

**PERBANDINGAN AKURASI PREDIKSI IHSG DENGAN *FUZZY TIME*
SERIES CHENG DAN *DOUBLE EXPONENTIAL SMOOTHING***

SKRIPSI

**OLEH
INTAN MUSTIKA SAKTI
NIM. 15610110**



**JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI MAULANA MALIK IBRAHIM
MALANG
2019**

**PERBANDINGAN AKURASI PREDIKSI IHSG DENGAN *FUZZY TIME*
SERIES CHENG DAN *DOUBLE EXPONENTIAL SMOOTHING***

SKRIPSI

**Diajukan Kepada
Fakultas Sains dan Teknologi
Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang
untuk Memenuhi Salah Satu Persyaratan dalam
Memperoleh Gelar Sarjana Matematika (S.Mat)**

**Oleh
Intan Mustika Sakti
NIM. 15610110**

**JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI MAULANA MALIK IBRAHIM
MALANG
2019**

**PERBANDINGAN AKURASI PREDIKSI IHSG DENGAN FUZZY TIME
SERIES CHENG DAN DOUBLE EXPONENTIAL SMOOTHING**

SKRIPSI

Oleh
Intan Mustika Sakti
NIM. 15610110

Telah Diperiksa dan Disetujui untuk Diuji
Tanggal 30 Desember 2019

Pembimbing I,



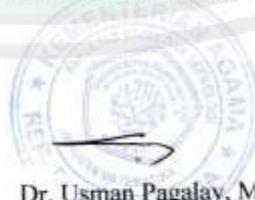
Evawati Alisah, M.Pd
NIP. 19720604 199903 2 001

Pembimbing II,



Angga Dwi Mulyanto, M.Si
NIDT. 19890813 20180201 1 227

Mengetahui,
Ketua Jurusan Matematika



Dr. Usman Pagalay, M.Si
NIP. 19650414 200312 1 001

**PERBANDINGAN AKURASI PREDIKSI IHSG DENGAN FUZZY TIME
SERIES CHENG DAN DOUBLE EXPONENTIAL SMOOTHING**

SKRIPSI

Oleh
Intan Mustika Sakti
NIM. 15610110

Telah Dipertahankan di Depan Dewan Penguji Skripsi
dan Dinyatakan Diterima sebagai Salah Satu Persyaratan
untuk Memperoleh Gelar Sarjana Matematika (S.Mat)
Tanggal 30 Desember 2019

Penguji Utama : Mohammad Jamhuri, M.Si

Ketua Penguji : Abdul Aziz, M.Si

Sekretaris Penguji : Evawati Alisah, M.Pd

Anggota Penguji : Angga Dwi Mulyanto, M.Si

Mengetahui,
Ketua Jurusan Matematika



Dr. Usman Pagalay, M.Si
NIP. 19650414 200312 1 001

PERNYATAAN KEASLIAN TULISAN

Saya yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Intan Mustika Sakti

NIM : 15610110

Jurusan : Matematika

Fakultas : Sains dan Teknologi

Judul Skripsi : Perbandingan Akurasi Prediksi IHSG dengan *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing*

menyatakan dengan sebenarnya bahwa skripsi yang saya tulis ini benar-benar merupakan hasil karya saya sendiri, bukan pengambilan data, tulisan, atau pikiran orang lain yang saya akui sebagai hasil tulisan atau pikiran saya sendiri, kecuali dengan mencantumkan sumber cuplikan pada daftar rujukan. Apabila di kemudian hari terbukti atau dapat dibuktikan skripsi ini hasil jiplakan, maka saya bersedia menerima sanksi atas perbuatan tersebut.

Malang, 30 Desember 2019

Yang membuat pernyataan



Intan Mustika Sakti
NIM. 15610110

MOTO

“Selalu berusaha Konsisten dalam hal apapun”



PERSEMBAHAN

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

Penulis persembahkan skripsi ini kepada:

Ayah dan Ibu tercinta, yang tak pernah lelah untuk memberikan dukungan fisik maupun psikis kepada penulis, tak pernah luput dalam menyambungkan doa kepada tuhan, serta berbagai pengorbanan yang tak pernah ternilai. Serta kepada kakak dan adik saya, Indah dan Padma yang juga sedang berusaha untuk membanggakan kedua orang tua kami.



KATA PENGANTAR

Assalamu'alaikum Warahmatullahi Wabarakatuh

Segala puji bagi Allah Swt. yang selalu melimpahkan rahmat, taufik dan hidayah-Nya, sehingga penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul “Perbandingan Akurasi Prediksi IHSG dengan *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing*” sebagai salah satu syarat untuk memperoleh gelar sarjana dalam bidang Matematika di Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang. Shalawat serta salam senantiasa tercurahkan kepada Nabi Muhammad Saw yang telah menuntun manusia dari jalan kegelapan menuju ke jalan yang terang benderang yaitu Islam.

Pada penyusunan skripsi ini tidak lepas dari petunjuk dan bimbingan serta masukan dari berbagai pihak. Untuk itu, penulis mengucapkan terima kasih yang sebesar-besarnya kepada:

1. Prof. Dr. Abd. Haris, M.Ag, selaku rektor Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang.
2. Dr. Sri Harini, M.Si, selaku dekan Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang.
3. Dr. Usman Pagalay, M.Si, selaku ketua Jurusan Matematika, Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang.
4. Evawati Alisah, M.Pd, selaku dosen pembimbing I yang telah banyak memberikan arahan, nasihat, dan pengalaman berharga kepada penulis.

5. Angga Dwi Mulyanto, M.Si, selaku dosen pembimbing II yang telah banyak memberikan arahan dan berbagi ilmunya kepada penulis.
6. Dr. Usman Pagalay, M.Si, selaku dosen wali yang selalu memberikan motivasi dan arahan kepada penulis.
7. Segenap civitas akademika Jurusan Matematika, Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang terutama seluruh dosen yang telah memberikan bimbingan dalam proses perkuliahan.
8. Ayah, Ibu serta kakak dan adik tercinta yang selalu memberikan doa, semangat dan motivasi demi keberhasilan penulis.
9. Teman-teman mahasiswa Jurusan Matematika angkatan 2015 (Lattice), Asrama Rahmany, dan Hotel Bumi Palapa yang juga membantu saya saat mengerjakan skripsi atas dukungan dan motivasi yang tak terlupakan serta kenang-kenangan indah yang dirajut bersama dalam menggapai impian.
10. Semua pihak yang ikut membantu dalam menyelesaikan skripsi ini baik berupa materil maupun moril.

Semoga Allah Swt. melimpahkan rahmat dan karunia-Nya kepada kita semua.

Penulis berharap semoga skripsi ini dapat bermanfaat khususnya bagi penulis dan pembaca pada umumnya. *Aamiin*

Wassalamu'alaikum Warahmatullahi Wabarakatuh.

Malang, Desember 2019

Penulis

DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL	
HALAMAN PENGAJUAN	
HALAMAN PERSETUJUAN	
HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN TULISAN	
HALAMAN MOTO	
HALAMAN PERSEMBAHAN	
KATA PENGANTAR	viii
DAFTAR ISI	x
DAFTAR TABEL	xii
DAFTAR GAMBAR	xiii
ABSTRAK	xiv
ABSTRACT	xv
ملخص	xvi
 BAB I PENDAHULUAN	
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Tujuan Penelitian.....	4
1.4 Manfaat Penelitian.....	4
1.5 Batasan Masalah.....	4
1.6 Sistematika Penulisan.....	5
 BAB II KAJIAN PUSTAKA	
2.1 <i>Time Series</i>	6
2.1.1 Pola Data <i>Time Series</i>	6
2.2 <i>Forecasting</i>	7
2.3 Himpunan <i>Fuzzy</i>	8
2.4 Fuzzifikasi dan Defuzzifikasi.....	9
2.5 <i>Fuzzy Time Series</i>	10
2.5.1 <i>Fuzzy Time Series Cheng</i>	12
2.6 <i>Exponential Smoothing</i>	15
2.6.1 <i>Double Exponential Smoothing</i>	16
2.7 Metode GRG <i>Nonlinear</i> dalam <i>Microsoft Excel</i>	17

2.8	Akurasi Prediksi	17
2.9	Saham	18
2.9.1	Indeks Harga Saham.....	19
2.9.2	Indeks Harga Saham Gabungan	19
2.10	Akurasi Prediksi Dalam Al-Qur'an.....	20
 BAB III METODE PENELITIAN		
3.1	Pendekatan Penelitian	24
3.2	Jenis dan Sumber Data	24
3.3	Metode Pengumpulan Data	24
3.4	Teknik Analisis Data	25
3.5	<i>Flowchart</i> Penelitian	29
 BAB IV ANALISIS DATA DAN PEMBAHASAN		
4.1	Analisis Deskriptif Data	30
4.2	<i>Fuzzy Time Series Cheng</i> untuk Memprediksi IHSG.....	32
4.3	<i>Double Exponential Smoothing</i> untuk Memprediksi IHSGb.....	42
4.4	Perbandingan Tingkat Akurasi <i>Fuzzy Time Series Cheng</i> dan <i>Double Exponential Smoothing</i> dalam Memprediksi IHSG	45
4.5	Peramalan Data IHSG 30 Periode ke Depan.....	47
4.6	Kajian Prediksi dalam Islam	48
 BAB V PENUTUP		
5.1	Kesimpulan.....	50
5.2	Saran.....	51
 DAFTAR RUJUKAN		52
 LAMPIRAN		
RIWAYAT HIDUP		
BUKTI KONSULTASI SKRIPSI		

DAFTAR TABEL

Tabel 4.1	Data IHSG 11 Oktober 2018 – 6 Februari 2019.....	30
Tabel 4.2	Interval Data IHSG	33
Tabel 4.3	Interval Data IHSG Setelah Proses Pembagian	34
Tabel 4.4	Pengkaburan (Fuzzifikasi)	35
Tabel 4.5	<i>Fuzzy Logic Relationship</i> (FLR).....	36
Tabel 4.6	<i>Fuzzy Logic Relationship Group</i> (FLRG)	37
Tabel 4.7	Pembobotan <i>Fuzzy</i> Pada Data IHSG	38
Tabel 4.8	Nilai Peramalan Awal $F(t)$	40
Tabel 4.9	Peramalan Adaptif dengan $\alpha = 0.524$	40
Tabel 4.10	Metode <i>Double Exponential Smoothing</i> dengan Parameter $\alpha = 0.7$ dan $\gamma = 0.4$	43
Tabel 4.11	Metode <i>Double Exponential Smoothing</i> dengan Parameter $\alpha = 1$ dan $\gamma = 0.115$	44
Tabel 4.12	Perbandingan Tingkat Akurasi	45
Tabel 4.13	Hasil Peramalan Data IHSG 30 Periode Ke Depan	47

DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1	Proses Fuzzifikasi (Waskito, 2011).....	9
Gambar 3.1	<i>Solver Parameters</i>	26
Gambar 3.2	<i>Set Objective</i>	26
Gambar 3.3	<i>Minimum</i> Optimalisasi.....	27
Gambar 3.4	<i>By Changing Variable Cells</i>	27
Gambar 3.5	<i>Subject to the Constraints</i>	28
Gambar 4.1	<i>Time Series Plot Data IHSG</i>	31
Gambar 4.2	Grafik Perbandingan Data Aktual dengan Peramalan <i>Fuzzy Time Series Cheng</i>	41
Gambar 4.3	Grafik Perbandingan Data Aktual dengan Peramalan <i>Double Exponential Smoothing</i>	45
Gambar 4.4	Grafik Perbandingan Data Aktual dengan Peramalan <i>Fuzzy Time Series Cheng</i> dan <i>Double Exponential Smoothing</i>	46
Gambar 4.5	Grafik Peramalan <i>Fuzzy Time Series Cheng</i>	48

ABSTRAK

Sakti, Intan Mustika. 2019. **Perbandingan Akurasi Prediksi IHSG dengan *Fuzzy Time Series* dan *Double Exponential Smoothing***. Skripsi. Jurusan Matematika Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang. Pembimbing: (I) Evawati Alisah, M.Pd. (II) Angga Dwi Mulyanto, M.Si.

Kata kunci: Metode *fuzzy time series cheng*, *double exponential smoothing*, IHSG

Penelitian ini membahas tentang perbandingan tingkat akurasi metode *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing* dalam peramalan IHSG berdasarkan nilai MAE. Penelitian ini menggunakan data harian Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG) dari 19 Juli 2019 sampai 27 November 2019 dengan satuan Rupiah. Hasil penelitian menunjukkan bahwa metode *Fuzzy Time Series Cheng* memiliki nilai MAE sebesar 33.2647 sedangkan *Double Exponential Smoothing* memiliki nilai MAE sebesar 33.93222. Berdasarkan uji akurasi menggunakan MAE dapat disimpulkan bahwa metode *Fuzzy Time Series Cheng* merupakan metode terbaik untuk meramalkan data IHSG karena memiliki nilai akurasi ramalan MAE yang lebih kecil.

ABSTRACT

Sakti, Intan Mustika. 2019. **Comparison of CSPI Prediction Accuracy with Fuzzy Time Series and Double Exponential Smoothing**. Thesis. Departement Mathematics, Faculty of Science and Technology, State Islamic University of Maulana Malik Ibrahim Malang. Advisors: (I) Evawati Alisah, M.Pd. (II) Angga Dwi Mulyanto, M.Si.

Keyword: *Fuzzy time series cheng method, double exponential smoothing, IHSG*

This research discusses the comparison of the accuracy of the Fuzzy Time Series Cheng method and Double Exponential Smoothing in CSPI forecasting based on MAE values. This research used daily data of the Composite Stock Price Index (CSPI) from July 19, 2019 to November 27, 2019 with units of Rupiah. The results showed that the Fuzzy Time Series Cheng method had a MAE value of 33.2647 while Double Exponential Smoothing had a MAE value of 33,93222. Based on accuracy testing using MAE it can be concluded that the Fuzzy Time Series Cheng method is the best method for predicting CSPI because it has a smaller MAE forecast accuracy value.

ملخص

ساكتي، انتان موستيكا. ٢٠١٩. مقارنة بين دقة التنبؤ IHSB و *Fuzzy Time Series* و *Double Exponential Smoothing*. البحث الجامعي. شعبة الرياضيات، كلية العلوم والتكنولوجيا، الجامعة الإسلامية الحكومية مولانا ملك إبراهيم مالانج. المشرف: (١) ايفاواتي اليساه الماجستير (٢) انجا دوي موليانتو الماجستير

الكلمات الرئيسية: الطريقة *Fuzzy Time Series Cheng*، *Double Exponential Smoothing*، IHSB

تناقش هذه الدراسة المقارنة بين معدلات الدقة الطريقة *Fuzzy Time Series Cheng* و *Double Exponential Smoothing* في تنبؤات IHSB استنادا إلى القيمة MAE. ستخدم هذا البحث البيانات اليومية IHSB من ١٩ يوليو ٢٠١٩ إلى ٢٧ نوفمبر ٢٠١٩ بوحدة روبية. أوضحت النتائج أن طريقة *Fuzzy Time Series Cheng* يحتوي على قيمة MAE تبلغ ٣٣.٢٦٤٧ بل *Double Exponential Smoothing* يحتوي على قيمة MAE تبلغ ٩٣٢٢٢.٣٣. استنادا إلى اختبار الدقة باستخدام MAE يمكن استنتاج أن طريقة *Fuzzy Time Series Cheng* هي أفضل طريقة للتنبؤ البيانات IHSB لأنه يحتوي على قيمة أصغر من دقة التنبؤ MAE.

BAB I

PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG) merupakan indeks yang mencakup pergerakan harga seluruh saham biasa dan saham preferen yang tercatat pada Bursa Efek Indonesia (BEI). IHSG kerap digunakan sebagai acuan untuk perkembangan kegiatan dipasar modal serta sebagai pengukur apakah harga saham di Indonesia mengalami kenaikan atau penurunan (Anoraga & Pakarti, 2001). Data IHSG merupakan data runtut waktu atau biasa disebut data *time series* karena perhitungan IHSG dilakukan setelah perdagangan ditutup setiap harinya. Sehingga untuk memproses data *time series* biasanya menggunakan metode analisis data *time series* dengan tujuan untuk menemukan pola yang bisa digunakan untuk memprediksi kejadian mendatang.

Perkembangan berbagai metode analisis *time series* dalam hal prediksi dengan data *time series* cukup pesat baru-baru ini, sehingga terdapat berbagai macam pilihan metode peramalan yang dapat digunakan. Metode peramalan *time series* yang cukup terkenal adalah metode *Box-Jenkins* (ARIMA) dan metode *Exponential Smoothing*. Penelitian sebelumnya membandingkan peramalan menggunakan metode *Double Exponential Smoothing* dan *Box-Jenkins* (ARIMA) oleh Al Farikhi dan Darsyah (2018) dengan studi kasus data curah hujan Provinsi Aceh tahun 2013 – 2016. Berdasarkan hasil dan pembahasan dari penelitian tersebut diperoleh bahwa metode *Double Exponential Smoothing* lebih efektif

dibandingkan metode ARIMA, karena nilai MAPE yang lebih kecil daripada nilai MAPE yang dihasilkan metode ARIMA.

Berdasarkan penjelasan penelitian sebelumnya diatas. Dapat dilihat bahwa metode yang lebih efektif adalah metode *Double Exponential Smoothing*. Pada penelitian kali ini, penulis akan membandingkan metode *Double Exponential Smoothing* dengan salah satu metode *Fuzzy Time Series*. Metode *Fuzzy Time Series* merupakan metode peramalan data yang pada dasarnya menggunakan prinsip-prinsip logika *fuzzy*. Sistemnya yaitu menangkap pola dari data yang lalu kemudian diproyeksikan pada data yang akan datang. Nilai yang digunakan dalam metode peramalan ini adalah himpunan *fuzzy* dari bilangan-bilangan riil atas himpunan semesta yang telah ditentukan. Himpunan *fuzzy* sendiri digunakan untuk menggantikan data historis yang akan diramalkan.

Metode *Fuzzy Time Series* yang akan dipakai oleh penulis adalah metode *Fuzzy Time Series Cheng*. Metode *Fuzzy Time Series Cheng* merupakan metode yang menggunakan FLR dengan memasukkan semua hubungan (*all relationship*) dan memberikan bobot berdasarkan pada urutan dan perulangan FLR yang sama. Penelitian sebelumnya dilakukan oleh Tauryawati dan Irawan (2014) dengan membandingkan metode *Fuzzy Time Series Cheng* dan metode *Box-Jenkins* untuk memprediksi IHSG. Diperoleh kesimpulan dari hasil dan pembahasan dalam penelitian tersebut bahwa pada peramalan jangka pendek maupun jangka panjang metode *Fuzzy Time Series Cheng* lebih efektif digunakan untuk memprediksi IHSG daripada metode *Box-Jenkins*.

Seperti halnya telah dijelaskan dalam Al-Qur'an tentang prediksi atau peramalan dalam surat Yusuf ayat 47 – 48 sebagai berikut:

قَالَ تَزْرَعُونَ سَبْعَ سِنِينَ دَأْبًا فَمَا حَصَدْتُمْ فَذَرُوهُ فِي سُنْبُلِهِ إِلَّا قَلِيلًا مِمَّا تَأْكُلُونَ (٤٧) ثُمَّ يَأْتِي مِنْ بَعْدِ ذَلِكَ سَبْعٌ شِدَادٌ يَأْكُلْنَ مَا قَدَّمْتُمْ هُنَّ إِلَّا قَلِيلًا مِمَّا تُحْصِنُونَ (٤٨)

“47. Dia (Yusuf) berkata, ‘Agar kamu bercocok tanam tujuh tahun (berturut-turut) sebagaimana biasa; kemudian apa yang kamu tuai hendaklah kamu biarkan di tangkainya kecuali sedikit untuk kamu makan. 48. Kemudian setelah itu akan datang tujuh (tahun) yang sangat sulit, yang menghabiskan apa yang kamu simpan untuk menghadapinya (tahun sulit), kecuali sedikit dari apa (bibit gandum) yang kamu simpan” (QS. Yusuf/12:47-48).

Ayat di atas menjelaskan bahwa Nabi Yusuf diperintahkan oleh Allah SWT untuk mempersiapkan pertanian dimasa tujuh tahun saat itu, hal tersebut dilakukan untuk menghadapi krisis pangan menyeluruh atau musim paceklik pada saat tujuh tahun yang akan datang. Sehingga ayat di atas mengajarkan terkait dengan persiapan kemungkinan yang akan terjadi dimasa yang akan datang (Imani, 2006).

Berdasarkan uraian diatas, pada penelitian ini penulis tertarik untuk membahas perbandingan akurasi prediksi IHSG dengan *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing*.

1.2 Rumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang di atas, maka rumusan masalah dari penelitian ini yaitu:

1. Bagaimana hasil penyelesaian metode *Fuzzy Time Series Cheng* dalam memprediksi IHSG?
2. Bagaimana hasil penyelesaian metode *Double Exponential Smoothing* dalam memprediksi IHSG?
3. Bagaimana perbandingan tingkat akurasi *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing* dalam memprediksi IHSG?

1.3 Tujuan Penelitian

Sesuai rumusan masalah, tujuan dari penelitian ini adalah sebagai berikut:

1. Untuk mengetahui hasil penyelesaian metode *Fuzzy Time Series Cheng* dalam memprediksi IHSG.
2. Untuk mengetahui hasil penyelesaian metode *Double Exponential Smoothing* dalam memprediksi IHSG.
3. Untuk mengetahui perbandingan tingkat akurasi *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing* dalam memprediksi IHSG.

1.4 Manfaat Penelitian

Adapun manfaat yang diharapkan dari penelitian ini adalah sebagai berikut:

1. Menambah pengetahuan penulis dan pembaca tentang *Fuzzy Time Series Cheng*.
2. Menambah pemahaman penerapan metode *Double Exponential Smoothing*.
3. Menambah pengetahuan perbandingan tingkat akurasi *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing*.

1.5 Batasan Masalah

Batasan masalah dalam penelitian ini, sebagai berikut:

1. Data yang digunakan adalah data Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG) tiap harinya pada 19 Juli 2019 sampai 27 November 2019.
2. Pengujian tingkat keakuratan menggunakan *Mean Absolute Error* (MAE).
3. Hasil pengujian keakuratan dibandingkan antara *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing*.

1.6 Sistematika Penulisan

Penulisan pada penelitian ini dibagi menjadi empat bab dan setiap bab terdiri dari beberapa subbab. Sistematika tersebut dimaksudkan agar penulisan lebih terarah dan mudah dipahami. Adapun sistematika tersebut yaitu:

Bab I Pendahuluan

Pendahuluan meliputi: latar belakang, rumusan masalah, tujuan penelitian, manfaat penelitian, batasan masalah, metode penelitian, dan sistematika penulisan.

Bab II Kajian Pustaka

Kajian pustaka berisi mengenai teori-teori yang berkaitan dengan permasalahan. Pada penelitian ini teori yang digunakan meliputi: *time series*, kajian mengenai *fuzzy*, *fuzzy time series*, *exponential smoothing*, peramalan, keakuratan prediksi, teori tentang saham, serta *time series* dalam Al-Qur'an.

Bab III Pembahasan

Pembahasan berisi mengenai penyelesaian *fuzzy time series cheng* dan *double exponential smoothing* dalam memprediksi IHSG, serta perbandingan tingkat akurasi prediksi kedua metode tersebut.

Bab IV Penutup

Penutup berisi kesimpulan dari hasil pembahasan dan saran untuk penelitian selanjutnya.

BAB II

KAJIAN PUSTAKA

2.1 *Time Series*

Time series merupakan kumpulan nilai-nilai variabel yang disusun dan diurutkan berdasarkan waktu atau dapat disebut dengan runtun waktu. *Time series* adalah data yang terdiri dari suatu objek tetapi meliputi banyak periode waktu seperti harian, mingguan, bulanan, dan lain-lain (Purwanto dkk, 2013). Pendapat lain menurut Wei (2006), *Time series* adalah serangkaian pengamatan terhadap suatu variabel yang diambil dari waktu ke waktu dan dicatat secara berurutan menurut urutan waktu kejadian dengan interval waktu yang tetap. Jadi data *time series* adalah data yang diambil dari waktu ke waktu dan dicatat secara berurutan menurut urutan waktu kejadian dengan interval waktu yang tetap.

Sedangkan, analisis *time series* adalah suatu metode peramalan kuantitatif yang digunakan untuk menentukan pola suatu data pada masa lampau yang telah digabungkan dalam satu urutan waktu atau biasa disebut dengan data *time series* (Hanke & Wichren, 2005).

2.1.1 Pola Data *Time Series*

Secara umum terdapat empat macam pola data *time series*, yaitu horizontal, trend, musiman, dan siklis. Pola horizontal merupakan kejadian yang tidak terduga dan bersifat acak, tetapi kemunculannya dapat memengaruhi fluktuasi data *time series*. Pola trend merupakan kecenderungan arah data dalam jangka panjang, dapat berupa kenaikan maupun penurunan. Pola musiman merupakan fluktuasi dari data

yang terjadi secara periodik dalam kurun waktu satu tahun, seperti triwulan, kuartalan, bulanan, mingguan, atau harian. Sedangkan pola siklis merupakan fluktuasi dari data untuk waktu yang lebih dari satu tahun. Contoh data *time series* seperti data produksi, saham, data ekspor, data kurs, dan lain sebagainya. Dan pola tersebut di ekstrapolasikan ke masa mendatang untuk suatu prediksi kondisi di masa depan (Makridakis dkk, 1999).

2.2 Forecasting

Forecasting adalah prediksi untuk sesuatu yang akan terjadi pada masa yang akan datang. Berdasarkan sifatnya peramalan dibedakan menjadi 2 jenis, yaitu:

1. Peramalan Kualitatif

Peramalan kualitatif merupakan peramalan yang berdasarkan data kualitatif pada masa lalu. Hasil peramalan ini sangat bergantung pada orang yang menyusunnya, karena berdasarkan pemikiran yang bersifat intuisi. Pendapat dan pengetahuan serta pengalaman dari orang-orang yang menyusunnya.

2. Peramalan Kuantitatif

Peramalan kuantitatif merupakan peramalan yang didasarkan atas data kuantitatif pada masa lalu. Hasil peramalan ini sangat bergantung pada metode yang digunakan dalam peramalan tersebut, karena dengan metode yang berbeda akan diperoleh suatu hasil ramalan dengan kenyataan yang terjadi. Semakin kecil penyimpangan antara hasil ramalan dengan kenyataan yang terjadi berarti metode yang dipergunakan semakin baik.

Peramalan yang baik dilakukan dengan mengikuti prosedur penyusunan yang baik. Proses peramalan merupakan suatu unsur yang sangat penting dalam

pengambilan keputusan, sebab efektif tidaknya suatu keputusan seringkali dipengaruhi beberapa faktor yang tidak tampak pada saat keputusan itu diambil. *Forecasting* bertujuan untuk mendapatkan ramalan yang bisa meminimumkan kesalahan meramal yang biasa diukur dengan metode *Mean Absolute Error* (MAE), *Mean Squared Error* (MSE), dan sebagainya (Pangestu, 1986).

2.3 Himpunan *Fuzzy*

Teori himpunan kabur pertama kali diperkenalkan pada tahun 1965 oleh Lotfi Asker Zadeh. Pada awalnya Zadeh memperluas teori mengenai himpunan klasik (*crisp set*) menjadi himpunan kabur (*fuzzy set*) sehingga himpunan klasik tersebut masuk dalam kejadian khusus dari himpunan kabur. Kemudian Zadeh mendefinisikan himpunan *fuzzy* dengan menggunakan fungsi keanggotaan yang nilainya dibatasi dengan interval $[0,1]$ (Susilo, 2006).

Dalam himpunan *fuzzy* terdapat nilai keanggotaan yang terletak pada rentang 0 sampai 1, itu artinya himpunan *fuzzy* dapat menjelaskan setiap nilai berdasarkan keputusan atau pendapat dan peluangnya. Nilai 0 adalah salah dan nilai 1 adalah benar, dan terdapat nilai-nilai yang terletak diantara benar dan salah tersebut. Itu artinya, nilai kebenaran suatu variabel atau suatu anggota tidak hanya benar ataupun salah (Kusumadewi & Purnomo, 2004).

Himpunan *fuzzy* mempunyai dua atribut, diantaranya adalah (Kusumadewi & Purnomo, 2004):

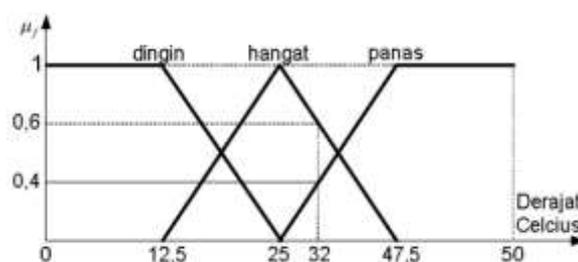
1. Linguistik adalah istilah untuk memberi nama suatu grup dengan bahasa alami yang mewakili keadaan atau kondisi tertentu. Misal pada temperature yaitu panas, dingin, dan lain sebagainya.

2. Numeris adalah istilah dari nilai (angka) yang menunjukkan suatu ukuran dari variabel tertentu. Misal: 07, 11, dan 100.

Menurut Kusumadewi dan Purnomo (2004), himpunan *fuzzy* memiliki semesta pembicaraan berupa keseluruhan nilai yang digunakan untuk beroperasi dalam suatu variabel *fuzzy*. Contoh semesta pembicaraan dalam variabel temperatur [0, 50]. Pada suatu semesta pembicaraan, terdapat domain dari himpunan *fuzzy* yang mencakup keseluruhan nilai dan diperbolehkan dalam semesta pembicaraan juga dapat dioperasikan dalam suatu himpunan *fuzzy*. Contoh domain himpunan *fuzzy* untuk variabel pada temperatur yaitu: Dingin [0, 20], Normal [20, 30], Panas [30, 50].

2.4 Fuzzifikasi dan Defuzzifikasi

Pengkaburan atau biasa disebut dengan fuzzifikasi adalah proses untuk mengubah variabel numerik (*non fuzzy*) menjadi variabel linguistic (*fuzzy*) dan biasa disajikan dalam bentuk himpunan-himpunan *fuzzy* dengan masing-masing fungsi keanggotaannya. Contoh fuzzifikasi, misalkan suhu air merupakan variabel linguistic dengan nilai $T(suhu) = \{dingin, hangat, panas\}$ dan semesta pembicaraannya adalah antara suhu 0°C – 50°C. Distribusi fungsi segitiga *fuzzy* diperlihatkan pada gambar dibawah ini:



Gambar 2.1 Proses Fuzzifikasi (Waskito, 2011)

Penegasan atau biasa disebut dengan defuzzifikasi merupakan langkah terakhir pada sistem kendali logika *fuzzy* dengan tujuan mengkonversi setiap hasil pada *inference engine* yang diformulasikan dalam bentuk *fuzzy set* ke suatu bilangan riil. Hasil konversi itu adalah aksi yang diambil oleh sistem kendali logika *fuzzy*. Oleh karena itu, untuk menghasilkan respon yang optimum pada sistem kendali logika *fuzzy*, pemilihan metode defuzzifikasi yang sesuai juga sangat berpengaruh (Sutikno,2012).

2.5 Fuzzy Time Series

Fuzzy time series (FTS) merupakan metode peramalan data yang menggunakan konsep *fuzzy set* sebagai dasar perhitungannya. Sistem peramalan dengan metode ini bekerja dengan menangkap pola dari data historis kemudian digunakan untuk memproyeksikan data yang akan datang. Prosesnya juga tidak membutuhkan suatu sistem pembelajaran dari sistem yang rumit, sebagaimana yang ada pada algoritma genetika dan jaringan syaraf sehingga mudah untuk digunakan dan dikembangkan (Robandi, 2006).

Menurut Song & Chissom (1994), definisi FTS dapat digambarkan sebagai berikut :

1. Pembentukan himpunan semesta (U)

$$U = [D_{min} - D_1; D_{max} + D_2] \quad (2.1)$$

dengan D_1 dan D_2 adalah nilai konstanta.

2. Pembentukan Interval

Membagi himpunan semesta menjadi beberapa interval dengan jarak yang sama. Untuk mengetahui banyak interval dapat mempergunakan rumus Sturges berikut :

$$n = 1 + 3,322 \log(n) \quad (2.2)$$

dengan n adalah jumlah data observasi

Sehingga membentuk sejumlah nilai linguistik untuk mempresentasikan suatu himpunan *fuzzy* pada interval-interval yang terbentuk dari himpunan semesta (U).

$$U = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$$

dimana:

U : himpunan semesta

u_i : besarnya jarak pada U , untuk $i = 1, 2, \dots, n$

Himpunan *fuzzy* (*fuzzy set*) adalah sebuah kelas atau golongan dari objek dengan sebuah rangkaian kesatuan (*continue*) dari derajat keanggotaan (*grade of membership*). Misalkan U adalah himpunan semesta, dengan $U = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ yang mana u_i adalah nilai yang mungkin dari U , kemudian variabel linguistik A_i terhadap U dapat dirumuskan sebagai berikut:

$$A_i = \sum_{j=1}^n \mu_{A_i/u_j} \quad (2.3)$$

$$= \mu_{A_i}(u_1)/u_1 + \mu_{A_i}(u_2)/u_2 + \dots + \mu_{A_i}(u_n)/u_n \quad (2.4)$$

μ_{A_i} adalah fungsi keanggotaan dari *fuzzy set* A_i , sedemikian hingga $\mu_{A_i}: U \rightarrow [0,1]$. Jika u_j adalah keanggotaan dari A_i maka $\mu_{A_i}(u_j)$ adalah derajat keanggotaan u_j terhadap A_i .

Aturan untuk menentukan derajat keanggotaan u_j dengan μ_{A_i} adalah derajat keanggotaan milik A_i yang ditentukan sebagai berikut:

$$\mu A_i(u_j) = \begin{cases} 1 & ; i = j \\ 0,5 & ; j = i - 1 \text{ atau } i = j - 1 \\ 0 & ; \text{lainnya} \end{cases} \quad (2.5)$$

Berikut adalah beberapa aturan:

Aturan 1. Jika data historis $y(t)$ adalah u_j , maka derajat keanggotaan u_j adalah

1. u_{j+1} adalah 0,5 dan lainnya adalah 0.

Aturan 2. Jika data historis $y(t)$ adalah u_j , $1 < i < n$, maka derajat keanggotaan

u_j adalah 1. u_{j+1} adalah 0,5 dan lainnya adalah 0.

Aturan 3. Jika data historis $y(t)$ adalah u_n , maka derajat keanggotaan u_n adalah

1. u_{n-1} adalah 0,5 dan lainnya adalah 0.

2.5.1 Fuzzy Time Series Cheng

Metode *Cheng* mempunyai cara yang sedikit berbeda dalam penentuan interval, menggunakan *Fuzzy Logic Relations* (FLR) dengan memasukkan semua hubungan (*all relationship*) dan memberikan bobot berdasarkan pada urutan dan perulangan FLR yang sama (Cheng dkk, 2008). Berikut langkah-langkah Algoritma *Cheng*:

1. Pembentukan himpunan semesta (U) sesuai pada persamaan (2.1).
2. Pembentukan interval

Membagi himpunan semesta menjadi beberapa interval dengan jarak yang sama. Untuk mengetahui banyak interval dapat mempergunakan rumus *Sturges* seperti pada persamaan (2.1).

Adapun perbedaan interval secara berurutan didefinisikan dengan l sebagai berikut:

$$l = \frac{[(D_{max} + D_2) - (D_{min} - D_1)]}{n} \quad (2.6)$$

maka setiap interval diperoleh yaitu:

$$\begin{aligned} u_1 &= [D_{min} - D_1; D_{min} - D_1 + l] \\ u_2 &= [D_{min} - D_1 + l; D_{min} - D_1 + 2l] \\ &\vdots \\ u_n &= [D_{min} - D_1 + (n - 1)l; D_{min} - D_1 + nl] \end{aligned} \quad (2.7)$$

3. Menentukan himpunan *fuzzy*

Sehingga membentuk sejumlah nilai linguistik untuk mempresentasikan sesuatu himpunan *fuzzy* pada interval-interval yang terbentuk dari himpunan semesta (U).

$$U = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$$

dimana:

U : himpunan semesta

u_i : besarnya jarak pada U , untuk $i = 1, 2, \dots, n$

Himpunan *fuzzy* (*fuzzy set*) adalah sebuah kelas atau golongan dari objek dengan sebuah rangkaian kesatuan (*continue*) dari derajat keanggotaan (*grade of membership*). Misalkan U adalah himpunan semesta, dengan $U = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ yang mana u_i adalah nilai yang mungkin dari U , kemudian variabel linguistik A_i terhadap U dapat dirumuskan seperti pada persamaan (2.4).

4. Menentukan *Fuzzy Logic Relations* (FLR) dan *Fuzzy Logic Relations Group* (FLRG).

Menentukan FLR dan membuat grup sesuai dengan waktu. Contoh jika FLR berbentuk $A_1 \rightarrow A_2, A_1 \rightarrow A_1, A_2 \rightarrow A_3, A_1 \rightarrow A_1$, maka FLRG yang terbentuk adalah $A_1 \rightarrow A_1, A_2, A_3$.

5. Menetapkan pembobotan

Menetapkan bobot pada FLRG. Contohnya terdapat suatu urutan FLR yang sama:

$(t = 1)A_i \rightarrow A_i$ diberikan bobot 1

$(t = 2)A_i \rightarrow A_i$ diberikan bobot 2

$(t = 3)A_i \rightarrow A_i$ diberikan bobot 3

$(t = 4)A_i \rightarrow A_i$ diberikan bobot 4

$(t = 5)A_i \rightarrow A_i$ diberikan bobot 5

dengan t menyatakan waktu

6. Pembentukan pembobot dinormalisasi

Kemudian mentransfer bobot tersebut ke dalam matriks pembobotan yang telah dinormalisasi ($W_n(t)$) yang persamaannya ditulis sebagai berikut:

$$W_n(t) = \left[\frac{W_1}{\sum_{k=1}^h W_k}, \frac{W_2}{\sum_{k=1}^h W_k}, \dots, \frac{W_h}{\sum_{k=1}^h W_k} \right] \quad (2.8)$$

dimana:

$W_{h,k}$: Pembobot

$W_n(t)$: Pembobotan ternormalisasi

7. Menaksirkan

Menghitung nilai penaksiran yang sesuai dengan persamaan berikut:

$$F(t) = L_{df}(t - 1) \cdot W_n(t - 1) \quad (2.9)$$

dengan,

$L_{df}(t - 1)$: Matriks defuzzifikasi $L_{df} = [m_1, m_2, \dots, m_k]$ dimana m_k adalah nilai tengah dari setiap interval

$W_n(t - 1)$: Matriks pembobot yang telah dinormalisasi.

8. Defuzzifikasi

Menghitung nilai taksiran adaptif ($\hat{y}(t)$) sebagai nilai ramalan akhir dengan:

$$\hat{y}(t) = y(t - 1) + (\alpha X[F(t) - y(t - 1)]) \quad (2.10)$$

$y(t - 1)$ adalah pengamatan waktu $t - 1$ dan α adalah parameter pembobot berkisar $[0,001 - 1]$.

2.6 Exponential Smoothing

Metode *Exponential Smoothing* merupakan pengembangan dari metode *moving average*. Metode peramalan *Exponential Smoothing* merupakan model ramalan data berkala (*time series*) yang digunakan untuk peramalan. Pemulusan eksponensial (*Exponential Smoothing*) adalah metode peramalan yang didasarkan pada perhitungan rata-rata (pemulusan) data-data masa lalu secara eksponensial dengan mengulang perhitungan secara terus menerus menggunakan data terbaru. Setiap data akan diberi bobot, dimana data yang lebih baru diberi bobot yang lebih besar (Lincoln, 2001).

Exponential Smoothing merupakan teknik yang mudah untuk diterapkan dan sangat efektif sebagai peramalan. Metode yang digunakan dalam peramalan data debit yaitu dengan cara meminimumkan nilai error atau kesalahan maka akan didapatkan hasil ramalan yang maksimum, sehingga hasil ramalan akan mendekati serial data hasil pengamatan dilapangan. Optimasi dilakukan dengan cara menggunakan lingo 11 dan hasil yang didapat cukup baik (Santosa dkk, 2010).

Dalam metode *Exponential Smoothing* terdapat satu atau lebih parameter pemulusan yang ditentukan secara eksplisit, dan hasil pilihan ini menentukan bobot

yang dikenakan pada nilai observasi (Makridakis dkk, 1999). Diantaranya adalah metode *Single Exponential Smoothing*, *Double Exponential Smoothing*, *Triple Exponential Smoothing*, dan lain-lain.

2.6.1 Double Exponential Smoothing

Metode *Exponential Smoothing* yang digunakan pada penelitian ini adalah metode *Double Exponential Smoothing* dari Holt. Metode *double exponential smoothing* digunakan untuk data yang menunjukkan adanya *trend*. Metode ini menggunakan dua parameter dan tiga persamaan untuk *forecasting*-nya. Sehingga pemulusan nilai *trend* tidak dilakukan dengan pemulusan ganda secara langsung, tetapi proses pemulusan *trend* dilakukan dengan parameter yang berbeda dari parameter yang digunakan untuk pemulusan data asli.

Berikut beberapa persamaan yang terdapat dalam metode *Double Exponential Smoothing* (Makridakis dkk, 1999):

$$S_t = \alpha X_t + (1 - \alpha)(S_{t-1} + T_{t-1}) \quad (2.11)$$

$$T_t = \gamma(S_t - S_{t-1}) + (1 - \gamma)T_{t-1} \quad (2.12)$$

$$F_{t+m} = S_t + T_t m \quad (2.13)$$

dimana:

- S_t : Nilai *exponential smoothing* tunggal
- X_t : Data sebenarnya pada waktu ke- t
- T_t : Pemulusan *trend*
- F_{t+m} : Nilai ramalan
- m : Periode masa mendatang
- α, γ : Konstanta dengan nilai antara 0 sampai 1

2.7 Metode GRG *Nonlinear* dalam *Microsoft Excel*

Metode *Generalized Reduced Gradient* (GRG) adalah metode yang telah digunakan dalam analisis respon dan telah banyak diaplikasikan dibidang industri (Castillo *et al*, 1996). Metode ini merupakan pengembangan dari algoritma *Reduced Gradient* (RG), menurut Tang & Xu (2002) metode GRG digunakan untuk mendapatkan titik optimum di dalam daerah yang dibatasi. Metode GRG dikemukakan pula oleh Belegundu (1999) sebagai suatu metode yang sesuai untuk menyelesaikan persamaan dengan kendala *non linear*. Metode GRG ini menjadi *default* metode untuk *software Excel's solver* yang biasanya digunakan untuk optimisasi portofolio (Benninga, 2008). Bentuk umum dari metode GRG adalah sebagai berikut (Bricker,1999):

$$\text{Minimize } f(x_1, x_2, \dots, x_n) \quad (2.14)$$

dengan syarat,

$$h_j(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, m \quad (2.15)$$

$$\alpha_i < x_i < \gamma_i, \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (2.16)$$

dengan:

$f(x_1, x_2, \dots, x_n)$: fungsi yang dioptimalkan

$h_j(x_1, x_2, \dots, x_n)$: kendala

x : faktor

α : batas bawah dari faktor

γ : batas atas dari faktor

2.8 Akurasi Prediksi

Tujuan dalam analisis time series adalah untuk meramalkan nilai masa depan (Wei, 2006). Metode peramalan yang bertujuan untuk menghasilkan ramalan optimum yang tidak memiliki tingkat kesalahan besar. Jika tingkat kesalahan yang dihasilkan semakin kecil, maka hasil peramalan akan semakin mendekati nilai aktual.

Tingkat akurasi setiap model peramalan dan prediksi digunakan metode uji sebagai berikut:

1. *Mean Square Error* (MSE)

$$MSE = \frac{\sum_{t=1}^n (x_t - \hat{x}_t)^2}{n} \quad (2.17)$$

2. *Root Mean Square Error* (RMSE)

$$RMSE = \sqrt{\frac{\sum_{t=1}^n (x_t - \hat{x}_t)^2}{n}} \quad (2.18)$$

3. *Mean Absolute Error* (MAE)

$$MAE = \frac{\sum_{t=1}^n |x_t - \hat{x}_t|}{n} \quad (2.19)$$

4. *Mean Absolute Percentage Error* (MAPE)

$$MAPE = \frac{100\%}{n} \sum_{t=1}^n \left| \frac{x_t - \hat{x}_t}{x_t} \right| \quad (2.20)$$

dimana:

n = banyak data

x_t = data observasi pada waktu t

\hat{x}_t = data hasil peramalan pada waktu t

Semakin kecil nilai yang dihasilkan oleh ketiga alat ukur tersebut, maka model peramalan yang digunakan akan semakin baik. Berdasarkan keempat uji alat ukur di atas, *Mean Absolute Error* (MAE) yang paling sering digunakan.

2.9 Saham

Saham didefinisikan sebagai tanda penyertaan atau kepemilikan seseorang atau badan dalam suatu perusahaan (Widoatmodjo, 2000). Sejak awal suatu perusahaan menjual saham dan kemudian diperdagangkan diantara para investornya. Selain mengharapkan laba, investor berharap agar harga saham naik sehingga para investor mendapatkan *capital gain* dari investasi yang telah

dilakukan. Saham dapat dijual suatu saat dikemudian hari, ketika harga saham naik dan saham dijual diatas harga belinya maka investor akan mendapatkan keuntungan modal yang besar.

2.9.1 Indeks Harga Saham

Indeks adalah ilmu statistik yang mengukur perubahan dalam pasar finansial atau dalam ekonomi. Indeks juga sering dinyatakan dalam perubahan presentase dari suatu bulan atau tahun sebelumnya (Downes & Goodman, 1994). Suatu indeks dapat disebut dengan indeks harga saham karena indeks tersebut berkaitan dengan sejumlah fakta tertentu yang menggambarkan beberapa perubahan harga saham dimasa lalu yang merupakan bentuk informasi historis dengan tepat untuk menggambarkan pergerakan harga saham tersebut serta memberikan suatu deskripsi harga-harga saham pada saat tertentu maupun dalam periodisasi tertentu.

2.9.2 Indeks Harga Saham Gabungan

Indeks harga saham dibedakan menjadi dua, yaitu Indeks Harga Saham Individu dan Indeks Harga Saham Gabungan. Indeks Harga Saham Individu hanya menunjukkan perubahan dari suatu harga saham suatu perusahaan untuk mengukur kinerja kerja suatu saham tertentu terhadap harga dasarnya, sedangkan Indeks Harga Saham Gabungan akan menunjukkan pergerakan harga saham secara umum yang tercatat dalam bursa efek untuk mengukur apakah harga saham mengalami kenaikan atau penurunan (Anoraga dan Pakarti dalam Pasaribu dan Dyonyisia, 2014).

IHSG berubah setiap hari karena perubahan harga pasar yang terjadi setiap hari dan adanya saham tambahan. Bahkan dewasa ini IHSG dijadikan barometer kesehatan ekonomi suatu negara dan sebagai landasan analisis statistik atas kondisi pasar terakhir (current market). Menurut Hermuningsih (2012), pengertian IHSG adalah suatu nilai yang digunakan untuk mengukur kinerja saham yang tercatat dalam suatu bursa efek. IHSG ini ada yang dikeluarkan oleh bursa efek yang bersangkutan secara resmi dan ada yang dikeluarkan oleh institusi swasta tertentu seperti media massa keuangan, institusi keuangan, dan lain-lain.

Dasar perhitungan IHSG adalah jumlah Nilai Pasar, Jumlah Nilai Pasar adalah total perkalian setiap saham tercatat (kecuali untuk perusahaan yang berada dalam program restrukturisasi) dengan harga di BEI pada hari tersebut. Formula perhitungannya adalah sebagai berikut (Hermuningsih, 2012):

$$IHSG = \frac{\text{Nilai Pasar}}{\text{Nilai Dasar}} \times 100 \quad (2.21)$$

dimana:

Nilai Pasar = adalah kumulatif jumlah saham tercatat (yang digunakan untuk perhitungan indeks) dikali harga pasar.

Nilai Dasar = nilai yang dibentuk berdasarkan jumlah saham yang tercatat dalam suatu waktu.

2.10 Akurasi Prediksi Dalam Al-Qur'an

Pada pembahasan sebelumnya telah dipaparkan bahwa meramalkan adalah salah satu cara untuk memprediksi suatu kejadian yang akan terjadi dimasa depan. Terdapat dua macam peramalan, yaitu peramalan secara ilmiah dan non-ilmiah. Islam tidak melarang peramalan secara keseluruhan, salah satunya adalah

peramalan secara ilmiah. Berikut ayat Al-Qur'an yang terkait dengan peramalan atau prediksi yang tertulis pada surat Yusuf ayat 47 – 48:

قَالَ تَزْرَعُونَ سَبْعَ سِنِينَ دَأْبًا فَمَا حَصَدْتُمْ فَذَرُوهُ فِي سُنْبُلِهِ إِلَّا قَلِيلًا مِّمَّا تَأْكُلُونَ (٤٧) ثُمَّ يَأْتِي مِنْ بَعْدِ ذَلِكَ سَبْعٌ شِدَادٌ يَأْكُلْنَ مَا قَدَّمْتُمْ هُنَّ إِلَّا قَلِيلًا مِّمَّا تُحْصِنُونَ (٤٨)

“47. Dia (Yusuf) berkata, ‘Agar kamu bercocok tanam tujuh tahun (berturut-turut) sebagaimana biasa; kemudian apa yang kamu tuai hendaklah kamu biarkan di tangkainya kecuali sedikit untuk kamu makan. 48. Kemudian setelah itu akan datang tujuh (tahun) yang sangat sulit, yang menghabiskan apa yang kamu simpan untuk menghadapinya (tahun sulit), kecuali sedikit dari apa (bibit gandum) yang kamu simpan” (QS. Yusuf/12:47-48).

Kemudian dijelaskan menurut tafsir Ibnu Katsir sebagai berikut (ar-Rifa’i, 1999):

تَزْرَعُونَ سَبْعَ سِنِينَ دَأْبًا

Supaya kalian bertanam tujuh tahun (lamanya) sebagaimana biasa. (QS. Yusuf:47)

Kelak akan datang musim subur dan banyak hujan kepada kalian selama tujuh tahun berturut-turut. Sapi diibaratkan dengan tahun karena sapilah yang dipakai untuk membajak tanah dan lahan yang digarap untuk menghasilkan buah-buahan dan tanam-tanaman, yaitu bulir-bulir gandum yang hijau (subur). Kemudian Yusuf a.s. memberikan pengarahannya kepada mereka mengenai apa yang harus mereka kerjakan selama tujuh tahun subur itu. Ia berkata:

فَمَا حَصَدْتُمْ فَذَرُوهُ فِي سُنْبُلِهِ إِلَّا قَلِيلًا مِّمَّا تَأْكُلُونَ

Maka apa yang kalian panen hendaklah kalian biarkan di bulirnya, kecuali sedikit untuk makan kalian (QS. Yusuf:47).

Yakni betapapun banyaknya hasil yang kalian peroleh dari panen kalian di musim-musim subur selama tujuh tahun itu, kalian harus membiarkan hasilnya pada bulir-bulirnya, agar dapat disimpan untuk jangka waktu yang lama dan menghindari kebusukan. Terkecuali sekedar apa yang kalian makan, maka boleh dipisahkan dari bulirnya. Dan makanlah dalam kadar yang minim, jangan berlebih-lebihan agar

jumlah makanan yang ada dapat cukup menutupi kebutuhan makan kalian selama musim-musim paceklik yang lamanya tujuh tahun.

Musim paceklik yang berturut-turut selama tujuh tahun yang mengiringi musim-musim subur adalah ibarat sapi-sapi kurus yang memakan sapi-sapi yang gemuk. Karena dalam musim paceklik semua persediaan makanan yang mereka kumpulkan di musim subur habis mereka makan (konsumsi). Musim paceklik inilah yang dimaksudkan dengan bulir-bulir yang kering. Kemudian Yusuf a.s. memberitakan kepada mereka bahwa selama tujuh tahun musim paceklik itu tidak ada suatu tumbuh-tumbuhan pun yang dapat tumbuh, dan semua tanaman yang mereka semaikan tidak akan menghasilkan sesuatu pun. Karena itulah maka Yusuf a.s. berkata kepada mereka:

يَأْكُلْنَ مَا قَدَّمْتُمْ هُنَّ إِلَّا قَلِيلًا مِّمَّا تَحْصِنُونَ

Yang menghabiskan apa yang kalian simpan untuk menghidupinya (tahun sulit), kecuali sedikit dari (bibit gandum) yang kalian simpan (QS. Yusuf:48).

Selanjutnya Nabi Yusuf menyampaikan berita gembira kepada mereka bahwa sesudah musim paceklik yang lama itu akan datang tahun-tahun yang subur. Pada tahun-tahun itu banyak hujan turun, seluruh negeri menjadi subur serta menghasilkan panen yang berlimpah, dan orang-orang kembali membuat perasan anggur, buah zaitun, dan lain sebagainya sebagaimana biasanya. Mereka juga memeras tebu untuk dijadikan gula. Sehingga sebagian ulama mengatakan bahwa termasuk ke dalam pengertian memeras ialah memerah susu.

Jadi dapat dipahami di dalam Surat Yusuf ayat 47-48, bahwa Allah menggambarkan contoh usaha manusia untuk mempersiapkan menghadapi kemungkinan yang buruk dimasa depan, persiapan tersebut secara langsung

menggambarkan proses di dalam kehidupan manusia yang tidak akan tahu bagaimana kehidupan kita ke depannya (Ar-Rifa'i, 1999).



BAB III

METODE PENELITIAN

3.1 Pendekatan Penelitian

Pendekatan yang digunakan dalam penelitian ini adalah pendekatan kuantitatif. Diawali dengan pengumpulan data, kemudian penafsiran terhadap data tersebut, sehingga diperoleh hasil penelitian dalam bentuk numerik. Jenis penelitian ini adalah studi literatur, dengan mengumpulkan dan mempelajari berbagai literatur yang diperlukan dalam penelitian ini.

3.2 Jenis dan Sumber Data

Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data sekunder. Data sekunder merupakan data yang diperoleh peneliti secara tidak langsung melalui media perantara. Penelitian ini menggunakan data Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG) per tiap harinya mulai 19 Juli 2019 sampai 27 November 2019 yang diambil secara *online* dari website www.finance.yahoo.com dan diakses pada tanggal 28 November 2019.

3.3 Metode Pengumpulan Data

Pengumpulan data dilakukan dengan cara mengambil data sekunder, yaitu dengan mencari data IHSG secara *online* yang telah ada dalam website *Yahoo! Finance* yang berisi tentang berita keuangan, statistika saham, dan lain sebagainya.

3.4 Teknik Analisis Data

Proses analisis data pada penelitian ini menggunakan bantuan *software Microsoft Excel*. Berikut tahapan analisis yang dilakukan:

1. Analisis Deskriptif Data

- a. Mengumpulkan data IHSG yang diambil secara *online* di website www.finance.yahoo.com.
- b. Membuat plot *time series* dari data.
- c. Menginterpretasikan hasil plot *time series* dari data.

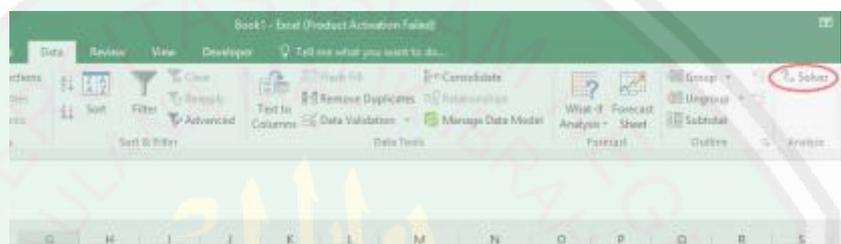
2. Metode *Fuzzy Time Series Cheng*

- a. Menentukan himpunan semesta pembicaraan (U).
- b. Menentukan banyak dan panjang interval (n).
- c. Membagi seluruh semesta pembicaraan U ke dalam n interval yang sudah ditentukan.
- d. Menentukan himpunan *fuzzy* untuk seluruh semesta pembicaraan.
- e. Melakukan fuzzifikasi data historis.
- f. Menentukan *fuzzy logic relationship* (FLR).
- g. Menentukan *fuzzy logic relations group* (FLRG).
- h. Menetapkan pembobotan.
- i. Menetapkan pembobotan dinormalisasi.
- j. Menaksirkan penaksiran awal berdasarkan himpunan *fuzzy*.
- k. Defuzzifikasi dengan menghitung nilai penaksiran adaptif.

3. Metode *Double Exponential Smoothing*

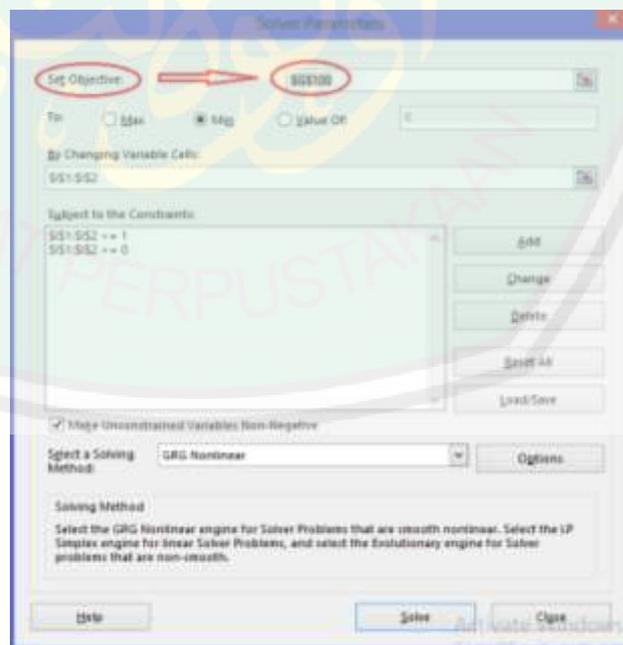
- a. Menentukan parameter α dan γ yang akan dihitung.

- b. Mengimplementasikan parameter α dan γ ke dalam data historis dan menghitung penaksirannya.
- c. Menentukan parameter α dan γ terbaik dilihat dari nilai MAE terkecil menggunakan metode GRG *Nonlinear* pada *solver* dalam *software Microsoft Excel*. Berikut langkah-langkahnya:
- i. Pertama membuka *software Microsoft Excel*, kemudian pada tab **Data**, digrup *Analyze*, klik *Solver*.



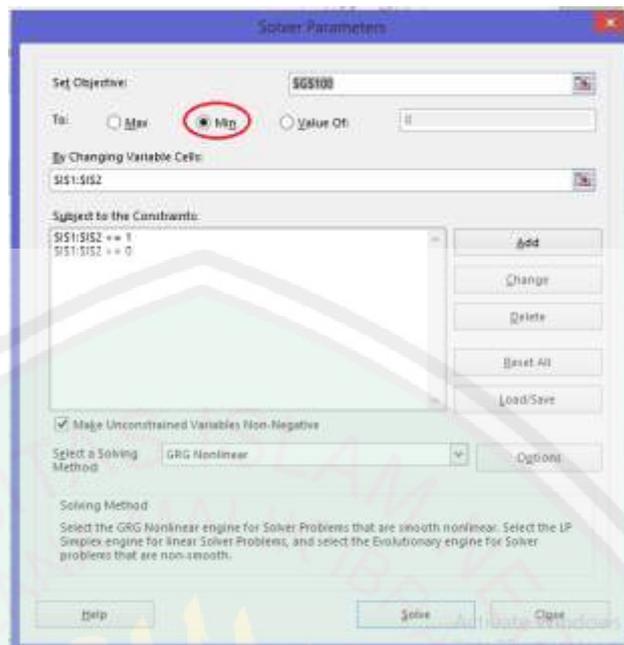
Gambar 3.1 Solver Parameters

- ii. Di dalam kotak *Set Objective*, masukkan referensi sel atau nama untuk sel tujuan. Sel tujuan berisi MAE yang ingin diperkecil.



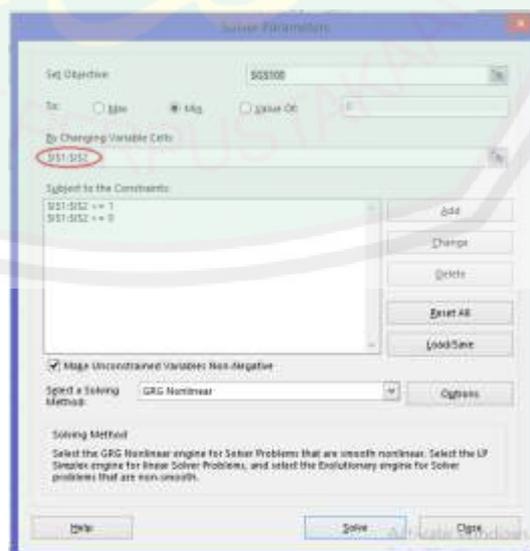
Gambar 3.2 Set Objective

iii. Karena ingin mengecilkan nilai MAE, maka klik **Min.**



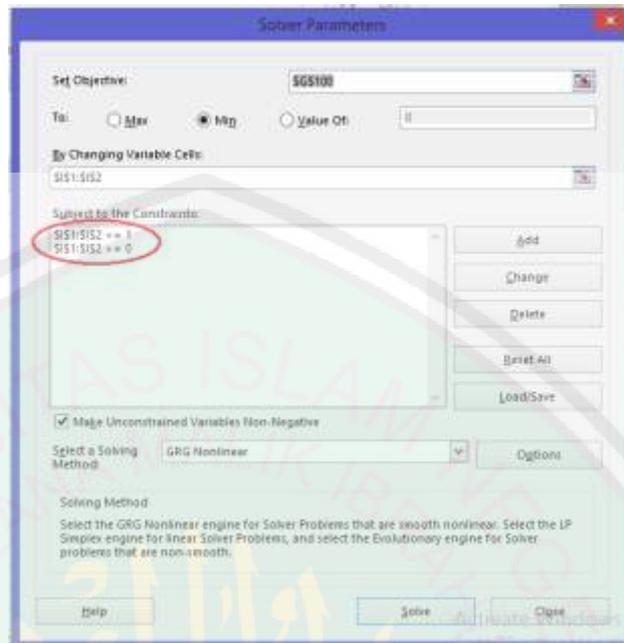
Gambar 3. 3 Minimum Optimalisasi

iv. Pada kotak *By Changing Variable Cells* diisi dengan sel yang berisi variabel yang mempengaruhi nilai *Set Objective* yang dihasilkan, yaitu sel yang berisi parameter α dan γ awal. *Solver* akan mencari kombinasi variabel yang dapat mengoptimalkan *Set Objective* yang akan dihasilkan.



Gambar 3. 4 By Changing Variable Cells

- v. Kemudian pada kotak *Subject to the Constraints* dimasukkan batasan atau syarat apa saja yang dimiliki untuk mencapai optimalisasi.

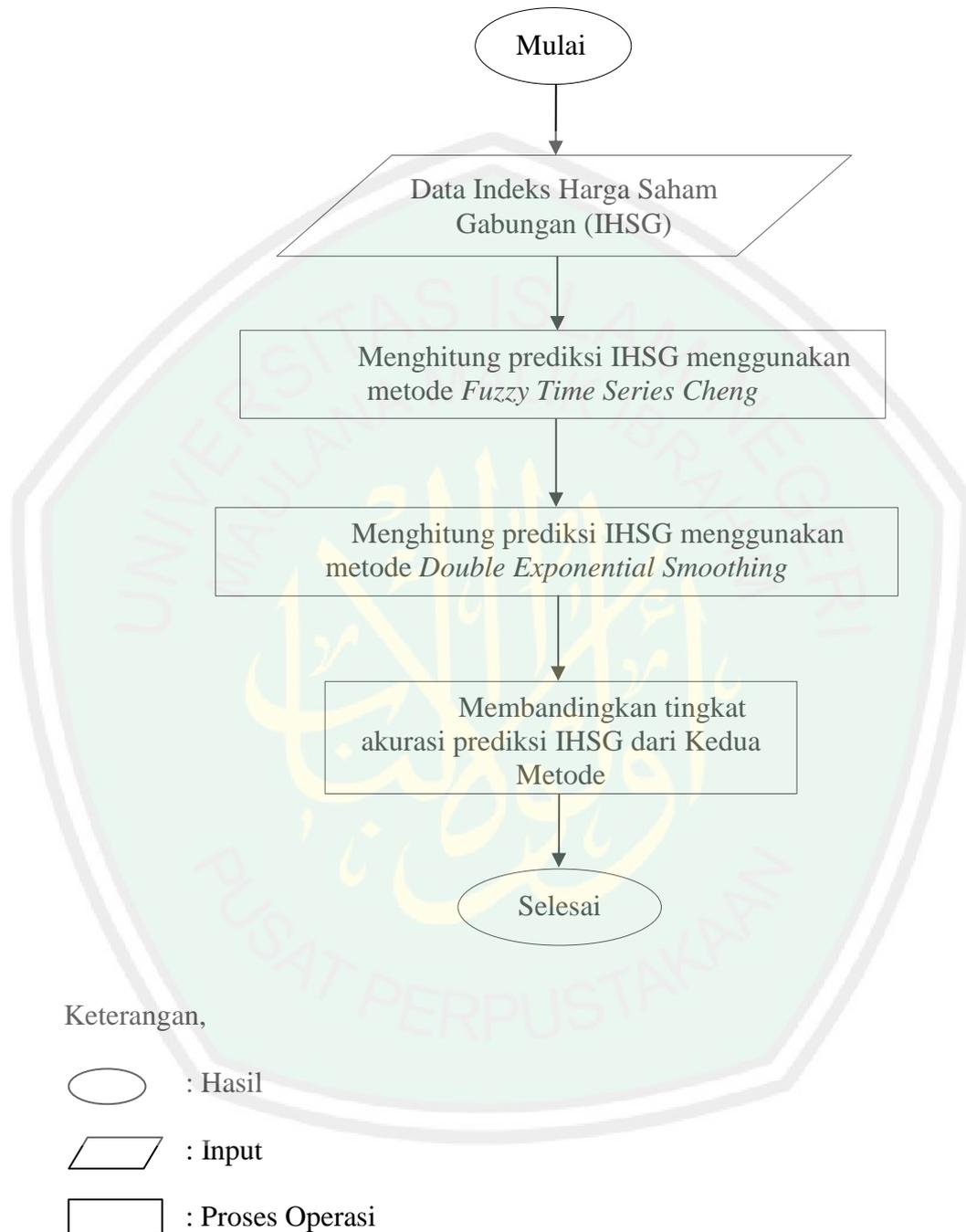


Gambar 3.5 *Subject to the Constraints*

- vi. Terakhir, klik *Solver* untuk mendapatkan hasil MAE terkecil dengan syarat parameter terbaik yang diinginkan.
- d. Menghitung hasil penaksiran dari parameter α dan γ terbaik.
4. Analisis Perbandingan
- Analisis perbandingan metode *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing* akan dihitung menggunakan MAE, sehingga dapat dipilih antara kedua metode tersebut mana perhitungan yang lebih akurat untuk peramalan data indeks harga saham gabungan (IHSG) di Indonesia pada periode selanjutnya.
5. Menghitung peramalan untuk 30 periode ke depan menggunakan metode terbaik

3.5 Flowchart Penelitian

Berikut diagram alir (*flowchart*) dalam pebelitian ini:



BAB IV

ANALISIS DATA DAN PEMBAHASAN

4.1 Analisis Deskriptif Data

Data yang digunakan untuk penelitian ini adalah data *time series* harian dari data Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG) mulai 19 Juli 2019 sampai 27 November 2019. Data IHSG tersebut disajikan dalam Tabel 4.1 berikut:

Tabel 4. 1 Data IHSG 11 Oktober 2018 – 6 Februari 2019

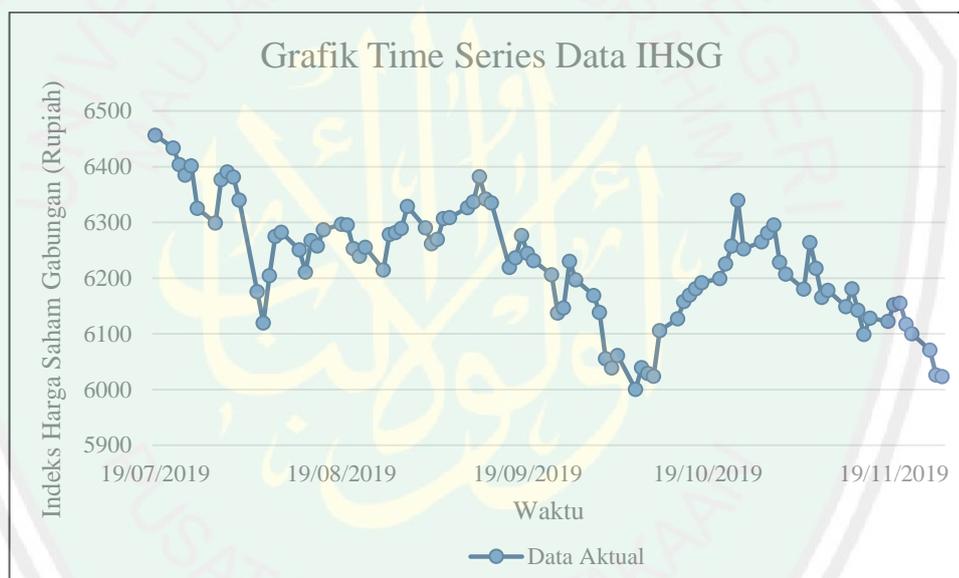
Waktu	Data	Waktu	Data	Waktu	Data
7/19/2019	6456.539	9/3/2019	6261.59	10/17/2019	6181.014
7/22/2019	6433.547	9/4/2019	6269.664	10/18/2019	6191.947
7/23/2019	6403.81	9/5/2019	6306.803	10/21/2019	6198.987
7/24/2019	6384.987	9/6/2019	6308.95	10/22/2019	6225.497
7/25/2019	6401.365	9/9/2019	6326.213	10/23/2019	6257.806
7/26/2019	6325.237	9/10/2019	6336.673	10/24/2019	6339.647
7/29/2019	6299.035	9/11/2019	6381.954	10/25/2019	6252.345
7/30/2019	6376.996	9/12/2019	6342.174	10/28/2019	6265.384
7/31/2019	6390.505	9/13/2019	6334.843	10/29/2019	6281.138
8/1/2019	6381.542	9/16/2019	6219.435	10/30/2019	6295.747
8/2/2019	6340.18	9/17/2019	6236.69	10/31/2019	6228.317
8/5/2019	6175.703	9/18/2019	6276.633	11/1/2019	6207.191
8/6/2019	6119.471	9/19/2019	6244.47	11/4/2019	6180.344
8/7/2019	6204.195	9/20/2019	6231.473	11/5/2019	6264.152
8/8/2019	6274.671	9/23/2019	6206.199	11/6/2019	6217.545
8/9/2019	6282.132	9/24/2019	6137.608	11/7/2019	6165.624
8/12/2019	6250.595	9/25/2019	6146.404	11/8/2019	6177.986
8/13/2019	6210.962	9/26/2019	6230.334	11/11/2019	6148.74
8/14/2019	6267.335	9/27/2019	6196.889	11/12/2019	6180.992
8/15/2019	6257.586	9/30/2019	6169.102	11/13/2019	6142.501
8/16/2019	6286.657	10/1/2019	6138.25	11/14/2019	6098.95
8/19/2019	6296.715	10/2/2019	6055.425	11/15/2019	6128.345
8/20/2019	6295.738	10/3/2019	6038.529	11/18/2019	6122.625
8/21/2019	6252.967	10/4/2019	6061.252	11/19/2019	6152.09
8/22/2019	6239.245	10/7/2019	6000.582	11/20/2019	6155.109
8/23/2019	6255.597	10/8/2019	6039.601	11/21/2019	6117.364
8/26/2019	6214.51	10/9/2019	6029.16	11/22/2019	6100.242
8/27/2019	6278.171	10/10/2019	6023.641	11/25/2019	6070.762
8/28/2019	6281.646	10/11/2019	6105.8	11/26/2019	6026.188

Waktu	Data	Waktu	Data	Waktu	Data
8/29/2019	6289.119	10/14/2019	6126.877	11/27/2019	6023.039
8/30/2019	6328.47	10/15/2019	6158.166		
9/2/2019	6290.546	10/16/2019	6169.592		

(Sumber: Website Yahoo! Finance)

Data pada Tabel 4.1 di atas dapat dideskripsikan bahwa total jumlah Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG) dari 19 Juli 2019 sampai 27 November 2019 sebesar 585054.4, sehingga rata-rata dari jumlah IHSG perhari tersebut sebesar 6223.983.

Berikut adalah grafik *time series* dengan menggunakan *software Microsoft Excel*:



Gambar 4.1 Time Series Plot Data IHSG

Gambar 4.1 memperlihatkan bahwa data Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG) membentuk pola data *trend*. Karena setiap harinya dari data tersebut harga saham gabungan di Indonesia cenderung turun, meskipun terdapat harga-harga saham yang naik pada tanggal tertentu. Tetapi arah data IHSG dalam jangka panjang tersebut tetap mengarah ke bawah sesuai definisi pola data *trend* yang telah dijelaskan pada sub bab 2.1.1.

4.2 Fuzzy Time Series Cheng untuk Memprediksi IHSG

Metode *Fuzzy Time Series Cheng* memiliki beberapa langkah-langkah untuk memprediksi data IHSG sebagai berikut:

Langkah 1. Langkah awal dalam *Fuzzy Time Series* (FTS) adalah menentukan himpunan semesta (*universe of discourse*) terlebih dahulu dari 94 data IHSG. Untuk membentuk himpunan semesta (U), dibutuhkan data maksimum dan minimum dari data historis yang biasa dilambangkan dengan D_{max} dan D_{min} .

Didapatkan $D_{max} = 6456.539 \equiv 6457$ dan $D_{min} = 6000.582 \equiv 6001$ pada data Indeks Harga Saham Gabungan (IHSG). Penulis mendefinisikan D_1 dan D_2 dengan sebarang konstanta yaitu $D_1 = D_2 = 4$, keduanya diambil angka yang sama yaitu 4 karena untuk mempermudah saat menghitung panjang interval. Sehingga dari persamaan (2.1) diperoleh himpunan semesta $U = [5997; 6461]$.

Langkah 2. Menentukan interval

Menentukan banyak interval dapat diperoleh dengan menggunakan persamaan *Sturges* (2.2) diperoleh:

$$\begin{aligned} n &= 1 + 3,322 \log N \\ &= 1 + 3,322 \log(94) \\ &= 7.555 \\ &\equiv 8 \end{aligned}$$

Sehingga banyak intervalnya adalah 8 interval yang sama panjang. Kemudian untuk menentukan panjang interval dapat dirumuskan dengan l sesuai dengan persamaan (2.6) sebagai berikut:

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

$$\begin{aligned}
 &= \frac{[(6457 + 4) - (6001 - 4)]}{8} \\
 &= \frac{6461 - 5997}{8} \\
 &= 58
 \end{aligned}$$

Sehingga didapatkan panjang setiap interval (l) sebesar 58. Terbentuklah beberapa interval sesuai persamaan (2.7) sebagai berikut:

$$\begin{aligned}
 u_1 &= [D_{min} - D_2; (D_{min} - D_2) + l] \\
 u_2 &= [(D_{min} - D_2) + l; (D_{min} - D_2) + 2l] \\
 &\vdots \\
 u_8 &= [(D_{min} - D_2) + (8 - 1)l; (D_{min} - D_2) + 8l]
 \end{aligned}$$

Berikut tabel interval yang diperoleh:

Tabel 4.2 Interval Data IHSG

No	Interval	Nilai Tengah	Frekuensi
1	$u_1 = [5997; 6055]$	6026	7
2	$u_2 = [6055; 6113]$	6084	6
3	$u_3 = [6113; 6171]$	6142	16
4	$u_4 = [6171; 6229]$	6200	17
5	$u_5 = [6229; 6287]$	6258	23
6	$u_6 = [6287; 6345]$	6316	16
7	$u_7 = [6345; 6403]$	6374	6
8	$u_8 = [6403; 6461]$	6432	3

Karena jumlah frekuensi dalam suatu interval ada yang lebih besar dari nilai rata-rata banyaknya data pada tiap interval, maka pada interval yang jumlah frekuensinya berlebih harus dibagi lagi menjadi interval yang lebih kecil dengan membagi 2. Tujuan dari hal tersebut adalah untuk menyamaratakan frekuensi pada setiap interval. Rata-rata banyaknya data pada interval tersebut adalah $11.75 \equiv 12$, maka setiap frekuensi dalam setiap interval harus lebih kecil dari rata-rata tersebut. Sehingga berikut jumlah interval setelah dibagi:

Tabel 4. 3 Interval Data IHSG Setelah Proses Pembagian

No	Interval	Nilai Tengah	Frekuensi
1	$u_1 = [5997; 6055]$	6026	7
2	$u_2 = [6055; 6113]$	6084	6
3	$u_3 = [6113; 6142]$	6127.5	7
4	$u_4 = [6142; 6171]$	6156.5	9
5	$u_5 = [6171; 6200]$	6185.5	8
6	$u_6 = [6200; 6229]$	6214.5	9
7	$u_7 = [6229; 6258]$	6243.5	11
8	$u_8 = [6258; 6287]$	6272.5	12
9	$u_9 = [6287; 6316]$	6301.5	8
10	$u_{10} = [6316; 6345]$	6330.5	8
11	$u_{11} = [6345; 6403]$	6374	6
12	$u_{12} = [6403; 6461]$	6432	3

Langkah 3. Menentukan himpunan *fuzzy* untuk setiap interval yang telah dibentuk.

Berdasarkan interval yang telah diketahui, terdapat 12 interval yang terbentuk. Interval tersebut diasumsikan dengan bentuk $u_1, u_2, u_3, \dots, u_{12}$ yang kemudian didefinisikan dengan *fuzzy set* A_i untuk $1 \leq i \leq 12$, sehingga terbentuklah variabel linguistik sebagai berikut:

$$A_1 = 1/u_1 + 0.5/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_2 = 0.5/u_1 + 1/u_2 + 0.5/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_3 = 0/u_1 + 0.5/u_2 + 1/u_3 + 0.5/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_4 = 0/u_1 + 0/u_2 + 0.5/u_3 + 1/u_4 + 0.5/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_5 = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0.5/u_4 + 1/u_5 + 0.5/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_6 = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0.5/u_5 + 1/u_6 + 0.5/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_7 = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0.5/u_6 + 1/u_7 + 0.5/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_8 = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0.5/u_7 + 1/u_8 + 0.5/u_9 + 0/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_9 = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0.5/u_8 + 1/u_9 + 0.5/u_{10} + 0/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_{10} = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0.5/u_9 + 1/u_{10} + 0.5/u_{11} + 0/u_{12}$$

$$A_{11} = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0.5/u_{10} + 1/u_{11} + 0.5/u_{12}$$

$$A_{12} = 0/u_1 + 0/u_2 + 0/u_3 + 0/u_4 + 0/u_5 + 0/u_6 + 0/u_7 + 0/u_8 + 0/u_9 + 0/u_{10} + 0.5/u_{11} + 1/u_{12}$$

Langkah 4. Selanjutnya adalah tahap fuzzifikasi data IHSG.

Berdasarkan hasil dari langkah 3, diperoleh bahwa data IHSG tersebut telah dirubah ke dalam bentuk nilai linguistik yang awalnya berbentuk interval. Sebagai permissalan, untuk data IHSG hari pertama yaitu tanggal 19 Juli 2019 ($t = 1$) sebesar 6456.539 masuk dalam interval $u_{12} = [6403; 6461]$. Dari himpunan *fuzzy* yang terbentuk pada langkah 3, u_{12} memiliki derajat keanggotaan 1 ketika berada pada himpunan A_{12} . Maka untuk data IHSG tanggal 19 Juli 2019 terfuzzifikasi pada himpunan *fuzzy* A_{12} . Berikut hasil fuzzifikasi data IHSG yang dinotasikan dalam bilangan linguistik:

Tabel 4. 4 Pengkaburan (Fuzzifikasi)

t	Data	Fuzzifikasi
1	6456.539	A_{12}
2	6433.547	A_{12}
3	6403.81	A_{12}
⋮	⋮	⋮
94	6023.039	A_1

Berdasarkan Tabel 4.4 di atas, semua data IHSG dibentuk dalam himpunan *fuzzy* sesuai dengan interval yang terbentuk sebelumnya. Langkah berikutnya

pembentukan *Fuzzy Logic Relationship* (FLR) yang memperlihatkan hubungan antara himpunan *fuzzy* A_i dari hari ke hari berikutnya untuk $1 \leq i \leq 12$.

Langkah 5. Menentukan *Fuzzy Logic Relationship* (FLR)

Definisi Algoritma *Cheng* menjelaskan jika $F(t - 1) = A_i$ dan $F(t) = A_j$, maka hubungan logika *fuzzy* (FLR) ditulis dengan $A_i \rightarrow A_j$, dimana A_i adalah sisi kiri atau *Left Hand Side* (LHS) dan A_j adalah sisi kanan atau *Right Hand Side* (RHS) dari FLR. Berdasarkan hasil Tabel 4.4 nilai dari $t = 1$ adalah fuzzifikasi A_{12} sisi kiri $F(t - 1)$ dan nilai dari $t = 2$ adalah fuzzifikasi A_{12} sisi kanan $F(t)$, maka terbentuklah FLR ($A_{12} \rightarrow A_{12}$) dan seterusnya yang dapat dilihat dalam tabel berikut:

Tabel 4.5 *Fuzzy Logic Relationship* (FLR)

t	FLR	t	FLR	t	FLR
1 → 2	$A_{12} \rightarrow A_{12}$	32 → 33	$A_9 \rightarrow A_8$	63 → 64	$A_4 \rightarrow A_4$
2 → 3	$A_{12} \rightarrow A_{12}$	33 → 34	$A_8 \rightarrow A_8$	64 → 65	$A_4 \rightarrow A_5$
3 → 4	$A_{12} \rightarrow A_{11}$	34 → 35	$A_8 \rightarrow A_9$	65 → 66	$A_5 \rightarrow A_5$
4 → 5	$A_{11} \rightarrow A_{11}$	35 → 36	$A_9 \rightarrow A_9$	66 → 67	$A_5 \rightarrow A_5$
5 → 6	$A_{11} \rightarrow A_{10}$	36 → 37	$A_9 \rightarrow A_{10}$	67 → 68	$A_5 \rightarrow A_6$
6 → 7	$A_{10} \rightarrow A_9$	37 → 38	$A_{10} \rightarrow A_{10}$	68 → 69	$A_6 \rightarrow A_7$
7 → 8	$A_9 \rightarrow A_{11}$	38 → 39	$A_{10} \rightarrow A_{11}$	69 → 70	$A_7 \rightarrow A_{10}$
8 → 9	$A_{11} \rightarrow A_{11}$	39 → 40	$A_{11} \rightarrow A_{10}$	70 → 71	$A_{10} \rightarrow A_7$
9 → 10	$A_{11} \rightarrow A_{11}$	40 → 41	$A_{10} \rightarrow A_{10}$	71 → 72	$A_7 \rightarrow A_8$
10 → 11	$A_{11} \rightarrow A_{10}$	41 → 42	$A_{10} \rightarrow A_6$	72 → 73	$A_8 \rightarrow A_8$
11 → 12	$A_{10} \rightarrow A_5$	42 → 43	$A_6 \rightarrow A_7$	73 → 74	$A_8 \rightarrow A_9$
12 → 13	$A_5 \rightarrow A_3$	43 → 44	$A_7 \rightarrow A_8$	74 → 75	$A_9 \rightarrow A_6$
13 → 14	$A_3 \rightarrow A_6$	44 → 45	$A_8 \rightarrow A_7$	75 → 76	$A_6 \rightarrow A_6$
14 → 15	$A_6 \rightarrow A_8$	45 → 46	$A_7 \rightarrow A_7$	76 → 77	$A_6 \rightarrow A_5$
15 → 16	$A_8 \rightarrow A_8$	46 → 47	$A_7 \rightarrow A_6$	77 → 78	$A_5 \rightarrow A_8$
16 → 17	$A_8 \rightarrow A_7$	47 → 48	$A_6 \rightarrow A_3$	78 → 79	$A_8 \rightarrow A_6$
17 → 18	$A_7 \rightarrow A_6$	48 → 49	$A_3 \rightarrow A_4$	79 → 80	$A_6 \rightarrow A_4$
18 → 19	$A_6 \rightarrow A_8$	49 → 50	$A_4 \rightarrow A_7$	80 → 81	$A_4 \rightarrow A_5$
19 → 20	$A_8 \rightarrow A_7$	50 → 51	$A_7 \rightarrow A_5$	81 → 82	$A_5 \rightarrow A_4$
20 → 21	$A_7 \rightarrow A_8$	51 → 52	$A_5 \rightarrow A_4$	82 → 83	$A_4 \rightarrow A_5$
21 → 22	$A_8 \rightarrow A_9$	52 → 53	$A_4 \rightarrow A_3$	83 → 84	$A_5 \rightarrow A_4$
22 → 23	$A_9 \rightarrow A_9$	53 → 54	$A_3 \rightarrow A_2$	84 → 85	$A_4 \rightarrow A_2$
23 → 24	$A_9 \rightarrow A_7$	54 → 55	$A_2 \rightarrow A_1$	85 → 86	$A_2 \rightarrow A_3$

24 → 25	$A_7 \rightarrow A_7$	55 → 56	$A_1 \rightarrow A_2$	86 → 87	$A_3 \rightarrow A_3$
25 → 26	$A_7 \rightarrow A_7$	56 → 57	$A_2 \rightarrow A_1$	87 → 88	$A_3 \rightarrow A_4$
26 → 27	$A_7 \rightarrow A_6$	57 → 58	$A_1 \rightarrow A_1$	88 → 89	$A_4 \rightarrow A_4$
27 → 28	$A_6 \rightarrow A_8$	58 → 59	$A_1 \rightarrow A_1$	89 → 90	$A_4 \rightarrow A_3$
28 → 29	$A_8 \rightarrow A_8$	59 → 60	$A_1 \rightarrow A_1$	90 → 91	$A_3 \rightarrow A_2$
29 → 30	$A_8 \rightarrow A_9$	60 → 61	$A_1 \rightarrow A_2$	91 → 92	$A_2 \rightarrow A_2$
30 → 31	$A_9 \rightarrow A_{10}$	61 → 62	$A_2 \rightarrow A_3$	92 → 93	$A_2 \rightarrow A_1$
31 → 32	$A_{10} \rightarrow A_9$	62 → 63	$A_3 \rightarrow A_4$	93 → 94	$A_1 \rightarrow A_1$

Langkah 6. Menentukan *Fuzzy Logic Relationship Group* (FLRG)

Setelah didapatkan FLR dari Tabel 4.5, maka dapat ditentukan FLRG dimana FLRG merupakan pengelompokan dari setiap perpindahan *state* dari LHS yang sama ke RHS yang berbeda-beda. Berikut FLRG dari data IHSG:

Tabel 4. 6 *Fuzzy Logic Relationship Group* (FLRG)

LHS	RHS
A_1	→ 4(A_1), 2(A_2)
A_2	→ 3(A_1), A_2 , 2(A_3)
A_3	→ 2(A_2), A_3 , 3(A_4), A_6
A_4	→ A_2 , 2(A_3), 2(A_4), 3(A_5), A_7
A_5	→ A_3 , 3(A_4), 2(A_5), A_6 , A_8
A_6	→ A_3 , A_4 , A_5 , A_6 , 2(A_7), 3(A_8)
A_7	→ A_5 , 3(A_6), 3(A_7), 3(A_8), A_{10}
A_8	→ A_6 , 3(A_7), 4(A_8), 4(A_9)
A_9	→ A_6 , A_7 , A_8 , 2(A_9), 2(A_{10}), A_{11}
A_{10}	→ A_5 , A_6 , A_7 , 2(A_9), 2(A_{10}), A_{11}
A_{11}	→ 3(A_{10}), 3(A_{11})
A_{12}	→ A_{11} , 2(A_{12})

Langkah 7. Menetapkan Pembobot pada Kelompok Relasi *Fuzzy Logic* (FLRG)

Selanjutnya, berdasarkan FLRG pada Tabel 4.6 maka akan diketahui nilai pembobotnya yang dapat dilihat pada tabel dibawah ini:

Tabel 4. 7 Pembobotan *Fuzzy* Pada Data IHSG

$X(t - 1)$	$X(t)$											
	A_1	A_2	A_3	A_4	A_5	A_6	A_7	A_8	A_9	A_{10}	A_{11}	A_{12}
A_1	4	2	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
A_2	3	1	2	0	0	0	0	0	0	0	0	0
A_3	0	2	1	3	0	1	0	0	0	0	0	0
A_4	0	1	2	2	3	0	1	0	0	0	0	0
A_5	0	0	1	3	2	1	0	1	0	0	0	0
A_6	0	0	1	1	1	1	2	3	0	0	0	0
A_7	0	0	0	0	1	3	3	3	0	1	0	0
A_8	0	0	0	0	0	1	3	4	4	0	0	0
A_9	0	0	0	0	0	1	1	1	2	2	1	0
A_{10}	0	0	0	0	1	1	1	0	2	2	1	0
A_{11}	0	0	0	0	0	0	0	0	0	3	3	0
A_{12}	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	2

Langkah 8. Menentukan Pembobotan Dinormalisasi

Kemudian mentransfer bobot pada Tabel 4.7 ke dalam bentuk matriks pembobotan yang telah dinormalisasi sebagai berikut:

$$A = \begin{bmatrix} \frac{4}{6} & \frac{2}{6} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \frac{3}{6} & \frac{1}{6} & \frac{2}{6} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{2}{7} & \frac{1}{7} & \frac{3}{7} & 0 & \frac{1}{7} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{9} & \frac{2}{9} & \frac{2}{9} & \frac{3}{9} & 0 & \frac{1}{9} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{8} & \frac{3}{8} & \frac{2}{8} & \frac{1}{8} & 0 & \frac{1}{8} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{9} & \frac{1}{9} & \frac{1}{9} & \frac{1}{9} & \frac{2}{9} & \frac{3}{9} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{11} & \frac{3}{11} & \frac{3}{11} & \frac{3}{11} & 0 & \frac{1}{11} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{12} & \frac{3}{12} & \frac{4}{12} & \frac{4}{12} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & \frac{2}{8} & \frac{2}{8} & \frac{1}{8} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & 0 & \frac{2}{8} & \frac{2}{8} & \frac{1}{8} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{3}{6} & \frac{3}{6} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{bmatrix} \quad (4.1)$$

Langkah 9. Penaksiran

Nilai penaksiran dapat dihitung dengan mengalikan matriks defuzzifikasi L_{df} berupa nilai tengah dengan matriks pembobot $W(t)$ yang telah dinormalisasikan menjadi $W_n(t)$ yang telah dijelaskan pada persamaan (2.9). Berikut hasil peramalan data IHSG menggunakan metode *fuzzy time series cheng*:

$$\begin{aligned} F(2) &= L_{df}(t-1) \times W_n(t-1) && \text{dimana:} \\ &= L_{df}(1) \times W_n(1) && W_n(1) : \text{matriks pembobot} \\ &= \text{Me}(W_n(1)) \times W_n(1) && \text{ternormalisasi pada} \\ &= [m_{11} \quad m_{12}] \times \begin{bmatrix} A_{11} \\ A_{12} \end{bmatrix} && \text{persamaan (4.1)} \\ &= [6374 \quad 6432] \times \begin{bmatrix} 1/3 \\ 2/3 \end{bmatrix} \\ &= 6412.667 \end{aligned}$$

Dengan menggunakan cara yang sama, maka hasil taksiran awal seluruhnya adalah sebagai berikut:

Tabel 4. 8 Nilai Peramalan Awal $F(t)$

t	Waktu	Data Aktual	Peramalan Awal $F(t)$
1	7/19/2019	6456.539	
2	7/22/2019	6433.547	6412.667
3	7/23/2019	6403.81	6412.667
4	7/24/2019	6384.987	6412.667
5	7/25/2019	6401.365	6352.25
6	7/26/2019	6325.237	6352.25
7	7/29/2019	6299.035	6288.8125
8	7/30/2019	6376.996	6296.0625
9	7/31/2019	6390.505	6352.25
10	8/1/2019	6381.542	6352.25
⋮	⋮	⋮	⋮
94	11/27/2019	6023.039	6045.333

Langkah 10. Menghitung nilai taksiran akhir. Pada langkah ini, perhitungan nilai taksiran akhir yaitu dengan menggunakan taksiran adaptif guna untuk mendapatkan nilai taksiran terbaik yang dapat dicari menggunakan persamaan (2.10). Dimana hasil yang diperoleh dengan menggunakan parameter (α) terbaik untuk data IHSG yaitu 0,524. Berikut adalah hasil perhitungan peramalan adaptif:

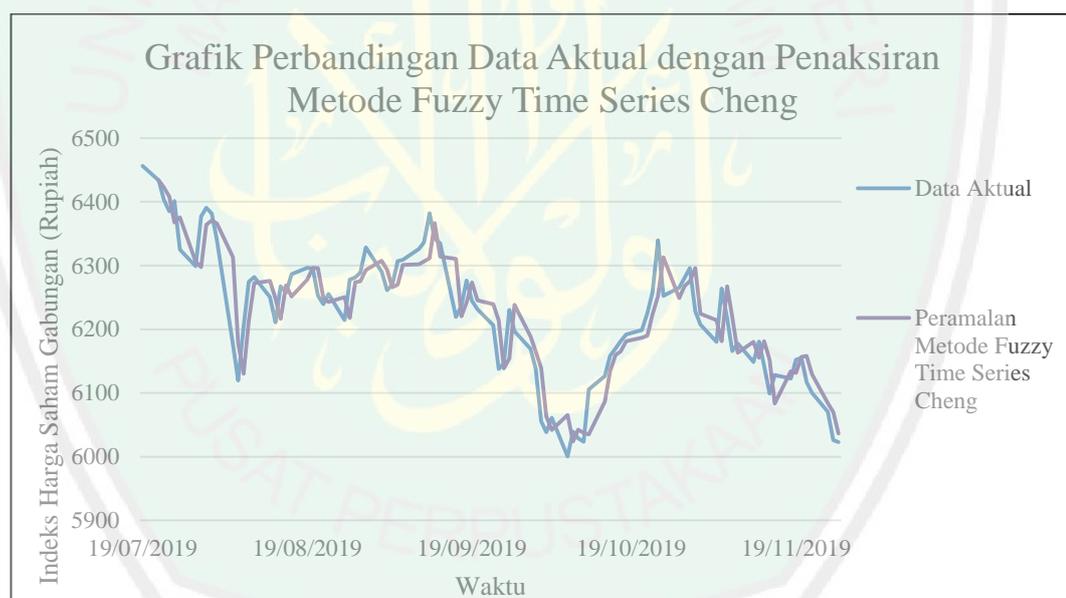
Tabel 4. 9 Peramalan Adaptif dengan $\alpha = 0.524$

t	Waktu	Data Aktual	Peramalan Adaptif $\alpha = 0.524$	$ e $
1	7/19/2019	6456.539	0	
2	7/22/2019	6433.547	6433.547	3.57422E-08
3	7/23/2019	6403.81	6422.604	18.79422571
4	7/24/2019	6384.987	6408.452	23.46493154
5	7/25/2019	6401.365	6367.83	33.5349175
6	7/26/2019	6325.237	6375.625	50.38842278
7	7/29/2019	6299.035	6306.148	7.112639273
8	7/30/2019	6376.996	6297.477	79.51882839
9	7/31/2019	6390.505	6364.027	26.47756242
10	8/1/2019	6381.542	6370.457	11.08548148
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
94	11/27/2019	6023.039	6036.221	13.18231947
Jumlah				3126.885178

Sehingga diperoleh MAE sesuai dengan persamaan (2.19) adalah sebagai berikut:

$$\begin{aligned} MAE &= \frac{\sum_{t=1}^n |x_t - \hat{x}_t|}{n} \\ &= \frac{\sum_{t=1}^n |e|}{n} \\ &= \frac{3126.885178}{94} \\ &= 33.2647 \end{aligned}$$

Berikut grafik perbandingan antara data aktual dengan nilai peramalan menggunakan *Fuzzy Time Series Cheng*:



Gambar 4. 2 Grafik Perbandingan Data Aktual dengan Peramalan *Fuzzy Time Series Cheng*

4.3 Double Exponential Smoothing untuk Memprediksi IHSGb

Penyelesaian metode *double exponential smoothing* dari *Holt* menggunakan beberapa langkah yang sesuai dengan persamaan-persamaan yang telah ditentukan dengan menggunakan data dari Tabel 4.1 yang berisi data IHSG yang dapat dibuat peramalan pada periode-periode berikutnya juga. Metode *double exponential smoothing* dari *Holt* merupakan metode linear yang menggunakan dua parameter, berikut langkah-langkahnya:

Langkah 1. Peramalan Data IHSG dengan sebarang parameter $\alpha = 0.7$ dan $\gamma = 0.4$.

Sebagai contoh perhitungan manual pada saat t ke-2 sesuai dengan persamaan (2.11), (2.12), (2.13) adalah sebagai berikut:

$$\begin{aligned} S_{t_2} &= 0.7 \times 6433.547 + (1 - 0.7) \times (6456.539 + 0) \\ &= 6440.445 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} T_{t_2} &= 0.4 \times (6440.445 - 6456.539) + (1 - 0.4) \times 0 \\ &= -6.43781 \end{aligned}$$

$$F_{2+1} = 6440.445 + (-6.43781)$$

$$F_3 = 6434.007$$

Tabel 4. 10 Metode *Double Exponential Smoothing* dengan Parameter $\alpha = 0.7$ dan $\gamma = 0.4$

t	Waktu	Data Aktual	S_t	T_t	F_{t+m}	$ e $
1	7/19/2019	6456.539	6456.539	0		
2	7/22/2019	6433.547	6440.445	-6.43781	6456.539	22.99219
3	7/23/2019	6403.81	6412.869	-14.8929	6434.007	30.19666
4	7/24/2019	6384.987	6388.884	-18.5299	6397.976	12.98936
5	7/25/2019	6401.365	6392.062	-9.84668	6370.354	31.01151
6	7/26/2019	6325.237	6342.33	-25.8006	6382.215	56.97829
7	7/29/2019	6299.035	6304.284	-30.6991	6316.53	17.49455
8	7/30/2019	6376.996	6345.973	-1.74381	6273.584	103.4116
9	7/31/2019	6390.505	6376.622	11.2135	6344.229	46.27609
10	8/1/2019	6381.542	6383.43	9.451299	6387.836	6.293558
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
94	11/27/2019	6023.039	6018.629	-23.8954	6008.34	14.69894
Jumlah						3532.483

Sehingga diperoleh MAE sesuai dengan persamaan (2.19) adalah sebagai berikut:

$$\begin{aligned}
 MAE &= \frac{\sum_{t=1}^n |x_t - \hat{x}_t|}{n} \\
 &= \frac{\sum_{t=1}^n |e|}{n} \\
 &= \frac{3532.483}{94} \\
 &= 37.5796
 \end{aligned}$$

Langkah 2. Menentukan parameter terbaik menggunakan *solver* metode *GRG Nonlinear* pada *Microsoft Excel*

Dengan menggunakan definisi dari persamaan (2.14), (2.15), (2.16) diperoleh $\alpha = 1$ dan $\gamma = 0.115$. Sehingga didapatkan peramalan metode *Double Exponential Smoothing* sebagai berikut:

Tabel 4. 11 Metode *Double Exponential Smoothing* dengan Parameter $\alpha = 1$ dan $\gamma = 0.115$

t	Waktu	Data Aktual	S_t	T_t	F_{t+m}	$ e $
1	7/19/2019	6456.539063	6456.539	0		
2	7/22/2019	6433.546875	6433.547	-2.64452	6456.539	22.99219
3	7/23/2019	6403.810059	6403.81	-5.76062	6430.902	27.0923
4	7/24/2019	6384.986816	6384.987	-7.26306	6398.049	13.06262
5	7/25/2019	6401.365234	6401.365	-4.54386	6377.724	23.64148
6	7/26/2019	6325.236816	6325.237	-12.7774	6396.821	71.58456
7	7/29/2019	6299.035156	6299.035	-14.3214	6312.459	13.42428
8	7/30/2019	6376.996094	6376.996	-3.70728	6284.714	92.28236
9	7/31/2019	6390.504883	6390.505	-1.72712	6373.289	17.21606
10	8/1/2019	6381.541992	6381.542	-2.55936	6388.778	7.235774
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
94	11/27/2019	6023.039063	6023.039	-12.408	6012.577	10.46249
Jumlah						3189.629

Sehingga diperoleh MAE sesuai dengan persamaan (2.19) adalah sebagai

berikut:

$$\begin{aligned}
 MAE &= \frac{\sum_{t=1}^n |x_t - \hat{x}_t|}{n} \\
 &= \frac{\sum_{t=1}^n |e|}{n} \\
 &= \frac{3189.629}{94} \\
 &= 33.93222
 \end{aligned}$$

Berikut grafik perbandingan antara data aktual dengan nilai peramalan menggunakan *Double Exponential Smoothing*:



Gambar 4. 3 Grafik Perbandingan Data Aktual dengan Peramalan *Double Exponential Smoothing*

4.4 Perbandingan Tingkat Akurasi *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing* dalam Memprediksi IHSG

Pengujian tingkat akurasi pada penelitian menggunakan kriteria perhitungan *Mean Absolute Error* (MAE) pada persamaan (2.19). Adapun hasil perhitungan tingkat akurasi dapat dilihat pada tabel berikut:

Tabel 4. 12 Perbandingan Tingkat Akurasi

	<i>Fuzzy Time Series Cheng</i>	<i>Double Exponential Smoothing</i>
<i>Mean Absolute Error</i>	33.2647	33.9322

Tabel 4.13 diatas menunjukkan bahwa metode *Fuzzy Time Series Cheng* memperoleh nilai MAE sebesar 33.2647 yang nilainya lebih kecil dari pada MAE metode *Double Exponential Smoothing* sebesar 33.9322. Sehingga didapatkan bahwa metode *Fuzzy Time Series Cheng* lebih akurat peramalannya dari pada

metode *Double Exponential Smoothing* karena memiliki nilai *error* yang lebih kecil.

Berikut grafik perbandingan antara data aktual dengan nilai peramalan menggunakan *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing*:



Gambar 4. 4 Grafik Perbandingan Data Aktual dengan Peramalan *Fuzzy Time Series Cheng* dan *Double Exponential Smoothing*

Berdasarkan uraian di atas dapat disimpulkan bahwa hasil penaksiran menggunakan *Fuzzy Time Series Cheng* lebih mendekati nilai data aktual dibandingkan dengan *Double Exponential Smoothing*. Sehingga untuk peramalan data IHSG pada periode selanjutnya dilakukan dengan menggunakan metode *Fuzzy Time Series Cheng*.

4.5 Peramalan Data IHSG 30 Periode ke Depan

Berikut hasil peramalan data IHSG 30 periode ke depan dengan metode

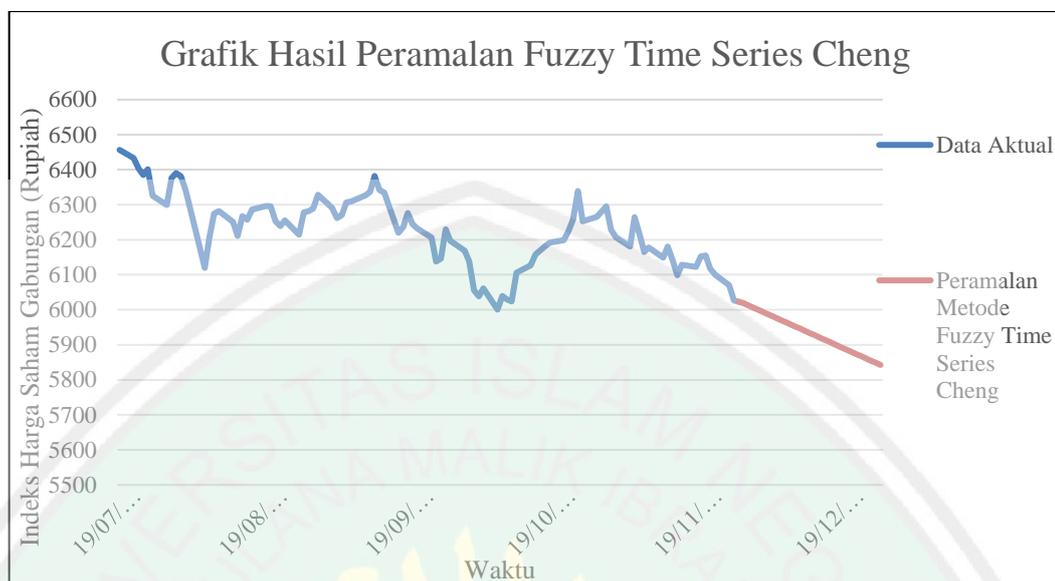
Fuzzy Time Series Cheng:

Tabel 4. 13 Hasil Peramalan Data IHSG 30 Periode Ke Depan

Waktu	Peramalan Adaptif $\alpha = 0.524$
11/28/2019	6019.14
11/29/2019	6013.04
11/30/2019	6006.95
12/1/2019	6000.86
12/2/2019	5994.77
12/3/2019	5988.68
12/4/2019	5982.58
12/5/2019	5976.49
12/6/2019	5970.40
12/7/2019	5964.31
12/8/2019	5958.22
12/9/2019	5952.12
12/10/2019	5946.03
12/11/2019	5939.94
12/12/2019	5933.85
12/13/2019	5927.76
12/14/2019	5921.66
12/15/2019	5915.57
12/16/2019	5909.48
12/17/2019	5903.39
12/18/2019	5897.30
12/19/2019	5891.20
12/20/2019	5885.11
12/21/2019	5879.02
12/22/2019	5872.93
12/23/2019	5866.84
12/24/2019	5860.74
12/25/2019	5854.65
12/26/2019	5848.56
12/27/2019	5842.47

Berikut grafik peramalan 30 periode ke depan dengan menggunakan *Fuzzy*

Time Series Cheng:



Gambar 4.5 Grafik Peramalan *Fuzzy Time Series Cheng*

4.6 Kajian Prediksi dalam Islam

Prediksi adalah kegiatan yang digunakan untuk mempersiapkan apa yang akan terjadi di masa mendatang. Prediksi dalam sebuah perusahaan adalah melalui pikiran yang ilmiah dengan menggunakan teknik tertentu, sehingga prediksi adalah suatu besaran. Contohnya, jumlah permintaan terhadap suatu produk pada periode yang akan datang. Setiap pengambilan keputusan yang menyangkut periode mendatang, pasti terdapat prediksi atau peramalan yang digunakan untuk mengambil keputusan tersebut (Ishak, 2010).

Di dalam Islam hal ini dijelaskan dalam kisah nabi Yusuf yang terdapat pada Al-Qur'an surat Yusuf/12 ayat 47 – 48:

قَالَ تَزْرَعُونَ سَبْعَ سِنِينَ دَأْبًا فَمَا حَصَدْتُمْ فَذَرُوهُ فِي سُنْبُلِهِ إِلَّا قَلِيلًا مِمَّا تَأْكُلُونَ (٤٧) ثُمَّ يَأْتِي مِنْ بَعْدِ ذَلِكَ سَبْعٌ شِدَادٌ يَأْكُلْنَ مَا قَدَّمْتُمْ هُنَّ إِلَّا قَلِيلًا مِمَّا تَحْصِنُونَ (٤٨)

“47. Dia (Yusuf) berkata, ‘Agar kamu bercocok tanam tujuh tahun (berturut-turut) sebagaimana biasa; kemudian apa yang kamu tuai hendaklah kamu biarkan di tangkainya kecuali sedikit untuk kamu makan. 48. Kemudian setelah itu akan datang tujuh (tahun) yang sangat sulit, yang menghabiskan apa yang kamu simpan untuk menghadapinya (tahun sulit), kecuali sedikit dari apa(bibit gandum) yang kamu simpan” (QS. Yusuf/12:47-48).

Ayat tersebut mengajarkan bahwa setiap orang harus mempersiapkan apa saja yang akan dibutuhkan dimasa mendatang. Seperti halnya yang dijelaskan pada ayat tersebut bahwa nabi Yusuf as. diperintahkan oleh Allah SWT. untuk merencanakan strategi dalam menghadapi musim paceklik. Sehingga nabi Yusuf as. menganjurkan umatnya untuk menanam gandum selama tujuh tahun berturut-turut sebagai persiapan untuk menghadapi musim paceklik tujuh tahun kedepan. Hal ini menunjukkan bahwa dengan dilakukannya peramalan untuk data IHSG dapat memberikan pandangan dalam pengambilan keputusan untuk perubahan yang lebih baik di masa yang akan datang.

BAB V

PENUTUP

5.1 Kesimpulan

Berdasarkan analisis pembahasan yang telah dilakukan, dapat diambil kesimpulan sebagai berikut:

1. Penerapan metode *Fuzzy Time Series Cheng* dalam memprediksi data IHSG diperoleh hasil pembentukan himpunan semesta adalah $U = [5997; 6461]$ dengan banyak dan panjang intervalnya masing-masing 12 dan 58, kemudian membentuk himpunan *fuzzy* dari interval tersebut yang didapatkan FLR dan menghasilkan FLRG dari pengelompokan setiap data yang akhirnya memberikan nilai defuzzifikasi penaksiran akhir ($\hat{y}(t)$) dengan $\alpha = 0.524$. Sehingga didapat jumlah *error* 3126.885178 dan nilai MAE sebesar 33.2647.
2. Penerapan metode *Double Exponential Smoothing* dalam memprediksi data IHSG diperoleh hasil menentukan sebarang parameter α dan γ yaitu 0.7 dan 0.4 untuk menentukan penaksiran sementara dan didapatkan MAE, kemudian MAE tersebut diproses menggunakan *solver* metode *GRG Nonlinear* dalam *Microsoft Excel* sehingga didapatkan α dan γ terbaik untuk mendapatkan MAE terendah yaitu 1 dan 0.115. Jadi didapat jumlah *error* 3189.629 dan nilai MAE sebesar 33.93222.
3. Metode *Fuzzy Time Series Cheng* memiliki tingkat akurasi yang lebih baik dibandingkan dengan metode *Double Exponential Smoothing* dengan nilai MAE untuk *Fuzzy Time Series Cheng* yaitu 33.2647 dan nilai MAE untuk *Double Exponential Smoothing* yaitu sebesar 33.93222.

5.2 Saran

Perhitungan peramalan dalam penelitian ini menggunakan metode manual di *Microsoft Excel*. Disarankan untuk penelitian selanjutnya dapat dilakukan perhitungan dengan pembuatan program agar mempermudah dalam memperoleh ramalan secara efektif.



DAFTAR RUJUKAN

- Anoraga, P. & Pakarti, P. 2001. *Pengantar Pasar Modal*. Jakarta: PT. Rineka Cipta.
- Al Farikhi, Ana Hisbiana & Darsyah, Moh Yamin. 2018. “Perbandingan *Autoregressive Integrated Moving Average* (Arima) dan *Double Exponential Smoothing* pada Peramalan Curah Hujan di Provinsi Aceh”. *Prosiding Seminar Nasional Mahasiswa Unimus*. Vol. 1.
- Ar-Rifa'i, Muhammad Nasib. 1999. *Kemudahan dari Allah: Ringkasan Tafsir Ibnu Katsir*. Jakarta: Gema Insani.
- Belegundu, AD & Chandrupatla, TR. 1999. *Optimization Concepts an Application in Engineering*. New Jersey: Prentice Hall.
- Benninga, S. 2008. *Financial Modeling (3rd Edition)*. London: The MIT Press.
- Bricker, DL. 1999. *Generalized Reduced Gradient Algorithm*. Iowa: University of Iowa.
- Castillo, ED, Montgomery, DC & McCarville, DR. 1996. “Modified Desirability Functions for Multiple Response Optimization”. *Journal of Quality Technology*. 28:3.
- Cheng, C.-H., Chen, T.-L., Teoh, H.-J., & Chiang, C.-H. (2008). Fuzzy Time Series Based on Adaptive Expectation Model for TAIEX Forecasting. *Expert Systems with Applications*, 34(2), 1126-1132.
- Downes, Jones & Goodman, Jordan Elliot. 1994. *Kamus Istilah Keuangan dan Investasi Edisi 3* (Terjemahan). Jakarta: PT. Elex Media Komputindo.
- Imani, A.K.F. 2006. *Tafsir Nurul Qur'an, Jilid 7*. Terjemah R. Hikmat Danaatmaja, S.Pd. Jakarta: Penerbit Al-Huda.
- Ishak, A. *Manajemen Operasi*. Yogyakarta: Graha Ilmu.
- Hanke, J.E & Wichers, D.W. 2005. *Business Forecasting Eight Edition*. New Jersey: Pearson Prentice Hal.
- Hermuningsih, Sri. 2012. *Pengantar Pasar modal Indonesia*. Yogyakarta: UPP STIM YKPN.
- Kusumadewi, S. & Purnomo, H. 2004. *Aplikasi Logika Fuzzy untuk Pendukung Keputusan*. Yogyakarta: Graha Ilmu.

- Lasdon, L.S., Waren, A.D., Jain, A. & Ratner, M. 1978. "Design and Testing of a Generalized Reduced Gradient Code for Nonlinear Programming". *ACM Transactions on Mathematical Software*. Vol. 4: No.1.
- Lincoln, A. 2001. *Peramalan Bisnis Edisi Pertama*. Jogjakarta: Universitas Gajah Mada.
- Makridakis, S. dkk. 1999. *Metode dan Aplikasi Peramalan Jilid 1* (Terjemahan oleh Untung S.A & Abdul Basith). Jakarta: Erlangga.
- Pangestu, S. 1986. *Forecasting Konsep dan Aplikasi*. Yogyakarta: BPFE Yogyakarta.
- Pasaribu, Rowland Bismark F & Dyonyasia, Kowanda. 2014. "Pengaruh Suku Bunga SBI, Tingkat Inflasi, IHSG, dan Bursa Asing terhadap Tingkat Pengembalian Reksadana Saham". *Jurnal Akuntansi dan Manajemen*. 25(1).
- Purwanto, A.D., Candra, D. & Nanang, Y.S. 2013. "Penerapan Metode *Fuzzy Time Series Average-Based* pada Peramalan Data Harian Penampungan Susu Sapi". *Repository Jurnal Mahasiswa PTIK UB*. 1(5):1-8.
- Robandi, I. 2006. *Desain Sistem Tenaga Modern Optimasi Logika Fuzzy Algoritma Genetika*. Yogyakarta: Andi.
- Santosa, B., Suharyanto, & Legono, D. 2010. "Penerapan Optimasi Parameter pada Metode *Exponential Smoothing* untuk Perkiraan Debit". *Media Komunikasi Teknik Sipil*. 73-79.
- Song, Q. & Chissom, B.S. 1994. "Forecasting Enrollments with *Fuzzy Time Series-Part II*". *Journal of Fuzzy Sets and Systems*. 62: 1-8.
- Susilo, F. 2006. *Himpunan dan Logika Kabur Serta Aplikasinya*. Yogyakarta: Graha Ilmu.
- Sutikno, I.P. 2012. "Perbandingan Metode Defuzzifikasi Sistem Kendali Logika Fuzzy Model Madani". *Jurnal Masyarakat Informatika*. 2 (3): 27-38.
- Tauryawati, Mey L. & Irawan, M.I. 2014. "Perbandingan Metode *Fuzzy Time Series Cheng* dan Metode *Box-Jenkins* untuk Memprediksi IHSG". *Jurnal Sains dan Seni Pomits*. 3(2): 34-39.
- Waskito, B. 2011. Teknik Kendali Hibrid Pi Fuzzy untuk Pengendalian Suhu Zat Cair. *Jurnal Teknik Elektro*. 25:1-6.
- Wei, W.W.S. 2006. *Time Series Analysis Univariate and Multivariate Methods 2nd Edition*. United State of America: Addison-Wesley Publishing Company.

Website Yahoo! Finance. 2019. Data IHSG di <http://finance.yahoo.com> (diakses 28 November 2019).

Widoatmodjo, Sawidji. 2000. *Cara Sehat Investasi di Pasar Modal*. Jakarta: Yayasan Mpu Ajar Artha.



LAMPIRAN

Lampiran 1. Tabel Pengkaburan (Fuzzifikasi)

t	Data	Fuzzifikasi	t	Data	Fuzzifikasi	t	Data	Fuzzifikasi
1	6456.539	A_{12}	33	6261.59	A_8	65	6181.014	A_5
2	6433.547	A_{12}	34	6269.664	A_8	66	6191.947	A_5
3	6403.81	A_{12}	35	6306.803	A_9	67	6198.987	A_5
4	6384.987	A_{11}	36	6308.95	A_9	68	6225.497	A_6
5	6401.365	A_{11}	37	6326.213	A_{10}	69	6257.806	A_7
6	6325.237	A_{10}	38	6336.673	A_{10}	70	6339.647	A_{10}
7	6299.035	A_9	39	6381.954	A_{11}	71	6252.345	A_7
8	6376.996	A_{11}	40	6342.174	A_{10}	72	6265.384	A_8
9	6390.505	A_{11}	41	6334.843	A_{10}	73	6281.138	A_8
10	6381.542	A_{11}	42	6219.435	A_6	74	6295.747	A_9
11	6340.18	A_{10}	43	6236.69	A_7	75	6228.317	A_6
12	6175.703	A_5	44	6276.633	A_8	76	6207.191	A_6
13	6119.471	A_3	45	6244.47	A_7	77	6180.344	A_5
14	6204.195	A_6	46	6231.473	A_7	78	6264.152	A_8
15	6274.671	A_8	47	6206.199	A_6	79	6217.545	A_6
16	6282.132	A_8	48	6137.608	A_3	80	6165.624	A_4
17	6250.595	A_7	49	6146.404	A_4	81	6177.986	A_5
18	6210.962	A_6	50	6230.334	A_7	82	6148.74	A_4
19	6267.335	A_8	51	6196.889	A_5	83	6180.992	A_5
20	6257.586	A_7	52	6169.102	A_4	84	6142.501	A_4
21	6286.657	A_8	53	6138.25	A_3	85	6098.95	A_2
22	6296.715	A_9	54	6055.425	A_2	86	6128.345	A_3
23	6295.738	A_9	55	6038.529	A_1	87	6122.625	A_3
24	6252.967	A_7	56	6061.252	A_2	88	6152.09	A_4
25	6239.245	A_7	57	6000.582	A_1	89	6155.109	A_4
26	6255.597	A_7	58	6039.601	A_1	90	6117.364	A_3
27	6214.51	A_6	59	6029.16	A_1	91	6100.242	A_2
28	6278.171	A_8	60	6023.641	A_1	92	6070.762	A_2
29	6281.646	A_8	61	6105.8	A_2	93	6026.188	A_1
30	6289.119	A_9	62	6126.877	A_3	94	6023.039	A_1
31	6328.47	A_{10}	63	6158.166	A_4			
32	6290.546	A_9	64	6169.592	A_4			

Lampiran 2. Tabel Nilai Penaksiran Awal $F(t)$

t	Waktu	Data Aktual	Peramalan Awal $F(t)$	t	Waktu	Data Aktual	Peramalan Awal $F(t)$
1	7/19/2019	6456.539	0	48	9/24/2019	6137.608	6220.944
2	7/22/2019	6433.547	6412.667	49	9/25/2019	6146.404	6139.928571
3	7/23/2019	6403.81	6412.667	50	9/26/2019	6230.334	6161.333
4	7/24/2019	6384.987	6412.667	51	9/27/2019	6196.889	6246.136363
5	7/25/2019	6401.365	6352.25	52	9/30/2019	6169.102	6181.875
6	7/26/2019	6325.237	6352.25	53	10/1/2019	6138.25	6161.333
7	7/29/2019	6299.035	6288.8125	54	10/2/2019	6055.425	6139.928571
8	7/30/2019	6376.996	6296.0625	55	10/3/2019	6038.529	6069.5
9	7/31/2019	6390.505	6352.25	56	10/4/2019	6061.252	6045.333
10	8/1/2019	6381.542	6352.25	57	10/7/2019	6000.582	6069.5
11	8/2/2019	6340.18	6352.25	58	10/8/2019	6039.601	6045.333
12	8/5/2019	6175.703	6288.8125	59	10/9/2019	6029.16	6045.333
13	8/6/2019	6119.471	6181.875	60	10/10/2019	6023.641	6045.333
14	8/7/2019	6204.195	6139.928571	61	10/11/2019	6105.8	6045.333
15	8/8/2019	6274.671	6220.944	62	10/14/2019	6126.877	6069.5
16	8/9/2019	6282.132	6270.083	63	10/15/2019	6158.166	6139.928571
17	8/12/2019	6250.595	6270.083	64	10/16/2019	6169.592	6161.333
18	8/13/2019	6210.962	6246.136363	65	10/17/2019	6181.014	6161.333
19	8/14/2019	6267.335	6220.944	66	10/18/2019	6191.947	6181.875
20	8/15/2019	6257.586	6270.083	67	10/21/2019	6198.987	6181.875
21	8/16/2019	6286.657	6246.136363	68	10/22/2019	6225.497	6181.875
22	8/19/2019	6296.715	6270.083	69	10/23/2019	6257.806	6220.944
23	8/20/2019	6295.738	6296.0625	70	10/24/2019	6339.647	6246.136363
24	8/21/2019	6252.967	6296.0625	71	10/25/2019	6252.345	6288.8125
25	8/22/2019	6239.245	6246.136363	72	10/28/2019	6265.384	6246.136363
26	8/23/2019	6255.597	6246.136363	73	10/29/2019	6281.138	6270.083
27	8/26/2019	6214.51	6246.136363	74	10/30/2019	6295.747	6270.083
28	8/27/2019	6278.171	6220.944	75	10/31/2019	6228.317	6296.0625
29	8/28/2019	6281.646	6270.083	76	11/1/2019	6207.191	6220.944
30	8/29/2019	6289.119	6270.083	77	11/4/2019	6180.344	6220.944
31	8/30/2019	6328.47	6296.0625	78	11/5/2019	6264.152	6181.875
32	9/2/2019	6290.546	6288.8125	79	11/6/2019	6217.545	6270.083
33	9/3/2019	6261.59	6296.0625	80	11/7/2019	6165.624	6220.944
34	9/4/2019	6269.664	6270.083	81	11/8/2019	6177.986	6161.333
35	9/5/2019	6306.803	6270.083	82	11/11/2019	6148.74	6181.875
36	9/6/2019	6308.95	6296.0625	83	11/12/2019	6180.992	6161.333
37	9/9/2019	6326.213	6296.0625	84	11/13/2019	6142.501	6181.875
38	9/10/2019	6336.673	6288.8125	85	11/14/2019	6098.95	6161.333
39	9/11/2019	6381.954	6288.8125	86	11/15/2019	6128.345	6069.5

40	9/12/2019	6342.174	6352.25	87	11/18/2019	6122.625	6139.928571
41	9/13/2019	6334.843	6288.8125	88	11/19/2019	6152.09	6139.928571
42	9/16/2019	6219.435	6288.8125	89	11/20/2019	6155.109	6161.333
43	9/17/2019	6236.69	6220.944	90	11/21/2019	6117.364	6161.333
44	9/18/2019	6276.633	6246.136363	91	11/22/2019	6100.242	6139.928571
45	9/19/2019	6244.47	6270.083	92	11/25/2019	6070.762	6069.5
46	9/20/2019	6231.473	6246.136363	93	11/26/2019	6026.188	6069.5
47	9/23/2019	6206.199	6246.136363	94	11/27/2019	6023.039	6045.333



Lampiran 3. Tabel Peramalan Adaptif dengan $\alpha = 0.524$

t	Waktu	Data Aktual	Peramalan Adaptif $\alpha = 0.524$	$ e $
1	7/19/2019	6456.539	0	
2	7/22/2019	6433.547	6433.547	3.57422E-08
3	7/23/2019	6403.81	6422.604	18.79422571
4	7/24/2019	6384.987	6408.452	23.46493154
5	7/25/2019	6401.365	6367.83	33.5349175
6	7/26/2019	6325.237	6375.625	50.38842278
7	7/29/2019	6299.035	6306.148	7.112639273
8	7/30/2019	6376.996	6297.477	79.51882839
9	7/31/2019	6390.505	6364.027	26.47756242
10	8/1/2019	6381.542	6370.457	11.08548148
11	8/2/2019	6340.18	6366.191	26.01065766
12	8/5/2019	6175.703	6313.26	137.5566105
13	8/6/2019	6119.471	6178.938	59.46645046
14	8/7/2019	6204.195	6130.192	74.00246116
15	8/8/2019	6274.671	6212.973	61.69827381
16	8/9/2019	6282.132	6272.267	9.865334009
17	8/12/2019	6250.595	6275.817	25.2221447
18	8/13/2019	6210.962	6248.258	37.29653459
19	8/14/2019	6267.335	6216.193	51.14169972
20	8/15/2019	6257.586	6268.775	11.18919756
21	8/16/2019	6286.657	6251.586	35.07170846
22	8/19/2019	6296.715	6277.971	18.74373104
23	8/20/2019	6295.738	6296.373	0.635174762
24	8/21/2019	6252.967	6295.908	42.94116635
25	8/22/2019	6239.245	6249.387	10.14203018
26	8/23/2019	6255.597	6242.857	12.74053122
27	8/26/2019	6214.51	6250.639	36.1292443
28	8/27/2019	6278.171	6217.882	60.28912012
29	8/28/2019	6281.646	6273.932	7.713751447
30	8/29/2019	6289.119	6275.586	13.53300541
31	8/30/2019	6328.47	6292.758	35.71224317
32	9/2/2019	6290.546	6307.687	17.14075737
33	9/3/2019	6261.59	6293.437	31.84715921
34	9/4/2019	6269.664	6266.041	3.623180553
35	9/5/2019	6306.803	6269.884	36.9196062
36	9/6/2019	6308.95	6301.174	7.775900872
37	9/9/2019	6326.213	6302.196	24.01679612
38	9/10/2019	6336.673	6306.612	30.06051682
39	9/11/2019	6381.954	6311.591	70.36359475

40	9/12/2019	6342.174	6366.387	24.21313971
41	9/13/2019	6334.843	6314.209	20.63420579
42	9/16/2019	6219.435	6310.72	91.28446525
43	9/17/2019	6236.69	6220.226	16.46408593
44	9/18/2019	6276.633	6241.641	34.99225205
45	9/19/2019	6244.47	6273.2	28.73001423
46	9/20/2019	6231.473	6245.343	13.8702541
47	9/23/2019	6206.199	6239.158	32.95853077
48	9/24/2019	6137.608	6213.927	76.31865878
49	9/25/2019	6146.404	6138.824	7.579701943
50	9/26/2019	6230.334	6154.228	76.10618082
51	9/27/2019	6196.889	6238.616	41.72643292
52	9/30/2019	6169.102	6189.021	19.91858481
53	10/1/2019	6138.25	6165.03	26.78049683
54	10/2/2019	6055.425	6139.13	83.70488967
55	10/3/2019	6038.529	6062.801	24.27243346
56	10/4/2019	6061.252	6042.095	19.15724744
57	10/7/2019	6000.582	6065.575	64.9925053
58	10/8/2019	6039.601	6024.035	15.56624364
59	10/9/2019	6029.16	6042.605	13.44486883
60	10/10/2019	6023.641	6037.636	13.99480283
61	10/11/2019	6105.8	6035.009	70.79054769
62	10/14/2019	6126.877	6086.776	40.1009158
63	10/15/2019	6158.166	6133.717	24.44905517
64	10/16/2019	6169.592	6159.826	9.766048441
65	10/17/2019	6181.014	6165.264	15.75058009
66	10/18/2019	6191.947	6181.465	10.48147352
67	10/21/2019	6198.987	6186.668	12.31839096
68	10/22/2019	6225.497	6190.019	35.47810422
69	10/23/2019	6257.806	6223.111	34.69522558
70	10/24/2019	6339.647	6251.69	87.95664879
71	10/25/2019	6252.345	6313.006	60.66075508
72	10/28/2019	6265.384	6249.091	16.29246913
73	10/29/2019	6281.138	6267.847	13.29166279
74	10/30/2019	6295.747	6275.344	20.40261557
75	10/31/2019	6228.317	6295.912	67.59548352
76	11/1/2019	6207.191	6224.453	17.26203772
77	11/4/2019	6180.344	6214.399	34.05430656
78	11/5/2019	6264.152	6181.146	83.00538512
79	11/6/2019	6217.545	6267.26	49.71528924
80	11/7/2019	6165.624	6219.326	53.70226589
81	11/8/2019	6177.986	6163.375	14.61062867
82	11/11/2019	6148.74	6180.024	31.2838119

83	11/12/2019	6180.992	6155.34	25.65241837
84	11/13/2019	6142.501	6181.455	38.95386942
85	11/14/2019	6098.95	6152.37	53.42014722
86	11/15/2019	6128.345	6083.516	44.82908835
87	11/18/2019	6122.625	6134.416	11.79074554
88	11/19/2019	6152.09	6131.693	20.39650005
89	11/20/2019	6155.109	6156.934	1.825050612
90	11/21/2019	6117.364	6158.371	41.00701002
91	11/22/2019	6100.242	6129.189	28.94719745
92	11/25/2019	6070.762	6084.131	13.36881329
93	11/26/2019	6026.188	6070.101	43.91272969
94	11/27/2019	6023.039	6036.221	13.18231947
Jumlah				3126.885178

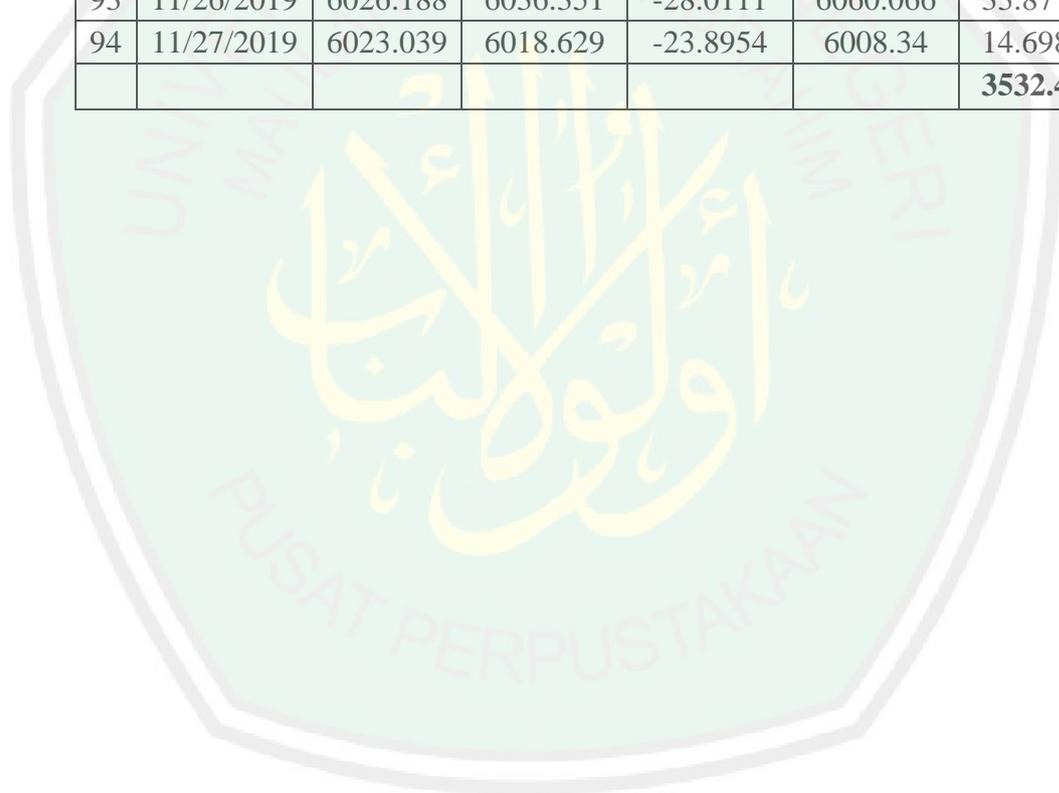


Lampiran 4. Tabel Metode *Double Exponential Smoothing* dengan Parameter $\alpha = 0.7$ dan $\gamma = 0.4$

t	Waktu	Data Aktual	S_t	T_t	F_{t+m}	$ e $
1	7/19/2019	6456.539	6456.539	0		
2	7/22/2019	6433.547	6440.445	-6.43781	6456.539	22.99219
3	7/23/2019	6403.81	6412.869	-14.8929	6434.007	30.19666
4	7/24/2019	6384.987	6388.884	-18.5299	6397.976	12.98936
5	7/25/2019	6401.365	6392.062	-9.84668	6370.354	31.01151
6	7/26/2019	6325.237	6342.33	-25.8006	6382.215	56.97829
7	7/29/2019	6299.035	6304.284	-30.6991	6316.53	17.49455
8	7/30/2019	6376.996	6345.973	-1.74381	6273.584	103.4116
9	7/31/2019	6390.505	6376.622	11.2135	6344.229	46.27609
10	8/1/2019	6381.542	6383.43	9.451299	6387.836	6.293558
11	8/2/2019	6340.18	6355.991	-5.30503	6392.881	52.70118
12	8/5/2019	6175.703	6228.198	-54.3001	6350.685	174.9824
13	8/6/2019	6119.471	6135.799	-69.5395	6173.898	54.42655
14	8/7/2019	6204.195	6162.814	-30.9177	6066.26	137.9352
15	8/8/2019	6274.671	6231.839	9.059131	6131.897	142.7743
16	8/9/2019	6282.132	6269.762	20.60468	6240.898	41.2341
17	8/12/2019	6250.595	6262.527	9.468779	6290.366	39.77107
18	8/13/2019	6210.962	6229.272	-7.62057	6271.995	61.0334
19	8/14/2019	6267.335	6253.63	5.170835	6221.651	45.6836
20	8/15/2019	6257.586	6257.95	4.830697	6258.801	1.214778
21	8/16/2019	6286.657	6279.494	11.51602	6262.781	23.87616
22	8/19/2019	6296.715	6295.004	13.11327	6291.01	5.704443
23	8/20/2019	6295.738	6299.451	9.64715	6308.117	12.37898
24	8/21/2019	6252.967	6269.806	-6.06977	6309.099	56.13184
25	8/22/2019	6239.245	6246.593	-12.9274	6263.737	24.49147
26	8/23/2019	6255.597	6249.018	-6.78642	6233.665	21.93199
27	8/26/2019	6214.51	6222.826	-14.5484	6242.231	27.72139
28	8/27/2019	6278.171	6257.203	5.021667	6208.278	69.89312
29	8/28/2019	6281.646	6275.82	10.45965	6262.225	19.42137
30	8/29/2019	6289.119	6288.267	11.25482	6286.279	2.839906
31	8/30/2019	6328.47	6319.786	19.36033	6299.522	28.94822
32	9/2/2019	6290.546	6305.126	5.752276	6339.146	48.60018
33	9/3/2019	6261.59	6276.376	-8.04847	6310.878	49.28838
34	9/4/2019	6269.664	6269.263	-7.67434	6268.328	1.336175
35	9/5/2019	6306.803	6293.239	4.985677	6261.589	45.21435
36	9/6/2019	6308.95	6305.733	7.988846	6298.225	10.7256
37	9/9/2019	6326.213	6322.465	11.48647	6313.721	12.49153

38	9/10/2019	6336.673	6335.857	12.24834	6333.952	2.720946
39	9/11/2019	6381.954	6371.799	21.72611	6348.105	33.84919
40	9/12/2019	6342.174	6357.579	7.347657	6393.525	51.35163
41	9/13/2019	6334.843	6343.868	-1.07592	6364.927	30.0842
42	9/16/2019	6219.435	6256.442	-35.6159	6342.792	123.3571
43	9/17/2019	6236.69	6231.931	-31.1741	6220.826	15.86366
44	9/18/2019	6276.633	6253.87	-9.92878	6200.757	75.87604
45	9/19/2019	6244.47	6244.312	-9.78066	6243.941	0.528992
46	9/20/2019	6231.473	6232.39	-10.6368	6234.531	3.057712
47	9/23/2019	6206.199	6210.866	-14.9921	6221.754	15.55442
48	9/24/2019	6137.608	6155.088	-31.3064	6195.873	58.26558
49	9/25/2019	6146.404	6139.617	-24.9721	6123.781	22.62264
50	9/26/2019	6230.334	6195.627	7.420855	6114.645	115.689
51	9/27/2019	6196.889	6198.737	5.696345	6203.048	6.158965
52	9/30/2019	6169.102	6179.701	-4.19638	6204.433	35.33114
53	10/1/2019	6138.25	6149.427	-14.6278	6175.505	37.25502
54	10/2/2019	6055.425	6079.237	-36.8525	6134.799	79.37392
55	10/3/2019	6038.529	6039.686	-37.9321	6042.385	3.855694
56	10/4/2019	6061.252	6043.402	-21.2725	6001.753	59.49851
57	10/7/2019	6000.582	6007.046	-27.3059	6022.13	21.54788
58	10/8/2019	6039.601	6021.643	-10.5449	5979.74	59.86058
59	10/9/2019	6029.16	6023.741	-5.48752	6011.098	18.06219
60	10/10/2019	6023.641	6022.025	-3.97912	6018.254	5.387136
61	10/11/2019	6105.8	6079.474	20.59198	6018.046	87.75396
62	10/14/2019	6126.877	6118.834	28.09916	6100.066	26.81135
63	10/15/2019	6158.166	6154.796	31.24449	6146.933	11.23331
64	10/16/2019	6169.592	6174.526	26.63885	6186.041	16.44872
65	10/17/2019	6181.014	6187.059	20.99654	6201.165	20.1511
66	10/18/2019	6191.947	6196.78	16.48595	6208.056	16.10925
67	10/21/2019	6198.987	6203.27	12.48792	6213.266	14.27869
68	10/22/2019	6225.497	6222.575	15.21476	6215.758	9.738731
69	10/23/2019	6257.806	6251.801	20.81922	6237.79	20.01594
70	10/24/2019	6339.647	6319.539	39.58661	6272.621	67.02638
71	10/25/2019	6252.345	6284.379	9.688083	6359.126	106.7805
72	10/28/2019	6265.384	6273.989	1.656662	6294.067	28.68365
73	10/29/2019	6281.138	6279.49	3.194601	6275.646	5.492639
74	10/30/2019	6295.747	6291.828	6.851983	6282.685	13.06208
75	10/31/2019	6228.317	6249.426	-12.8498	6298.68	70.36353
76	11/1/2019	6207.191	6216.006	-21.0777	6236.576	29.38523
77	11/4/2019	6180.344	6184.72	-25.1614	6194.929	14.58458
78	11/5/2019	6264.152	6232.774	4.124854	6159.558	104.5936

79	11/6/2019	6217.545	6223.351	-1.29418	6236.899	19.35371
80	11/7/2019	6165.624	6182.554	-17.0954	6222.057	56.43283
81	11/8/2019	6177.986	6174.228	-13.5877	6165.458	12.52734
82	11/11/2019	6148.74	6152.31	-16.9196	6160.64	11.89968
83	11/12/2019	6180.992	6167.312	-4.15116	6135.391	45.60168
84	11/13/2019	6142.501	6148.699	-9.93583	6163.161	20.65955
85	11/14/2019	6098.95	6110.894	-21.0834	6138.763	39.81281
86	11/15/2019	6128.345	6116.785	-10.2937	6089.811	38.5346
87	11/18/2019	6122.625	6117.785	-5.77624	6106.491	16.1339
88	11/19/2019	6152.09	6140.065	5.446509	6112.009	40.08126
89	11/20/2019	6155.109	6152.23	8.133644	6145.512	9.59691
90	11/21/2019	6117.364	6130.264	-3.90627	6160.363	42.99969
91	11/22/2019	6100.242	6108.077	-11.2185	6126.357	26.11522
92	11/25/2019	6070.762	6078.591	-18.5254	6096.858	26.09602
93	11/26/2019	6026.188	6036.351	-28.0111	6060.066	33.87761
94	11/27/2019	6023.039	6018.629	-23.8954	6008.34	14.69894
						3532.483



Lampiran 5. Tabel Metode *Double Exponential Smoothing* dengan Parameter $\alpha = 1$ dan $\gamma = 0.115$

t	Waktu	Data Aktual	S_t	T_t	F_{t+m}	$ e $
1	7/19/2019	6456.539063	6456.539	0		
2	7/22/2019	6433.546875	6433.547	-2.64452	6456.539	22.99219
3	7/23/2019	6403.810059	6403.81	-5.76062	6430.902	27.0923
4	7/24/2019	6384.986816	6384.987	-7.26306	6398.049	13.06262
5	7/25/2019	6401.365234	6401.365	-4.54386	6377.724	23.64148
6	7/26/2019	6325.236816	6325.237	-12.7774	6396.821	71.58456
7	7/29/2019	6299.035156	6299.035	-14.3214	6312.459	13.42428
8	7/30/2019	6376.996094	6376.996	-3.70728	6284.714	92.28236
9	7/31/2019	6390.504883	6390.505	-1.72712	6373.289	17.21606
10	8/1/2019	6381.541992	6381.542	-2.55936	6388.778	7.235774
11	8/2/2019	6340.180176	6340.18	-7.02235	6378.983	38.80245
12	8/5/2019	6175.703125	6175.703	-25.1325	6333.158	157.4547
13	8/6/2019	6119.471191	6119.471	-28.7095	6150.571	31.09945
14	8/7/2019	6204.194824	6204.195	-15.6626	6090.762	113.4331
15	8/8/2019	6274.670898	6274.671	-5.75512	6188.532	86.1387
16	8/9/2019	6282.131836	6282.132	-4.23503	6268.916	13.21605
17	8/12/2019	6250.595215	6250.595	-7.37521	6277.897	27.30159
18	8/13/2019	6210.961914	6210.962	-11.0855	6243.22	32.25809
19	8/14/2019	6267.334961	6267.335	-3.32652	6199.876	67.45852
20	8/15/2019	6257.585938	6257.586	-4.06522	6264.008	6.422502
21	8/16/2019	6286.657227	6286.657	-0.25393	6253.521	33.13651
22	8/19/2019	6296.714844	6296.715	0.932088	6286.403	10.31154
23	8/20/2019	6295.737793	6295.738	0.712503	6297.647	1.909139
24	8/21/2019	6252.966797	6252.967	-4.28889	6296.45	43.4835
25	8/22/2019	6239.245117	6239.245	-5.37383	6248.678	9.432793
26	8/23/2019	6255.597168	6255.597	-2.87496	6233.871	21.72588
27	8/26/2019	6214.509766	6214.51	-7.27008	6252.722	38.21244
28	8/27/2019	6278.170898	6278.171	0.888292	6207.24	70.93121
29	8/28/2019	6281.645996	6281.646	1.185821	6279.059	2.586806
30	8/29/2019	6289.119141	6289.119	1.908977	6282.832	6.287324
31	8/30/2019	6328.470215	6328.47	6.215496	6291.028	37.4421
32	9/2/2019	6290.545898	6290.546	1.138619	6334.686	44.13981
33	9/3/2019	6261.589844	6261.59	-2.32281	6291.685	30.09467
34	9/4/2019	6269.664063	6269.664	-1.12697	6259.267	10.39703
35	9/5/2019	6306.803223	6306.803	3.274331	6268.537	38.26613
36	9/6/2019	6308.950195	6308.95	3.144664	6310.078	1.127359
37	9/9/2019	6326.212891	6326.213	4.768493	6312.095	14.11803

38	9/10/2019	6336.672852	6336.673	5.423115	6330.981	5.691468
39	9/11/2019	6381.954102	6381.954	10.00752	6342.096	39.85813
40	9/12/2019	6342.173828	6342.174	4.281024	6391.962	49.7878
41	9/13/2019	6334.842773	6334.843	2.945425	6346.455	11.61208
42	9/16/2019	6219.435059	6219.435	-10.6673	6337.788	118.3531
43	9/17/2019	6236.689941	6236.69	-7.45577	6208.768	27.92221
44	9/18/2019	6276.632813	6276.633	-2.00407	6229.234	47.39864
45	9/19/2019	6244.470215	6244.47	-5.47284	6274.629	30.15853
46	9/20/2019	6231.473145	6231.473	-6.33827	6238.997	7.524226
47	9/23/2019	6206.199219	6206.199	-8.51621	6225.135	18.93566
48	9/24/2019	6137.60791	6137.608	-15.4259	6197.683	60.0751
49	9/25/2019	6146.403809	6146.404	-12.64	6122.182	24.22183
50	9/26/2019	6230.333984	6230.334	-1.53267	6133.764	96.57016
51	9/27/2019	6196.88916	6196.889	-5.20314	6228.801	31.91216
52	9/30/2019	6169.102051	6169.102	-7.80071	6191.686	22.58397
53	10/1/2019	6138.25	6138.25	-10.452	6161.301	23.05134
54	10/2/2019	6055.424805	6055.425	-18.7763	6127.798	72.37316
55	10/3/2019	6038.528809	6038.529	-18.56	6036.649	1.880259
56	10/4/2019	6061.251953	6061.252	-13.8117	6019.969	41.28313
57	10/7/2019	6000.582031	6000.582	-19.2012	6047.44	46.85824
58	10/8/2019	6039.601074	6039.601	-12.5048	5981.381	58.22027
59	10/9/2019	6029.160156	6029.16	-12.2675	6027.096	2.063925
60	10/10/2019	6023.641113	6023.641	-11.4913	6016.893	6.748412
61	10/11/2019	6105.799805	6105.8	-0.71982	6012.15	93.64996
62	10/14/2019	6126.876953	6126.877	1.787222	6105.08	21.79697
63	10/15/2019	6158.166016	6158.166	5.180468	6128.664	29.50184
64	10/16/2019	6169.591797	6169.592	5.898792	6163.346	6.245313
65	10/17/2019	6181.01416	6181.014	6.534103	6175.491	5.523571
66	10/18/2019	6191.946777	6191.947	7.040011	6187.548	4.398514
67	10/21/2019	6198.986816	6198.987	7.040015	6198.987	2.76E-05
68	10/22/2019	6225.49707	6225.497	9.279445	6206.027	19.47024
69	10/23/2019	6257.806152	6257.806	11.92827	6234.777	23.02964
70	10/24/2019	6339.646973	6339.647	19.96948	6269.734	69.91255
71	10/25/2019	6252.345215	6252.345	7.631345	6359.616	107.2712
72	10/28/2019	6265.383789	6265.384	8.253274	6259.977	5.407229
73	10/29/2019	6281.138184	6281.138	9.116039	6273.637	7.501121
74	10/30/2019	6295.74707	6295.747	9.747816	6290.254	5.492847
75	10/31/2019	6228.316895	6228.317	0.870949	6305.495	77.17799
76	11/1/2019	6207.190918	6207.191	-1.6591	6229.188	21.99693
77	11/4/2019	6180.344238	6180.344	-4.55612	6205.532	25.18758
78	11/5/2019	6264.151855	6264.152	5.607306	6175.788	88.36374

79	11/6/2019	6217.544922	6217.545	-0.39828	6269.759	52.21424
80	11/7/2019	6165.624023	6165.624	-6.32431	6217.147	51.52262
81	11/8/2019	6177.98584	6177.986	-4.17507	6159.3	18.68613
82	11/11/2019	6148.740234	6148.74	-7.05863	6173.811	25.07054
83	11/12/2019	6180.992188	6180.992	-2.5372	6141.682	39.31059
84	11/13/2019	6142.500977	6142.501	-6.67257	6178.455	35.95401
85	11/14/2019	6098.950195	6098.95	-10.9142	6135.828	36.87822
86	11/15/2019	6128.345215	6128.345	-6.27794	6088.036	40.30925
87	11/18/2019	6122.625	6122.625	-6.21379	6122.067	0.55772
88	11/19/2019	6152.089844	6152.09	-2.1101	6116.411	35.67863
89	11/20/2019	6155.108887	6155.109	-1.52015	6149.98	5.129142
90	11/21/2019	6117.36377	6117.364	-5.68668	6153.589	36.22496
91	11/22/2019	6100.242188	6100.242	-7.0019	6111.677	11.4349
92	11/25/2019	6070.762207	6070.762	-9.58729	6093.24	22.47808
93	11/26/2019	6026.187988	6026.188	-13.6114	6061.175	34.98693
94	11/27/2019	6023.039063	6023.039	-12.408	6012.577	10.46249
						3189.629



RIWAYAT HIDUP

Intan Mustika Sakti, lahir di Kediri pada 7 November 1997, akrab dipanggil Intan. Anak kedua dari 3 bersaudara pasangan bapak Saktiani dan ibu Eny Mustikawati. Pendidikan dasarnya ditempuh di MI Darul Ma'arif Kabupaten Jombang dan lulus pada 2009. Kemudian melanjutkan kejenjang berikutnya di MTsN Denanyar, lulus pada 2012. Setelah itu menempuh pendidikan di SMAN 3 Jombang dan lulus pada 2015. Pada tahun yang sama melanjutkan kuliah di Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang dengan Jurusan Matematika.





KEMENTERIAN AGAMA RI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI
MAULANA MALIK IBRAHIM MALANG
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
Jl. Gajayana No. 50 Dinoyo Malang Telp./Fax.(0341)558933

BUKTI KONSULTASI SKRIPSI

Nama : Intan Mustika Sakti
NIM : 15610110
Fakultas/Jurusan : Sains dan Teknologi/ Matematika
Judul Skripsi : Perbandingan Akurasi Prediksi IHSG dengan Fuzzy Time
Series Cheng dan Double Exponential Smoothing
Pembimbing I : Evawati Alisah, M.Pd
Pembimbing II : Angga Dwi Mulyanto, M.Si

No	Tanggal	Hal	Tanda Tangan
1.	24 September 2019	Konsultasi Integrasi Bab I dan Bab II	1. #
2.	26 September 2019	Konsultasi Bab I dan Bab II	2. #
3.	1 Oktober 2019	Konsultasi Metode Perbandingan	3. #
4.	15 Oktober 2019	Konsultasi Bab III	4. #
5.	30 Oktober 2019	Konsultasi Perhitungan Manual Metode Perbandingan	5. #
6.	4 November 2019	Konsultasi Perhitungan Fuzzifikasi	6. #
7.	3 Desember 2019	Konsultasi Bab IV	7. #
8.	5 Desember 2019	Konsultasi Bab I, Bab II, Bab III, dan Bab IV	8. #
9.	6 Desember 2019	ACC Keseluruhan	9. #
10.	9 Desember 2019	ACC Kajian Keagamaan	10. #

Malang, 30 Desember 2019
Mengetahui,
Ketua Jurusan Matematika

Dr. Usman Pagalay, M.Si
NIP. 19650414 200312 1 001