

**PENERAPAN FUZZY TIME SERIES LEE UNTUK PERAMALAN
NILAI TUKAR PETANI SUBSEKTOR PETERNAKAN
DI KALIMANTAN TIMUR**

SKRIPSI



**Mahadi Muhammad
NIM. 1607015001**

**PROGRAM STUDI STATISTIKA
JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS MULAWARMAN
SAMARINDA
2020**

**PENERAPAN FUZZY TIME SERIES LEE UNTUK PERAMALAN
NILAI TUKAR PETANI SUBSEKTOR PETERNAKAN
DI KALIMANTAN TIMUR**

SKRIPSI

Ditujukan kepada:

Program Studi Statistika Jurusan Matematika
Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam
Universitas Mulawarman untuk memenuhi sebagian persyaratan
memperoleh gelar Sarjana Statistika

Oleh :

Mahadi Muhammad
NIM. 1607015001

**PROGRAM STUDI STATISTIKA
JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS MULAWARMAN
SAMARINDA
2020**

HALAMAN PENGESAHAN

Skripsi Sarjana Berjudul *Penerapan Fuzzy Time Series Lee untuk Peramalan Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan di Kalimantan Timur* Oleh Mahadi Muhammad telah dipertahankan di depan Dewan Pengaji pada tanggal 31 Maret 2020.

SUSUNAN TIM PEMBIMBING

Menyetujui,

Pembimbing I,

Pembimbing II,

Dr. Sri Wahyuningsih, M.Si
NIP. 19690413 200012 2 001

Meiliyani Siringoringo, S.Si., M.Si
NIP. 19900518 201903 2 018

Mengetahui,

Dekan Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam
Universitas Mulawarman

Dr. Eng. Idris Mandang, M.Si
NIP. 19711008 199802 1 001

PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI

Dengan ini saya menyatakan bahwa dalam Skripsi yang berjudul “Penerapan *Fuzzy Time Series* Lee untuk Peramalan Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan di Kalimantan Timur” tidak terdapat karya yang pernah diajukan untuk memperoleh gelar sarjana di suatu perguruan tinggi manapun. Sepanjang pengetahuan saya, tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang lain, kecuali yang secara tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan dalam daftar pustaka.

Demikian pernyataan ini dibuat dengan sebenar-benarnya. Saya sanggup menerima konsekuensi akademik dikemudian hari apabila pernyataan yang dibuat ini tidak benar.

Samarinda, 31 Maret 2020

Mahadi Muhammad

ABSTRAK

Fuzzy time series (FTS) Lee adalah perkembangan dari FTS Song dan Chissom, FTS Cheng, serta FTS Chen untuk meramalkan suatu nilai di masa yang akan datang. Tujuan penelitian ini adalah memperoleh hasil peramalan Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan (NTPT) di Kalimantan Timur pada bulan Januari sampai dengan Maret 2020 dan memperoleh nilai *Mean Absolute Percentage Error* (MAPE). Tahapan penelitian ini dimulai dengan menggunakan FTS Lee orde 1 dan dilanjutkan dengan FTS Lee orde 2. Hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur menggunakan FTS Lee orde 1 pada bulan Januari 2020 adalah 110,25 dengan nilai MAPE sebesar 0,53428%. Hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur menggunakan FTS Lee orde 2 pada bulan Januari sampai dengan Maret 2020 secara berturut-turut adalah 110,25, 110,75 dan 110,75 dengan nilai MAPE sebesar 0,16675 %.

Kata kunci : FTS Lee, NTPT, peramalan.

ABSTRACT

Fuzzy time series (FTS) Lee was developed from FTS Song and Chissom, FTS Cheng and also FTS Chen models to forecast values in the future. The purpose of the research was to obtain the Exchange Rate of Farmers Subsectors Farm (ERFSF) forecast result in East Kalimantan from January till March of 2020 and to obtain a Mean Absolute Percentage Error (MAPE) value. The research staged began by using FTS Lee in order 1, continues with FTS Lee in order 2. The forecast results of FTS Lee in order 1 that obtained in January 2020 amounted to 110,25 with a MAPE value of 0,53428%. The results of forecasting FTS Lee in Order 2 that obtained in January till March 2020 were 110,25, 110,75 and 110,75 with a MAPE value of 0,16675%.

Keywords: *FTS Lee, ERFSF, forecasting.*

KATA PENGANTAR



Assalamu'alaikum Warahmatullahi Wabarakatuh

Puji syukur kepada Allah SWT yang telah memberikan limpahan rahmat, hidayah, serta pertolongan-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan tugas akhir yang berjudul “Penerapan *Fuzzy Time Series* Lee untuk Peramalan Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan di Kalimantan Timur”.

Tugas akhir ini disusun untuk memenuhi salah satu persyaratan dalam menyelesaikan masa pembelajaran pada jenjang S-1 bagi Mahasiswa Program Studi Statistika, Jurusan Matematika, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Mulawarman.

Penulis menyampaikan terima kasih pada semua pihak yang telah mendo'akan, memotivasi serta mendukung penulis selama masa menempuh pendidikan S-1 serta penyusunan tugas akhir ini, yaitu

1. Ibu Dr. Sri Wahyuningsih, M.Si selaku Dosen Pembimbing I serta Ibu Meiliyani Siringoringo, S.Si., M.Si selaku Dosen Pembimbing II sekaligus kakak yang telah memberikan waktu dan tenaga dalam memberikan bimbingan, arahan serta motivasi yang telah berdampak sangat besar membantu penulis sehingga penelitian ini dapat terselesaikan.
2. Bapak Dr. Suyitno, S.Pd., M.Sc selaku Dosen Penguji I dan Bapak Rito Goejantoro, S.Si., M.Si selaku Dosen Penguji II yang telah memberikan arahan, saran dan kritik yang membangun guna membantu demi kesempurnaan dari penelitian ini.
3. Bapak dan Ibu Dosen Jurusan Matematika yang telah memberikan ilmu pengetahuan baik akademik maupun non-akademik selama menempuh pendidikan Strata-1 Statistika di FMIPA Universitas Mulawarman.
4. Kepada orang tua tercinta Bapak Amin Mega Nara dan Ibu Hespi Helmina Wati serta Kakak dan Adik tercinta Budi Wijaya dan Ahmad Tri Sanjaya yang telah memberikan kesabaran, kasih sayang, doa dan dukungan moral

maupun materi yang tiada hingga juga selalu memberikan semangat sehingga penulis dapat menyelesaikan tugas akhir ini dengan baik.

5. Teman hijrah yang selalu mengingatkan penulis bahwa semua ini hanya kesibukan dunia dan selalu mengingatkan penulis untuk makan.
6. Teman-teman seperjuangan bimbingan skripsi yang selalu mengingatkan dan mencarikan solusi tetapi tidak pernah membantu untuk mengetik.
7. Teman-teman yang selalu bertanya mengenai jadwal seminar penulis namun tidak pernah datang pada seminar penulis.
8. Penjahat Statistika angkatan 2016 yang selalu menghibur tetapi tidak lucu.
9. Keluarga besar Statistika angkatan 2016 yang selalu mengingatkan untuk wisuda bersama pada bulan Juni 2020.
10. Seseorang yang memberikan semangat, dukungan, serta masukan kepada penulis.
11. Setiap pihak yang tidak dapat disebutkan satu-persatu namun telah banyak membantu penulis dalam berbagai hal baik doa, motivasi dan lain sebagianya.

Penulis menyadari bahwa dalam penulisan tugas akhir ini masih banyak kekurangan dan jauh dari sempurna. Kritik dan saran yang mengarah pada perbaikan dan kesempurnaan tugas akhir ini sangat penulis harapkan. Penulisan berharap semoga tugas akhir ini dapat menambah wawasan dan pengetahuan serta bermanfaat bagi pembaca.

Wassalamu'alaikum Warahmatullahi Wabarakatuh

Samarinda, 17 Februari 2020

Mahadi Muhammad

DAFTAR ISI

	Halaman
HALAMAN JUDUL	i
HALAMAN PENGESAHAN.....	ii
PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI.....	iii
ABSTRAK	iv
ABSTRACT	v
KATA PENGANTAR.....	vi
DAFTAR ISI	viii
DAFTAR TABEL	xi
DAFTAR GAMBAR.....	xii
DAFTAR SIMBOL	xiii
DAFTAR LAMPIRAN	xiv
BAB 1 PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang Masalah	1
1.2 Batasan Masalah	3
1.3 Rumusan Masalah.....	3
1.4 Tujuan Penelitian	3
1.5 Manfaat Penelitian	4
BAB 2 TINJAUAN PUSTAKA.....	5
2.1 Peramalan Runtun Waktu	5
2.2 Jenis-jenis Peramalan.....	5
2.3 Analisis Runtun Waktu.....	7
2.4 Logika <i>Fuzzy</i>	9
2.5 Himpunan <i>Fuzzy</i> (<i>Set Fuzzy</i>)	12
2.6 Metode <i>Fuzzy Time Series</i>	13
2.7 Metode <i>Fuzzy Time Series Lee</i>	14
2.8 Ketepatan Metode Peramalan	19
2.9 Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan	20

BAB 3 METODE PENELITIAN.....	22
3.1 Waktu dan Tempat Penelitian.....	22
3.2 Rancangan Penelitian.....	22
3.3 Variabel dan Teknik Pengumpulan Data.....	23
3.4 Populasi, Teknik <i>Sampling</i> dan Sampel Penelitian	23
3.5 Teknik Analisis Data	23
BAB 4 HASIL DAN PEMBAHASAN.....	26
4.1 Deskripsi Data	26
4.2 Penentuan Himpunan Semesta Pembicaraan.....	27
4.3 Penentuan Banyaknya Himpunan <i>Fuzzy</i>	28
4.4 Perhitungan Nilai Tengah Himpunan <i>Fuzzy</i>	31
4.5 Pendefinisian Derajat Keanggotaan Himpunan <i>Fuzzy</i> terhadap A_i dalam Proses <i>Fuzzyifikasi</i>	32
4.6 <i>Fuzzyifikasi</i> Data NTPT di Kalimantan Timur	34
4.7 Penentuan <i>Fuzzy Logical Relationship</i> (FLR) Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	36
4.8 Penentuan <i>Fuzzy Logical Relationship</i> (FLR) Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	38
4.9 Penentuan <i>Fuzzy Logical Relationship Group</i> (FLRG) Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	39
4.10 Penentuan <i>Fuzzy Logical Relationship Group</i> (FLRG) Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	40
4.11 Perhitungan <i>Defuzzyifikasi</i> Nilai Peramalan dan Nilai MAPE Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	41
4.12 Perhitungan <i>Defuzzyifikasi</i> Nilai Peramalan dan Nilai MAPE Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	47
BAB 5 PENUTUP.....	54
5.1 Kesimpulan.....	54
5.2 Saran	54
DAFTAR PUSTAKA	55
LAMPIRAN.....	57

RIWAYAT HIDUP **86**

DAFTAR TABEL

	Halaman
Tabel 2.1 Basis Interval.....	15
Tabel 2.2 Matriks Pendefinisian Himpunan <i>Fuzzy</i>	16
Tabel 4.1 NTPT Kalimantan Timur Juli 2017 hingga Desember 2019	26
Tabel 4.2 Sелиsh Absolut Data Historis.....	28
Tabel 4.3 Nilai Tengah Himpunan <i>Fuzzy</i>	31
Tabel 4.4 Hasil <i>Fuzzyifikasi</i>	33
Tabel 4.5 <i>Fuzzyifikasi</i> Data NTPT di Kalimantan Timur.....	34
Tabel 4.6 FLR Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	36
Tabel 4.7 FLR Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	38
Tabel 4.8 FLRG Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	40
Tabel 4.9 FLRG Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur	40
Tabel 4.10 Hasil <i>Defuzzyifikasi</i> Nilai Peramalan FLRG Orde 1	42
Tabel 4.11 Hasil <i>Defuzzyifikasi</i> Nilai Peramalan Orde 1	43
Tabel 4.12 Perhitungan Nilai MAPE dari Hasil Peramalan Orde 1	45
Tabel 4.13 Hasil <i>Defuzzyifikasi</i> Nilai Peramalan FLRG Orde 2	47
Tabel 4.14 Hasil <i>Defuzzyifikasi</i> Nilai Peramalan Orde 2	49
Tabel 4.15 Perhitungan Nilai MAPE dari Hasil Peramalan Orde 2	52

DAFTAR GAMBAR

	Halaman
Gambar 2.1 Pola Data Horizontal	8
Gambar 2.2 Pola Data <i>Trend</i>	8
Gambar 2.3 Pola Data Musiman	9
Gambar 2.4 Pola Data Siklis.....	9
Gambar 3.1 Rancangan Penelitian.....	22
Gambar 3.2 Tahapan Analisis Data.....	24
Gambar 4.1 <i>Time Series Plot</i> Data NTPT di Kalimantan Timur.....	27
Gambar 4.2 <i>Time Series Plot</i> Perbandingan Hasil Peramalan FTS Lee Orde 1 dengan Data NTPT di Kalimantan Timur.....	47
Gambar 4.3 <i>Time Series Plot</i> Perbandingan Hasil Peramalan FTS Lee Orde 2 dengan Data NTPT di Kalimantan Timur.....	53

DAFTAR SIMBOL

Simbol	Arti
U	Himpunan semesta pembicaraan
t	Indeks waktu
D_t	Data waktu ke- t
D_{t-k}	Data waktu ke- $(t-k)$
D_{\min}	Data waktu terkecil
D_{\max}	Data waktu terbesar
R	Panjang interval U
N	Jumlah data deret waktu
K	Basis interval
n	Banyaknya himpunan <i>fuzzy</i>
m_i	Nilai tengah himpunan <i>fuzzy</i>
u_i	Himpunan <i>fuzzy</i> ke- i
A_i	<i>Fuzzifikasi</i> ke- i
p	Jumlah FLR pada FLRG
$\mu_{A_i}(u_i)$	Derajat keanggotaan u_i dalam suatu A_i
\emptyset	Himpunan kosong
$\hat{y}_t^{(m)}$	Nilai peramalan orde ke- m periode ke- t
\sum	Nilai keseluruhan
Z_i	Sembarang bilangan positif

DAFTAR LAMPIRAN

	Halaman
Lampiran 1 Penentuan Nilai Maksimum dan Minimum Data	58
Lampiran 2 <i>Time Series Plot</i> Data Aktual pada Gambar 4.1	58
Lampiran 3 Penentuan Semesta Pembicaraan U	58
Lampiran 4 Menghitung Panjang Interval.....	58
Lampiran 5 Rata-Rata Selisih Absolut.....	59
Lampiran 6 Menghitung Basis Interval	59
Lampiran 7 Menghitung Banyaknya Himpunan <i>Fuzzy</i>	59
Lampiran 8 Menentukan Nilai Tengah Himpunan <i>Fuzzy</i>	59
Lampiran 9 Mendefinisikan Derajat Keanggotaan Himpunan <i>Fuzzy</i>	64
Lampiran 10 <i>Fuzzifikasi</i> Data NTPT di Kalimantan Timur	67
Lampiran 11 <i>Fuzzy Logical Relationship</i> Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur	68
Lampiran 12 <i>Fuzzy Logical Relationship</i> Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur	70
Lampiran 13 <i>Fuzzy Logical Relationship Group</i> Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur	72
Lampiran 14 <i>Fuzzy Logical Relationship Group</i> Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur	73
Lampiran 15 <i>Defuzzifikasi FLRG</i> Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur	74
Lampiran 16 <i>Defuzzifikasi</i> Nilai Peramalan Orde 1 Data di Kalimantan Timur	75
Lampiran 17 <i>Time Series Plot</i> Perbandingan Hasil Peramalan FTS Lee Orde 1 dengan Data NTPT di Kalimantan Timur	78
Lampiran 18 <i>Defuzzyifikasi FLRG</i> Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur	78
Lampiran 19 <i>Defuzzyifikasi</i> Nilai Peramalan Orde 2 Data di Kalimantan Timur	80
Lampiran 20 <i>Time Series Plot</i> Perbandingan Hasil Peramalan FTS Lee Orde 2 dengan Data NTPT di Kalimantan Timur	83

Lampiran 21 MAPE Hasil peramalan FTS Lee Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur	83
Lampiran 22 MAPE Hasil peramalan FTS Lee Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur	84
Lampiran 23 Surat Pengambilan Data di Badan Pusat Statistik Provinsi Kalimantan Timur	85

BAB 1

PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang Masalah

Data runtun waktu adalah data yang direkam di dalam interval waktu yang sama dalam jangka waktu yang relatif panjang (Arga, 1985). Interval waktu perekaman dapat terjadi sangat singkat maupun cukup panjang tergantung dari jenis data yang digunakan. Analisis yang memerlukan jumlah data yang banyak dalam suatu periode tertentu dinamakan analisis runtun waktu. Analisis runtun waktu adalah salah satu metode statistika yang digunakan untuk mengolah data runtun waktu sehingga diperoleh model pada peramalan. Peramalan merupakan teknik untuk mengetahui suatu nilai pada masa yang akan datang berdasarkan data historis atau data yang sudah terjadi di masa lalu. Menurut Yudi (2018), peramalan adalah suatu kegiatan yang dilakukan oleh seorang peneliti dalam meramalkan kejadian di masa yang akan datang dengan menggunakan pendekatan ilmu tertentu.

Peramalan memiliki peranan yang besar dalam kehidupan manusia. Hal ini terjadi karena peramalan digunakan untuk mengetahui suatu nilai yang akan terjadi pada masa yang akan datang. Peramalan diterapkan di berbagai bidang, seperti bidang sosial-ekonomi, kesehatan, iklim, dan pariwisata. Metode dalam analisis runtun waktu memiliki beberapa pilihan yang dapat digunakan dalam meramalkan data, seperti ARIMA, SARIMA, *Smoothing*, fungsi transfer dan sebagainya. Metode-metode tersebut memiliki kelemahan yaitu membutuhkan banyak data historis dan mensyaratkan asumsi-asumsi tertentu yang harus dipenuhi, seperti metode ARIMA dan SARIMA. Metode yang berkembang untuk mengatasi kelemahan-kelemahan pada metode peramalan sebelumnya ialah metode *fuzzy time series* (Wang, 2015).

Fuzzy time series (FTS) adalah peramalan data yang menggunakan himpunan *fuzzy* sebagai dasar pemodelan peramalan. Peramalan dengan FTS adalah peramalan dengan mengolah pola data masa lalu kemudian digunakan untuk meramalkan data yang akan datang. FTS memiliki kelebihan berupa tidak memerlukan jumlah data historis dalam jumlah banyak dan tidak memerlukan

asumsi dalam melakukan peramalan. Menurut Azmiyanti & Tanjung (2017), FTS adalah metode peramalan dengan menggunakan kecerdasan buatan untuk mengolah data aktual yang dibentuk ke dalam nilai-nilai linguistik yang dikenal dengan himpunan *fuzzy*. Menurut Elfajar (2017), FTS merupakan metode peramalan yang menggunakan data berupa himpunan *fuzzy* yang berasal dari bilangan *real* atas himpunan semesta pada data aktual. Himpunan *fuzzy* digunakan untuk menggantikan data historis yang akan diramalkan sehingga peramalan FTS tidak memerlukan data historis dalam jumlah banyak.

FTS Lee adalah salah satu model dari metode FTS yang merupakan perkembangan dari model Song dan Chissom, Cheng, dan Chen dalam meramalkan suatu nilai di masa yang akan datang (Qiu dkk, 2011). FTS Lee digunakan untuk peramalan yang bersifat jangka pendek dengan pola data stasioner maupun non-stasioner. Penerapan FTS Lee salah satunya akan dilakukan untuk meramalkan Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan (NTPT) di Kalimantan Timur.

NTPT merupakan salah satu alat ukur atau indikator yang digunakan untuk menilai tingkat kesejahteraan petani subsektor peternakan. Menurut data BPS Provinsi Kalimantan Timur (2017), NTPT di Kalimantan Timur mengalami peningkatan terbesar di Indonesia pada bulan Desember 2017 yaitu sebesar 1,51% atau 106,30. Berdasarkan data tersebut dapat diketahui bahwa penduduk Provinsi Kalimantan Timur masih menggantungkan hidupnya pada subsektor peternakan. NTPT berperan penting untuk mengetahui tingkat kesejahteraan petani subsektor peternakan sehingga perlu dilakukan peramalan. Peramalan ini menjadi tolak ukur bagi pemerintah dan petani subsektor peternakan dalam membuat kebijakan untuk meningkatkan kesejahteraan petani subsektor peternakan di Provinsi Kalimantan Timur.

Metode FTS Lee untuk peramalan pernah diteliti oleh Handayani & Anggriani (2015) untuk meramalkan harga emas. Berdasarkan Hasil peramalan tersebut diperoleh metode FTS Lee lebih baik dibandingkan metode FTS Chen. Penelitian selanjutnya dilakukan oleh Tamrin, dkk (2018) untuk meramalkan jumlah ikan. Hasil peramalan tersebut diperoleh metode FTS Lee lebih baik

dibandingkan metode FTS Chen. Selain itu, peramalan Nilai Tukar Petani (NTP) pernah dilakukan oleh Istiqomah (2018) dengan hasil metode ARIMA lebih baik dibandingkan dengan metode *exponential smoothing*. Penelitian NTP lainnya dilakukan oleh Desvina & Meijer (2018), penelitian tersebut menunjukkan bahwa metode ARCH lebih baik dibandingkan metode GARCH.

Berdasarkan latar belakang dan permasalahan, peneliti tertarik melakukan peramalan Nilai Tukar Petani subsektor Peternakan di Kalimantan Timur pada bulan Januari 2020 hingga bulan Maret 2020 dengan menggunakan metode *Fuzzy Time Series* Lee.

1.2 Batasan Masalah

Berdasarkan uraian latar belakang, orde FTS Lee dalam penelitian ini dibatasi pada penerapan orde satu dan orde dua, serta menggunakan nilai *mean absolute percentage error* (MAPE) sebagai pengukuran tingkat *error* peramalan.

1.3 Rumusan Masalah

Berdasarkan uraian pada latar belakang, rumusan masalah dalam penelitian ini adalah

1. Berapa hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde satu pada bulan Januari 2020?
2. Berapa nilai MAPE dari hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde satu?
3. Berapa hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde dua pada bulan Januari 2020 sampai dengan Maret 2020?
4. Berapa nilai MAPE dari hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde dua?

1.4 Tujuan Penelitian

Berdasarkan uraian pada rumusan masalah, tujuan dalam penelitian ini adalah

1. Memperoleh hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde satu pada bulan Januari 2020.
2. Memperoleh nilai MAPE dari hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde satu.
3. Memperoleh hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde dua pada bulan Januari 2020 sampai dengan Maret 2020.
4. Memperoleh nilai MAPE dari hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode FTS Lee orde dua.

1.5 Manfaat Penelitian

Berdasarkan uraian pada tujuan penelitian, manfaat dalam penelitian ini adalah

1. Menerapkan pengetahuan di bidang peramalan mengenai analisis runtun waktu menggunakan metode FTS Lee.
2. Sebagai acuan dalam pelaksanaan penelitian-penelitian selanjutnya dalam bidang peramalan.
3. Sebagai bahan informasi bagi berbagai pihak, seperti masyarakat dan pemerintah mengenai NTPT di Kalimantan Timur.

BAB 2

TINJAUAN PUSTAKA

2.1 Peramalan Runtun Waktu

Peramalan atau *forecasting* adalah bagian dari proses pengambilan keputusan. Keputusan yang efektif dipengaruhi oleh beberapa faktor yang tidak dapat dilihat pada waktu keputusan itu diambil. Peramalan merupakan salah satu cara untuk meramalkan suatu nilai pada masa yang akan datang dengan memperhatikan data masa lalu maupun data masa kini (Aswi & Sukarna, 2006). Peramalan merupakan pendugaan terhadap permintaan pada masa yang akan datang dengan memperhatikan variabel peramal. Variabel peramal tersebut adalah data deret waktu historis. Variabel ini diperoleh melalui proses penyusunan data masa lampau dan menempatkannya ke masa yang akan datang dengan menggunakan suatu bentuk model matematis. Implementasi peramalan telah merambat pada berbagai bidang, seperti kependudukan, geofisika, meteorologi, administrasi negara, riset operasi, produksi, pemasaran, keuangan, ekonomi, dan sebagainya.

Peramalan pada umumnya bertujuan untuk menduga suatu kejadian di masa yang akan mendatang. Menurut Makridakis, dkk (1999), peramalan terjadi karena adanya jangka waktu (*time lag*) antara kebutuhan mendatang dengan peristiwa itu sendiri. Peramalan digunakan untuk menduga perubahan yang akan terjadi dan dilakukan untuk menghadapi situasi yang tidak pasti. Peramalan tersebut dilakukan dengan meminimumkan kesalahan dalam meramal (*forecast error*) yang biasanya diukur dengan tingkat akurasi peramalan, contohnya *mean squared error*, *mean absolute percentage error*, dan lainnya.

2.2 Jenis-jenis Peramalan

Menurut Aswi dan Sukarna (2006), metode peramalan dibedakan menjadi dua kategori utama yaitu metode kualitatif dan metode kuantitatif. Metode kualitatif adalah peramalan menurut argumen suatu pihak dan data tidak dapat direpresentasikan secara tegas menjadi suatu nilai atau angka. Metode ini adalah

metode peramalan yang lebih banyak menuntut pada perkiraan logis, pemikiran intuitif dan informasi atau pengetahuan yang telah diperoleh peneliti sebelumnya. Metode kualitatif pada umumnya digunakan untuk mengetahui ramalan jangka pendek. Selain itu, metode ini digunakan untuk pengambilan keputusan yang lebih mempercayai intuisinya dari pada rumus matematik. Sedangkan, metode kuantitatif adalah metode peramalan yang didasarkan pada data masa lalu (data historis) yang berbentuk angka atau nilai. Metode peramalan ini membutuhkan informasi masa lalu yang dikuantitatifkan dalam bentuk data numerik, sehingga data tersebut dapat diramalkan menggunakan metode statistika dan matematika. Hasil suatu peramalan sangat bergantung pada pemilihan metode peramalan yang tepat. Nilai peramalan yang baik ditentukan oleh perbedaan atau penyimpangan antara hasil peramalan dengan kenyataan yang terjadi. Metode yang baik adalah metode yang memberikan nilai penyimpangan terkecil (minimum) atau nilai kesalahan (*error*) terkecil.

Metode peramalan kuantitatif dibagi menjadi dua, yaitu metode runtun waktu dan metode regresi atau kausal. Metode runtun waktu (*time series*) yaitu metode yang digunakan untuk meramalkan masa depan dengan menggunakan data historis. Metode *time series* mencoba melihat apa yang terjadi pada masa mendatang dengan menggunakan data masa lalu untuk meramalkannya. Sedangkan, metode kausal adalah metode analisis yang dilakukan dengan memasukkan dan menguji variabel-variabel yang diduga akan mempengaruhi variabel terikat. Umumnya, metode ini menggunakan analisis regresi untuk menentukan mana variabel terikat (Makridakis dkk, 1999).

Menurut Makridakis, dkk (1999), peramalan kuantitatif dapat diterapkan ketika terdapat situasi sebagai berikut :

1. Terdapat informasi masa lalu.
2. Informasi tersebut dapat dikuantitatifkan dalam bentuk data numerik.
3. Dapat diasumsikan bahwa aspek pola masa lalu akan terus berlanjut di masa mendatang.

Menurut Ramdhani (2014), ditinjau dari segi jangka waktu ramalan yang disusun, peramalan dapat dibedakan menjadi 3 kategori, yaitu :

- a. Peramalan jangka pendek, yaitu peramalan yang dilakukan untuk penyusunan hasil ramalan yang jangka waktunya kurang atau sama dengan 3 periode.
- b. Peramalan jangka menengah, yaitu peramalan yang dilakukan untuk penyusunan hasil ramalan yang jangka waktunya antara 3 periode sampai dengan 18 periode.
- c. Peramalan jangka panjang, yaitu peramalan yang dilakukan untuk penyusunan hasil ramalan yang jangka waktunya lebih dari 18 periode.

2.3 Analisis Runtun Waktu

Menurut Makridakis, dkk (1999), analisis runtun waktu merupakan salah satu prosedur statistika yang diterapkan untuk meramalkan struktur probabilitas keadaan yang akan datang dalam rangka pengambilan keputusan. Analisis runtun waktu didasarkan pada pengamatan sekarang (D_t) dipengaruhi oleh satu atau beberapa pengamatan sebelumnya (D_{t-k}). Sedangkan, menurut Aswi & Sukarna (2006), analisis runtun waktu adalah salah satu metode statistika yang digunakan untuk mengolah data runtun waktu sehingga diperoleh model pada peramalan.

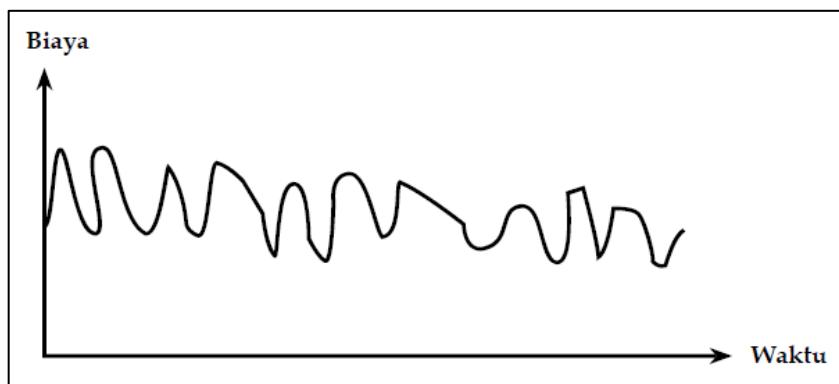
Menurut Makridakis, dkk (1999), data runtun waktu adalah data yang disusun berdasarkan urutan waktu atau data yang dikumpulkan dari waktu ke waktu. Data runtun waktu berhubungan dengan data statistik yang dicatat dan diselidiki dalam interval waktu, seperti penjualan, harga, persedian, produksi, tenaga kerja, nilai tukar (*kurs*), harga saham dan lain-lain. Pola gerakan data dapat diketahui dengan adanya data runtun waktu, sehingga data runtun waktu dapat dijadikan sebagai dasar untuk :

- a. Pengambilan keputusan untuk masa yang akan datang
- b. Peramalan keadaan perdagangan, ekonomi dan lain-lain pada masa yang akan datang
- c. Perencanaan kegiatan untuk masa yang akan datang

Pola analisa runtun waktu dilakukan dengan melihat nilai di masa lalu. Metode peramalan runtun waktu memiliki tujuan untuk menemukan pola pada deret historis dan meramalkan nilai pola tersebut ke masa yang akan datang. Menurut Makridakis, dkk (1999), pola data dapat dibedakan menjadi 4 jenis yaitu:

a. Pola Horizontal (H) atau *Horizontal Data Pattern*

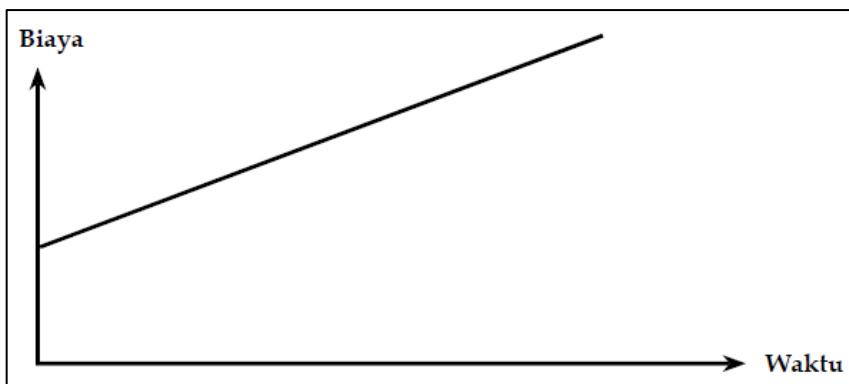
Pola data ini terjadi jika data berfluktasi disekitar rata-rata yang konstan. Deret seperti ini stasioner terhadap nilai rata-ratanya. Contohnya : penjualan suatu produk yang tidak meningkat atau menurun selama waktu tertentu. Bentuk pola horizontal ditunjukkan seperti Gambar 2.1.



Gambar 2.1 Pola Data Horizontal

b. Pola Trend (T) atau *Trend Data Pattern*

Pola data ini terjadi jika terdapat kenaikan atau penurunan sekuler jangka panjang dalam data. Contohnya : penjualan perusahaan, produk bruto nasional (GNP) atau ekonomi lainnya. Bentuk pola *trend* ditunjukkan seperti Gambar 2.2.

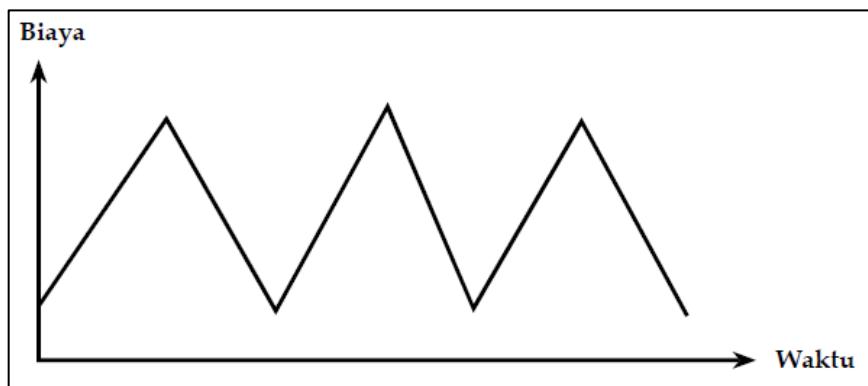


Gambar 2.2 Pola Data Trend

c. Pola Musiman (S) atau *Seasonal Data Pattern*

Pola data ini terjadi jika suatu deret dipengaruhi oleh faktor musiman, misalnya: kuartal tahun tertentu, bulanan atau hari-hari pada minggu tertentu atau

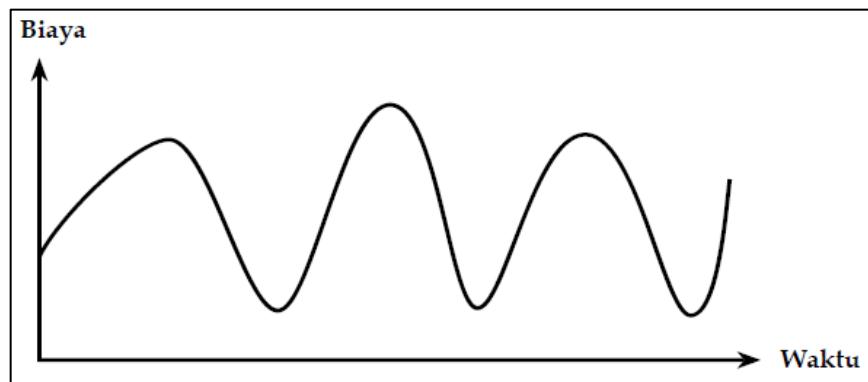
waktu-waktu tertentu. Contohnya : penjualan dari produk seperti minuman ringan, es krim, dan bahan bakar pemanas ruangan. Bentuk pola musiman ditunjukkan seperti Gambar 2.3.



Gambar 2.3 Pola Data Musiman

d. Pola Siklis (S) atau *Cycled Data Pattern*

Pola data ini terjadi jika datanya dipengaruhi oleh fluktuasi ekonomi jangka panjang seperti yang berhubungan dengan siklus bisnis. Contohnya : penjualan produk seperti mobil. Bentuk pola siklis ditunjukkan seperti Gambar 2.4.



Gambar 2.4 Pola Data Siklis

2.4 Logika Fuzzy

Berdasarkan kamus Oxford, istilah *fuzzy* didefinisikan sebagai *blurred* (kabur atau remang-remang), *indistinct* (tidak jelas), *imprecisely defined* (didefinisikan secara tidak presisi), *confused* (membingungkan), *vague* (tidak jelas). Menurut teori logika *fuzzy*, kata *fuzzy* lebih dipandang sebagai sebuah

technical adjective. Istilah “sistem fuzzy” tidak dimaksudkan untuk mengacu pada definisi, cara kerja atau deskripsi yang tidak jelas, kabur, atau remang-remang. Melainkan, sistem *fuzzy* adalah sebuah sistem yang dibangun dengan definisi, cara kerja dan deskripsi yang jelas berdasarkan pada logika *fuzzy* (Naba, 2009).

Menurut Sutojo, dkk (2010), konsep logika *fuzzy* diperkenalkan oleh Prof. Lotfi Astur Zadeh pada tahun 1964. Logika *fuzzy* adalah metodologi sistem kontrol pada pemecahan masalah yang cocok untuk diimplementasikan pada sistem yang sederhana, sistem kecil, *embedded system*, jaringan PC, *multi-channel*, dan sistem kontrol. Metodologi ini dapat diterapkan pada perangkat keras, perangkat lunak, atau kombinasi keduanya. Ilmu logika klasik menyatakan bahwa segala sesuatu bersifat biner. Sifat tersebut memiliki arti bahwa sesuatu hanya mempunyai dua kemungkinan, “Ya atau Tidak”, “Benar atau Salah”, “Baik atau Buruk”, dan lain-lain. Berdasarkan hal tersebut, suatu nilai dalam logika klasik hanya memiliki nilai keanggotaan 0 atau 1. Sedangkan, logika *fuzzy* memungkinkan nilai keanggotaan berada di antara 0 dan 1. Logika *fuzzy* memungkinkan suatu keadaan mempunyai dua nilai “Ya dan Tidak”, “Benar atau Salah”, “Baik atau Buruk” secara bersamaan, namun nilai logika *fuzzy* tergantung pada bobot keanggotaan yang dimilikinya. Logika *fuzzy* dapat digunakan pada berbagai bidang, seperti pada sistem diagnosa penyakit (dalam bidang kedokteran), pemodelan dalam sistem pemasaran, riset operasi (dalam bidang ekonomi), kendali kualitas air, prediksi adanya gempa bumi, klasifikasi dan pencocokan pola (dalam bidang teknik). Definisi mengenai logika *fuzzy* adalah sebagai berikut

1. Logika *fuzzy* memungkinkan nilai keanggotaan antara 0 dan 1.
2. Logika *fuzzy* adalah logika yang digunakan untuk menjelaskan keambiguan. Logika *fuzzy* adalah cabang teori dari himpunan *fuzzy*.
3. Logika *fuzzy* menyediakan suatu cara untuk mengubah suatu pernyataan linguistik menjadi nilai numerik.

Logika *fuzzy* pada umumnya adalah sebuah metodologi berhitung dengan variabel kata-kata (*linguistic variable*) sebagai pengganti berhitung dengan bilangan. Kata kata yang digunakan dalam logika *fuzzy* memang tidak sepresisi

bilangan, namun kata-kata jauh lebih dekat dengan intuisi manusia. Manusia bisa langsung merasakan nilai dari variabel kata-kata yang sudah dipakai sehari-hari. Logika *fuzzy* memberi ruang bahkan mengeksplorasi toleransi terhadap ketidakpresision. Logika *fuzzy* membutuhkan biaya yang lebih murah dalam memecahkan masalah yang bersifat *fuzzy*.

Logika *fuzzy* telah menjadi area riset yang mengagumkan karena kemampuannya dalam memahami bahasa mesin yang serba presisi ke dalam bahasa manusia yang cenderung tidak presisi. Bahasa tersebut dipahami dengan cara menekankan pada makna atau arti. Logika *fuzzy* digunakan untuk mengimplementasikan sistem kepakaran manusia ke dalam bahasa presisi (dengan bilangan) dan bahasa kata-kata. Bahasa presisi yang diperlukan mesin dirasakan sulit dimengerti oleh manusia (kurang bermakna dari sudut pandang manusia) dan memiliki deskripsi yang cukup panjang. Menurut Naba (2010), kelebihan logika *fuzzy* adalah sebagai berikut

1. Konsep logika *fuzzy* sangat sederhana sehingga mudah dipahami. Logika *fuzzy* memiliki kelebihan bukan pada kompleksitasnya, tetapi pada pendekatannya dalam memecahkan masalah.
2. Logika *fuzzy* dapat dibangun dan dikembangkan dengan mudah tanpa harus memulainya dari nol (fleksibel).
3. Logika *fuzzy* memberikan toleransi terhadap ketidakpresision data. Hal ini sangat cocok dengan fakta sehari-hari. Sesuatu di alam ini relatif tidak presisi, meskipun kita lihat atau amati secara lebih dekat dan hati-hati. Logika *fuzzy* dibangun berdasarkan fakta ini.
4. Pengetahuan atau pengalaman dari para pakar dapat dengan mudah dipakai untuk membangun logika *fuzzy*.
5. Logika *fuzzy* dapat diterapkan dalam desain sistem kontrol tanpa harus menghilangkan teknik desain sistem kontrol konvensional yang sudah ada.
6. Logika *fuzzy* berdasarkan pada bahasa alami. Logika *fuzzy* menggunakan bahasa sehari-hari sehingga mudah dimengerti.

Menurut Sutojo, dkk (2010), hal-hal yang harus diperhatikan dalam memahami logika *fuzzy* yaitu :

1. Variabel *fuzzy*, yaitu variabel yang akan dibahas dalam suatu sistem *fuzzy*. Contohnya : penghasilan, temperatur, permintaan, umur, dan sebagainya.
2. Himpunan *fuzzy*, yaitu suatu kelompok yang mewakili suatu keadaan tertentu dalam suatu variabel *fuzzy*. Contohnya : variabel temperatur terbagi menjadi 5 himpunan *fuzzy*, yaitu dingin, sejuk, normal, hangat dan panas.
3. Semesta pembicaraan, yaitu keseluruhan nilai yang diperbolehkan untuk dioperasikan dalam suatu variabel *fuzzy*. Semesta pembicaraan merupakan himpunan bilangan real yang senantiasa naik (bertambah) secara monoton dari kiri ke kanan. Nilai semesta pembicara dapat berupa bilangan positif maupun negatif. Nilai semesta pembicaraan ini tidak dibatasi batas atasnya.

Contoh :

- Semesta pembicaraan untuk variabel umur : $[0, \infty]$
 - Semesta pembicaraan untuk variabel temperatur : $[0, 40]$
4. Domain himpunan *fuzzy*, yaitu keseluruhan nilai yang diizinkan dalam semesta pembicaraan dan boleh dioperasikan dalam himpunan *fuzzy*. Domain merupakan himpunan rill yang senantiasa naik (bertambah) secara menonton dari kiri ke kanan. Nilai domain dapat berupa bilangan positif maupun negatif.

Contohnya :

- Muda : $[0, 45]$
- Parobaya : $[35, 55]$
- Tua : $[45, \infty]$
- Dingin : $[0, 20]$
- Hangat : $[25, 35]$
- Panas : $[30, 40]$

2.5 Himpunan Fuzzy (*Set Fuzzy*)

Himpunan *fuzzy* adalah sebuah himpunan dimana keanggotaan dari setiap elemennya tidak mempunyai batas yang jelas. Himpunan tersebut sangat kontras dengan himpunan klasik (Naba, 2009). Himpunan *fuzzy* pada dasarnya merupakan perluasan dari himpunan klasik. Suatu elemen pada teori himpunan klasik, hanya

memiliki 2 kemungkinan keanggotaan, yaitu anggota A atau tidak menjadi anggota A . Nilai yang menunjukkan beberapa besar tingkat keanggotaan suatu elemen (x) dalam suatu himpunan (A) dikenal dengan nilai keanggotaan atau derajat keanggotaan. Nilai keanggotaan dinotasikan dengan $\mu_A(x)$. Himpunan klasik hanya memiliki 2 nilai keanggotaan yaitu $\mu_A(x)=1$ untuk x menjadi anggota A dan $\mu_A(x)=0$ untuk x bukan anggota dari A . Sedangkan, suatu elemen pada himpunan *fuzzy* bisa memiliki lebih dari 2 nilai keanggotaan dalam rentang 0 sampai dengan 1, seperti : sangat buruk, buruk, cukup, baik dan sangat baik (Kusumadewi & Hartati, 2010). Himpunan *fuzzy* memiliki 2 atribut penting yaitu

1. Variabel linguistik, yaitu nama suatu kelompok yang mewakili suatu keadaan tertentu dengan menggunakan bahasa alami, misalnya : dingin, sejuk, dan panas mewakili variabel temperatur. Contoh lain misalnya : muda, paraboya, dan tua mewakili umur.
2. Variabel numeris, yaitu suatu nilai (angka) yang menunjukkan ukuran dari suatu variabel, misalnya 10, 35, 40 dan sebagainya.

2.6 Metode *Fuzzy Time Series*

Metode *fuzzy time series* (FTS) adalah sebuah konsep baru yang diusulkan oleh Song dan Chissom (1993) berdasarkan teori himpunan *fuzzy* dan konsep variabel linguistik dan aplikasinya oleh Zadeh. FTS adalah salah satu metode peramalan dengan mengolah pola dari data masa lalu yang digunakan untuk meramalkan data yang akan datang. FTS digunakan untuk menyelesaikan masalah peramalan dengan data historis adalah nilai-nilai linguistik. Nilai linguistik tersebut berasal dari bilangan *real* atas himpunan semesta pada data aktual. Nilai linguistik yang dibentuk bertujuan untuk menggantikan data historis yang akan diramalkan, sehingga peramalan FTS tidak memerlukan data historis dalam jumlah banyak. Menurut Azmiyati & Tanjung (2017), FTS adalah metode peramalan dengan menggunakan kecerdasan buatan untuk mengolah data aktual yang dibentuk ke dalam nilai-nilai linguistik yang dikenal dengan himpunan *fuzzy*.

Peramalan metode FTS memiliki perbedaan utama dengan metode peramalan konvensional *time series* lainnya yaitu terletak pada nilai yang digunakan. FTS menggunakan nilai-nilai linguistik dalam peramalannya (Nugroho, 2016).

2.7 Metode *Fuzzy Time Series* Lee

FTS yang dibangun oleh Song dan Chissom berhasil menyelesaikan masalah peramalan, sehingga banyak metode FTS yang dikembangkan guna menyelesaikan berbagai masalah peramalan. FTS Lee adalah salah satu model dari metode FTS yang merupakan perkembangan dari model Song dan Chissom, Cheng, dan Chen dalam meramalkan suatu nilai di masa yang akan datang (Qiu dkk, 2011). Model ini memiliki langkah-langkah untuk peramalan yang hampir sama dengan FTS lainnya. FTS Lee memiliki perbedaan dengan FTS lainnya yaitu terletak pada pembentukan *fuzzy logical relationship group* (FLRG). Menurut Qiu, dkk (2011), langkah-langkah peramalan dengan menggunakan FTS Lee adalah sebagai berikut :

Langkah pertama : menentukan himpunan semesta pembicaraan (U) data aktual dengan rumus berikut :

$$U = [D_{\min} - Z_1, D_{\max} + Z_2] \quad (2.1)$$

dimana nilai Z_1 dan Z_2 adalah sembarang bilangan positif.

Langkah kedua : menentukan banyaknya himpunan *fuzzy* dengan langkah sebagai berikut :

1. Menentukan panjang interval U dengan rumus sebagai berikut :

$$R = D_{\max} + Z_2 - D_{\min} - Z_1 \quad (2.2)$$

2. Hitung rata-rata nilai selisih (*lag*) *absolute* dengan rumus sebagai berikut :

$$mean = \frac{\sum_{t=1}^{N-1} |(D_{t+1}) - D_t|}{N-1} \quad (2.3)$$

- Menentukan basis interval, hasil dari proses (2.3) dibagi 2 dengan rumus sebagai berikut :

$$K = \frac{mean}{2} \quad (2.4)$$

Tabel 2.1 Basis Interval

Jangkauan	Basis
0,1 – 1	0,1
1,1 – 10	1
11 – 100	10
101 – 1000	100
1001 – 10000	1000

- Setelah mendapat nilai basis interval maka nilai jangkauan dari basis tersebut dapat digunakan sebagai panjang interval himpunan *fuzzy*.
- Menentukan banyaknya himpunan *fuzzy* dengan rumus sebagai berikut :

$$n = \frac{R}{K} \quad (2.5)$$

- Mencari nilai tengah himpunan *fuzzy* dengan rumus sebagai berikut :

$$m_i = \frac{(\text{Batas bawah } u_i + \text{Batas atas } u_i)}{2} \quad (2.6)$$

Langkah ketiga : mendefinisikan derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* terhadap A_i dan melakukan *fuzzyifikasi* pada data aktual. Menurut Sutojo, dkk (2010), *fuzzyifikasi* adalah proses untuk mengubah input sistem yang mempunyai nilai tegas (numeris) menjadi variabel linguistik menggunakan nilai keanggotaan yang disimpan dalam basis pengetahuan *fuzzy*. Banyaknya variabel linguistik dalam himpunan *fuzzy* tidak memiliki batasan tertentu. Pendefinisian himpunan *fuzzy* pada A_i melalui nilai keanggotaan. Nilai keanggotaan dari himpunan *fuzzy* u_i disederhanakan dengan nilai diantara 0, 0,5, dan 1, dimana $1 \leq i \leq n$, n adalah banyaknya himpunan *fuzzy*. Matriks dari pendefinisian derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* terhadap A_i dapat dilihat pada Tabel 2.2.

$$\mu_{A_i}(u_i) = \begin{cases} 1 & \text{jika } i = i \\ 0,5 & \text{jika } i = i - 1 \text{ atau } i = i + 1 \\ 0 & \text{yang lainnya} \end{cases} \quad (2.7)$$

Tabel 2.2 Matriks Pendefinisian Himpunan Fuzzy

$\mu_{A_i}(u_i)$	1	2	3	...	n
1	1	0,5	0	...	0
2	0,5	1	0,5	...	0
3	0	0,5	1	...	0
...
n	0	0	0	...	1

Dari Tabel 2.2 tersebut menghasilkan pendefinisian himpunan fuzzy sebagai berikut :

$$\begin{aligned}
 \mu_{A_1}(u_i) &= \frac{1}{u_1} + \frac{0,5}{u_2} + \frac{0}{u_3} + \dots + \frac{0}{u_n} \\
 \mu_{A_2}(u_i) &= \frac{0,5}{u_1} + \frac{1}{u_2} + \frac{0,5}{u_3} + \dots + \frac{0}{u_n} \\
 \mu_{A_3}(u_i) &= \frac{0}{u_1} + \frac{0,5}{u_2} + \frac{1}{u_3} + \dots + \frac{0}{u_n} \\
 &\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \dots \quad \vdots \\
 \mu_{A_n}(u_i) &= \frac{0}{u_1} + \frac{0}{u_2} + \frac{0}{u_3} + \dots + \frac{1}{u_n}
 \end{aligned} \tag{2.8}$$

di mana u_i ($i = 1, 2, \dots, n$) adalah himpunan fuzzy ke- i dan bilangan yang diberi simbol “/” menyatakan nilai keanggotaan u_i dalam suatu A_i ($i = 1, 2, \dots, n$) yang nilainya ialah 0, 0,5, atau 1.

Langkah keempat : membuat *Fuzzy Logical Relationship* (FLR) berdasarkan data aktual. Tahap ini menentukan relasi logika fuzzy yaitu $A_i \rightarrow A_j$. A_i merupakan *current state* $D_{(t-1)}$ dan A_j adalah *next state* pada waktu ke D_t . FLR menghubungkan relasi antara nilai linguistik yang ditentukan berdasarkan tabel *fuzzyifikasi* yang didapat sebelumnya.

- Penentuan FTS Lee orde satu melibatkan 1 data historis yang disimbolkan dengan $D_{(t-1)} \rightarrow D_t$. Misal, A_i merupakan *current state* $D_{(t-1)}$ dan A_j adalah *next state* pada waktu ke D_t , maka FLR yang terbentuk yaitu $A_i \rightarrow A_j$ yang merupakan penulisan FLR orde satu.

- Penentuan FTS Lee orde dua melibatkan 2 data historis yang disimbolkan dengan $D_{(t-2)}, D_{(t-1)} \rightarrow D_t$. Misal, A_i merupakan *current state* $D_{(t-2)}$ dan A_j merupakan $D_{(t-1)}$ dan A_k adalah *next state* pada waktu ke D_t , maka FLR yang terbentuk yaitu $A_i, A_j \rightarrow A_k$ yang merupakan penulisan FLR orde dua.

Langkah kelima : membuat *Fuzzy Logical Relationship Group* (FLRG) model Lee. FLRG dilakukan dengan cara mengelompokkan *fuzzyifikasi* yang memiliki *current state* yang sama lalu dikelompokkan menjadi satu grup pada *next state*. Pada FTS Lee, semua FLR dikelompokkan menjadi FLRG yang saling berhubungan. Misal, $A_1 : A_1 \rightarrow A_2$, $A_1 \rightarrow A_2$ dan $A_1 \rightarrow A_3$. Dari 3 *fuzzy logical relationship* (FLR) dapat dikelompokkan menjadi $A_1 \rightarrow A_2, A_2, A_3$, Lee akan menghasilkan $A_1 \rightarrow A_2$, $A_1 \rightarrow A_2$ dan $A_1 \rightarrow A_3$, menurut Lee $A_1 \rightarrow A_2$, $A_1 \rightarrow A_2$ dapat mempengaruhi nilai peramalan maka nilai tersebut harus dihitung.

Langkah keenam : melakukan *defuzzyifikasi*, menurut Sutojo, dkk (2010), *defuzzyifikasi* adalah mengubah *output fuzzy* yang diperoleh dari aturan-aturan logika *fuzzy* menjadi nilai tegas menggunakan nilai keanggotaan yang sesuai dengan saat dilakukan *fuzzyifikasi*. Pada tahap ini, *fuzzy ouput* akan diubah menjadi nilai tegas (numeris) untuk menghasilkan nilai peramalan. Aturan dalam melakukan *defuzzyifikasi* pada model Lee adalah :

- *Defuzzyifikasi* FTS Lee orde satu

Aturan 1 : jika hasil *fuzzyifikasi* pada tahun ke t adalah A_j dan terdapat *fuzzyifikasi* yang tidak mempunyai relasi logika *fuzzy*, misal $A_i \rightarrow \emptyset$, dimana nilai maksimum dari nilai keanggotaan A_i berada pada interval u_i dan nilai tengah u_i adalah m_i , maka hasil peramalan $\hat{y}_t^{(1)}$ adalah sebagai berikut :

$$\hat{y}_t^{(1)} = m_i \quad (2.9)$$

Aturan 2 : jika hasil *fuzzyifikasi* tahun ke t adalah A_j dan hanya terdapat satu FLR pada FLRG, misalnya $A_i \rightarrow A_j$ dimana A_i dan A_j adalah *fuzzyifikasi* dan

nilai maksimum dari nilai keanggotaan A_j berada pada interval u_j dan nilai tengah dari u_j adalah m_j , maka hasil peramalan $\hat{y}_t^{(1)}$ adalah sebagai berikut :

$$\hat{y}_t^{(1)} = m_j \quad (2.10)$$

Aturan 3 : jika hasil *fuzzyifikasi* tahun ke t adalah A_j, A_k, \dots, A_l memiliki beberapa FLR (p) pada FLRG, misalnya $A_i \rightarrow A_j, A_j, A_k, A_k, \dots, A_l$ dimana $A_j, A_j, A_k, A_k, \dots, A_l$ adalah *fuzzyifikasi* dimana nilai maksimum dari nilai keanggotaan $A_j, A_j, A_k, A_k, \dots, A_l$ berada pada interval $u_j, u_j, u_k, u_k, \dots, u_l$ dan $m_j, m_j, m_k, m_k, \dots, m_l$ adalah nilai tengah, maka hasil peramalan $\hat{y}_t^{(1)}$ adalah sebagai berikut :

$$\hat{y}_t^{(1)} = \frac{2}{p}m_j + \frac{2}{p}m_k + \dots + \frac{1}{p}m_l \quad (2.11)$$

- *Defuzzifikasi* FTS Lee orde dua

Aturan 1 : jika hasil *fuzzyifikasi* pada tahun ke t adalah A_k dan terdapat *fuzzyifikasi* yang tidak mempunyai relasi logika *fuzzy*, misal $A_i, A_j \rightarrow \emptyset$, maka terdapat beberapa *defuzzifikasi* yang diusulkan :

- Jika $\hat{y}_i^{(1)}$ ada, maka hasil peramalan $\hat{y}_t^{(2)}$ adalah sebagai berikut :

$$\hat{y}_t^{(2)} = \hat{y}_i^{(1)} \quad (2.12)$$

- Jika $\hat{y}_i^{(1)}$ tidak ada dan $\hat{y}_j^{(1)}$ ada, maka hasil peramalan $\hat{y}_t^{(2)}$ adalah :

$$\hat{y}_t^{(2)} = \hat{y}_j^{(1)} \quad (2.13)$$

- Jika $\hat{y}_i^{(1)}$ dan $\hat{y}_j^{(1)}$ ada, maka nilai $\hat{y}_t^{(2)}$ adalah sebagai berikut :

$$\hat{y}_t^{(2)} = \frac{\hat{y}_i^{(1)} + \hat{y}_j^{(1)}}{2} \quad (2.14)$$

Aturan 2 : jika hasil *fuzzyifikasi* tahun ke t adalah A_k dan hanya terdapat satu FLR pada FLRG, misalnya $A_i, A_j \rightarrow A_k$ dimana A_i, A_j dan A_k adalah *fuzzyifikasi* dimana nilai maksimum dari nilai keanggotaan A_k berada pada

interval u_k dan nilai tengah dari u_k adalah m_k , maka hasil peramalan $\hat{y}_t^{(2)}$ adalah sebagai berikut :

$$\hat{y}_t^{(2)} = m_k \quad (2.15)$$

Aturan 3 : jika hasil *fuzzyifikasi* tahun ke t adalah A_k, A_l, \dots, A_m memiliki beberapa FLR (p) pada FLRG, misalnya $A_i, A_j \rightarrow A_k, A_k, A_l, A_l, \dots, A_m$ dimana $A_k, A_k, A_l, A_l, \dots, A_m$ adalah *fuzzyifikasi* dimana nilai maksimum dari nilai keanggotaan $A_k, A_k, A_l, A_l, \dots, A_m$ berada pada interval $u_k, u_k, u_l, u_l, \dots, u_m$ dan $m_k, m_k, m_l, m_l, \dots, m_m$ adalah nilai tengah, maka hasil peramalan $\hat{y}_t^{(2)}$ adalah sebagai berikut :

$$\hat{y}_t^{(2)} = \frac{2}{p}m_k + \frac{2}{p}m_l + \dots + \frac{1}{p}m_m \quad (2.16)$$

2.8 Ketepatan Metode Peramalan

Menurut Jumingan (2009), *mean Absolute Percentage Error* (MAPE) dihitung dengan menggunakan kesalahan absolut pada tiap periode yang dibagi dengan nilai observasi yang nyata. MAPE berguna untuk mengukur besar kesalahan dalam meramal yang dibandingkan dengan nilai asli. Nilai MAPE yang semakin kecil maka semakin akurat teknik peramalan tersebut dan sebaliknya. Hasil peramalan sangat baik jika memiliki nilai MAPE kurang dari 10% dan mempunyai kemampuan peramalan yang baik jika nilai MAPE kurang dari 20%. Rumus MAPE adalah

$$MAPE = \left(\frac{1}{N} \sum_{t=1}^N \frac{|D_t - \hat{y}_t^{(m)}|}{D_t} \right) \times 100\% \quad (2.17)$$

dimana :

MAPE : *Mean Absolute Percentage Error*

N : jumlah sampel

D_t : data waktu ke- t

$\hat{y}_t^{(m)}$: nilai peramalan orde ke- m periode ke- t

2.9 Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan

Nilai tukar petani subsektor peternakan (NTPT) adalah perbandingan antara indeks harga yang diterima petani subsektor peternak (It) dengan indeks harga yang dibayar petani subsektor peternak (Ib). It merupakan indeks harga yang menunjukkan perkembangan harga produsen atas hasil produksi petani subsektor peternak. Sedangkan, Ib merupakan indeks harga yang menunjukkan perkembangan harga barang/jasa yang diperlukan untuk kebutuhan rumah tangga petani subsektor peternak, dan biaya produksi untuk proses produksi petani subsektor peternak. Secara konsep, NTPT menyatakan tingkat kemampuan tukar atas barang-barang (produk) yang dihasilkan petani subsektor peternak di pedesaan terhadap barang/jasa yang dibutuhkan untuk konsumsi rumah tangga, dan keperluan dalam proses produksi petani subsektor peternak. NTPT meliputi dari kelompok ternak kecil, ternak besar, unggas dan hasil ternak. NTPT diperoleh melalui rumus sebagai berikut

$$\text{NTPT} = \frac{\text{It}}{\text{Ib}} \times 100 \quad (2.18)$$

dimana :

NTPT : Nilai tukar petani subsektor peternakan

It : Indeks harga yang diterima petani subsektor peternak

Ib : Indeks harga yang dibayar petani subsektor peternak

Menurut BPS (2018), secara umum ada tiga macam arti angka NTPT yaitu :

1. NTPT > 100, berarti petani subsektor peternakan mengalami peningkatan dalam hal perdagangan. Kondisi ini terjadi ketika rata-rata tingkat harga yang mereka terima mengalami kenaikan yang lebih cepat dari pada tingkat rata-rata harga yang dibayarkan terhadap tahun dasar, atau ketika rata-rata tingkat harga yang mereka terima mengalami penurunan yang lebih lambat daripada tingkat rata-rata harga yang dibayarkan terhadap tahun dasar.
2. NTPT = 100, berarti petani subsektor peternakan tidak mengalami perubahan dalam hal perdagangan karena perubahan harga yang diterima petani subsektor

peternak sama dengan perubahan harga yang dibayar petani subsektor peternak terhadap tahun dasar.

3. $NTPT < 100$, petani subsektor peternakan mengalami penurunan dalam hal perdagangan. Kondisi tersebut terjadi ketika harga yang mereka bayar mengalami kenaikan yang lebih cepat daripada harga yang mereka terima terhadap tahun dasar, atau ketika harga yang mereka bayar mengalami penurunan yang lebih lambat daripada harga yang mereka terima terhadap tahun dasar.

Menurut BPS (2018), kegunaan NTPT adalah untuk mengukur kemampuan tukar (*term of trade*) produk yang dijual petani subsektor peternak dengan produk yang dibutuhkan petani subsektor peternak dalam berproduksi dan konsumsi rumah tangga. Hal ini dilakukan untuk memperoleh gambaran tentang perkembangan tingkat pendapatan petani subsektor peternak dari waktu ke waktu yang dapat dipakai sebagai dasar kebijakan untuk memperbaiki tingkat kesejahteraan petani subsektor peternak. Selain itu, NTPT juga menunjukkan tingkat daya saing (*competitiveness*) produk petani subsektor peternak yang dibandingkan dengan produk lain.

BAB 3

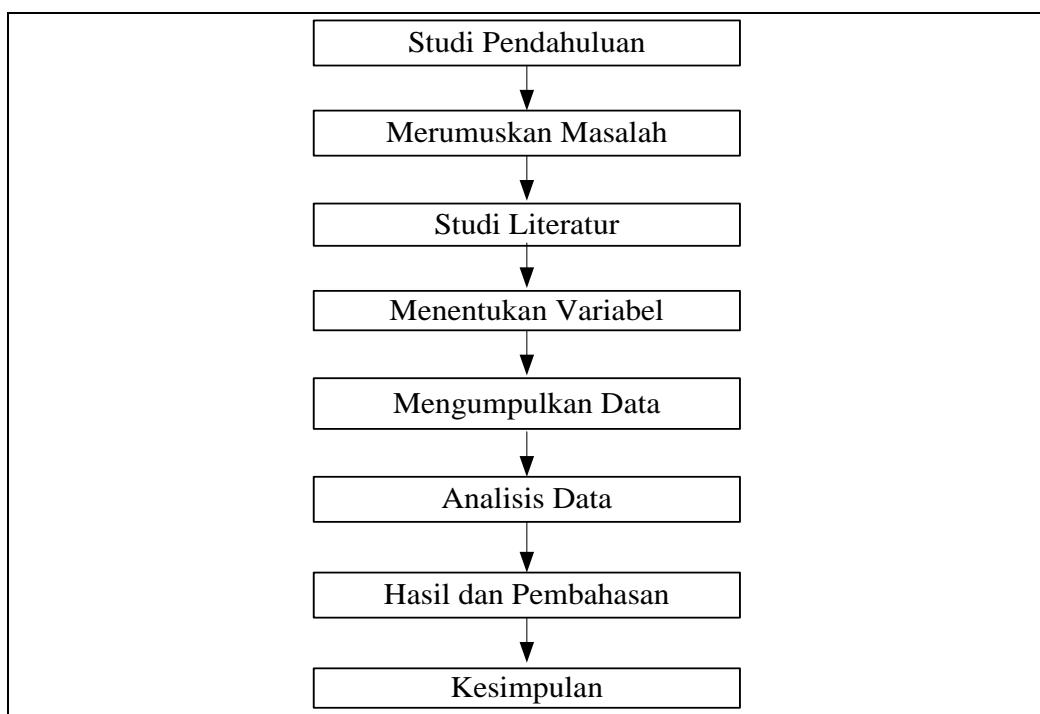
METODE PENELITIAN

3.1 Waktu dan Tempat Penelitian

Penelitian dilaksanakan pada bulan Januari 2020 sampai dengan Maret 2020. Tempat pengolahan data dilakukan di Laboratorium Ekonomi dan Bisnis Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Mulawarman.

3.2 Rancangan Penelitian

Penelitian ini secara umum terdiri dari rancangan yang disajikan dalam Gambar 3.1.



Gambar 3.1 Rancangan penelitian

Penelitian ini menggunakan rancangan kausal komparatif yang bersifat *ex post facto*. artinya data dikumpulkan setelah semua kejadian berlangsung. Penelitian ini dilakukan dengan mengumpulkan data bulanan NTPT di Provinsi Kalimantan Timur dari bulan Juli 2017 sampai dengan Desember 2019 sebagai objek penelitian.

3.3 Variabel dan Teknik Pengumpulan Data

Variabel yang digunakan dalam penelitian ini adalah data NTPT di Provinsi Kalimantan Timur. Teknik pengumpulan data tersebut dilakukan dengan cara mengambil data sekunder melalui website <http://kaltim.bps.go.id/> .

3.4 Populasi, Teknik *Sampling* dan Sampel Penelitian

Populasi yang digunakan dalam penelitian ini adalah seluruh data NTPT di Provinsi Kalimantan Timur. Teknik *sampling* dalam pengambilan sampel adalah *Purposive Sampling* yaitu mempertimbangkan sampel yang memiliki informasi yang diperlukan bagi peneliti. Sampel yang menjadi pertimbangan peneliti adalah data NTPT di Provinsi Kalimantan Timur bulan Juli 2017 sampai dengan bulan Desember 2019.

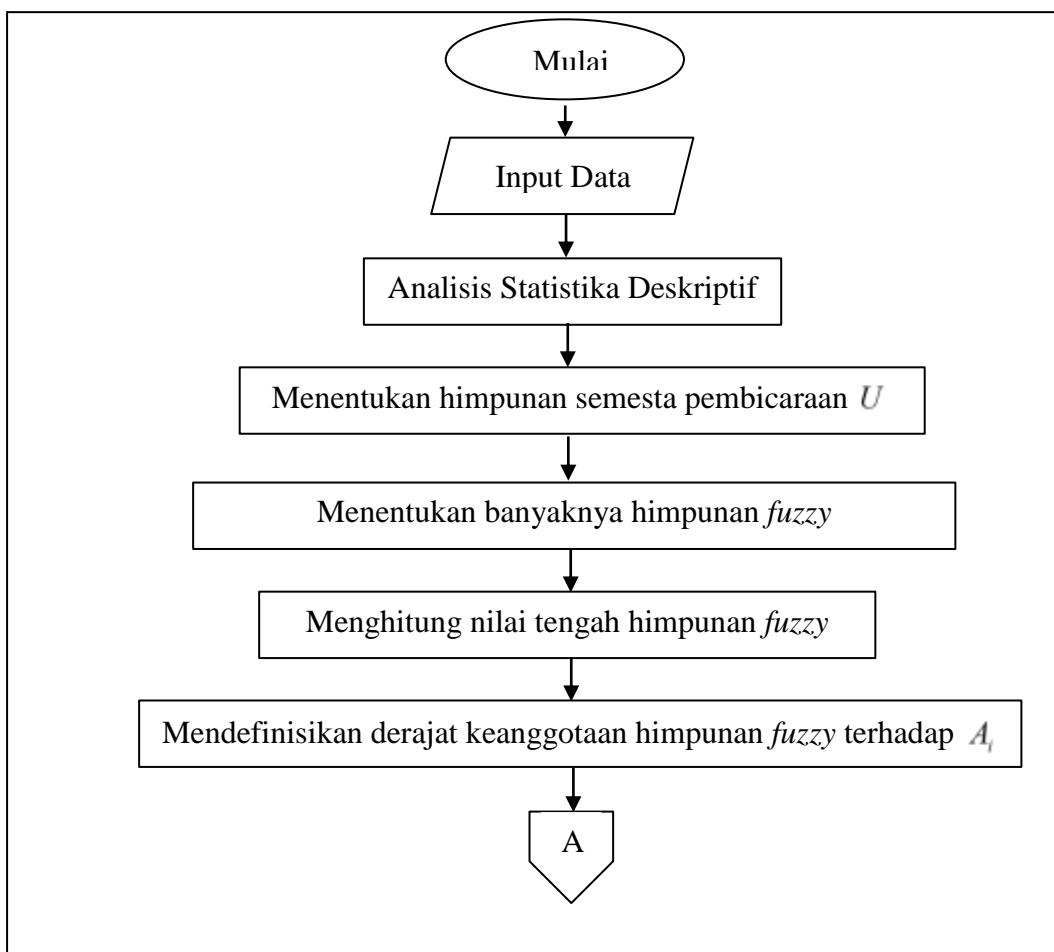
3.5 Teknik Analisis Data

Teknik analisis data dalam penelitian ini adalah analisis statistika deskriptif dan metode *fuzzy time series* Lee (FTS Lee). Statistika deskriptif adalah suatu metode yang berfungsi untuk mendeskripsikan atau memberikan gambaran secara umum terhadap objek yang diteliti melalui data yang ada, tanpa melakukan dan membuat kesimpulan tentang kelompok populasi yang lebih besar (Sudjana, 1989). Teknik analisis dalam penelitian ini menggunakan bantuan *software microsoft office excel* dan *R*. Langkah-langkah dalam melakukan analisis statistika deskriptif dan metode FTS Lee adalah sebagai berikut :

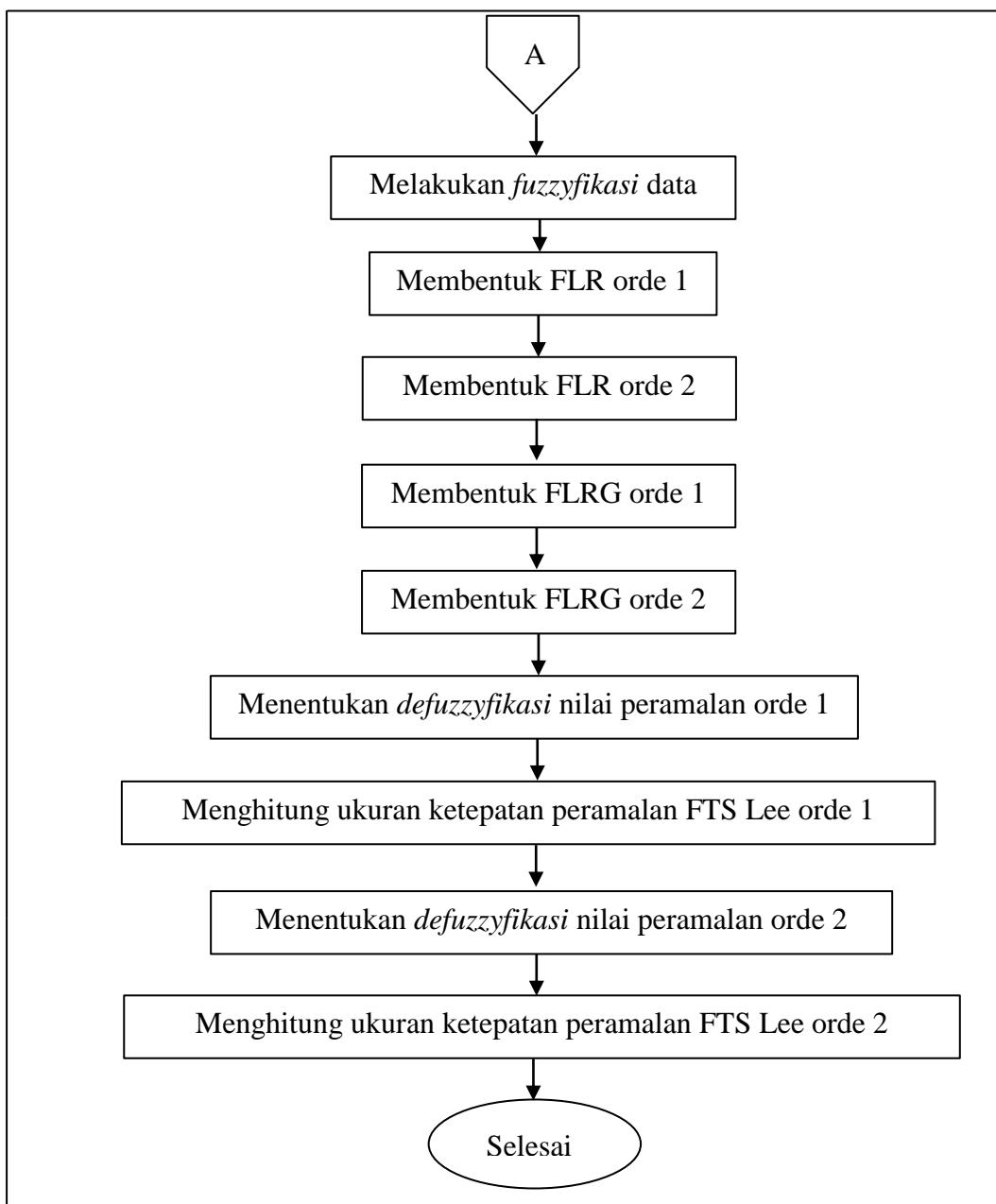
1. Melakukan analisis statistika deksriptif berupa *time series plot* untuk mengetahui pola data, data maksimum, dan data minimum NTPT di Provinsi Kalimantan Timur.
2. Menentukan himpunan semesta pembicaraan (U) berdasarkan Persamaan (2.1).
3. Menentukan banyaknya himpunan *fuzzy* (u_i) berdasarkan Persamaan (2.5).
4. Menghitung nilai tengah u_i berdasarkan Persamaan (2.6).
5. Mendefinisikan derajat keanggotaan u_i terhadap A_i dengan Persamaan (2.7).
6. Melakukan *fuzzifikasi* data NTPT di Provinsi Kalimantan Timur.

7. Membentuk *fuzzy logical relationship* (FLR) orde 1.
8. Membentuk *fuzzy logical relationship* (FLR) orde 2.
9. Membentuk *fuzzy logical relationship group* (FLRG) orde 1.
10. Membentuk *fuzzy logical relationship group* (FLRG) orde 2.
11. Menentukan *defuzzifikasi* nilai peramalan orde 1 berdasarkan aturan *defuzzifikasi* FTS Lee orde 1 beserta nilai MAPE hasil peramalan FTS Lee orde 1.
12. Menentukan *defuzzifikasi* nilai peramalan orde 2 berdasarkan aturan *defuzzifikasi* FTS Lee orde 2 beserta nilai MAPE hasil peramalan FTS Lee orde 2.

Langkah-langkah dalam peramalan menggunakan FTS Lee dengan alur tahapan-tahapan analisis data ditunjukkan dalam diagram alur pada Gambar 3.2 sebagai berikut :



Gambar 3.2 Tahapan analisis data



Gambar 3.2 Tahapan analisis data (lanjutan)

BAB 4

HASIL DAN PEMBAHASAN

4.1 Deskripsi Data

Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data Nilai Tukar Petani Subsektor Peternakan (NTPT) di Kalimantan Timur dari bulan Juli 2017 hingga Desember 2019 yang dapat dilihat secara lengkap pada Tabel 4.1.

Tabel 4.1 NTPT Kalimantan Timur Juli 2017 hingga Desember 2019

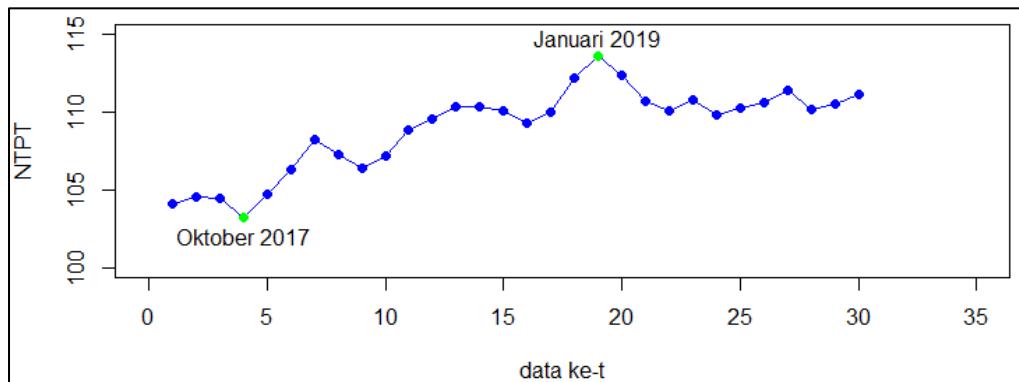
Bulan	Tahun		
	2017	2018	2019
Januari	-	108,20	113,59
Februari	-	107,24	112,36
Maret	-	106,39	110,66
April	-	107,16	110,12
Mei	-	108,82	110,79
Juni	-	109,59	109,79
Juli	104,08	110,31	110,25
Agustus	104,56	110,37	110,61
September	104,45	110,12	111,37
Oktober	103,20	109,28	110,13
November	104,72	110,01	110,54
Desember	106,30	112,22	111,18

Sumber : Badan Pusat Statistika Provinsi Kalimantan Timur

Berdasarkan Tabel 4.1 dapat diketahui bahwa NTPT terendah yang terjadi di Kalimantan Timur pada bulan Juli hingga Desember 2017 adalah 103,20. NTPT tertinggi yang terjadi di Kalimantan Timur pada bulan Juli hingga Desember 2017 adalah 106,30. NTPT terendah di Kalimantan Timur pada tahun 2018 terjadi pada bulan Maret sebesar 106,39. NTPT tertinggi di Kalimantan Timur pada tahun 2018 terjadi pada bulan Desember sebesar 112,22. Pada tahun 2019 NTPT terendah di Kalimantan Timur terjadi pada bulan Juni sebesar 109,79. NTPT tertinggi pada

tahun 2019 terjadi pada bulan Januari sebesar 113,59. NTPT tertinggi pada periode Juli 2017 hingga Desember 2019 terjadi pada tahun 2019. Hal ini dapat dilihat bahwa rentang NTPT pada tahun 2019 berada antara 109,79 hingga 113,59. Rentang tersebut lebih tinggi dibandingkan dengan rentang pada tahun 2018 dan 2017. NTPT di Kalimantan Timur dari tahun 2017 hingga 2019 selalu melebihi nilai 100. Hal ini menunjukkan bahwa petani subsektor peternakan mengalami peningkatan dalam hal perdagangan.

Langkah awal dalam melakukan peramalan dengan *FTS Lee* adalah membuat *time series plot*. *Time series plot* digunakan untuk melihat pergerakan pola data, serta untuk melihat titik terendah dan tertinggi dari pola data tersebut. *Time series plot* data NTPT di Kalimantan Timur dari bulan Juli 2017 hingga Desember 2019 ditampilkan pada Gambar 4.1.



Gambar 4.1 Time Series Plot Data NTPT di Kalimantan Timur

Berdasarkan Gambar 4.1 terlihat bahwa sumbu horizontal mewakili data ke-*t* atau periode waktu, sedangkan sumbu vertikal mewakili nilai tukar petani subsektor peternakan di Kalimantan Timur. Gambar 4.1 menunjukkan bahwa NTPT di Kalimantan Timur memiliki pola data *trend* naik. NTPT terendah di Kalimantan Timur terjadi pada bulan Oktober 2017 dan yang tertinggi terjadi pada bulan Januari 2019.

4.2 Penentuan Himpunan Semesta Pembicaraan

Data NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Juli 2017 sampai dengan Desember 2019 memiliki NTPT terendah sebesar 103,20 dan NTPT tertinggi sebesar

113,59. Berdasarkan Persamaan (2.1), nilai Z_1 dan Z_2 adalah sembarang bilangan positif. Peneliti menentukan $Z_1 = 0,20$ dan $Z_2 = 0,70$. Berdasarkan Persamaan (2.1), himpunan semesta pembicaraan (U) adalah sebagai berikut :

$$\begin{aligned} U &= [D_{\min} - Z_1, D_{\max} + Z_2] \\ &= [103,20 - 0,20, 113,59 + 0,70] \\ &= [103,00 \ 114,29] \end{aligned}$$

4.3 Penentuan Banyaknya Himpunan Fuzzy

Penentuan banyaknya himpunan *fuzzy* pada data NTPT di Kalimantan Timur dari bulan Juli 2017 sampai dengan Desember 2019 dihitung dengan cara sebagai berikut :

1. Menghitung panjang interval pembicaraan semesta (U)

Panjang interval U ditentukan dengan menggunakan Persamaan (2.2). Berikut perhitungan panjang interval U :

$$\begin{aligned} R &= D_{\max} + Z_2 - D_{\min} - Z_1 \\ &= 113,59 + 0,70 - 103,20 - 0,20 \\ &= 11,29 \end{aligned}$$

2. Menghitung rata-rata Selisih absolut setiap data

Rata-rata selisih absolut setiap data dicari dengan menghitung jumlah selisih absolut antara data historis pada waktu ke- $t+1$ dengan data historis ke- t . Jumlah selisih absolut data tersebut dibagi dengan banyaknya data dikurang 1. Selisih absolut data historis dapat dilihat pada Tabel 4.2.

Tabel 4.2 Selisih Absolut Data Historis

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$ D_{t+1} - D_t $
1	2017	Juli	104,08	0,48
2		Agustus	104,56	0,11
3		September	104,45	1,25
4		Oktober	103,20	1,52
5		November	104,72	1,58

Tabel 4.2 Selisih Absolut Data Historis (lanjutan)

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$ D_{t+1} - D_t $
6	2017	Desember	106,30	1,90
7		Januari	108,20	0,96
8		Februari	107,24	0,85
9		Maret	106,39	0,77
10		April	107,16	1,66
11		Mei	108,82	0,77
12		Juni	109,59	0,72
13		Juli	110,31	0,06
14		Agustus	110,37	0,25
15		September	110,12	0,84
16		Oktober	109,28	0,73
17		November	110,01	2,21
18		Desember	112,22	1,37
19	2018	Januari	113,59	1,23
20		Februari	112,36	1,70
21		Maret	110,66	0,54
22		April	110,12	0,67
23		Mei	110,79	1,00
24		Juni	109,79	0,46
25		Juli	110,25	0,36
26		Agustus	110,61	0,76
27		September	111,37	1,24
28		Oktober	110,13	0,41
29		November	110,54	0,64
30		Desember	111,18	-
Jumlah				27,04

Berdasarkan Tabel 4.2 maka diperoleh jumlah selisih absolut data sebesar 27,04. Jumlah selisih absolut data tersebut digunakan untuk menghitung nilai rata-

rata selisih absolut setiap data. Perhitungan nilai rata-rata selisih absolut setiap data menggunakan Persamaan (2.3). Berikut perhitungan nilai rata-rata selisih absolut setiap data :

$$\begin{aligned} mean &= \frac{\sum_{t=1}^{N-1} |(D_{t+1}) - D_t|}{N-1} \\ &= \frac{27,04}{30-1} \\ &= 0,93 \end{aligned}$$

3. Menghitung basis interval himpunan *fuzzy*

Hasil rata-rata selisih absolut setiap data digunakan untuk menghitung basis interval *fuzzy* dengan menggunakan Persamaan (2.4). Berikut perhitungan basis interval himpunan *fuzzy* :

$$\begin{aligned} K &= \frac{mean}{2} \\ &= \frac{0,93}{2} \\ &= 0,465 \approx 0,5 \end{aligned}$$

Berdasarkan hasil perhitungan di atas, diperoleh nilai basis interval yaitu 0,465. Nilai basis interval sebesar 0,465 berdasarkan Tabel 2.1 termasuk dalam basis interval 0,1 dengan pembulatan panjang interval menjadi 0,5.

4. Menghitung banyaknya himpunan *fuzzy*

Basis interval digunakan untuk menghitung banyaknya himpunan *fuzzy* dengan menggunakan Persamaan (2.5). Berikut perhitungan banyaknya himpunan *fuzzy* :

$$\begin{aligned} n &= \frac{R}{K} \\ &= \frac{11,29}{0,5} \\ &= 22,58 \approx 23 \end{aligned}$$

Berdasarkan perhitungan banyaknya himpunan *fuzzy*, maka diperoleh hasil banyaknya himpunan *fuzzy* sebanyak 23 himpunan *fuzzy*. Himpunan *fuzzy* tersebut

memiliki panjang interval yang sama yaitu 0,5, maka $U = [103,00, 114,29]$ dipartisi menjadi 23 himpunan yang sama panjang yaitu u_i dimana $i = 1, 2, 3, \dots, 23$. Berdasarkan partisi tersebut, maka himpunan *fuzzy* yang terbentuk adalah sebagai berikut :

$$\begin{aligned} u_1 &= [103,00, 103,50] & u_9 &= [107,00, 107,50] & u_{17} &= [111,00, 111,50] \\ u_2 &= [103,50, 104,00] & u_{10} &= [107,50, 108,00] & u_{18} &= [111,50, 112,00] \\ u_3 &= [104,00, 104,50] & u_{11} &= [108,00, 108,50] & u_{19} &= [112,00, 112,50] \\ u_4 &= [104,50, 105,00] & u_{12} &= [108,50, 109,00] & u_{20} &= [112,50, 113,00] \\ u_5 &= [105,00, 105,50] & u_{13} &= [109,00, 109,50] & u_{21} &= [113,00, 113,50] \\ u_6 &= [105,50, 106,00] & u_{14} &= [109,50, 110,00] & u_{22} &= [113,50, 114,00] \\ u_7 &= [106,00, 106,50] & u_{15} &= [110,00, 110,50] & u_{23} &= [114,00, 114,50] \\ u_8 &= [106,50, 107,00] & u_{16} &= [110,50, 111,00] \end{aligned}$$

4.4 Perhitungan Nilai Tengah Himpunan *Fuzzy*

Perhitungan nilai tengah himpunan *fuzzy* menggunakan Persamaan (2.6). Hasil perhitungan nilai tengah himpunan *fuzzy* (m_i) secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.3.

Tabel 4.3 Nilai Tengah Himpunan *fuzzy*

No.	m_i	No.	m_i	No.	m_i	No.	m_i
1	103,25	7	106,25	13	109,25	19	112,25
2	103,75	8	106,75	14	109,75	20	112,75
3	104,25	9	107,25	15	110,25	21	113,25
4	104,75	10	107,75	16	110,75	22	113,75
5	105,25	11	108,25	17	111,25	23	114,25
6	105,75	12	108,75	18	111,75	24	-

Berdasarkan Tabel 4.3 nilai tengah himpunan *fuzzy* ke-1 sampai dengan ke-23 diperoleh menggunakan persamaan (2.6). Berikut contoh perhitungan nilai tengah himpunan *fuzzy* ke-1 (m_1) :

$$m_1 = \frac{(\text{Batas bawah } u_1 + \text{Batas atas } u_1)}{2}$$

$$\begin{aligned} m_1 &= \frac{(103,00 + 103,50)}{2} \\ &= 103,25 \end{aligned}$$

4.5 Pendefinisian Derajat Keanggotaan Himpunan *Fuzzy* terhadap A_i dalam Proses *Fuzzyifikasi*

Pendefinisian derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* terhadap A_i didasarkan pada 23 himpunan *fuzzy* yang terbentuk pada Tahap 4.3. Diasumsikan nilai *fuzzyifikasi* dari variabel linguistik data NTPT di Kalimantan Timur yaitu $A_1, A_2, A_3, \dots, A_{23}$. Setiap himpunan *fuzzy* u_i , dimana $i = 1, 2, 3, \dots, 23$ didefinisikan terhadap A_i dengan menggunakan Persamaan (2.7). Berikut pendefinisian derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* terhadap A_i :

$$\begin{aligned} \mu_{A_1}(u_i) &= \frac{1}{u_1} + \frac{0,5}{u_2} + \frac{0}{u_3} + \dots + \frac{0}{u_{23}} \\ \mu_{A_2}(u_i) &= \frac{0,5}{u_1} + \frac{1}{u_2} + \frac{0,5}{u_3} + \dots + \frac{0}{u_{23}} \\ \mu_{A_3}(u_i) &= \frac{0}{u_1} + \frac{0,5}{u_2} + \frac{1}{u_3} + \dots + \frac{0}{u_{23}} \\ &\vdots && \vdots && \vdots && \vdots \\ \mu_{A_{23}}(u_i) &= \frac{0}{u_1} + \frac{0}{u_2} + \frac{0}{u_3} + \dots + \frac{1}{u_{23}} \end{aligned}$$

u_i merupakan himpunan *fuzzy* ke- i dan bilangan yang diberi simbol “/” menyatakan derajat keanggotaan u_i terhadap A_i , $i = 1, 2, 3, \dots, 23$ yang dimana nilainya adalah 0,5, 1, atau 0. Selain itu, tanda (+) dalam pendefinisian derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* terhadap A_i di atas tidak melambangkan operasi penjumlahan, melainkan melambangkan keseluruhan unsur-unsur u_i .

Berdasarkan pendefinisan derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* terhadap A_i , maka diperoleh hasil *fuzzyifikasi*. *Fuzzyifikasi* adalah proses mengubah nilai tegas menjadi variabel linguistik menggunakan nilai derajat keanggotaan yang diperoleh pada pendefinisan derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* terhadap A_i . Hasil *fuzzyifikasi* secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.4.

Tabel 4.4 Hasil *Fuzzyifikasi*

<i>Fuzzyifikasi</i>	Nilai Linguistik	<i>Fuzzyifikasi</i>	Nilai Linguistik
A_1	Sangat sangat turun drastis sekali	A_{13}	Sedikit naik
A_2	Sangat turun drastis sekali	A_{14}	Cukup naik sekali
A_3	Sangat turun drastis	A_{15}	Naik
A_4	Turun drastis	A_{16}	Cukup naik
A_5	Sangat sangat turun sekali	A_{17}	Naik sekali
A_6	Sangat turun sekali	A_{18}	Sangat naik sekali
A_7	Turun sekali	A_{19}	Sangat sangat naik sekali
A_8	Cukup turun	A_{20}	Naik drastis
A_9	Turun	A_{21}	Sangat naik drastis
A_{10}	Cukup turun sekali	A_{22}	Sangat naik drastis sekali
A_{11}	Sedikit turun	A_{23}	Sangat sangat naik drastis sekali
A_{12}	Moderat	-	-

Berdasarkan Tabel 4.4 maka diperoleh 23 nilai *fuzzyifikasi*. Misal, A_i adalah hasil *fuzzyifikasi* yang diperoleh dari pendefinisan derajat keanggotaan himpunan *fuzzy* (u_i) terhadap A_i . Hasil pendefinisan tersebut diperoleh derajat keanggotaan u_1 sebesar 1, derajat keanggotaan u_2 sebesar 0,5 dan derajat keanggotaan u_3 sampai

dengan u_{23} sebesar 0. Derajat keanggotan maksimum terletak pada u_1 yaitu sebesar 1 dan interval u_1 adalah [103,00, 103,50]. Berdasarkan derajat keanggotaan maksimum tersebut, maka hasil *fuzzyifikasi* dari suatu nilai yang berada pada interval [103,00, 103,50) adalah A_i . *Fuzzyifikasi* pada pendefinisian derajat keanggotaan u_i terhadap A_i lainnya mengikuti langkah-langkah sebelumnya.

4.6 Fuzzyifikasi Data NTPT di Kalimantan Timur

Berdasarkan derajat keanggotaan dalam pendefinisian himpunan *fuzzy* pada A_i dalam proses *fuzzyifikasi*, maka proses *fuzzyifikasi* untuk data NTPT di Kalimantan Timur dari bulan Juli 2017 sampai dengan bulan Desember 2019 dapat dilihat pada Tabel 4.5.

Tabel 4.5 Fuzzyifikasi Data NTPT di Kalimantan Timur

No.	Tahun	Bulan	NTPT	Fuzzyifikasi
1	2017	Juli	104,08	A_3
2		Agustus	104,56	A_4
3		September	104,45	A_3
4		Oktober	103,20	A_1
5		November	104,72	A_4
6		Desember	106,30	A_7
7	2018	Januari	108,20	A_{11}
8		Februari	107,24	A_9
9		Maret	106,39	A_7
10		April	107,16	A_9
11		Mei	108,82	A_{12}
12		Juni	109,59	A_{14}
13		Juli	110,31	A_{15}

Tabel 4.5 *Fuzzyifikasi* Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)

No.	Tahun	Bulan	NTPT	<i>Fuzzyifikasi</i>
14	2018	Agustus	110,37	A_{15}
15		September	110,12	A_{15}
16		Oktober	109,28	A_{13}
17		November	110,01	A_{15}
18		Desember	112,22	A_{19}
19	2019	Januari	113,59	A_{22}
20		Februari	112,36	A_{19}
21		Maret	110,66	A_{16}
22		April	110,12	A_{15}
23		Mei	110,79	A_{16}
24		Juni	109,79	A_{14}
25		Juli	110,25	A_{15}
26		Agustus	110,61	A_{16}
27		September	111,37	A_{17}
28		Oktober	110,13	A_{15}
29		November	110,54	A_{16}
30		Desember	111,18	A_{17}

Berdasarkan Tabel 4.5 maka diperoleh hasil *fuzzyifikasi* data NTPT di Kalimantan Timur dari bulan Juli 2017 sampai dengan Desember 2019. Misal, hasil *fuzzyifikasi* nilai NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Juli 2017 adalah A_3 . Hasil *fuzzyifikasi* tersebut terjadi karena nilai NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Juli 2017 adalah 104,08. Nilai tersebut termasuk kedalam himpunan *fuzzy* ke-3 (u_3) dengan interval [104,00, 104,50]. Derajat keanggotaan maksimum yang dimiliki oleh himpunan *fuzzy* ke-3 (u_3) terletak pada nilai *fuzzyifikasi* A_3 yaitu 1. Sehingga,

hasil *fuzzyifikasi* nilai NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Juli 2017 adalah A_3 . *Fuzzyifikasi* pada bulan selanjutnya memiliki langkah-langkah yang sama seperti *fuzzyifikasi* pada bulan Juli 2017.

4.7 Penentuan Fuzzy Logical Relationship (FLR) Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

FLR orde 1 adalah kegiatan yang dilakukan untuk menghubungkan relasi antara variabel linguistik yang ditentukan berdasarkan tabel *fuzzyifikasi* yang diperoleh pada Tabel 4.5. Hasil FLR orde 1 secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.6.

Tabel 4.6 FLR Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

Bulan	FLR Orde 1
Juli 2017 → Agustus 2017	$A_3 \rightarrow A_4$
Agustus 2017 → September 2017	$A_4 \rightarrow A_3$
September 2017 → Oktober 2017	$A_3 \rightarrow A_1$
Oktober 2017 → November 2017	$A_1 \rightarrow A_4$
November 2017 → Desember 2017	$A_4 \rightarrow A_7$
Desember 2017 → Januari 2018	$A_7 \rightarrow A_{11}$
Januari 2018 → Februari 2018	$A_{11} \rightarrow A_9$
Februari 2018 → Maret 2018	$A_9 \rightarrow A_7$
Maret 2018 → April 2018	$A_7 \rightarrow A_9$
April 2018 → Mei 2018	$A_9 \rightarrow A_{12}$
Mei 2018 → Juni 2018	$A_{12} \rightarrow A_{14}$
Juni 2018 → Juli 2018	$A_{14} \rightarrow A_{15}$
Juli 2018 → Agustus 2018	$A_{15} \rightarrow A_{15}$
Agustus 2018 → September 2018	$A_{15} \rightarrow A_{15}$
September 2018 → Oktober 2018	$A_{15} \rightarrow A_{13}$

Tabel 4.6 FLR Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)

Bulan	FLR Orde 1
Oktober 2018 → November 2018	$A_{13} \rightarrow A_{15}$
November 2018 → Desember 2018	$A_{15} \rightarrow A_{19}$
Desember 2018 → Januari 2019	$A_{19} \rightarrow A_{22}$
Januari 2019 → Februari 2019	$A_{22} \rightarrow A_{19}$
Februari 2019 → Maret 2019	$A_{19} \rightarrow A_{16}$
Maret 2019 → April 2019	$A_{16} \rightarrow A_{15}$
April 2019 → Mei 2019	$A_{15} \rightarrow A_{16}$
Mei 2019 → Juni 2019	$A_{16} \rightarrow A_{14}$
Juni 2019 → Juli 2019	$A_{14} \rightarrow A_{15}$
Juli 2019 → Agustus 2019	$A_{15} \rightarrow A_{16}$
Agustus 2019 → September 2019	$A_{16} \rightarrow A_{17}$
September 2019 → Oktober 2019	$A_{17} \rightarrow A_{15}$
Oktober 2019 → November 2019	$A_{15} \rightarrow A_{16}$
November 2019 → Desember 2019	$A_{16} \rightarrow A_{17}$

Berdasarkan Tabel 4.6, penentuan FLR orde 1 melibatkan 1 data historis yang disimbolkan dengan $D_{(t-1)} \rightarrow D_t$. Misal, bulan Juli 2017 merupakan *current state* ($D_{(t-1)}$) dengan nilai *fuzzyifikasi* adalah A_3 . Bulan Agustus 2017 merupakan *next state* (D_t) dengan nilai *fuzzyifikasi* A_4 . Hasil FLR yang terbentuk antara bulan Juli 2017 dengan bulan Agustus 2017 adalah $A_3 \rightarrow A_4$. FLR pada bulan selanjutnya memiliki langkah-langkah yang sama seperti FLR pada bulan Juli 2017 dengan Agustus 2017.

4.8 Penentuan *Fuzzy Logical Relationship* (FLR) Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

FLR orde 2 adalah kegiatan yang dilakukan untuk menghubungkan relasi antara variabel linguistik yang ditentukan berdasarkan tabel *fuzzyifikasi* yang diperoleh pada Tabel 4.5. Hasil FLR orde 2 secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.7.

Tabel 4.7 FLR Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

Bulan	FLR Orde 2
Juli 2017, Agustus 2017 → September 2017	$A_3, A_4 \rightarrow A_3$
Agustus 2017, September 2017 → Oktober 2017	$A_4, A_3 \rightarrow A_1$
September 2017, Oktober 2017 → November 2017	$A_3, A_1 \rightarrow A_4$
Oktober 2017, November 2017 → Desember 2017	$A_1, A_4 \rightarrow A_7$
November 2017, Desember 2017 → Januari 2018	$A_4, A_7 \rightarrow A_{11}$
Desember 2017, Januari 2018 → Februari 2018	$A_7, A_{11} \rightarrow A_9$
Januari 2018, Februari 2018 → Maret 2018	$A_{11}, A_9 \rightarrow A_7$
Februari 2018, Maret 2018 → April 2018	$A_9, A_7 \rightarrow A_9$
Maret 2018, April 2018 → Mei 2018	$A_7, A_9 \rightarrow A_{12}$
April 2018, Mei 2018 → Juni 2018	$A_9, A_{12} \rightarrow A_{14}$
Mei 2018, Juni 2018 → Juli 2018	$A_{12}, A_{14} \rightarrow A_{15}$
Juni 2018, Juli 2018 → Agustus 2018	$A_{14}, A_{15} \rightarrow A_{15}$
Juli 2018, Agustus 2018 → September 2018	$A_{15}, A_{15} \rightarrow A_{15}$
Agustus 2018, September 2018 → Oktober 2018	$A_{14}, A_{15} \rightarrow A_{13}$
September 2018, Oktober 2018 → November 2018	$A_{15}, A_{13} \rightarrow A_{15}$
Oktober 2018, November 2018 → Desember 2018	$A_{13}, A_{15} \rightarrow A_{19}$
November 2018, Desember 2018 → Januari 2019	$A_{15}, A_{19} \rightarrow A_{22}$
Desember 2018, Januari 2019 → Februari 2019	$A_{19}, A_{22} \rightarrow A_{19}$

Tabel 4.7 FLR Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)

Bulan	FLR Orde 2
Januari 2019, Februari 2019 → Maret 2019	$A_{22}, A_{19} \rightarrow A_{16}$
Februari 2019, Maret 2019 → April 2019	$A_{19}, A_{16} \rightarrow A_{15}$
Maret 2019, April 2019 → Mei 2019	$A_{16}, A_{15} \rightarrow A_{16}$
April 2019, Mei 2019 → Juni 2019	$A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{14}$
Mei 2019, Juni 2019 → Juli 2019	$A_{16}, A_{14} \rightarrow A_{15}$
Juni 2019, Juli 2019 → Agustus 2019	$A_{14}, A_{15} \rightarrow A_{16}$
Juli 2019, Agustus 2019 → September 2019	$A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{17}$
Agustus 2019, September 2019 → Oktober 2019	$A_{16}, A_{17} \rightarrow A_{15}$
September 2019, Oktober 2019 → November 2019	$A_{17}, A_{15} \rightarrow A_{16}$
Oktober 2019, November 2019 → Desember 2019	$A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{17}$

Berdasarkan Tabel 4.7, penentuan FLR orde 2 melibatkan 2 data historis yang disimbolkan dengan $D_{(t-2)}, D_{(t-1)} \rightarrow D_t$. Misal, bulan Juli 2017 merupakan *current state* ($D_{(t-2)}$) dengan nilai *fuzzyfikasi* adalah A_3 . Bulan Agustus 2017 merupakan *current state* ($D_{(t-1)}$) dengan nilai *fuzzyfikasi* A_4 . Bulan September 2017 merupakan *next state* (D_t) dengan nilai *fuzzyfikasi* A_3 . Hasil FLR yang terbentuk antara bulan Juli 2017, bulan Agustus 2017 dan bulan September 2017 adalah $A_3, A_4 \rightarrow A_3$. FLR pada bulan selanjutnya memiliki langkah-langkah yang sama seperti FLR pada bulan Juli 2017, Agustus 2017 dengan September 2017.

4.9 Penentuan *Fuzzy Logical Relationship Group* (FLRG) Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

FLRG orde 1 dilakukan dengan cara mengelompokkan *fuzzyfikasi* yang memiliki 1 *current state* yang sama yaitu $D_{(t-1)}$ lalu dikelompokkan menjadi satu grup pada *next state*. Hasil FLRG orde 1 secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.8.

Tabel 4.8 FLRG Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

Grup	FLRG	Grup	FLRG
1	$A_1 \rightarrow A_4$	8	$A_{17} \rightarrow A_{15}$
2	$A_{11} \rightarrow A_9$	9	$A_{19} \rightarrow A_{22}, A_{16}$
3	$A_{12} \rightarrow A_{14}$	10	$A_{22} \rightarrow A_{19}$
4	$A_{13} \rightarrow A_{15}$	11	$A_3 \rightarrow A_4, A_1$
5	$A_{14} \rightarrow A_{15}, A_{15}$	12	$A_4 \rightarrow A_7, A_3$
6	$A_{15} \rightarrow A_{15}, A_{15}, A_{19}, A_{13}, A_{16}, A_{16}, A_{16}$	13	$A_7 \rightarrow A_{11}, A_9$
7	$A_{16} \rightarrow A_{14}, A_{15}, A_{17}, A_{17}$	14	$A_9 \rightarrow A_7, A_{12}$

Berdasarkan Tabel 4.8, semua FLR yang terbentuk pada Tabel 4.6 dikelompokkan menjadi FLRG yang saling berhubungan. Misal, FLRG yang terbentuk pada Grup 7 pada Tabel 4.8 adalah $A_{16} \rightarrow A_{14}$, $A_{16} \rightarrow A_{15}$, $A_{16} \rightarrow A_{17}$ dan $A_{16} \rightarrow A_{17}$. 4 *fuzzy logical relationship* (FLR) tersebut dikelompokkan menjadi 1 FLRG yaitu $A_{16} \rightarrow A_{14}, A_{15}, A_{17}, A_{17}$. FLRG pada grup selanjutnya memiliki langkah-langkah yang sama seperti FLRG pada grup 1.

4.10 Penentuan *Fuzzy Logical Relationship Group* (FLRG) Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

FLRG orde 2 dilakukan dengan cara mengelompokkan *fuzzyifikasi* yang memiliki 2 *current state* yang sama yaitu $D_{(t-2)}, D_{(t-1)}$ lalu dikelompokkan menjadi satu grup pada *next state*. Hasil FLRG orde 2 secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.9.

Tabel 4.9 FLRG Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

Grup	FLRG	Grup	FLRG
1	$A_1, A_4 \rightarrow A_7$	13	$A_{17}, A_{15} \rightarrow A_{16}$
2	$A_{11}, A_9 \rightarrow A_7$	14	$A_{19}, A_{22} \rightarrow A_{19}$
3	$A_{12}, A_{14} \rightarrow A_{15}$	15	$A_{19}, A_{16} \rightarrow A_{15}$

Tabel 4.9 FLRG Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)

Grup	FLRG	Grup	FLRG
4	$A_{13}, A_{15} \rightarrow A_{19}$	16	$A_{22}, A_{19} \rightarrow A_{16}$
5	$A_{14}, A_{15} \rightarrow A_{15}, A_{16}$	17	$A_3, A_4 \rightarrow A_3$
6	$A_{15}, A_{15} \rightarrow A_{15}, A_{13}$	18	$A_3, A_1 \rightarrow A_4$
7	$A_{15}, A_{13} \rightarrow A_{15}$	19	$A_4, A_3 \rightarrow A_1$
8	$A_{15}, A_{19} \rightarrow A_{22}$	20	$A_2, A_7 \rightarrow A_{11}$
9	$A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{14}, A_{17}, A_{17}$	21	$A_7, A_{11} \rightarrow A_9$
10	$A_{16}, A_{15} \rightarrow A_{16}$	22	$A_7, A_9 \rightarrow A_{12}$
11	$A_{16}, A_{14} \rightarrow A_{15}$	23	$A_9, A_7 \rightarrow A_9$
12	$A_{16}, A_{17} \rightarrow A_{15}$	24	$A_9, A_{12} \rightarrow A_{14}$

Berdasarkan Tabel 4.9, semua FLR yang terbentuk pada Tabel 4.7 dikelompokkan menjadi FLRG yang saling berhubungan. Misal, FLRG yang terbentuk pada Grup 9 pada Tabel 4.9 adalah $A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{14}$, $A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{17}$ dan $A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{17}$. 3 *fuzzy logical relationship* (FLR) tersebut dikelompokkan menjadi 1 FLRG yaitu $A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{14}, A_{17}, A_{17}$. FLRG pada grup selanjutnya memiliki langkah-langkah yang sama seperti FLRG pada grup 1.

4.11 Perhitungan *Defuzzifikasi* Nilai Peramalan dan Nilai MAPE Orde 1 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

Pada tahap ini, *fuzzy output* akan diubah menjadi nilai tegas (numeris) untuk menghasilkan nilai peramalan. *Defuzzifikasi* dilakukan dengan mengikuti 3 aturan *defuzzifikasi* FTS Lee Orde 1. Berdasarkan pembentukan FLRG pada Tabel 4.8, maka diperoleh 14 grup. Hasil *defuzzifikasi* nilai peramalan dari 14 grup yang terbentuk dapat dilihat pada Tabel 4.10.

Tabel 4.10 Hasil Defuzzyifikasi Nilai Peramalan FLRG Orde 1

Grup	FLRG	Persamaan	Peramalan
1	$A_1 \rightarrow A_4$	(2.10)	$A_1 = 104,75$
2	$A_{11} \rightarrow A_9$	(2.10)	$A_{11} = 107,25$
3	$A_{12} \rightarrow A_{14}$	(2.10)	$A_{12} = 109,75$
4	$A_{13} \rightarrow A_{15}$	(2.10)	$A_{13} = 110,25$
5	$A_{14} \rightarrow A_{15}, A_{15}$	(2.11)	$A_{14} = \frac{1}{2} \times 110,25 + \frac{1}{2} \times 110,25 \\ = 110,25$
6	$A_{15} \rightarrow 2A_{15}, A_{19}, A_{13}, 3A_{16}$	(2.11)	$A_{15} = \frac{2}{7} \times 110,25 + \frac{1}{7} \times 112,25 \\ + \frac{1}{7} \times 109,25 + \frac{3}{7} \times 110,75 \\ = 110,61$
7	$A_{16} \rightarrow A_{14}, A_{15}, A_{17}, A_{17}$	(2.11)	$A_{16} = \frac{1}{4} \times 109,75 + \frac{1}{4} \times 110,25 \\ + \frac{2}{4} \times 111,25 = 110,62$
8	$A_{17} \rightarrow A_{15}$	(2.10)	$A_{17} = 110,25$
9	$A_{19} \rightarrow A_{22}, A_{16}$	(2.11)	$A_{19} = \frac{1}{2} \times 113,75 + \frac{1}{2} \times 110,25 \\ = 112,25$
10	$A_{22} \rightarrow A_{19}$	(2.10)	$A_{22} = 112,25$
11	$A_3 \rightarrow A_4, A_1$	(2.11)	$A_3 = \frac{1}{2} \times 104,75 + \frac{1}{2} \times 103,25 \\ = 104$
12	$A_4 \rightarrow A_7, A_3$	(2.11)	$A_4 = \frac{1}{2} \times 106,25 + \frac{1}{2} \times 104,25 \\ = 105,25$
13	$A_7 \rightarrow A_{11}, A_9$	(2.11)	$A_7 = \frac{1}{2} \times 108,25 + \frac{1}{2} \times 107,25 \\ = 107,75$

Tabel 4.10 Hasil *Defuzzyifikasi* Nilai Peramalan FLRG Orde 1 (lanjutan)

Grup	FLRG	Persamaan	Peramalan
14	$A_9 \rightarrow A_7, A_{12}$	(2.11)	$A_9 = \frac{1}{2} \times 106,25 + \frac{1}{2} \times 108,75 \\ = 107,50$

Berdasarkan Tabel 4.10, nilai peramalan dari FLRG orde 1 grup ke 1 adalah 104,75. Nilai tersebut diperoleh karena FLR yang terbentuk pada FLRG orde 1 grup ke 1 hanya 1 yaitu $A_1 \rightarrow A_4$. Sehingga, *defuzzyifikasi* nilai peramalan dari FLRG orde 1 grup ke 1 menggunakan Persamaan (2.10). Berdasarkan Persamaan tersebut, nilai peramalan didasarkan pada nilai tengah dari u_i yang memiliki derajat keanggotaan tertinggi didalam A_4 . Derajat keanggotaan tertinggi terdapat pada u_4 dan Nilai tengah u_4 adalah 104,75. Sehingga, nilai peramalan dari FLRG orde 1 grup ke 1 adalah 104,75. *Defuzzyifikasi* pada grup selanjutnya memiliki langkah-langkah yang sama seperti *Defuzzyifikasi* pada grup 1.

Nilai peramalan akhir untuk data NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Juli 2017 sampai dengan Desember 2019 diperoleh dari hasil *defuzzyifikasi* grup FLRG orde 1 pada Tabel 4.10. Misal, perhitungan nilai peramalan pada bulan Agustus 2017 ($D_{(t)}$) memiliki *current state* ($D_{(t-1)}$) yaitu bulan Juli 2017. Berdasarkan Tabel 4.5, *fuzzyifikasi* bulan Agustus 2017 adalah A_4 dan *fuzzyifikasi* bulan Juli 2017 adalah A_3 . Berdasarkan Tabel 4.6, hasil *fuzzyifikasi* tersebut membentuk FLR $A_3 \rightarrow A_4$. Berdasarkan Tabel 4.10, hasil FLR tersebut termasuk ke dalam *defuzzyifikasi* grup FLRG ke 11 dengan hasil peramalan sebesar 104,00. Sehingga, hasil peramalan bulan Agustus 2017 adalah 104,00. Hasil peramalan secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.11.

Tabel 4.11 Hasil *Defuzzyifikasi* Nilai Peramalan Orde 1

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(1)}$
1	2017	Juli	104,08	-
2		Agustus	104,56	104,00
3		September	104,45	105,25

Tabel 4.11 Hasil *Defuzzifikasi* Nilai Peramalan Orde 1 (lanjutan)

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(1)}$
4	2017	Oktober	103,20	104,00
5		November	104,72	104,75
6		Desember	106,30	105,25
7	2018	Januari	108,20	107,75
8		Februari	107,24	107,25
9		Maret	106,39	107,50
10		April	107,16	107,75
11		Mei	108,82	107,50
12		Juni	109,59	109,75
13		Juli	110,31	110,25
14		Agustus	110,37	110,61
15		September	110,12	110,61
16		Oktober	109,28	110,61
17		November	110,01	110,25
18		Desember	112,22	110,61
19	2019	Januari	113,59	112,25
20		Februari	112,36	112,25
21		Maret	110,66	112,25
22		April	110,12	110,62
23		Mei	110,79	110,61
24		Juni	109,79	110,62
25		Juli	110,25	110,25
26		Agustus	110,61	110,61
27		September	111,37	110,62
28		Oktober	110,13	110,25
29		November	110,54	110,61
30		Desember	111,18	110,62

Nilai peramalan satu bulan ke depan yaitu bulan Januari 2020 dapat dihitung dengan mencari FLRG yang terbentuk. Sebelum mencari FLRG yang terbentuk, terlebih dahulu menentukan *fuzzyifikasi* bulan Desember 2019 ($D_{(t-1)}$). Berdasarkan Tabel 4.5, nilai *fuzzyifikasi* bulan Desember 2019 ($D_{(t-1)}$) adalah A_{17} . Berdasarkan Tabel 4.6, nilai *fuzzyifikasi* dari A_{17} membentuk FLR $A_{17} \rightarrow A_{15}$. Berdasarkan Tabel 4.10, hasil FLR tersebut termasuk ke dalam *defuzzyifikasi* grup FLRG ke 8 dengan hasil peramalan sebesar 110,25. Sehingga, hasil peramalan bulan Januari 2020 adalah 110,25. Hasil peramalan tersebut menunjukkan bahwa petani subsektor peternakan mengalami peningkatan dalam hal perdagangan. Hal ini terjadi karena hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur bulan Januari 2020 lebih besar dari nilai 100.

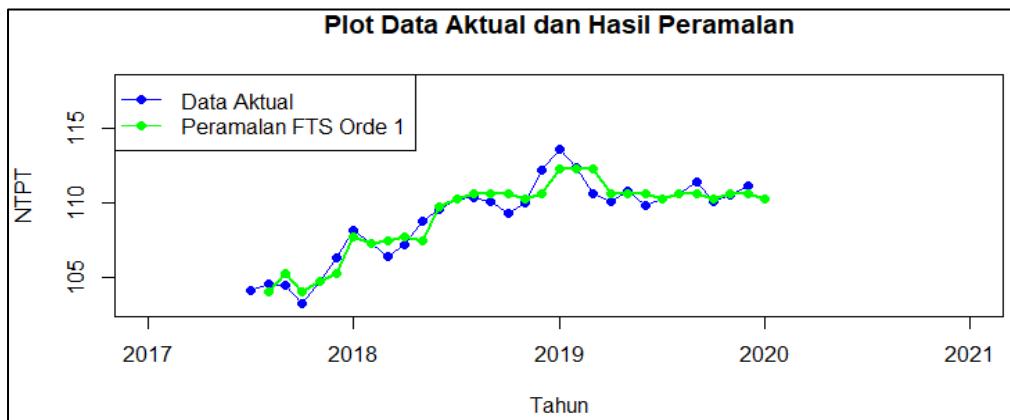
Langkah selanjutnya menghitung nilai MAPE hasil peramalan FTS Lee orde 1. Nilai MAPE pada penelitian ini dihitung dengan menggunakan Persamaan (2.17). Perhitungan nilai MAPE dari hasil peramalan FTS Lee orde 1 dapat dilihat pada Tabel 4.12.

Tabel 4.12 Perhitungan Nilai MAPE dari Hasil Peramalan Orde 1

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(1)}$	$\frac{ D_t - \hat{y}_t^{(1)} }{D_t}$
1	2017	Juli	104,08	-	-
2		Agustus	104,56	104,00	0,00536
3		September	104,45	105,25	0,00766
4		Oktober	103,20	104,00	0,00775
5		November	104,72	104,75	0,00029
6		Desember	106,30	105,25	0,00988
7	2018	Januari	108,20	107,75	0,00416
8		Februari	107,24	107,25	0,00009
9		Maret	106,39	107,50	0,01043
10		April	107,16	107,75	0,00551
11		Mei	108,82	107,50	0,01213
12		Juni	109,59	109,75	0,00146

Tabel 4.12 Perhitungan Nilai MAPE dari Hasil Peramalan Orde 1 (lanjutan)

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(1)}$	$\frac{ D_t - \hat{y}_t^{(1)} }{D_t}$	
13	2018	Juli	110,31	110,25	0,00054	
14		Agustus	110,37	110,61	0,00217	
15		September	110,12	110,61	0,00445	
16		Oktober	109,28	110,61	0,01217	
17		November	110,01	110,25	0,00218	
18		Desember	112,22	110,61	0,01435	
19	2019	Januari	113,59	112,25	0,01180	
20		Februari	112,36	112,25	0,00098	
21		Maret	110,66	112,25	0,01437	
22		April	110,12	110,62	0,00454	
23		Mei	110,79	110,61	0,00162	
24		Juni	109,79	110,62	0,00756	
25		Juli	110,25	110,25	0,00000	
26		Agustus	110,61	110,61	0,00000	
27		September	111,37	110,62	0,00673	
28		Oktober	110,13	110,25	0,00109	
29		November	110,54	110,61	0,00063	
30		Desember	111,18	110,62	0,00504	
$\sum_{t=2}^{30} \frac{ D_t - \hat{y}_t^{(1)} }{D_t}$					0,15494	
$MAPE = \left(\frac{1}{N} \sum_{t=2}^{30} \frac{ D_t - \hat{y}_t^{(1)} }{D_t} \right) \times 100\%$					0,53428%	



Gambar 4.2 *Time series plot* perbandingan hasil peramalan FTS Lee orde 1 dengan data NTPT di Kalimantan Timur

Berdasarkan Gambar 4.2 dapat dilihat bahwa *time series plot* hasil peramalan FTS Lee Orde 1 cenderung mendekati *time series plot* data aktual NTPT di Kalimantan Timur. Namun ada beberapa nilai peramalan yang tidak mendekati nilai aktual dari data NTPT. Berdasarkan perhitungan nilai MAPE pada Tabel 4.12, diperoleh nilai MAPE sebesar 0,53428%. Nilai MAPE tersebut menunjukkan bahwa hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan FTS Lee orde 1 adalah sangat baik karena kurang dari 10%.

4.12 Perhitungan *Defuzzyifikasi* Nilai Peramalan dan Nilai MAPE Orde 2 dari Data NTPT di Kalimantan Timur

Pada tahap ini, *fuzzy output* akan diubah menjadi nilai tegas (numeris) untuk menghasilkan nilai peramalan. *Defuzzyifikasi* dilakukan dengan mengikuti 3 aturan *defuzzyifikasi* FTS Lee Orde 2. Berdasarkan pembentukan FLRG pada Tabel 4.9, maka diperoleh 24 grup. Hasil *defuzzyifikasi* nilai peramalan dari 24 grup yang terbentuk dapat dilihat pada Tabel 4.13.

Tabel 4.13 Hasil *Defuzzyifikasi* Nilai Peramalan FLRG Orde 2

Grup	FLRG	Persamaan	Peramalan
1	$A_1, A_4 \rightarrow A_7$	(2.15)	$A_1, A_4 = 106,25$
2	$A_{11}, A_9 \rightarrow A_7$	(2.15)	$A_{11}, A_9 = 106,25$
3	$A_{12}, A_{14} \rightarrow A_{15}$	(2.15)	$A_{12}, A_{14} = 110,25$

Tabel 4.13 Hasil *Defuzzyifikasi* Nilai Peramalan FLRG Orde 2 (lanjutan)

Grup	FLRG	Persamaan	Peramalan
4	$A_{13}, A_{15} \rightarrow A_{19}$	(2.15)	$A_{13}, A_{15} = 112,25$
5	$A_{14}, A_{15} \rightarrow A_{15}, A_{16}$	(2.16)	$A_{14}, A_{15} = \frac{1}{2} \times 110,25 + \frac{1}{2} \times 110,75 \\ = 110,50$
6	$A_{15}, A_{15} \rightarrow A_{15}, A_{13}$	(2.16)	$A_{15}, A_{15} = \frac{1}{2} \times 110,25 + \frac{1}{2} \times 109,25 \\ = 109,75$
7	$A_{15}, A_{13} \rightarrow A_{15}$	(2.15)	$A_{15}, A_{13} = 110,25$
8	$A_{15}, A_{19} \rightarrow A_{22}$	(2.15)	$A_{15}, A_{19} = 113,75$
9	$A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{14}, A_{17}, A_{17}$	(2.16)	$A_{15}, A_{16} = \frac{1}{3} \times 109,75 + \frac{2}{3} \times 111,25 \\ = 110,75$
10	$A_{16}, A_{15} \rightarrow A_{16}$	(2.15)	$A_{16}, A_{15} = 110,75$
11	$A_{16}, A_{14} \rightarrow A_{15}$	(2.15)	$A_{16}, A_{14} = 110,25$
12	$A_{16}, A_{17} \rightarrow A_{15}$	(2.15)	$A_{16}, A_{17} = 110,25$
13	$A_{17}, A_{15} \rightarrow A_{16}$	(2.15)	$A_{17}, A_{15} = 110,75$
14	$A_{19}, A_{22} \rightarrow A_{19}$	(2.15)	$A_{19}, A_{22} = 112,25$
15	$A_{19}, A_{16} \rightarrow A_{15}$	(2.15)	$A_{19}, A_{16} = 110,25$
16	$A_{22}, A_{19} \rightarrow A_{16}$	(2.15)	$A_{22}, A_{19} = 110,75$
17	$A_3, A_4 \rightarrow A_3$	(2.15)	$A_3, A_4 = 104,25$
18	$A_3, A_1 \rightarrow A_4$	(2.15)	$A_3, A_1 = 104,75$
19	$A_4, A_3 \rightarrow A_1$	(2.15)	$A_4, A_3 = 103,25$
20	$A_4, A_7 \rightarrow A_{11}$	(2.15)	$A_4, A_7 = 108,25$
21	$A_7, A_{11} \rightarrow A_9$	(2.15)	$A_7, A_{11} = 107,25$
22	$A_7, A_9 \rightarrow A_{12}$	(2.15)	$A_7, A_9 = 108,75$
23	$A_9, A_7 \rightarrow A_9$	(2.15)	$A_9, A_7 = 107,25$
24	$A_9, A_{12} \rightarrow A_{14}$	(2.15)	$A_9, A_{12} = 109,75$

Berdasarkan Tabel 4.13, nilai peramalan dari FLRG orde 2 grup ke 1 adalah 106,25. Nilai tersebut diperoleh karena FLR yang terbentuk pada FLRG orde 2 grup ke 1 hanya 1 yaitu $A_1, A_4 \rightarrow A_7$. Sehingga, *defuzzyifikasi* nilai peramalan dari FLRG orde 2 grup ke 1 menggunakan Persamaan (2.15). Berdasarkan Persamaan tersebut, nilai peramalan didasarkan pada nilai tengah dari u_i yang memiliki derajat keanggotaan tertinggi didalam A_7 . Derajat keanggotaan tertinggi terdapat pada u_7 dan Nilai tengah u_7 adalah 106,25. Sehingga, nilai peramalan dari FLRG orde 2 grup ke 1 adalah 106,25. *Defuzzyifikasi* pada grup selanjutnya memiliki langkah-langkah yang sama seperti *Defuzzyifikasi* pada grup 1.

Nilai peramalan akhir untuk data NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Juli 2017 sampai dengan Desember 2019 diperoleh dari hasil *defuzzyifikasi* grup FLRG orde 2. Misal, perhitungan nilai peramalan pada bulan September 2017 ($D_{(t)}$) memiliki 2 *current state* ($D_{(t-2)}, D_{(t-1)}$) yaitu bulan Juli 2017 dan Agustus 2017. Berdasarkan Tabel 4.5, *fuzzyifikasi* bulan September 2017 adalah A_3 , bulan Agustus 2017 adalah A_4 dan *fuzzyifikasi* bulan Juli 2017 adalah A_3 . Berdasarkan Tabel 4.7, hasil *fuzzyifikasi* tersebut membentuk FLR $A_3, A_4 \rightarrow A_3$. Berdasarkan tabel 4.13, hasil FLR tersebut termasuk ke dalam *defuzzyifikasi* grup FLRG ke 17 dengan hasil peramalan sebesar 104,25. Sehingga, hasil peramalan bulan September 2017 adalah 104,25. Hasil peramalan secara lengkap dapat dilihat pada Tabel 4.14.

Tabel 4.14 Hasil *Defuzzyifikasi* Nilai Peramalan Orde 2

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(2)}$
1	2017	Juli	104,08	-
2		Agustus	104,56	-
3		September	104,45	104,25
4		Oktober	103,20	103,25
5		November	104,72	104,75
6		Desember	106,30	106,25
7	2018	Januari	108,20	108,25
8		Februari	107,24	107,25

Tabel 4.14 Hasil *Defuzzyifikasi* Nilai Peramalan Orde 2 (lanjutan)

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(2)}$
9	2018	Maret	106,39	106,25
10		April	107,16	107,25
11		Mei	108,82	108,75
12		Juni	109,59	109,75
13		Juli	110,31	110,25
14		Agustus	110,37	110,50
15		September	110,12	109,75
16		Oktober	109,28	109,75
17		November	110,01	110,25
18		Desember	112,22	112,25
19	2019	Januari	113,59	113,75
20		Februari	112,36	112,25
21		Maret	110,66	110,75
22		April	110,12	110,25
23		Mei	110,79	110,75
24		Juni	109,79	110,75
25		Juli	110,25	110,25
26		Agustus	110,61	110,50
27		September	111,37	110,75
28		Oktober	110,13	110,25
29		November	110,54	110,75
30		Desember	111,18	110,75

Nilai peramalan tiga bulan ke depan yaitu bulan Januari hingga Maret 2020 dapat dihitung dengan mencari FLRG yang terbentuk. Sebelum mencari FLRG yang terbentuk, terlebih dahulu menentukan *fuzzyifikasi* data. Peramalan bulan Januari 2020 dilakukan dengan menentukan nilai *fuzzyifikasi* bulan November hingga Desember 2019. Berdasarkan Tabel 4.5, nilai *fuzzyifikasi* November 2019 ($D_{(t-2)}$) adalah A_{16} dan nilai *fuzzyifikasi* Desember 2019 ($D_{(t-1)}$) adalah A_{17} . Berdasarkan

Tabel 4.7, nilai *fuzzyifikasi* tersebut membentuk FLR $A_{16}, A_{17} \rightarrow A_{15}$. Berdasarkan Tabel 4.13, hasil FLR tersebut termasuk ke dalam *defuzzyifikasi* grup FLRG ke 12 dengan hasil peramalan sebesar 110,25. Sehingga, hasil peramalan bulan Januari 2020 adalah 110,25. Berdasarkan pendefinisian himpunan *fuzzy*, Nilai *fuzzyifikasi* dari 110,25 adalah A_{15} .

Peramalan bulan Februari 2020 dilakukan dengan menentukan nilai *fuzzyifikasi* bulan Desember 2019 dan Januari 2020. Berdasarkan Tabel 4.5, nilai *fuzzyifikasi* Desember 2019 ($D_{(t-2)}$) adalah A_{17} . Berdasarkan peramalan bulan Januari 2020, nilai *fuzzyifikasi* Januari 2020 ($D_{(t-1)}$) adalah A_{15} . Berdasarkan Tabel 4.7, nilai *fuzzyifikasi* tersebut membentuk FLR $A_{17}, A_{15} \rightarrow A_{16}$. Berdasarkan Tabel 4.13, hasil FLR tersebut termasuk ke dalam *defuzzyifikasi* grup FLRG ke 13 dengan hasil peramalan sebesar 110,75. Sehingga, hasil peramalan bulan Februari 2020 adalah 110,75. Berdasarkan pendefinisian himpunan *fuzzy*, Nilai *fuzzyifikasi* dari 110,75 adalah A_{16} .

Peramalan bulan Maret 2020 dilakukan dengan menentukan nilai *fuzzyifikasi* bulan Januari hingga Februari 2020. Berdasarkan peramalan bulan Januari hingga Februari 2020, nilai *fuzzyifikasi* Januari 2020 ($D_{(t-2)}$) adalah A_{15} dan nilai *fuzzyifikasi* Februari 2020 ($D_{(t-1)}$) adalah A_{16} . Berdasarkan Tabel 4.7, nilai *fuzzyifikasi* tersebut membentuk FLR $A_{15}, A_{16} \rightarrow A_{14}, A_{17}, A_{17}$. Berdasarkan Tabel 4.13, hasil FLR tersebut termasuk ke dalam *defuzzyifikasi* grup FLRG ke 9 dengan hasil peramalan sebesar 110,75. Sehingga, hasil peramalan bulan Maret 2020 adalah 110,75. Hasil peramalan NTPT di Kalimantan Timur dari bulan Januari hingga Maret 2020 selalu lebih besar dari nilai 100. Hal ini menunjukkan bahwa petani subsektor peternakan mengalami peningkatan dalam hal perdagangan.

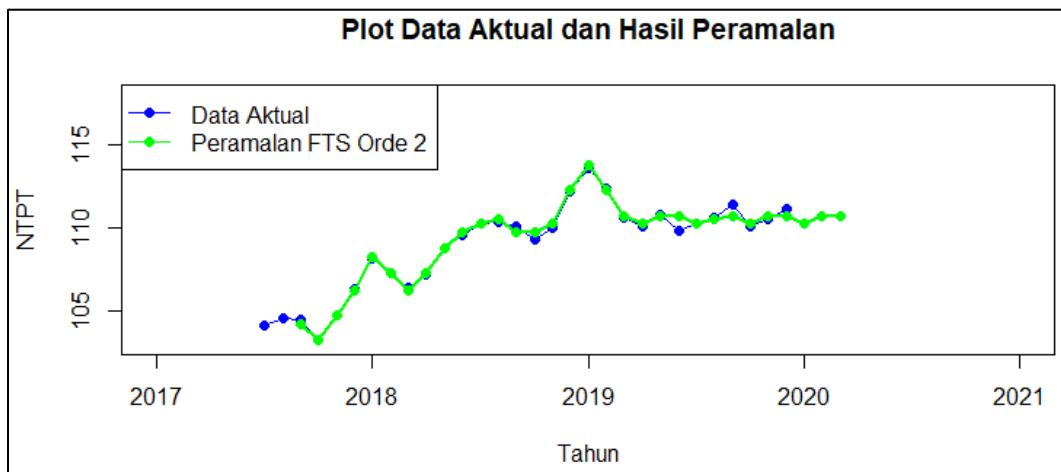
Langkah selanjutnya menghitung nilai MAPE hasil peramalan FTS Lee orde 2. Nilai MAPE pada penelitian ini dihitung dengan menggunakan Persamaan (2.17). Perhitungan nilai MAPE dari hasil peramalan FTS Lee orde 2 dapat dilihat pada Tabel 4.15.

Tabel 4.15 Perhitungan Nilai MAPE dari Hasil Peramalan Orde 2

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(2)}$	$\frac{ D_t - \hat{y}_t^{(2)} }{D_t}$
1	2017	Juli	104,08	-	-
2		Agustus	104,56	-	-
3		September	104,45	104,25	0,00191
4		Oktober	103,20	103,25	0,00048
5		November	104,72	104,75	0,00029
6		Desember	106,30	106,25	0,00047
7	2018	Januari	108,20	108,25	0,00046
8		Februari	107,24	107,25	0,00009
9		Maret	106,39	106,25	0,00132
10		April	107,16	107,25	0,00084
11		Mei	108,82	108,75	0,00064
12		Juni	109,59	109,75	0,00146
13		Juli	110,31	110,25	0,00054
14		Agustus	110,37	110,50	0,00118
15		September	110,12	109,75	0,00336
16		Oktober	109,28	109,75	0,00430
17		November	110,01	110,25	0,00218
18		Desember	112,22	112,25	0,00027
19	2019	Januari	113,59	113,75	0,00141
20		Februari	112,36	112,25	0,00098
21		Maret	110,66	110,75	0,00081
22		April	110,12	110,25	0,00118
23		Mei	110,79	110,75	0,00036
24		Juni	109,79	110,75	0,00874
25		Juli	110,25	110,25	0,00000
26		Agustus	110,61	110,50	0,00099
27		September	111,37	110,75	0,00557
28		Oktober	110,13	110,25	0,00109

Tabel 4.15 Perhitungan Nilai MAPE dari Hasil Peramalan Orde 2 (lanjutan)

No.	Tahun	Bulan	NTPT	$\hat{y}_t^{(2)}$	$\frac{ D_t - \hat{y}_t^{(2)} }{D_t}$	
29	2019	November	110,54	110,75	0,00190	
30		Desember	111,18	110,75	0,00387	
$\sum_{t=3}^{30} \frac{ D_t - \hat{y}_t^{(2)} }{D_t}$					0,04669	
$MAPE = \left(\frac{1}{N} \sum_{t=3}^{30} \frac{ D_t - \hat{y}_t^{(2)} }{D_t} \right) \times 100\%$					0,16675%	



BAB 5

PENUTUP

5.1 Kesimpulan

Berdasarkan hasil dan pembahasan yang telah dilakukan, kesimpulan yang dapat diperoleh pada penelitian ini adalah :

1. Hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Januari 2020 dengan menggunakan metode *fuzzy time series Lee* orde 1 adalah sebesar 110,25.
2. Nilai MAPE dari hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode *fuzzy time series Lee* orde 1 adalah sebesar 0,53428%. Nilai MAPE tersebut menunjukkan bahwa hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode *fuzzy time series Lee* orde 1 tergolong sangat baik.
3. Hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur pada bulan Januari 2020 hingga bulan Maret 2020 dengan menggunakan metode *fuzzy time series Lee* orde 2 adalah sebesar 110,25, 110,75 dan 110,75.
4. Nilai MAPE dari hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode *fuzzy time series Lee* orde 2 adalah sebesar 0,16675%. Nilai MAPE tersebut menunjukkan bahwa hasil peramalan data NTPT di Kalimantan Timur dengan menggunakan metode *fuzzy time series Lee* orde 2 tergolong sangat baik.

5.2 Saran

Berdasarkan hasil dan pembahasan yang telah dilakukan, saran yang dapat diberikan pada penelitian ini adalah

1. Dalam penelitian selanjutnya dapat menerapkan metode *fuzzy time series* lainnya, seperti : *fuzzy time series Ruey Chyn Tsaur*, *fuzzy time series Stevenson Porter*, dan lain-lain.
2. Dalam penelitian selanjutnya dapat dilakukan pembuatan program visual mengenai metode *fuzzy time series Lee* guna mempermudah proses perhitungan.

DAFTAR PUSTAKA

- Aswi & Sukarna. (2006). *Analisis Deret Waktu Aplikasi dan Teori*. Makassar: Andira Publisher.
- Arga, W. (1985). *Analisis Runtun Waktu Teori & Aplikasi*. Yogyakarta : BPFE.
- Azmiyati, S., & Tanjung, W. N. (2017). Peramalan Jumlah Tandan Buah Segar (Tbs) Kelapa Sawit dengan Metode Fuzzy Time Series Chen dan Algoritma Ruey Chyn Tsur. *Jurnal PASTI* : 8(1),36-48.
- BPS. (2018). *Statistik Nilai Tukar Petani Provinsi Kalimantan Timur*. Samarinda : Badan Pusat Provinsi Kalimantan Timur.
- BPS Provinsi Kalimantan Timur. (2017). Nilai Tukar Petani di <http://https://kaltim.bps.go.id/subject/22/nilai-tukar-petani.html>. (24 Agustus 2019).
- Desvina, A. P., & Meijer, I. O. (2018). Penerapan Model ARCH/GARCH untuk Peramalan Nilai Tukar Petani. *Jurnal Sains Matematika dan Statistika* : 4(1), 43-54.
- Ekananta, Y., Muflikhah, L., & Dewi, C. (2018). Penerapan Metode Average-Based Fuzzy Time Series untuk Prediksi Konsumsi Energi Listrik Indonesia. *Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer* : 2(3), 1283-1289.
- Elfajar, A. B., Setiawan, B. D., & Dewi, C. (2017). Peramalan Jumlah Kunjungan Wisatawan Kota Batu Menggunakan Metode Time Invariant Fuzzy Time Series. *Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer* : 1(2), 85-94.
- Handayani, L., & Anggriani, D. (2015). Perbandingan Model Chen dan Model Lee pada Metode Fuzzy Time Series untuk Prediksi Harga Emas. *Jurnal Pseudocode* : 2(1), 28-36.
- Istiqomah, W., & Darsyah, M. Y. (2018). Efektivitas Metode Arima dan Exponential Smoothing untuk Meramalkan Nilai Tukar Petani di Jawa

- Tengah. *Prosiding Seminar Nasional Mahasiswa Unimus* : 1(1), 343-350.
- Jumingan. (2009). *Teori dan Pembuatan Proposal Kelayakan*. Jakarta: PT. BUMI AKSARA.
- Kusumadewi, S., & Hartati, S. (2010). *Integrasi sistem Fuzzy & Jaringan Syaraf (edisi ke-2)*. Yogyakarta: Graha Ilmu.
- Makridakis, S., Wheelwright, S. C., & McGree, V. E. (1999). *Metode dan Aplikasi Peramalan (edisi ke-2)*. Jakarta: Erlangga.
- Naba, A. (2009). *Belajar Cepat Fuzzy Logic Menggunakan Matlab*. Yogyakarta: ANDI.
- Nugroho, K. (2016). Model Analisis Prediksi Menggunakan Metode *Fuzzy Time Series*. *Jurnal Infokam* : 8(1), 46-50.
- Qiu, W., Liu, X., & Li, H. (2011). A Generalized Method for Forecasting Based on Fuzzy Time Series. *International Journal of Expert System with Applications*. 38, 10446 – 10453.
- Ramdhani, M. A. (2014). *Manajemen Operasi*. Bandung: CV PUSTIKA SETIA.
- Song, Q., dan Chissom, B., S. (1993). Forecasting Enrollments With Fuzzy Time Series-Part I. *International Journal of Fuzzy Sets and Systems*, 54(1): 1-9.
- Sudjana. (1989). *Metode Statistika*. Bandung: PT. TARSITO.
- Sutojo, T., Mulyanto, E., & Suhartono, V. (2010). *Kecerdasan Buatan*. Yogyakarta: ANDI Yogyakarta.
- Tamrin, H., Noh, J., & Hamzah, S. (2018). Perbandingan Model Chen dan Model Lee pada Metode Fuzzi Time Series untuk Prediksi Jumlah Ikan. *Jurnal Teknologi Informatika (J-TIFA)* : 5.1(1), 8-17.
- Wang, Y., Lei, Y., Fan, X., & Wang, Y. (2015). Intuitionistic Fuzzy Time Series Forecasting Model Based on Intuitionistic Fuzzy Reasoning. *International Journal of Mathematical Problems in Engineering* : 2016(1), 1-12.
- Yudi. (2018). Peramalan Penjualan Mesin Industri Rumah Tangga dengan Metode Fuzzy Time Series Reuy Cyin TSaur. *Jurnal Informatika Kaputama* : 2(1), 53-59.

LAMPIRAN

Lampiran 1. Penentuan Nilai Maksimum dan Minimum Data

```
> #Input Data  
> data=read.table(file.choose(),header=TRUE)  
> #Statistika Deskriptif  
> nilai_maksimum=max(data)  
> nilai_maksimum  
[1] 113.59  
> nilai_minimum=min(data)  
> nilai_minimum  
[1] 103.2
```

Lampiran 2. Time Series Plot Data Aktual pada Gambar 4.1

Lampiran 3. Penentuan Semesta Pembicaraan U

```
> #Langkah 1 (Menentukan Himpunan Semesta Pembicaraan U)
> z1=0.2
> z2=0.7
> Nilai_Maksimum=nilai_maksimum+z2
> Nilai_Minimum=nilai_minimum-z1
> U=seq(Nilai_Minimum.Nilai_Maksimum,by=0.01)
```

Lampiran 4. Menghitung Panjang Interval

```
> #Langkah Kedua (Menentukan Interval)
> #1. Menentukan Interval
> R=Nilai_Maksimum-Nilai_Minimum
> R
[1] 11.29
```

Lampiran 5. Rata-Rata Selsih Absolut

```
> #2. Menentukan Interval Kelas
> #Hitung rata-rata nilai selsih Lag
> n=length(data$Peternakan)
> Selsih=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   Selsih[i]=abs(data$Peternakan[i+1]-data$Peternakan[i])
+ }
> Selsih
[1] 0.48 0.11 1.25 1.52 1.58 1.90 0.96 0.85 0.77 1.66 0.77 0.72
[13] 0.06 0.25 0.84 0.73 2.21 1.37 1.23 1.70 0.54 0.67 1.00 0.46
[25] 0.36 0.76 1.24 0.41 0.64 NA
> mean1=round(mean(Selsih,na.rm = TRUE), digits=2)
> mean1
[1] 0.93
```

Lampiran 6. Menghitung Basis Interval

```
> #Menentukan Basis Interval
> K=round((mean1/2),digits=1)
> K
[1] 0.5
```

Lampiran 7. Menghitung Banyaknya Himpunan Fuzzy

```
> #Menentukan Banyaknya Himpunan Fuzzy
> n=round(R/K)
> n
[1] 23
```

Lampiran 8. Menentukan Nilai Tengah Himpunan Fuzzy

```
> #mencari nilai tengah Himpunan Fuzzy
> u1=seq(Nilai_Minimum,Nilai_Minimum+0.5,by=0.01)
> u1
[1] 103.00 103.01 103.02 103.03 103.04 103.05 103.06 103.07 103.08
[10] 103.09 103.10 103.11 103.12 103.13 103.14 103.15 103.16 103.17
[19] 103.18 103.19 103.20 103.21 103.22 103.23 103.24 103.25 103.26
[28] 103.27 103.28 103.29 103.30 103.31 103.32 103.33 103.34 103.35
[37] 103.36 103.37 103.38 103.39 103.40 103.41 103.42 103.43 103.44
[46] 103.45 103.46 103.47 103.48 103.49 103.50
> m1=median(u1)
> m1
[1] 103.25
> u2=seq(Nilai_Minimum+0.5,Nilai_Minimum+1,by=0.01)
> u2
[1] 103.50 103.51 103.52 103.53 103.54 103.55 103.56 103.57 103.58
[10] 103.59 103.60 103.61 103.62 103.63 103.64 103.65 103.66 103.67
[19] 103.68 103.69 103.70 103.71 103.72 103.73 103.74 103.75 103.76
[28] 103.77 103.78 103.79 103.80 103.81 103.82 103.83 103.84 103.85
[37] 103.86 103.87 103.88 103.89 103.90 103.91 103.92 103.93 103.94
[46] 103.95 103.96 103.97 103.98 103.99 104.00
> m2=median(u2)
> m2
[1] 103.75
```

Lampiran 8. Menentukan Nilai Tengah Himpunan *Fuzzy* (lanjutan)

```

> u3=seq(Nilai_Minimum+1,Nilai_Minimum+1.5,by=0.01)
> u3
[1] 104.00 104.01 104.02 104.03 104.04 104.05 104.06 104.07 104.08
[10] 104.09 104.10 104.11 104.12 104.13 104.14 104.15 104.16 104.17
[19] 104.18 104.19 104.20 104.21 104.22 104.23 104.24 104.25 104.26
[28] 104.27 104.28 104.29 104.30 104.31 104.32 104.33 104.34 104.35
[37] 104.36 104.37 104.38 104.39 104.40 104.41 104.42 104.43 104.44
[46] 104.45 104.46 104.47 104.48 104.49 104.50
> m3=median(u3)
> m3
[1] 104.25
> u4=seq(Nilai_Minimum+1.5,Nilai_Minimum+2,by=0.01)
> u4
[1] 104.50 104.51 104.52 104.53 104.54 104.55 104.56 104.57 104.58
[10] 104.59 104.60 104.61 104.62 104.63 104.64 104.65 104.66 104.67
[19] 104.68 104.69 104.70 104.71 104.72 104.73 104.74 104.75 104.76
[28] 104.77 104.78 104.79 104.80 104.81 104.82 104.83 104.84 104.85
[37] 104.86 104.87 104.88 104.89 104.90 104.91 104.92 104.93 104.94
[46] 104.95 104.96 104.97 104.98 104.99 105.00
> m4=median(u4)
> m4
[1] 104.75
> u5=seq(Nilai_Minimum+2,Nilai_Minimum+2.5,by=0.01)
> u5
[1] 105.00 105.01 105.02 105.03 105.04 105.05 105.06 105.07 105.08
[10] 105.09 105.10 105.11 105.12 105.13 105.14 105.15 105.16 105.17
[19] 105.18 105.19 105.20 105.21 105.22 105.23 105.24 105.25 105.26
[28] 105.27 105.28 105.29 105.30 105.31 105.32 105.33 105.34 105.35
[37] 105.36 105.37 105.38 105.39 105.40 105.41 105.42 105.43 105.44
[46] 105.45 105.46 105.47 105.48 105.49 105.50
> m5=median(u5)
> m5
[1] 105.25
> u6=seq(Nilai_Minimum+2.5,Nilai_Minimum+3,by=0.01)
> u6
[1] 105.50 105.51 105.52 105.53 105.54 105.55 105.56 105.57 105.58
[10] 105.59 105.60 105.61 105.62 105.63 105.64 105.65 105.66 105.67
[19] 105.68 105.69 105.70 105.71 105.72 105.73 105.74 105.75 105.76
[28] 105.77 105.78 105.79 105.80 105.81 105.82 105.83 105.84 105.85
[37] 105.86 105.87 105.88 105.89 105.90 105.91 105.92 105.93 105.94
[46] 105.95 105.96 105.97 105.98 105.99 106.00
> m6=median(u6)
> m6
[1] 105.75
> u7=seq(Nilai_Minimum+3,Nilai_Minimum+3.5,by=0.01)
> u7
[1] 106.00 106.01 106.02 106.03 106.04 106.05 106.06 106.07 106.08
[10] 106.09 106.10 106.11 106.12 106.13 106.14 106.15 106.16 106.17
[19] 106.18 106.19 106.20 106.21 106.22 106.23 106.24 106.25 106.26
[28] 106.27 106.28 106.29 106.30 106.31 106.32 106.33 106.34 106.35
[37] 106.36 106.37 106.38 106.39 106.40 106.41 106.42 106.43 106.44
[46] 106.45 106.46 106.47 106.48 106.49 106.50
> m7=median(u7)
> m7
[1] 106.25

```

Lampiran 8. Menentukan Nilai Tengah Himpunan *Fuzzy* (lanjutan)

```

> u8=seq(Nilai_Minimum+3.5,Nilai_Minimum+4,by=0.01)
> u8
[1] 106.50 106.51 106.52 106.53 106.54 106.55 106.56 106.57 106.58
[10] 106.59 106.60 106.61 106.62 106.63 106.64 106.65 106.66 106.67
[19] 106.68 106.69 106.70 106.71 106.72 106.73 106.74 106.75 106.76
[28] 106.77 106.78 106.79 106.80 106.81 106.82 106.83 106.84 106.85
[37] 106.86 106.87 106.88 106.89 106.90 106.91 106.92 106.93 106.94
[46] 106.95 106.96 106.97 106.98 106.99 107.00
> m8=median(u8)
> m8
[1] 106.75
> u9=seq(Nilai_Minimum+4,Nilai_Minimum+4.5,by=0.01)
> u9
[1] 107.00 107.01 107.02 107.03 107.04 107.05 107.06 107.07 107.08
[10] 107.09 107.10 107.11 107.12 107.13 107.14 107.15 107.16 107.17
[19] 107.18 107.19 107.20 107.21 107.22 107.23 107.24 107.25 107.26
[28] 107.27 107.28 107.29 107.30 107.31 107.32 107.33 107.34 107.35
[37] 107.36 107.37 107.38 107.39 107.40 107.41 107.42 107.43 107.44
[46] 107.45 107.46 107.47 107.48 107.49 107.50
> m9=median(u9)
> m9
[1] 107.25
> u10=seq(Nilai_Minimum+4.5,Nilai_Minimum+5,by=0.01)
> u10
[1] 107.50 107.51 107.52 107.53 107.54 107.55 107.56 107.57 107.58
[10] 107.59 107.60 107.61 107.62 107.63 107.64 107.65 107.66 107.67
[19] 107.68 107.69 107.70 107.71 107.72 107.73 107.74 107.75 107.76
[28] 107.77 107.78 107.79 107.80 107.81 107.82 107.83 107.84 107.85
[37] 107.86 107.87 107.88 107.89 107.90 107.91 107.92 107.93 107.94
[46] 107.95 107.96 107.97 107.98 107.99 108.00
> m10=median(u10)
> m10
[1] 107.75
> u11=seq(Nilai_Minimum+5,Nilai_Minimum+5.5,by=0.01)
> u11
[1] 108.00 108.01 108.02 108.03 108.04 108.05 108.06 108.07 108.08
[10] 108.09 108.10 108.11 108.12 108.13 108.14 108.15 108.16 108.17
[19] 108.18 108.19 108.20 108.21 108.22 108.23 108.24 108.25 108.26
[28] 108.27 108.28 108.29 108.30 108.31 108.32 108.33 108.34 108.35
[37] 108.36 108.37 108.38 108.39 108.40 108.41 108.42 108.43 108.44
[46] 108.45 108.46 108.47 108.48 108.49 108.50
> m11=median(u11)
> m11
[1] 108.25
> u12=seq(Nilai_Minimum+5.5,Nilai_Minimum+6,by=0.01)
> u12
[1] 108.50 108.51 108.52 108.53 108.54 108.55 108.56 108.57 108.58
[10] 108.59 108.60 108.61 108.62 108.63 108.64 108.65 108.66 108.67
[19] 108.68 108.69 108.70 108.71 108.72 108.73 108.74 108.75 108.76
[28] 108.77 108.78 108.79 108.80 108.81 108.82 108.83 108.84 108.85
[37] 108.86 108.87 108.88 108.89 108.90 108.91 108.92 108.93 108.94
[46] 108.95 108.96 108.97 108.98 108.99 109.00
> m12=median(u12)
> m12
[1] 108.75

```

Lampiran 8. Menentukan Nilai Tengah Himpunan Fuzzy (lanjutan)

```

> u13=seq(Nilai_Minimum+6,Nilai_Minimum+6.5,by=0.01)
> u13
[1] 109.00 109.01 109.02 109.03 109.04 109.05 109.06 109.07 109.08
[10] 109.09 109.10 109.11 109.12 109.13 109.14 109.15 109.16 109.17
[19] 109.18 109.19 109.20 109.21 109.22 109.23 109.24 109.25 109.26
[28] 109.27 109.28 109.29 109.30 109.31 109.32 109.33 109.34 109.35
[37] 109.36 109.37 109.38 109.39 109.40 109.41 109.42 109.43 109.44
[46] 109.45 109.46 109.47 109.48 109.49 109.50
> m13=median(u13)
> m13
[1] 109.25
> u14=seq(Nilai_Minimum+6.5,Nilai_Minimum+7,by=0.01)
> u14
[1] 109.50 109.51 109.52 109.53 109.54 109.55 109.56 109.57 109.58
[10] 109.59 109.60 109.61 109.62 109.63 109.64 109.65 109.66 109.67
[19] 109.68 109.69 109.70 109.71 109.72 109.73 109.74 109.75 109.76
[28] 109.77 109.78 109.79 109.80 109.81 109.82 109.83 109.84 109.85
[37] 109.86 109.87 109.88 109.89 109.90 109.91 109.92 109.93 109.94
[46] 109.95 109.96 109.97 109.98 109.99 110.00
> m14=median(u14)
> m14
[1] 109.75
> u15=seq(Nilai_Minimum+7,Nilai_Minimum+7.5,by=0.01)
> u15
[1] 110.00 110.01 110.02 110.03 110.04 110.05 110.06 110.07 110.08
[10] 110.09 110.10 110.11 110.12 110.13 110.14 110.15 110.16 110.17
[19] 110.18 110.19 110.20 110.21 110.22 110.23 110.24 110.25 110.26
[28] 110.27 110.28 110.29 110.30 110.31 110.32 110.33 110.34 110.35
[37] 110.36 110.37 110.38 110.39 110.40 110.41 110.42 110.43 110.44
[46] 110.45 110.46 110.47 110.48 110.49 110.50
> m15=median(u15)
> m15
[1] 110.25
> u16=seq(Nilai_Minimum+7.5,Nilai_Minimum+8,by=0.01)
> u16
[1] 110.50 110.51 110.52 110.53 110.54 110.55 110.56 110.57 110.58
[10] 110.59 110.60 110.61 110.62 110.63 110.64 110.65 110.66 110.67
[19] 110.68 110.69 110.70 110.71 110.72 110.73 110.74 110.75 110.76
[28] 110.77 110.78 110.79 110.80 110.81 110.82 110.83 110.84 110.85
[37] 110.86 110.87 110.88 110.89 110.90 110.91 110.92 110.93 110.94
[46] 110.95 110.96 110.97 110.98 110.99 111.00
> m16=median(u16)
> m16
[1] 110.75
> u17=seq(Nilai_Minimum+8,Nilai_Minimum+8.5,by=0.01)
> u17
[1] 111.00 111.01 111.02 111.03 111.04 111.05 111.06 111.07 111.08
[10] 111.09 111.10 111.11 111.12 111.13 111.14 111.15 111.16 111.17
[19] 111.18 111.19 111.20 111.21 111.22 111.23 111.24 111.25 111.26
[28] 111.27 111.28 111.29 111.30 111.31 111.32 111.33 111.34 111.35
[37] 111.36 111.37 111.38 111.39 111.40 111.41 111.42 111.43 111.44
[46] 111.45 111.46 111.47 111.48 111.49 111.50
> m17=median(u17)
> m17
[1] 111.25

```

Lampiran 8. Menentukan Nilai Tengah Himpunan Fuzzy (lanjutan)

```

> u18=seq(Nilai_Minimum+8.5,Nilai_Minimum+9,by=0.01)
> u18
[1] 111.50 111.51 111.52 111.53 111.54 111.55 111.56 111.57 111.58
[10] 111.59 111.60 111.61 111.62 111.63 111.64 111.65 111.66 111.67
[19] 111.68 111.69 111.70 111.71 111.72 111.73 111.74 111.75 111.76
[28] 111.77 111.78 111.79 111.80 111.81 111.82 111.83 111.84 111.85
[37] 111.86 111.87 111.88 111.89 111.90 111.91 111.92 111.93 111.94
[46] 111.95 111.96 111.97 111.98 111.99 112.00
> m18=median(u18)
> m18
[1] 111.75
> u19=seq(Nilai_Minimum+9,Nilai_Minimum+9.5,by=0.01)
> u19
[1] 112.00 112.01 112.02 112.03 112.04 112.05 112.06 112.07 112.08
[10] 112.09 112.10 112.11 112.12 112.13 112.14 112.15 112.16 112.17
[19] 112.18 112.19 112.20 112.21 112.22 112.23 112.24 112.25 112.26
[28] 112.27 112.28 112.29 112.30 112.31 112.32 112.33 112.34 112.35
[37] 112.36 112.37 112.38 112.39 112.40 112.41 112.42 112.43 112.44
[46] 112.45 112.46 112.47 112.48 112.49 112.50
> m19=median(u19)
> m19
[1] 112.25
> u20=seq(Nilai_Minimum+9.5,Nilai_Minimum+10,by=0.01)
> u20
[1] 112.50 112.51 112.52 112.53 112.54 112.55 112.56 112.57 112.58
[10] 112.59 112.60 112.61 112.62 112.63 112.64 112.65 112.66 112.67
[19] 112.68 112.69 112.70 112.71 112.72 112.73 112.74 112.75 112.76
[28] 112.77 112.78 112.79 112.80 112.81 112.82 112.83 112.84 112.85
[37] 112.86 112.87 112.88 112.89 112.90 112.91 112.92 112.93 112.94
[46] 112.95 112.96 112.97 112.98 112.99 113.00
> m20=median(u20)
> m20
[1] 112.75
> u21=seq(Nilai_Minimum+10,Nilai_Minimum+10.5,by=0.01)
> u21
[1] 113.00 113.01 113.02 113.03 113.04 113.05 113.06 113.07 113.08
[10] 113.09 113.10 113.11 113.12 113.13 113.14 113.15 113.16 113.17
[19] 113.18 113.19 113.20 113.21 113.22 113.23 113.24 113.25 113.26
[28] 113.27 113.28 113.29 113.30 113.31 113.32 113.33 113.34 113.35
[37] 113.36 113.37 113.38 113.39 113.40 113.41 113.42 113.43 113.44
[46] 113.45 113.46 113.47 113.48 113.49 113.50
> m21=median(u21)
> m21
[1] 113.25
> u22=seq(Nilai_Minimum+10.5,Nilai_Minimum+11,by=0.01)
> u22
[1] 113.50 113.51 113.52 113.53 113.54 113.55 113.56 113.57 113.58
[10] 113.59 113.60 113.61 113.62 113.63 113.64 113.65 113.66 113.67
[19] 113.68 113.69 113.70 113.71 113.72 113.73 113.74 113.75 113.76
[28] 113.77 113.78 113.79 113.80 113.81 113.82 113.83 113.84 113.85
[37] 113.86 113.87 113.88 113.89 113.90 113.91 113.92 113.93 113.94
[46] 113.95 113.96 113.97 113.98 113.99 114.00
> m22=median(u22)
> m22
[1] 113.75

```

Lampiran 8. Menentukan Nilai Tengah Himpunan Fuzzy (lanjutan)

```
> u23=seq(Nilai_Minimum+11,Nilai_Minimum+11.5,by=0.01)
> u23
[1] 114.00 114.01 114.02 114.03 114.04 114.05 114.06 114.07 114.08
[10] 114.09 114.10 114.11 114.12 114.13 114.14 114.15 114.16 114.17
[19] 114.18 114.19 114.20 114.21 114.22 114.23 114.24 114.25 114.26
[28] 114.27 114.28 114.29 114.30 114.31 114.32 114.33 114.34 114.35
[37] 114.36 114.37 114.38 114.39 114.40 114.41 114.42 114.43 114.44
[46] 114.45 114.46 114.47 114.48 114.49 114.50
> m23=median(u23)
> m23
[1] 114.25
```

Lampiran 9. Mendefinisikan Derajat Keanggotaan Himpunan Fuzzy

```
> #pendefinisian ui pada U
> pendefinisian=c("A1=1/u1+0,5/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9
+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+
/u21+0/u22+0/u23",
+ "A2=0,5/u1+1/u2+0,5/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/
u9+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A3=0/u1+0,5/u2+1/u3+0,5/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/
u9+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A4=0/u1+0/u2+0,5/u3+1/u4+0,5/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/
u9+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A5=0/u1+0/u2+0/u3+0,5/u4+1/u5+0,5/u6+0/u7+0/u8+0/
u9+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A6=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0,5/u5+1/u6+0,5/u7+0/u8+0/
u9+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A7=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0,5/u6+1/u7+0,5/u8+0/
u9+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A8=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0,5/u7+1/u8+0,5/
u9+0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A9=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0,5/u8+1/u9
+0,5/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20
+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A10=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0,5/u
9+1/u10+0,5/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A11=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0,5/u10+1/u11+0,5/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A12=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0,5/u11+1/u12+0,5/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+ "A13=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0,5/u12+1/u13+0,5/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
```

Lampiran 9. Mendefinisikan Derajat Keanggotaan Himpunan *Fuzzy* (lanjutan)

```

+
    "A14=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0,5/u13+1/u14+0,5/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+
    "A15=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0,5/u14+1/u15+0,5/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+
    "A16=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0,5/u15+1/u16+0,5/u17+0/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+
    "A17=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0,5/u16+1/u17+0,5/u18+0/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+
    "A18=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0,5/u17+1/u18+0,5/u19+0/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+
    "A19=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0,5/u18+1/u19+0,5/u2
0+0/u21+0/u22+0/u23",
+
    "A20=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0,5/u19+1/u20+
0,5/u21+0/u22+0/u23",
+
    "A21=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0,5/u20+
1/u21+0,5/u22+0/u23",
+
    "A22=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0,
5/u21+1/u22+0,5/u23",
+
    "A23=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+
0/u10+0/u11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/
u21+0,5/u22+1/u23"
+
> pendefinisan

```

Lampiran 9. Mendefinisikan Derajat Keanggotaan Himpunan *Fuzzy* (lanjutan)

```

[1] "A1=1/u1+0,5/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+0/u
23"
[2] "A2=0,5/u1+1/u2+0,5/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u1
1+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+
0/u23"
[3] "A3=0/u1+0,5/u2+1/u3+0,5/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u1
1+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+
0/u23"
[4] "A4=0/u1+0/u2+0,5/u3+1/u4+0,5/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u1
1+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+
0/u23"
[5] "A5=0/u1+0/u2+0/u3+0,5/u4+1/u5+0,5/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u1
1+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+
0/u23"
[6] "A6=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0,5/u5+1/u6+0,5/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u1
1+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+
0/u23"

```

Lampiran 9. Mendefinisikan Derajat Keanggotaan Himpunan Fuzzy (lanjutan)

```
[7] "A7=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0,5/u6+1/u7+0,5/u8+0/u9+0/u10+0/u11
+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+0
/u23"
[8] "A8=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0,5/u7+1/u8+0,5/u9+0/u10+0/u1
1+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+
0/u23"
[9] "A9=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0,5/u8+1/u9+0,5/u10+0/u1
1+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22+
0/u23"
[10] "A10=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0,5/u9+1/u10+0,5/u
11+0/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[11] "A11=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0,5/u10+1/u11
+0,5/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[12] "A12=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0,5/u11
+1/u12+0,5/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[13] "A13=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
,5/u12+1/u13+0,5/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[14] "A14=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0,5/u13+1/u14+0,5/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[15] "A15=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0,5/u14+1/u15+0,5/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[16] "A16=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0,5/u15+1/u16+0,5/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[17] "A17=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0,5/u16+1/u17+0,5/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[18] "A18=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0,5/u17+1/u18+0,5/u19+0/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[19] "A19=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0,5/u18+1/u19+0,5/u20+0/u21+0/u22
+0/u23"
[20] "A20=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0,5/u19+1/u20+0,5/u21+0/u22
+0/u23"
[21] "A21=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0,5/u20+1/u21+0,5/u22
+0/u23"
[22] "A22=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0,5/u21+1/u22+0
,5/u23"
[23] "A23=0/u1+0/u2+0/u3+0/u4+0/u5+0/u6+0/u7+0/u8+0/u9+0/u10+0/u11+0
/u12+0/u13+0/u14+0/u15+0/u16+0/u17+0/u18+0/u19+0/u20+0/u21+0,5/u22+1
/u23"
```

Lampiran 10. Fuzzyifikasi Data NTPT Di Kalimantan Timur

```
> #Fuzzyifikasi data aktual
> n=length(data$Peternakan)
> hasil=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   hasil[i]=if(data$Peternakan[i]>=103.0 & data$Peternakan[i]<103.5
+){print("A1")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=103.50 & data$Peternakan[i]<104.00){
+ print("A2")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=104.00 & data$Peternakan[i]<104.50){
+ print("A3")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=104.50 & data$Peternakan[i]<105.00){
+ print("A4")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=105.00 & data$Peternakan[i]<105.50){
+ print("A5")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=105.50 & data$Peternakan[i]<106.00){
+ print("A6")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=106.00 & data$Peternakan[i]<106.50){
+ print("A7")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=106.50 & data$Peternakan[i]<107.00){
+ print("A8")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=107.00 & data$Peternakan[i]<107.50){
+ print("A9")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=107.50 & data$Peternakan[i]<108.00){
+ print("A10")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=108.00 & data$Peternakan[i]<108.50){
+ print("A11")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=108.50 & data$Peternakan[i]<109.00){
+ print("A12")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=109.00 & data$Peternakan[i]<109.50){
+ print("A13")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=109.50 & data$Peternakan[i]<110.00){
+ print("A14")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=110.00 & data$Peternakan[i]<110.50){
+ print("A15")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=110.50 & data$Peternakan[i]<111.00){
+ print("A16")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=111.00 & data$Peternakan[i]<111.50){
+ print("A17")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=111.50 & data$Peternakan[i]<112.00){
+ print("A18")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=112.00 & data$Peternakan[i]<112.50){
+ print("A19")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=112.50 & data$Peternakan[i]<113.00){
+ print("A20")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=113.00 & data$Peternakan[i]<113.50){
+ print("A21")}
+   else if(data$Peternakan[i]>=113.50 & data$Peternakan[i]<114.00){
+ print("A22")}
+   else {print("A23")}
+ }
```

Lampiran 10. *Fuzzyifikasi* Data NTPT Di Kalimantan Timur (lanjutan)

```
[1] "A3"
[1] "A4"
[1] "A3"
[1] "A1"
[1] "A4"
[1] "A7"
[1] "A11"
[1] "A9"
[1] "A7"
[1] "A9"
[1] "A12"
[1] "A14"
[1] "A15"
[1] "A15"
[1] "A15"
[1] "A13"
[1] "A15"
[1] "A19"
[1] "A22"
[1] "A19"
[1] "A16"
[1] "A15"
[1] "A16"
[1] "A14"
[1] "A15"
[1] "A16"
[1] "A17"
[1] "A15"
[1] "A16"
[1] "A17"
> hasil
[1] "A3"  "A4"  "A3"  "A1"  "A4"  "A7"  "A11" "A9"  "A7"  "A9"
[11] "A12" "A14" "A15" "A15" "A15" "A13" "A15" "A19" "A22" "A19"
[21] "A16" "A15" "A16" "A14" "A15" "A16" "A17" "A15" "A16" "A17"
```

Lampiran 11. *Fuzzy Logical Relationship* Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur

```
> #FLR Orde 1
> #penentuan currentstate orde 1
> fuzzyifikasi=hasil
> n=length(fuzzyifikasi)
> currentstate=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   currentstate[i+1]=fuzzyifikasi[i]
+ }
> currentstate
[1] NA    "A3"  "A4"  "A3"  "A1"  "A4"  "A7"  "A11" "A9"  "A7"
[11] "A9"  "A12" "A14" "A15" "A15" "A15" "A13" "A15" "A19" "A22"
[21] "A19" "A16" "A15" "A16" "A14" "A15" "A16" "A17" "A15" "A16"
[31] "A17"
```

Lampiran 11. *Fuzzy Logical Relationship* Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur
(lanjutan)

```

> #penentuan nextstate orde 1
> fuzzyfikasi=hasil
> n=length(fuzzyfikasi)
> nextstate=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   nextstate[i+1]=fuzzyfikasi[i+1]
+ }
> nextstate
[1] NA     "A4"   "A3"   "A1"   "A4"   "A7"   "A11"  "A9"   "A7"   "A9"
[11] "A12"  "A14"  "A15"  "A15"  "A15"  "A13"  "A15"  "A19"  "A22"  "A19"
[21] "A16"  "A15"  "A16"  "A14"  "A15"  "A16"  "A17"  "A15"  "A16"  "A17"
[31] NA
> Nama_Bulan=c("Jul-17",           "Agu-17",           "Sep-17",
+              "Okt-17",          "Nov-17",          "Des-17",
+              "Jan-18",          "Feb-18",          "Mar-18",
+              "Apr-18",          "Mei-18",          "Jun-18",
+              "Jul-18",          "Agu-18",          "Sep-18",
+              "Okt-18",          "Nov-18",          "Des-18",
+              "Jan-19",          "Feb-19",          "Mar-19",
+              "Apr-19",          "Mei-19",          "Jun-19",
+              "Jul-19",          "Agu-19",          "Sep-19",
+              "Okt-19",          "Nov-19",          "Des-19",
+              "Jan-20")
> Bulan=data.frame(Nama_Bulan)[-31,]
> currentstate_orde1=data.frame(currentstate)[-31,]
> nextstate_orde1=data.frame(nextstate)[-31,]
> Tabel1=data.frame(Bulan,data,fuzzyfikasi,currentstate_orde1,nextstate_orde1)
> Tabel1
    Bulan Peternakan fuzzyfikasi currentstate_orde1 nextstate_orde1
1 Jul-17 104.08        A3            <NA>        <NA>
2 Agu-17 104.56        A4            A3          A4
3 Sep-17 104.45        A3            A4          A3
4 Okt-17 103.20        A1            A3          A1
5 Nov-17 104.72        A4            A1          A4
6 Des-17 106.30        A7            A4          A7
7 Jan-18 108.20        A11           A7          A11
8 Feb-18 107.24        A9            A11         A9
9 Mar-18 106.39        A7            A9          A7
10 Apr-18 107.16        A9            A7          A9
11 Mei-18 108.82        A12           A9          A12
12 Jun-18 109.59        A14           A12         A14
13 Jul-18 110.31        A15           A14         A15
14 Agu-18 110.37        A15           A15         A15
15 Sep-18 110.12        A15           A15         A15
16 Okt-18 109.28        A13           A15         A13
17 Nov-18 110.01        A15           A13         A15
18 Des-18 112.22        A19           A15         A19
19 Jan-19 113.59        A22           A19         A22
20 Feb-19 112.36        A19           A22         A19
21 Mar-19 110.66        A16           A19         A16
22 Apr-19 110.12        A15           A16         A15
23 Mei-19 110.79        A16           A15         A16
24 Jun-19 109.79        A14           A16         A14

```

Lampiran 11. *Fuzzy Logical Relationship* Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur
(lanjutan)

25 Jul-19	110.25	A15	A14	A15
26 Agu-19	110.61	A16	A15	A16
27 Sep-19	111.37	A17	A16	A17
28 Okt-19	110.13	A15	A17	A15
29 Nov-19	110.54	A16	A15	A16
30 Des-19	111.18	A17	A16	A17

Lampiran 12. *Fuzzy Logical Relationship* Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur

```
> #FLR Orde 2 cara 2
> #penentuan currentstate 2 orde 2
> fuzzyfikasi=hasil
> n=length(fuzzyfikasi)
> currentstate2=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   currentstate2[i+2]=fuzzyfikasi[i]
+ }
> currentstate2
[1] NA     NA     "A3"   "A4"   "A3"   "A1"   "A4"   "A7"   "A11"  "A9"
[11] "A7"   "A9"   "A12"  "A14"  "A15"  "A15"  "A15"  "A13"  "A15"  "A19"
[21] "A22"  "A19"  "A16"  "A15"  "A16"  "A14"  "A15"  "A16"  "A17"  "A15"
[31] "A16"  "A17"
>
> #penentuan currentstate 1 orde 2
> fuzzyfikasi=hasil
> n=length(fuzzyfikasi)
> currentstate1=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   currentstate1[i+2]=fuzzyfikasi[i+1]
+ }
> currentstate1
[1] NA     NA     "A4"   "A3"   "A1"   "A4"   "A7"   "A11"  "A9"   "A7"
[11] "A9"   "A12"  "A14"  "A15"  "A15"  "A15"  "A13"  "A15"  "A19"  "A22"
[21] "A19"  "A16"  "A15"  "A16"  "A14"  "A15"  "A16"  "A17"  "A15"  "A16"
[31] "A17"  NA
> #penentuan nextstate orde 2
> fuzzyfikasi=hasil
> n=length(fuzzyfikasi)
> nextstate2=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   nextstate2[i+2]=fuzzyfikasi[i+2]
+ }
> nextstate2
[1] NA     NA     "A3"   "A1"   "A4"   "A7"   "A11"  "A9"   "A7"   "A9"
[11] "A12"  "A14"  "A15"  "A15"  "A15"  "A15"  "A13"  "A15"  "A19"  "A22"
[21] "A16"  "A15"  "A16"  "A14"  "A15"  "A16"  "A17"  "A15"  "A16"  "A17"
[31] NA     NA
```

Lampiran 12. *Fuzzy Logical Relationship* Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur
(lanjutan)

	Bulan2	Peternakan	fuzzyfikasi	currentstate_orde2_2
1	Jul-17	104.08	A3	<NA>
2	Agu-17	104.56	A4	<NA>
3	Sep-17	104.45	A3	A3
4	Okt-17	103.20	A1	A4
5	Nov-17	104.72	A4	A3
6	Des-17	106.30	A7	A1
7	Jan-18	108.20	A11	A4
8	Feb-18	107.24	A9	A7
9	Mar-18	106.39	A7	A11
10	Apr-18	107.16	A9	A9
11	Mei-18	108.82	A12	A7
12	Jun-18	109.59	A14	A9
13	Jul-18	110.31	A15	A12
14	Agu-18	110.37	A15	A14
15	Sep-18	110.12	A15	A15
16	Okt-18	109.28	A13	A15
17	Nov-18	110.01	A15	A15
18	Des-18	112.22	A19	A13
19	Jan-19	113.59	A22	A15
20	Feb-19	112.36	A19	A19
21	Mar-19	110.66	A16	A22
22	Apr-19	110.12	A15	A19
23	Mei-19	110.79	A16	A16
24	Jun-19	109.79	A14	A15
25	Jul-19	110.25	A15	A16
26	Agu-19	110.61	A16	A14
27	Sep-19	111.37	A17	A15
28	Okt-19	110.13	A15	A16
29	Nov-19	110.54	A16	A17
30	Des-19	111.18	A17	A15

Lampiran 12. *Fuzzy Logical Relationship Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)*

	currentstate_orde2_1	nextstate_orde2
1	<NA>	<NA>
2	<NA>	<NA>
3	A4	A3
4	A3	A1
5	A1	A4
6	A4	A7
7	A7	A11
8	A11	A9
9	A9	A7
10	A7	A9
11	A9	A12
12	A12	A14
13	A14	A15
14	A15	A15
15	A15	A15
16	A15	A13
17	A13	A15
18	A15	A19
19	A19	A22
20	A22	A19
21	A19	A16
22	A16	A15
23	A15	A16
24	A16	A14
25	A14	A15
26	A15	A16
27	A16	A17
28	A17	A15
29	A15	A16
30	A16	A17

Lampiran 13. *Fuzzy Logical Relationship Group Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur*

	Bulan	Peternakan	fuzzyifikasi	currentstate_orde1	nextstate_orde1
5	Nov-17	104.72	A4	A1	A4
8	Feb-18	107.24	A9	A11	A9
12	Jun-18	109.59	A14	A12	A14
17	Nov-18	110.01	A15	A13	A15
13	Jul-18	110.31	A15	A14	A15
25	Jul-19	110.25	A15	A14	A15
14	Agu-18	110.37	A15	A15	A15
15	Sep-18	110.12	A15	A15	A15
16	Okt-18	109.28	A13	A15	A13
18	Des-18	112.22	A19	A15	A19
23	Mei-19	110.79	A16	A15	A16
26	Agu-19	110.61	A16	A15	A16
29	Nov-19	110.54	A16	A15	A16

Lampiran 13. *Fuzzy Logical Relationship Group Orde 1 Data NTPT di Kalimantan*

Timur (lanjutan)

22 Apr-19	110.12	A15	A16	A15
24 Jun-19	109.79	A14	A16	A14
27 Sep-19	111.37	A17	A16	A17
30 Des-19	111.18	A17	A16	A17
28 Okt-19	110.13	A15	A17	A15
19 Jan-19	113.59	A22	A19	A22
21 Mar-19	110.66	A16	A19	A16
20 Feb-19	112.36	A19	A22	A19
2 Agu-17	104.56	A4	A3	A4
4 Okt-17	103.20	A1	A3	A1
3 Sep-17	104.45	A3	A4	A3
6 Des-17	106.30	A7	A4	A7
7 Jan-18	108.20	A11	A7	A11
10 Apr-18	107.16	A9	A7	A9
9 Mar-18	106.39	A7	A9	A7
11 Mei-18	108.82	A12	A9	A12
1 Jul-17	104.08	A3	<NA>	<NA>

Lampiran 14. *Fuzzy Logical Relationship Group Orde 2 Data NTPT di Kalimantan*

Timur

> #Pembentukan FLRG orde 2			
> FLRG2=Tabel12[order(currentstate_orde2_2),]			
> FLRG2			
Bulan2 Peternakan fuzzyifikasi currentstate_orde2_2			
6 Des-17	106.30	A7	A1
9 Mar-18	106.39	A7	A11
13 Jul-18	110.31	A15	A12
18 Des-18	112.22	A19	A13
14 Agu-18	110.37	A15	A14
26 Agu-19	110.61	A16	A14
15 Sep-18	110.12	A15	A15
16 Okt-18	109.28	A13	A15
17 Nov-18	110.01	A15	A15
19 Jan-19	113.59	A22	A15
24 Jun-19	109.79	A14	A15
27 Sep-19	111.37	A17	A15
30 Des-19	111.18	A17	A15
23 Mei-19	110.79	A16	A16
25 Jul-19	110.25	A15	A16
28 Okt-19	110.13	A15	A16
29 Nov-19	110.54	A16	A17
20 Feb-19	112.36	A19	A19
22 Apr-19	110.12	A15	A19
21 Mar-19	110.66	A16	A22
3 Sep-17	104.45	A3	A3
5 Nov-17	104.72	A4	A3
4 Okt-17	103.20	A1	A4
7 Jan-18	108.20	A11	A4
8 Feb-18	107.24	A9	A7
11 Mei-18	108.82	A12	A7
10 Apr-18	107.16	A9	A9

Lampiran 14. *Fuzzy Logical Relationship Group Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)*

12	Jun-18	109.59	A14	A9
1	Jul-17	104.08	A3	<NA>
2	Agu-17	104.56	A4	<NA>
currentstate_orde2_1 nextstate_orde2				
6		A4	A7	
9		A9	A7	
13		A14	A15	
18		A15	A19	
14		A15	A15	
26		A15	A16	
15		A15	A15	
16		A15	A13	
17		A13	A15	
19		A19	A22	
24		A16	A14	
27		A16	A17	
30		A16	A17	
23		A15	A16	
25		A14	A15	
28		A17	A15	
29		A15	A16	
20		A22	A19	
22		A16	A15	
21		A19	A16	
3		A4	A3	
5		A1	A4	
4		A3	A1	
7		A7	A11	
8		A11	A9	
11		A9	A12	
10		A7	A9	
12		A12	A14	
1		<NA>	<NA>	
2		<NA>	<NA>	

Lampiran 15. *Defuzzyifikasi FLRG Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur*

```
> #Defuzzyifikasi FLRG orde 1
> y1A1=round(m4,digits = 2)
> y1A1
[1] 104.75
> y1A11=round(m9,digits=2)
> y1A11
[1] 107.25
> y1A12=round(m14,digits=2)
> y1A12
[1] 109.75
> y1A13=round(m15,digits=2)
> y1A13
[1] 110.25
```

Lampiran 15. Defuzzyifikasi FLRG Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)

```
> y1A14=round((1/2*m15)+(1/2*m15),digits=2)
> y1A14
[1] 110.25
> y1A15=round((2/7*m15)+(1/7*m19)+(1/7*m13)+(3/7*m16),digits=2)
> y1A15
[1] 110.61
> y1A16=round((1/4*m14)+(1/4*m15)+(2/4*m17),digits=2)
> y1A16
[1] 110.62
> y1A17=round(m15,digits=2)
> y1A17
[1] 110.25
> y1A19=round((1/2*m22)+(1/2*m16),digits=2)
> y1A19
[1] 112.25
> y1A22=round(m19,digits=2)
> y1A22
[1] 112.25
> y1A3=round((1/2*m4)+(1/2*m1),digits=2)
> y1A3
[1] 104
> y1A4=round((1/2*m7)+(1/2*m3),digits=2)
> y1A4
[1] 105.25
> y1A7=round((1/2*m11)+(1/2*m9),digits=2)
> y1A7
[1] 107.75
> y1A9=round((1/2*m7)+(1/2*m12),digits=2)
> y1A9
[1] 107.5
```

Lampiran 16. Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur

```
> #Defuzzyifikasi orde 1 data actual
> n=length(Tabel1$fuzzyfikasi)
> peramalan=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   peramalan[i+1]=if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A1"){print(y1A1)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A11"){print(y1A11)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A12"){print(y1A12)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A13"){print(y1A13)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A14"){print(y1A14)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A15"){print(y1A15)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A16"){print(y1A16)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A17"){print(y1A17)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A19"){print(y1A19)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A22"){print(y1A22)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A3"){print(y1A3)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A4"){print(y1A4)}
+   else if(Tabel1$fuzzyfikasi[i]=="A7"){print(y1A7)}
+   else {print(y1A9)}
```

Lampiran 16. *Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)*

```
+ }
[1] 104
[1] 105.25
[1] 104
[1] 104.75
[1] 105.25
[1] 107.75
[1] 107.25
[1] 107.5
[1] 107.75
[1] 107.5
[1] 109.75
[1] 110.25
[1] 110.61
[1] 110.61
[1] 110.61
[1] 110.25
[1] 110.61
[1] 112.25
[1] 112.25
[1] 112.25
[1] 110.62
[1] 110.61
[1] 110.62
[1] 110.25
[1] 110.61
[1] 110.62
[1] 110.25
[1] 110.61
[1] 110.62
[1] 110.25
```

Lampiran 16. *Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)*

```
> peramalan_orde1=data.frame(peramalan)[-31,]
> Tabel_Akhir_Peramalan_Orde_1=data.frame(Tabel1,peramalan_orde1)
> Tabel_Akhir_Peramalan_Orde_1
   Bulan Peternakan fuzzyifikasi currentstate_orde1 nextstate_orde1
1 Jul-17    104.08        A3          <NA>        <NA>
2 Agu-17    104.56        A4          A3          A4
3 Sep-17    104.45        A3          A4          A3
4 Okt-17    103.20        A1          A3          A1
5 Nov-17    104.72        A4          A1          A4
6 Des-17    106.30        A7          A4          A7
7 Jan-18    108.20        A11         A7          A11
8 Feb-18    107.24        A9          A11         A9
9 Mar-18    106.39        A7          A9          A7
10 Apr-18   107.16        A9          A7          A9
11 Mei-18   108.82        A12         A9          A12
12 Jun-18   109.59        A14         A12         A14
13 Jul-18   110.31        A15         A14         A15
```

Lampiran 16. Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 1 Data NTPT di Kalimantan

Timur (lanjutan)

14 Agu-18	110.37	A15	A15	A15
15 Sep-18	110.12	A15	A15	A15
16 Okt-18	109.28	A13	A15	A13
17 Nov-18	110.01	A15	A13	A15
18 Des-18	112.22	A19	A15	A19
19 Jan-19	113.59	A22	A19	A22
20 Feb-19	112.36	A19	A22	A19
21 Mar-19	110.66	A16	A19	A16
22 Apr-19	110.12	A15	A16	A15
23 Mei-19	110.79	A16	A15	A16
24 Jun-19	109.79	A14	A16	A14
25 Jul-19	110.25	A15	A14	A15
26 Agu-19	110.61	A16	A15	A16
27 Sep-19	111.37	A17	A16	A17
28 Okt-19	110.13	A15	A17	A15
29 Nov-19	110.54	A16	A15	A16
30 Des-19	111.18	A17	A16	A17
peramalan_ordel				
1	NA			
2	104.00			
3	105.25			
4	104.00			
5	104.75			
6	105.25			
7	107.75			
8	107.25			
9	107.50			
10	107.75			
11	107.50			
12	109.75			
13	110.25			
14	110.61			
15	110.61			
16	110.61			
17	110.25			
18	110.61			
19	112.25			
20	112.25			
21	112.25			
22	110.62			
23	110.61			
24	110.62			
25	110.25			
26	110.61			
27	110.62			
28	110.25			
29	110.61			
30	110.62			
> Peramalan1_Januari2020=y1A17				
> Peramalan1_Januari2020				
[1] 110.25				

Lampiran 17. *Time Series Plot Perbandingan Hasil Peramalan FTS Lee Orde 1 dengan Data NTPT di Kalimantan Timur*

```
> #time series plot data aktual dan peramalan FTS orde 1
> e=c(Tabel_Akhir_Peramalan_Orde_1$peramalan_orde1,Peramalan1_Januari2020)
> e
[1]      NA 104.00 105.25 104.00 104.75 105.25 107.75 107.25 107.50
[10] 107.75 107.50 109.75 110.25 110.61 110.61 110.61 110.25 110.61
[19] 112.25 112.25 112.25 110.62 110.61 110.62 110.25 110.61 110.62
[28] 110.25 110.61 110.62 110.25
> NTPT=ts(data$Peternakan, start = c(2017,7), end = c(2019,12), freq=12)
> Peramalan=ts(e, start = c(2017,7), end = c(2020,1), freq=12)
> plot(NTPT, type = "l",col="blue",xlim=c(2017,2021), ylim = c(103,118),xlab="Tahun",ylab = "NTPT",main="Plot Data Aktual dan Hasil Peramalan")
> points(NTPT,cex=1,col="blue",pch=19)
> lines(Peramalan, col="green", lwd=2)
> points(Peramalan,cex=1,col="green",pch=19)
> legend("topleft",legend=c("Data Aktual","Peramalan FTS Orde 1"),cex=1,lty=1,col=c("blue","green"),pch=c(19,19))
```

Lampiran 18. *Defuzzyifikasi FLRG Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur*

```
> #Defuzzyifikasi FLRG orde 2
> y2A1A4=round(m7,digits=2)
> y2A1A4
[1] 106.25
> y2A11A9=round(m7,digits=2)
> y2A11A9
[1] 106.25
> y2A12A14=round(m15,digits=2)
> y2A12A14
[1] 110.25
> y2A13A15=round(m19,digits=2)
> y2A13A15
[1] 112.25
> y2A14A15=round((1/2*m15)+(1/2*m16),digits=2)
> y2A14A15
[1] 110.5
> y2A15A15=round((1/2*m15)+(1/2*m13),digits=2)
> y2A15A15
[1] 109.75
> y2A15A13=round(m15,digits=2)
> y2A15A13
[1] 110.25
> y2A15A19=round(m22,digits=2)
> y2A15A19
[1] 113.75
> y2A15A16=round((1/3*m14)+(2/3*m17),digits=2)
> y2A15A16
[1] 110.75
> y2A16A15=round(m16,digits=2)
> y2A16A15
[1] 110.75
```

Lampiran 18. Defuzzyifikasi FLRG Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur
 (lanjutan)

```
> y2A16A14=round(m15,digits=2)
> y2A16A14
[1] 110.25
> y2A16A17=round(m15,digits=2)
> y2A16A17
[1] 110.25
> y2A17A15=round(m16,digits=2)
> y2A17A15
[1] 110.75
> y2A19A22=round(m19,digits=2)
> y2A19A22
[1] 112.25
> y2A19A16=round(m15,digits=2)
> y2A19A16
[1] 110.25
> y2A22A19=round(m16,digits=2)
> y2A22A19
[1] 110.75
> y2A3A4=round(m3,digits=2)
> y2A3A4
[1] 104.25
> y2A3A1=round(m4,digits=2)
> y2A3A1
[1] 104.75
> y2A4A3=round(m1,digits=2)
> y2A4A3
[1] 103.25
> y2A4A7=round(m11,digits=2)
> y2A4A7
[1] 108.25
> y2A7A11=round(m9,digits=2)
> y2A7A11
[1] 107.25
> y2A7A9=round(m12,digits=2)
> y2A7A9
[1] 108.75
> y2A9A7=round(m9,digits=2)
> y2A9A7
[1] 107.25
> y2A9A12=round(m14,digits=2)
> y2A9A12
[1] 109.75
```

Lampiran 19. Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 2 Data NTPT di Kalimantan

Timur

```
> #Defuzzyifikasi orde 2 data actual
> n=length(Tabel2$fuzzyfikasi)
> peramalan1=array(NA,dim=c(n))
> for(i in 1:n){
+   peramalan1[i+2]=if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A1"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A4"){print(y2A1A4)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A11"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A9"){print(y2A11A9)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A12"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A14"){print(y2A12A14)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A13"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A15"){print(y2A13A15)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A14"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A15"){print(y2A14A15)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A15"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A15"){print(y2A15A15)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A15"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A13"){print(y2A15A13)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A15"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A19"){print(y2A15A19)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A15"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A16"){print(y2A15A16)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A16"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A15"){print(y2A16A15)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A16"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A14"){print(y2A16A14)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A16"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A17"){print(y2A16A17)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A17"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A15"){print(y2A17A15)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A19"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A22"){print(y2A19A22)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A19"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A16"){print(y2A19A16)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A22"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A19"){print(y2A22A19)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A3"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A4"){print(y2A3A4)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A3"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A1"){print(y2A3A1)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A4"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A3"){print(y2A4A3)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A4"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A7"){print(y2A4A7)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A7"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A11"){print(y2A7A11)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A7"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A9"){print(y2A7A9)}
+   else if(Tabel2$fuzzyfikasi[i]=="A9"&Tabel2$fuzzyfikasi[i+1]=="A7"){print(y2A9A7)}
+   else {print(y2A9A12)}
+ }
[1] 104.25
[1] 103.25
```

Lampiran 19. *Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)*

```
[1] 104.75
[1] 106.25
[1] 108.25
[1] 107.25
[1] 106.25
[1] 107.25
[1] 108.75
[1] 109.75
[1] 110.25
[1] 110.5
[1] 109.75
[1] 109.75
[1] 110.25
[1] 112.25
[1] 113.75
[1] 112.25
[1] 110.75
[1] 110.25
[1] 110.75
[1] 110.75
[1] 110.25
[1] 110.5
[1] 110.75
[1] 110.25
[1] 110.75
[1] 110.75
[1] 110.25
```

Lampiran 19. *Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur (lanjutan)*

```
> peramalan_orde2=data.frame(peramalan1)[-31:-32,]
> Tabel12_Ahir_Peramalan_Orde_2=data.frame(Tabel12,peramalan_orde2)
> Tabel12_Ahir_Peramalan_Orde_2
  Bulan2 Peternakan fuzzyifikasi currentstate_orde2_2
 1 Jul-17    104.08        A3             <NA>
 2 Agu-17    104.56        A4             <NA>
 3 Sep-17    104.45        A3             A3
 4 Okt-17    103.20        A1             A4
 5 Nov-17    104.72        A4             A3
 6 Des-17    106.30        A7             A1
 7 Jan-18    108.20        A11            A4
 8 Feb-18    107.24        A9             A7
 9 Mar-18    106.39        A7             A11
 10 Apr-18   107.16        A9             A9
 11 Mei-18   108.82        A12            A7
 12 Jun-18   109.59        A14            A9
 13 Jul-18   110.31        A15            A12
 14 Agu-18   110.37        A15            A14
 15 Sep-18   110.12        A15            A15
 16 Okt-18   109.28        A13            A15
 17 Nov-18   110.01        A15            A15
```

Lampiran 19. Defuzzyifikasi Nilai Peramalan Orde 2 Data NTPT di Kalimantan

Timur (lanjutan)

18	Des-18	112.22	A19
19	Jan-19	113.59	A22
20	Feb-19	112.36	A19
21	Mar-19	110.66	A16
22	Apr-19	110.12	A15
23	Mei-19	110.79	A16
24	Jun-19	109.79	A14
25	Jul-19	110.25	A15
26	Agu-19	110.61	A16
27	Sep-19	111.37	A17
28	Okt-19	110.13	A15
29	Nov-19	110.54	A16
30	Des-19	111.18	A17
		currentstate_orde2_1	nextstate_orde2 peramalan_orde2
1		<NA>	<NA> NA
2		<NA>	<NA> NA
3		A4	A3 104.25
4		A3	A1 103.25
5		A1	A4 104.75
6		A4	A7 106.25
7		A7	A11 108.25
8		A11	A9 107.25
9		A9	A7 106.25
10		A7	A9 107.25
11		A9	A12 108.75
12		A12	A14 109.75
13		A14	A15 110.25
14		A15	A15 110.50
15		A15	A15 109.75
16		A15	A13 109.75
17		A13	A15 110.25
18		A15	A19 112.25
19		A19	A22 113.75
20		A22	A19 112.25
21		A19	A16 110.75
22		A16	A15 110.25
23		A15	A16 110.75
24		A16	A14 110.75
25		A14	A15 110.25
26		A15	A16 110.50
27		A16	A17 110.75
28		A17	A15 110.25
29		A15	A16 110.75
30		A16	A17 110.75
		> Peramalan2_Januari2020=y2A16A17	
		> Peramalan2_Januari2020#A15	
		[1] 110.25	
		> Peramalan2_Februari2020=y2A17A15	
		> Peramalan2_Februari2020#A16	
		[1] 110.75	
		> Peramalan2_Maret2020=y2A15A16	
		> Peramalan2_Maret2020#16	
		[1] 110.75	

Lampiran 20. *Time Series Plot* Perbandingan Hasil Peramalan FTS Lee Orde 2 dengan Data NTPT di Kalimantan Timur

```
> #time series plot data aktual dan peramalan FTS orde 2
> f=c(Tabel2_Akhir_Peramalan_Orde_2$peramalan_orde2,Peramalan2_Januari2020, Peramalan2_Februari2020, Peramalan2_Maret2020)
> f
[1]      NA      NA 104.25 103.25 104.75 106.25 108.25 107.25 106.25
[10] 107.25 108.75 109.75 110.25 110.50 109.75 109.75 110.25 112.25
[19] 113.75 112.25 110.75 110.25 110.75 110.75 110.25 110.50 110.75
[28] 110.25 110.75 110.75 110.25 110.75 110.75
> NTPT=ts(data$Peternakan, start = c(2017,7), end = c(2019,12), freq=12)
> Peramalan=ts(f, start = c(2017,7), end = c(2020,4), freq=12)
> plot(NTPT, type = "l", col="blue", xlim=c(2017,2021), ylim = c(103,118), xlab="Tahun", ylab = "NTPT", main="Plot Data Aktual dan Hasil Peramalan")
> points(NTPT,cex=1,col="blue",pch=19)
> lines(Peramalan, col="green", lwd=2)
> points(Peramalan,cex=1,col="green",pch=19)
> legend("topleft",legend=c("Data Aktual","Peramalan FTS Orde 2"),cex=1,lty=1,col=c("blue","green"),pch=c(19,19))
```

Lampiran 21. MAPE Hasil peramalan FTS Lee Orde 1 Data NTPT di Kalimantan Timur

```
> #mape orde1
> data_akhir=Tabel_Akhir_Peramalan_Orde_1[-1,]
> D1=c(data_akhir$Peternakan)
> y1=c(data_akhir$peramalan_orde1)
> n=length(D1)
> error=round(abs(D1-y1)/D1,digits=5)
> error
[1] 0.00536 0.00766 0.00775 0.00029 0.00988 0.00416 0.00009
[8] 0.01043 0.00551 0.01213 0.00146 0.00054 0.00217 0.00445
[15] 0.01217 0.00218 0.01435 0.01180 0.00098 0.01437 0.00454
[22] 0.00162 0.00756 0.00000 0.00000 0.00673 0.00109 0.00063
[29] 0.00504
> jumlah_error=sum(error)
> jumlah_error
[1] 0.15494
> mape=round(jumlah_error/n*100,digits=5)
> mape
[1] 0.53428
```

Lampiran 22. MAPE Hasil Peramalan FTS Lee Orde 2 Data NTPT di Kalimantan Timur

```
> #mape orde2
> data_akhir2=Tabel2_Akhir_Peramalan_Orde_2[-1:-2,]
> D2=c(data_akhir2$Perternakan)
> y2=c(data_akhir2$peramalan_orde2)
> n=length(D2)
> error=round(abs(D2-y2)/D2,digits=5)
> error
[1] 0.00191 0.00048 0.00029 0.00047 0.00046 0.00009 0.00132
[8] 0.00084 0.00064 0.00146 0.00054 0.00118 0.00336 0.00430
[15] 0.00218 0.00027 0.00141 0.00098 0.00081 0.00118 0.00036
[22] 0.00874 0.00000 0.00099 0.00557 0.00109 0.00190 0.00387
> jumlah_error=sum(error)
> jumlah_error
[1] 0.04669
> mape=round(jumlah_error/n*100,digits=5)
> mape
[1] 0.16675
```

Lampiran 23. Surat Pengambilan Data Di Badan Pusat Statistik Provinsi Kalimantan Timur



RIWAYAT HIDUP



Mahadi Muhammad lahir pada tanggal 1 Februari 1998 di Kota Samarinda. Mahadi Muhammad merupakan anak kedua dari tiga bersaudara dari pasangan Bapak Amin Mega Nara dan Ibu Hespi Helmina Wati. Memulai pendidikan di SDN 024 Samarinda pada tahun 2004 yang selanjutnya dilanjutkan dengan menempuh pendidikan di Sekolah Menengah Pertama Negeri 3 Samarinda pada tahun 2010 hingga sampai di bangku Sekolah Menengah Atas Negeri 4 Samarinda pada tahun 2013.

Pendidikan di Perguruan Tinggi dimulai pada tahun 2016 di Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Mulawarman Program Studi Statistika melalui jalur Seleksi Nasional Masuk Perguruan Tinggi Negeri (SNMPTN). Selama masa perkuliahan, aktif mengikuti organisasi internal maupun eksternal kampus. Pada tahun 2018 terpilih sebagai Kepala Bidang Kerohanian Himpunan Mahasiswa Statistika Univerisitas Mulawarman (HIMASTA) periode 2017/2018, anggota Bidang Usaha Milik Mushola (BUMM) Lembaga Dakwah Musholla Al-Hikmah (LDM Al-Hikmah) periode 2017/2018, menjadi delegasi mahasiswa program studi Statistika Universitas Mulawarman dalam agenda Musyawarah Nasional Ikatan Himpunan Mahasiswa Statistika Indonesia (IHMSI) di Universitas Gadjah Mada, Yogyakarta. Kemudian terpilih sebagai Staff Badan Pengawas Wilayah V IHMSI periode 2018-2020. Pada tahun 2019 Terpilih sebagai anggota Bidang Keilmuan Himpunan Mahasiswa Statistika Universitas Mulawarman (HIMASTA) periode 2018/2019, Kepala Bidang Usaha Milik Mushola (BUMM) Lembaga Dakwah Musholla Al-Hikmah (LDM Al-Hikmah) periode 2018/2019.

Dalam bidang akademik, aktif sebagai asisten praktikum mata kuliah, sebagai surveyor Survei Pemantauan Harga oleh kerjasama Bank Indonesia dan Program Studi Statistika Universitas Mulawarman, finalis Lomba Padjadjaran Statistics Olympiad 2018 yang diadakan oleh HIMASTA Universitas Padjajaran, Juara 2 Makalah Statistika pada Diesnatalis HMJ Matematika XVIII yang diadakan oleh HMJ Matematika Universitas Mulawarman, *The Most Creative Group* dalam acara MIPA NET School 2019 yang diadakan oleh Fakultas Matematika dan Ilmu

Pengetahuan Alam Universitas Indonesia. Juara 3 Pekan Analisis Statistika dalam acara Jambore Statistika IX yang diadakan oleh HIMASTA Universitas Mulawarman. Kuliah Kerja Nyata (KKN) Angkatan 45 Universitas Mulawarman tahun 2019 serta melaksanakan Praktek Kerja Lapangan (PKL) di Badan Pusat Statistik Provinsi Kalimantan Timur pada tahun 2019.