



## SKRIPSI

# PREDIKSI HARGA SAHAM DI INDONESIA MENGGUNAKAN MODEL *EXTREME GRADIENT BOOSTING – ADAPTIVE PARTICLE SWARM OPTIMIZATION*

**ALYA MIRZA SAFIRA**  
NPM 21083010039

**DOSEN PEMBIMBING**  
Trimono, S.Si., M.Si  
Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

KEMENTERIAN PENDIDIKAN TINGGI, SAINS, DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL VETERAN JAWA TIMUR  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
PROGRAM STUDI SAINS DATA  
SURABAYA  
2025



## SKRIPSI

# PREDIKSI HARGA SAHAM DI INDONESIA MENGGUNAKAN MODEL *EXTREME GRADIENT BOOSTING – ADAPTIVE PARTICLE SWARM OPTIMIZATION*

**ALYA MIRZA SAFIRA**  
NPM 21083010039

**DOSEN PEMBIMBING**  
Trimono, S.Si., M.Si  
Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

KEMENTERIAN PENDIDIKAN TINGGI, SAINS, DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL VETERAN JAWA TIMUR  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
PROGRAM STUDI SAINS DATA  
SURABAYA  
2025



## SKRIPSI

# PREDIKSI HARGA SAHAM DI INDONESIA MENGGUNAKAN MODEL *EXTREME GRADIENT BOOSTING – ADAPTIVE PARTICLE SWARM OPTIMIZATION*

**ALYA MIRZA SAFIRA**  
NPM 21083010039

**DOSEN PEMBIMBING**  
Trimono, S.Si., M.Si  
Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

**KEMENTERIAN PENDIDIKAN TINGGI, SAINS, DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL VETERAN JAWA TIMUR  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
PROGRAM STUDI SAINS DATA  
SURABAYA  
2025**

## LEMBAR PENGESAHAN

### PREDIKSI HARGA SAHAM DI INDONESIA MENGGUNAKAN MODEL *EXTREME GRADIENT BOOSTING – ADAPTIVE PARTICLE SWARM OPTIMIZATION*

Oleh :  
**ALYA MIRZA SAFIRA**  
NPM. 21083010039

Telah dipertahankan di hadapan dan diterima oleh Tim Penguji Sidang Skripsi Program Studi Sains Data Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional Veteran Jawa Timur Pada tanggal 5 Juni 2025:

Menyetujui,

Trimono, S.Si., M.Si.  
NIP. 19950908 202203 1 003

(Pembimbing I)

Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom.  
NIP. 19920909 202203 2 009

(Pembimbing II)

Wahyu Syaifullah J.S., S.Kom., M.Kom  
NIP. 19860825 202121 1 003

(Ketua Penguji)

Muhammad Nasrudin, M.Stat  
NIP. 19960909 202406 1 002

(Penguji I)

Mengetahui,  
Dekan Fakultas Ilmu Komputer

Prof. Dr. Ir. Novirina Hendrasarie, MT.  
NIP. 19681126 199403 2 001

## LEMBAR PERSETUJUAN

### PREDIKSI HARGA SAHAM DI INDONESIA MENGGUNAKAN MODEL *EXTREME GRADIENT BOOSTING – ADAPTIVE PARTICLE SWARM OPTIMIZATION*

Oleh:  
ALYA MIRZA SAFIRA  
NPM. 21083010039

Telah disetujui untuk mengikuti Ujian Skripsi

Menyetujui,

Koordinator Program Studi Sains Data  
Fakultas Ilmu Komputer

Dr. Eng. Ir. Dwi Arman Prasetyo, S.T., M.T., IPU., Asean, Eng.  
NIP. 19801205 200501 1 002

## **SURAT PERNYATAAN BEBAS PLAGIASI**

Saya yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama Mahasiswa : Alya Mirza Safira  
NPM : 21083010039  
Program : Sarjana (S1)  
Program Studi : Sains Data  
Fakultas : Fakultas Ilmu Komputer

Menyatakan bahwa dalam dokumen ilmiah Skripsi ini tidak terdapat bagian dari karya ilmiah lain yang telah diajukan untuk memperoleh gelar akademik di suatu lembaga Pendidikan Tinggi, dan juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang/lembaga lain, kecuali yang secara tertulis disitasi dalam dokumen ini dan disebutkan secara lengkap dalam daftar pustaka.

Dan saya menyatakan bahwa dokumen ilmiah ini bebas dari unsur-unsur plagiasi. Apabila di kemudian hari ditemukan indikasi plagiat pada Skripsi ini, saya bersedia menerima sanksi sesuai dengan peraturan perundang-undangan yang berlaku.

Demikian surat pernyataan ini saya buat dengan sesungguhnya tanpa ada paksaan dari siapapun juga dan untuk dipergunakan sebagaimana mestinya.



Surabaya, 05 Juni 2025  
Yang Membuat Pernyataan,



**ALYA MIRZA SAFIRA**  
**NPM. 21083010039**

## ABSTRAK

Nama Mahasiswa / NPM	:	Alya Mirza Safira / 21083010039
Judul Skripsi	:	Prediksi Harga Saham di Indonesia Menggunakan Model <i>Extreme Gradient Boosting – Adaptive Particle Swarm Optimization</i>
Dosen Pembimbing	:	1. Trimono, S.Si., M.Si 2. Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

Pergerakan harga saham yang fluktuatif menjadi tantangan utama dalam pengambilan keputusan investasi terutama pada saham dengan volatilitas tinggi. Penelitian ini bertujuan untuk membangun model prediksi harga saham dengan memanfaatkan algoritma *Extreme Gradient Boosting (XGBoost)* yang dioptimalkan menggunakan metode *Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO)*. Penelitian difokuskan pada dua saham dengan tingkat volatilitas tinggi, yaitu PT Jaya Agra Wattie Tbk. (JAWA.JK) dan PT Charnic Capital Tbk. (NICK.JK) dengan data historis harga penutupan dari Agustus tahun 2019 hingga Juli tahun 2024. Proses penelitian mencakup tahap pengumpulan data, *preprocessing*, *modelling* menggunakan metode *Extreme Gradient Boosting (XGBoost)*, *optimization* menggunakan metode *Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO)* serta evaluasi performa model menggunakan metrik *Mean Absolute Percentage Error (MAPE)*. Model *XGBoost-APSO* memberikan performa prediksi terbaik untuk saham JAWA.JK dan NICK.JK dengan nilai *MAPE* masing-masing sebesar 0,03 (*training*) dan 0,04 (*testing*) untuk JAWA.JK, serta 0,02 (*training*) dan 0,04 (*testing*) untuk NICK.JK. Nilai *MAPE* Model *XGBoost-PSO* pada saham JAWA.JK sebesar 2,52 (*training*) dan sebesar 4,47 (*testing*), sedangkan NICK.JK memiliki nilai *MAPE* sebesar 1,84 (*training*) dan sebesar 3,59 (*testing*). Sementara itu, model *XGBoost* tanpa optimasi menunjukkan performa paling rendah diantara ketiga model dengan *MAPE* sebesar 3,80 (*training*) dan 4,69 (*testing*) pada JAWA.JK, serta 3,88 (*training*) dan 3,99 (*testing*) pada NICK.JK. Model ini juga berhasil memprediksi pergerakan harga penutupan dalam satu minggu ke depan secara realistik sesuai karakteristik volatilitas historisnya. Penelitian ini membuktikan bahwa kombinasi *XGBoost* dengan optimasi *APSO* secara signifikan dapat meningkatkan akurasi dan kestabilan model dalam prediksi harga saham dan dapat dijadikan sebagai alat bantu prediktif dalam pengambilan keputusan investasi.

**Kata kunci :** *Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO)*, *Extreme Gradient Boosting (XGBoost)*, Prediksi, Saham, Volatil.

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## ***ABSTRACT***

<i>Student Name / NPM</i>	Alya Mirza Safira / 21083010039
<i>Thesis Title</i>	<i>Stock Price Prediction in Indonesia Using Extreme Gradient Boosting – Adaptive Particle Swarm Optimization Model</i>
<i>Advisor</i>	1. Trimono, S.Si., M.Si 2. Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

*Fluctuating stock prices are a major challenge in investment decision-making, especially for stocks with high volatility. This study aims to build a stock price prediction model using the Extreme Gradient Boosting (XGBoost) algorithm, which is optimised using the Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO) method. The study focuses on two stocks with high volatility, namely PT Jaya Agra Wattie Tbk. (JAWA.JK) and PT Charnic Capital Tbk. (NICK.JK), using historical closing price data from August 2019 to July 2024. The research process includes data collection, preprocessing, modelling using the Extreme Gradient Boosting (XGBoost) method, optimization using the Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO) method, and model performance evaluation using the Mean Absolute Percentage Error (MAPE) metric. The XGBoost-APSO model provided the best prediction performance for JAWA.JK and NICK.JK stocks, with MAPE values of 0.03 (training) and 0.04 (testing) for JAWA.JK, and 0.02 (training) and 0.04 (testing) for NICK.JK. The MAPE The XGBoost-PSO model for JAWA.JK stock is 2.52 (training) and 4.47 (testing), while NICK.JK has a MAPE value of 1.84 (training) and 3.59 (testing). Meanwhile, the XGBoost model without optimization showed the lowest performance among the three models with a MAPE of 3.80 (training) and 4.69 (testing) for JAWA.JK, and 3.88 (training) and 3.99 (testing) for NICK.JK. This model also successfully Predicted the movement of closing prices in the next week realistically according to historical volatility characteristics. This study proves that the combination of XGBoost with APSO optimization can significantly improve the accuracy and stability of the model in stock price prediction and can be used as a predictive tool in investment decision-making.*

***Keywords :*** *Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO), Extreme Gradient Boosting (XGBoost), Prediction, Stock, Volatility.*

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## KATA PENGANTAR

Puji syukur kehadirat Allah SWT atas segala rahmat, hidayah dan karunia-Nya, penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul "Prediksi Harga Saham di Indonesia Menggunakan Model *Extreme Gradient Boosting – Adaptive Particle Swarm Optimization*". Selama proses penyusunan, penulis menerima banyak dukungan, bimbingan, dan bantuan dari berbagai pihak. Oleh karena itu, dengan penuh kerendahan hati, penulis mengucapkan terima kasih kepada:

1. Prof. Dr. Ir. Akhmad Fauzi, M.MT., IPU, selaku Rektor Universitas Pembangunan Nasional "Veteran" Jawa Timur, yang telah memberikan kesempatan dan fasilitas dalam menempuh pendidikan di lingkungan universitas ini.
2. Prof. Dr. Ir. Novirina Hendrasarie, M.T., selaku Dekan Fakultas Ilmu Komputer, yang senantiasa mendukung proses pembelajaran dan pengembangan akademik mahasiswa.
3. Dr. Eng. Ir. Dwi Arman Prasetya, ST., MT., IPU, selaku Koordinator Program Studi Sains Data, atas arahannya yang sangat membantu selama proses studi dan penyusunan skripsi ini.
4. Bapak Trimono, S.Si., M.Si., selaku Dosen Pembimbing I, yang telah memberikan bimbingan, masukan, dan dorongan secara konsisten serta telaten selama proses penyusunan skripsi ini berlangsung.
5. Ibu Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom., selaku Dosen Pembimbing II, yang dengan penuh kesabaran dan ketelitian turut membimbing serta memberikan saran yang sangat konstruktif dalam penyempurnaan karya tulis ini.
6. Kedua orang tua dan seluruh anggota keluarga tercinta yang selalu menjadi sumber kekuatan, memberikan semangat, doa, serta dukungan moril dan materiil yang tak ternilai selama penulis menempuh pendidikan hingga tahap akhir ini.
7. Teman-teman terbaik penulis, terutama Barudak Well, Kos Atas Langit, dan Keluarga Bahagia, yang telah menjadi tempat berbagi cerita, memberi

semangat, serta menemani penulis dalam suka dan duka selama proses penggerjaan skripsi ini.

Penulis menyadari bahwa di dalam penyusunan skripsi ini banyak terdapat kekurangan. Oleh karena itu, penulis terbuka terhadap segala bentuk kritik dan saran yang membangun guna perbaikan di masa yang akan datang. Semoga karya ilmiah ini dapat memberikan kontribusi positif dalam bidang ilmu data dan menjadi referensi bagi penelitian selanjutnya.

Surabaya, 05 Mei 2025

Penulis

## DAFTAR ISI

<b>HALAMAN SAMPUL .....</b>	<b>i</b>
<b>LEMBAR PENGESAHAN .....</b>	<b>ii</b>
<b>LEMBAR PERSETUJUAN .....</b>	<b>iii</b>
<b>SURAT PERNYATAAN BEBAS PLAGIASI.....</b>	<b>iv</b>
<b>ABSTRAK .....</b>	<b>v</b>
<b>ABSTRACT .....</b>	<b>vii</b>
<b>KATA PENGANTAR.....</b>	<b>ix</b>
<b>DAFTAR ISI.....</b>	<b>xi</b>
<b>DAFTAR GAMBAR.....</b>	<b>xiii</b>
<b>DAFTAR TABEL .....</b>	<b>xv</b>
<b>DAFTAR NOTASI.....</b>	<b>xvii</b>
<b>BAB I PENDAHULUAN.....</b>	<b>1</b>
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2 Rumusan Masalah .....	6
1.3 Batasan Masalah.....	7
1.4 Tujuan Penelitian .....	7
1.5 Manfaat Penelitian .....	7
<b>BAB II TINJAUAN PUSTAKA.....</b>	<b>11</b>
2.1 Penelitian Terdahulu .....	11
2.2. Dasar Teori.....	17
2.2.1     Saham.....	17
2.2.2     Profil Perusahaan .....	18
2.2.2.1 PT Jaya Agra Wattie Tbk (JAWA.JK) .....	18
2.2.2.2 PT Charnic Capital Tbk (NICK.JK) .....	19
2.2.3     Volatilitas .....	20
2.2.4     Prediksi.....	21
2.2.5 <i>Extreme Gradient Boosting (XGBoost)</i> .....	22
2.2.6 <i>Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO)</i> .....	25
2.2.7 <i>Extreme Gradient Boosting (XGBoost) – Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO)</i> .....	28

2.2.8	Matriks Evaluasi.....	29
2.2.8.1	<i>MAPE</i> .....	29
2.2.8.2	<i>RMSE</i> .....	30
2.2.9	<i>Graphical User Interface (GUI)</i> .....	31
2.2.10	Streamlit .....	32
<b>BAB III DESAIN DAN IMPLEMENTASI SISTEM</b>	.....	<b>35</b>
3.1	Variabel Penelitian dan Sumber Data .....	35
3.2	Langkah Analisis.....	36
3.2.1.	Data <i>Collecting</i> .....	36
3.2.2.	Data <i>Preprocessing</i> .....	37
3.2.3.	Model with <i>XGBOOST-APSO</i> .....	37
3.2.4.	Evaluation .....	38
3.2.5.	Implementasi <i>GUI</i> .....	39
3.3	Desain Sistem.....	39
<b>BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN</b>	.....	<b>43</b>
4.1	Data <i>Collecting</i> .....	43
4.2	Analisis Deskriptif.....	44
4.3	Data <i>Preprocessing</i> .....	45
4.4	Pemodelan Menggunakan Metode <i>Extreme Gradient Boosting (XGBoost) with Adaptive Particle Swarm Optimization (APSO)</i> .....	52
4.5	Membandingkan Kinerja <i>XGBOOST-APSO</i> dengan Metode Lain .....	67
4.6	Membandingkan Kinerja <i>XGBoost-APSO</i> dengan Data <i>Non - Volatile</i> .....	82
4.7	Evaluasi Performa Model Melalui Matriks <i>MAPE</i> .....	85
4.8	Prediksi Harga Saham Satu Minggu Kedepan .....	87
4.9	Graphical User Interface.....	88
<b>BAB V PENUTUP</b>	.....	<b>97</b>
5.1	Kesimpulan.....	97
5.2	Saran .....	98
<b>DAFTAR PUSTAKA</b>	.....	<b>99</b>
<b>LAMPIRAN</b>	.....	<b>105</b>

## DAFTAR GAMBAR

<b>Gambar 2. 1</b> Komputasi Algoritma <i>XGBoost</i> .....	23
<b>Gambar 2. 2</b> Alur Kerja APSO .....	25
<b>Gambar 3. 2</b> Diagram Alur Penelitian .....	36
<b>Gambar 3. 3</b> Design Sistem Form Input Data .....	40
<b>Gambar 3. 4</b> Design Sistem Hasil Prediksi .....	41
<b>Gambar 3. 5</b> Design Sistem Matriks Evaluasi Model .....	41
<b>Gambar 4. 2</b> Harga Penutupan Saham JAWA.JK .....	44
<b>Gambar 4. 3</b> Harga Penutupan Saham NICK.JK.....	44
<b>Gambar 4. 4</b> List Nama Kolom Sebelum Diubah.....	46
<b>Gambar 4. 5</b> List Nama Kolom Setelah Diubah.....	46
<b>Gambar 4. 6</b> Tipe Data Sebelum Diubah.....	47
<b>Gambar 4. 7</b> Tipe Data Setelah Diubah.....	47
<b>Gambar 4. 8</b> Jumlah Nilai Null Saham JAWA.JK .....	51
<b>Gambar 4. 9</b> Jumlah Nilai Null Saham NICK.JK .....	51
<b>Gambar 4. 10</b> Splitting Data Training dan Testing Saham JAWA.JK .....	53
<b>Gambar 4. 11</b> Splitting Data Training dan Testing Saham NICK.JK .....	54
<b>Gambar 4. 12</b> Pohon Keputusan <i>XGBOOST-APSO</i> Saham JAWA.JK.....	61
<b>Gambar 4. 13</b> Pohon Keputusan <i>XGBOOST-APSO</i> Saham NICK.JK .....	62
<b>Gambar 4. 14</b> Pohon Keputusan <i>XGBoost-PSO</i> Saham JAWA.JK .....	71
<b>Gambar 4. 15</b> Pohon Keputusan <i>XGBoost-PSO</i> Saham NICK .....	72
<b>Gambar 4. 16</b> Pohon Keputusan <i>XGBoost</i> Saham JAWA.JK .....	78
<b>Gambar 4. 17</b> Pohon Keputusan <i>XGBoost</i> Saham NICK.JK .....	78
<b>Gambar 4. 18</b> Perbandingan Nilai Aktual dan Prediksi Ketiga Model Pada Saham JAWA.JK .....	81
<b>Gambar 4. 19</b> Perbandingan Nilai Aktual dan Prediksi Ketiga Model Pada Saham NICK.JK .....	82
<b>Gambar 4. 20</b> Halaman Home .....	88
<b>Gambar 4. 21</b> Halaman Input Data.....	89
<b>Gambar 4. 22</b> Tampilan Preview Data Saham .....	89
<b>Gambar 4. 23</b> Halaman Visualisasi Data.....	90
<b>Gambar 4. 24</b> Pedoman Pemilihan Lag untuk User .....	90

<b>Gambar 4. 25</b> Pemilihan Lag Terbaik .....	91
<b>Gambar 4. 26</b> Pedoman Pemilihan <i>Hyperparameter</i> untuk User.....	92
<b>Gambar 4. 27</b> Halaman Pengaturan <i>Hyperparameter</i> Untuk Modeling.....	92
<b>Gambar 4. 28</b> Grafik Linechart Prediksi Harga Saham Tujuh Hari Kedepan....	93
<b>Gambar 4. 29</b> Tabel Hasil Prediksi Tujuh Hari Kedepan.....	94
<b>Gambar 4. 30</b> Halaman Evaluasi Model.....	94
<b>Gambar 4. 31</b> Halaman Selesai Prediksi .....	95

## DAFTAR TABEL

<b>Tabel 2.1</b> Penelitian Terdahulu.....	11
<b>Tabel 2.2</b> Nilai <i>MAPE</i> untuk Evaluasi Prediksi .....	30
<b>Tabel 3. 1</b> Variabel Penelitian .....	35
<b>Tabel 3. 2</b> Struktur Data Penelitian .....	36
<b>Tabel 4. 1</b> Data Awal Saham JAWA.JK .....	43
<b>Tabel 4. 2</b> Data Awal Saham NICK.JK.....	43
<b>Tabel 4. 3</b> Dataframe JAWA.JK Setelah Seleksi Variabel .....	46
<b>Tabel 4. 4</b> Dataframe NICK.JK Setelah Seleksi Variabel.....	46
<b>Tabel 4. 5</b> Sebelum Mengubah Tipe Data .....	47
<b>Tabel 4. 6</b> Setelah Mengubah Tipe Data .....	47
<b>Tabel 4. 7</b> Rumus Fitur <i>Lag</i> .....	48
<b>Tabel 4. 8</b> Implementasi Rumus Fitur Lag .....	49
<b>Tabel 4. 9</b> Hasil Pembentukan Fitur Lag Saham JAWA.JK .....	49
<b>Tabel 4. 10</b> Hasil Pembentukan Fitur <i>Lag</i> Saham NICK.JK.....	49
<b>Tabel 4. 11</b> Data Setelah <i>Preprocessing</i> Saham JAWA.JK .....	52
<b>Tabel 4. 12</b> Data Setelah <i>Preprocessing</i> Saham NICK.JK .....	52
<b>Tabel 4. 13</b> Parameter Model <i>APSO</i> .....	54
<b>Tabel 4. 14</b> <i>Hyperparameter XGBoost</i> .....	56
<b>Tabel 4. 15</b> Unsur Partikel <i>APSO</i> .....	57
<b>Tabel 4. 16</b> <i>Hyperparameter XGBOOST-APSO</i> .....	60
<b>Tabel 4. 17</b> Prediksi Data Testing Model <i>XGBOOST-APSO</i> Saham JAWA.JK..	63
<b>Tabel 4. 18</b> Prediksi Data Testing Model <i>XGBOOST-APSO</i> Saham NICK.JK...	64
<b>Tabel 4. 19</b> Inisialisasi Data Awal Perhitungan Manual .....	65
<b>Tabel 4. 20</b> Nilai Gradien dan Hessian.....	66
<b>Tabel 4. 21</b> Nilai Bobot Daun .....	66
<b>Tabel 4. 22</b> Perbandingan Hasil Perhitungan Manual dan Library <i>XGBoost</i> .....	67
<b>Tabel 4. 23</b> <i>Hyperparameter XGBOOST-PSO</i> .....	70
<b>Tabel 4. 24</b> Prediksi Data Testing Model <i>XGBoost-PSO</i> Saham JAWA.JK .....	73
<b>Tabel 4. 25</b> Prediksi Data Testing Model <i>XGBoost-PSO</i> Saham NICK.JK.....	73
<b>Tabel 4. 26</b> <i>Hyperparameter XGBoost</i> .....	77
<b>Tabel 4. 27</b> Prediksi Data Testing Model <i>XGBoost</i> Saham JAWA.JK .....	79

<b>Tabel 4. 28</b> Prediksi Data Testing Model <i>XGBoost</i> Saham NICK.JK .....	80
<b>Tabel 4. 29</b> <i>Hyperparameter XGBOOST-APSO</i> saham BBCA.JK.....	83
<b>Tabel 4. 30</b> Prediksi Data Testing Model <i>XGBoost-APSO</i> Saham BBCA.JK .....	84
<b>Tabel 4. 31</b> Akurasi Nilai MAPE Metode <i>XGBoost-APSO</i> pada Saham BBCA.JK .....	85
<b>Tabel 4. 32</b> Akurasi Nilai MAPE .....	86
<b>Tabel 4. 33</b> Prediksi Data Saham Baru Selama Satu Minggu Kedepan.....	87

## DAFTAR NOTASI

$\sigma$	:	Volatilitas (standar deviasi)
$R_i$	:	Pergerakan saham pada periode $i$
$\bar{R}$	:	Rata-rata pergerakan saham selama periode yang diobservasi
$n$	:	Jumlah total periode pengamatan
$L(y_i, \hat{y}_i^t)$	:	Fungsi <i>loss</i> untuk menghitung selisih antara nilai aktual ( $y_i$ ) dan prediksi ( $\hat{y}_i^t$ ) pada iterasi ke -t
$R(f_k)$	:	Fungsi regularisasi yang mengontrol kompleksitas model untuk menghindari <i>overfitting</i>
$y_i$	:	Nilai aktual
$\hat{y}_i^t$	:	Nilai <i>prediksi</i>
$\chi$	:	Faktor konvergensi yang ditetapkan untuk memastikan stabilitas
$x_i(t)$	:	Posisi partikel ke-i pada iterasi ke-t
$\omega(t)$	:	Faktor inersia yang menyeimbangkan antara eksplorasi dan eksploitasi

*Halaman ini sengaja dikosongkan*