIndividu):TIndividu;
var i,j:integer;
begin
    SetLength(result.chrom,FNgen,FLength);
    for i:=0 to FNgen-1 do
        begin
            for j:=0 to FLength-1 do

```

```

    begin
        result.chrom[i,j]:=rInd1.chrom[i,j];
    end;
end;
result.fitness:=rInd1.fitness;
end;

function TEvoPro.FindIndiMax:TIndividu;
var i:integer;
begin
    result:=getIndividu(FParent[0]);
    for i:=1 to FPopSize-1 do
        begin
            if result.fitness<FParent[i].fitness then
                begin
                    result:=getIndividu(FParent[i]);
                end;
            end;
        end;
end;

function TEvoPro.FindChromMaxTS(const rPop:TPopulasi;bArr2;
var i,Npop:integer;
    best:TIndividu;
begin
    Npop:=high(rPop)+1;
    best:=getIndividu(rPop[0]);
    for i:=1 to Npop-1 do
        begin
            if best.fitness<rPop[i].fitness then
                begin
                    best:=getIndividu(rPop[i]);
                end;
            end;
        result:=DecodeChromIntToBin(best.chrom);
    end;

procedure TEvoPro.SwapIndi(var rInd1,rInd2:TIndividu);
var tmp:TIndividu;
begin
    tmp:=getIndividu(rInd1);
    rInd1:=getIndividu(rInd2);
    rInd2:=getIndividu(tmp);
end;

procedure TEvoPro.InitParent;
var i:integer;
    cost:double;
    chromBin:bArr2;
    LocPop:TPopulasi;
begin
    SetLength(FParent,FPopSize);
    SetLength(FChild,FPopSize);
    SetLength(FMin,FMaxGen);
    SetLength(FAvg,FMaxGen);
    SetLength(FMax,FMaxGen);
    for i:=0 to FPopSize-1 do
        begin
            SetLength(FParent[i].chrom,FNgen,FLength);
            SetLength(FChild[i].chrom,FNgen,FLength);
            LocPop:=FTabuSearch.GetNewPopulasi(10,4);
            chromBin:=FindChromMaxTS(LocPop);
            //chromBin:=gObjFunc.getRandomChrom(FFilip);
            gObjFunc.doHitungChrom(chromBin,cost);
            FParent[i].fitness:=FKa/cost;
            FParent[i].chrom:=DecodeChromBinToInt(chromBin);
        end;
    end;

```

```

        begin
            FChild[i].chrom[j,k]:=FChromMin;
        end;
    end
else
    begin
        FChild[i].chrom[j,k]:=FParent[mate].chrom[j,k];
    end;
end;
end;
end;
chromBin1:=DecodeChromIntToBin(FChild[i].chrom);
gObjFunc.dcHitungChrom(chromBin1,cost1);
LocPop:=FTabuSearch.getNewPopulasi(4,2);
chromBin2:=FindChromMaxTS(LocPop);
gObjFunc.dcHitungChrom(chromBin2,cost2);
if cost1<cost2 then
    begin
        FChild[i].fitness:=-FKa/cost1;
        FChild[i].chrom:=DecodeChromBinToInt(chromBin1);
    end
else
    begin
        FChild[i].fitness:=-FKa/cost2;
        FChild[i].chrom:=DecodeChromBinToInt(chromBin2);
    end;
end;
end;
end;

procedure TEvoPro.EvolutionaryStrategy;
var i,j,k,mate:integer;
    dX,cost:double;
    IndiMax:TIndividu;
    chromBin:TArr2;
begin
    IndiMax:=FindIndiMax;
    for i:=0 to FPopSize-1 do
        begin
            mate:=Seleksi;
            for j:=0 to FNgcn-1 do
                begin
                    for k:=0 to FLength-1 do
                        begin
                            if FRandom.NextBoolean(FPMutasi)=true then
                                begin
                                    dX:=FRandom.NextGaussian(0,FBeta1);
                                    FChild[i].chrom[j,k]:=-round(FParent[mate].chrom[j,k]*dX);
                                    if FChild[i].chrom[j,k]>FChromMax then
                                        begin
                                            FChild[i].chrom[j,k]:=FChromMax;
                                        end;
                                    if FChild[i].chrom[j,k]<FChromMin then
                                        begin
                                            FChild[i].chrom[j,k]:=FChromMin;
                                        end;
                                end
                            else
                                begin
                                    FChild[i].chrom[j,k]:=FParent[mate].chrom[j,k];
                                end;
                            end;
                        end;
                    end;
                end;
            end;
            chromBin:=DecodeChromIntToBin(FChild[i].chrom);
            gObjFunc.dcHitungChrom(chromBin,cost);
            FChild[i].fitness:=-FKa/cost;
            FChild[i].chrom:=DecodeChromBinToInt(chromBin);
        end;
    end;
end;

```

```

end;
for i:=0 to FPopSize-1 do
begin
  if FBestIndi.Fitness<FChild[i].fitness then
  begin
    FBestIndi:=getIndividu(FChild[i]);
  end;
end;
end;

procedure TEvoPro.Kompetisi;
var i,j,pos:Integer;
    tmpPop:TPopulasi;
    Score:iArr;
begin
  SetLength(tmpPop,2*FPopSize);
  SetLength(Score,2*FPopSize);
  for i:=0 to FPopSize-1 do
  begin
    tmpPop[i]:=getIndividu(FParent[i]);
    tmpPop[FPopSize+i]:=getIndividu(FChild[i]);
    Score[i]:=0;
    Score[FPopSize+i]:=0;
  end;
  for i:=0 to 2*PopSize-1 do
  begin
    for j:=0 to 2*PopSize-1 do
    begin
      repeat
        pos:=F*random.NextInt(0,2*FPopSize-1);
      until pos<>i;
      if tmpPop[i].fitness>tmpPop[pos].fitness then
      begin
        Score[i]:=Score[i]+1;
      end;
    end;
  end;
  for i:=0 to 2*PopSize-2 do
  begin
    for j:=i to 2*PopSize-1 do
    begin
      if Score[i]<Score[j] then
      begin
        swap(Score[i],Score[j]);
        SwapIndi(tmpPop[i],tmpPop[j]);
      end;
    end;
  end;
  for i:=0 to FPopSize-1 do
  begin
    FParent[i]:=getIndividu(tmpPop[i]);
  end;
end;

procedure TEvoPro.doHitung;
var i:integer;
    tmpIndi:TIndividu;
begin
  InitParent;
  Statistik;
  FBestIndi:=FinCIndiMax;
  for i:=0 to FMaxGen-1 do
  begin
    Mutasi;
    Kompetisi;
  end;
end;

```

An Evolutionary Programming-Based Tabu Search Method For Solving The Unit Commitment Problem

C. Christopher Joshi Rajan and M. R. Mohan

Abstract—This paper presents a new approach to solving the short-term unit commitment problem using an evolutionary programming-based tabu search (TS) method. The objective of this paper is to find the generation scheduling such that the total operating cost can be minimized, when subjected to a variety of constraints. This also means that it is desirable to find the optimal generating unit commitment in the power system for the next H hours. Evolutionary programming, which happens to be a global optimization technique for solving unit commitment problem, operates on a system, which is designed to encode each unit's operating schedule with regard to its minimum up/down time. In this, the unit commitment schedule is coded as a string of symbols. An initial population of parent solutions is generated at random. Here, each schedule is formed by committing all of the units according to their initial status ("first start"). Here, the parents are obtained from a predefined set of solutions (i.e., each and every solution is adjusted to meet the requirements). Then, a random decomposition is carried out with respect to the unit's minimum downtimes, and TS improves the status by avoiding entrapment in local minima. The best population is selected by evolutionary strategy. The Neyveli Thermal Power Station (NTPS) Unit-II in India demonstrates the effectiveness of the proposed approach; extensive studies have also been performed for different power systems consisting of 10, 26, and 34 generating units. Numerical results are shown comparing the cost solutions and computation time obtained by using the evolutionary programming method and other conventional methods like dynamic programming, Lagrangian relaxation, and simulated annealing and tabu search in reaching proper unit commitment.

Index Terms—Dynamic programming, evolutionary programming, Lagrangian relaxation, Tabu search, unit commitment.

I. INTRODUCTION

IN power stations, the investment is quite expensive, and the resources in operating them are considerably becoming sparse of which the focus turns to optimizing the operating cost of the power station. In today's world, it becomes an utmost necessity to meet the demand as well as optimize the generation. Unit commitment (UC) in power systems refers to the optimization problem for determining the on/off states of generating units that minimize the operating cost for a given time horizon. The solution of the unit commitment problem (UCP) is a complex optimization problem. The exact solution of the UCP can be obtained by a complete enumeration of all feasible combinations of generating units, which could be a very huge number. The unit commitment has commonly been formulated

as a nonlinear, large-scale, mixed-integer combinational optimization problem.

Tabu search (TS) is a powerful optimization procedure that has been successfully applied to a number of combinatorial optimization problems. It has the ability to avoid entrapment in local minima. TS employs a flexible memory system (in contrast to "memoryless" systems, such as simulated annealing and genetic algorithm, and rigid memory system such as in branch-and-bound). Specific attention is given to the short-term memory component of TS, which has provided solutions superior to the best obtained with other methods for a variety of problems.

Research endeavors, therefore, have been focused on efficient, near-optimal UC algorithms, which can be applied to large-scale power systems and have reasonable storage and computation time requirements. A survey of existing literature [1]–[22] on the problem reveals that various numerical optimization techniques have been employed to approach the complicated unit commitment problem. More specifically, these are the dynamic programming (DP) method, the mixed integer programming (MIP) method, the Lagrangian relaxation (LR) method, the branch-and-bound (BB) method, the expert system (ES), the fuzzy theorem (FT) method, the hop field (H) method, the TS method, the genetic algorithm (GA), the artificial neural network (ANN), the integration of genetic algorithm, tabu search, simulated annealing (GTS), the TS and decomposition method (TSD), the extended neighborhood search algorithm (ENSA), evolutionary programming (EP), and so on. The major limitations of the numerical techniques are the problem dimensions, large computational time, and complexity in programming.

The DP method [1], [2], [13] is flexible, but the disadvantage is the "curse of dimensionality," which results in more mathematical complexity and increase in computation time if the constraints are taken in to consideration. The MIP methods [3], [4] for solving the UCPs fail when the number of units increases because they require a large memory and suffer from great computational delay. The LR approach [5]–[8] to solve the short-term UC problems was found to provide a faster solution but will fail to obtain solution feasibility and solution quality problems and becomes complex if the number of units increases. The BB method [9] employs a linear function to represent fuel cost and start-up cost and obtains lower and upper bounds. The difficulty of this method is the exponential growth in the execution time for systems of practical size. An ES algorithm [10], [13] rectifies the complexity in calculations and saving in computation time, but it will face the problem if the new schedule is different from the schedule in the database. In the FT method [11], [13], using fuzzy set solves the forecasted load schedules error but it will also suffer from complexity. The H neural network

Manuscript received July 8, 2003.

C. C. A. Rajan is with the Department of Electrical and Electronics Engineering, Pondicherry Engineering College, Pondicherry 605014, India (e-mail: axir_20@hotmail.com).

M. R. Mohan is with the School of Electrical Engineering, Anna University, Tamil Nadu 600025, India (e-mail: mohan@annauniv.edu).
Digital Object Identifier 10.1109/TPWRS.2003.821472

where

- U_{it} unit i status at hour $t = 1$ (if unit is ON) $\rightarrow 0$ (if unit is OFF);
 V_{it} unit i start up/shut down status at hour $t = 1$ if the unit is started at hour t and 0 otherwise;
 F_T total operating cost over the schedule horizon ($R/\$$);
 S_{it} startup cost of unit i at hour t ($R/\$$).

A. Constraints

Depending on the nature of the power system under study, the UCP is subject to many constraints, the main being the load balance constraints and the spinning reserve constraints. The other constraints include the thermal constraints, fuel constraints, security constraints, etc. [24]

1) **Load Balance Constraints:** The real power generated must be sufficient enough to meet the load demand and must satisfy the following factors given in (4):

$$\sum_{i=1}^N P_{it} U_{it} = PD_t \quad (4)$$

where

- PD_t system peak demand at hour t (MW);
 N number of available generating units;
 $U \in (0, 1)$ uniform distribution with parameters 0 and 1;
 $UD(a, b)$ discrete uniform distribution with parameters a and b .

2) **Spinning Reserve Constraints:** The spinning reserve is the total amount of real power generation available from all synchronized units minus the present load plus the losses. The reserve is considered to be a prespecified amount or a given percentage of the forecasted peak demand. It must be sufficient enough to meet the loss of the most heavily loaded unit in the system. This has to satisfy the equation given in (5)

$$\sum_{i=1}^N P_{\max,i} U_{it} \geq (PD_t + R_t); 1 \leq t \leq T \quad (5)$$

where

- $P_{\max,i}$ maximum generation limit of unit i ;
 R_t spinning reserve at time t (MW);
 T scheduled time horizon (24 h).

3) **Thermal Constraints:** The temperature and pressure of the thermal units vary very gradually and the units must be synchronized before they are brought online. A time period of even 1 h is considered as the minimum downtime of the units. There are certain factors, which govern the thermal constraints, like minimum uptime, minimum downtime, and crew constraints.

a) **Minimum uptime:** If the units have already been shut down, there will be a minimum time before they can be restarted and the constraint is given in (6)

$$Ton_i \geq T_{up,i} \quad (6)$$

where

- Ton_i duration for which unit i is continuously ON (in hours);
 $T_{up,i}$ unit i minimum up time (in hours).

b) **Minimum downtime:** If all the units are running already, they cannot be shut down simultaneously and the constraint is given in (7)

$$Toff_i \geq T_{down,i} \quad (7)$$

where

- $T_{down,i}$ unit i minimum down time (in hours);
 $Toff_i$ duration for which unit i is continuously OFF (in hours).

4) **Must Run Units:** Generally, in a power system, some of the units are given a must run status in order to provide voltage support for the network.

5) **Ramping Constraints:** If the ramping constraints are included, the quality of the solution will be improved but the inclusion of ramp-rate limits can significantly enlarge the state space of production simulation and, thus, increase its computational requirements, and it results in significantly more states to be evolved and more strategies to be saved. Hence, the CPU time will be increased.

When ramp-rate limits are ignored, the number of generators consecutive online/offline hours at hour t provides adequate state description for making its commitment decision at hour $(t + 1)$. When ramp-rate limits are modeled, the state description becomes inadequate. An additional status, generators energy generation capacity at hour t is also required for making its commitment decision at hour $(t + 1)$. These additional descriptions add one more dimension to the state space and, thus, significantly increase the computational requirements. Therefore, we have not included them in this algorithm.

III. TABU SEARCH

A. Overview

In solving the UCP, two types of variables need to be determined. The unit's status variables U and V , which are integer variables and the units, output power variables P that are continuous variables. The problem can then be decomposed into two subproblems, a combinatorial problem in U and V and a nonlinear optimization problem in P .

TS is used to solve the combinatorial optimization, and the nonlinear optimization is solved via a quadratic programming routine [14]. The flowchart for TS is shown in "Fig. 1."

The proposed algorithm contains three major steps:

- first, generating randomly feasible trial solutions;
- second, calculating the objective function of the given solution by solving the EDP;
- third, applying the TS procedures to accept or reject the solution in hand.

B. TS General Algorithm

- Step 0) Assume that the fuel costs to be fixed for each hour and all of the generators share the loads equally.
- Step 1) By optimum allocation, find the initial feasible solution (U_i, V_i) .
- Step 2) Demand is taken as the control parameter.
- Step 3) Generate the trial solution.
- Step 4) Calculate the total operating cost F_t as the summation of running cost and start up-shut down cost.
- Step 5) Tabulate the fuel cost for each unit for every hour.

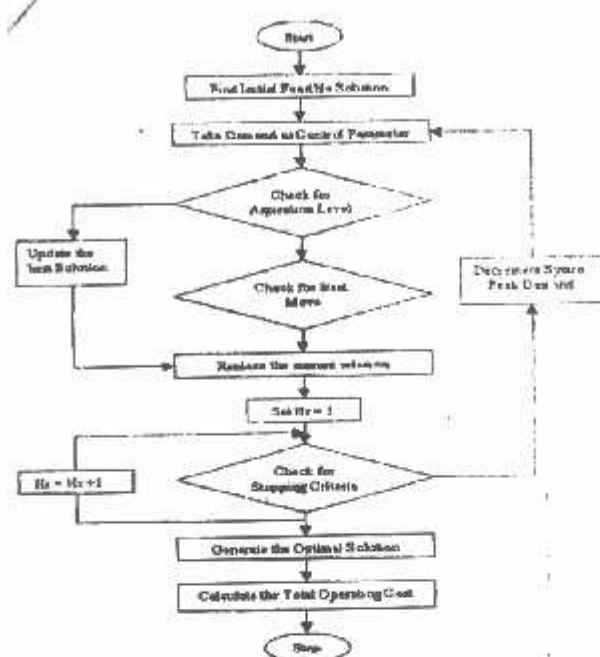


Fig. 1. Flowchart of TS algorithm.

C. Generating Trial Solution

The neighbors should be randomly generated, feasible, and span as much as possible the problem solution space. Because of the constraints in the UCP, this is not a simple matter. The most difficult constraints to satisfy are the minimum up/down times. The implementation of new rules to obtain randomly feasible solutions faster is done by the rules are described in [14].

D. Generating an Initial Solution

The TS algorithm requires a starting feasible schedule, which satisfies all of the system and units constraints. This schedule is randomly generated. The algorithm given in [14] is used to find this starting solution.

E. Operating Cost Calculation

Once a trial solution is obtained, the corresponding total operating cost is determined. Since the production cost is a quadratic function, the EDP is solved using a quadratic programming routine. The startup cost is then calculated for the given schedule.

F. Stopping Criteria

There may be several stopping criteria for the search. For this implementation, the search is stopped if the following conditions are satisfied.

- The load balance constraints are satisfied.
- The spinning reserve constraints are satisfied.

G. Tabu List (TL)

Tabu list (TL) is controlled by the trial solutions in the order in which they are made. Each time a new element is added to the "bottom" of a list, the oldest element on the list is dropped from

the "top." Empirically, TL sizes, which provide good results, often grow with the size of the problem and stronger restrictions are generally coupled with smaller sizes [14]. Best sizes of TL lie in an intermediate range between these extremes. In some applications, a simple choice of TL size in a range centered on seven seems to be quite effective.

H. Aspiration Criteria

Another important criteria of TS arises when the move under consideration has been found to be tabu. Associated with each entry in the tabu list there is a certain value for the evaluation function called "aspiration level." Normally, the aspiration level criteria are designed to override tabu status if a move is "good enough" [14].

I. Implementation

To solve for the UCP using TS, software in the Turbo C package is developed. The software provides an interactive approach in dealing with the various data input required for solving the UCP from the user.

IV. EVOLUTIONARY PROGRAMMING

A. Introduction

EP is a mutation-based evolutionary algorithm applied to discrete search spaces. D. Fogel (Fogel, 1988) [26]–[28] extended the initial work of his father L. Fogel (Fogel, 1962) [26]–[28] for applications involving real-parameter optimization problems. Real-parameter EP is similar in principle to evolution strategy (ES), in that normally distributed mutations are performed in both algorithms. Both algorithms encode mutation strength (or variance of the normal distribution) for each decision variable and a self-adapting rule is used to update the mutation strengths. Several variants of EP have been suggested (Fogel, 1992) [26]–[28].

B. Evolutionary Strategies

For the case of evolutionary strategies, Fogel remarks "evolution can be categorized by several levels of hierarchy: the gene, the chromosome, the individual, the species, and the ecosystem" [26]–[28]. Thus, while genetic algorithms stress models of genetic operators, ES emphasize mutational transformation that maintain behavioral linkage between each parent and its offspring at the level of the individual. ES are a joint development of Bäckert *et al.* [26]–[28]. The first applications were experimental and addressed some optimization problems in hydrodynamics.

C. EP General Algorithm

EP [21], [26]–[28] is conducted as a sequence of operations and is given below. The schematic diagram of the EP algorithm is shown in "Fig. 2."

- 1) The initial population is determined by setting $s_i \leftarrow S_i \sim U(a_k, b_k)^k$ $i = 1, \dots, m$, where S_i is a random vector, s_i is the outcome of the random vector, $U(a_k, b_k)^k$ denotes a uniform distribution ranging over $[a_k, b_k]$ in each of k dimensions, and m is the number of parents.
- 2) Each s_i , $i = 1, \dots, m$, is assigned a fitness score $\theta(s_i) = G(F(s_i), v_i)$, where F maps $s_i \rightarrow It$ and denotes the true

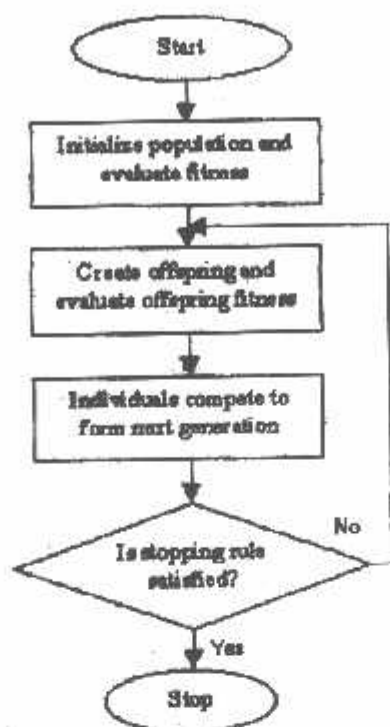


Fig. 2. Schematic diagram of EP algorithm.

fitness of s_i , v_i , represents random alteration in the instantiation of s_i , random variation imposed on the evaluation of $F(s_i)$, or satisfies another relation π_i , and $G(F(s_i), v_i)$ describes the fitness score to be assigned. In general, the functions F and G can be as complex as required. For example, F may be a function not only of a particular s_i , but also of other members of the population, conditioned on a particular s_i .

- 3) Each s_i , $i = 1, \dots, m$, is altered and assigned to s_{i+m} such that

$$s_{i+m} = s_{i,j} + N(0, \beta_j \theta(s_i) + z_j), j = 1, \dots, k$$

$N(0, \beta_j \theta(s_i) + z_j)$ represents a Gaussian random variable with mean μ and variance σ^2 , β_j is a constant of proportionality to scale $\theta(s_i)$, and z_j represents an offset to guarantee a minimum amount of variance.

- 4) Each s_{i+m} , $i = 1, \dots, m$, is assigned a fitness score

$$\theta(s_{i+m}) = G(F(s_{i+m}), v_{i+m}).$$

- 5) For each s_i , $i = 1, \dots, 2m$, a value w_i is assigned according to

$$w_i = \sum_{r=1}^r w_i^r$$

$$w_i^r = \begin{cases} 1, & \text{if } \theta(s_i) \leq \theta(s_r) \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

where $r = [2mn_1 + 1]$, $r \neq i$, and $[x]$ denote the greatest integer less than or equal to x , r is the number of competitions, and $u_1 \sim U(0,1)$.

- 6) The solutions s_i , $i = 1, \dots, 2m$ are ranked in descending order of their corresponding value W_i [with preference to their actual scores $\theta(s_i)$ if there are more than m solutions attaining a value of c]. The first m solutions are transcribed along with their corresponding values $\theta(s_i)$ to be the basis of the next generation.
- 7) The process proceeds to step 3 unless the available execution time is exhausted or an acceptable solution has been discovered.

D. Evolutionary Programming for UCP

- 1) Initialize the parent vector $p = [p_1, p_2, \dots, p_n]$, $i = 1, 2, \dots, N_p$ such that each element in the vector is determined by $p_j \sim \text{random}(p_{j \min}, p_{j \max})$, $j = 1, 2, \dots, N$, with one generator as a dependent generator.
- 2) Initialize the parent vector $p = [p_1, p_2, \dots, p_n]$, $i = 1, 2, \dots, N_p$ such that each element in the vector is determined by $p_j \sim \text{random}(p_{j \min}, p_{j \max})$, $j = 1, 2, \dots, N$, with one generator as dependent generator.
- 3) Calculate the overall objective function if the UCP is given in (3) using the trail vector p_i , and find the minimum of F_{Ti} .
- 4) Initialize the parent vector $p = [p_1, p_2, \dots, p_n]$, $i = 1, 2, \dots, N_p$ such that each element in the vector is determined by $p_j \sim \text{random}(p_{j \min}, p_{j \max})$, $j = 1, 2, \dots, N$, with one generator as a dependent generator.
- 5) Calculate the overall objective function if the UCP is given in (3) using the trail vector p_i , and find the minimum of F_{Ti} .
- 6) Create the offspring trail solution p_i' using the following steps.

- (a) Calculate the standard deviation

$$\sigma_j = \sigma_j \left(\frac{F_{Tij}}{\min(F_{Ti})} \right) (F_{j \max} - F_{j \min}).$$

- (b) Add a Gaussian random variable $N(0, \sigma_j^2)$ to all of the state variable of p_i , to get p_i' .

- 7) Select the first N_p individuals from the total $2N_p$ individuals of both p_i and p_i' using the following steps for next iteration:

- (a) Evaluate $r = (2N_p \cdot \text{random}(0,1) + 1)$.
- (b) Evaluate each trail vector by $W_{pi} = \text{sum}(W_x)$ where $x = 1, 2, \dots, N_p$, $i = 1, 2, \dots, 2N_p$ such that $W_x = 1$ if $F_{Tij}/(F_{Tij} + F_{Tir}) < \text{random}(0,1)$; otherwise, $W_x = 0$.

- 8) Sort the W_{pi} in descending order and the first N_p individuals will survive and are transcribed along with their elements to form the basis of the next generation.
- 9) The above procedure is repeated from step (2) until a maximum number of generations N_m is reached.
- 10) Selection process is done using evolutionary strategy.

V. EVOLUTIONARY PROGRAMMING-BASED TS FOR UCP

A. Tabu Search

- 1) Take the parent as the initial feasible solution.
- 2) Take demand as control parameter and generate the trial solution.
- 3) Check for the stopping criterion.

- 4) If false, decrement system peak demand, and go to step 2.
- 5) If true, generate the optimal solution, and calculate the total operating cost.

3. EP-Based TS

In the TS technique for solving UCP, initial operating schedule status in terms of maximum real power generation of each unit is given as input. As we know that TS is used to improve any given status by avoiding entrapment in local minima, the offspring obtained from the EP algorithm is given as input to TS, and the refined status is obtained. In addition, evolutionary strategy selects the final status.

- 1) Get the demand for 24 h and number of iterations to be carried out.
- 2) Generate population of parents (N) by adjusting the existing solution to the given demand to the form of state variables.
- 3) Unit downtime makes a random recommitment.
- 4) Check for constraint in the new schedule by TS. If the constraints are not met, then repair the schedule as given in section V-C.
- 5) Perform ELD and calculate total production cost for each parent.
- 6) Add the Gaussian random variable to each state variable and, hence, create an offspring. This will further undergo some repair operations as given in Section V-D. Following these, the new schedules are checked in order to verify that all constraints are met.
- 7) Improve the status of the evolved offspring, and verify the constraints by TS.
- 8) Formulate the rank for the entire population.
- 9) Select the best N number of population for next iteration.
- 10) Has the iteration count been reached? If yes, go to step 11, else go to step 2.
- 11) Select the best population (s) by evolutionary strategy [26], [27].
- 12) Print the optimum schedule.

The flowchart for EPTS for UCP is shown in Fig. 3.

C. Repair Mechanism

A repair mechanism to restore the feasibility of the constraints is applied and described as follows.

- Pick at random one of the OFF units at one of the violated hours.
- Apply the rules in Section III-C to switch the selected unit from OFF to ON keeping the feasibility of the downtime constraints.
- Check for the reserve constraints at this hour. Otherwise, repeat the process at the same hour for another unit.

D. Making Offspring Feasible

While solving the constrained optimization problem, there are various techniques to repair an infeasible solution [21], [26]. In this paper, we have chosen the technique, which evolves only the feasible solutions. That is, the schedule which satisfies the set of constraints as mentioned earlier. Here, in this paper, the selection routine is involved as "culling force" to eliminate the feasible sched-

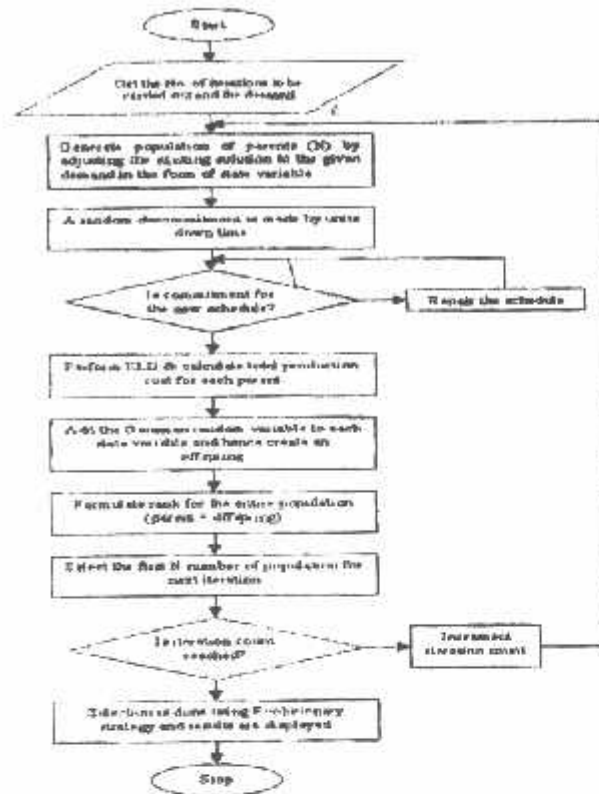


Fig. 3. Flowchart for EPTS for UCP.

ules. Before the best solution is selected by evolutionary strategy, the trail is made to correct the unwanted mutations.

E. Implementation

Software programs were developed using MATLAB software package, and the test problem was simulated for ten independent trials using IPA. The training and identification part as implemented in the tabu search technique is employed here and considered as a process involving random recommitment, constraint verification, and offspring creation.

VI. NUMERICAL RESULTS

A NTPS in India with seven generating units, each with a capacity of 210 MW, has been considered as a case study. A time period of 24 h is considered; the unit commitment problem is solved for these seven units and also compared with 10, 26, and 34 generating unit power systems.

The required inputs for solving the UCP are briefed here. The total number of generating units, the maximum real power generation of each unit, and the cost function parameters of each unit are tabulated for a day, respectively, as shown in Tables I and II for NTPS. The status of unit i at time t and the startup/shutdown status obtained are the necessary solution for SA, TS, EP, EPTS, DR, and LR methods for NTPS. The comparison of the total costs and CPU time is shown in Table III for NTPS, 10, 26, and 34 generating unit power systems. Fig. 4 represents the total production cost obtained

TABLE I
DAILY GENERATION OF SEVEN UNITS (IN MEGAWATTS)

Hour	Peak	I	II	III	IV	V	VI	VII
1	840	60	80	100	101	149	150	200
2	757	60	0	100	100	147	150	200
3	775	60	0	100	115	150	150	200
4	773	60	0	100	113	150	150	200
5	770	60	0	100	110	150	150	200
6	778	60	0	100	118	150	150	200
7	757	60	0	100	100	147	150	200
8	778	60	0	100	118	150	150	200
9	770	60	0	100	110	150	150	200
10	764	60	0	100	104	150	150	200
11	598	60	0	99	97	142	0	200
12	595	60	0	100	96	139	0	200
13	545	0	0	160	99	146	0	200
14	538	0	0	99	97	142	0	200
15	533	0	0	100	96	139	0	200
16	466	0	0	0	116	150	0	200
17	449	0	0	0	101	148	0	200
18	439	0	0	0	97	142	0	200
19	466	0	0	3	116	150	0	200
20	463	0	0	0	113	150	0	200
21	460	0	0	0	110	150	0	200
22	434	0	0	0	95	139	0	200
23	530	60	0	0	120	150	0	200
24	840	60	80	100	101	149	150	200

TABLE II
GENERATION SYSTEM OPERATION DATA

Unit	$P_{\min}$ (MW)	$P_{\max}$ (MW)	Running Cost			Start-up cost		
			C_1 (Rs)	B_1 (Rs/MWh)	A_1 (Rs/MWh ²)	So_1 (Rs)	D_1 (Rs)	E_1 (Rs)
1	15	60	750	70	0.255	4250	29.5	10
2	20	80	1250	75	0.198	5050	29.5	10
3	30	100	2000	70	0.198	5700	28.5	10
4	25	120	1600	70	0.191	4700	32.5	9
5	30	150	1450	75	0.106	5650	32	9
6	50	150	4950	65	0.0675	14100	37.5	4.5
7	75	200	4100	60	0.074	11350	32	5.5

by each parent for three iterations in EP method. Similarly, the total production cost is obtained for four and ten iterations. Fig. 5 gives the plot of EP average performance from 100 runs. Fig. 6 gives the plot of number of iteration versus the time taken to complete those iterations and the maximum production cost obtained under each iteration. From these results, the EPTS method had less total cost and consumed less CPU time in all of the power systems considered including NTPS.

In our proposed method, the EP method was used in conjunction with the tabu search method. As we indicated in the paper, the EP algorithm has also proved to be an efficient tool for solving the important economic dispatch problem for units with "nonsmooth" fuel cost functions as referred in [26]. Such functions may be included in the proposed EP search for practical problem solving. There is no obvious limitation on the size of the problem that must be addressed, for its data structure is such that the search space is reduced to a minimum; no "relaxation of constraints" is required; instead, populations of feasible solutions are produced at each generation and throughout the

evolution process. The main advantages of the proposed algorithm are speed.

The proposed EPTS approach was compared to the related methods in the references indicated to serve this purpose, such as the DP with a zoom feature, the SA, and the GA approaches. In addition, with the use of TS method, the status is improved by avoiding the entrapment in local minima. By means of stochastically searching multiple points at one time and considering trial solutions of successive generations, the EPTS approach avoids entrapment in local optimum solutions. Also, disadvantages of huge memory size required by the SA method are eliminated. Moreover, intellectual schemes of encoding and decoding entailed by the GA approach are not needed in the proposed EPTS approach. The problem of power unbalance previously existing in the solution of GA is circumvented as well in this paper. In comparison with the results produced by the referenced techniques, the EPTS method obviously displays a satisfactory performance with respect to the quality of its evolved solutions and to its computational requirements.

TABLE III
COMPARISONS OF COST AND CPU TIME FOR NTFS, 10-, 26-, AND 34-UNIT SYSTEMS

System	Methods	Total Cost (\$/hr)	CPU Time (sec)
7 Unit (NTFS)	SA	0.94780	84
	TS	0.95531	110
	EP	0.93461	66
	EPTS	0.92609	63
	DP	1.00000	130
	LR	0.97483	115
10 unit	SA	0.94422	200
	TS	0.95322	230
	EP	0.94071	186
	EPTS	0.92349	183
	DP	1.00000	260
	LR	0.97183	235
26 Unit	SA	0.93906	1810
	TS	0.94887	1820
	EP	0.92814	1785
	EPTS	0.91136	1780
	DP	1.00000	1860
	LR	0.96642	1878
34 Unit	SA	0.93500	6800
	TS	0.94382	6842
	EP	0.92400	6792
	EPTS	0.90918	6780
	DP	1.00000	6865
	LR	0.96197	6824

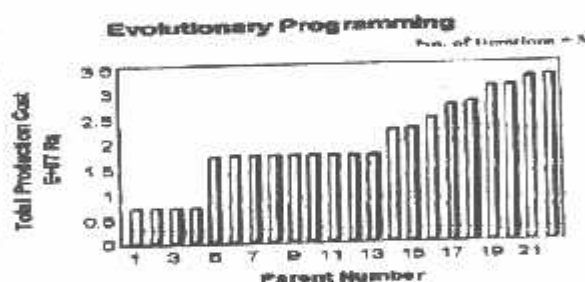


Fig. 4. Total production cost for three iterations.

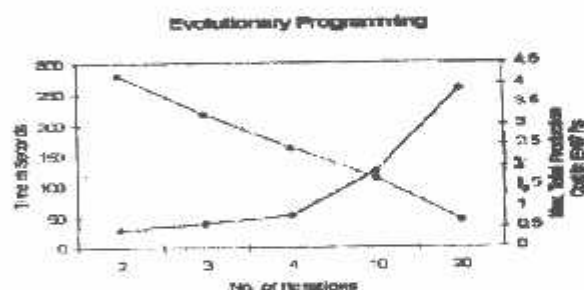


Fig. 6. Number of iterations versus time taken and maximum production cost.

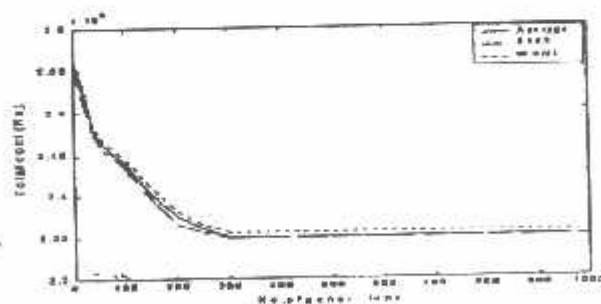


Fig. 5. EP average performance from 100 runs.

VII. CONCLUSION

This paper presents an EP-based tabu search method to the unit commitment problem. In this method, the essential pro-

cesses simulated in the procedure are mutation, competition, and selection. The mutation rate is computed as a function of the ratio of the total cost by the schedule of interest to the cost of the best schedule in the current population. Competition and selection are applied to select from among the parents and the offspring, the best solutions to form the basis of the subsequent generation. In this proposed work, the parents are obtained from a predefined set of solutions (i.e., each and every solution is obtained from the TS method). Then, a random recommitment is carried out with respect to the unit's minimum downtimes, and the selection process is done using evolutionary strategy.

In comparison with the results produced by the referenced techniques (EP, DP, LR, and SA and TS), the EPTS method obviously displays satisfactory performance. There is no obvious limitation on the size of the problem that must be addressed, for its data structure is such that the search space is reduced