

## PREDIKSI CUACA PADA DATA TIME SERIES MENGGUNAKAN ADAPTIVE NEURO FUZZY INFERENCE SYSTEM (ANFIS)

Candra Dewi<sup>1</sup>, Dany Primanita Kartikasari<sup>2</sup>, Yusi Tyroni Mursityo<sup>3</sup>

<sup>1,2,3</sup>Program Studi Informatika/Ilmu Komputer, Universitas Brawijaya  
Email: <sup>1</sup>dewi\_candra@ub.ac.id, <sup>2</sup>danykartikasari@gmail.com, <sup>3</sup>yusi.tyro@gmail.com

(Naskah masuk: 2 Desember 2013, diterima untuk diterbitkan: 17 Februari 2014)

### Abstrak

Informasi mengenai kondisi atmosfer yang cepat, akurat, dan terperinci sangat diperlukan oleh berbagai sektor. Salah satu metode yang dapat digunakan untuk melakukan prediksi dan peramalan model yang kompleks dengan akurasi yang tinggi adalah *Adaptive Neuro Fuzzy Inference System* (ANFIS). Dengan kemampuan metode ini untuk melakukan prediksi dan peramalan, pada penelitian ini dilakukan perbandingan kinerja dari kedua kemampuan ANFIS tersebut pada data time series cuaca berdasarkan parameter-parameter atmosfer yang mempengaruhinya.

Pada penelitian ini, metode ANFIS baik untuk proses prediksi maupun peramalan diimplementasi dengan struktur standar ANFIS yaitu lima *layer*. Namun pada proses peramalan dilakukan penggabungan dengan metode *moving average* untuk meramalkan nilai parameter *input* pada saat pengujian. Pengujian dilakukan pada data latih 40%, 50% dan 60% dari total data. Selain itu, pengujian juga dilakukan dengan mengelompokkan data berdasarkan musim, yaitu kemarau dan penghujan.

Hasil uji coba menunjukkan bahwa metode ANFIS cukup baik diterapkan untuk proses prediksi jika tanpa pengelompokan data berdasarkan musim. Namun jika dilakukan pengelompokan berdasarkan musim, kemampuan ANFIS dalam melakukan peramalan memiliki tingkat akurasi yang lebih tinggi dengan nilai *error* yang cukup rendah.

**Kata kunci:** *prediksi cuaca, peramalan cuaca, data time series, ANFIS*

### Abstract

*Rapid and accurate information on the atmospheric conditions is required by the various sectors. One of the methods can be used to perform prediction and forecasting of complex model with high accuracy is Adaptive Neuro Fuzzy Inference System (ANFIS). According to these two capabilities of ANFIS, this research is aimed to conduct comparison of accuracy on weather time series data.*

*This research implemented ANFIS using standard ANFIS architecture that consists of five layers both to predict and to forecast the weather. However, the forecasting process combined ANFIS and moving average method to forecast the input parameters were used at testing. This research performed learning process using 40%, 50% and 60% of total data. Beside, the learning process also has been done on data was grouped into two groups based on the season.*

*The testing result showed ANFIS has better performance for prediction the data that were not grouped based on the season. However, ANFIS has better accuracy and lower error since the learning and testing were done on the data that was grouped based on season.*

**Keywords:** *weather prediction, weather forecasting, time series data, ANFIS*

---

## 1. PENDAHULUAN

Cuaca merupakan suatu kondisi udara di suatu tempat pada waktu yang relatif singkat, yang dinyatakan dengan nilai berbagai parameter seperti suhu, tekanan udara, kecepatan angin, kelembaban udara, dan berbagai fenomena atmosfer lainnya. Pemilihan metode yang tepat untuk menentukan kondisi cuaca adalah kegiatan yang akhir-akhir ini sering dilakukan oleh beberapa peneliti atmosfer atau cuaca (Arifin, 2007 dan Kresnawan, 2008). Hal ini dikarenakan banyaknya tuntutan dari berbagai pihak yang menginginkan informasi mengenai kondisi atmosfer yang lebih cepat, akurat, dan

terperinci. Bahkan beberapa pihak lain menuntut tersedianya prediksi atau bahkan ramalan mengenai kondisi atmosfer dengan rentang waktu yang cukup kecil seperti waktu harian, jam, bahkan dalam waktu menit. Dengan adanya kebutuhan ini, mendorong peneliti atmosfer untuk terus melakukan penelitian-penelitian terkait atmosfer cuaca dan juga mengembangkan metode-metode untuk menentukan kondisi cuaca sehingga mampu mendapatkan hasil yang baik dan akurat.

Kegiatan untuk menentukan kondisi cuaca telah banyak dilakukan dengan menggunakan berbagai teknik pemodelan dan penerapan metode-metode tertentu, mulai dari pemodelan yang sederhana hingga pemodelan yang sangat kompleks.

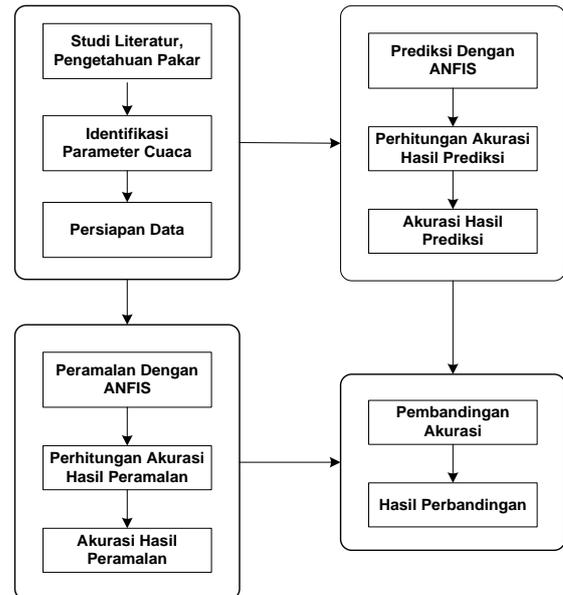
Pemanfaatan model prakiraan cuaca dengan teknik modern baru memiliki ketepatan sekitar 70%, sedangkan untuk prakiraan iklim masih dibawah 50% (Adiningsih, 2000). Adapun Badan Meteorologi dan Geofisika menggunakan metode probabilitas, metode deret harmonis, metode analogi untuk meramalkan cuaca dan iklim di Indonesia (Gunawan, 2001). Pada penelitian sebelumnya telah dilakukan peramalan cuaca dengan menggunakan metode fuzzy clustering (Arifin, 2007) yang dapat menghasilkan ketepatan sebesar 69%. Selanjutnya prediksi cuaca maritim menggunakan jaringan saraf tiruan (Kresnawan, 2008) mampu menghasilkan ketepatan tingkat akurasi sebesar 60,7% untuk prediksi arus laut, 72,4% untuk prediksi ketinggian gelombang laut, dan 26,122% untuk prediksi curah hujan.

Adaptive Neuro Fuzzy Inference System (ANFIS) merupakan salah satu metode yang sering digunakan untuk prediksi atau diagnosis, dengan akurasi yang cukup bagus (Singla dkk, 2011). ANFIS merupakan gabungan antara konsep Backpropagation Neural Network dengan konsep logika fuzzy. Sistem berbasis fuzzy bisa dinyatakan dengan pengetahuan berbentuk “if-then” yang memberikan keuntungan tidak memerlukan analisis matematik untuk pemodelan, selain itu sistem fuzzy juga bisa memproses penalaran dan pengetahuan manusia yang berorientasi pada aspek kualitatif (Shing dan Jang, 1993). Sedangkan jaringan saraf tiruan mempunyai keuntungan yang memudahkan dalam mengklasifikasikan suatu objek berdasarkan sekumpulan fitur yang menjadi masukan sistem, karena hanya dengan memasukkan sejumlah fitur dan kemudian melakukan pelatihan dengan data tersebut, mampu membedakan satu objek dengan objek lain (Duda, 2001). Metode ANFIS terdiri dari 5 lapisan yang mana tiap lapisan memiliki perlakuan yang berbeda. Pada ANFIS, proses pelatihan pada jaringan neural yang terdapat pada beberapa lapisan dengan sejumlah pasangan data berguna untuk memperbaharui parameter-paramater sistem inferensi fuzzy (Fariza, 2007).

Pada penelitian ini dilakukan perbandingan kinerja dari kemampuan ANFIS dalam memprediksi cuaca berdasarkan parameter-parameter atmosfer yang mempengaruhi dan kemampuan ANFIS untuk meramalkan cuaca untuk jangka waktu tertentu pada masa yang akan datang. Dengan demikian akan diketahui kemampuan ANFIS manakah yang lebih unggul, melakukan prediksi ataukah peramalan cuaca.

## 2. METODE PENELITIAN

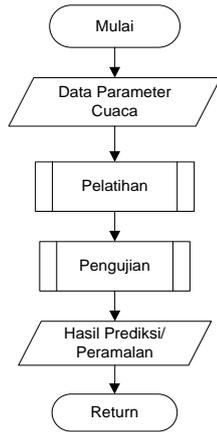
Proses implementasi kedua aplikasi dan perbandingan akurasi dari kedua kemampuan ANFIS secara garis besar ditunjukkan pada Gambar 1.



Gambar 1. Prosedur Penelitian

Rincian kegiatan dari proses ini dijelaskan sebagai berikut:

1. Persiapan dan penentuan parameter cuaca yang akan digunakan dalam prediksi.  
 Pada proses ini dilakukan studi literatur dan diskusi dengan pakar mengenai parameter cuaca yang digunakan dalam proses prediksi cuaca, dalam hal ini pihak BMKG Karangploso, Kabupaten Malang. Setelah itu dilakukan pengumpulan dan persiapan data sesuai dengan kebutuhan prediksi dan peramalan.
2. Implementasi ANFIS untuk Prediksi dan Peramalan cuaca  
 Sistem prediksi/peramalan cuaca ini memiliki beberapa bagian yaitu rancangan pengelompokan data (clustering data), dan rancangan sistem ANFIS. Secara umum rancangan kedua bagian tersebut dapat dibuat dengan menggunakan beberapa tahapan dan langkah-langkah sebagai berikut:
  - a. Tahap pertama adalah meng-*input*-kan data unsur cuaca yang berupa data suhu, kelembaban, tekanan udara, dan kecepatan angin.
  - b. Tahap selanjutnya adalah melakukan pelatihan dengan menggunakan algoritma pembelajaran ANFIS.
  - c. Setelah dilakukan pelatihan dan didapatkan kondisi jaringan yang optimal, dilakukan pengujian dengan menggunakan nilai parameter jaringan dari hasil pelatihan.
  - d. Menampilkan keluaran akhir dari perhitungan ANFIS berupa prediksi/ramalan cuaca.  
 Uraian tahapan dan langkah-langkah diatas dapat digambarkan dalam *flowchart* pada Gambar 2.



Gambar 2. Alur proses prediksi dan peramalan dengan ANFIS

- Perhitungan akurasi. Data-data yang ada dibagi menjadi dua bagian, dimana bagian pertama digunakan sebagai data pelatihan, sedangkan bagian kedua digunakan sebagai data pengujian. Pada pengujian dilakukan perhitungan RMSE dan akurasi dengan menggunakan persamaan 1 dan 2.

$$RMSE = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y}_i)^2}{N}} \quad (1)$$

Dimana  $n$  adalah banyaknya data,  $y_i$  adalah target jaringan dan  $\hat{y}_i$  adalah output jaringan.

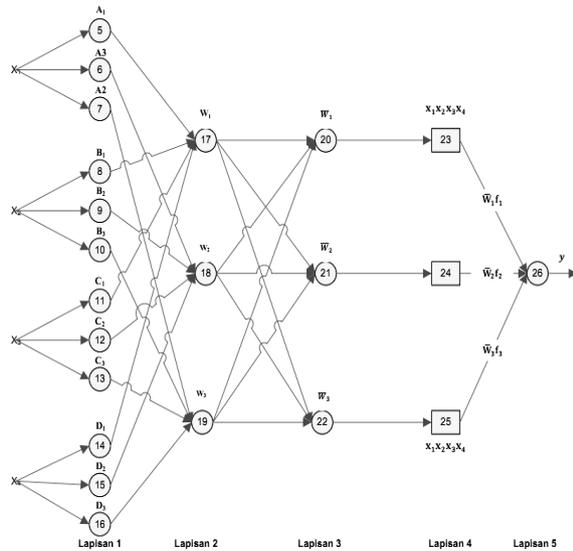
$$akurasi = \frac{\sum \text{angkabenar}}{\sum \text{angkapengujian}} * 100\% \quad (2)$$

- Perbandingan akurasi dari hasil pengujian dengan memperhatikan beberapa kombinasi jumlah data latih yang berbeda-beda, dilakukan proses perbandingan RMSE dan akurasi sehingga akan diketahui kemampuan ANFIS dalam melakukan prediksi berdasarkan parameter cuaca dan peramalan cuaca untuk jangka waktu tertentu ke depan menggunakan data time series.

Rancangan arsitektur jaringan ANFIS yang digunakan dalam penelitian ini ditunjukkan pada Gambar 3.

### 3. DATA

Data yang digunakan dalam penelitian ini berupa data sekunder dari data pengamatan Badan Meteorologi, Klimatologi, dan Geofisika (BMKG) dari Kecamatan Karangploso, Kabupaten Malang, dari bulan Januari 2011 sampai dengan Mei 2012. Data yang digunakan meliputi data harian suhu, kelembaban udara, kecepatan angin dan tekanan udara. Sedangkan untuk perhitungan akurasi digunakan data kelas hujan yang tersedia dalam data.



Gambar 3. Arsitektur Jaringan ANFIS

## 4. HASIL DAN PEMBAHASAN

Pada aplikasi yang dibangun terdiri dari form pelatihan dan pengujian. Pengujian dilakukan setelah dilakukan pelatihan pada sistem dengan berbagai kombinasi antara data latih dan data uji. Pengujian bertujuan untuk menghitung nilai RMSE dan tingkat akurasi sistem (perbandingan target aktual dengan hasil output jaringan).

### 4.1. Hasil pengujian prediksi cuaca dengan ANFIS

Sebelum dilakukan pengujian terhadap kombinasi jumlah data latih dan data uji, terlebih dahulu dilakukan pengujian terhadap laju pembelajaran (*learning rate*) untuk mengetahui nilai laju pembelajaran yang optimal. Pengujian laju pembelajaran dilakukan pada jumlah data latih sebanyak 50% dari total data. Hasil pengujian laju pembelajaran ditunjukkan pada Tabel 1.

Tabel 1 Pengujian laju pembelajaran dengan data latih sebanyak 50% dari total data

Learning Rate	RMSE
0,001	0,685447
0,002	0,766879
0,003	0,83266
0,004	0,692517
0,005	0,784802
0,006	0,74495
0,007	0,836774
0,008	0,728439
0,009	0,71588

Berdasarkan Tabel 1 dapat diketahui bahwa rata-rata nilai RMSE untuk semua nilai *learning rate* yang diujikan cukup bagus yaitu dibawah satu. Dari

nilai tersebut, RMSE terkecil diperoleh pada hasil pengujian dengan laju pembelajaran 0,001. Nilai laju pembelajaran ini selanjutnya digunakan untuk pengujian RMSE dan akurasi dengan kombinasi data latih dan data uji yang lain.

Untuk pengujian RMSE dan akurasi, pelatihan dilakukan pada jumlah data latih sebanyak 40%,

50% dan 60% dari total data yang ada. Sedangkan pengujian dilakukan pada sisa data pelatihan yang terdiri dari persentase 30%, 40% dan 50%. Pada masing-masing kombinasi data dilakukan pengujian sebanyak lima kali dan selanjutnya diambil rata-rata nilai RMSE dan akurasi dari kelima hasil pengujian tersebut. Hasil pengujian ditunjukkan pada Tabel 2

Tabel 2 Hasil pengujian nilai RMSE dan Akurasi pada proses prediksi

Persen Data Latih	Persen data Uji					
	30%		40%		50%	
	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi
40%	1,05066	42,34%	0,97117	53,52%	0,92286	59,30%
50%	<b>0,66361</b>	72,12%	0,66989	72,86%	0,68545	72,46%
60%	0,66736	<b>76,93%</b>	0,70207	75,27%		

Berdasarkan Table 2 dapat diketahui bahwa nilai RMSE terkecil ditemukan pada kombinasi data latih 50% dan data uji 30%. Sedangkan nilai akurasi tertinggi ditemukan pada kombinasi data latih 60% dan data uji 30%. Semakin banyak data latih menunjukkan semakin tinggi tingkat akurasi. Namun tidak demikian dengan nilai RMSE yang nilainya bervariasi pada setiap kombinasi data latih dan data uji.

Dari Tabel 2 juga terlihat bahwa semakin kecil nilai RMSE, maka semakin besar nilai akurasi sistem. Disamping itu, hasil pengujian juga menunjukkan bahwa sebagian besar data yang sulit dikenali adalah cuaca cerah, yang mana dikenali dengan hujan atau mendung. Untuk cuaca hujan, sebagian besar bisa dikenali dan hanya sebagian kecil yang kadang dikenali mendung. Hal ini dimungkinkan karena range kelas hujan dan mendung memiliki batas nilai yang cukup dekat. Faktor lainnya yang juga menjadi penyebab

kesalahan adalah proses *clustering* yang mana beberapa data masuk ke dalam *cluster* yang berbeda dengan kelas data target sehingga *range* nilai *output* jaringan akan masuk ke dalam *cluster* yang sesuai dengan hasil dari proses *clustering*.

Selanjutnya sistem diuji dengan membagi data menjadi dua berdasarkan musim. Data pertama adalah data musim penghujan yaitu antara bulan Nopember sampai April, dan data kedua adalah data pada musim kemarau yaitu antara bulan Juni sampai September. Hasil pengujian data pada musim kemarau ditunjukkan pada Tabel 3, sedangkan hasil pengujian pada musim penghujan ditunjukkan pada Tabel 4.

Berdasarkan hasil uji coba dapat diketahui bahwa ANFIS memiliki kemampuan cukup bagus dalam proses prediksi cuaca, dimana rata-rata nilai akurasi adalah diatas 85% untuk musim kemarau dan diatas 80% untuk musim penghujan.

Tabel 3 Hasil pengujian nilai RMSE dan akurasi musim kemarau pada proses prediksi

Data Latih		Data Uji (Bulan)					
Jml (Bulan)	Bulan	1		2		3	
		RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi
1	Jun	0,87923215	85,16%	0,9940945	90,65%	0,9509955	88,17%
2	Jun-Jul	0,939616075	85,16%	1,4970473	90,65%		
3	Jun-Agt	0,939616075	85,16%				

Tabel 4 Hasil pengujian nilai RMSE dan akurasi musim penghujan pada proses prediksi

Data Latih		Data Uji (Bulan)					
Jml (Bulan)	Bulan	1		2		3	
		RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi
1	Jan	1,547993491	75,71%	1,4079778	81,36%	1,4417707	80,45%
1	Nop	1,028805849	83,23%	2,0885884	82,90%		
2	Nop-Des	3,1917933	87,10%				

**4.2. Hasil Pengujian Peramalan Cuaca dengan ANFIS**

Pengujian pada peramalan ini menggunakan nilai learning rate yang sama dengan proses prediksi. Pada skenario pertama, pengujian RMSE dan akurasi dilakukan pada latih sebanyak 40%, 50%

dan 60% dari total data yang ada serta dengan data uji yang terdiri dari persentase 30%, 40% dan 50%. Pada masing-masing kombinasi data dilakukan pengujian sebanyak lima kali dan selanjutnya diambil rata-rata nilai RMSE dan akurasi dari kelima hasil pengujian tersebut. Hasil pengujian ditunjukkan pada Tabel 5.

Tabel 5 Hasil pengujian nilai RMSE dan akurasi pada proses peramalan

Persen Data Latih	Persen data Uji					
	30%		40%		50%	
	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi
40%	1,5128235	22,63%	1,35341009	39,01%	1,2417428	<b>49,12%</b>
50%	<b>1,091512</b>	7,93%	1,12269385	7,80%	<b>1,091512</b>	7,93%
60%	1,0956984	8,76%	1,17038589	9,34%		

Berdasarkan Tabel 5 dapat diketahui bahwa nilai RMSE terkecil ditemukan pada kombinasi data latih 50% dengan data uji 30% dan 50%. Sedangkan nilai akurasi tertinggi ditemukan pada kombinasi data latih 40% dan data uji 50%. Semakin banyak data latih tidak menunjukkan semakin tinggi tingkat akurasi. Dari tabel terlihat nilai RMSE kecil belum tentu memiliki nilai akurasi yang lebih baik. Hasil pengujian dengan menggunakan persentase

perbandingan data latih dan data uji menunjukkan akurasi yang buruk jika dibandingkan dengan proses prediksi. Oleh karena itu, untuk proses pengujian kemampuan ANFIS dalam melakukan peramalan dilakukan pengujian dengan skenario yang lain.

Pada skenario kedua, dilakukan pengujian dengan memisahkan data musim penghujan dan musim kemarau. Disamping itu, pengujian dilakukan untuk jangka waktu yang pendek yaitu satu sampai lima bulan.

Tabel 6 Hasil pengujian nilai RMSE dan akurasi dengan data latih 2 sampai 5 bulan

Data Latih		Data Uji (Bulan)					
Jml (Bulan)	Bulan	1		2		3	
		RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi
2	Jan-Feb	0,6281717	87,10%	0,6171740	81,97%	0,8481858	70,65%
3	Jan-Mar	0,6208286	76,67%	1,0010900	62,30%	1,2707832	43,96%
4	Jan-Apr	1,2551600	48,39%	1,4924445	27,87%	1,5687431	21,74%
5	Jan - Mei	1,4220278	6,67%	0,0147815	8,20%	1,5291725	5,43%

Tabel 6 menunjukkan hasil pengujian yang dilakukan dengan menggunakan data latih selama dua sampai lima bulan, sedangkan data uji adalah satu sampai tiga bulan. Berdasarkan Tabel 6 dapat diketahui bahwa semakin sedikit data uji menunjukkan akurasi pengujian yang lebih baik. Akurasi yang cukup baik ditemukan pada pengujian dengan jumlah data latih sebanyak dua bulan. Untuk data latih tiga bulan dengan data uji satu bulan masih menunjukkan hasil yang cukup bagus. Hal ini

dikarenakan data uji yang digunakan berada pada musim yang sama. Sedangkan pengujian sisanya menunjukkan hasil yang buruk, terutama pada pengujian dengan data latih sebanyak lima bulan. Hal ini dikarenakan sebagian data uji berada pada musim yang berbeda dengan data latih. Tabel 7 menunjukkan hasil pengujian dengan menggunakan data pada musim kemarau. Hasil pengujian menunjukkan akurasi yang bagus dimana rata-rata diatas 90%.

Tabel 7 Hasil pengujian nilai RMSE dan akurasi musim kemarau pada proses peramalan

Data Latih		Data Uji (Bulan)					
Jml (Bulan)	Bulan	1		2		3	
		RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi
1	Jun	0,58683733	90,32	0,4265134	95,16%	0,4535999	94,57%
2	Jun-Jul	0,13038643	100,00	0,3632837	96,72%		
3	Jun-Agt	0,49799839	93,33				

Tabel 8 menunjukkan hasil pengujian dengan menggunakan data pada musim penghujan.

Berdasarkan hasil pengujian dapat diketahui bahwa akurasi pengujian untuk data antara bulan Januari

sampai April cukup bagus yaitu rata-rata diatas 80%, sedangkan hasil pengujian untuk data antara bulan

Nopember sampai Desember menunjukkan hasil yang tidak bagus.

Tabel 8 Hasil pengujian nilai RMSE dan akurasi Musim Kemarau pada proses peramalan

Data Latih		Data Uji (Bulan)					
Jml (Bulan)	Bulan	1		2		3	
		RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi	RMSE	Akurasi
1	Jan	0,87437191	78,57	0,8516672	83,05%	0,6916880	80,90%
1	Nop	0,91444068	25,81	0,7750332	24,19%		
2	Jan-Feb	0,6281717	87,10	0,6171740	81,97%		
2	Nop-Des	0,7337687	45,16				

Berdasarkan pengujian diatas dapat diketahui bahwa kemampuan ANFIS dalam melakukan peramalan menghasilkan akurasi yang bagus apabila dilakukan pada data yang berada pada musim yang sama. Namun pengecualian terjadi untuk pengujian dengan menggunakan data pada bulan Nopember dan Desember dimana menghasilkan akurasi yang rendah.

#### 4.1. Perbandingan hasil prediksi dan peramalan

Pada penelitian ini dilakukan perbandingan hasil pengujian prediksi dan peramalan cuaca dengan ANFIS. Dari Tabel 2 sampai dengan Tabel 8 terlihat bahwa nilai RMSE untuk proses prediksi lebih rendah daripada pada proses peramalan. Dengan demikian, nilai akurasi pada proses prediksi lebih tinggi dari pada proses peramalan. Hal ini menunjukkan bahwa metode ANFIS lebih baik digunakan untuk proses prediksi daripada peramalan jika data latih dan data uji diambil secara acak berdasarkan persentase total data. Disamping itu terlihat bahwa nilai RMSE untuk proses prediksi lebih tinggi daripada pada proses peramalan. Namun, jika diperhatikan akurasi baik untuk prediksi maupun peramalan memiliki nilai tinggi dan bahkan bisa mencapai 100%.

Dari tabel juga dapat dilihat bahwa nilai RMSE dan akurasi pada musim penghujan. Dari grafik terlihat bahwa nilai RMSE untuk proses prediksi lebih tinggi daripada pada proses peramalan. Namun akurasi memiliki nilai yang hampir sama yaitu rata-rata diatas 75%. Akan tetapi kondisi anomali juga terjadi untuk peramalan, dimana akurasi untuk data latih dua bulan memiliki nilai akurasi yang rendah.

## 5. KESIMPULAN

Berdasarkan proses dan analisa hasil yang dilakukan dapat diambil kesimpulan sebagai berikut:

1. ANFIS diimplementasikan dengan menggunakan standar arsitektur ANFIS yang terdiri dari 5 lapisan yang terdiri dari 12 *input neuron*, 3 *neuron* pada *hidden layer* dan 1 *output neuron*. Untuk meng-*cluster* data yang digunakan sebagai *input* digunakan metode K-

Mean untuk. Disamping itu, untuk proses peramalan dilakukan penggabungan dengan metode *moving average* untuk meramalkan nilai keempat parameter *input* yang akan diramalkan kondisi cuacanya.

2. Berdasarkan hasil uji coba menunjukkan ANFIS memiliki kemampuan yang lebih baik untuk prediksi jika data yang digunakan tidak dikelompokkan berdasarkan musim tertentu. Namun jika data dikelompokkan berdasarkan musim, ANFIS memiliki kemampuan yang lebih baik untuk meramalkan cuaca.

## 6. Daftar Pustaka

- ARIFIN, S. 2007. Sistem Logika Fuzzy sebagai Peramalan Cuaca di Indonesia, studi kasus : Kota Surabaya.
- DEWANTO, W. 2002. Cuaca dan Iklim. Pakar Raya. Bandung.
- FARIZA, A. 2007. Performansi Neuro Fuzzy untuk Peramalan Data Time Series. Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi (SNATI). Yogyakarta.
- JANG, J. S. R., SUN, C. T. E., MIZUTANI. 1997. Neuro-Fuzzy and Soft Computing. Prentice Hall. London.
- JANTZEN, J. 1998. Neurofuzzy Modelling. <http://www.iau.dtu.dk/~jj/pubs/nfmod.pdf> diakses tanggal 11 april 2011.
- KRESNAWAN, A. 2008. Penerapan Model Jaringan Saraf Tiruan Untuk Memprediksi Gangguan Cuaca Maritim. Tugas Akhir Jurusan Teknik Fisika – FTI - ITS. Surabaya.
- MEILANITASARI, P., ARIFIN, S. 2007. Prediksi Cuaca Menggunakan Logika Fuzzy Untuk Kelayakan Pelayaran di Pelabuhan Tanjung Perak Surabaya. Institut Teknologi Sepuluh November. Surabaya.
- PURNOMO, M. H., AGUS KURNIAWAN. 2006. Supervised Neural Networks dan Aplikasinya. Yogyakarta:Graha Ilmu.
- SETYANINGRUM, R. 2007. Kemampuan Expert System – ANFIS Untuk Diagnosis Kesehatan Pekerja Industri dan Mencari Solusinya. Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi (SNATI). Yogyakarta.
- SHEREEF, K., BABOO, S. S. 2010. A New Weather Forecasting Technique using Back Propagation Neural Network with Modified Levenberg-Marquardt Algorithm for Learning. International Journal of Computer Science Issues, Vol. 8, Issue 6,

No 2, November 2011, ISSN (Online):  
1694-0814.

SINGLA, P., RAI, H. M. DAN SINGLA, S. 2011. Local Monsoonal Precipitation Forecasting using ANFIS Model: a Case Study for Hisar. *International Journal of Research and Reviews in Computer Science*, Vol.2 No.3.

SISMAN-YILMAN, N., ARZU, ALPASLAN, F. N., JAIN, L.. 2004. ANFIS Unfolded in Time for Multivariate Time Series Forecasting. *Neurocomputing* 61 (2004) 139 – 168.

TJASYONO, B. 2004. *Klimatologi*. Penerbit ITB. Bandung.