

## Optimasi Waktu Akuisisi Data Satelit Noaa18 Menggunakan Jaringan Syaraf Tiruan *Backpropagation*

Anis Maghfirotul Habibah\*, Ibrahim Nawawi, Ika Setyowati  
Jurusan Teknik Elektro, Fakultas Teknik Universitas Tidar, Magelang  
\* email: anismaghfirotul@gmail.com

### *Abstract*

*Earth stations are built to monitor the presence of satellites starting from satellite data, monitoring satellites, and carry out orders and corrections if needed. On the earth station there is a satellite data receiving antenna, the more elevation angle of the current satellite data receiver antenna can affect the time duration of the satellite data. The purpose of this research is to apply the Artificial Neural Network (ANN) method to design a time optimization system for satellite data at the LAPAN Pekayon earth station, East Jakarta. The data used as input is the elevation angle. The benefit of this research is expected to make it easier for operators and technicians to measure the time optimization of satellite data at earth stations. The best training results with learning rate = 0.2, error = 0.0001, max. epoch = 100000, neuron hidden layer = 15. The MSE value obtained is 0.0001 reaching the goal at epoch 68810. Regret the training / training reverse sequence reaches 0.99878. The best test result is to use learning speed 0.2 hidden layer neurons 15 comparison of training data = 54 and test data = 18. The accurate result is exactly the same as the specified error, namely 0.0001. The difference in the average target duration is 3 seconds compared to the ANN target. Artificial Neural Network (ANN) with the back propagation method of training function gradient descent (traingd), was successfully used to an optimization system for satellite data acquisition time at earth stations.*

*Keywords — Elevation angle, Backpropagation, Time optimization, Satellite data acquisition*

### **1. Pendahuluan**

Satelit merupakan sebuah benda di angkasa yang berputar mengikuti rotasi bumi. Satelit yang dibuat oleh manusia ditempatkan di suatu orbit tertentu menggunakan kendaraan peluncur. Satelit buatan memiliki berbagai fungsi di antaranya: sebagai media komunikasi, pemetaan, *monitoring* cuaca, dan lain sebagainya. Satelit cuaca digunakan untuk menerima dan memancarkan kembali sinyal ke seluruh tempat yang dijangkaunya, memungkinkan sinyal-sinyal diterima dimanapun sepanjang dapat ditangkap oleh antena penerima data satelit di stasiun bumi. Stasiun bumi dibangun untuk melacak keberadaan satelit mulai dari akuisisi data satelit, memonitoring satelit, serta melakukan perintah dan koreksi jika diperlukan [1].

Akuisisi data adalah proses perubahan data dari sensor berupa sinyal-sinyal listrik yang kemudian dikonversi lebih lanjut menjadi bentuk digital untuk pemrosesan dan analisis oleh komputer. Sistem akuisisi data satelit di stasiun bumi menggunakan antena komunikasi satelit yang selanjutnya akan ada istilah sudut azimut dan sudut elevasi antena penerima data satelit. Sudut azimut merupakan sudut putar horizontal pada antena dengan perputaran satu lingkaran penuh ( $0^\circ - 360^\circ$ ). Pada sudut azimut, sudut  $0^\circ$  menghadap ke utara dan sudut  $180^\circ$  menghadap ke selatan. Sudut elevasi merupakan sudut tinggi suatu benda langit di atas horison. Sudut elevasi mempunyai jangka mulai dari  $0^\circ$  sampai  $90^\circ$ . Elevasi dapat diartikan sebagai sudut kemiringan *dish* akibat menghadap ke arah satelit yang dituju. Keakuratan sudut azimut dan elevasi nantinya dapat berpengaruh terhadap pergerakan antena dalam menangkap sinyal yang dipancarkan satelit ketika melintas [2]. Di stasiun bumi Lembaga Penerbangan dan Antariksa Nasional (LAPAN) akuisisi data satelit akan diterima antena ketika elevasinya diatas  $5^\circ$ .

Penelitian oleh Pratama (2019) merancang sistem optimasi waktu dan biaya proyek pembangunan gedung Royal Sentul Park menggunakan metode *time cost trade off*. Tujuan dari proyek akhir tersebut adalah menghitung durasi keterlambatan, perkiraan durasi penyelesaian, serta durasi dan biaya optimum penyelesaian pekerjaan struktur atas proyek pembangunan gedung Royal Sentul Park (RSP). Metode *earned schedule* digunakan untuk menghitung durasi keterlambatan dan perkiraan waktu penyelesaian pekerjaan. Percepatan durasi pekerjaan dilakukan menggunakan metode *crashing* dengan menambahkan jam kerja lembur sebanyak 3 jam. Biaya yang muncul akibat penambahan jam kerja lembur dihitung dengan menggunakan metode *time cost trade off*. Analisis optimasi waktu dan biaya dilakukan menggunakan aplikasi WinQSB 2.0 dilanjutkan dengan perhitungan denda keterlambatan. Hasil perhitungan besarnya keterlambatan pekerjaan struktur atas proyek pembangunan gedung RSP yaitu 47 hari dengan perkiraan durasi penyelesaiannya 107 hari pada kondisi normal. Durasi optimum setelah dilakukan percepatan proyek yaitu 70 hari dengan biaya sebesar Rp 28.391.881.524,- [3].

Penelitian oleh Munir (2018) menggunakan Jaringan Saraf Tiruan (JST) dengan model *Backpropagation (feedforward network)* untuk memberikan solusi dalam mengatasi permasalahan di pembangkit. Penelitian dilakukan dengan menggunakan data *history* 24 jam dengan satuan daya aktif (Watt) selama 3 bulan (Juni 2017 s/d Agustus 2017). Data tersebut dibagi menjadi 2 diantaranya data latih dari tanggal 1 Juni sampai 24 Agustus dan data uji dari 25 Agustus sampai 31 Agustus atau selama satu minggu. Penelitian bertujuan untuk memprediksi daya aktif selama 1 jam kedepan selama satu minggu. Dengan melakukan kombinasi fungsi pelatihan dan *neuron hidden layer* maka didapatkan fungsi pelatihan terbaik trainlm dengan nilai MSE (*Mean Square Error*) sebesar 0,0059586 dan 6 *neuron hidden layer*. Dan hasil pengujian yaitu prediksi memiliki MSE 0,0036344 [4].

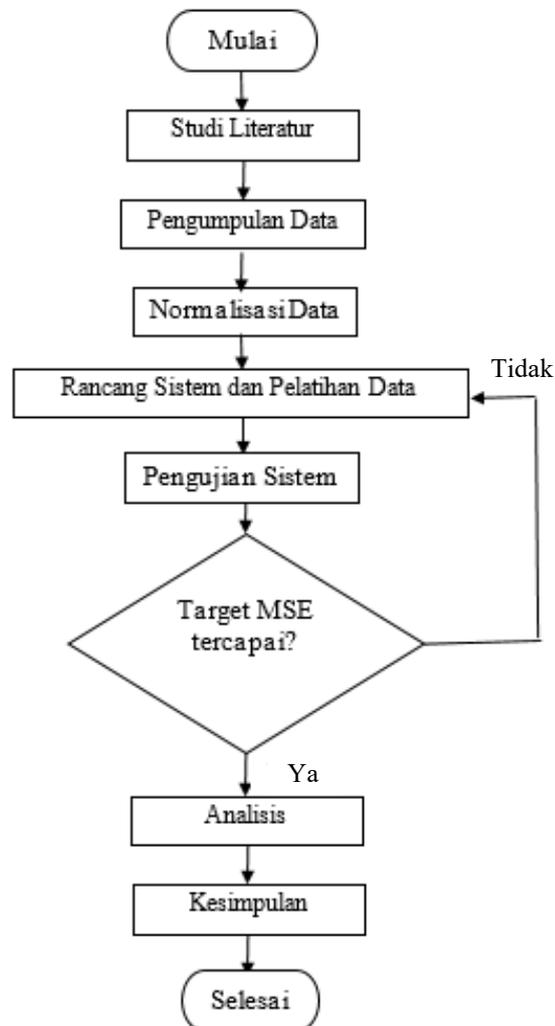
Penelitian oleh Sharma (2016) merancang sistem perkiraan jangka pendek radiasi matahari univariat menggunakan *backpropagation* online yang dimodifikasi berdasarkan waktu. Dalam penelitiannya telah dilakukan upaya untuk memprediksi nilai-nilai penyinaran matahari untuk beberapa waktu ke depan dengan interval waktu lima belas menit. Jaringan saraf dilatih menggunakan *backpropagation* dilakukan dengan menggunakan nilai-nilai radiasi matahari sebelumnya. Implementasi waktu untuk pelatihan lebih dari 20000 titik data. Kinerja jaringan yang diusulkan diuji komprehensif menggunakan data dua tahun yang lalu kemudian dibandingkan dengan kinerja jaringan normal secara berulang. Jaringan propagasi balik yang dimodifikasi mengungguli model dasar untuk interval waktu yang berbeda [5].

Penelitian oleh Masrizal dan Hadiansa (2017) merancang sistem prediksi jumlah lulusan mahasiswa STMIK Dumai menggunakan jaringan syaraf tiruan. Persentase tingkat kelulusan mahasiswa S1 Teknik Informatika STMIK Dumai setiap tahun yang lulus tepat waktu kurang dari target yang telah ditetapkan oleh pihak akademik. Ini disebabkan oleh banyaknya mahasiswa yang tidak mengerti tentang penelitian yang mereka kerjakan sehingga penelitian mereka tidak selesai tepat waktu. Jaringan saraf tiruan (*Artificial Neural Network*) sebagian besar telah cukup handal dalam pemecahan masalah peramalan yang sering ditemukan dalam proses pengambilan keputusan salah satunya adalah prediksi kelulusan mahasiswa dengan menggunakan metode *backpropagation neural network* [6].

Sudut elevasi antenna penerima data satelit dapat mempengaruhi lamanya durasi waktu akuisisi data satelit. Tujuan dari penelitian ini adalah menerapkan Jaringan Syaraf Tiruan (JST) metode *backpropagation* fungsi pelatihan *training gradient descent (traingd)* untuk merancang sistem optimasi waktu akuisisi data satelit NOAA18 di stasiun bumi. Penelitian ini dapat menjadi salah satu pilihan alternatif dalam mengetahui durasi waktu akuisisi data satelit NOAA18 di stasiun bumi LAPAN Pekayon Jakarta Timur.

## 2. Metodologi

Diagram alir metode penelitian berdasarkan Gambar 1 di bawah ini. Metode penelitian yang digunakan pada penelitian ini dimulai dari studi literatur dan berakhir pada kesimpulan.



Gambar 1. Diagram Alir Metode Penelitian

Sistem optimasi yang peneliti buat adalah menggunakan jaringan syaraf tiruan *backpropagation*. Fungsi pelatihan yang dipakai untuk mengontrol inferensi dalam jaringan syaraf tiruan *backpropagation* ini adalah fungsi pelatihan *training gradient descent (traingd)* dimana terdapat pasangan data (masukan dan target) yang digunakan untuk melatih jaringan sampai mendapatkan bobot yang diinginkan. Metode akuisisi pengetahuan yang dilakukan adalah wawancara, diskusi pengetahuan tentang jaringan syaraf tiruan yang akan menghasilkan tingkat keakuratan hasil yang lebih tinggi. Informasi yang didapatkan diperoleh dari jurnal, karya tulis ilmiah, buku, *website* dan media *online*.

2.1 Algoritma Pelatihan *Backpropagation* berdasarkan penelitian Naibaho (2007) [7]:

1. Inisialisasi semua bobot-bobot dengan bilangan acak kecil.
2. Jika kondisi penghentian belum terpenuhi, lakukan langkah:

- *Fase I: Propagasi Maju*

- i. Tiap unit masukan menerima sinyal dan meneruskan ke unit tersembunyi di atasnya.
- ii. Hitung semua keluaran di unit tersembunyi  $z_j(j=1,2,3,\dots,p)$

$$z_{net_j} = v_{j0} + \sum_{i=1}^n (x_i v_{ji}) \quad (1)$$

$$z_j = f(z_{net_j}) = \frac{1}{1+e^{-z_{net_j}}} \quad (2)$$

- iii. Hitung semua keluaran jaringan di unit tersembunyi  $y_k(k=1,2,\dots,m)$

$$y_{net_k} = w_{k0} + \sum_{j=1}^p (z_j w_{kj}) \quad (3)$$

$$y_k = f(y_{net_k}) = \frac{1}{1+e^{-y_{net_k}}} \quad (4)$$

- *Fase II: Propagasi Mundur*

- iv. Hitung faktor  $\delta$  unit keluaran berdasarkan kesalahan di setiap unit keluaran  $y_k(k=1,2,\dots,m)$

$$\delta_k = (t_k - y_k) f'(y_{net_k}) = (t_k - y_k) y_k (1 - y_k) \quad (5)$$

$\delta_k$  merupakan unit kesalahan yang akan dipakai dalam perubahan bobot layer di bawahnya (langkah v). Hitung suku perubahan bobot  $w_{kj}$  (yang akan dipakai nanti untuk mengubah bobot  $w_{kj}$ ) dengan laju percepatan  $a$ .

$$\Delta w_{kj} = (a \delta_k - z_j) \quad ; k=1,2,\dots,m \quad ; j=0,1,\dots,p$$

- v. Hitung faktor  $\delta$  unit tersembunyi berdasarkan kesalahan di setiap unit tersembunyi  $z_j(j=1,2,\dots,p)$

$$\delta_{net_j} = \sum_{k=1}^m (\delta_k w_{kj}) \quad (6)$$

Faktor unit tersembunyi:

$$\delta_j = \delta_{net_j} f'(z_{net_j}) = \delta_{net_j} z_j (1 - z_j) \quad (7)$$

Hitung suku perubahan bobot  $v_{ji}$   
(yang akan dipakai untuk mengubah bobot  $v_{ji}$ )

$$\Delta v_{ji} = (a \delta_j - x_i) \quad ; j=1,2,\dots,p \quad ; i=0,1,\dots,n$$

- *Fase III: Perubahan Bobot*
  - vi. Hitung semua perubahan bobot  
Perubahan bobot garis yang menuju ke unit keluaran:

$$w_{kj}(\text{baru}) = w_{kj}(\text{lama}) + \Delta w_{kj} \quad (k=1,2,\dots,m ; j=0,1,\dots,p)$$

Perubahan bobot garis yang menuju ke unit tersembunyi:

$$v_{ji}(\text{baru}) = v_{ji}(\text{lama}) + \Delta v_{ji} \quad (j=1,2,\dots,p ; i=0,1,\dots,n).$$

## 2.2 Normalisasi dan Denormalisasi Data

Normalisasi data adalah merubah skala nilai data masukan (*input*) menjadi nilai antara 0 sampai 1 tanpa mengubah isi kandungan data tersebut [8]. Denormalisasi data mengubah data dalam bentuk desimal menggunakan persamaan normalisasi dengan nilai data awal ( $x$ ) yang dicari.

Normalisasi:

$$x' = \frac{0.8(x-b)}{(a-b)} + 0.1 \quad (8)$$

Denormalisasi:

$$x = \frac{x' - 0.1(a-b) + 0.8b}{0.8} \quad (9)$$

Keterangan:

$x'$  = Data hasil transformasi       $x$  = Data awal  
 $a$  = Data maksimum                   $b$  = Data minimum

## 2.3 Arsitektur Jaringan

Jaringan syaraf tiruan *backpropagation* untuk optimasi durasi waktu akuisisi data satelit NOAA18 memiliki arsitektur jaringan yang ditunjukkan pada Gambar 2. Analisa metode *backpropagation* yang dilakukan dimulai dari tahap pelatihan (*training*) hingga pengujian (*testing*). Pada lapisan *input* terdiri dari 1 variabel masukan yaitu  $X_1$  dan bias pada lapisan *input* adalah  $X_0$ . Pada lapisan *input* menuju lapisan tersembunyi (*hidden layer*)  $Z_1$  dengan rumus ( $Z_{net1} = (V_01) + X_1 * V_{11}, \dots$  lanjut ke  $Z_2$  dst). Jaringan terdiri dari 1, 5, 10, dan 15 unit pada lapisan tersembunyi (*hidden layer*). Lapisan tersembunyi akan mengeluarkan bias *output hidden layer* masing-masing ( $W_1, W_2, W_3, \dots$  dst) dengan rumus (pada penelitian ini menggunakan fungsi aktivasi *sigmoid biner*). Setelah diterima pada lapisan keluaran, lapisan keluaran akan mengeluarkan *output*  $Y_0$ . *Input* dari penelitian ini adalah sudut elevasi sedangkan *output*nya adalah durasi waktu akuisisi data satelit NOAA18. Normalisasi data diperlukan dengan maksud untuk mempermudah proses perhitungan yaitu dengan mentransformasi nilai data ke dalam range atau rentang nilai 0 sampai 1.



Tabel 1 Data Normalisasi Sudut Elevasi (X1)

Tanggal	Lintasan Descending		Lintasan Ascending	
	L.1 (°)	L.2(°)	L.1(°)	L.2(°)
31/07/2019	0,3152	0,2502	0,6814	0,1217
01/08/2019	0,2466	0,3216	0,5063	0,1597
02/08/2019	0,1933	0,4186	0,3458	0,2282
13/08/2019	0,8588	0,1870	0,2017	0,3833
14/08/2019	0,7221	0,1145	0,1549	0,5063
15/08/2019	0,5390	0,1522	0,1175	0,6810
16/08/2019	0,4082	0,1969	0,9000	0,2838
17/08/2019	0,3152	0,2522	0,6766	0,1212
18/08/2019	0,2465	0,3049	0,5023	0,1593
22/08/2019	0,1657	0,4918	0,1769	0,4403
23/08/2019	0,6225	0,1329	0,1353	0,5882
24/08/2019	0,4669	0,1738	0,1000	0,7911
25/08/2019	0,6734	0,2233	0,7817	0,1045
26/08/2019	0,2778	0,2859	0,5803	0,1397
27/08/2019	0,2177	0,3690	0,2016	0,4341
30/08/2019	0,8627	0,8623	0,2005	0,3854
31/08/2019	0,7186	0,1149	0,1549	0,5095
01/09/2019	0,4844	0,1623	0,5359	0,1526

Keterangan:

	= Data Pelatihan
	= Data Pengujian

Pembagian data dalam penelitian ini adalah pertama (data latih = 54 dan data uji =18), kedua (data latih =60 dan data uji =12), ketiga (data latih =66 dan data uji =6). Peneliti menggunakan *learning rate* = 0.2 karena pada penelitian oleh para peneliti terdahulu menggunakan *learning rate* = 0.2 akan membuat konvergen lebih cepat. variabel masukan yaitu X1 yang merupakan data sudut elevasi antena penerima data satelit. Jaringan terdiri dari 15 unit (neuron) yaitu Z1–Z15 pada lapisan tersembunyi (*hidden layer*) serta terdapat 1 unit keluaran yaitu Y0 pada lapisan keluaran (*output layer*). Bobot awal dan bobot bias awal yang digunakan pada sistem/program, MATLAB yang menentukan bobot awal dan bobot bias awal secara acak.

Tabel 2 Data Normalisasi Durasi Waktu (T0)

Tanggal	Lintasan Descending		Lintasan Ascending	
	L.1 (detik)	L.2 (detik)	L.1 (detik)	L.2 (detik)
31/07/2019	0,7766	0,6918	0,8792	0,2888
01/08/2019	0,6993	0,7840	0,8539	0,4807
02/08/2019	0,5937	0,8390	0,7989	0,6651
13/08/2019	0,9000	0,5803	0,6071	0,8078
14/08/2019	0,8955	0,2442	0,4658	0,8494
15/08/2019	0,8747	0,4465	0,2591	0,8732
16/08/2019	0,8361	0,6086	0,8807	0,7349
17/08/2019	0,7796	0,7126	0,8732	0,2829
18/08/2019	0,7022	0,7900	0,8480	0,4762
22/08/2019	0,5149	0,8628	0,5401	0,8301
23/08/2019	0,8866	0,3677	0,3706	0,8628
24/08/2019	0,8717	0,5416	0,1000	0,8777
25/08/2019	0,8524	0,6651	0,8777	0,1461
26/08/2019	0,7424	0,7543	0,8628	0,3914
27/08/2019	0,6502	0,8182	0,6160	0,8301
30/08/2019	0,8807	0,8985	0,6041	0,8078
31/08/2019	0,8941	0,2472	0,4777	0,8494
01/09/2019	0,8435	0,4911	0,8717	0,4628

Keterangan:

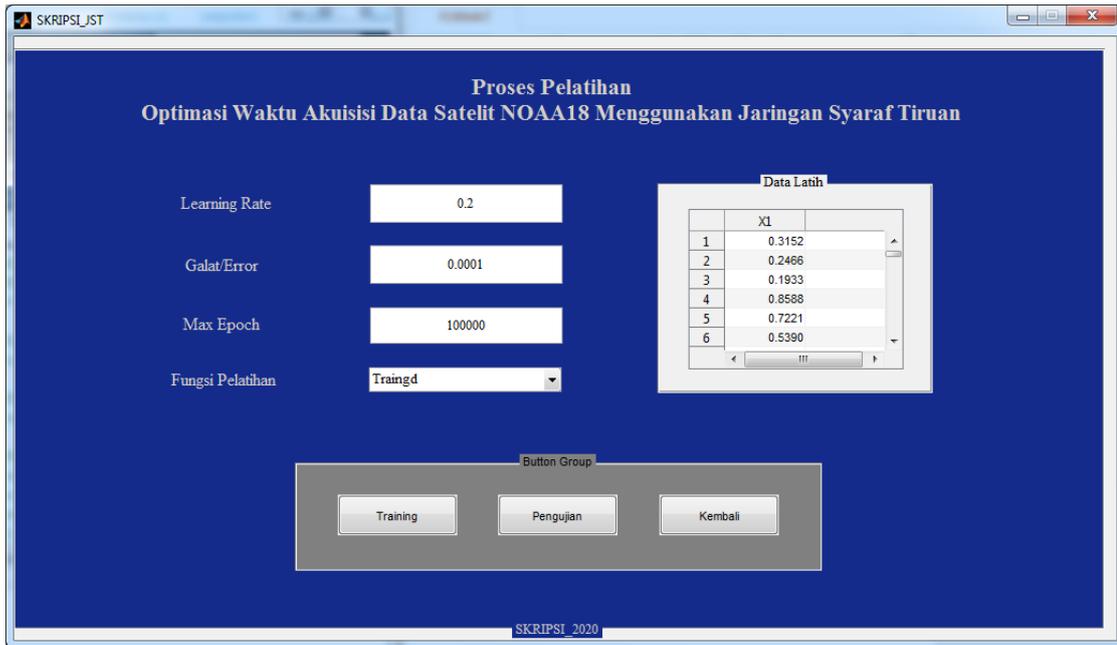
	= Data Pelatihan
	= Data Pengujian

### 3.2 Pengujian Aplikasi Sistem

Pengujian aplikasi sistem GUI apakah berjalan dengan baik atau tidak. Pengujian ini dipusatkan pada penggunaan menu utama program yaitu halaman untuk pelatihan dan pengujian JST.

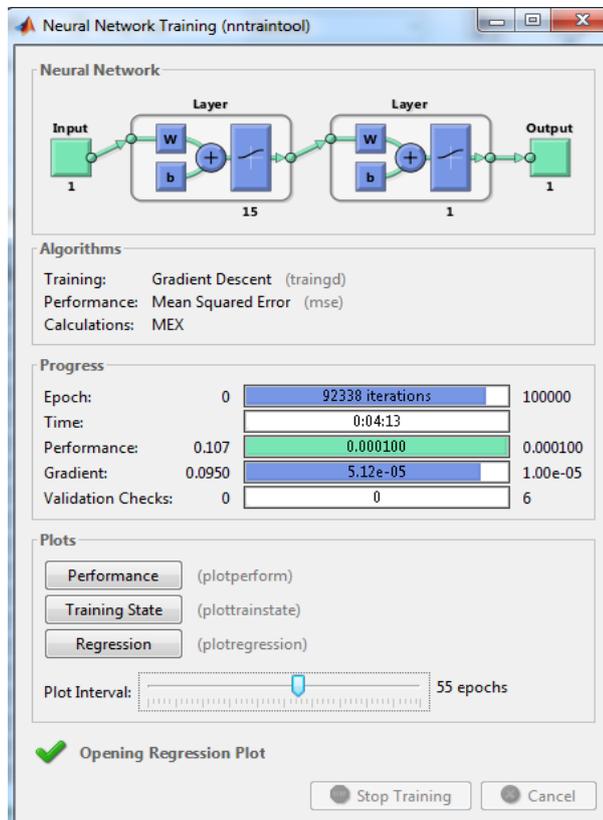
#### a. Pelatihan JST

*Interface* halaman pelatihan adalah tampilan untuk melakukan proses pelatihan dan untuk memasukan nilai dari variabel maksimum *epoch*, galat/*error*, *learning rate* dan fungsi pelatihan. *Interface* halaman pelatihan dapat dilihat pada Gambar 3.



Gambar 3. *Interface* Halaman Pelatihan

Pada halaman pelatihan, *user* dapat memasukan nilai variabel pelatihan seperti maksimum *epoch*, galat/*error*, *learning rate* dan fungsi pelatihan yang tersedia di tampilan. Setelah itu *user* menekan tombol *Training* untuk melakukan proses pelatihan. Proses pelatihan dapat dilihat pada Gambar 4.

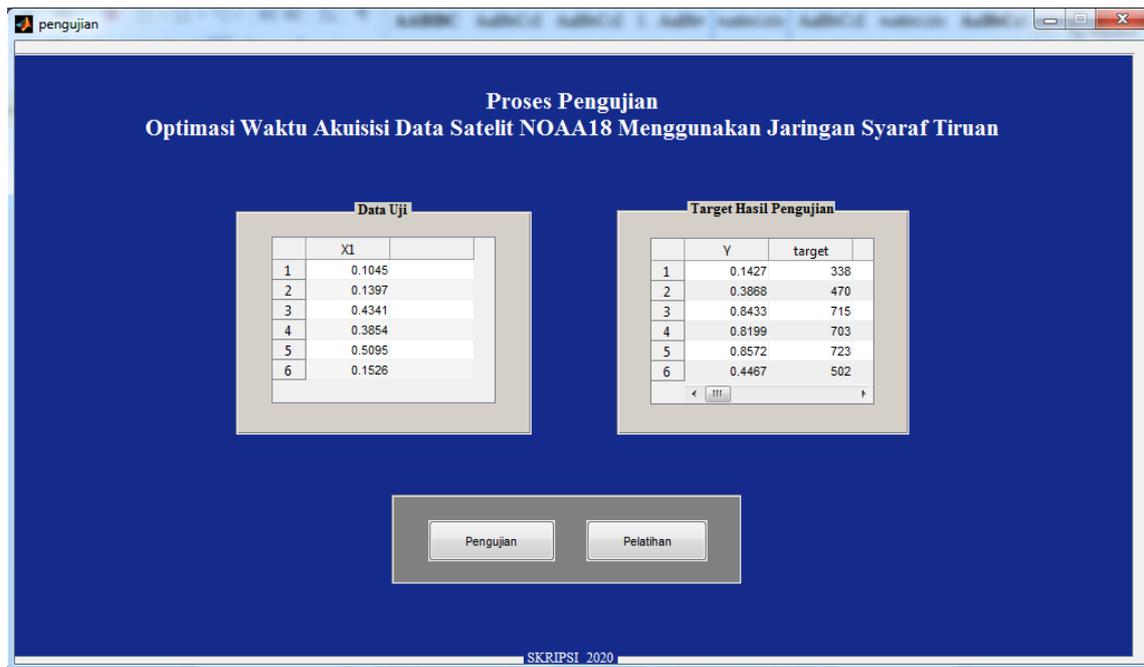


Gambar 4. Proses Pelatihan JST

Setelah melakukan *training* data, kemudian user dapat menekan tombol Pengujian untuk melakukan pengujian data. Tombol Kembali adalah menu untuk kembali ke halaman utama program.

#### b. Pengujian Data

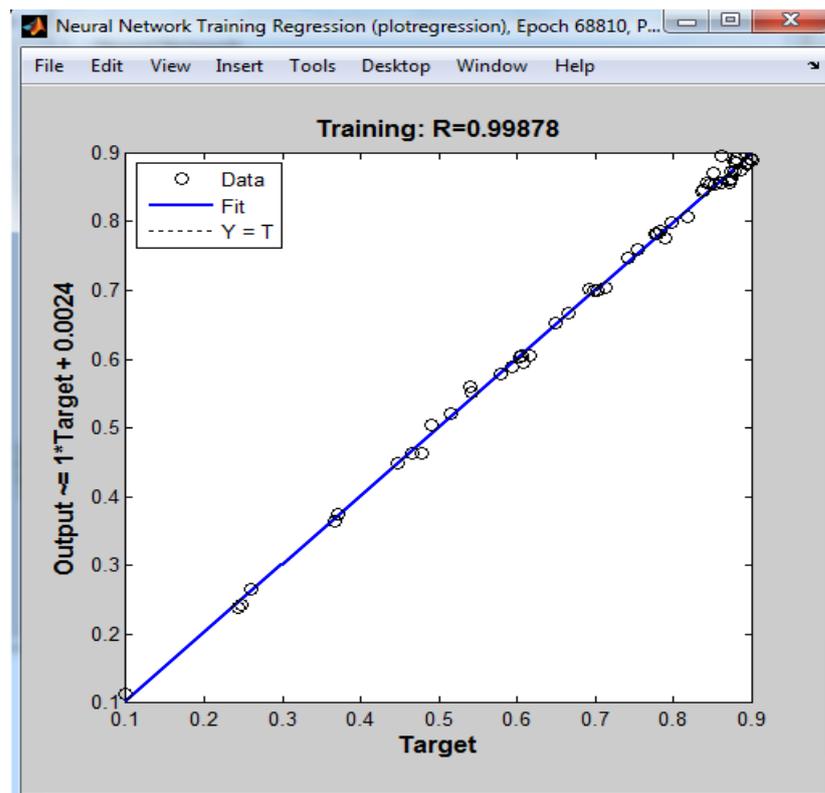
*Interface* halaman pengujian adalah tampilan untuk melakukan proses pengujian serta menampilkan tabel data uji dan tabel target pengujian. Terdapat tombol untuk melakukan pengujian dan pelatihan jika dirasa data target yang dihasilkan belum sesuai. Gambar 4 merupakan *Interface* halaman pengujian jaringan syaraf tiruan *backpropagation*.



Gambar 5. *Interface* Halaman Pengujian

#### c. Hasil Pelatihan Data

Gambar 6 adalah grafik *performance* JST dengan fungsi pelatihan *training gradient descent* (*traingd*). pelatihan terbaik adalah dengan menggunakan *learning rate* = 0.2 galat/error = 0.0001 *max.epoch* = 100000 *neuron hidden layer* = 15. Nilai *Mean Square Error* (MSE) yang didapatkan adalah 0.0001 mencapai goal saat epoch 68810. Gambar 6 adalah grafik *training regretion* JST fungsi pelatihan *training gradient descent* (*traingd*). Pada grafik tergambar bahwa garis fit (pencocokan) dengan garis titik-titik (target) mencapai garis terbaiknya (best). *Training regretion*/pelatihan urutan baliknya mencapai 0.99878. Pada Gambar 6 juga terlihat lingkaran-lingkaran (data latih) yang berada tidak jauh dari garis yang ditargetkan yang berarti menghasilkan pelatihan yang baik.



Gambar 6. Grafik *Regretion JST*

Pelatihan ini dikatakan baik karena mencapai goal target dengan *epoch* yang paling kecil yaitu 68810. Akan tetapi pelatihan yang paling baik belum tentu akan menghasilkan pengujian yang baik pula. Untuk membuktikan sebuah penelitian, selain dilakukan pelatihan selanjutnya adalah langkah untuk pengujian.

#### d. Hasil Pengujian Data

Tabel 3 merupakan data hasil pengujian. Pengujian *learning rate* 0.2 *neuron hidden layer* 15 data latih = 54 dan data uji = 18 dalam bentuk normalisasi dan denormalisasi. Data denormalisasi adalah data yang telah diubah dalam bentuk angka desimal yang memiliki satuan detik menggunakan persamaan normalisasi dengan nilai data awal ( $x$ ) yang dicari. Akurasi model jaringan menggunakan *Mean Square Error* (MSE) dimana nilai *error* merupakan data *real* dikurangi data prediksi yang dikuadratkan dari data normalisasi, kemudian dijumlahkan dan dibagi banyaknya data uji. MSE pada pengujian ini adalah 0,0001. Target pengujian adalah berupa durasi L.2 lintasan *ascending* (lintasan satelit pada malam hari) mulai dari tanggal 16 Agustus 2019 sampai 1 September 2019.

Pengujian terbaik adalah dengan menggunakan *learning rate* 0.2, *neuron hidden layer* 15 perbandingan data latih = 54 dan data uji = 18. Hasil akurasi sama persis dengan galat yang ditentukan yaitu 0,0001. Selisih rata-rata target durasi adalah 3 detik dibanding target JST-nya. Pengujian dengan *neuron hidden layer* 15 adalah pengujian terbaik karena diperoleh galat yang terkecil dan target durasi JST yang sangat mendekati durasi aslinya, yang artinya jaringan telah menemukan nilai optimal untuk pengujian sistem berdasarkan pelatihan yang telah dilakukan. Terbukti bahwa jaringan syaraf tiruan *backpropagation* dapat digunakan untuk optimasi waktu akuisisi data satelit NOAA18 di stasiun bumi.

Tabel 3. Hasil Pengujian *Learning Rate 0.2 Neuron Hidden Layer 15* Data Latih = 54 dan Data Uji = 18

Tanggal	Normalisasi		Error <sup>2</sup>	Denormalisasi		Selisih
	Target JST L.2 (detik)	Real L.2 (detik)		Target JST L.2 (detik)	Real L.2 (detik)	
31/07/2019	0,3001	0,2888	0,0001	419	423	-4
01/08/2019	0,4893	0,4807	0,0001	527	525	2
02/08/2019	0,6782	0,6651	0,0002	628	627	1
13/08/2019	0,8193	0,8078	0,0001	706	702	4
14/08/2019	0,8553	0,8494	0,0000	723	722	1
15/08/2019	0,8736	0,8732	0,0000	735	732	3
16/08/2019	0,7578	0,7349	0,0005	670	669	1
17/08/2019	0,2963	0,2829	0,0002	417	421	-4
18/08/2019	0,4871	0,4762	0,0001	526	524	2
22/08/2019	0,8521	0,8301	0,0005	719	720	-1
23/08/2019	0,8671	0,8628	0,0000	752	744	8
24/08/2019	0,8767	0,8777	0,0000	752	733	19
25/08/2019	0,1441	0,1461	0,0000	346	339	7
26/08/2019	0,3908	0,3914	0,0000	470	472	-2
27/08/2019	0,8506	0,8301	0,0004	718	719	-1
30/08/2019	0,8218	0,8078	0,0002	707	704	3
31/08/2019	0,8552	0,8494	0,0000	723	722	1
01/09/2019	0,4498	0,4628	0,0002	506	504	2
	MSE		0,0001	Selisih Rata-Rata		3

#### 4. Kesimpulan

Dari hasil penelitian yang telah diuraikan dalam bab-bab sebelumnya dapat disimpulkan bahwa penerapan jaringan syaraf tiruan metode *backpropagation* fungsi pelatihan *training gradient descent (traingd)* berhasil digunakan untuk merancang sistem optimasi waktu akuisisi data satelit di stasiun bumi. Penelitian menggunakan *learning rate 0.2*, *neuron hidden layer 15* menghasilkan akurasi sama persis dengan galat yang ditentukan yaitu MSE (*Mean Square Error*) sebesar 0,0001. Selisih rata-rata target durasi adalah 3 detik dari target JST-nya. Metode *backpropagation* fungsi pelatihan *training gradient descent (traingd)* yang digunakan pada penelitian ini, dapat menampilkan durasi waktu akuisisi data satelit pada sistem berdasarkan variabel masukan berupa sudut elevasi antenna penerima data satelit NOAA18.

**Daftar Pustaka**

- [1] LAPAN (2017) *Sistem stasiun bumi Penerima Data Inderaja Pare-pare, Rumpin dan Pekayon*. Pusat Teknologi dan Data Penginderaan Jauh Kedepkatan Bidang Penginderaan Jauh LAPAN.
- [2] Hidayat, A.N., Fatkhurrozi, B., & Nawawi, I. (2020) Implementasi Logika Fuzzy pada Kekuatan Sinyal yang Diterima Antena Viasat X-Band, *AVITEC*, 2(2), 91-102.
- [3] Pratama, E. R. (2019) *Optimasi Waktu dan Biaya Proyek Pembangunan Gedung Royal Sentul Park Menggunakan Metode Time Cost Trade Off*. Repository Universitas Gadjah Mada, 12-14.
- [4] Munir, Muhammad. F. S. (2018) Prediksi Beban Generator Menggunakan Jaringan Saraf Tiruan. *Dspace Universitas Islam Indonesia*, 2-11.
- [5] Sharma, A.A. (2016) Univariate short term forecasting of solar irradiance using modified online backpropagation through time. *IEEE*, 978-984.
- [6] Masrizal dan Hadiansa, A. (2017) Prediksi Jumlah Lulusan Mahasiswa Stmik Dumai Menggunakan Jaringan Syaraf Tiruan. *Jurnal Informatika, Manajemen dan Komputer*, 9(2), 9-14.
- [7] Naibaho, P. M. (2007) *Penerapan Jaringan Syaraf Tiruan Untuk Pembuatan Sistem Pengenalan Tanda Tangan*. Universitas Sanata Dharma, 8-11.
- [8] Saputra, I. (2019) Implementasi *Backpropagation Momentum* untuk Diagnosa *Anxiety Disorder*. Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau, 30-45.
- [9] Nurhayati (2018) Jaringan Saraf Tiruan *Backpropagation* Untuk Menentukan Tingkat Pencemaran Air. *E-JURNAL JUSITI: Jurnal Sistem Informasi dan Teknologi Informasi*, 4(2), 124-131.
- [10] Hasim, A. (2008) *Prakiraan Beban Listrik Kota Pontianak Dengan Jaringan Syaraf Tiruan (Artificial Neural Network)*. Sekolah Pasca Sarjana Institut Pertanian Bogor, 20-23.