

**ANALISIS PERAMALAN NILAI TUKAR RUPIAH TERHADAP MATA
UANG DOLLAR DAN YUAN DENGAN MENGGUNAKAN METODE
*FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN***

SKRIPSI



**UIN SUNAN AMPEL
S U R A B A Y A**

Disusun Oleh
SAFIRA YASMIN AMALUTFIA
H72216068

**PROGRAM STUDI MATEMATIKA
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SUNAN AMPEL
SURABAYA**

2020

**ANALISIS PERAMALAN NILAI TUKAR RUPIAH TERHADAP MATA
UANG DOLLAR DAN YUAN DENGAN MENGGUNAKAN METODE
*FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN***

SKRIPSI

Diajukan guna memenuhi salah satu persyaratan untuk memperoleh gelar Sarjana Matematika (S.Mat) pada Program Studi Matematika



**UIN SUNAN AMPEL
S U R A B A Y A**

Disusun oleh
SAFIRA YASMIN AMALUTFIA
H72216068

**PROGRAM STUDI MATEMATIKA
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SUNAN AMPEL
SURABAYA**

2020

PERNYATAAN KEASLIAN

Saya yang bertanda tangan di bawah ini,

Nama : SAFIRA YASMIN AMALUTFIA

NIM : H72216068

Program Studi : Matematika

Angkatan : 2016

Menyatakan bahwa saya tidak melakukan plagiat dalam penulisan skripsi saya yang berjudul " ANALISIS PERAMALAN NILAI TUKAR RUPIAH TERHADAP MATA UANG DOLLAR DAN YUAN DENGAN MENGGUNAKAN METODE *FUZZY TIME SERIES MARKOV CHAIN* ". Apabila suatu saat nanti terbukti saya melakukan tindakan plagiat, maka saya bersedia menerima sanksi yang telah ditetapkan.

Demikian pernyataan keaslian ini saya buat dengan sebenar-benarnya.

Surabaya, 09 Maret 2020

Yang menyatakan,



SAFIRA YASMIN AMALUTFIA
NIM. H72216068

LEMBAR PERSETUJUAN PEMBIMBING

Skripsi oleh

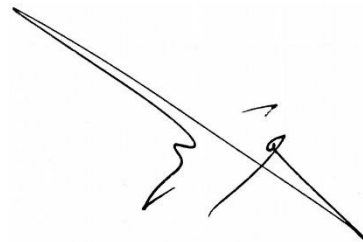
Nama : SAFIRA YASMIN AMALUTFIA

NIM : H72216057

Judul Skripsi : ANALISIS PERAMALAN NILAI TUKAR RUPIAH
TERHADAP MATA UANG DOLLAR DAN YUAN
DENGAN MENGGUNAKAN METODE *FUZZY TIME
SERIES MARKOV CHAIN*

telah diperiksa dan disetujui untuk diujikan.

Surabaya, 09 Maret 2020



Dr. Moh. Hafiyusholeh, M.Si, M.Pmat
NIP. 198002042014031001

PENGESAHAN TIM PENGUJI SKRIPSI

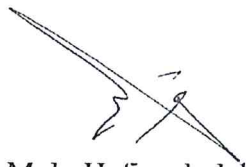
Skripsi oleh

Nama : SAFIRA YASMIN AMALUTFIA
NIM : H72216068
Judul Skripsi : ANALISIS PERAMALAN NILAI TUKAR RUPIAH
TERHADAP MATA UANG DOLLAR DAN YUAN
DENGAN MENGGUNAKAN METODE *FUZZY TIME
SERIES MARKOV CHAIN*

Telah dipertahankan di depan Tim
Penguji pada tanggal 11 Maret 2020

Mengesahkan,
Tim Penguji

Penguji I



Dr. Moh. Hafiyusholeh, M.Si, M.Pmat
NIP. 198002042014031001

Penguji II



Yuniar Farida, MT
NIP. 197905272014032002

Penguji III



Putroue Keumala Intan, M.Si
NIP. 198805282018012001

Penguji IV



Nurissaidah Ulinnuha, M.Kom
NIP. 199011022014032004

Mengetahui,

Plt Dekan Fakultas Sains dan Teknologi
UIN Sunan Ampel Surabaya



Dr. Hj. Evi Fatmatur Kusydiyah, M.Ag
NIP. 197312272005012003



KEMENTERIAN AGAMA
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SUNAN AMPEL SURABAYA
PERPUSTAKAAN

Jl. Jend. A. Yani 117 Surabaya 60237 Telp. 031-8431972 Fax.031-8413300
E-Mail: perpus@uinsby.ac.id

LEMBAR PERNYATAAN PERSETUJUAN PUBLIKASI
KARYA ILMIAH UNTUK KEPENTINGAN AKADEMIS

Sebagai sivitas akademika UIN Sunan Ampel Surabaya, yang bertanda tangan di bawah ini, saya:

Nama : Safira Yasmin Amalutfia
NIM : H72216068
Fakultas/Jurusan : Sains dan Teknologi / Matematika
E-mail address : safira.amalutfiyasmin@gmail.com

Demi pengembangan ilmu pengetahuan, menyetujui untuk memberikan kepada Perpustakaan UIN Sunan Ampel Surabaya, Hak Bebas Royalti Non-Eksklusif atas karya ilmiah :

Sekripsi Tesis Desertasi Lain-lain (.....)
yang berjudul :

ANALISIS PERAMALAN NILAI TUKAR RUPIAH TERHADAP MATA UANG DOLLAR
DAN YUAN DENGAN MENGGUNAKAN METODE FUZZY TIME SERIES MARKOV
CHAIN

beserta perangkat yang diperlukan (bila ada). Dengan Hak Bebas Royalti Non-Eksklusif ini Perpustakaan UIN Sunan Ampel Surabaya berhak menyimpan, mengalih-media/format-kan, mengelolanya dalam bentuk pangkalan data (database), mendistribusikannya, dan menampilkan/mempublikasikannya di Internet atau media lain secara *fulltext* untuk kepentingan akademis tanpa perlu meminta ijin dari saya selama tetap mencantumkan nama saya sebagai penulis/pencipta dan atau penerbit yang bersangkutan.

Saya bersedia untuk menanggung secara pribadi, tanpa melibatkan pihak Perpustakaan UIN Sunan Ampel Surabaya, segala bentuk tuntutan hukum yang timbul atas pelanggaran Hak Cipta dalam karya ilmiah saya ini.

Demikian pernyataan ini yang saya buat dengan sebenarnya.

Surabaya, 13 Juli 2020

Penulis

(Safira Yasmin Amalutfia)

4.25 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (<i>testing</i>) kurs jual USD	67
4.26 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (<i>testing</i>) kurs beli USD	67
4.27 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (<i>testing</i>) kurs jual Yuan	68
4.28 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (<i>testing</i>) kurs beli Yuan	68
4.29 Sampel penyesuaian hasil peramalan data pengujian (<i>testing</i>)	69
4.30 Sampel data hasil peramalan akhir data pengujian kurs jual USD . .	70
4.31 Sampel data hasil peramalan akhir data pengujian kurs beli USD . .	71
4.32 Sampel data hasil peramalan akhir data pengujian kurs jual yuan . .	72
4.33 Sampel data hasil peramalan akhir data pengujian kurs beli yuan . .	73
4.34 Sampel nilai error data pengujian (<i>testing</i>) pada setiap data	74
4.35 Rata-rata MAPE masing-masing data	75
4.36 Hasil peramalan FTS-MC 24 minggu kedepan data kurs jual dan beli Dollar	76
4.37 Hasil peramalan FTS-MC 24 minggu kedepan data kurs jual dan beli yuan	77

Pada tahun 1997-1998 Indonesia pernah mengalami depresiasi nilai tukar setelah diterapkannya kebijakan sistem mengambang bebas pada tanggal 14 Agustus 1997. Hal tersebut memberikan dampak pada sektor moneter maupun pada sektor riil (Atmaja , 2002). Tahun 1998 nilai tukar rupiah terhadap mata uang asing melemah hingga 70% dan puncaknya terjadi pada bulan Juli 1998 yaitu nilai tukar rupiah terhadap dollar mencapai angka Rp 14700 per US \$. Selain itu inflasi di Indonesia juga mengalami peningkatan tajam yaitu sebesar 77.6%. Krisis ekonomi di Indonesia mengalami puncaknya ditandai dengan menurunnya pertumbuhan ekonomi yang mencapai angka -13.1%. Dampak yang dirasakan dari krisis ekonomi masih belum hilang dari masyarakat. Dimana dampak tersebut adalah dari segi sosial, politik, dan budaya (Fatimah , 2008).

Indonesia merupakan negara berkembang dimana nilai tukar rupiah cenderung fluktuatif. Hal ini dapat mempengaruhi perilaku masyarakat dalam memegang uang yang dapat mengakibatkan inflasi dan tingkat suku bunga yang tidak stabil (Mahaputra , 2017). Oleh karena itu, diperlukan suatu peramalan yang bertujuan untuk memprediksi nilai tukar rupiah pada periode selanjutnya dengan melihat data nilai tukar rupiah sebelumnya, apabila prediksi menunjukkan bahwa cenderung berfluktuasi melemah maka pemerintah dapat segera mengambil kebijakan agar dapat menghindari depresiasi maupun krisis ekonomi (Elvierayani, 2017).

Mata uang asing yang dimaksud dalam penelitian ini adalah mata uang dollar dan yuan. Dollar berperan sebagai mata uang utama dunia. Nilai tukar rupiah terhadap dollar memiliki dampak yang luas bagi kelangsungan perekonomian negara. Besar kecilnya nilai tukar rupiah terhadap mata uang dollar perlu dilakukan pemantauan secara berkala untuk memastikan perekonomian suatu

negara dalam keadaan yang stabil ataupun sebaliknya (Fatahillah , 2016). Apabila nilai tukar rupiah terhadap dollar terdepresiasi secara terus menerus maka dapat berdampak pada banyaknya hutang negara yang harus dibayar. Oleh karena itu, diperlukan perekonomian yang stabil untuk menghindari hal tersebut. Peramalan nilai tukar rupiah terhadap dollar juga akan berguna bagi para investor, dikarenakan kurs rupiah digunakan oleh para investor sebagai indikator yang mempengaruhi aktivitas dalam pasar global yang berdampak pada untung dan rugi investor dalam melakukan kegiatan investasi (Elvierayani, 2017).

Mata uang Yuan merupakan mata uang negara China. China merupakan salah satu negara Asia yang cukup berperan pada perdagangan internasional (Ichsan , 2016). Negara China juga berperan sebagai raksasa ekonomi dunia pada tahun 2019. Indonesia dan China sudah menjalin kerjasama dalam hal perdagangan dari tahun 1953. Kegiatan perdagangan antara Indonesia dan China dapat mengakibatkan fluktuasi neraca perdagangan yang berdampak juga pada angka nilai tukar rupiah terhadap mata uang Yuan. Oleh karenanya, diperlukan peramalan nilai tukar rupiah terhadap mata uang Yuan untuk memantau pergerakan perekonomian negara (Jamilah , 2016).

Peramalan atau *forecasting* merupakan suatu kegiatan yang bertujuan untuk memprediksi kejadian di masa depan berdasarkan data di masa lalu serta dilakukan dengan menggunakan metode ilmiah secara sistematis dan hasil yang diperoleh diharapkan mendekati dengan keadaan yang sebenarnya (Ningsih , 2016). Metode peramalan yang dapat dilakukan adalah metode kuantitatif. Metode peramalan kuantitatif merupakan proses perhitungan prediksi yang dilakukan secara matematis (Sayuti , 2014). Terdapat dua jenis pada metode peramalan kuantitatif, yaitu metode deret waktu (*time series*) maupun metode korelasi (Teguh , 2002).

Analisis *time series* dan peramalan sangat erat kaitannya dengan nilai keakuratan dalam proses pengambilan keputusan. Pada bidang statistika, peramalan menggunakan data *time series* dapat dilakukan dengan metode ARIMA. ARIMA dalam proses peramalan atau *forecasting* memiliki tingkat akurasi yang cukup baik untuk proses peramalan jangka pendek. Akan tetapi metode ARIMA memiliki hasil cenderung konstan untuk peramalan jangka panjang, hal tersebut dapat mengakibatkan proses peramalan dalam jangka panjang menghasilkan hasil yang kurang baik (Dian , 2013). Salah satu alternatif yang dapat digunakan untuk melakukan peramalan yang memiliki hasil yang lebih baik adalah dengan menggunakan metode *fuzzy time series* (FTS). Metode *fuzzy time series* merupakan suatu metode yang menggunakan konsep logika fuzzy yang diaplikasikan pada data *time series*, dimana dalam logika fuzzy dapat menjelaskan suatu data yang samar (Nugroho , 2016). Metode yang digunakan dalam penelitian ini merupakan gabungan antara metode *fuzzy time series* dengan konsep *markov chain*, dimana dalam metode tersebut dapat meminimalisir terjadinya penyimpangan error dan dapat menghasilkan peramalan yang lebih baik.

Menurut Safitri (2018) dalam penelitiannya mengenai peramalan harga penutupan saham menggunakan metode FTS-*markov chain* menghasilkan prediksi dengan tingkat akurasi yang baik yaitu sebesar 96.52 %. Metode FTS-*markov chain* juga menghasilkan tingkat error dengan menggunakan MAPE yang kecil yaitu sebesar 1.16% dalam penelitian mengenai prediksi jumlah produksi ayam potong (Ika , 2017). Menurut Hanum (2016) dalam penelitiannya mengenai peramalan nilai tukar rupiah menghasilkan *error* sebesar 673.090 pada FTS-*Markov chain* dan 1228.218 pada ARIMA. Hal tersebut menunjukkan bahwa tingkat akurasi hasil peramalan dengan menggunakan FTS-*markov chain* memiliki

peramalan dilakukan dengan melihat data-data sebelumnya dan dalam proses peramalan menggunakan perhitungan secara matematis.

Pada proses kuantitatif terdapat metode antara lain metode *time series*, dan metode *casual*. Metode *time series* merupakan metode peramalan kuantitatif dimana data yang digunakan didasarkan atas data runtun waktu. Data runtun waktu dapat berupa data permenit, harian, mingguan, bulanan, tahunan ataupun data musiman. Sedangkan pada metode *casual* merupakan metode peramalan kuantitatif yang didasarkan pada data analisa, atau dapat diartikan sebagai proses peramalan dilakukan dengan cara mengansumsikan faktor-faktor yang akan digunakan menunjukkan suatu hubungan sebab akibat antar variabel-variabel yang berkaitan (Safitri , 2018).

Proses peramalan jika dilihat dari jangka waktunya terbagi ke dalam dua kategori, yaitu peramalan jangka pendek dan peramalan jangka panjang. Peramalan jangka pendek pada umumnya hanya dapat memprediksi dalam satu sampai tiga periode saja. Akan tetapi pada peramalan jangka pendek yang sering digunakan yaitu prediksi satu periode untuk periode selanjutnya cenderung konstan. Sedangkan pada peramalan jangka panjang dapat memprediksi lebih dari tiga periode (Subagyo , 2003). Adapun pola data yang digunakan dalam proses peramalan yaitu pola horizontal, trend, siklis dan musiman. Pola horizontal data cenderung berfluktuasi di sekitar nilai rata-rata, sehingga data data bersifat stasioner terhadap nilai rata-ratanya. Pada pola trend, data berfluktuatif pada waktu tertentu. Pada pola siklis, data berfluktuasi cenderung tidak beraturan dalam jangka waktu yang panjang. Data yang memiliki pola siklis pada umumnya merupakan data yang berhubungan dengan ekonomi dan bisnis. Sedangkan pada data dengan pola musiman adalah suatu data yang berfluktuasi secara periodik seperti data

akan terjadinya hal tersebut. Peramalan perekonomian yang dimaksud adalah seperti prediksi hasil pertanian, prediksi nilai inflasi, prediksi nilai tukar dan yang lainnya.

Pada kasus nilai tukar rupiah terhadap dollar, kegiatan peramalan menjadi penting untuk dilakukan karena nilai tukar rupiah terhadap mata uang asing di Indonesia pernah mengalami fluktuasi yang cenderung melemah, yaitu pada tahun 1998. Pada tahun tersebut Indonesia sempat mengalami depresiasi setelah diterapkannya kebijakan sistem nilai tukar mengambang bebas pada tanggal 14 Agustus 1997. Hal tersebut memberi dampak pada sektor moneter maupun pada sektor riil. Jadi, kegiatan peramalan dalam kasus nilai tukar rupiah dapat dilakukan sebagai antisipasi kejadian tersebut. Apabila prediksi yang dihasilkan menunjukkan suatu penurunan maka pemerintah dapat segera mengambil kebijakan serta membatasi jumlah impor barang-barang konsumsi untuk mengatasi depresiasi dan dapat meminimalisir dampak yang akan ditimbulkan dari kejadian tersebut.

2.3. Time Series

Time series atau runtun waktu merupakan data yang dibentuk berdasarkan urutan waktu yang pasti berupa harian, mingguan, bulanan dan lain sebagainya. Data *time series* dapat digunakan sebagai patokan dari suatu pola gerakan data, dimana pola dari data dapat dilihat dari nilai-nilai yang diketahui. Oleh dari itu, data *time series* dapat dijadikan sebagai faktor pendukung pembuat keputusan dan peramalan keadaan pada masa depan. Adapun metode-metode *time series* yang dapat digunakan sebagai peramalan antara lain adalah metode *smoothing* yang di dalamnya terkandung metode rata-rata kumulatif, rata-rata bergerak, dan metode *eksponensial smoothing*, selain metode *smoothing* juga terdapat metode

akurat jika dibandingkan dengan metode *fuzzy time series* klasik.

Pada penelitian ini penulis dalam membentuk model peramalan menggunakan *fuzzy time series markov chain* diawali dengan cara mencari *literatur* yang terkait dengan penelitian yang akan dibahas seperti, buku, jurnal, dan *literatur* pendukung lainnya yang kemudian akan dipahami lebih lanjut. Langkah-langkah penelitian peramalan nilai tukar rupiah terhadap mata uang dollar dan yuan dengan menggunakan metode *fuzzy time series markov chain* adalah sebagai berikut.

1. Mengumpulkan data berupa nilai tukar rupiah terhadap mata uang dollar dan mata uang yuan. Data yang digunakan merupakan data yang diambil per minggu dimulai pada bulan Januari 2016 sampai bulan Desember 2019 yang diakses melalui <https://www.bi.go.id>. Setelah didapatkan data, langkah selanjutnya adalah dengan melakukan input data kedalam pengolah data.
2. Memproses data yang sudah diinputkan kedalam metode *fuzzy time series markov chain*. Adapun langkah-langkah yang dilakukan dalam proses peramalan menggunakan metode *fuzzy time series markov chain* meliputi:
 - a. Membentuk himpunan semesta (U) dengan menggunakan Persamaan (2.1).
 - b. Menentukan partisi himpunan semesta (U) dengan menggunakan rumus sturges seperti pada Persamaan (2.5). Setelah didapatkan jumlah partisi, langkah selanjutnya adalah menentukan panjang interval yang dilakukan dengan menggunakan Persamaan (2.6). setelah diperoleh panjang interval maka akan didapatkan elemen himpunan semesta U sebanyak n jumlah seperti pada Persamaan (2.7).

Tabel 4.8 Data fuzzifikasi

t	Kurs Jual (Dollar)		Kurs Beli (Dollar)		Kurs Jual (Yuan)		Kurs Beli (Yuan)	
	Numerik	Fuzzy	Numerik	Fuzzy	Numerik	Fuzzy	Numerik	Fuzzy
1.	13967	A_4	13829	A_4	2147.71	A_6	2126.49	A_6
2.	14005	A_4	13865	A_4	2134.06	A_6	2112.73	A_6
3.	14001	A_4	13861	A_4	2134.62	A_6	2113.28	A_6
4.	13913	A_4	13775	A_4	2122.28	A_6	2101.22	A_6
5.	13767	A_3	13631	A_3	2100.58	A_5	2079.83	A_5
6.	13757	A_3	13621	A_3	2106.29	A_5	2085.46	A_5
7.	13543	A_2	13409	A_2	2079.76	A_4	2059.18	A_4
8.	13527	A_2	13393	A_2	2075.81	A_4	2055.24	A_4
9.	13462	A_2	13328	A_2	2056.77	A_4	2036.3	A_4
10.	13094	A_1	12964	A_1	2010.97	A_3	1991	A_3
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
152.	14624	A_6	14478	A_6	2105.6	A_5	2084.58	A_5
153.	14323	A_5	14181	A_5	2062.91	A_4	2042.46	A_4
154.	14590	A_6	14444	A_6	2123.94	A_6	2102.69	A_6
155.	14690	A_6	14544	A_6	2131.83	A_6	2110.64	A_6
156.	14675	A_6	14529	A_6	2131.6	A_6	2110.39	A_6
157.	14553	A_6	14409	A_6	2120.44	A_6	2099.46	A_5

5. Menentukan *fuzzy logical relationship* (FLR)

Fuzzy logical relationship (FLR) dapat dicari dengan memanfaatkan hasil fuzzifikasi pada Tabel 4.6. Proses fuzzifikasi dapat diketahui hubungan antar setiap kejadian secara berurutan. Sebagai contoh fuzzifikasi data nilai tukar jual dollar pada $t = 1$ adalah A_4 dan pada $t = 2$ adalah A_4 , sehingga FLR dari data $t = 1$ dan $t = 2$ adalah $A_4 \rightarrow A_4$. Untuk FLR pada data nilai tukar beli dollar, nilai tukar jual yuan, nilai tukar beli yuan dapat dicari dengan cara yang sama dan untuk sampel hasil FLR akan disajikan pada Tabel 4.9.

Tabel 4.9 Fuzzy Logical Relationship

Urutan Data	Dollar		Yuan	
	Kurs Jual	Kurs Beli	Kurs Jual	Kurs Beli
1-2	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$
2-3	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$
3-4	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$
4-5	$A_4 \rightarrow A_3$	$A_4 \rightarrow A_3$	$A_6 \rightarrow A_5$	$A_6 \rightarrow A_5$
5-6	$A_3 \rightarrow A_3$	$A_3 \rightarrow A_3$	$A_5 \rightarrow A_5$	$A_5 \rightarrow A_5$
6-7	$A_3 \rightarrow A_2$	$A_3 \rightarrow A_2$	$A_5 \rightarrow A_4$	$A_5 \rightarrow A_4$
7-8	$A_2 \rightarrow A_2$	$A_2 \rightarrow A_2$	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_4 \rightarrow A_4$
8-9	$A_2 \rightarrow A_2$	$A_2 \rightarrow A_2$	$A_4 \rightarrow A_4$	$A_4 \rightarrow A_4$
9-10	$A_2 \rightarrow A_1$	$A_2 \rightarrow A_1$	$A_4 \rightarrow A_3$	$A_4 \rightarrow A_3$
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
152-153	$A_6 \rightarrow A_5$	$A_6 \rightarrow A_5$	$A_5 \rightarrow A_4$	$A_5 \rightarrow A_4$
153-154	$A_5 \rightarrow A_6$	$A_5 \rightarrow A_6$	$A_4 \rightarrow A_6$	$A_4 \rightarrow A_6$
154-155	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$
155-156	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$
156-157	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_6$	$A_6 \rightarrow A_5$

6. Menentukan fuzzy logical relationship grup (FLRG)

Fuzzy logical relationship grup dapat dicari dengan memanfaatkan hasil FLR pada Tabel 4.7, dimana FLRG merupakan pengelompokan dari hasil FLR. Setiap hubungan kejadian saat ini (*current state*) dan kejadian selanjutnya (*next state*) akan dikelompokkan dengan kejadian saat ini (*current state*) yang bersifat tetap. Sebagai contoh pada data nilai tukar jual mata uang dollar nilai FLR dengan kejadian $A_1 \rightarrow A_1$ terdapat 23 kali kemunculan, dan 5 kali kemunculan pada kejadian $A_1 \rightarrow A_2$, maka FLRG yang terbentuk adalah $A_1 \rightarrow 23A_1, 5A_2$. Fuzzy logical relationship grup untuk data nilai tukar jual mata uang dollar dapat dilihat pada Tabel 4.10. Data nilai tukar beli mata uang dollar dapat dilihat pada Tabel 4.11. Data nilai tukar jual mata uang Yuan dapat dilihat pada Tabel 4.12. Data nilai tukar jual mata uang dollar dapat dilihat pada Tabel 4.13.

Tabel 4.10 FLRG data Kurs jual mata uang dollar

<i>Current State</i>	<i>Next State</i>	FLRG
A_1	$23 A_1, 5A_2$	$A_1 \rightarrow 23A_1, 5A_2$
A_2	$5 A_1, 58A_2, 5A_3$	$A_2 \rightarrow 5A_1, 58A_2, 5A_3$
A_3	$5 A_2, 14A_3, 1A_4$	$A_3 \rightarrow 5A_2, 14A_3, 1A_4$
A_4	$1 A_3, 10A_4, 2A_5$	$A_4 \rightarrow 1A_3, 10A_4, 2A_5$
A_5	$1 A_4, 1A_5, 2A_6$	$A_5 \rightarrow 1A_4, 1A_5, 2A_6$
A_6	$1 A_5, 10A_6, 1A_7$	$A_6 \rightarrow 1A_5, 10A_6, 1A_7$
A_7	$5 A_6, 1A_7$	$A_7 \rightarrow 5A_6, 1A_7$
A_8	$1 A_7, 4A_8$	$A_8 \rightarrow 1A_7, 4A_8$

Tabel 4.11 FLRG data Kurs beli mata uang dollar

<i>Current State</i>	<i>Next State</i>	FLRG
A_1	$23 A_1, 5A_2$	$A_1 \rightarrow 23A_1, 5A_2$
A_2	$5 A_1, 58A_2, 5A_3$	$A_2 \rightarrow 5A_1, 58A_2, 5A_3$
A_3	$5 A_2, 14A_3, 1A_4$	$A_3 \rightarrow 5A_2, 14A_3, 1A_4$
A_4	$1 A_3, 10A_4, 2A_5$	$A_4 \rightarrow 1A_3, 10A_4, 2A_5$
A_5	$1 A_4, 2A_5, 2A_6$	$A_5 \rightarrow 1A_4, 2A_5, 2A_6$
A_6	$1 A_5, 9A_6, 1A_7$	$A_6 \rightarrow 1A_5, 9A_6, 1A_7$
A_7	$5 A_6, 4A_7, 1A_8$	$A_7 \rightarrow 5A_6, 4A_7, 1A_8$
A_8	$1 A_7, 4A_8$	$A_8 \rightarrow 1A_7, 4A_8$

Tabel 4.12 FLRG data Kurs jual mata uang yuan

<i>Current State</i>	<i>Next State</i>	FLRG
A_1	$38 A_1, 3A_2$	$A_1 \rightarrow 38A_1, 3A_2$
A_2	$3 A_1, 13A_2, 1A_3$	$A_2 \rightarrow 3A_1, 13A_2, 1A_3$
A_3	$1 A_2, 15A_3, 3A_4$	$A_3 \rightarrow 1A_2, 15A_3, 3A_4$
A_4	$3 A_3, 14A_4, 3A_5, 1A_6$	$A_4 \rightarrow 3A_3, 14A_4, 3A_5, 1A_6$
A_5	$4 A_4, 5A_5, 1A_6$	$A_5 \rightarrow 4A_4, 5A_5, 1A_6$
A_6	$2 A_5, 11A_6, 3A_7$	$A_6 \rightarrow 2A_5, 11A_6, 3A_7$
A_7	$3 A_6, 14A_7, 3A_8$	$A_7 \rightarrow 3A_6, 14A_7, 3A_8$
A_8	$3 A_7, 9A_8$	$A_8 \rightarrow 3A_7, 9A_8$

Tabel 4.13 FLRG data Kurs beli mata uang yuan

<i>Current State</i>	<i>Next State</i>	FLRG
A_1	$40 A_1, 2A_2$	$A_1 \rightarrow 40A_1, 2A_2$
A_2	$2 A_1, 13A_2, 1A_3$	$A_2 \rightarrow 2A_1, 13A_2, 1A_3$
A_3	$1 A_2, 13A_3, 4A_4$	$A_3 \rightarrow 1A_2, 13A_3, 4A_4$
A_4	$4 A_3, 15A_4, 3A_5, 1A_6$	$A_4 \rightarrow 4A_3, 15A_4, 3A_5, 1A_6$
A_5	$4 A_4, 4A_5, 1A_6$	$A_5 \rightarrow 4A_4, 4A_5, 1A_6$
A_6	$3 A_5, 10A_6, 3A_7$	$A_6 \rightarrow 3A_5, 10A_6, 3A_7$
A_7	$3 A_6, 14A_7, 3A_8$	$A_7 \rightarrow 3A_6, 14A_7, 3A_8$
A_8	$3 A_7, 9A_8$	$A_8 \rightarrow 3A_7, 9A_8$

7. Membuat Matriks Probabilitas Transisi

Matriks probabilitas transisi dibentuk dengan memanfaatkan hasil FLRG pada Tabel 4.10, Tabel 4.11, Tabel 4.12, dan Tabel 4.13. matriks probabilitas transisi yang akan dibentuk memiliki orde 8×8 , dimana setiap elemen pada matriks tersebut adalah probabilitas dari setiap kejadian. Untuk mencari probabilitas transisi setiap kejadian pada masing-masing data dapat menggunakan Persamaan (2.12).

a. Matriks probabilitas transisi data nilai tukar jual mata uang dollar

$$P = \begin{pmatrix} \frac{23}{28} & \frac{5}{28} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \frac{5}{68} & \frac{58}{68} & \frac{5}{68} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{5}{20} & \frac{14}{20} & \frac{1}{20} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{13} & \frac{10}{13} & \frac{2}{13} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{2}{4} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{12} & \frac{10}{12} & \frac{1}{12} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{5}{6} & \frac{1}{6} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{5} & \frac{4}{5} \end{pmatrix}$$

Tabel 4.18 Sampel penyesuaian hasil peramalan

t	Kurs Jual (Dollar)		Kurs Beli (Dollar)		Kurs Jual (Yuan)		Kurs Beli (Yuan)	
	FLR	D	FLR	D	FLR	D	FLR	D
2.	$A_4 \rightarrow A_4$	0	$A_4 \rightarrow A_4$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0
3.	$A_4 \rightarrow A_4$	0	$A_4 \rightarrow A_4$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0
4.	$A_4 \rightarrow A_4$	0	$A_4 \rightarrow A_4$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0
5.	$A_4 \rightarrow A_3$	-143.75	$A_4 \rightarrow A_3$	-142.5	$A_6 \rightarrow A_5$	-18.525	$A_6 \rightarrow A_5$	-18.23
6.	$A_3 \rightarrow A_3$	0	$A_3 \rightarrow A_3$	0	$A_5 \rightarrow A_5$	0	$A_5 \rightarrow A_5$	0
7.	$A_3 \rightarrow A_2$	-143.75	$A_3 \rightarrow A_2$	-142.5	$A_5 \rightarrow A_4$	0	$A_4 \rightarrow A_4$	0
9.	$A_2 \rightarrow A_2$	0	$A_2 \rightarrow A_2$	0	$A_4 \rightarrow A_4$	0	$A_4 \rightarrow A_4$	0
10.	$A_2 \rightarrow A_1$	-143.75	$A_2 \rightarrow A_1$	-142.5	$A_4 \rightarrow A_3$	-18.525	$A_4 \rightarrow A_3$	-18.23
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
152.	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_5 \rightarrow A_5$	0	$A_5 \rightarrow A_5$	0
153.	$A_6 \rightarrow A_5$	-143.75	$A_6 \rightarrow A_5$	-142.5	$A_5 \rightarrow A_4$	-18.525	$A_5 \rightarrow A_4$	-18.23
154.	$A_5 \rightarrow A_6$	143.75	$A_5 \rightarrow A_6$	142.5	$A_4 \rightarrow A_6$	37.05	$A_4 \rightarrow A_6$	36.46
155.	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0
156.	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0
157.	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_6$	0	$A_6 \rightarrow A_5$	-18.23

c. Hasil peramalan akhir

Peramalan akhir dari peramalan nilai tukar rupiah terhadap mata uang dollar dan mata uang yuan dilakukan dengan menggunakan Persamaan (2.18) yang memanfaatkan hasil peramalan awal pada Tabel 4.14 sampai dengan Tabel 4.17 dan penyesuaian hasil peramalan pada Tabel 4.18. sebagai contoh peramalan akhir pada $t = 2$ pada data nilai tukar jual mata uang dollar adalah sebagai berikut.

$$\begin{aligned}
 F'_2 &= F_2 + D \\
 &= 14005.1 + 0 \\
 &= 14005.1
 \end{aligned}$$

Dari perhitungan diatas dapat diketahui bahwa hasil peramalan akhir pada $t = 2$ data nilai tukar jual mata uang dollar adalah sebesar Rp.14005.1. Pada data yang lain dapat dilakukan dengan cara yang sama seperti diatas. Sampel hasil

Tabel 4.25 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (*testing*) kurs jual USD

t	Tanggal	Data aktual	Peramalan awal (F_t)
158.	7 - 1 - 2019	14176	-
159.	14 - 1 - 2019	14122	14165.9
160.	21 - 1 - 2019	14283	14124.3
161.	28 - 1 - 2019	14108	14385.4375
162.	4 - 2 - 2019	14046	14113.56
163.	11 - 2 - 2019	14065	14065.9
164.	18 - 2 - 2019	14177	14080.48
165.	25 - 2 - 2019	14077	14166.63
166.	4 - 3 - 2019	14220	14089.71
167.	11 - 3 - 2019	14396	14369.6875
⋮	⋮	⋮	⋮
204.	25 - 11 - 2019	14161.46	14142.31
205.	2 - 12 - 2019	14192.61	14154.68
206.	9 - 12 - 2019	14091.11	14362.84
207.	16 - 12 - 2019	14074.02	14100.6
208.	23 - 12 - 2019	14047.89	14087.42
209.	30 - 12 - 2019	14014.73	14067.32

Tabel 4.26 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (*testing*) kurs beli USD

t	Tanggal	Data aktual	Peramalan awal (F_t)
158.	7 - 1 - 2019	14034	-
159.	14 - 1 - 2019	13982	14024.42
160.	21 - 1 - 2019	14141	13984.42
161.	28 - 1 - 2019	13968	14222.9
162.	4 - 2 - 2019	13906	13973.65
163.	11 - 2 - 2019	13925	13925.96
164.	18 - 2 - 2019	14035	13940.58
165.	25 - 2 - 2019	13937	14025.19
166.	4 - 3 - 2019	14078	13949.8
167.	11 - 3 - 2019	14252	14197.7
⋮	⋮	⋮	⋮
204.	25 - 11 - 2019	14020.55	14001.83
205.	2 - 12 - 2019	14051.39	14014.08
206.	9 - 12 - 2019	13950.9	14187.056
207.	16 - 12 - 2019	13933.98	13960.5
208.	23 - 12 - 2019	13908.11	13947.48
209.	30 - 12 - 2019	13875.28	13927.58

Tabel 4.27 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (*testing*) kurs jual Yuan

t	Tanggal	Data aktual	Peramalan awal (F_t)
158.	7 - 1 - 2019	2068.98	-
159.	14 - 1 - 2019	2090.29	2105.35
160.	21 - 1 - 2019	2107.45	2084.8425
161.	28 - 1 - 2019	2090.94	2093.4225
162.	4 - 2 - 2019	2093.89	2085.1675
163.	11 - 2 - 2019	2083.86	2086.6425
164.	18 - 2 - 2019	2095.36	2081.6275
165.	25 - 2 - 2019	2096.94	2087.3775
166.	4 - 3 - 2019	2120.84	2088.1675
167.	11 - 3 - 2019	2142.2	2128.73
⋮	⋮	⋮	⋮
204.	25 - 11 - 2019	2013.29	2023.155
205.	2 - 12 - 2019	2019.09	2020.17
206.	9 - 12 - 2019	2004.08	2024.8
207.	16 - 12 - 2019	2012.73	1996.52
208.	23 - 12 - 2019	2003.52	2019.74
209.	30 - 12 - 2019	2005.46	1996.09

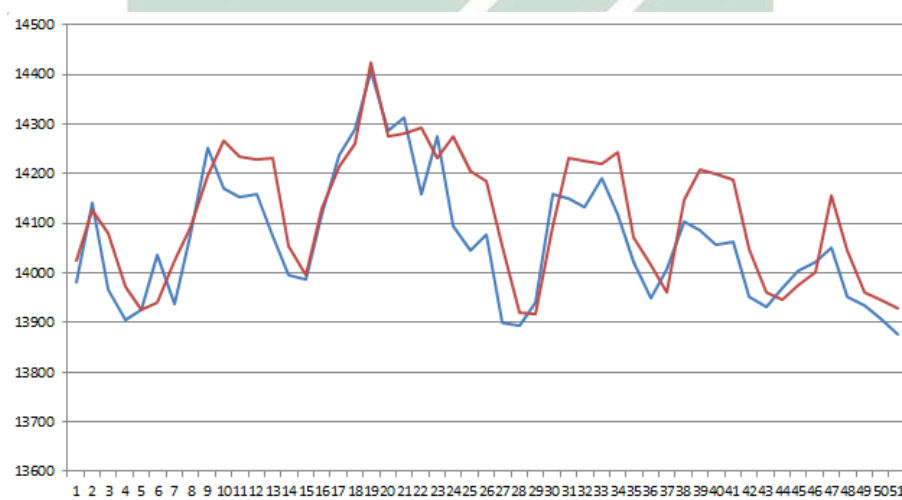
Tabel 4.28 Sampel data hasil peramalan awal data pengujian (*testing*) kurs beli Yuan

t	Tanggal	Data aktual	Peramalan awal (F_t)
158.	7 - 1 - 2019	2048.25	-
159.	14 - 1 - 2019	2069.57	2048.71
160.	21 - 1 - 2019	2086.49	2064.03
161.	28 - 1 - 2019	2070.19	2071.55
162.	4 - 2 - 2019	2073.02	2064.31
163.	11 - 2 - 2019	2063.12	2065.57
164.	18 - 2 - 2019	2074.37	2058.41
165.	25 - 2 - 2019	2076.09	2066.93
166.	4 - 3 - 2019	2099.66	2077.41
167.	11 - 3 - 2019	2120.77	2119.71
⋮	⋮	⋮	⋮
204.	25 - 11 - 2019	1992.4	2005.66
205.	2 - 12 - 2019	1998.89	2002.96
206.	9 - 12 - 2019	1983.3	2007.65
207.	16 - 12 - 2019	1991.85	1978.92
208.	23 - 12 - 2019	1983.5	2002.57
209.	30 - 12 - 2019	1985.36	1979.08

Tabel 4.31 Sampel data hasil peramalan akhir data pengujian kurs beli USD

t	Tanggal	Data aktual	(F_t)	Penyesuaian	F'_t
158.	7 - 1 - 2019	14034	-	-	-
159.	14 - 1 - 2019	13982	14024.42	0	14024.42
160.	21 - 1 - 2019	14141	13984.42	142.5	14126.92
161.	28 - 1 - 2019	13968	14222.9	-142.5	14080.4
162.	4 - 2 - 2019	13906	13973.65	0	13973.65
163.	11 - 2 - 2019	13925	13925.96	0	13925.96
164.	18 - 2 - 2019	14035	13940.58	0	13940.58
165.	25 - 2 - 2019	13937	14025.19	0	14025.19
166.	4 - 3 - 2019	14078	13949.8	142.5	14092.31
167.	11 - 3 - 2019	14252	14197.7	0	14197.7
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
204.	25 - 11 - 2019	14020.55	14001.83	0	14001.83
205.	2 - 12 - 2019	14051.39	14014.08	142.5	14156.58
206.	9 - 12 - 2019	13950.9	14187.056	-142.5	14044.556
207.	16 - 12 - 2019	13933.98	13960.5	0	13960.5
208.	23 - 12 - 2019	13908.11	13947.48	0	13947.48
209.	30 - 12 - 2019	13875.28	13927.58	0	13927.58

Berikut ini merupakan plot data aktual nilai tukar beli mata uang dollar dan hasil peramalan akhir dari nilai tukar beli mata uang dollar data testing akan disajikan pada Gambar 4.10.

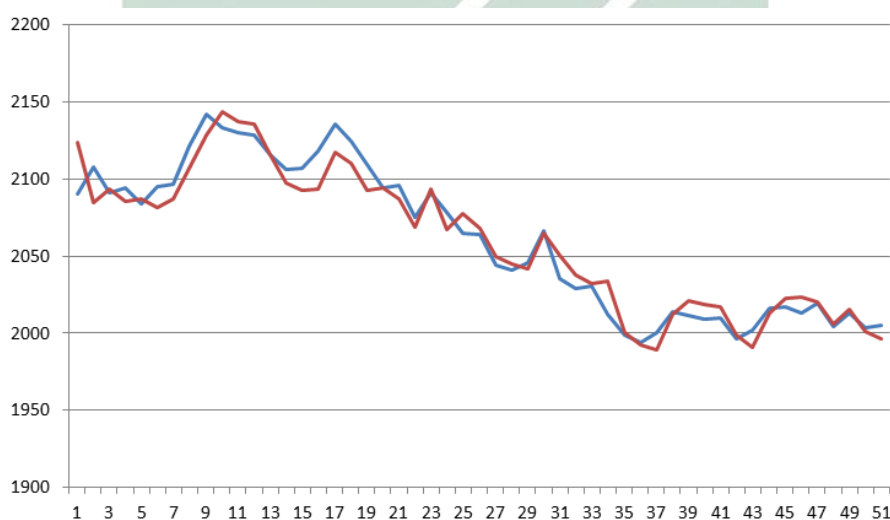


Gambar 4.10 Plot data aktual dan hasil peramalan kurs beli dollar data pengujian

Tabel 4.32 Sampel data hasil peramalan akhir data pengujian kurs jual yuan

t	Tanggal	Data aktual	(F_t)	Penyesuaian	F'_t
158.	7 - 1 - 2019	2068.98	-	-	-
159.	14 - 1 - 2019	2090.29	2105.35	18.525	2123.87
160.	21 - 1 - 2019	2107.45	2084.8425	0	2084.8425
161.	28 - 1 - 2019	2090.94	2093.4225	0	2093.4225
162.	4 - 2 - 2019	2093.89	2085.1675	0	2085.1675
163.	11 - 2 - 2019	2083.86	2086.6425	0	2086.6425
164.	18 - 2 - 2019	2095.36	2081.6275	0	2081.6275
165.	25 - 2 - 2019	2096.94	2087.3775	0	2087.3775
166.	4 - 3 - 2019	2120.84	2088.1675	18.525	2106.6925
167.	11 - 3 - 2019	2142.2	2128.73	0	2128.73
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
204.	25 - 11 - 2019	2013.29	2023.155	0	2023.155
205.	2 - 12 - 2019	2019.09	2020.17	0	2020.17
206.	9 - 12 - 2019	2004.08	2024.8	-18.525	2006.24
207.	16 - 12 - 2019	2012.73	1996.52	18.525	2015.045
208.	23 - 12 - 2019	2003.52	2019.74	-18.525	2001.22
209.	30 - 12 - 2019	2005.46	1996.09	0	1996.09

Berikut ini merupakan plot data aktual nilai tukar jual mata uang yuan dan hasil peramalan akhir dari nilai tukar jual mata uang yuan data testing akan disajikan pada Gambar 4.11.



Gambar 4.11 Plot data aktual dan hasil peramalan kurs jual yuan data pengujian

peningkatan, hal tersebut menunjukkan bahwa nilai tukar rupiah terhadap dollar diprediksikan mengalami depresiasi dalam beberapa waktu kedepan. Sedangkan hasil peramalan nilai tukar rupiah terhadap yuan menunjukkan pergerakan dari minggu ke minggu yang semakin menurun atau dapat disimpulkan bahwa nilai tukar rupiah terhadap yuan diprediksi akan mengalami apresiasi atau menguat.

5.2. Saran

Untuk penelitian selanjutnya, peramalan nilai tukar rupiah terhadap mata uang dollar dan mata uang yuan dapat dilakukan dengan metode peramalan yang lain seperti, metode *support vector machine* (SVM) atau dengan menggunakan metode yang lain sehingga dapat menghasilkan peramalan yang lebih baik dan dapat dijadikan sebagai pembandingan antara menggunakan metode *fuzzy time series markov chain* dengan metode yang lain. Selain itu, perlu juga dilakukan pada data nilai tukar rupiah terhadap mata uang asing lainnya. Sehingga memperkaya informasi posisi kurs rupiah terhadap mata uang asing.

- Fatimah, Elly Kammeli 2008, Krisis Ekonomi Indonesia, *Journal of Indonesian Applied Economics*, Volume 2 No. 2, Sumbawa.
- Ferdy, A. A. M., 2014, Pergerakan Nilai Tukar Rupiah Terhadap Dollar Amerika Dalam Dua Periode Penerapan Sistem Nilai Tukar, *Jurnal Ekonomi dan Studi Pembangunan*, Volume 15 No. 2, Yogyakarta.
- Fitri, Reni yani, 2012, *Analisis Metode First Order And Time Invariant Model Untuk Peramalan Harga Saham*, Pekanbaru: UIN Sultan Syarif Kasim.
- Fyanda, D. A., 2017, Implementasi Fuzzy Time Series Pada Peramalan Penjualan Tabung Gas LPG di UD. Samudra LPG Lhokseumawe, *Jurnal Sistem Informasi*, Aceh Utara.
- Hansun, Seng, 2012, Peramalan Data IHSG Menggunakan Fuzzy Time Series, *IJCCS*, Volume 6 No. 2, Jakarta.
- Hanum, Rafidhah, 2016, *Fuzzy Time Series Markov Chain untuk Peramalan Nilai Tukar Rupiah Terhadap Dolar Amerika*, Aceh: Universitas Syiah Kuala.
- Haris, Syauqi, 2010, *Implementasi Metode Fuzzy Time Series dengan Penentuan Interval Berbasis Rata-rata untuk Peramalan Data Penjualan Bulanan*, Malang: Universitas Brawijaya.
- Ichsan, Syaukani, 2016, Pengaruh Pergerakan Nilai Tukar Yuan Terhadap Ekspor dan Impor Indonesia (Studi Pada Bank Indonesia Periode 2012-2014), *Jurnal Administrasi Bisnis*, Volume 35 No. 2, Malang.
- Ika, Desy Puspitasari, 2017, Implementasi Fuzzy Time Series Markov Chain Model (FTSMCM) dalam Prediksi Jumlah Produksi Ayam Potong, *JTIULM*, Volume 2 No. 2, Banjarmasin.

- Jamilah, 2016, Dampak Perlambatan Ekonomi China dan Devaluasi Yuan Terhadap Kinerja Perdagangan Pertanian Indonesia, *Jurnal Ekonomi dan Keuangan*, Volume 20 No. 3, Bogor.
- Kusumadewi, Sri, 2002, *Aplikasi Logika Fuzzy untuk Pendukung Keputusan*, Yogyakarta: Graha Ilmu.
- Mahaputra, R. R., *Faktor-faktor yang Mempengaruhi Fluktuasi Nilai Tukar*, Yogyakarta: Universitas Islam Indonesia.
- Makridakis, S., 1999, *Metode dan Aplikasi Peramalan*, Edisi Kedua, Jakarta: Binarupa Aksara.
- Maya, Wanda Sari, 2018, Perbandingan Keakuratan Dari Model Tabel Distribusi Frekuensi Berkelompok Antara Metode Sturges Dan Metode Scott, *TALENTA Conference Series: Science Technology (ST)*, Volume 1 No. 1, Sumatera Utara.
- Mokodongan, Z. Z. M., 2018, Analisis Fluktuasi Tingkat Kurs Rupiah (IDR) Terhadap Dollar Amerika (USD) Pada Sistem Kurs Mengambang Bebas di Indonesia dalam Periode 2007-2014, *Jurnal Berkala Ilmiah Efisiensi*, Volume 18 No. 2, Manado.
- Ningsih, F. K., 2016, *Peramalan Kurs Rupiah Terhadap Dollar dengan Metode Berbasis rata-rata Fuzzy Time Series Markov Chain*, Bogor: Institut Pertanian Bogor.
- Nugroho, Kristiawan, 2016, Model Analisis Produksi dengan Menggunakan Metode Fuzzy Time Series, *Jurnal INFOKAM*, No. 1, Semarang.
- Pambudi, Rizki A., 2018, Implementasi Fuzzy Time Series untuk Memprediksi

- Jumlah Kemunculan Titik Api, *Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer*, Volume 2 No. 11, Malang.
- Rizanti, I. N., 2017, Prediksi Produksi Kayu Bundar Kabupaten Malang dengan Menggunakan Metode Markov Chain, *Jurnal Sains dan Seni ITS*, Volume 6 No. 2, Surabaya.
- Safitri, Yeni, 2018, Peramalan dengan Menggunakan Metode Fuzzy Time Series Markov Chain (studi kasus: Harga Penutupan Saham PT. Radiant Utama Interinsco Tbk Periode januari 2011-Maret 2017), *Jurnal Ekspensial*, Volume 9 No. 1, Samarinda.
- Sanggor, P. T., 2013, Faktor-faktor yang Mempengaruhi Perubahan Kurs Mata Uang Rupiah Terhadap Dollar, *Jurnal EMBA*, Volume 1 No. 4, Manado.
- Sayuti, 2014, Aplikasi Perhitunagn Metode Peramalan Produksi Pada CV. X, *Jurnal Teknovasi*, Volume 1 No. 1, Nangro Aceh Darussalam.
- Subagyo, P., 2003, *Forecasting Konsep dan Aplikasi*, Yogyakarta: BPF.
- Teguh, Baroto, 2002, *Perencanaan dan Pengendalian Produksi*, Jakarta: Ghalia Indonesia.
- Triyono, 2008, Analisis Perubahan Kurs Rupiah Terhadap Dollar Amerika, *Jurnal Ekonomi Pembangunan*, Volume 9 No. 2, Surakarta.
- Wardah, siti, 2016, Analisis Peramalan Penjualan Produk Keripik Pisang Kemasan Bungkus (Studi Kasus : Home Industry Arwana Food Tembilahan), *Jurnal Teknik Industri*, Volume 11 No. 3, Pekanbaru.

