



TUGAS AKHIR - KS 1501

AVERAGE-BASED FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN UNTUK MERAMALKAN KURS NILAI TUKAR USD-IDR

NUR WAHYUNI
NRP 5211 100 095

Dosen Pembimbing
RENNY PRADINA KUSUMAWARDANI, S.T., M.T.
RETNO AULIA VINARTI, S.Kom, M.Kom

Jurusan Sistem Informasi
Fakultas Teknologi Informasi
Institut Teknologi Sepuluh Nopember
Surabaya 2015



TUGAS AKHIR - KS 1501

AVERAGE-BASED FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN TO FORECAST EXCHANGE RATE BETWEEN IDR AND USD

NUR WAHYUNI
NRP 5211 100 095

Dosen Pembimbing
RENNY PRADINA KUSUMAWARDANI, S.T., M.T.
RETNO AULIA VINARTI, S.Kom, M.Kom

Jurusan Sistem Informasi
Fakultas Teknologi Informasi
Institut Teknologi Sepuluh Nopember
Surabaya 2015

LEMBAR PENGESAHAN

AVERAGE-BASED FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN UNTUK MERAMALKAN KURS NILAI TUKAR USD-IDR

TUGAS AKHIR
Disusun untuk Memenuhi Salah Satu Syarat
Memperoleh Gelar Sarjana Komputer
pada
Jurusan Sistem Informasi
Fakultas Teknologi Informasi
Institut Teknologi Sepuluh Nopember

Oleh:
NUR WAHYUNI
NRP 5211 100 095

Surabaya, 14 Juli 2015

KETUA
JURUSAN SISTEM INFORMASI

Dr.Eng. Febrilfyan Samopa, S.Kom., M.Kom.
NIP 19730219 199802 1 001



LEMBAR PERSETUJUAN

AVERAGE-BASED FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN UNTUK MERAMALKAN KURS NILAI TUKAR USD-IDR

TUGAS AKHIR

Disusun untuk Memenuhi Salah Satu Syarat
Memperoleh Gelar Sarjana Komputer
pada
Jurusan Sistem Informasi
Fakultas Teknologi Informasi
Institut Teknologi Sepuluh Nopember

Oleh:

NUR WAHYUNI
NRP 5211 100 095

Disetujui Tim Penguji: Tanggal Ujian

: 10 Juli 2015

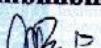
Periode Wisuda

: September 2015

Renny Pradina K, S.T, MT


(Pembimbing 1)

Retno Aulia Vinarti, S.Kom, M.Kom


(Pembimbing 2)

Arif Wibisono, S.Kom, M.Sc


(Penguji 1)

Amalia Utamima, S.Kom, MBA


(Penguji 2)

AVERAGE-BASED FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN UNTUK MERAMALKAN KURS NILAI TUKAR USD-IDR

Nama Mahasiswa : NUR WAHYUNI
NRP : 5211100095
Jurusan : Sistem Informasi FTIf – ITS
**Dosen Pembimbing I : Renny Pradina Kusumawardani,
S.T., M.T.**
**Dosen Pembimbing II : Retno Aulia Vinarti, S.Kom,
M.Kom**

ABSTRAK

Perubahan nilai tukar mata uang sangat berpengaruh terhadap aktivitas ekonomi seperti investasi, struktur produksi perusahaan, perdangangan internasional (ekspor & impor), serta berpengaruh pada harga pasar produk & gaji pekerja. Pergerakan atau fluktuasi nilai tukar yang susah diprediksi menyebabkan investor, importir & eksportir mengalami kesulitan dalam memutuskan untuk melakukan transaksi bisnis. Fuzzy time series adalah salah satu model yang biasa digunakan dalam memprediksi data time series. Pada tugas akhir ini, untuk meramalkan nilai kurs valuta asing USD-IDR akan menggunakan model Average based Fuzzy time series Markov chain. Model ini merupakan gabungan dari 4 konsep yaitu: konsep fuzzy, konsep time series, konsep markov chain dan juga konsep average based. Konsep fuzzy digunakan untuk mengklasifikasi variabel, konsep time series digunakan untuk mengobservasi data nilai kurs pada periode waktu tertentu, konsep average base digunakan untuk menentukan interval efektif dan untuk menentukan transisi matriks probabilitas dalam proses peramalan menggunakan konsep markov chain.

Output dari tugas akhir ini adalah peramalan nilai kurs valuta asing pada satu hari kerja berikutnya. Pada tugas akhir ini, hasil peramalan dengan average based fuzzy time series markov chain akan dibandingkan dengan hasil dari metode peramalan lain yaitu fuzzy time series dan moving average. Tingkat keakurasaan akan diukur menggunakan MAPE.

Hasil dan temuan dari penelitian ini adalah model average-based fuzzy time series markov chain memiliki peforma peramalan harian yang sangat baik dalam meramalkan kurs nilai tukar USD-IDR. Hal ini ditunjukkan dengan uji coba perbandingan nilai peramalan yang menggunakan 1230 data harian dari bulan Januari 2010 sampai dengan Desember 2014 yang menghasilkan nilai MAPE sebesar 0.33%. Dibandingkan dengan metode peramalan lain yaitu Fuzzy Time Series dan moving average, model peramalan average-based fuzzy time series markov chain mampu menghasilkan peramalan yang lebih baik dalam meramalkan kurs nilai tukar USD-IDR. Dilihat dari nilai MAPE pengujian.

Kata Kunci: *Average-based, Fuzzy Time Series, MAPE, Markov chain, Moving average, Peramalan, Valuta asing*

**AVERAGE-BASED FUZZY TIME SERIES MARKOV
CHAIN TO FORECAST EXCHANGE RATE
BETWEEN IDR AND USD**

Nama Mahasiswa : NUR WAHYUNI
NRP : 5211100095
Jurusan : Sistem Informasi FTIf – ITS
Dosen Pembimbing I : Renny Pradina Kusumawardani,
S.T., M.T.
Dosen Pembimbing II : Retno Aulia Vinarti, S.Kom,
M.Kom

ABSTRACT

Changes of exchange rates influence on economic activity such as investment, production structure of the company, the international trading (export and import), as well as the effect on the market price of the product and salary workers. The exchange rate movements are difficult to predict, and it cause investors, importers and exporters had difficulty in deciding to conduct business transactions. The fuzzy time series is one of method that usually applied to forecast time series data. In this study, for forecast exchange rate between USD-IDR will use Average-based Fuzzy Time Series Markov chain model. This model is combination from 4 concept, that is fuzzy concept, time series, markov chain and average based concept. Fuzzy concept used to classify variables, the concept of time series of data is used to observe the exchange rate at a specific time period, the concept of average-based used to determine the effective interval and for determine the transition probability matrix in the forecasting process using the concept of Markov chain. The output of this study is forecasting the value of exchange rate on the next business day. In this study, the forecasting results with

average based fuzzy time series Markov chain will be compared with the results of other forecasting methods (fuzzy time series and moving average). Accuracy rate will be measured using MAPE.

The Result of this research is average-based fuzzy time series Markov chain model has an excellent performance in daily forecasting of exchange rate USD-IDR. This is demonstrated by testing using the comparative value forecasting 1230 daily data from January 2010 to December 2014 which resulted in the value of MAPE is 0.33%. Compared with other forecasting methods, Fuzzy Time Series and moving averages, average-based fuzzy time series Markov chain model is able to produce better result in forecasting the exchange rate USD-IDR. Based from the value of MAPE forecast.

Keywords: ***Average-based, Exchange rate, Forecasting, Fuzzy Time Series, MAPE, Markov chain, Moving average***

KATA PENGANTAR

Segala puji dan syukur penulis panjatkan pada Allah SWT yang telah memberikan rahmat dan ridhonya kepada penulis sehingga dapat menyelesaikan buku tugas akhir dengan judul

“AVERAGE-BASED FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN UNTUK MERAMALKAN KURS NILAI TUKAR USD-IDR”

sebagai salah syarat untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer di Jurusan Sistem Informasi – Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya.

Pada kesempatan ini, penulis ingin menyampaikan terima kasih kepada semua pihak yang telah memberikan doa, dukungan, bimbingan, arahan, bantuan, dan semangat dalam menyelesaikan tugas akhir ini, yaitu kepada:

1. Bapak Dr. Eng. Febriliyan Samopa, S.Kom, M.Kom, selaku Ketua Jurusan Sistem Informasi ITS
2. Ibu Renny Pradina Kusumawardani, S.T., M.T., dan Ibu Retno Aulia Vinarti, S.Kom, M.Kom, selaku dosen pembimbing yang telah meluangkan waktu dan pikiran untuk mendukung dan membimbing dalam penyelesaian tugas akhir penulis.
3. Sholiq, S.T, M.Kom, M.SA selaku dosen wali yang telah memberikan pengarahan selama penulis menempuh masa perkuliahan dan penelitian tugas akhir.
4. Mas Ricky, selaku admin laboratorium SPK yang membantu penulis dalam hal administrasi penyelesaian tugas akhir dan mendukung penyelesaian tugas akhir ini.
5. Bapak dan Ibu tersayang, H. Mulyadi dan Hj. Siti Maudu'ah, serta M. Yusuf, Zainal Arif, Choirul Huda, Ilmi Mufida, Solichah selaku kakak penulis yang telah

- mendoakan dan senantiasa mendukung serta selalu memberikan semangat dalam penyelesaian tugas akhir ini.
6. Sahabat-sahabat penulis yaitu ritsa, mega, rican, nova, nita, upin, rahmi, ade, nyun, lemon, zaki, udin, frengki, fikri yang telah menyemangati, memotivasi, membantu dan meneman sampai tugas akhir selesai.
 7. Kabinet BEM ITS Kolaborasi 2014-2015, keluarga dan teman seperjuangan yang selalu menyemangati dan menghibur dikala susah.
 8. Segenap fungsionaris Perekonomian BEM ITS Kolaborasi 14/15, lemon, khalid, ifan, galih, dini, rizka, dimas, coco, handy, navis, husein, reza, miranto, fafa, shol, pipit, derai, akbar, arief, yahya, yang selalu mendukung dan mendoakan serta membantu dalam penyelesaian tugas akhir penulis.
 9. Perkom Mahakarya, Perkom Muda bersahabat, TFL ITS yang selalu memberi semangat dan mendoakan dalam penyelesaian tugas akhir penulis.
 10. Teman-teman seperjuangan Lab SPK dan BASILISK yang tidak dapat disebutkan namanya semua, terima kasih telah memberi semangat dan mendukung untuk segera menyelesaikan tugas akhir.
 11. Pihak-pihak lain yang telah mendukung dan membantu dalam kelancaran penyelesaian tugas akhir.

Penyusunan laporan ini masih jauh dari sempurna, untuk itu penulis menerima adanya kritik dan saran yang membangun untuk perbaikan di masa mendatang. Semoga buku tugas akhir ini dapat memberikan manfaat bagi para pembaca dan menjadi sebuah kontribusi bagi ilmu pengetahuan.

Surabaya, 14 Juli 2015

DAFTAR ISI

ABSTRAK.....	vi
ABSTRACT.....	viii
KATA PENGANTAR	x
DAFTAR ISI.....	xii
DAFTAR TABEL.....	xv
DAFTAR GAMBAR	xvi
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang Masalah.....	1
1.2 Perumusan Masalah	4
1.3 Batasan Masalah	4
1.4 Tujuan Penelitian	4
1.5 Manfaat Penelitian	5
1.6 Relevansi.....	5
BAB II TINJAUAN PUSTAKA	7
2.1. Fuzzy Time Series.....	7
2.2. Penentuan Interval Berbasis Rata-rata (<i>Average-based</i>)	11
2.3. Markov Chain	12
2.3.1. Mentransformasikan sebuah proses menjadi <i>Markov Chain</i>	13
2.3.2. Chapman-kolmogorov Equations	14
2.4. Fuzzy Time Series Markov Chain	15

2.4.1.	Menentukan Hasil Peramalan Dengan Matriks Probabilitas Transisi R	16
2.4.2.	Menghitung Nilai Penyesuaian	17
2.4.3.	Menghitung Hasil Peramalan yang Telah Disesuaikan	18
2.5.	Perhitungan Eror	19
2.5.1.	MAPE	19
2.5.2.	MSE	19
2.6.	Studi Sebelumnya	20
BAB III METODOLOGI.....		23
3.1	Flowchart Metodologi.....	24
3.2.	Penjelasan Alur Metode Penelitian	23
BAB IV PEMODELAN DAN IMPLEMENTASI		29
4.1.	Pra Proses.....	29
4.2.	Perancangan Data.....	29
4.3.	Pembuatan Model	30
4.3.1.	Perhitungan interval menggunakan <i>average-based</i>	30
4.3.2.	Peramalan Fuzzy Time Series Markov Chain	
	31	
BAB V UJI COBA & ANALISIS HASIL.....		41
5.1.	Lingkungan Uji Coba.....	41
5.2.	Pelaksanaan Uji Coba	41
5.2.1.	Uji Coba Komposisi Data	41

5.2.2.	Uji Coba Penentuan Parameter Interval	42
5.2.3.	Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan	43
5.2.4.	Uji Coba Kinerja Model.....	44
5.2.5.	Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan Menggunakan Data Baru	45
5.2.6.	Uji Coba Perbandingan Model.....	45
5.3.	Analisis Hasil Uji Coba.....	46
5.3.1.	Analisis Data.....	47
5.3.2.	Analisis Uji Coba Komposisi Data	48
5.3.3.	Analisis Uji Coba Penentuan Parameter Interval	
	50	
5.3.4.	Analisis Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan.....	52
5.3.5.	Analisis Uji Coba Kinerja Model.....	54
5.3.6.	Analisis Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan Menggunakan Data Baru.....	54
5.3.7.	Analisis Uji Coba Perbandingan Model.....	55
BAB VI	KESIMPULAN DAN SARAN	57
6.1.	Kesimpulan	57
6.2.	Saran	58
DAFTAR PUSTAKA	59	
Lampiran	A-1	

DAFTAR TABEL

Tabel 1. 1 Tabel Basis Interval	11
Tabel 2. 1 Skala MAPE	19
Tabel 5. 1 Hasil Uji Coba Komposisi Data.....	42
Tabel 5. 2 Hasil Uji Coba Parameter Panjang interval	43
Tabel 5. 3 Hasil Uji Coba Perbandingan Model	46
Tabel A.1 Data Pengujian.....	A-1
Tabel A.2 Hasil Fuzzifikasi Data.....	A-8
Tabel A.3 Perbandingan Hasil Peramalan Pada Data Pengujian.....	A-15
Tabel A.4 Hasil Validasi Model dengan Metode <i>average-based Fuzzy Time Series Markov-Chain</i>	A-33
Tabel A-5 Hasil Peramalan Data Baru (Maret 2015) dengan Metode <i>average-based Fuzzy Time series Markov-Chain</i>	A-35

DAFTAR GAMBAR

Gambar 1. 1 Grafik Fluktuasi Nilai Tukar IDR-USD (Sumber : Bank Indonesia)	2
Gambar 3. 1 Metodologi Penelitian	24
Gambar 4. 1 Potongan Kode Program untuk Membagi Data	30
Gambar 4. 2 Potongan Kode untuk Perhitungan Interval	31
Gambar 4. 3 Potongan Kode Program untuk Mendefinisikan Semesta Pembicaraan.....	32
Gambar 4. 4 Potongan Kode Program untuk Pembagian Interval	33
Gambar 4. 5 Potongan Kode Program untuk Fuzzifikasi Data	34
Gambar 4. 6 Potongan Kode Program untuk Membentuk FLR	35
Gambar 4. 7 Potongan Kode Program untuk Membuat Matriks Probabilitas	35
Gambar 4. 8 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Peramalan.....	36
Gambar 4. 9 Potongan Kode Program untuk Mendapatkan Nilai Hasil Peramalan	36
Gambar 4. 10 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Dt1	37
Gambar 4. 11 Menghitung Perpindahan <i>State</i>	38
Gambar 4. 12 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Dt2	38

Gambar 4. 13 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Adjustment Forecasting	39
Gambar 5. 1 Kenaikan nilai kurs	47
Gambar 5. 2 Penurunan Nilai Kurs	48
Gambar 5. 3 Hasil Uji Coba Komposisi Data	48
Gambar 5. 4 Hasil Pengujian MSE Komposisi Data	49
Gambar 5. 5 Hasil Nilai MAD Tiap Komposisi Data	49
Gambar 5. 6 Hasil Uji Coba Penentuan Parameter Interval..	50
Gambar 5. 7 Hasil Uji Coba Parameter Interval dari segi MSE	51
Gambar 5. 8 Hasil Uji Coba Parameter Interval dari Segi MAD	51
Gambar 5. 9 Hasil Perbandingan Nilai Peramalan.....	53
Gambar 5. 10 Hasil Uji Coba Kinerja Model	54
Gambar 5. 11 Hasil Uji Coba Data Baru	55
Gambar 5. 12 Hasil Uji Coba Perbandingan Model	56

BAB I

PENDAHULUAN

Bab ini menjelaskan mengenai latar belakang masalah, rumusan masalah, batasan masalah dan tujuan penelitian yang mendasari penelitian tugas akhir ini. Serta gambaran terhadap manfaat dari penelitian dan penjelasan sistematika penulisan laporan tugas akhir.

1.1 Latar Belakang Masalah

Pada era globalisasi, memungkinkan adanya transaksi ekonomi tidak hanya dilakukan terbatas didalam negeri saja melainkan juga dengan negara-negara lain. Dalam proses transaksi ekonomi internasional akan melibatkan banyak mata uang berbagai negara. Setiap mata uang suatu negara memiliki nilai tukar yang berbeda dengan mata uang lain. Tingkat dimana satu mata uang akan ditukar dengan yang lain atau bisa dianggap sebagai nilai mata uang suatu negara dalam mata uang lain disebut dengan nilai tukar mata uang [1]. Perubahan nilai tukar mata uang sangat berpengaruh terhadap aktivitas ekonomi seperti investasi, struktur produksi perusahaan, perdangangan internasional (ekspor & impor), serta berpengaruh pada harga pasar produk & gaji pekerja [2]. Pergerakan atau fluktuasi nilai tukar yang susah diprediksi menyebabkan investor, importir & eksportir mengalami kesulitan dalam memutuskan untuk melakukan transaksi bisnis. Pada awal bulan Maret 2015 ini nilai tukar rupiah telah menembus 13.000 per dollar. Penguatan dollar AS telah terjadi sejak musim semi tahun lalu menembus ke level tertinggi 11 tahun terakhir [3].



Gambar 1. 1 Grafik Fluktuasi Nilai Tukar IDR-USD (Sumber : Bank Indonesia)

Gambar 1.1 menunjukkan nilai tukar IDR-USD dari tahun 2010 sampai dengan tahun 2014 yang mengalami fluktuasi dari tahun ke tahun. Fluktuasi terlihat lebih jelas pada tahun 2014 dimana nilai tukar IDR-USD mengalami kenaikan dan penurunan. Oleh karena itu dalam melakukan transaksi internasional, prediksi nilai tukar mata uang sangat diperlukan dalam membantu memberi keputusan saat akan bertransaksi, sehingga bisa mengevaluasi keuntungan dan resiko terlebih dahulu sebelum bertransaksi. Apabila berhasil memprediksi nilai tukar mata uang, maka pihak investor, eksportir dan importir bisa membuat perencanaan keuangan strategis yang akan menghasilkan keuntungan finansial dan meminimalisir resiko.

Berbagai pendekatan telah dikembangkan dalam melakukan peramalan *exchange rate* salah satunya adalah menggunakan konsep *fuzzy time series*. *Fuzzy time series* sendiri pertama kali diperkenalkan oleh Song dan Chissom dengan mengaplikasikan *fuzzy logic* untuk mengembangkan pondasi *fuzzy time series* [4]. Sejak saat itu banyak peneliti

mengembangkan model Song dan Chissom ini untuk menyelesaikan berbagai masalah peramalan termasuk dalam peramalan *exchange rate*. Dalam model modifikasinya, Ruey-Chyn Tsaur melakukan peramalan kurs mata uang Taiwan terhadap mata uang dolar dengan metode *fuzzy time series* yang digabungkan dengan konsep *markov chain*. Dari hasil penelitian ini diperoleh bahwa *fuzzy time series* yang digabungkan dengan *markov chain* memiliki tingkat akurasi yang lebih baik dibandingkan dengan *fuzzy time series* tanpa *markov chain* [5]. Dalam meningkatkan performa dari *fuzzy time series*, berbagai penelitian dilakukan terhadap penentuan panjang interval. Studi menunjukkan bahwa perbedaan panjang interval sangat berpengaruh pada formulasi dari *fuzzy relationship*, dan *fuzzy relationship* berpengaruh pada hasil peramalan [6]. Oleh karena itu penentuan interval yang tepat merupakan hal yang sangat penting dalam peramalan menggunakan model *fuzzy time series*. Dalam penelitiannya Komet Rachmawansah menggunakan metode *average-based* untuk menentukan panjang interval yang sesuai dalam peramalan *fuzzy time series*. Nilai peramalan dengan *average-based fuzzy time series* yang dihasilkan lebih baik dibandingkan dengan ARIMA [7]. Model modifikasi *fuzzy time series* yang lain dilakukan oleh junaidi dkk dengan mengembangkan model *average based FTS markov chain* dalam meramalkan *data traffic* penggunaan *bandwidth* yang diperoleh dari unit pengkajian dan pengembangan teknologi informasi (PPTI) Universitas Brawijaya Malang [8].

Average based FTS markov chain menggabungkan keuntungan dari hubungan logika *fuzzy* (FLR) yang akan mengelompokkan data sehingga dapat mengurangi efek dari nilai yang berfluktuasi, penentuan interval yang efektif dengan model *average-based* serta menggabungkan keuntungan dari *markov chain* yang akan menentukan transisi dengan nilai probabilitas tertinggi. *Average based FTS markov chain* baru diaplikasikan

pada peramalan *data traffic* penggunaan *bandwidth*. Oleh karena itu, pada tugas akhir ini akan dilakukan pengukuran performa dari model *average-based fuzzy time series markov chain* yang diaplikasikan dalam meramalkan nilai kurs valuta asing USD-IDR.

1.2 Perumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang yang telah dijabarkan di atas, berikut adalah rumusan masalah yang akan diselesaikan dalam penelitian ini:

1. Bagaimana performa average based fuzzy time series markov chain dalam melakukan peramalan harian nilai kurs Rupiah terhadap Dollar Amerika?
2. Bagaimana performa metode Average-based Fuzzy Time Series Markov Chain dibandingkan dengan metode peramalan lain yaitu Fuzzy Time Series dan moving average?

1.3 Batasan Masalah

Dalam penggerjaan tugas akhir ini, terdapat beberapa batasan masalah yang perlu diperhatikan, yaitu sebagai berikut:

1. Data yang dipakai adalah data kurs Rupiah terhadap Dollar Amerika pada bulan Januari 2010 sampai dengan Desember 2014
2. Data yang dipakai adalah data tanpa *outlier analysis*.

1.4 Tujuan Penelitian

Tujuan dari penggerjaan tugas akhir ini adalah untuk melihat performa metode gabungan dari average-based fuzzy time series dan markov chain dalam meramalkan kurs nilai tukar USD-IDR. Hasil dari penelitian dapat digunakan sebagai bahan pertimbangan bagi masyarakat dan pelaku bisnis yang

berhubungan langsung dengan perdagangan atau transaksi internasional.

1.5 Manfaat Penelitian

Tugas akhir ini diharapkan dapat memberikan manfaat antara lain

1. Tugas akhir ini membantu untuk mengetahui bagaimana cara melakukan peramalan kurs mata uang USD-IDR dengan menggunakan metode gabungan average-based fuzzy time series dan markov chain.
2. Tugas akhir ini membantu untuk mengetahui cara melakukan uji akurasi terhadap hasil penelitian dan membandingkan hasil uji akurasi dengan metode peramalan lainnya yaitu fuzzy time series dan moving average.
3. Output dari tugas akhir ini dapat memberikan informasi kepada masyarakat dan pelaku bisnis mengenai prediksi nilai tukar mata uang
4. Melalui tugas akhir ini masyarakat dan pelaku bisnis bisa membuat perencanaan bisnis dalam melakukan transaksi perdagangan internasional ataupun transaksi internasional.

1.6 Relevansi

Tugas akhir ini berkaitan dengan mata kuliah Tehnik Peramalan dan Kecerdasan Bisnis khusunya pada bagian fuzzy. Mata kuliah tersebut merupakan bagian dalam bidang keilmuan Sistem Pendukung Keputusan (SPK).

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB II

TINJAUAN PUSTAKA

Bab tinjauan pustaka ini menjelaskan tentang referensi-referensi berkaitan dengan tugas akhir dan penelitian terdahulu terkait distribusi usaha pengembangan perangkat lunak.

1.1. Fuzzy Time Series

Secara bahasa *fuzzy* berarti kabur atau samar-samar. *Fuzzy* sendiri merupakan suatu nilai yang secara bersamaan bernilai benar atau salah. Derajat keanggotaan *fuzzy* nantinya akan memberikan nilai seberapa besar nilai kebenaran dan kesalahannya. Rentang nilai derajat keanggotaan *fuzzy* berada pada kisaran nilai antara 1 (satu) dan 0 (nol) [9]. Logika *fuzzy* digunakan untuk menunjukkan suatu besaran yang diekspresikan dengan bahasa (linguistik), sejauh mana memiliki nilai benar dan sejauh mana memiliki nilai salah.

Konsep *Fuzzy Time Series* pertama kali diperkenalkan oleh Song dan Chissom dengan definisi secara umum adalah sebagai berikut :

Definisi 1 : $Y(t)$ ($t = \dots, 0, 1, 2, \dots$), adalah subset dari R . misalkan $Y(t)$ menjadi semesta pembicaraan didefinisikan dengan himpunan *fuzzy* set $f_i(t)$ ($i = 1, 2, \dots$). Seandainya $F(t)$ adalah kumpulan dari $f_i(t)$, maka $F(t)$ disebut dengan *Fuzzy Time Series* yang didefinisikan dalam $Y(t)$.

Definisi 2 : Jika ada *Fuzzy Logical Relationship* (FLR) $R(t, t - 1)$, seperti $F(t) = F(t - 1) \circ R(t, t - 1)$ dimana “ \circ ” merepresentasikan operator komposisi max-min, $F(t - 1)$ dan $F(t)$ adalah *fuzzy set*, maka bisa dikatakan bahwa $F(t)$ disebabkan oleh $F(t - 1)$. Hubungan logika antara $F(t - 1)$ dan $F(t)$ dapat direpresentasikan sebagai $F(t - 1) \rightarrow F(t)$.

Definisi 3 : Misalkan $F(t)$ adalah *Fuzzy time series*. Jika $F(t)$ disebabkan $F(t - 1), F(t - 2), \dots$, dan $F(t - n)$, maka FLR ini direpresentasikan dengan:

$$F(t - n), \dots, F(t - 2), F(t - 1) \rightarrow F(t)$$

dan itulah disebut *dengan one-factor n-order Fuzzy time series*. [10]

Berikut ini adalah langkah-langkah peramalan dengan metode Song dan Chissom

Step 1. Mendefinisikan semesta pembicaraan U untuk data historis. Misalkan D_{min} dan D_{max} adalah data minimum dan data maximum. Maka untuk akan menentukan semesta pembicaraan adalah sebagai berikut ini

$U = [D_{min} - D_1, D_{max} + D_2]$ dimana D_1 dan D_2 adalah bilangan positif.

D_{min} : Data minimum

D_{max} : Data maximum

Step 2. Bagi semesta pembicaraan U menjadi beberapa interval yang sama. Misalkan semesta pembicaraan U dibagi menjadi n interval yang sama, maka perbedaan diantara dua interval berturut-turut dapat didefinisikan sebagai l sebagai berikut :

$$l = \frac{[(D_{max} + D_2) - (D_{min} - D_1)]}{n}$$

l : perbedaan diantara dua interval berturut-turut

n : jumlah interval

Maka setiap interval dapat diperoleh dengan cara sebagai berikut

$$u_1 = [D_{min} - D_1, D_{min} - D_1 + l],$$

$$u_2 = [D_{min} - D_1 + l, D_{min} - D_1 + 2l],$$

$$\dots, u_n = [D_{min} - D_1 + (n-1)l, D_{min} - D_1 + nl],$$

u_n : interval ke n

Step 3. Definisikan Himpunan *Fuzzy* pada semesta pembicaraan U . Tidak ada aturan yang mengatur seberapa banyak variabel linguistik yang harus didefinisikan dalam bentuk himpunan *fuzzy*. Misalkan terdapat 7 himpunan *fuzzy* A_i ($i = 1, 2, \dots, 7$) yang didefinisikan menjadi 7 interval dimana $u_1 = [d_1, d_2]$, $u_2 = [d_2, d_3]$, $u_3 = [d_3, d_4]$, ..., $u_7 = [d_7, d_8]$, sehingga himpunan *fuzzy* A_1 , ..., A_7 dapat didefinisikan sebagai berikut :

$$A_1 = \{1/u_1, 0.5/u_2, 0/u_3, 0/u_4, 0/u_5, 0/u_6, 0/u_7\},$$

$$A_2 = \{0.5/u_1, 1/u_2, 0.5/u_3, 0/u_4, 0/u_5, 0/u_6, 0/u_7\},$$

$$A_3 = \{0/u_1, 0.5/u_2, 1/u_3, 0.5/u_4, 0/u_5, 0/u_6, 0/u_7\},$$

$$A_4 = \{0/u_1, 0/u_2, 0.5/u_3, 1/u_4, 0.5/u_5, 0/u_6, 0/u_7\},$$

$$A_5 = \{0/u_1, 0/u_2, 0/u_3, 0.5/u_4, 1/u_5, 0.5/u_6, 0/u_7\},$$

$$A_6 = \{0/u_1, 0/u_2, 0/u_3, 0/u_4, 0.5/u_5, 1/u_6, 0.5/u_7\},$$

$$A_7 = \{0/u_1, 0/u_2, 0/u_3, 0/u_4, 0/u_5, 0.5/u_6, 1/u_7\}.$$

A_i : Himpunan *fuzzy*; d_i : Batas interval

Step 4. Fuzzifikasi data historis yang ada. Step ini adalah step dimana kita akan mencari himpunan *fuzzy* dari setiap data input yang ada. Metode yang digunakan adalah untuk mendefinisikan setiap potongan set kepada A_i ($i = 1, 2, \dots, 7$). Jika kumpulan data historis berada pada interval u_i , maka data tersebut akan difuzifikasi ke himpunan *fuzzy* A_i .

Step 5. Menentukan grup *Fuzzy Logical Relationship* (FLR). Berdasarkan definisi 3, FLR dapat dengan mudah didapatkan.

Step 6. Melakukan perhitungan output peramalan. Jika $F(t-1) = A_j$ maka peramalan dari $F(t)$ dapat diperoleh berdasarkan aturan sebagai berikut :

Rule 1 : jika FLR grup dari A_j kosong (i.e., $A_j \rightarrow \emptyset$) maka peramalan dari $F(t)$ adalah m_j , yang merupakan titik tengah interval u_j :

$$F(t) = m_j \quad (1)$$

Rule 2 : jika FLR grup dari A_j *one-to-one* (i.e., $A_j \rightarrow A_k$, $j, k = 1, 2, \dots, 7$), maka peramalan dari $F(t)$ adalah m_k , yang merupakan titik tengah interval u_k :

$$F(t) = m_k \quad (2)$$

Rule 3 : jika FLR grup dari A_j *one-to-many* (i.e., $A_j \rightarrow A_1, A_2, A_3$, $j = 1, 2, \dots, 7$), maka peramalan dari $F(t)$ adalah perhitungan rata-rata dari m_1, m_2, m_3 titik tengah dari u_1, u_2, u_3 [4]:

$$F(t) = (m_1 + m_2 + m_3) / 3 \quad (3)$$

1.2. Penentuan Interval Berbasis Rata-rata (*Average-based*)

Panjang interval sangat berpengaruh pada formulasi dari *fuzzy relationship*, dan *fuzzy relationship* berpengaruh pada hasil peramalan. Oleh karena itu penentuan interval yang tepat merupakan hal yang sangat penting dalam peramalan menggunakan model *Fuzzy time series*. Pada peramalan menggunakan model *Fuzzy time series* penentuan semua interval ditentukan pada step 1. Apabila panjang interval terlalu besar, maka pada *Fuzzy time series* tidak akan ada fluktuasi. Sedangkan apabila panjang interval terlalu kecil maka akan mengurangi arti dari *Fuzzy time series*. Salah satu model yang biasa digunakan untuk menentukan interval dalam proses peramalan adalah model *average-based lengths*.

Berikut ini adalah demonstrasi dari algoritma *average-based lengths* :

- Hitung semua nilai selisih absolut antara A_{i+1} dan A_i ($i = 1, \dots, n - 1$), sebagai jarak perbedaan pertama dan rata-rata jarak perbedaan pertama
- Bagi 2 nilai rata-rata yang sebelumnya telah didapatkan pada step 1
- Berdasarkan panjang yang diperoleh pada step 2, tentukan basis panjang interval sesuai dengan Tabel 1.1.

Tabel 1. 1 Tabel Basis Interval

Range	Base
0.1 - 1.0	0.1
1.0 - 10	1
11 - 100	10
101 - 1000	100

Bulatkan panjang interval sesuai dengan tabel basis interval [6] [11].

1.3. Markov Chain

Markov chain adalah sebuah sistem matematika yang memodelkan hubungan antar suatu kejadian atau proses dimana proses selanjutnya tidak bergantung pada rangkaian kejadian-kejadian yang sebelumnya akan tetapi hanya bergantung pada keadaan saat ini [12].

Sebuah stokastik proses $\{ X_n | n = 0, 1, 2, 3, \dots \}$ dimana $X_n = i$ maka proses tersebut bisa diartikan berada pada *state* i pada waktu n . Proses tersebut selanjutnya akan berada pada *state* j dengan peluang (P_{ij})

$$P\{X_{n+1} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_i, X_0 = i_0\} = P_{ij}$$

Untuk setiap *state* $i_0, i_1, i_2, i_3, \dots, i_{n-1}, i, j$ dan setiap $n \geq 0$. Proses stokastik tersebut disebut *markov chain*. Dimana peluang kejadian yang akan datang X_{n+1} hanya akan bergantung pada kejadian sekarang X_n .

Nilai (P_{ij}) merepresentasikan peluang sebuah proses akan berlangsung, ketika berada pada state i , yang selanjutnya akan bertransisi pada *state* j . Karena peluang adalah non negatif proses harus melakukan transisi pada suatu *state*, maka

$$P_{ij} \geq 0, i, j \geq 0; \sum_{j=0}^{\infty} P_{ij} = 1, i = 0, 1, \dots$$

Asumsikan P adalah matriks peluang satu langkah transisi P_{ij} maka

$$P = \begin{vmatrix} P_{00} & P_{01} & P_{02} & \dots \\ P_{10} & P_{11} & P_{12} & \dots \\ P_{i0} & P_{i1} & P_{i2} & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{vmatrix}$$

Setiap unsur-unsur dari P adalah non negatif dimana jumlah peluang setiap unsur pada setiap baris adalah 1. Matriks tersebut juga telah mendefinisikan secara lengkap proses *Markov Chain*.

1.3.1. Mentransformasikan sebuah proses menjadi *Markov Chain*

Misalkan cuaca hujan atau tidak tergantung pada kondisi cuaca dua hari sebelumnya. Secara spesifik kita asumsikan bahwa seandainya selama 2 hari sebelumnya secara berturut-turut hujan, maka kemungkinan akan turun hujan besok adalah 0,7; seandainya hari ini hujan akan tetapi kemarin tidak hujan, maka kemungkinan besok akan hujan adalah 0.5; seandainya kemarin hujan akan tetapi hari ini tidak hujan, maka kemungkinan besok akan hujan adalah 0.4; dan seandainya 2 hari ini tidak hujan, maka kemungkinan besok hujan adalah 0.2.

Seandainya *state* waktu n tergantung hanya pada hujan atau tidaknya pada waktu n , maka model diatas bukanlah *Markov Chain*. Tetapi kita bisa mentransformasikan model diatas menjadi *markov chain* dengan mengatakan bahwa *state* pada waktu apapun akan ditentukan oleh cuaca hari ini dan sehari sebelumnya. Dengan kata lain, bisa dikatakan bahwa

State 0 seandainya hari ini atau kemarin hujan

State 1 seandainya hari ini hujan tetapi kemarin tidak
State 2 seandainya kemarin hujan tetapi hari ini tidak
State 3 seandainya hari ini atau kemarin tidak hujan
Berikut ini adalah representasi dari ke 4 *state Markov Chain* peluang matrix transisi

$$P = \begin{vmatrix} 0.7 & 0 & 0.3 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.5 & 0 \\ 0 & 0.4 & 0 & 0.6 \\ 0 & 0.2 & 0 & 0.8 \end{vmatrix}$$

1.3.2. Chapman-kolmogorov Equations

Setelah kita mendefinisikan satu step peluang transisi P_{ij} . Maka sekarang kita akan menentukan n-step peluang P_{ij}^n menjadi peluang bahwa sebuah proses yang berada pada *state* i akan berada pada *state* j setelah n transisi. Maka

$$P_{ij}^n = P\{X_{n+m} = j | X_m = i\}, n \geq 0, i, j \geq 0$$

Tentunya $P_{ij}^1 = P_{ij}$. Rumus Chapman-Kolmogorov akan menyediakan metode untuk menghitung n-step peluang transisi. Rumusnya adalah sebagai berikut:

$$P_{ij}^{n+m} = \sum_{k=0}^{\infty} P_{kj}^m P_{ik}^n \text{ for all } n, m \geq 0, \text{ all } i, j$$

Dan lebih mudah untuk dimengerti dengan P_{ij}^n P_{ij}^m merepresentasikan peluang dimana dimulainya pada *state* i ke *state* j dengan $m + n$ transisi melalui path yang membawanya ke k dengan n transisi. Oleh karena itu, menambahkan semua intermediate *state* k hasil peluang setiap proses yang berada di *state* j setelah $m + n$ transisi. Sehingga

$$P_{ij}^{n+m} = P\{X_{n+m} = j | X_0 = i\}$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{k=0}^{\infty} P\{X_{n+m} = j, X_n = k \mid X_0 = i\} \\
&= \sum_{k=0}^{\infty} P\{X_{n+m} = j \mid X_n = k \mid X_0 = i\} P\{X_n = k \mid X_0 = i\} \\
&= \sum_{k=0}^{\infty} P_{kj}^m P_{ik}^n
\end{aligned}$$

Misalkan P^n menunjukkan matriks n-step transisi peluang P_{ij}^n maka rumus diatas menjadi

$$P^{(n+m)} = P^{(n)} \cdot P^{(m)}$$

Dimana dot (.) diatas merepresentasikan perkalian matriks, sehingga

$$P^{(2)} = P^{(1+1)} = P \cdot P = P^2$$

$$P^{(n)} = P^{(n-1+1)} = P^{n-1} \cdot P = P^n$$

Sehingga, n-step transisi matrix bisa saja didapatkan dengan mengalikan matrix P dengan dirinya sendiri sebanyak n kali.

1.4. Fuzzy Time Series Markov Chain

Pada dasarnya *fuzzy time series markov chain* sama dengan *fuzzy time series* biasa pada step 1 sampai dengan 4. Perbedaannya adalah saat melakukan peramalan ditambahkan dengan penggunaan matriks probabilitas markov-chain. Berikut adalah langkah-langkah dalam menghitung hasil peramalannya :

1.4.1. Menentukan Hasil Peramalan Dengan Matriks Probabilitas Transisi R

Matriks R akan merefleksikan transisi dari seluruh sistem. Untuk menghitung hasil peramalan akan menggunakan baris $[P_{i1}, P_{i2}, \dots, P_{in}]$ peluang dari matriks R . Untuk menghitung nilai output dari peramalan adalah dengan mengambil rata-rata terbobot dari *midpoint*. Berikut adalah aturan dalam menentukan nilai output peramalan :

Jika *fuzzy logical relationship group* dari A_j adalah *one-to-one* (contoh : $A_j \rightarrow A_k$ dengan $P_{ik} = 1$ dan $P_{ij} = 0, j \neq k$), maka hasil peramalan untuk adalah *midpoint* (nilai tengah) dari u_j :

$$F(t) = m_k \times P_{ik} = m_k$$

Jika *fuzzy logical relationship group* dari A_j adalah *one-to-many* (contoh: $A_j \rightarrow A_1, A_2, \dots, A_n, j = 1, 2, \dots, n$), ketika $Y(t-1)$ pada saat $(t-1)$ termasuk ke dalam *state* A_j , maka hasil peramalan untuk $F(t)$ adalah:

$$F(t) = m_1 \times P_{j1} + m_2 \times P_{j2} + \dots + m_{j-1} \times P_{j(j-1)} + Y(t-1)P_{jj} + m_{j+1}P_{j(j+1)} + \dots + m_nP_{jn}$$

di mana $m_1, m_2, \dots, m_{j-1}, m_{j+1}, \dots, m_n$ adalah *midpoint* dari $u_1, u_2, \dots, u_{j-1}, u_{j+1}, \dots, u_n$ dan disubstitusi oleh $Y(t-1)$ untuk mendapatkan informasi aktual dari *state* A_j pada saat $(t-1)$.

1.4.2. Menghitung Nilai Penyesuaian

Selanjutnya hitung nilai penyesuaian pada hasil peramalan (D_t). Berikut adalah aturan dalam menentukan nilai penyesuaian (D_t) :

Rule 1 : Jika *state* A_i berhubungan dengan A_i , dimulai dari *state* A_i pada waktu $(t - 1)$, dinyatakan sebagai $F(t - 1) = A_i$, dan mengalami *increasing transition* menuju *state* A_j pada waktu t , ($i < j$), maka nilai penyesuaian (D_t) didefinisikan sebagai $D_{t1} = (l/2)$.

Rule 2 : Jika *state* A_i berhubungan dengan A_i , dimulai dari *state* A_i pada waktu $(t - 1)$, dinyatakan sebagai $F(t - 1) = A_i$, dan mengalami *decreasing transition* menuju *state* A_j pada waktu t , ($i > j$), maka nilai penyesuaian (D_t) didefinisikan sebagai $D_{t1} = -(l/2)$.

Rule 3 : Jika transisi dimulai dari *state* A_i pada waktu $(t - 1)$, dinyatakan sebagai $F(t - 1) = A_i$, dan mengalami *jump-forward transition* menuju *state* pada waktu t , ($1 \leq s \leq n - i$), maka nilai penyesuaian (D_t) didefinisikan sebagai $D_{t2} = (l/2) \times s$, di mana n adalah banyaknya himpunan *fuzzy*.

Rule 4 : Jika transisi dimulai dari *state* A_i pada waktu $(t - 1)$, dinyatakan sebagai $F(t - 1) = A_i$, dan mengalami *jump-backward transition* menuju *state* A_{i-v} pada waktu t , ($1 \leq v < i$), maka nilai penyesuaian (D_t) didefinisikan sebagai

$$D_{t2} = -(l/2) \times s.$$

1.4.3. Menghitung Hasil Peramalan yang Telah Disesuaikan

Setelah mendapatkan nilai penyesuaian, maka cara menghitung nilai peramalan yang telah disesuaikan adalah sebagai berikut:

Jika *fuzzy logical relationship group* dari A_i adalah *one-to-many*, dan *state* A_{i+1} dapat diakses dari *state* A_i , di mana A_i berhubungan dengan A_{i+1} , maka nilai peramalan yang disesuaikan $F'(t)$ dapat diperoleh dengan rumus:

$$F'(t) = F(t) + D_{t1} + D_{t2} = F(t) + (l/2) + (l/2)$$

Jika *fuzzy logical relationship group* dari A_i adalah *one-to-many*, dan *state* A_{i+1} dapat diakses dari *state* A_i , di mana A_i tidak berhubungan dengan A_{i+1} , maka nilai peramalan yang disesuaikan $F'(t)$ dapat diperoleh dengan rumus:

$$F'(t) = F(t) + D_{t2} = F(t) + (l/2)$$

Jika *fuzzy logical relationship group* dari A_i adalah *one-to-many*, dan *state* A_{i-2} dapat diakses dari *state* A_i , di mana A_i tidak berhubungan dengan A_{i-2} , maka nilai peramalan yang disesuaikan $F'(t)$ dapat diperoleh dengan rumus:

$$F'(t) = F(t) - D_{t2} = F(t) - (l/2) \times 2 = F(t) + l$$

Ketika v adalah *jump step*, maka rumus umum dari $F'(t)$ adalah:

$$F'(t) = F(t) \pm D_{t1} \pm D_{t2} = F(t) \pm (l/2) \pm (l/2) \times v.$$

[5]

1.5. Perhitungan Eror

1.5.1. MAPE

Mean absolute percentage error (MAPE) adalah ukuran keakurasaian dari nilai data *time series* pada suatu metode dan biasanya diekspresikan dalam bentuk persen.

$$M = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \left| \frac{A_t - F_t}{A_t} \right|$$

Dimana A_t adalah nilai sesungguhnya dan F_t adalah nilai hasil peramalan. Selisih antara A_t dan F_t dibagi dengan nilai A_t lagi. Nilai absolut dari perhitungan ini kemudian ditambahkan dengan dengan nilai absolut dari setiap poin peramalan [13].

Semakin kecil nilai MAPE, semakin baik pula suatu model. Skala untuk menilai akurasi suatu model berdasarkan nilai MAPE dikembangkan oleh Lewis (1982) [14]. Skala MAPE Lewis digambarkan pada Tabel 2.1.

Tabel 2.1 Skala MAPE

MAPE	Judgment of Forecast Accuracy
Kurang dari 10%	<i>Highly Accurate</i>
11% - 20%	<i>Good Forecast</i>
21% - 50%	<i>Reasonable Forecast</i>
51% atau lebih	<i>Inaccurate Forecast</i>

1.5.2. MSE

MSE (*mean square error*) adalah salah satu metode untuk mengetahui besarnya penyimpangan yang terjadi pada data hasil peramalan terhadap data riil [15].

$$MSE = \frac{\sum_{i=1}^n (A_i - F_i)^2}{n}$$

Dimana A_i adalah nilai actual pada data ke- i dan F_i adalah nilai hasil peramalan untuk data ke- i . Sedangkan n adalah banyaknya data.

1.6. Studi Sebelumnya

Pada bagian ini akan membahas beberapa penelitian sebelumnya mengenai *fuzzy time series*. Pertama akan dijelaskan secara umum hasil dari Song dan Chissom, kemudian beberapa penelitian tentang modifikasi *fuzzy time series*.

- a. Konsep *fuzzy time series* pertama kali diperkenalkan oleh Song dan Chissom dalam melakukan peramalan pada penerimaan mahasiswa di Universitas Alabama. Song dan Chissom menggunakan teori *fuzzy* untuk mengatasi masalah peramalan yang datanya berbentuk linguistik. Model yang pertama kali dipublikasikan disebut dengan *time-invariant FTS* model dengan langkah-langkahnya adalah sebagai berikut : (1) Mendefinisikan semesta pembicaraan U ; (2) Bagi semesta pembicaraan U menjadi beberapa interval yang sama; (3) Definisikan *Fuzzy set* pada semesta pembicaraan U ; (4) Fuzifikasi data historis; (5) Membuat relasi *fuzzy*; (6) Melakukan peramalan; (7) Defuzifikasi hasil peramalan [4].
- b. Ruey-Chyn Tsaur melakukan peramalan *kurs* mata uang Taiwan terhadap mata uang dolar dengan metode *fuzzy time series* yang digabungkan dengan konsep *markov chain*. Metode ini diaplikasikan terlebih dahulu dalam peramalan penerimaan mahasiswa baru dengan studi kasus pada universitas Alabama dan kemudian dibandingkan tingkat akurasi peramalan dengan metode-metode sebelumnya. Setelah mendapatkan hasil akurasi peramalan yang lebih baik, barulah metode ini diaplikasikan pada peramalan *kurs*. Dan hasilnya dibandingkan dengan metode penelitian yang telah

dilakukan sebelumnya, *fuzzy time series markov chain* memiliki tingkat akurasi yang lebih baik [5].

- c. Lazim Abdullah melakukan peramalan terhadap *exchange rate* USD-MYR dengan menggunakan metode *distance-based fuzzy time series* dimana metode ini menggunakan semua step pada *fuzzy time series* yang ditambah dengan penyaringan faktor pertama dan kedua serta jarak *euclidean* [16].
- d. Komet Rachmawansah menggunakan metode *average-based fuzzy time series* untuk meramalkan kurs valuta asing (USD-IDR & EUR-USD). Metode ini memberikan penyelesaian masalah dalam menentukan panjang interval yang sesuai dalam konsep *fuzzy time series* [7].
- e. Junaidi dkk melakukan kajian pengembangan model peramalan *average based FTS* dengan cara menginduksikan rantai *Markov* (*Markov chain*) kedalam tahapan defuzzifikasi dari model *average based FTS*. Model pengembangan ini diterapkan pada peramalan *data traffic* penggunaan *bandwidth* yang diperoleh dari unit pengkajian dan pengembangan teknologi informasi (PPTI) Universitas Brawijaya Malang. Dari penelitian tersebut, diperoleh bahwa model *average based FTS markov chain* memiliki tingkat akurasi peramalan lebih baik jika dibandingkan dengan *average based FTS* pada peramalan data penggunaan *bandwith* [8].

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB III

METODOLOGI

Bab ini menjelaskan alur metode penelitian yang akan dilakukan oleh penulis dalam pembuatan tugas akhir. Metode penelitian juga digunakan sebagai panduan dalam pengerjaan tugas akhir agar terarah dan sistematis.

3.1 Flowchart Metodologi

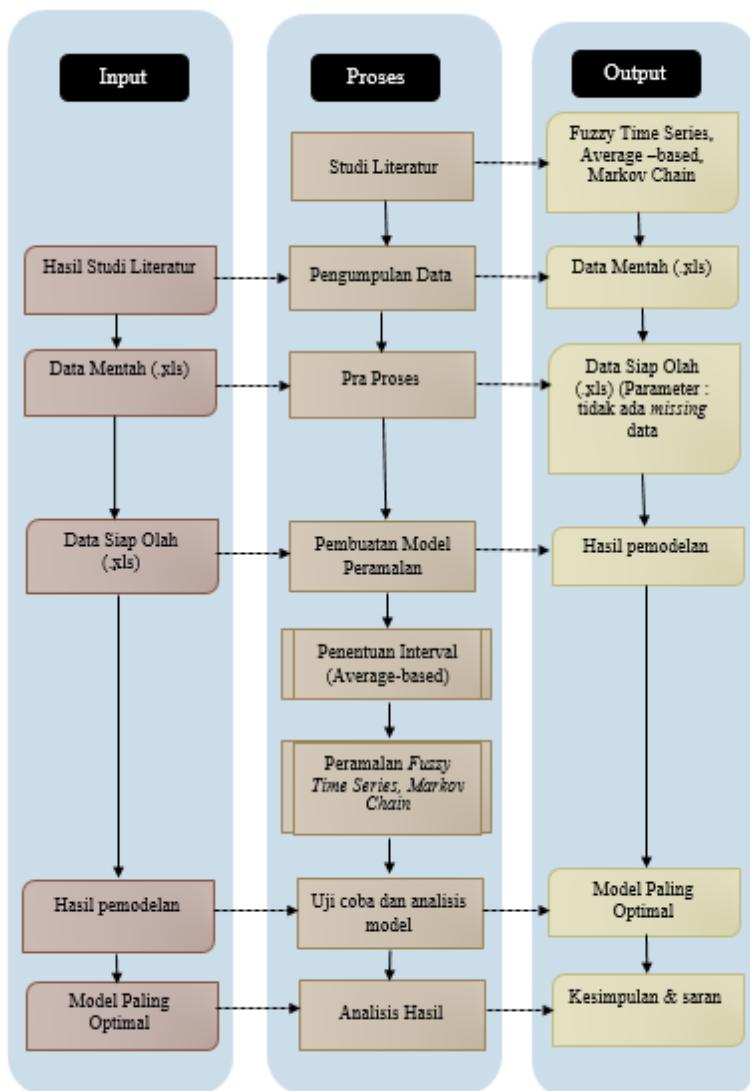
Tahapan penelitian akan digambarkan dalam bentuk alur proses secara runtut atau *flowchart*. Pada *flowchart* metodologi ini akan dikelompokkan menjadi 3 bagian yaitu input, proses dan output. Tahapan proses penelitian yang akan dilakukan meliputi tahapan studi literatur, pengumpulan data, pra-proses, pembuatan model peramalan, uji coba dan analisis model, dan analisis hasil. Setiap tahapan proses yang ada dalam penelitian tugas akhir ini akan menghasilkan output proses yang akan menjadi sebuah input untuk tahapan proses selanjutnya. Secara keseluruhan tahapan proses dalam penelitian tugas akhir ini akan digambarkan oleh Gambar 3.1.

3.2. Penjelasan Alur Metode Penelitian

Berikut ini merupakan penjelasan dari *flowchart* metode penelitian yang digunakan:

a. Studi Literatur

Studi literatur yang dilakukan adalah mencari literatur referensi seperti *paper* dari beberapa sumber seperti *google scholar*, *science direct* dan sumber referensi lainnya. Studi literatur yang dilakukan adalah yang berkaitan dengan *Fuzzy Time series*, *Markov chain*,



Gambar 3. 1 Metodologi Penelitian

Keterangan :

-----► : Alur dari input sampai menghasilkan output pada satu proses.

↓ : Alur dari tahapan setiap proses, input dan output.

Average based, dan penguji akurasi hasil penelitian yang nantinya digunakan dalam menunjang penelitian. Studi literatur secara jelas telah dijelaskan pada bab 2 tinjauan pustaka dan dasar teori.

b. Pengumpulan Data

Dalam penelitian ini data yang digunakan adalah data harian selama 5 tahun dimulai dari 4 Januari 2010 sampai dengan 31 Desember 2014 dengan total jumlah data adalah 1230 data tidak termasuk hari libur. Data ini diperoleh dari situs Bank Indonesia (<http://www.bi.go.id/moneter/informasi-kurs/transaksi-bi/Default.aspx>).

c. Pra Proses

Dari data yang telah didapatkan, akan dicek terlebih dahulu apakah ada *missing value*. Hari dan tanggal yang digunakan dalam penelitian ini berdasarkan pada kalender Indonesia. Apabila ada data yang kosong maka akan dihapus karena apabila diambil rata-rata dari semua data, akan ada kemungkinan hasilnya adalah data *outlier* yang nantinya bisa mempengaruhi hasil peramalan, sehingga lebih baik dihilangkan [17]. *Output* dari proses ini adalah tidak ada *missing* data sehingga data siap untuk diolah.

d. Pembuatan Model Peramalan

Data yang sudah diolah sebelumnya selanjutnya akan digunakan untuk memprediksi untuk satu hari kedepan. Prediksi akan dilakukan dengan

menggabungkan konsep *average-based*, *fuzzy time series*, dan *markov chain*. Sebelum dilakukan proses prediksi, harus terlebih dahulu membuat model peramalannya. Berikut adalah penjelasan langkah-langkah yang harus dilakukan.

- Penentuan Interval

Penentuan interval dilakukan dengan membagi semesta pembicaraan U dengan panjang yang sama. Penentuan interval akan dihitung berdasarkan algoritma *average-based*. Untuk penjelasan lebih lengkap menenai langkah-langkah penentuan interval berdasarkan *average-based* bisa dilihat pada bab tinjauan pustaka 2.2.

- Peramalan *fuzzy time series markov-chain*

Pada tahap ini dilakukan proses peramalan dengan metode *fuzzy time series markov chain* dimana pada step 1 intervalnya akan ditentukan dengan menggunakan konsep *average-based*. Dan konsep *markov chain* akan ditambahkan pada step 5-7 :

Mendefinisikan semesta pembicaraan U kemudian membaginya menjadi beberapa interval yang sama berdasarkan konsep *average-based* sesuai dengan yang dilakukan sebelumnya pada bab metode pengerjaan tugas akhir 3.2.

- Menentukan himpunan *fuzzy* dari semesta pembicaraan U

Himpunan *fuzzy* akan didefinisikan seperti yang dijelaskan sebelumnya pada bab tinjauan pustaka 2.1.

- Fuzzifikasi data historis

Kita akan mencarikan himpunan *fuzzy* dari setiap data input yang ada. Proses melakukan fuzzifikasi telah diuraikan pada sub-bab sebelumnya yaitu 2.1.

- Menentukan *fuzzy logical relationship (FLR)*
Untuk menentukan *fuzzy logical relationship (FLR)* dari data, bisa dilakukan secara manual berdasarkan pola data sesuai dengan aturan penentuan *fuzzy logical relationship (FLR)* pada bab tinjauan pustaka 2.1. Selain itu bisa menggunakan bantuan *software MATLAB* juga untuk biasa mengetahui *fuzzy logical relationship (FLR)*.
- Menyusun matriks probabilitas transisi
Pada data *time series*, dengan menggunakan *fuzzy logical relationship group (FLRG)* kita akan menemukan peluang untuk *state* berikutnya. Dengan konsep *markov chain* kita akan membuat matriks transisi yang akan menghasilkan peluang terbesar untuk *state* berikutnya. Untuk penjelasan mengenai pembuatan matriks transisi telah diuraikan pada sub-bab 2.4.
- Menyesuaikan kecenderungan (*tendency*) hasil peramalan
Matriks R yang telah dibuat pada step (5) telah merepresentasikan transisi dari seluruh sistem. Sehingga untuk menentukan hasil peramalan dihitung menggunakan baris peluang pada matriks R dan juga rata-rata dari midpoint. Untuk penjelasan mengenai penentuan hasil peramalan dengan menggunakan matriks probabilitas transisi R telah dijelaskan pada bab tinjauan pustaka 2.4.1.
- Menghitung nilai peramalan yang telah disesuaikan
Nilai peramalan adalah nilai yang telah ditambahkan nilai penyesuaian D_t . Nilai D_t sendiri merupakan nilai trend dimana untuk setiap kondisi state akan berbeda. Penjelasan mengenai aturan

aturan nilai D_t telah dijelaskan pada sub-bab tinjauan pustaka 2.4.2.

Selanjutnya hasil peramalan pada step (6) akan ditambahkan dengan nilai D_t . Penjelasan mengenai aturan-aturan menghitung nilai peramalan yang telah disesuaikan telah dijelaskan pada sub-bab tinjauan pustaka 2.4.3.

e. Uji coba dan Analisis Model

Setelah proses pembuatan model peramalan, maka selanjutnya adalah melakukan uji coba dan analisis model. Pada proses uji coba ini akan dilakukan beberapa jenis uji coba untuk mengetahui kinerja dari model. Selanjutnya dari *output* yang dihasilkan akan dianalisis terlebih dahulu dengan dibandingkan dengan hasil uji coba yang lain sehingga diperoleh model yang paling optimal.

f. Analisis Hasil

Setelah diperoleh model yang paling optimal maka akan dilakukan proses peramalan dengan model tersebut. Untuk melihat tingkat keakurasiannya, pada tahap ini akan dilakukan validasi *Mean absolute percentage error* (MAPE) untuk melihat performa dari model yang telah dibuat. Nilai MAPE ini nantinya akan dibandingkan dengan nilai MAPE dari metode peramalan yang lain yaitu *fuzzy time series* dan *moving average*. Selanjutnya dilakukan penarikan kesimpulan terhadap hasil dari performa masing-masing model. Sehingga output dari tahapan ini adalah kesimpulan dan saran.

BAB IV

PEMODELAN DAN IMPLEMENTASI

Bab ini dijelaskan mengenai pembuatan model peramalan, yang disusun sesuai dengan langkah-langkah yang telah dicantumkan pada bab sebelumnya. Formulasi serta mekanisme metode diimplmentasikan ke dalam bentuk kode program matlab.

1.1. Pra Proses

Pada bab penjelasan alur metodologi 3.2 telah dijelaskan penanganan terhadap data kosong. Berdasarkan kalender Indonesia, dari data harian selama 5 tahun dimulai dari 4 Januari 2010 sampai dengan 31 Desember 2014 terdapat 9 data kosong. Dari data yang kosong tersebut kita hilangkan sesuai dengan bab penjelasan alur metodologi 3.2, sehingga tidak ada *missing* data dan data siap untuk diolah.

1.2. Perancangan Data

Untuk melakukan peramalan nilai tukar rupiah terhadap USD dengan menggunakan metode *Average-based fuzzy time series markov chain* data yang digunakan adalah data harian selama 5 tahun dimulai dari 4 Januari 2010 sampai dengan 31 Desember 2014 dengan total jumlah data adalah 1230 data tidak termasuk hari libur. Data ini diperoleh dari situs Bank Indonesia (<http://www.bi.go.id/id/moneter/informasi-kurs/transaksi-bi/Default.aspx>). Dari keseluruhan data akan menjadi dua bagian yaitu data *training* (pelatihan) dan data *testing* (pengujian). Untuk melakukan pembagian data pelatihan dan pengujian menggunakan kode program seperti pada Gambar 4.1.

```
%membentuk data train dan data test  
Ptrain=input('Prosentase data train = ');  
Ptes=input('Prosentase data tes = ');  
J=size(data,1);  
Jtrain=Ptrain*J/100;  
Jtes=Ptes*J/100;  
Dtrain(:,1)=data(1:Jtrain,1);  
Dtes(:,1)=data(Jtrain+1:J,1);
```

Gambar 4. 1 Potongan Kode Program untuk Membagi Data

Sebelum melakukan pembagian data program akan meminta inputan berupa prosentase data pelatihan dan data pengujian. Selanjutnya data akan dibagi berdasarkan inputan prosentase data pelatihan dan pengujian. Data pelatihan akan disimpan pada matriks array Dtrain pada kolom pertama. Sedangkan data pengujian akan disimpan pada matriks array Dtes pada kolom pertama.

1.3. Pembuatan Model

1.3.1. Perhitungan interval menggunakan *average-based*

Penentuan panjang interval dari *historical* data ditentukan menggunakan *average-based*. Cara menghitung panjang interval dengan menggunakan *average-based* telah dijelaskan pada bab 2.2. Poses pengimplementasian perhitungan panjang interval menggunakan *average-based* secara lengkap dapat dilihat pada Gambar 4.2.

```
% Menentukan interval dengan average-based
J=size(Dtrain,1);
dif(1,1)=Dtrain(1,1);
for n =2:J
    dif(n,1)=Dtrain(n,1);
    dif(n,2)=Dtrain(n,1)-Dtrain(n-1,1);
end;
Adif=abs(dif);
disp('Rata-rata selisih dari data :');
disp(Adif);
ratadif= mean(Adif(:,2));
Sratadif=ratadif/2;

%menentukan panjang interval sesuai basis interval
if Sratadif > 100
    interval =roundn(Sratadif,2);
elseif Sratadif > 10
    interval =roundn(Sratadif,1);
elseif Sratadif > 1
    interval =roundn(Sratadif,0);
else Sratadif < 0.1;
    interval =roundn(Sratadif,-1);
end;
```

Gambar 4. 2 Potongan Kode untuk Perhitungan Interval

Dari data pelatihan yang ada akan dicari nilai rata-rata selisihnya, kemudian nilai rata-rata selisih tadi dibagi menjadi dua dan disimpan dalam Sratadif. Nilai Sratadif kemudian dibulatkan sesuai dengan aturan *average-based* untuk dijadikan interval.

1.3.2. Peramalan Fuzzy Time Series Markov Chain

Peramalan menggunakan *Fuzzy Time Series Markov Chain*, Ruey-Chyn tsaur (2012) mencakup tujuh langkah. Langkah-langkah tersebut adalah mendefinisikan semesta pembicaraan, membagi semesta pembicaraan menjadi

beberapa interval, mendefinisikan himpunan *fuzzy*, *fuzzify* data historikal, menghitung hasil peramalan, menyesuaikan kecenderungan (*tendency*) hasil peramalan dan menghitung hasil peramalan yang telah disesuaikan.

1.3.2.1. Mendefinisikan *Universe Of discourse*

Berikut adalah potongan kode program dari implementasi model peramalan

```
%Step 1 definisi universe of discourse
bottom=min(data);
top=max(data);

Dmin=bottom(1,1);
Dmax=top(1,1);
disp('Data terkecil :');
disp(Dmin);
disp('Data terbesar :');
disp(Dmax);

D1=input('D1 = ');
D2=input('D2 = ');

Ubottom=Dmin-D1;
Utop=Dmax+D2;
disp('Universe of discourse = ');
disp(Ubottom);
disp(Utop);
```

Gambar 4. 3 Potongan Kode Program untuk Mendefinisikan Semesta Pembicaraan

Dari potongan kode program pada Gambar 4.3, program akan meminta inputan nilai D_1 dan D_2 kepada user untuk mempermudah dalam membagi semesta pembicaraan menjadi beberapa interval yang panjangnya sudah ditentukan pada langkah Perhitungan interval menggunakan *average-based* 4.3.1.

Selanjutnya semesta pembicaraan U akan dibagi menjadi beberapa bagian sama panjang dimana setiap interval

panjangnya sesuai dengan perhitungan sebelumnya menggunakan *average-based*.

```

countU= (Utop-Ubottom) / interval;

U(1,1)= Ubottom;
for n=1:countU-1
    U(n,2)=U(n,1)+interval;
    U(n+1,1)=U(n,2);
    U(n,3)=n;
    U(n,4)=(U(n,1)+U(n,2))/2;
end;

U(countU,1)=Utop-interval;
U(countU,2)=Utop;
U(countU,3)=countU;
U(countU,4)=(U(countU,1)+U(countU,2))/2;

```

Gambar 4. 4 Potongan Kode Program untuk Pembagian Interval

Potongan kode program pada Gambar 4.4 merupakan implementasi dari langkah pembagian semesta pembicaraan menjadi beberapa bagian. countU adalah jumlah bagian interval. Pada matriks U ini akan disimpan batas bawah pada kolom 1, batas atas pada kolom 2, indeks penomoran U pada kolom 3 dan *midpoint* interval U pada kolom 4 untuk setiap interval U yang ada.

1.3.2.2. Definisi himpunan Fuzzy pada semesta pembicaraan \mathbf{U}

Untuk pendefinisian himpunan fuzzy dilakukan sama seperti yang dijelaskan sebelumnya pada bab tinjauan pustaka 2.1.

1.3.2.3. Fuzzifikasi data historis

Setelah pembagian data telah dilakukan, langkah selanjutnya adalah melakukan fuzzifikasi kepada data train.

Implementasi fuzzifikasi data train pada program Matlab digambarkan pada Gambar 4.5.

```

bb=1:countU;
fuzdata=Dtrain(:,1);
J=Jtrain;
for n=1:J
    for bb=1:countU
        if (Dtrain(n,1)>= U(bb,1)) && (Dtrain(n,1)< U(bb,2))
            fuzdata(n,2) = U(bb,3);
        end;
    end;
end;

```

Gambar 4. 5 Potongan Kode Program untuk Fuzzifikasi Data

Fuzzifikasi untuk setiap data dilakukan dengan melihat nilai dari setiap data berada pada interval mana data tersebut [11]. Hasil fuzzifikasi pada data kemudian disimpan pada matriks array fuzdata pada kolom ke 2.

1.3.2.4. Menentukan *fuzzy logical relationship (FLR)*

Setelah data historis sudah terfuzzifikasi selanjutnya adalah menentukan *Fuzzy Logical Relationship*. *Fuzzy Logical Relationship* didapatkan dengan cara melihat fuzzifikasi data sebelum ($n - 1$) dan fuzzifikasi saat ini (n). Implementasi menentukan *Fuzzy Logical Relationship* pada program Matlab digambarkan pada Gambar 4.6.

```

fuzdata(1,3)=0;
fuzdata(1,4)=fuzdata(1,2);
for n=2:J
    fuzdata(n,3)=fuzdata(n-1,2);
    fuzdata(n,4)=fuzdata(n,2);
end;

```

Gambar 4. 6 Potongan Kode Program untuk Membentuk FLR

1.3.2.5. Menyusun matriks probabilitas transisi

Dari kumpulan *Fuzzy Logical Relationship* ini maka terbentuklah *Fuzzy Logical Relationship Group*. Selanjutnya FLRG yang didapatkan ini, akan didapatkan matriks probabilitas perpindahannya (matriks R). Untuk pengimplementasiannya pada kode program dalam membuat matriks R digambarkan pada Gambar 4.7.

```
temp = zeros(countU, countU);
for n=2:J
    temp(fuzdata(n,3),fuzdata(n,4)) = temp(fuzdata(n,3),fuzdata(n,4)) + 1;
end;
disp(temp);
```

Gambar 4. 7 Potongan Kode Program untuk Membuat Matriks Probabilitas

Pertama-tama dibuat sebuah matriks nol dengan dimensi sebesar jumlah himpunan *fuzzy* x jumlah himpunan *fuzzy*. Hal ini diperlukan untuk menyiapkan tempat untuk setiap kemungkinan perpindahan state dari semua *current state*. Selanjutnya proses *looping* dilakukan untuk semua data kecuali data pertama, karena kita tidak mengetahui *current state* sebelumnya. Data pada setiap baris dan kolom pada matriks ini akan bertambah sesuai dengan hasil FLR pada data. Setiap baris pada matriks FRL merepresentasikan nilai FLRG pada setiap *state* terhadap *state* lain sesuai dengan nomer kolom.

1.3.2.6. Menghitung Nilai Peramalan

Setelah mendapatkan nilai probabilitas perpindahan setiap state maka selanjutnya kita sudah bisa menghitung nilai peramalan. Untuk menghitung nilai peramalan adalah dengan cara mengalikan setiap peluang dengan midpoint interval.

```

forecast_table(:,1)=U(:,3);
for n=1:countU
    if sum(temp(n,:))< 1
        y=forecast_table(n,1);
        forecast_table(n,2)= U(y,4);
    elseif sum(temp(n,:)) >= 1
        x = temp(n,:);
        z = U(:,4);
        forecast_table(n,2)= ((x(1:countU)*z)/sum(temp(n,:)));
    end;
end;

```

Gambar 4. 8 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Peramalan

Sesuai dengan potongan kode program yang digambarkan pada Gambar 4.8, hasil peramalan didapatkan dengan cara melihat nilai probabilitas state berikutnya yang sudah terepresentasikan pada matriks R. Untuk setiap himpunan *fuzzy* A_i , apabila tidak berkomunikasi atau berelasi dengan state lain nilai peramalannya adalah midpoint dari A_i . Namun apabila A_i berkomunikasi atau berelasi dengan state lain, maka nilai peramalannya adalah probabilitas dikali dengan midpoint dari A_i . Dari proses diatas, sudah didapatkan hasil *forecast* untuk setiap *state*. Selanjutnya kita lakukan defuzzifikasi setiap data untuk melihat hasil peramalan setiap data. Untuk pengimplementasiannya pada kode program Matlab dalam defuzzifikasi hasil peramalan digambarkan pada Gambar 4.9.

```

%hasil forecast
forecast(:,1) = fuzzdata(:,2);
forecast(1,2) = data(1,1);
for m = 2:size(forecast(:,1))
    for n = 1:size(forecast_table)
        if(forecast_table(n,1) == forecast(m-1,1))
            forecast(m,2) = round(forecast_table(n,2));
        end;
    end;
end;

```

Gambar 4. 9 Potongan Kode Program untuk Mendapatkan Nilai Hasil Peramalan

Hasil peramalan untuk hari berikutnya ($n + 1$) didapatkan dari fuzzifikasi data pada hari ini (n). Dari fuzzifikasi hari ini akan dicari nilai forecastnya pada `forecast_table`. Nilai hasil peramalan akan disimpan pada matriks `forecast` pada kolom kedua.

1.3.2.7. Menghitung nilai penyesuaian hasil peramalan & nilai hasil peramalan yang telah disesuaikan

Step selanjutnya adalah mencari nilai penyesuaian pada hasil peramalan (D_t). Sesuai dengan aturan yang telah dibahas pada bab tinjauan pustaka 2.4.3.

D_{t1} merupakan nilai penyesuaian yang ditambahkan apabila *state* berhubungan dengan *state* itu sendiri. Nilai yang ditambahkan adalah setengah dari interval. Sedangkan apabila *state* itu tidak berhubungan dengan *state* itu sendiri maka nilai $D_{t1} = 0$. Kode program Matlab untuk menghitung nilai D_{t1} digambarkan pada Gambar 4.10.

```
%menghitung dt1 untuk melihat hubungan dengan state itu sendiri
for n=1:J
    for m=1:countU
        if fuzdata(n,2) == forecast_table(m,1)
            if temp(forecast_table(m,1),forecast_table(m,1))>= 1
                Dt1(n,1) = interval/2;
            elseif temp(forecast_table(m,1),forecast_table(m,1)) == 0
                Dt1(n,1) = 0;
            end;
        end;
    end;
end;
```

Gambar 4. 10 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Dt1

Sedangkan D_{t2} merupakan nilai penyesuaian yang ditambahkan senilai dengan jumlah perpindahan *state*. Oleh karena itu sebelum menghitung nilai D_{t2} harus dicari nilai perpindahan *statenya* terlebih dahulu. Untuk menghitung perpindahan *state* dengan program digambarkan pada Gambar 4.11.

```
%%Adjustmen value
for n =2:J
    perpindahan_state(n,1)=0;
    perpindahan_state(n,1)=fuzdata(n,2)-fuzdata(n-1,2);
end;
```

Gambar 4. 11 Menghitung Perpindahan State

Setelah mendapatkan nilai perpindahan setiap data, maka selanjutnya adalah menghitung nilai D_{t2}

```

for n=1:J
    if perpindahan_state(n,1) == 0
        Dt1(n,2)=Dt1(n,1);
        Dt2(n,1)=0;
    elseif perpindahan_state(n,1) <= -1
        Dt1(n,2)=Dt1(n,1)*(-1);
        y=perpindahan_state(n,1)
        %tidak perlu dikali -1/2 karena perpindahannya sudah minus
        Dt2(n,1)= 1/2*interval*y;
    else perpindahan_state(n,1) >= 1
        Dt1(n,2)=Dt1(n,1);
        y=perpindahan_state(n,1)
        Dt2(n,1)=1/2*interval*y;
    end;
end;

```

Gambar 4. 12 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Dt2

Untuk pengimplementasian menghitung nilai D_{t2} menggunakan program Matlab digambarkan pada Gambar 4.12

Selanjutnya hasil *forecast* adalah nilai *forecast* ditambah dengan D_{t1} dan D_{t2} seperti pada Gambar 4.13.

```

%adjustment_forecasting
for n=1:J
    adjustment_forecasting(n,1)=forecast(n,2)+ Dt2(n,1)+ Dt1(n,2)
end;

```

Gambar 4. 13 Potongan Kode Program untuk Menghitung Nilai Adjustment Forecasting

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB V

UJI COBA & ANALISIS HASIL

Bab uji coba dan analisis hasil menjelaskan tentang lingkungan uji coba, pelaksanaan uji coba, dan analisis hasil uji coba.

5.1. Lingkungan Uji Coba

Dalam tugas akhir ini uji coba dilakukan menggunakan laptop dengan spesifikasi Processor Intel Core i5 2 GHz dan RAM 2 GB. Program penelitian dibuat menggunakan perangkat lunak Matlab versi R2009a.

5.2. Pelaksanaan Uji Coba

Pada sub bab ini akan menjelaskan jenis uji coba, pelaksanaan uji coba serta hasil uji coba.

5.2.1. Uji Coba Komposisi Data

Pada uji coba komposisi data ini, akan dilakukan uji coba terhadap komposisi data pelatihan dan juga data pengujian. Data yang akan digunakan adalah data harian selama 5 tahun dimulai dari 4 Januari 2010 sampai dengan 31 Desember 2014 dengan total jumlah data adalah 1230 data tidak termasuk hari libur. Langkah-langkah uji coba komposisi data adalah sebagai berikut:

- a. Menentukan komposisi data pelatihan dan pengujian. Pada uji coba ini akan ada 4 kali uji coba yaitu perbandingan data pelatihan dan data pengujian 60:40, 70:30, 80:20, dan 90:10.
- b. Peramalan *average-based FTS Markov-chain*
- c. Menghitung MAPE peramalan.

Dalam melakukan peramalan *average-based FTS Markov-chain*, komposisi data pelatihan akan digunakan dalam membangun model sedangkan dalam melakukan pengujian

model akan digunakan data pengujian. Hasil uji coba komposisi data ditunjukkan pada Tabel 5.1.

Tabel 5. 1 Hasil Uji Coba Komposisi Data

Uji Coba ke	Komposisi Data Pelatihan	Komposisi Data Pengujian	MAPE Pengujian (%)	MSE	MAD
1	60%	40%	0.33%	3232	38
2	70%	30%	0.39%	4175.7	45.9
3	80%	20%	0.45%	5671.9	53.6
4	90%	10%	0.44%	5489.2	53.8

Berdasarkan Tabel 5.1 terlihat bahwa komposisi data pelatihan 60% dan data pengujian 40% memiliki nilai MAPE, MSE dan MAD terkecil. Selanjutnya hasil uji coba komposisi data ini akan digunakan dalam pengujian selanjutnya.

5.2.2. Uji Coba Penentuan Parameter Interval

Pada uji coba penentuan parameter ini, akan dilakukan uji coba terhadap rentang panjang interval dengan menggunakan data pelatihan sebesar 60% dari keseluruhan data yaitu sebanyak 738 data dan data pengujian sebesar 40% dari keseluruhan data yaitu sebanyak 492 data. Langkah – langkah uji coba penentuan interval adalah sebagai berikut:

- Menentukan panjang interval berdasarkan *average-based fuzzy time series markov-chain* dan panjang interval lain yang berbeda dengan panjang interval yang dihasilkan oleh perhitungan *average-based fuzzy time series markov-chain*.
- Melakukan peramalan *fuzzy time series markov-chain* dengan panjang interval yang telah ditentukan
- Menghitung nilai MAPE.

Nilai interval yang paling optimal dipilih berdasarkan nilai MAPE pengujian yang terkecil.

Tabel 5. 2 Hasil Uji Coba Parameter Panjang interval

Uji Coba Ke	Metode	Panjang Interval	MAPE Pengujian (%)	MSE	MAD
1	Average Based FTS MC	10	0.33	3232	38
2	FTS MC	50	0.35	3423.9	40.49
3	FTS MC	100	0.41	4490.5	50.9

Hasil uji coba parameter panjang interval ditunjukkan pada Tabel 5.2. Hasil dari parameter panjang interval ini akan digunakan untuk melakukan pengujian selanjutnya.

5.2.3. Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan

Dari hasil uji coba parameter panjang interval pada uji coba sebelumnya, telah didapatkan panjang interval yang optimal untuk meramalkan nilai tukar USD-IDR. Berdasarkan panjang interval tersebut dilakukan uji coba perbandingan nilai peramalan dengan nilai aktual menggunakan data pengujian dengan metode *average-based FTS markov-chain*. Pada uji coba ini menggunakan data pelatihan sebesar 60% dari keseluruhan data yaitu sebanyak 738 data dan data pengujian sebesar 40% dari keseluruhan data yaitu sebanyak 492 data. Langkah - langkah uji coba perbandingan nilai peramalan menggunakan metode *average-based FTS markov-chain* adalah sebagai berikut:

- a. Mendefinisikan *universe of discourse*
- b. Membagi *universe of discourse* menjadi beberapa bagian interval yang sama
- c. Fuzzifikasi data historis
- d. Menentukan *fuzzy logical relationship (FLR)*
- e. Menyusun matriks probabilitas transisi
- f. Menghitung nilai peramalan

- g. Menghitung nilai penyesuaian hasil peramalan & nilai hasil peramalan yang telah disesuaikan
- h. Menghitung nilai MAPE

Langkah – langkah diatas diimplementasikan dalam perangkat lunak Matlab seperti yang telah dijelaskan pada sub bab 4.2.2. Langkah pertama adalah mendefinisikan *universe of discourse*. Dari data historikal nilai kurs dari tahun 2010 sampai dengan 2014 menunjukkan bahwa $D_{min} = 8502$ dan $D_{max} = 12965$. Maka dipilih nilai $D_1 = 2$ dan $D_2 = 5$ sehingga semesta pembicaraan $U = [8500,12970]$. Pada langkah kedua, dari semesta pembicaraan $U = [8500,12970]$ yang dibagi dengan panjang tiap interval adalah 10, maka semesta pembicaraan U terbagi menjadi 447 bagian dengan $u_1 = [8500,8510]$, $u_2 = [8510,8520]$, $u_3 = [8520,8530]$, $u_{446} = [12950,12960]$, $u_{447} = [12960,12970]$. Langkah ketiga adalah fuzzifikasi data histori sesuai yang telah dijelaskan pada sub bab 4.2.2.3. Untuk menentukan *fuzzy logical relationship (FLR)* telah dijelaskan pada sub bab 4.2.2.4. Untuk menyusun matriks probabilitas transisi telah dijelaskan pada sub bab 4.2.2.5. Untuk menghitung nilai peramalan telah dijelaskan pada sub bab 4.2.2.6. Sedangkan untuk menghitung nilai penyesuaian hasil peramalan & nilai hasil peramalan yang telah disesuaikan telah dijelaskan pada sub bab 4.2.2.7. Hasil dari uji coba perbandingan nilai aktual dengan nilai peramalan menghasilkan nilai MAPE peramalan sebesar 0.33%, nilai MSE peramalan sebesar 3232 nilai MAD peramalan sebesar 38.

5.2.4. Uji Coba Kinerja Model

Uji coba kinerja model dilakukan untuk melihat kinerja dari model peramalan dengan cara menggunakan model peramalan untuk meramalkan data yang berbeda dengan data sebelumnya (data pelatihan atau pengujian sebelumnya). Oeh karena itu,

pada uji coba ini akan menggunakan data mulai bulan Januari 2015 sampai dengan Februari 2015 yaitu sebanyak 40 data. Hasil uji coba kinerja model menghasilkan nilai MAPE peramalan sebesar 0.38%, nilai MSE peramalan sebesar 3287.5 dan nilai MAD sebesar 47.9.

5.2.5. Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan Menggunakan Data Baru

Uji coba perbandingan nilai peramalan menggunakan data baru dilakukan untuk melihat performa model dalam meramalkan data baru (bukan data pelatihan dan data pengujian). Uji coba ini menggunakan data pelatihan sebesar 60% dari keseluruhan data yaitu sebanyak 738 data dan data pengujian sebesar 40% dari keseluruhan data yaitu sebanyak 492 data. Sedangkan untuk validasinya menggunakan data bulan maret 2015. Langkah – langkah dalam melakukan uji coba perbandingan nilai peramalan menggunakan data baru adalah sebagai berikut:

- a. Menyiapkan data validasi
- b. Melakukan peramalan *average-based FTS Markov-chain*
- c. Menghitung nilai MAPE

Berdasarkan hasil uji coba peramalan nilai tukar USD-IDR dengan menggunakan data baru bulan Maret 2015 menghasilkan nilai MAPE peramalan sebesar 0.39%, nilai MSE peramalan sebesar 4474.6 dan nilai MAD peramalan sebesar 51.4.

5.2.6. Uji Coba Perbandingan Model

Uji coba perbandingan model ini dilakukan untuk melihat performa model apabila dibandingkan dengan metode yang lain. Model yang akan digunakan sebagai uji coba adalah *average-based FTS markov-chain, fuzzy time series standar, dan moving average*. *Moving average* yang digunakan pada

uji coba ini adalah *moving average* periode 6. Sehingga untuk meramalkan nilai hari berikutnya didapatkan dari nilai rata-rata 6 hari sebelum [18] [19]. Sedangkan *fuzzy time series* yang digunakan pada uji coba ini adalah *fuzzy time series* Song & Chissom [4]. Perhitungan jumlah interval pada metode *fuzzy time series* menggunakan perhitungan pengelompokan data tunggal [20]. Data pelatihan yang digunakan adalah 60% dari jumlah keseluruhan data. Dan uji coba perbandingan model dilakukan kepada 40% dari jumlah keseluruhan data. Hasil peramalan akan diukur menggunakan MAPE.

Hasil uji coba perbandingan model ditunjukkan pada Tabel 5.3

Tabel 5. 3 Hasil Uji Coba Perbandingan Model

Uji Coba ke	Metode Pengujian	Fuzzy time series standar	Average-based FTS markov-chain	Moving average
1	MAPE	1,56%	0.33%	0.57%
2	MSE	43213	3232	9038.2
3	MAD	165.9	38	66.1
4	Bias	-32185	-2282	-9732.8
5	TS	-193.9	-59.98	-147.1

Bias (*sum of error*) didapatkan dengan cara menambahkan semua nilai eror. TS (*tracking signal*) didapatkan dari nilai bias dibagi dengan MAD.

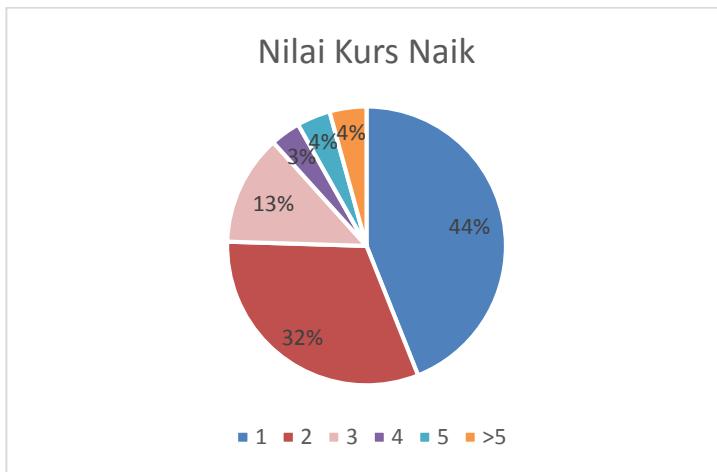
5.3. Analisis Hasil Uji Coba

Pada sub bab ini akan menjelaskan tentang analisis hasil uji coba yang telah dilakukan pada sub bab 5.2.

5.3.1. Analisis Data

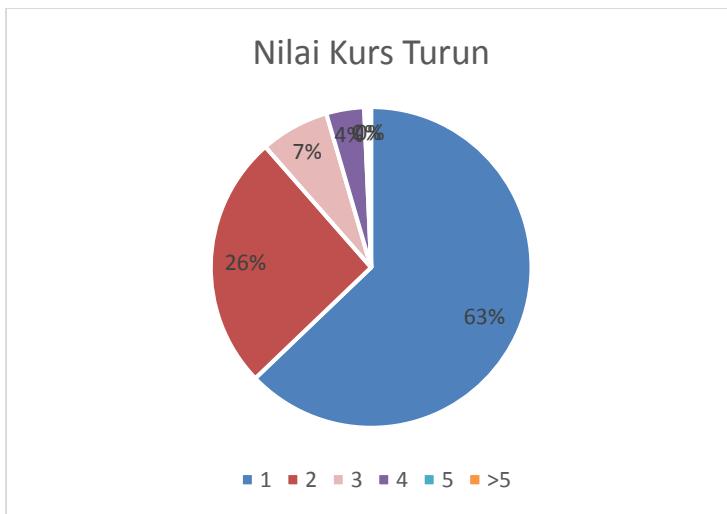
Berdasarkan hasil fuzzifikasi dari setiap historikal data, dilakukan analisis untuk setiap perpindahan data. Dari hasil analisis, dihasilkan bahwa 44% dari data mengalami kenaikan sebanyak 1 kali (1 hari), sebelum pada hari berikutnya

mengalami penurunan lagi. Sedangkan 32% dari data mengalami kenaikan 2 hari berturut-turut, sebelum pada hari berikutnya mengalami penurunan. Dan 13% dari data mengalami kenaikan 3 hari berturut-turut sebelum pada hari berikutnya mengalami penurunan. Presentase lengkap dari kenaikan nilai kurs digambarkan pada Gambar 5.1.



Gambar 5. 1 Kenaikan nilai kurs

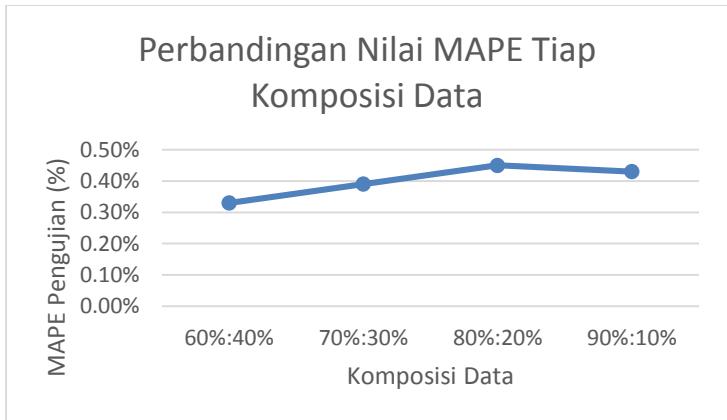
Sedangkan 63% dari data mengalami penurunan nilai kurs 1 kali (sehari) dan kemudian mengalami kenaikan lagi di hari berikutnya. Dan 26% dari data mengalami penurunan nilai kurs 2 hari berturut-turut sebelum mengalami kenaikan dihari berikutnya. Prosentase lengkap digambarkan pada Gambar 5.2



Gambar 5. 2 Penurunan Nilai Kurs

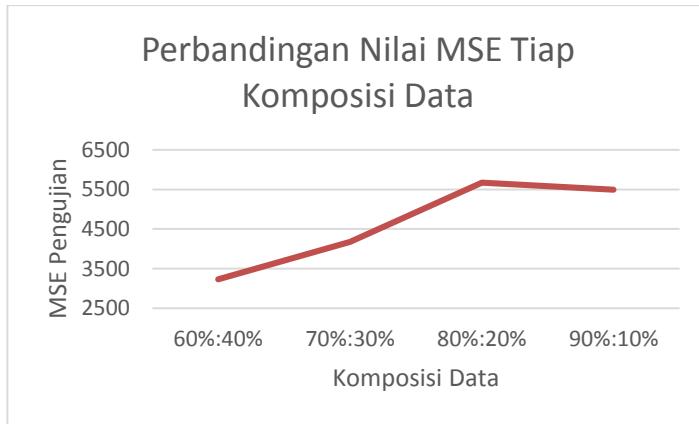
5.3.2. Analisis Uji Coba Komposisi Data

Hasil uji coba komposisi data pelatihan dan data pengujian dari segi nilai MAPE ditunjukkan pada Gambar 5.3.



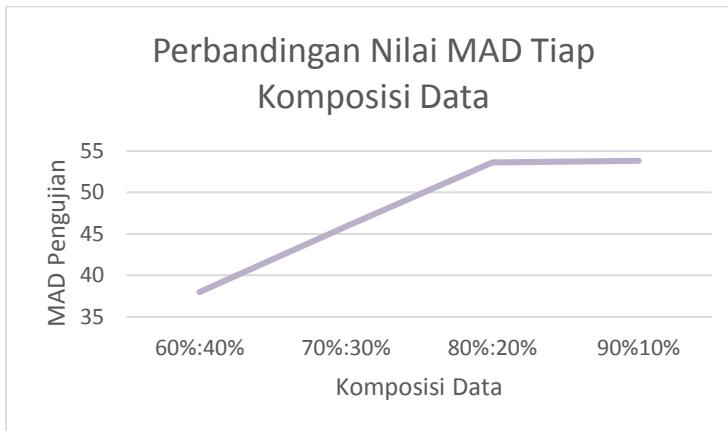
Gambar 5. 3 Hasil Uji Coba Komposisi Data

Hasil uji coba komposisi data pelatihan dan data pengujian dari segi nilai MSE ditunjukkan pada Gambar 5.4.



Gambar 5. 4 Hasil Pengujian MSE Komposisi Data

Hasil uji coba komposisi data pelatihan dan data pengujian dari segi nilai MAD ditunjukkan pada Gambar 5.5.

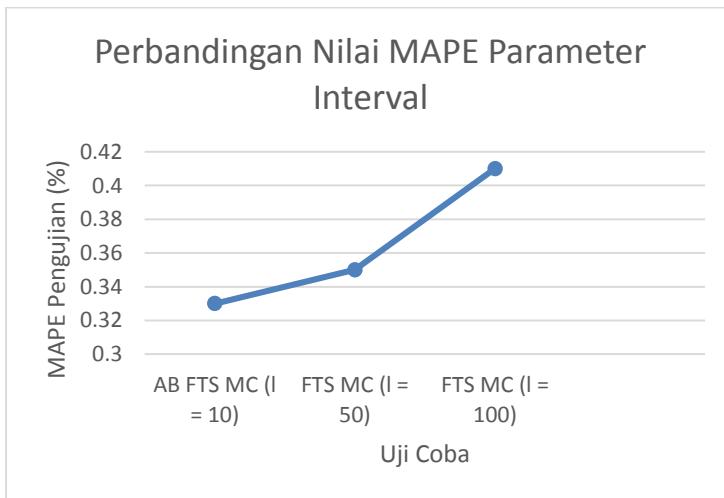


Gambar 5. 5 Hasil Nilai MAD Tiap Komposisi Data

Berdasarkan hasil pengujian MAPE pada Gambar 5.1, dan hasil pengujian MSE pada Gambar 5.2, serta hasil pengujian MAD pada gambar 5.3, komposisi data pelatihan 60% dan pengujian 40% memiliki nilai MAPE, MSE, dan MAD lebih kecil dibandingkan komposisi data yang lain dengan nilai MAPE peramalan sebesar 0.33%, nilai MSE peramalan sebesar 3232 nilai MAD peramalan sebesar 38. Dari hasil uji coba komposisi data, maka disimpulkan bahwa komposisi data yang paling optimal adalah data pelatihan 60% dan data pengujian 40%.

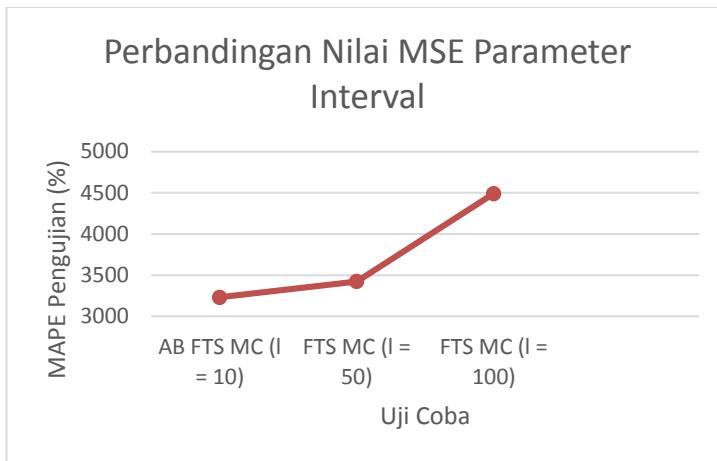
5.3.3. Analisis Uji Coba Penentuan Parameter Interval

Hasil uji coba penentuan parameter interval dari segi nilai MAPE ditunjukkan pada Gambar 5.6.



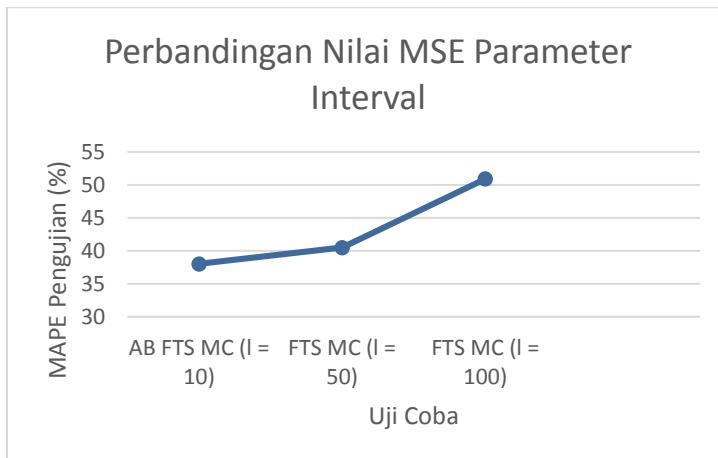
Gambar 5. 6 Hasil Uji Coba Penentuan Parameter Interval

Hasil uji coba penentuan parameter interval dari segi nilai MSE ditunjukkan pada Gambar 5.7.



Gambar 5. 7 Hasil Uji Coba Parameter Interval dari segi MSE

Hasil uji coba penentuan parameter interval dari segi nilai MAD ditunjukkan pada Gambar 5.8.

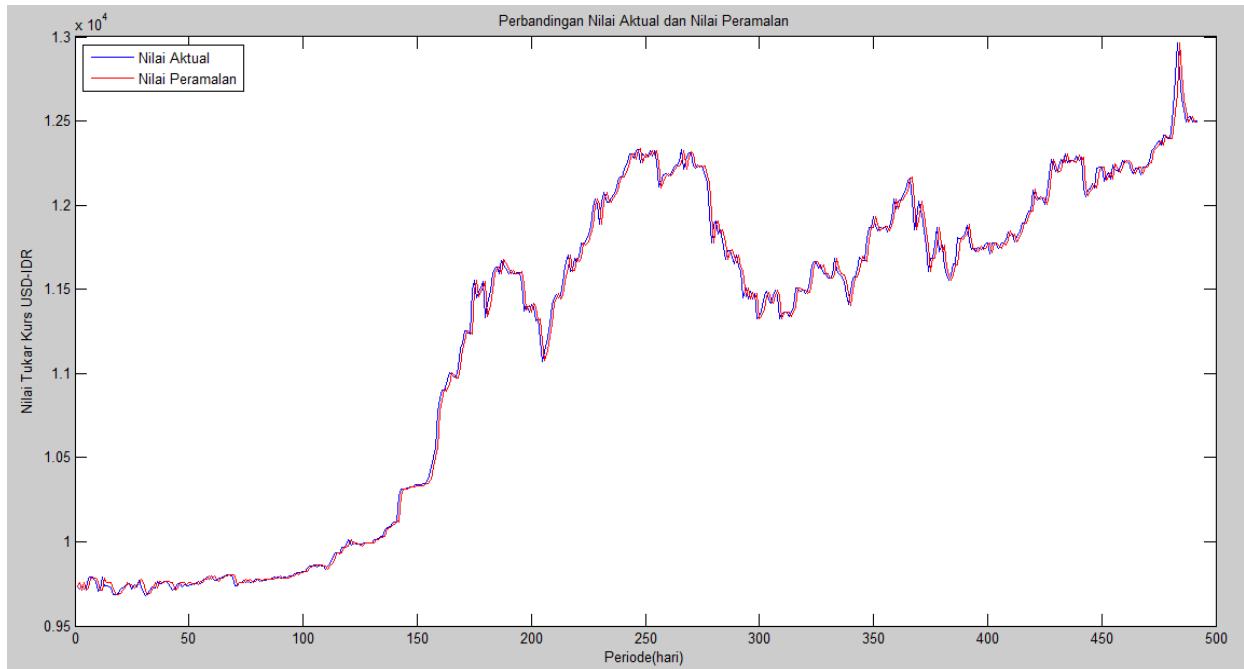


Gambar 5. 8 Hasil Uji Coba Parameter Interval dari Segi MAD

Berdasarkan hasil pengujian MAPE pada Gambar 5.4, dan hasil pengujian MSE pada Gambar 5.5, serta hasil pengujian MAD pada gambar 5.6, *average-based fuzzy time series markov chain* dengan panjang interval 10 memiliki nilai MAPE, MSE, dan MAD lebih kecil dibandingkan dengan uji coba panjang interval yang lain dengan nilai MAPE peramalan sebesar 0.33%, nilai MSE peramalan sebesar 3232 nilai MAD peramalan sebesar 38. Dari hasil uji coba penentuan parameter interval, maka disimpulkan bahwa panjang parameter yang paling optimal adalah 10 dengan menggunakan *average-based*.

5.3.4. Analisis Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan

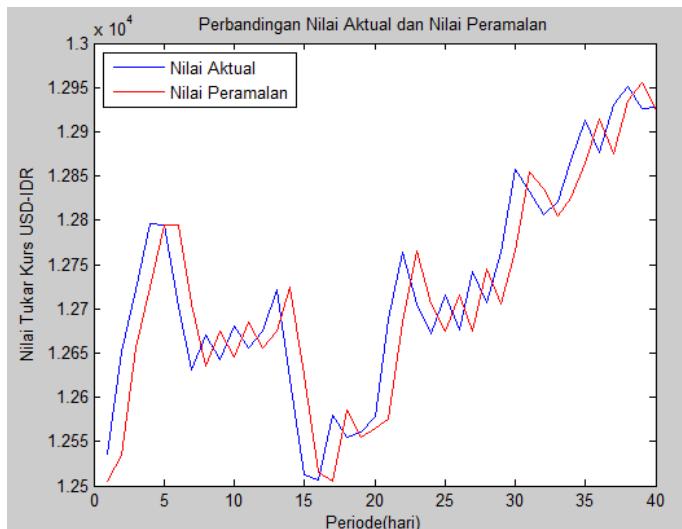
Pada uji coba sebelumnya, yaitu uji coba komposisi data dan parameter panjang interval telah diperoleh komposisi data dan panjang interval yang optimal. Komposisi data yang paling optimal adalah 60% data pelatihan dan 40% data pengujian. Sedangkan interval yang paling optimal adalah sebesar 10. Berdasarkan nilai komposisi data dan panjang interval tersebut dilakukan peramalan kurs nilai tukar USD-IDR dengan menggunakan metode *average-based fuzzy time series markov-chain* dengan data uji sebesar 40% dari jumlah keseluruhan data. Dari peramalan yang dilakukan menghasilkan nilai MAPE pengujian sebesar 0.33%, nilai MSE peramalan sebesar 3232 nilai MAD peramalan sebesar 38. Grafik perbandingan nilai peramalan dan data aktual dapat dilihat pada Gambar 5.9. Dari Gambar 5.9 terlihat bahwa nilai hasil peramalan harian kurs IDR-USD menggunakan metode *average-based fuzzy time series markov-chain* mendekati nilai tukar harian kurs IDR-USD yang sebenarnya.



Gambar 5. 9 Hasil Perbandingan Nilai Peramalan

5.3.5. Analisis Uji Coba Kinerja Model

Berdasarkan hasil uji coba kinerja model dengan menggunakan data mulai bulan Januari sampai dengan Februari 2015. Dari validasi ini menghasilkan nilai MAPE sebesar 0.38%, nilai MSE peramalan sebesar 3287.5 dan nilai MAD sebesar 47.9. Hasil perbandingan antara nilai aktual dan peramalan ditunjukkan pada Gambar 5.10.

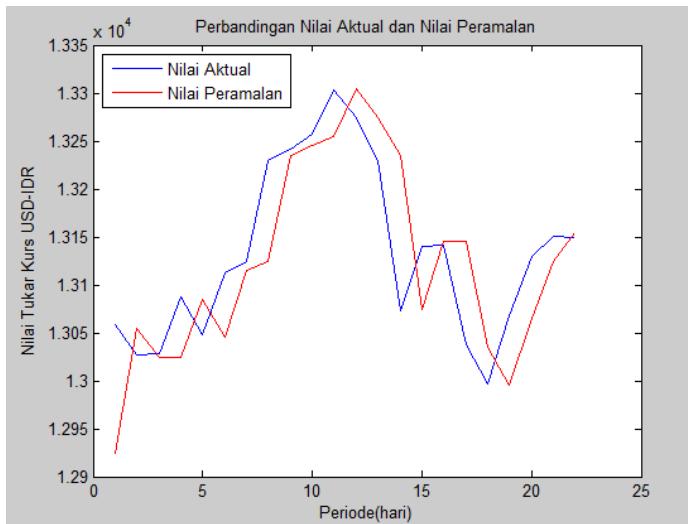


Gambar 5. 10 Hasil Uji Coba Kinerja Model

5.3.6. Analisis Uji Coba Perbandingan Nilai Peramalan Menggunakan Data Baru

Berdasarkan hasil uji coba yang dilakukan sebelumnya yaitu uji coba komposisi data dan parameter panjang interval telah diperoleh komposisi data dan panjang interval yang optimal. Berdasarkan nilai komposisi data dan panjang interval tersebut dilakukan peramalan kurs nilai tukar USD-IDR dengan menggunakan metode *average-based fuzzy time series markov-chain*. Pada uji coba ini akan dilakukan peramalan kurs nilai

tukar USD-IDR menggunakan data baru yaitu data bulan Maret 2015. Dari Peramalan menghasilkan nilai MAPE sebesar 0.39%, nilai MSE peramalan sebesar 4474.6 dan nilai MAD peramalan sebesar 51.4. Grafik perbandingan antara nilai aktual dan nilai peramalan dapat dilihat pada Gambar 5.11.

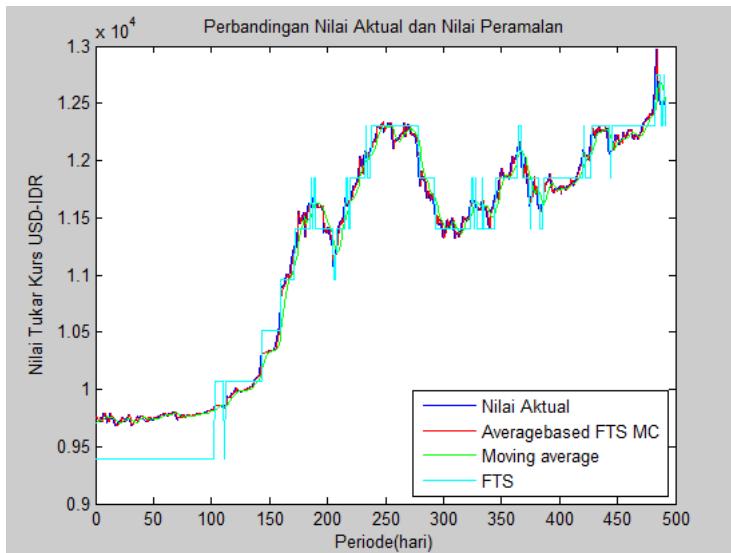


Gambar 5. 11 Hasil Uji Coba Data Baru

5.3.7. Analisis Uji Coba Perbandingan Model

Berdasarkan uji coba perbandingan model, dimana yang digunakan sebagai uji coba adalah *average-based FTS markov-chain*, *fuzzy time series* standar, dan *moving average* enam harian. Dengan data pelatihan yang digunakan adalah 60% dari jumlah keseluruhan data. Dan uji coba perbandingan model dilakukan kepada 40% dari jumlah keseluruhan data. Menghasilkan nilai MAPE, MSE & MAD secara berturut-turut masing-masing sebesar 1,56%, 43213, 165.9 dengan menggunakan metode *fuzzy time series* standar dan 0.33%, 3232, 38 dengan menggunakan *average-based FTS markov-*

chain dan 0.57%, 9038.2, 66.1 menggunakan *moving average* enam harian. Berdasarkan hasil uji coba tersebut, model *average-based FTS markov-chain* memiliki performa yang lebih baik dalam meramalkan kurs nilai tukar USD-IDR dengan nilai MAPE, MSE dan MAD yang lebih kecil yaitu sebesar 0.33%, 3232, & 38 dibandingkan dengan nilai MAPE, MSE & MAD metode lain yaitu *fuzzy time series* standar dan *moving average*. Selain itu, nilai bias dan *tracking signal* (*TS*) dari *average-based FTS markov-chain* juga lebih kecil dibandingkan dengan *fuzzy time series* standar dan *moving average*. Gambar 5.12 adalah gambar grafik peramalan perbandingan model.



Gambar 5. 12 Hasil Uji Coba Perbandingan Model

BAB VI

KESIMPULAN DAN SARAN

Bab ini berisi kesimpulan dari keseluruhan permasalahan penelitian Tugas Akhir dan saran perbaikan yang dapat dikembangkan di masa mendatang

6.1. Kesimpulan

Berdasarkan proses dan tahapan yang telah dilakukan dalam pengerjaan tugas akhir ini, maka dapat diambil kesimpulan-kesimpulan yang menjawab rumusan masalah yang telah ditentukan, yaitu:

1. Berdasarkan analisis uji coba terhadap penentuan komposisi data dan interval data didapatkan komposisi data paling optimal yaitu 60% data pelatihan dan 40% data pengujian, dan panjang interval optimal adalah 10 yang selanjutnya digunakan sebagai model peramalan *kurs nilai tukar USD-IDR* dengan metode *average-based fuzzy time series markov chain*.
2. Model *average-based fuzzy time series markov chain* memiliki performa peramalan yang sangat baik dalam meramalkan kurs nilai tukar USD-IDR. Hal ini ditunjukkan dengan uji coba perbandingan nilai peramalan yang menggunakan 1230 data harian dari bulan Januari 2010 sampai dengan Desember 2014 yang menghasilkan nilai MAPE sebesar 0.33%. (Kurang dari 10% [14])
3. Kinerja model peramalan *average-based fuzzy time series markov chain* yang dilakukan dalam tugas akhir ini adalah baik. Hal ini ditunjukkan dengan nilai MAPE validasi sebesar 0.37%, dan MSE validasi sebesar 3287.5 serta MAD validasi sebesar 47.9.
4. Model peramalan *average-based fuzzy time series markov chain* ini bersifat *robust*, mampu menghasilkan

peramalan yang akurat meskipun adanya data yang lebih baru. Hal ini ditunjukkan dari analisis uji coba data baru yaitu dengan menggunakan data validasi bulan Maret 2015 yang menghasilkan nilai MAPE sebesar 0.39%, nilai MSE sebesar 4474.6 dan nilai MAD sebesar 51.4.

5. Dibandingkan dengan metode peramalan lain yaitu *Fuzzy Time Series* dan *moving average*, model peramalan *average-based fuzzy time series markov chain* mampu menghasilkan peramalan yang lebih baik dalam meramalkan kurs nilai tukar USD-IDR. Hal ini ditunjukkan dari analisis uji coba perbandingan model dimana *average-based fuzzy time series markov chain* menghasilkan nilai MAPE, MSE, MAD, bias & *tracking signal (TS)* yang lebih kecil dibandingkan dengan *Fuzzy Time Series* dan *moving average*.

6.2. Saran

Beberapa hal yang diharapkan dapat dikembangkan untuk penelitian berikutnya, yaitu memperhatikan *FLR n* data sebelum $(1 - n)$ sebagai pertimbangan hasil peramalan atau biasa disebut n -order fuzzy relations.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] S. M. Sheffrin, Economics: Principles in action, Upper Saddle River, New Jersey 07458: Pearson Prentice Hall, 2003.
- [2] M. Auboin and M. Ruta, "THE RELATIONSHIP BETWEEN EXCHANGE RATES AND INTERNATIONAL TRADE: A REVIEW OF ECONOMIC LITERATURE," World Trade Organization, Geneva, 2011.
- [3] MSN, "Rupiah Masih Nyaman di 13.000 per dollar AS," 2015. [Online]. Available: <http://u.msn.com/id-id/ekonomi/other/rupiah-masih-nyaman-di-13000-per-dolar-as/ar-AA9xLpY#page=2>.
- [4] Q. Song and B. S. Chissom, "Forecasting Enrollment With Fuzzy Time Series - Part 1," *Fuzzy Sets and Systems*, 1992.
- [5] R.-C. Tsaur, "A Fuzzy Time Series-Markov Chain Model With An Application To Forecast The Exchange Rate Between The Taiwan And US Dollar," *ICIC International*, 2011.
- [6] S. Xihao and L. Yimin, "Average-based fuzzy time series models for forecasting Shanghai compound index," *World Journal of Modelling and Simulation Vol. 4*, pp. 104-111, 2008.

- [7] K. Rachmawansah, "Average Based Fuzzy time Series untuk Peramalan Kurs Valuta Asing (Studi Kasus Pada Nilai Tukar USD-IDR dan EUR-USD)," Universitas Brawijaya, Malang, 2014.
- [8] J. Noh, W. and E. Yudaningtyas, "Model Average Based FTS Markov Chain untuk Peramalan Penggunaan Bandwidth Jaringan Komputer," *Jurnal EECCIS*, vol. 9, no. 1, pp. 31-36, 2015.
- [9] S. Kusumadewi and H. Purnomo, " Aplikasi Logika Fuzzy untuk Pendukung Keputusan," Graha Ilmu, Yogyakarta, 2004.
- [10] S.-M. Chen, "Forecasting enrollments based on fuzzy time series," *Fuzzy Sets and Systems*, p. 311–319, 1996.
- [11] M. S. Haris, "IMPLEMENTASI METODE FUZZY TIME SERIES DENGAN PENENTUAN INTERVAL BERBASIS RATA-RATA UNTUK PERAMALAN DATA PENJUALAN BULANAN," Universitas Brawijaya, Malang, 2010.
- [12] S. M. Ross, "Introduction to Probability Models," New York, USA, Academic Press, 2003.
- [13] J. V. Mynsbrugge, "Bidding Strategies Using Price Based Unit Commitment in a Deregulated Power Market," K.U.Leuven, 2010.
- [14] C. D. Lewis, "Industrial and business forecasting methods: A practical guide to exponential smoothing and curve fitting," Butterworth Scientific, London , 2013.
- [15] J. T. A., B. C. S. M. A. and Ardil, "Fuzzy Metric Approach for Fuzzy Time Series Forecasting based on

- Frequency Density Based Partitioning., " *Proceedings of World Academy of Science, Engineering and Technology*, vol. 23, pp. 333-338, 2007.
- [16] L. Abdullah, "Performance of Exchange Rate Forecast Using Distance-Based Fuzzy Time Series," *International Journal of Engineering and Technology (IJET)*, pp. 452-459, 2013.
- [17] S. Santoso, "Statistik Multivariat," Jakarta, PT. Elex Media Komputindo, 2010, p. 28.
- [18] ardra, "Indikator Forex Simple Moving Average, SMA.," ardra.biz, [Online]. Available: <http://ardra.biz/ekonomi/analisis-teknikal/moving-average-ma/>. [Accessed 27 Juni 2015].
- [19] R. J. Hyndman, "Moving Averages," 2009.
- [20] M. I. Hasan, "Statistik Deskriptif," Jakarta, Bumi Aksara, 1999.
- [21] J. Supranto, Teknik Sampling untuk Survei dan Eksperimen, Jakarta: Rineka CIpta, 2000.

LAMPIRAN A

Tabel A. 1 Data Pengujian

Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR
27-Dec-12	9733	5-Feb-13	9745	13-Mar-13	9746
28-Dec-12	9718	6-Feb-13	9734	14-Mar-13	9752
2-Jan-13	9733	7-Feb-13	9774	15-Mar-13	9749
3-Jan-13	9718	8-Feb-13	9733	18-Mar-13	9767
4-Jan-13	9723	11-Feb-13	9706	19-Mar-13	9754
7-Jan-13	9787	12-Feb-13	9682	20-Mar-13	9772
8-Jan-13	9789	13-Feb-13	9692	21-Mar-13	9775
9-Jan-13	9789	14-Feb-13	9713	22-Mar-13	9792
10-Jan-13	9764	15-Feb-13	9732	25-Mar-13	9777
11-Jan-13	9708	18-Feb-13	9728	26-Mar-13	9794
14-Jan-13	9718	19-Feb-13	9762	27-Mar-13	9774
15-Jan-13	9789	20-Feb-13	9753	28-Mar-13	9768
16-Jan-13	9738	21-Feb-13	9752	1-Apr-13	9784
17-Jan-13	9738	22-Feb-13	9762	2-Apr-13	9786
18-Jan-13	9733	25-Feb-13	9762	3-Apr-13	9792
21-Jan-13	9728	26-Feb-13	9754	4-Apr-13	9798
22-Jan-13	9688	27-Feb-13	9732	5-Apr-13	9802
23-Jan-13	9683	28-Feb-13	9715	8-Apr-13	9805
25-Jan-13	9691	1-Mar-13	9726	9-Apr-13	9792
28-Jan-13	9718	4-Mar-13	9753	10-Apr-13	9740
29-Jan-13	9728	5-Mar-13	9754	11-Apr-13	9736
30-Jan-13	9738	6-Mar-13	9734	12-Apr-13	9759
31-Jan-13	9746	7-Mar-13	9745	15-Apr-13	9759
1-Feb-13	9749	8-Mar-13	9736	16-Apr-13	9772
4-Feb-13	9721	11-Mar-13	9736	17-Apr-13	9759

Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR
18-Apr-13	9772	24-May-13	9821	1-Jul-13	9984
19-Apr-13	9758	27-May-13	9841	2-Jul-13	9990
22-Apr-13	9762	28-May-13	9859	3-Jul-13	9991
23-Apr-13	9777	29-May-13	9859	4-Jul-13	9995
24-Apr-13	9776	30-May-13	9860	5-Jul-13	9995
25-Apr-13	9765	31-May-13	9851	8-Jul-13	10010
26-Apr-13	9770	3-Jun-13	9860	9-Jul-13	10010
29-Apr-13	9770	4-Jun-13	9854	10-Jul-13	10020
30-Apr-13	9771	5-Jun-13	9856	11-Jul-13	10029
1-May-13	9779	7-Jun-13	9839	12-Jul-13	10030
2-May-13	9777	10-Jun-13	9855	15-Jul-13	10074
3-May-13	9789	11-Jun-13	9870	16-Jul-13	10086
6-May-13	9781	12-Jun-13	9905	17-Jul-13	10090
7-May-13	9790	13-Jun-13	9936	18-Jul-13	10109
8-May-13	9783	14-Jun-13	9935	19-Jul-13	10120
10-May-13	9787	17-Jun-13	9930	22-Jul-13	10118
13-May-13	9789	18-Jun-13	9968	23-Jul-13	10273
14-May-13	9784	19-Jun-13	9960	24-Jul-13	10313
15-May-13	9797	20-Jun-13	9977	25-Jul-13	10314
16-May-13	9799	21-Jun-13	10010	26-Jul-13	10316
17-May-13	9812	24-Jun-13	9981	29-Jul-13	10321
20-May-13	9809	25-Jun-13	9998	30-Jul-13	10328
21-May-13	9814	26-Jun-13	9989	31-Jul-13	10329
22-May-13	9814	27-Jun-13	9987	1-Aug-13	10339
23-May-13	9823	28-Jun-13	9979	2-Aug-13	10339

Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR
6-Aug-13	10339	13-Sep-13	11452	22-Oct-13	11398
12-Aug-13	10338	16-Sep-13	11480	23-Oct-13	11314
13-Aug-13	10343	17-Sep-13	11508	24-Oct-13	11324
14-Aug-13	10348	18-Sep-13	11549	25-Oct-13	11198
15-Aug-13	10370	19-Sep-13	11334	28-Oct-13	11073
16-Aug-13	10444	20-Sep-13	11409	29-Oct-13	11131
19-Aug-13	10503	23-Sep-13	11492	30-Oct-13	11217
20-Aug-13	10557	24-Sep-13	11593	31-Oct-13	11290
21-Aug-13	10777	25-Sep-13	11627	1-Nov-13	11411
22-Aug-13	10849	26-Sep-13	11631	4-Nov-13	11446
23-Aug-13	10902	27-Sep-13	11590	6-Nov-13	11471
26-Aug-13	10895	30-Sep-13	11671	7-Nov-13	11446
27-Aug-13	10937	1-Oct-13	11651	8-Nov-13	11461
28-Aug-13	11005	2-Oct-13	11626	11-Nov-13	11543
29-Aug-13	10991	3-Oct-13	11593	12-Nov-13	11636
30-Aug-13	10979	4-Oct-13	11614	13-Nov-13	11702
2-Sep-13	10977	7-Oct-13	11590	14-Nov-13	11604
3-Sep-13	11038	8-Oct-13	11596	15-Nov-13	11619
4-Sep-13	11148	9-Oct-13	11598	18-Nov-13	11685
5-Sep-13	11181	10-Oct-13	11600	19-Nov-13	11667
6-Sep-13	11256	11-Oct-13	11532	20-Nov-13	11689
9-Sep-13	11244	16-Oct-13	11373	21-Nov-13	11776
10-Sep-13	11236	17-Oct-13	11408	22-Nov-13	11765
11-Sep-13	11495	18-Oct-13	11365	25-Nov-13	11781
12-Sep-13	11551	21-Oct-13	11410	26-Nov-13	11824

A-4

Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR
27-Nov-13	11872	6-Jan-14	12291	12-Feb-14	12176
28-Nov-13	11990	7-Jan-14	12323	13-Feb-14	12133
29-Nov-13	12037	8-Jan-14	12290	14-Feb-14	11945
2-Dec-13	12006	9-Jan-14	12324	17-Feb-14	11775
3-Dec-13	11889	10-Jan-14	12258	18-Feb-14	11885
4-Dec-13	12020	13-Jan-14	12107	19-Feb-14	11909
5-Dec-13	12078	15-Jan-14	12137	20-Feb-14	11831
6-Dec-13	12020	16-Jan-14	12178	21-Feb-14	11851
9-Dec-13	12016	17-Jan-14	12188	24-Feb-14	11787
10-Dec-13	12045	20-Jan-14	12171	25-Feb-14	11678
11-Dec-13	12065	21-Jan-14	12183	26-Feb-14	11727
12-Dec-13	12085	22-Jan-14	12210	27-Feb-14	11733
13-Dec-13	12141	23-Jan-14	12234	28-Feb-14	11692
16-Dec-13	12166	24-Jan-14	12238	3-Mar-14	11654
17-Dec-13	12165	27-Jan-14	12259	4-Mar-14	11705
18-Dec-13	12212	28-Jan-14	12328	5-Mar-14	11638
19-Dec-13	12252	29-Jan-14	12215	6-Mar-14	11612
20-Dec-13	12306	30-Jan-14	12287	7-Mar-14	11452
23-Dec-13	12307	3-Feb-14	12312	10-Mar-14	11506
24-Dec-13	12276	4-Feb-14	12309	11-Mar-14	11441
27-Dec-13	12321	5-Feb-14	12233	12-Mar-14	11489
30-Dec-13	12331	6-Feb-14	12220	13-Mar-14	11444
31-Dec-13	12250	7-Feb-14	12237	14-Mar-14	11478
2-Jan-14	12303	10-Feb-14	12227	17-Mar-14	11328
3-Jan-14	12287	11-Feb-14	12235	18-Mar-14	11338

Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR
19-Mar-14	11370	28-Apr-14	11626	6-Jun-14	11882
20-Mar-14	11464	29-Apr-14	11647	9-Jun-14	11849
21-Mar-14	11488	30-Apr-14	11590	10-Jun-14	11865
24-Mar-14	11441	2-May-14	11595	11-Jun-14	11862
25-Mar-14	11414	5-May-14	11569	12-Jun-14	11872
26-Mar-14	11465	6-May-14	11569	13-Jun-14	11840
27-Mar-14	11495	7-May-14	11585	16-Jun-14	11873
28-Mar-14	11461	8-May-14	11682	17-Jun-14	11922
1-Apr-14	11327	9-May-14	11621	18-Jun-14	12038
2-Apr-14	11360	12-May-14	11594	19-Jun-14	11976
3-Apr-14	11367	13-May-14	11583	20-Jun-14	12027
4-Apr-14	11367	14-May-14	11544	23-Jun-14	12031
7-Apr-14	11338	16-May-14	11472	24-Jun-14	12060
8-Apr-14	11366	19-May-14	11408	25-Jun-14	12087
10-Apr-14	11399	20-May-14	11498	26-Jun-14	12151
11-Apr-14	11507	21-May-14	11565	27-Jun-14	12164
14-Apr-14	11501	22-May-14	11573	30-Jun-14	12029
15-Apr-14	11491	23-May-14	11618	1-Jul-14	11857
16-Apr-14	11495	26-May-14	11691	2-Jul-14	11913
17-Apr-14	11475	28-May-14	11671	3-Jul-14	12023
21-Apr-14	11487	30-May-14	11669	4-Jul-14	11946
22-Apr-14	11543	2-Jun-14	11799	7-Jul-14	11846
23-Apr-14	11648	3-Jun-14	11865	8-Jul-14	11753
24-Apr-14	11666	4-Jun-14	11869	10-Jul-14	11607
25-Apr-14	11659	5-Jun-14	11933	11-Jul-14	11685

Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR
14-Jul-14	11685	22-Aug-14	11712	26-Sep-14	12067
15-Jul-14	11768	25-Aug-14	11773	29-Sep-14	12181
16-Jul-14	11864	26-Aug-14	11774	30-Sep-14	12273
17-Jul-14	11726	27-Aug-14	11767	1-Oct-14	12249
18-Jul-14	11765	28-Aug-14	11740	2-Oct-14	12197
21-Jul-14	11635	29-Aug-14	11776	3-Oct-14	12205
22-Jul-14	11589	1-Sep-14	11769	6-Oct-14	12273
23-Jul-14	11555	2-Sep-14	11793	7-Oct-14	12251
24-Jul-14	11589	3-Sep-14	11840	8-Oct-14	12302
25-Jul-14	11649	4-Sep-14	11819	9-Oct-14	12251
1-Aug-14	11649	5-Sep-14	11829	10-Oct-14	12268
4-Aug-14	11806	8-Sep-14	11781	13-Oct-14	12263
5-Aug-14	11792	9-Sep-14	11813	14-Oct-14	12256
6-Aug-14	11815	10-Sep-14	11841	15-Oct-14	12290
7-Aug-14	11825	11-Sep-14	11890	16-Oct-14	12268
8-Aug-14	11881	12-Sep-14	11890	17-Oct-14	12283
11-Aug-14	11787	15-Sep-14	11934	20-Oct-14	12101
12-Aug-14	11735	16-Sep-14	11963	21-Oct-14	12053
13-Aug-14	11741	17-Sep-14	11968	22-Oct-14	12086
14-Aug-14	11725	18-Sep-14	12090	23-Oct-14	12094
15-Aug-14	11751	19-Sep-14	12045	24-Oct-14	12125
18-Aug-14	11739	22-Sep-14	12032	27-Oct-14	12102
19-Aug-14	11740	23-Sep-14	12047	28-Oct-14	12219
20-Aug-14	11766	24-Sep-14	12036	29-Oct-14	12224
21-Aug-14	11776	25-Sep-14	12007	30-Oct-14	12226

Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR	Tanggal	Kurs Nilai Tukar USD-IDR
31-Oct-14	12142	20-Nov-14	12222	10-Dec-14	12398
3-Nov-14	12166	21-Nov-14	12222	11-Dec-14	12398
4-Nov-14	12191	24-Nov-14	12183	12-Dec-14	12494
5-Nov-14	12152	25-Nov-14	12227	15-Dec-14	12662
6-Nov-14	12240	26-Nov-14	12221	16-Dec-14	12965
7-Nov-14	12210	27-Nov-14	12240	17-Dec-14	12784
10-Nov-14	12199	28-Nov-14	12257	18-Dec-14	12628
11-Nov-14	12224	1-Dec-14	12325	19-Dec-14	12563
12-Nov-14	12266	2-Dec-14	12337	22-Dec-14	12497
13-Nov-14	12252	3-Dec-14	12356	23-Dec-14	12518
14-Nov-14	12267	4-Dec-14	12380	24-Dec-14	12529
17-Nov-14	12254	5-Dec-14	12357	29-Dec-14	12496
18-Nov-14	12207	8-Dec-14	12414	30-Dec-14	12498
19-Nov-14	12185	9-Dec-14	12409	31-Dec-14	12502

Tabel A. 2 Hasil Fuzzifikasi Data

Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data
27-Dec-12	A124	5-Feb-13	A125	13-Mar-13	A125
28-Dec-12	A122	6-Feb-13	A124	14-Mar-13	A126
2-Jan-13	A124	7-Feb-13	A128	15-Mar-13	A125
3-Jan-13	A122	8-Feb-13	A124	18-Mar-13	A127
4-Jan-13	A123	11-Feb-13	A121	19-Mar-13	A126
7-Jan-13	A129	12-Feb-13	A119	20-Mar-13	A128
8-Jan-13	A129	13-Feb-13	A120	21-Mar-13	A128
9-Jan-13	A129	14-Feb-13	A122	22-Mar-13	A130
10-Jan-13	A127	15-Feb-13	A124	25-Mar-13	A128
11-Jan-13	A121	18-Feb-13	A123	26-Mar-13	A130
14-Jan-13	A122	19-Feb-13	A127	27-Mar-13	A128
15-Jan-13	A129	20-Feb-13	A126	28-Mar-13	A127
16-Jan-13	A124	21-Feb-13	A126	1-Apr-13	A129
17-Jan-13	A124	22-Feb-13	A127	2-Apr-13	A129
18-Jan-13	A124	25-Feb-13	A127	3-Apr-13	A130
21-Jan-13	A123	26-Feb-13	A126	4-Apr-13	A130
22-Jan-13	A119	27-Feb-13	A124	5-Apr-13	A131
23-Jan-13	A119	28-Feb-13	A122	8-Apr-13	A131
25-Jan-13	A120	1-Mar-13	A123	9-Apr-13	A130
28-Jan-13	A122	4-Mar-13	A126	10-Apr-13	A125
29-Jan-13	A123	5-Mar-13	A126	11-Apr-13	A124
30-Jan-13	A124	6-Mar-13	A124	12-Apr-13	A126
31-Jan-13	A125	7-Mar-13	A125	15-Apr-13	A126
1-Feb-13	A125	8-Mar-13	A124	16-Apr-13	A128
4-Feb-13	A123	11-Mar-13	A124	17-Apr-13	A126

Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data
18-Apr-13	A128	24-May-13	A133	1-Jul-13	A149
19-Apr-13	A126	27-May-13	A135	2-Jul-13	A150
22-Apr-13	A127	28-May-13	A136	3-Jul-13	A150
23-Apr-13	A128	29-May-13	A136	4-Jul-13	A150
24-Apr-13	A128	30-May-13	A137	5-Jul-13	A150
25-Apr-13	A127	31-May-13	A136	8-Jul-13	A152
26-Apr-13	A128	3-Jun-13	A137	9-Jul-13	A152
29-Apr-13	A128	4-Jun-13	A136	10-Jul-13	A153
30-Apr-13	A128	5-Jun-13	A136	11-Jul-13	A153
1-May-13	A128	7-Jun-13	A134	12-Jul-13	A154
2-May-13	A128	10-Jun-13	A136	15-Jul-13	A158
3-May-13	A129	11-Jun-13	A138	16-Jul-13	A159
6-May-13	A129	12-Jun-13	A141	17-Jul-13	A160
7-May-13	A130	13-Jun-13	A144	18-Jul-13	A161
8-May-13	A129	14-Jun-13	A144	19-Jul-13	A163
10-May-13	A129	17-Jun-13	A144	22-Jul-13	A162
13-May-13	A129	18-Jun-13	A147	23-Jul-13	A178
14-May-13	A129	19-Jun-13	A147	24-Jul-13	A182
15-May-13	A130	20-Jun-13	A148	25-Jul-13	A182
16-May-13	A130	21-Jun-13	A152	26-Jul-13	A182
17-May-13	A132	24-Jun-13	A149	29-Jul-13	A183
20-May-13	A131	25-Jun-13	A150	30-Jul-13	A183
21-May-13	A132	26-Jun-13	A149	31-Jul-13	A183
22-May-13	A132	27-Jun-13	A149	1-Aug-13	A184
23-May-13	A133	28-Jun-13	A148	2-Aug-13	A184

Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data
6-Aug-13	A184	13-Sep-13	A296	22-Oct-13	A290
12-Aug-13	A184	16-Sep-13	A299	23-Oct-13	A282
13-Aug-13	A185	17-Sep-13	A301	24-Oct-13	A283
14-Aug-13	A185	18-Sep-13	A305	25-Oct-13	A270
15-Aug-13	A188	19-Sep-13	A284	28-Oct-13	A258
16-Aug-13	A195	20-Sep-13	A291	29-Oct-13	A264
19-Aug-13	A201	23-Sep-13	A300	30-Oct-13	A272
20-Aug-13	A206	24-Sep-13	A310	31-Oct-13	A280
21-Aug-13	A228	25-Sep-13	A313	1-Nov-13	A292
22-Aug-13	A235	26-Sep-13	A314	4-Nov-13	A295
23-Aug-13	A241	27-Sep-13	A310	6-Nov-13	A298
26-Aug-13	A240	30-Sep-13	A318	7-Nov-13	A295
27-Aug-13	A244	1-Oct-13	A316	8-Nov-13	A297
28-Aug-13	A251	2-Oct-13	A313	11-Nov-13	A305
29-Aug-13	A250	3-Oct-13	A310	12-Nov-13	A314
30-Aug-13	A248	4-Oct-13	A312	13-Nov-13	A321
2-Sep-13	A248	7-Oct-13	A310	14-Nov-13	A311
3-Sep-13	A254	8-Oct-13	A310	15-Nov-13	A312
4-Sep-13	A265	9-Oct-13	A310	18-Nov-13	A319
5-Sep-13	A269	10-Oct-13	A311	19-Nov-13	A317
6-Sep-13	A276	11-Oct-13	A304	20-Nov-13	A319
9-Sep-13	A275	16-Oct-13	A288	21-Nov-13	A328
10-Sep-13	A274	17-Oct-13	A291	22-Nov-13	A327
11-Sep-13	A300	18-Oct-13	A287	25-Nov-13	A329
12-Sep-13	A306	21-Oct-13	A292	26-Nov-13	A333

Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data
27-Nov-13	A338	6-Jan-14	A380	12-Feb-14	A368
28-Nov-13	A350	7-Jan-14	A383	13-Feb-14	A364
29-Nov-13	A354	8-Jan-14	A380	14-Feb-14	A345
2-Dec-13	A351	9-Jan-14	A383	17-Feb-14	A328
3-Dec-13	A339	10-Jan-14	A376	18-Feb-14	A339
4-Dec-13	A353	13-Jan-14	A361	19-Feb-14	A341
5-Dec-13	A358	15-Jan-14	A364	20-Feb-14	A334
6-Dec-13	A353	16-Jan-14	A368	21-Feb-14	A336
9-Dec-13	A352	17-Jan-14	A369	24-Feb-14	A329
10-Dec-13	A355	20-Jan-14	A368	25-Feb-14	A318
11-Dec-13	A357	21-Jan-14	A369	26-Feb-14	A323
12-Dec-13	A359	22-Jan-14	A372	27-Feb-14	A324
13-Dec-13	A365	23-Jan-14	A374	28-Feb-14	A320
16-Dec-13	A367	24-Jan-14	A374	3-Mar-14	A316
17-Dec-13	A367	27-Jan-14	A376	4-Mar-14	A321
18-Dec-13	A372	28-Jan-14	A383	5-Mar-14	A314
19-Dec-13	A376	29-Jan-14	A372	6-Mar-14	A312
20-Dec-13	A381	30-Jan-14	A379	7-Mar-14	A296
23-Dec-13	A381	3-Feb-14	A382	10-Mar-14	A301
24-Dec-13	A378	4-Feb-14	A381	11-Mar-14	A295
27-Dec-13	A383	5-Feb-14	A374	12-Mar-14	A299
30-Dec-13	A384	6-Feb-14	A373	13-Mar-14	A295
31-Dec-13	A376	7-Feb-14	A374	14-Mar-14	A298
2-Jan-14	A381	10-Feb-14	A373	17-Mar-14	A283
3-Jan-14	A379	11-Feb-14	A374	18-Mar-14	A284

Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data
19-Mar-14	A288	28-Apr-14	A313	6-Jun-14	A339
20-Mar-14	A297	29-Apr-14	A315	9-Jun-14	A335
21-Mar-14	A299	30-Apr-14	A310	10-Jun-14	A337
24-Mar-14	A295	2-May-14	A310	11-Jun-14	A337
25-Mar-14	A292	5-May-14	A307	12-Jun-14	A338
26-Mar-14	A297	6-May-14	A307	13-Jun-14	A335
27-Mar-14	A300	7-May-14	A309	16-Jun-14	A338
28-Mar-14	A297	8-May-14	A319	17-Jun-14	A343
1-Apr-14	A283	9-May-14	A313	18-Jun-14	A354
2-Apr-14	A287	12-May-14	A310	19-Jun-14	A348
3-Apr-14	A287	13-May-14	A309	20-Jun-14	A353
4-Apr-14	A287	14-May-14	A305	23-Jun-14	A354
7-Apr-14	A284	16-May-14	A298	24-Jun-14	A357
8-Apr-14	A287	19-May-14	A291	25-Jun-14	A359
10-Apr-14	A290	20-May-14	A300	26-Jun-14	A366
11-Apr-14	A301	21-May-14	A307	27-Jun-14	A367
14-Apr-14	A301	22-May-14	A308	30-Jun-14	A353
15-Apr-14	A300	23-May-14	A312	1-Jul-14	A336
16-Apr-14	A300	26-May-14	A320	2-Jul-14	A342
17-Apr-14	A298	28-May-14	A318	3-Jul-14	A353
21-Apr-14	A299	30-May-14	A317	4-Jul-14	A345
22-Apr-14	A305	2-Jun-14	A330	7-Jul-14	A335
23-Apr-14	A315	3-Jun-14	A337	8-Jul-14	A326
24-Apr-14	A317	4-Jun-14	A337	10-Jul-14	A311
25-Apr-14	A316	5-Jun-14	A344	11-Jul-14	A319

Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data
14-Jul-14	A319	22-Aug-14	A322	26-Sep-14	A357
15-Jul-14	A327	25-Aug-14	A328	29-Sep-14	A369
16-Jul-14	A337	26-Aug-14	A328	30-Sep-14	A378
17-Jul-14	A323	27-Aug-14	A327	1-Oct-14	A375
18-Jul-14	A327	28-Aug-14	A325	2-Oct-14	A370
21-Jul-14	A314	29-Aug-14	A328	3-Oct-14	A371
22-Jul-14	A309	1-Sep-14	A327	6-Oct-14	A378
23-Jul-14	A306	2-Sep-14	A330	7-Oct-14	A376
24-Jul-14	A309	3-Sep-14	A335	8-Oct-14	A381
25-Jul-14	A315	4-Sep-14	A332	9-Oct-14	A376
1-Aug-14	A315	5-Sep-14	A333	10-Oct-14	A377
4-Aug-14	A331	8-Sep-14	A329	13-Oct-14	A377
5-Aug-14	A330	9-Sep-14	A332	14-Oct-14	A376
6-Aug-14	A332	10-Sep-14	A335	15-Oct-14	A380
7-Aug-14	A333	11-Sep-14	A340	16-Oct-14	A377
8-Aug-14	A339	12-Sep-14	A340	17-Oct-14	A379
11-Aug-14	A329	15-Sep-14	A344	20-Oct-14	A361
12-Aug-14	A324	16-Sep-14	A347	21-Oct-14	A356
13-Aug-14	A325	17-Sep-14	A347	22-Oct-14	A359
14-Aug-14	A323	18-Sep-14	A360	23-Oct-14	A360
15-Aug-14	A326	19-Sep-14	A355	24-Oct-14	A363
18-Aug-14	A324	22-Sep-14	A354	27-Oct-14	A361
19-Aug-14	A325	23-Sep-14	A355	28-Oct-14	A372
20-Aug-14	A327	24-Sep-14	A354	29-Oct-14	A373
21-Aug-14	A328	25-Sep-14	A351	30-Oct-14	A373

Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data	Tanggal	Fuzzifikasi Data
31-Oct-14	A365	20-Nov-14	A373	10-Dec-14	A390
3-Nov-14	A367	21-Nov-14	A373	11-Dec-14	A390
4-Nov-14	A370	24-Nov-14	A369	12-Dec-14	A400
5-Nov-14	A366	25-Nov-14	A373	15-Dec-14	A417
6-Nov-14	A375	26-Nov-14	A373	16-Dec-14	A447
7-Nov-14	A372	27-Nov-14	A375	17-Dec-14	A429
10-Nov-14	A370	28-Nov-14	A376	18-Dec-14	A413
11-Nov-14	A373	1-Dec-14	A383	19-Dec-14	A407
12-Nov-14	A377	2-Dec-14	A384	22-Dec-14	A400
13-Nov-14	A376	3-Dec-14	A386	23-Dec-14	A402
14-Nov-14	A377	4-Dec-14	A389	24-Dec-14	A403
17-Nov-14	A376	5-Dec-14	A386	29-Dec-14	A400
18-Nov-14	A371	8-Dec-14	A392	30-Dec-14	A400
19-Nov-14	A369	9-Dec-14	A391	31-Dec-14	A401

Tabel A. 3 Perbandingan Hasil Peramalan Pada Data Pengujian

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
27-Dec-12	9733	9755	9713.333333	9394
28-Dec-12	9718	9755	9720	9394
2-Jan-13	9733	9715	9724.5	9394
3-Jan-13	9718	9755	9730.5	9394
4-Jan-13	9723	9715	9732.166667	9394
7-Jan-13	9787	9725	9730.166667	9394
8-Jan-13	9789	9785	9735.333333	9394
9-Jan-13	9789	9785	9744.666667	9394
10-Jan-13	9764	9785	9756.5	9394
11-Jan-13	9708	9765	9761.666667	9394
14-Jan-13	9718	9715	9760	9394
15-Jan-13	9789	9715	9759.166667	9394
16-Jan-13	9738	9785	9759.5	9394
17-Jan-13	9738	9755	9751	9394
18-Jan-13	9733	9755	9742.5	9394
21-Jan-13	9728	9755	9737.333333	9394
22-Jan-13	9688	9725	9740.666667	9394
23-Jan-13	9683	9684	9735.666667	9394
25-Jan-13	9691	9684	9718	9394
28-Jan-13	9718	9695	9710.166667	9394
29-Jan-13	9728	9715	9706.833333	9394
30-Jan-13	9738	9725	9706	9394
31-Jan-13	9746	9755	9707.666667	9394
1-Feb-13	9749	9745	9717.333333	9394
4-Feb-13	9721	9745	9728.333333	9394
5-Feb-13	9745	9725	9733.333333	9394

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
6-Feb-13	9734	9745	9737.833333	9394
7-Feb-13	9774	9755	9738.833333	9394
8-Feb-13	9733	9775	9744.833333	9394
11-Feb-13	9706	9755	9742.666667	9394
12-Feb-13	9682	9715	9735.5	9394
13-Feb-13	9692	9684	9729	9394
14-Feb-13	9713	9695	9720.166667	9394
15-Feb-13	9732	9715	9716.666667	9394
18-Feb-13	9728	9755	9709.666667	9394
19-Feb-13	9762	9725	9708.833333	9394
20-Feb-13	9753	9765	9718.166667	9394
21-Feb-13	9752	9755	9730	9394
22-Feb-13	9762	9755	9740	9394
25-Feb-13	9762	9765	9748.166667	9394
26-Feb-13	9754	9765	9753.166667	9394
27-Feb-13	9732	9755	9757.5	9394
28-Feb-13	9715	9755	9752.5	9394
1-Mar-13	9726	9715	9746.166667	9394
4-Mar-13	9753	9725	9741.833333	9394
5-Mar-13	9754	9755	9740.333333	9394
6-Mar-13	9734	9755	9739	9394
7-Mar-13	9745	9755	9735.666667	9394
8-Mar-13	9736	9745	9737.833333	9394
11-Mar-13	9736	9755	9741.333333	9394
13-Mar-13	9746	9755	9743	9394
14-Mar-13	9752	9745	9741.833333	9394
15-Mar-13	9749	9755	9741.5	9394

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
18-Mar-13	9767	9745	9744	9394
19-Mar-13	9754	9765	9747.666667	9394
20-Mar-13	9772	9755	9750.666667	9394
21-Mar-13	9775	9775	9756.666667	9394
22-Mar-13	9792	9775	9761.5	9394
25-Mar-13	9777	9795	9768.166667	9394
26-Mar-13	9794	9775	9772.833333	9394
27-Mar-13	9774	9795	9777.333333	9394
28-Mar-13	9768	9775	9780.666667	9394
1-Apr-13	9784	9765	9780	9394
2-Apr-13	9786	9785	9781.5	9394
3-Apr-13	9792	9785	9780.5	9394
4-Apr-13	9798	9795	9783	9394
5-Apr-13	9802	9795	9783.666667	9394
8-Apr-13	9805	9805	9788.333333	9394
9-Apr-13	9792	9805	9794.5	9394
10-Apr-13	9740	9795	9795.833333	9394
11-Apr-13	9736	9745	9788.166667	9394
12-Apr-13	9759	9755	9778.833333	9394
15-Apr-13	9759	9755	9772.333333	9394
16-Apr-13	9772	9755	9765.166667	9394
17-Apr-13	9759	9775	9759.666667	9394
18-Apr-13	9772	9755	9754.166667	9394
19-Apr-13	9758	9775	9759.5	9394
22-Apr-13	9762	9755	9763.166667	9394
23-Apr-13	9777	9765	9763.666667	9394
24-Apr-13	9776	9775	9766.666667	9394

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
25-Apr-13	9765	9775	9767.333333	9394
26-Apr-13	9770	9765	9768.333333	9394
29-Apr-13	9770	9775	9768	9394
30-Apr-13	9771	9775	9770	9394
1-May-13	9779	9775	9771.5	9394
2-May-13	9777	9775	9771.833333	9394
3-May-13	9789	9775	9772	9394
6-May-13	9781	9785	9776	9394
7-May-13	9790	9785	9777.833333	9394
8-May-13	9783	9795	9781.166667	9394
10-May-13	9787	9785	9783.166667	9394
13-May-13	9789	9785	9784.5	9394
14-May-13	9784	9785	9786.5	9394
15-May-13	9797	9785	9785.666667	9394
16-May-13	9799	9795	9788.333333	9394
17-May-13	9812	9795	9789.833333	9394
20-May-13	9809	9815	9794.666667	9394
21-May-13	9814	9805	9798.333333	9394
22-May-13	9814	9815	9802.5	9394
23-May-13	9823	9815	9807.5	9394
24-May-13	9821	9825	9811.833333	9394
27-May-13	9841	9825	9815.5	9394
28-May-13	9859	9845	9820.333333	10065
29-May-13	9859	9855	9828.666667	10065
30-May-13	9860	9855	9836.166667	10065
31-May-13	9851	9865	9843.833333	10065
3-Jun-13	9860	9855	9848.5	10065

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
4-Jun-13	9854	9865	9855	10065
5-Jun-13	9856	9855	9857.166667	10065
7-Jun-13	9839	9855	9856.666667	10065
10-Jun-13	9855	9835	9853.333333	9394
11-Jun-13	9870	9855	9852.5	10065
12-Jun-13	9905	9875	9855.666667	10065
13-Jun-13	9936	9905	9863.166667	10065
14-Jun-13	9935	9935	9876.833333	10065
17-Jun-13	9930	9935	9890	10065
18-Jun-13	9968	9935	9905.166667	10065
19-Jun-13	9960	9965	9924	10065
20-Jun-13	9977	9965	9939	10065
21-Jun-13	10010	9975	9951	10065
24-Jun-13	9981	10015	9963.333333	10065
25-Jun-13	9998	9985	9971	10065
26-Jun-13	9989	9995	9982.333333	10065
27-Jun-13	9987	9985	9985.833333	10065
28-Jun-13	9979	9985	9990.333333	10065
1-Jul-13	9984	9975	9990.666667	10065
2-Jul-13	9990	9985	9986.333333	10065
3-Jul-13	9991	9995	9987.833333	10065
4-Jul-13	9995	9995	9986.666667	10065
5-Jul-13	9995	9995	9987.666667	10065
8-Jul-13	10010	9995	9989	10065
9-Jul-13	10010	10015	9994.166667	10065
10-Jul-13	10020	10015	9998.5	10065
11-Jul-13	10029	10025	10003.5	10065

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
12-Jul-13	10030	10025	10009.83333	10065
15-Jul-13	10074	10035	10015.66667	10065
16-Jul-13	10086	10075	10028.83333	10065
17-Jul-13	10090	10085	10041.5	10065
18-Jul-13	10109	10095	10054.83333	10065
19-Jul-13	10120	10105	10069.66667	10065
22-Jul-13	10118	10125	10084.83333	10065
23-Jul-13	10273	10115	10099.5	10065
24-Jul-13	10313	10275	10132.66667	10065
25-Jul-13	10314	10315	10170.5	10512
26-Jul-13	10316	10315	10207.83333	10512
29-Jul-13	10321	10315	10242.33333	10512
30-Jul-13	10328	10325	10275.83333	10512
31-Jul-13	10329	10325	10310.83333	10512
1-Aug-13	10339	10325	10320.16667	10512
2-Aug-13	10339	10335	10324.5	10512
6-Aug-13	10339	10335	10328.66667	10512
12-Aug-13	10338	10335	10332.5	10512
13-Aug-13	10343	10335	10335.33333	10512
14-Aug-13	10348	10345	10337.83333	10512
15-Aug-13	10370	10345	10341	10512
16-Aug-13	10444	10375	10346.16667	10512
19-Aug-13	10503	10445	10363.66667	10512
20-Aug-13	10557	10505	10391	10512
21-Aug-13	10777	10555	10427.5	10512
22-Aug-13	10849	10775	10499.83333	10959
23-Aug-13	10902	10845	10583.33333	10959

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
26-Aug-13	10895	10905	10672	10959
27-Aug-13	10937	10895	10747.16667	10959
28-Aug-13	11005	10935	10819.5	10959
29-Aug-13	10991	11005	10894.16667	10959
30-Aug-13	10979	10995	10929.83333	10959
2-Sep-13	10977	10975	10951.5	10959
3-Sep-13	11038	10975	10964	10959
4-Sep-13	11148	11035	10987.83333	10959
5-Sep-13	11181	11145	11023	10959
6-Sep-13	11256	11185	11052.33333	10959
9-Sep-13	11244	11255	11096.5	11406
10-Sep-13	11236	11245	11140.66667	11406
11-Sep-13	11495	11235	11183.83333	11406
12-Sep-13	11551	11495	11260	11406
13-Sep-13	11452	11555	11327.16667	11406
16-Sep-13	11480	11455	11372.33333	11406
17-Sep-13	11508	11485	11409.66667	11406
18-Sep-13	11549	11505	11453.66667	11406
19-Sep-13	11334	11545	11505.83333	11406
20-Sep-13	11409	11335	11479	11406
23-Sep-13	11492	11405	11455.33333	11406
24-Sep-13	11593	11495	11462	11406
25-Sep-13	11627	11595	11480.83333	11406
26-Sep-13	11631	11625	11500.66667	11406
27-Sep-13	11590	11635	11514.33333	11853
30-Sep-13	11671	11595	11557	11406
1-Oct-13	11651	11675	11600.66667	11853

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
2-Oct-13	11626	11655	11627.16667	11853
3-Oct-13	11593	11625	11632.66667	11406
4-Oct-13	11614	11595	11627	11406
7-Oct-13	11590	11615	11624.16667	11406
8-Oct-13	11596	11595	11624.16667	11406
9-Oct-13	11598	11595	11611.66667	11406
10-Oct-13	11600	11595	11602.83333	11406
11-Oct-13	11532	11605	11598.5	11406
16-Oct-13	11373	11535	11588.33333	11406
17-Oct-13	11408	11375	11548.16667	11406
18-Oct-13	11365	11405	11517.83333	11406
21-Oct-13	11410	11365	11479.33333	11406
22-Oct-13	11398	11415	11448	11406
23-Oct-13	11314	11395	11414.33333	11406
24-Oct-13	11324	11315	11378	11406
25-Oct-13	11198	11325	11369.83333	11406
28-Oct-13	11073	11195	11334.83333	11406
29-Oct-13	11131	11075	11286.16667	10959
30-Oct-13	11217	11135	11239.66667	10959
31-Oct-13	11290	11215	11209.5	11406
1-Nov-13	11411	11295	11205.5	11406
4-Nov-13	11446	11415	11220	11406
6-Nov-13	11471	11445	11261.33333	11406
7-Nov-13	11446	11475	11327.66667	11406
8-Nov-13	11461	11445	11380.16667	11406
11-Nov-13	11543	11465	11420.83333	11406
12-Nov-13	11636	11545	11463	11406

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
13-Nov-13	11702	11635	11500.5	11853
14-Nov-13	11604	11705	11543.16667	11853
15-Nov-13	11619	11605	11565.33333	11406
18-Nov-13	11685	11615	11594.16667	11406
19-Nov-13	11667	11685	11631.5	11853
20-Nov-13	11689	11665	11652.16667	11853
21-Nov-13	11776	11685	11661	11853
22-Nov-13	11765	11775	11673.33333	11853
25-Nov-13	11781	11765	11700.16667	11853
26-Nov-13	11824	11785	11727.16667	11853
27-Nov-13	11872	11825	11750.33333	11853
28-Nov-13	11990	11875	11784.5	11853
29-Nov-13	12037	11995	11834.66667	11853
2-Dec-13	12006	12035	11878.16667	11853
3-Dec-13	11889	12005	11918.33333	11853
4-Dec-13	12020	11885	11936.33333	11853
5-Dec-13	12078	12025	11969	11853
6-Dec-13	12020	12075	12003.33333	12300
9-Dec-13	12016	12025	12008.33333	11853
10-Dec-13	12045	12015	12004.83333	11853
11-Dec-13	12065	12045	12011.33333	11853
12-Dec-13	12085	12065	12040.66667	11853
13-Dec-13	12141	12085	12051.5	12300
16-Dec-13	12166	12145	12062	12300
17-Dec-13	12165	12165	12086.33333	12300
18-Dec-13	12212	12165	12111.16667	12300
19-Dec-13	12252	12215	12139	12300

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
20-Dec-13	12306	12255	12170.16667	12300
23-Dec-13	12307	12305	12207	12300
24-Dec-13	12276	12305	12234.66667	12300
27-Dec-13	12321	12275	12253	12300
30-Dec-13	12331	12325	12279	12300
31-Dec-13	12250	12335	12298.83333	12300
2-Jan-14	12303	12255	12298.5	12300
3-Jan-14	12287	12305	12298	12300
6-Jan-14	12291	12285	12294.66667	12300
7-Jan-14	12323	12295	12297.16667	12300
8-Jan-14	12290	12325	12297.5	12300
9-Jan-14	12324	12295	12290.66667	12300
10-Jan-14	12258	12325	12303	12300
13-Jan-14	12107	12255	12295.5	12300
15-Jan-14	12137	12105	12265.5	12300
16-Jan-14	12178	12135	12239.83333	12300
17-Jan-14	12188	12175	12215.66667	12300
20-Jan-14	12171	12185	12198.66667	12300
21-Jan-14	12183	12175	12173.16667	12300
22-Jan-14	12210	12185	12160.66667	12300
23-Jan-14	12234	12215	12177.83333	12300
24-Jan-14	12238	12235	12194	12300
27-Jan-14	12259	12235	12204	12300
28-Jan-14	12328	12255	12215.83333	12300
29-Jan-14	12215	12325	12242	12300
30-Jan-14	12287	12215	12247.33333	12300
3-Feb-14	12312	12285	12260.16667	12300

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
4-Feb-14	12309	12315	12273.16667	12300
5-Feb-14	12233	12305	12285	12300
6-Feb-14	12220	12235	12280.66667	12300
7-Feb-14	12237	12225	12262.66667	12300
10-Feb-14	12227	12235	12266.33333	12300
11-Feb-14	12235	12225	12256.33333	12300
12-Feb-14	12176	12235	12243.5	12300
13-Feb-14	12133	12175	12221.33333	12300
14-Feb-14	11945	12135	12204.66667	12300
17-Feb-14	11775	11945	12158.83333	11853
18-Feb-14	11885	11775	12081.83333	11853
19-Feb-14	11909	11885	12024.83333	11853
20-Feb-14	11831	11905	11970.5	11853
21-Feb-14	11851	11835	11913	11853
24-Feb-14	11787	11855	11866	11853
25-Feb-14	11678	11785	11839.66667	11853
26-Feb-14	11727	11675	11823.5	11853
27-Feb-14	11733	11725	11797.16667	11853
28-Feb-14	11692	11735	11767.83333	11853
3-Mar-14	11654	11695	11744.66667	11853
4-Mar-14	11705	11655	11711.83333	11853
5-Mar-14	11638	11705	11698.16667	11853
6-Mar-14	11612	11635	11691.5	11853
7-Mar-14	11452	11615	11672.33333	11406
10-Mar-14	11506	11455	11625.5	11406
11-Mar-14	11441	11505	11594.5	11406
12-Mar-14	11489	11445	11559	11406

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
13-Mar-14	11444	11485	11523	11406
14-Mar-14	11478	11445	11490.66667	11406
17-Mar-14	11328	11475	11468.33333	11406
18-Mar-14	11338	11325	11447.66667	11406
19-Mar-14	11370	11335	11419.66667	11406
20-Mar-14	11464	11375	11407.83333	11406
21-Mar-14	11488	11465	11403.66667	11406
24-Mar-14	11441	11485	11411	11406
25-Mar-14	11414	11445	11404.83333	11406
26-Mar-14	11465	11415	11419.16667	11406
27-Mar-14	11495	11465	11440.33333	11406
28-Mar-14	11461	11495	11461.16667	11406
1-Apr-14	11327	11465	11460.66667	11406
2-Apr-14	11360	11325	11433.83333	11406
3-Apr-14	11367	11365	11420.33333	11406
4-Apr-14	11367	11365	11412.5	11406
7-Apr-14	11338	11365	11396.16667	11406
8-Apr-14	11366	11335	11370	11406
10-Apr-14	11399	11365	11354.16667	11406
11-Apr-14	11507	11395	11366.16667	11406
14-Apr-14	11501	11505	11390.66667	11406
15-Apr-14	11491	11505	11413	11406
16-Apr-14	11495	11495	11433.66667	11406
17-Apr-14	11475	11495	11459.83333	11406
21-Apr-14	11487	11475	11478	11406
22-Apr-14	11543	11485	11492.66667	11406
23-Apr-14	11648	11545	11498.66667	11406

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
24-Apr-14	11666	11645	11523.16667	11853
25-Apr-14	11659	11665	11552.33333	11853
28-Apr-14	11626	11655	11579.66667	11853
29-Apr-14	11647	11625	11604.83333	11406
30-Apr-14	11590	11645	11631.5	11853
2-May-14	11595	11595	11639.33333	11406
5-May-14	11569	11595	11630.5	11406
6-May-14	11569	11565	11614.33333	11406
7-May-14	11585	11565	11599.33333	11406
8-May-14	11682	11585	11592.5	11406
9-May-14	11621	11685	11598.33333	11853
12-May-14	11594	11625	11603.5	11406
13-May-14	11583	11595	11603.33333	11406
14-May-14	11544	11585	11605.66667	11406
16-May-14	11472	11545	11601.5	11406
19-May-14	11408	11475	11582.66667	11406
20-May-14	11498	11405	11537	11406
21-May-14	11565	11495	11516.5	11406
22-May-14	11573	11565	11511.66667	11406
23-May-14	11618	11575	11510	11406
26-May-14	11691	11615	11522.33333	11406
28-May-14	11671	11695	11558.83333	11853
30-May-14	11669	11675	11602.66667	11853
2-Jun-14	11799	11665	11631.16667	11853
3-Jun-14	11865	11795	11670.16667	11853
4-Jun-14	11869	11865	11718.83333	11853
5-Jun-14	11933	11865	11760.66667	11853

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
6-Jun-14	11882	11935	11801	11853
9-Jun-14	11849	11885	11836.16667	11853
10-Jun-14	11865	11845	11866.16667	11853
11-Jun-14	11862	11865	11877.16667	11853
12-Jun-14	11872	11865	11876.66667	11853
13-Jun-14	11840	11875	11877.16667	11853
16-Jun-14	11873	11845	11861.66667	11853
17-Jun-14	11922	11875	11860.16667	11853
18-Jun-14	12038	11925	11872.33333	11853
19-Jun-14	11976	12035	11901.16667	11853
20-Jun-14	12027	11975	11920.16667	11853
23-Jun-14	12031	12025	11946	11853
24-Jun-14	12060	12035	11977.83333	11853
25-Jun-14	12087	12065	12009	11853
26-Jun-14	12151	12085	12036.5	12300
27-Jun-14	12164	12155	12055.33333	12300
30-Jun-14	12029	12165	12086.66667	12300
1-Jul-14	11857	12025	12087	11853
2-Jul-14	11913	11855	12058	11853
3-Jul-14	12023	11915	12033.5	11853
4-Jul-14	11946	12025	12022.83333	11853
7-Jul-14	11846	11945	11988.66667	11853
8-Jul-14	11753	11845	11935.66667	11853
10-Jul-14	11607	11755	11889.66667	11853
11-Jul-14	11685	11605	11848	11406
14-Jul-14	11685	11685	11810	11853
15-Jul-14	11768	11685	11753.66667	11853

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
16-Jul-14	11864	11765	11724	11853
17-Jul-14	11726	11865	11727	11853
18-Jul-14	11765	11725	11722.5	11853
21-Jul-14	11635	11765	11748.83333	11853
22-Jul-14	11589	11635	11740.5	11853
23-Jul-14	11555	11585	11724.5	11406
24-Jul-14	11589	11555	11689	11406
25-Jul-14	11649	11585	11643.16667	11406
1-Aug-14	11649	11645	11630.33333	11853
4-Aug-14	11806	11645	11611	11853
5-Aug-14	11792	11805	11639.5	11853
6-Aug-14	11815	11795	11673.33333	11853
7-Aug-14	11825	11815	11716.66667	11853
8-Aug-14	11881	11825	11756	11853
11-Aug-14	11787	11885	11794.66667	11853
12-Aug-14	11735	11785	11817.66667	11853
13-Aug-14	11741	11735	11805.83333	11853
14-Aug-14	11725	11745	11797.33333	11853
15-Aug-14	11751	11725	11782.33333	11853
18-Aug-14	11739	11755	11770	11853
19-Aug-14	11740	11735	11746.33333	11853
20-Aug-14	11766	11745	11738.5	11853
21-Aug-14	11776	11765	11743.66667	11853
22-Aug-14	11712	11775	11749.5	11853
25-Aug-14	11773	11715	11747.33333	11853
26-Aug-14	11774	11775	11751	11853
27-Aug-14	11767	11775	11756.83333	11853

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
28-Aug-14	11740	11765	11761.33333	11853
29-Aug-14	11776	11745	11757	11853
1-Sep-14	11769	11775	11757	11853
2-Sep-14	11793	11765	11766.5	11853
3-Sep-14	11840	11795	11769.83333	11853
4-Sep-14	11819	11845	11780.83333	11853
5-Sep-14	11829	11815	11789.5	11853
8-Sep-14	11781	11825	11804.33333	11853
9-Sep-14	11813	11785	11805.16667	11853
10-Sep-14	11841	11815	11812.5	11853
11-Sep-14	11890	11845	11820.5	11853
12-Sep-14	11890	11895	11828.83333	11853
15-Sep-14	11934	11895	11840.66667	11853
16-Sep-14	11963	11935	11858.16667	11853
17-Sep-14	11968	11965	11888.5	11853
18-Sep-14	12090	11965	11914.33333	11853
19-Sep-14	12045	12095	11955.83333	12300
22-Sep-14	12032	12045	11981.66667	11853
23-Sep-14	12047	12035	12005.33333	11853
24-Sep-14	12036	12045	12024.16667	11853
25-Sep-14	12007	12035	12036.33333	11853
26-Sep-14	12067	12005	12042.83333	11853
29-Sep-14	12181	12065	12039	11853
30-Sep-14	12273	12185	12061.66667	12300
1-Oct-14	12249	12275	12101.83333	12300
2-Oct-14	12197	12245	12135.5	12300
3-Oct-14	12205	12195	12162.33333	12300

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
6-Oct-14	12273	12205	12195.33333	12300
7-Oct-14	12251	12275	12229.66667	12300
8-Oct-14	12302	12255	12241.33333	12300
9-Oct-14	12251	12305	12246.16667	12300
10-Oct-14	12268	12255	12246.5	12300
13-Oct-14	12263	12265	12258.33333	12300
14-Oct-14	12256	12265	12268	12300
15-Oct-14	12290	12255	12265.16667	12300
16-Oct-14	12268	12295	12271.66667	12300
17-Oct-14	12283	12265	12266	12300
20-Oct-14	12101	12285	12271.33333	12300
21-Oct-14	12053	12105	12243.5	12300
22-Oct-14	12086	12055	12208.5	11853
23-Oct-14	12094	12085	12180.16667	12300
24-Oct-14	12125	12095	12147.5	12300
27-Oct-14	12102	12125	12123.66667	12300
28-Oct-14	12219	12105	12093.5	12300
29-Oct-14	12224	12215	12113.16667	12300
30-Oct-14	12226	12225	12141.66667	12300
31-Oct-14	12142	12225	12165	12300
3-Nov-14	12166	12145	12173	12300
4-Nov-14	12191	12165	12179.83333	12300
5-Nov-14	12152	12195	12194.66667	12300
6-Nov-14	12240	12155	12183.5	12300
7-Nov-14	12210	12245	12186.16667	12300
10-Nov-14	12199	12215	12183.5	12300
11-Nov-14	12224	12195	12193	12300

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
12-Nov-14	12266	12225	12202.66667	12300
13-Nov-14	12252	12265	12215.16667	12300
14-Nov-14	12267	12255	12231.83333	12300
17-Nov-14	12254	12265	12236.33333	12300
18-Nov-14	12207	12255	12243.66667	12300
19-Nov-14	12185	12205	12245	12300
20-Nov-14	12222	12185	12238.5	12300
21-Nov-14	12222	12225	12231.16667	12300
24-Nov-14	12183	12225	12226.16667	12300
25-Nov-14	12227	12185	12212.16667	12300
26-Nov-14	12221	12225	12207.66667	12300
27-Nov-14	12240	12225	12210	12300
28-Nov-14	12257	12245	12219.16667	12300
1-Dec-14	12325	12255	12225	12300
2-Dec-14	12337	12325	12242.16667	12300
3-Dec-14	12356	12335	12267.83333	12300
4-Dec-14	12380	12355	12289.33333	12300
5-Dec-14	12357	12385	12315.83333	12300
8-Dec-14	12414	12355	12335.33333	12300
9-Dec-14	12409	12415	12361.5	12300
10-Dec-14	12398	12405	12375.5	12300
11-Dec-14	12398	12395	12385.66667	12300
12-Dec-14	12494	12395	12392.66667	12300
15-Dec-14	12662	12495	12411.66667	12300
16-Dec-14	12965	12665	12462.5	12747
17-Dec-14	12784	12965	12554.33333	12747
18-Dec-14	12628	12785	12616.83333	12747

Tanggal	Data Aktual	Average based FTS MC	Moving Average	FTS
19-Dec-14	12563	12625	12655.16667	12747
22-Dec-14	12497	12565	12682.66667	12747
23-Dec-14	12518	12495	12683.16667	12300
24-Dec-14	12529	12515	12659.16667	12300
29-Dec-14	12496	12525	12586.5	12747
30-Dec-14	12498	12495	12538.5	12300
31-Dec-14	12502	12495	12516.83333	12300

Tabel A. 4 Hasil Validasi Model dengan Metode *average-based Fuzzy Time Series Markov-Chain*

Tanggal	Data Aktual	Fuzzifikasi Data	Hasil Peramalan	Persentase Eror (%)
2-Jan-15	12536	A404	12505	0.002473
5-Jan-15	12652	A416	12535	0.009248
6-Jan-15	12721	A423	12655	0.005188
7-Jan-15	12796	A430	12725	0.005549
8-Jan-15	12795	A430	12795	0
9-Jan-15	12703	A421	12795	0.007242
12-Jan-15	12631	A414	12705	0.005859
13-Jan-15	12671	A418	12635	0.002841
14-Jan-15	12643	A415	12675	0.002531
15-Jan-15	12680	A419	12645	0.00276
16-Jan-15	12656	A416	12685	0.002291
19-Jan-15	12675	A418	12655	0.001578
20-Jan-15	12722	A423	12675	0.003694
21-Jan-15	12620	A413	12725	0.00832
22-Jan-15	12513	A402	12625	0.008951

23-Jan-15	12506	A401	12515	0.00072
26-Jan-15	12580	A409	12505	0.005962
27-Jan-15	12555	A406	12585	0.002389
28-Jan-15	12560	A407	12555	0.000398
29-Jan-15	12578	A408	12565	0.001034
30-Jan-15	12688	A419	12575	0.008906
2-Feb-15	12764	A427	12685	0.006189
3-Feb-15	12706	A421	12765	0.004643
4-Feb-15	12672	A418	12705	0.002604
5-Feb-15	12716	A422	12675	0.003224
6-Feb-15	12676	A418	12715	0.003077
9-Feb-15	12742	A425	12675	0.005258
10-Feb-15	12707	A421	12745	0.00299
11-Feb-15	12764	A427	12705	0.004622
12-Feb-15	12858	A436	12765	0.007233
13-Feb-15	12833	A434	12855	0.001714
16-Feb-15	12806	A431	12835	0.002265
17-Feb-15	12821	A433	12805	0.001248
18-Feb-15	12868	A437	12825	0.003342
20-Feb-15	12913	A442	12865	0.003717
23-Feb-15	12877	A438	12915	0.002951
24-Feb-15	12930	A444	12875	0.004254
25-Feb-15	12951	A446	12935	0.001235
26-Feb-15	12926	A443	12955	0.002244
27-Feb-15	12927	A443	12925	0.000155

Tabel A. 5 Hasil Peramalan Data Baru (Maret 2015) dengan Metode *average-based Fuzzy Time Series Markov-Chain*

Tanggal	Data Aktual	Fuzzifikasi Data	Hasil Peramalan	Persentase Eror (%)
2-Mar-15	13058	A456	12925	0.010185
3-Mar-15	13027	A453	13055	0.002149
4-Mar-15	13028	A453	13025	0.00023
5-Mar-15	13087	A459	13025	0.004738
6-Mar-15	13048	A455	13085	0.002836
9-Mar-15	13112	A462	13045	0.00511
10-Mar-15	13124	A463	13115	0.000686
11-Mar-15	13230	A474	13125	0.007937
12-Mar-15	13242	A475	13235	0.000529
13-Mar-15	13257	A476	13245	0.000905
16-Mar-15	13303	A481	13255	0.003608
17-Mar-15	13275	A478	13305	0.00226
18-Mar-15	13230	A474	13275	0.003401
19-Mar-15	13073	A458	13235	0.012392
20-Mar-15	13140	A465	13075	0.004947
23-Mar-15	13141	A465	13145	0.000304
24-Mar-15	13037	A454	13145	0.008284
25-Mar-15	12997	A450	13035	0.002924
26-Mar-15	13068	A457	12995	0.005586
27-Mar-15	13129	A463	13065	0.004875
30-Mar-15	13151	A466	13125	0.001977
31-Mar-15	13149	A465	13155	0.000456

BIODATA PENULIS



Penulis bernama lengkap Nur Wahyuni, biasa disapa dengan Yuni. Penulis dilahirkan di Sidoarjo, 01 Maret 1993 dan merupakan anak terakhir dari empat bersaudara. Penulis telah menempuh pendidikan formal di MI Darul Ulum tambakrejo Sidoarjo, MTs. Tanada Wadungasri dalam Surabaya, dan SMA Negeri 1 Waru Sidoarjo.

Pada tahun 2011, penulis diterima di Jurusan Sistem Informasi – Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya dan tercatat sebagai mahasiswi dengan NRP 5211100095. Selama masa perkuliahan, penulis aktif di bidang akademik dan organisasi. Di bidang akademik, penulis pernah menjadi juara 2 PKM GT tingkat Jurusan dan mengikuti Lomba IBF (*IPB Business Festival*) di IPB serta pendanaan PKMK dan PMW. Di bidang non-akademik, penulis mengikuti organisasi mahasiswa, Staff KWU HMSI 2012/2013, staff *Public Relation* UKM WE&T dan staff Perekonomian BEM ITS Mahakarya 2013, Asisten Dirjen *Fund Rising* Perekonomian BEM ITS Muda Bersahabat 2014, serta beberapa kepanitian acara tingkat jurusan, nasional, maupun internasional. Di tahun ke-empatnya kini, penulis masih aktif di kegiatan organisasi yaitu sebagai Sekretaris Kementerian Perekonomian BEM ITS Kolaborasi 2015.

Di akhir tahun perkuliahan, penulis mengambil konsentrasi pada bidang minat Sistem Pembantu Keputusan dengan topik tugas akhir di bidang *forecasting*. Untuk keperluan penelitian, dapat menghubungi penulis melalui email: yunisi2011@gmail.com.

BIODATA PENULIS



Penulis bernama lengkap Nur Wahyuni, biasa disapa dengan Yuni. Penulis dilahirkan di Sidoarjo, 01 Maret 1993 dan merupakan anak terakhir dari empat bersaudara. Penulis telah menempuh pendidikan formal di MI Darul Ulum tambakrejo Sidoarjo, MTs. Tanada Wadungasri dalam Surabaya, dan SMA Negeri 1 Waru Sidoarjo.

Pada tahun 2011, penulis diterima di Jurusan Sistem Informasi – Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya dan tercatat sebagai mahasiswi dengan NRP 5211100095. Selama masa perkuliahan, penulis aktif di bidang akademik dan organisasi. Di bidang akademik, penulis pernah menjadi juara 2 PKM GT tingkat Jurusan dan finalis Lomba IBF (*IPB Business Festival*) di IPB serta pendanaan PKMK dan PMW. Di bidang non-akademik, penulis mengikuti organisasi mahasiswa, Staff KWU HMSI 2012/2013, staff *Public Relation* UKM WE&T dan staff Perekonomian BEM ITS Mahakarya 2013, Asisten Dirjen *Fund Rising* Perekonomian BEM ITS Muda Bersahabat 2014, serta beberapa kepanitian acara tingkat jurusan, nasional, maupun internasional. Di tahun ke-empatnya kini, penulis masih aktif di kegiatan organisasi yaitu sebagai Sekretaris Kementrian Perekonomian BEM ITS Kolaborasi 2015.

Di akhir tahun perkuliahan, penulis mengambil konsentrasi pada bidang minat Sistem Pembantu Keputusan dengan topik tugas akhir di bidang *forecasting*. Untuk keperluan penelitian, dapat menghubungi penulis melalui email: yunisi2011@gmail.com.