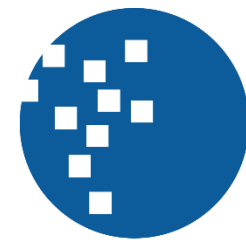


**PERBANDINGAN MODEL *AUTOREGRESSIVE INTEGRATED
MOVING AVERAGE, LONG SHORT-TERM MEMORY, DAN
GATED RECURRENT UNIT* UNTUK PEMODELAN TREN
STUNTING DI KOTA TANGERANG**



UMN

UNIVERSITAS
MULTIMEDIA
NUSANTARA

SKRIPSI

Putri Marcellina

00000070505

**PROGRAM STUDI SISTEM INFORMASI
FAKULTAS TEKNIK DAN INFORMATIKA
UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA
TANGERANG**

2025

**PERBANDINGAN MODEL *AUTOREGRESSIVE INTEGRATED*
MOVING AVERAGE, LONG SHORT-TERM MEMORY, DAN
GATED RECURRENT UNIT UNTUK PEMODELAN TREN
STUNTING DI KOTA TANGERANG**



SKRIPSI

Diajukan sebagai Salah Satu Syarat untuk Memperoleh

Gelar Sarjana Komputer

Putri Marcellina

00000070505

**PROGRAM STUDI SISTEM INFORMASI
FAKULTAS TEKNIK DAN INFORMATIKA
UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA
TANGERANG**

2025

HALAMAN PERNYATAAN TIDAK PLAGIAT

Dengan ini saya,

Nama : Putri Marcellina

Nomor Induk Mahasiswa : 00000070505

Program Studi : Sistem Informasi

Skripsi dengan judul:

PERBANDINGAN MODEL *AUTOREGRESSIVE INTEGRATED MOVING AVERAGE, LONG SHORT-TERM MEMORY, DAN GATED RECURRENT UNIT* UNTUK PEMODELAN TREND *STUNTING* DI KOTA TANGERANG

Merupakan hasil karya saya sendiri bukan plagiat dari laporan karya tulis ilmiah yang ditulis oleh orang lain, dan semua sumber, baik yang dikutip maupun dirujuk, telah saya nyatakan dengan benar serta dicantumkan di Daftar Pustaka.

Jika di kemudian hari terbukti ditemukan kecurangan/penyimpangan, baik dalam pelaksanaan maupun dalam penulisan laporan karya tulis ilmiah, saya bersedia menerima konsekuensi dinyatakan TIDAK LULUS untuk mata kuliah yang telah saya tempuh.

Tangerang, 27 November 2025



Putri Marcellina

LEMBAR PERNYATAAN PENGGUNAAN BANTUAN KECERDASAN ARTIFISIAL (AI)

Saya yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama Lengkap : Putri Marcellina
NIM : 00000070505
Program Studi : Sistem Informasi
Judul Skripsi : Perbandingan Model Autoregressive Integrated Moving Average, Long Short-Term Memory, dan Gated Recurrent Unit untuk Pemodelan Tren Stunting di Kota Tangerang

Dengan ini saya menyatakan secara jujur menggunakan bantuan Kecerdasan Artifisial (AI) dalam pengerjaan Tugas Akhir berikut (beri tanda centang yang sesuai):

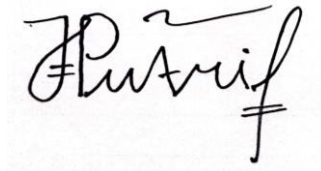
- ☐ Menggunakan AI sebagaimana diizinkan untuk membantu dalam menghasilkan ide-ide utama saja
- ☒ Menggunakan AI sebagaimana diizinkan untuk membantu menghasilkan teks pertama saja
- ☒ Menggunakan AI untuk menyempurnakan sintaksis dan tata bahasa untuk pengumpulan tugas
- ☐ Karena tidak diizinkan: Tidak menggunakan bantuan AI dengan cara apa pun dalam pembuatan tugas

Saya juga menyatakan bahwa:

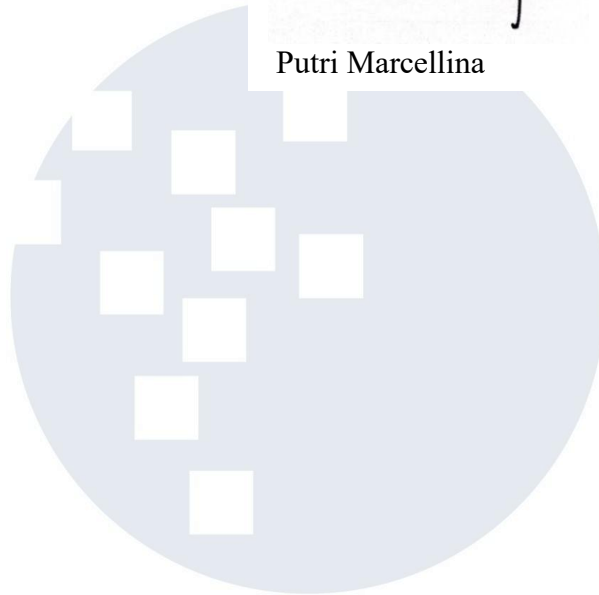
- (1) Menyerahkan secara lengkap dan jujur penggunaan perangkat AI yang diperlukan dalam tugas melalui Formulir Penggunaan Perangkat Kecerdasan Artifisial (AI)
- (2) Saya mengakui bahwa saya telah menggunakan bantuan AI dalam tugas saya baik dalam bentuk kata, paraphrase, penyertaan ide atau fakta penting yang disarankan oleh AI dan saya telah menyantumkan dalam sitasi serta referensi

Terlepas dari pernyataan di atas, tugas ini sepenuhnya merupakan karya saya sendiri

Tangerang, 27 November 2025
Yang Menyatakan,



Putri Marcellina



UMN
UNIVERSITAS
MULTIMEDIA
NUSANTARA

HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH

Yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Putri Marcellina

NIM : 00000070505

Program Studi : Sistem Informasi

Jenjang : S1

Judul Karya Ilmiah : PERBANDINGAN MODEL
AUTOREGRESSIVE INTEGRATED MOVING AVERAGE, LONG
SHORT-TERM MEMORY, DAN GATED RECURRENT UNIT UNTUK
PEMODELAN TREN STUNTING DI KOTA TANGERANG

Menyatakan dengan sesungguhnya bahwa saya bersedia* (pilih salah satu):

- ☒ Saya bersedia memberikan izin sepenuhnya kepada Universitas Multimedia Nusantara untuk mempublikasikan hasil karya ilmiah saya ke dalam repositori Knowledge Center sehingga dapat diakses oleh Sivitas Akademika UMN/Publik. Saya menyatakan bahwa karya ilmiah yang saya buat tidak mengandung data yang bersifat konfidensial.
- ☐ Saya tidak bersedia mempublikasikan hasil karya ilmiah ini ke dalam repositori Knowledge Center, dikarenakan: dalam proses pengajuan publikasi ke jurnal/konferensi nasional/internasional (dibuktikan dengan *letter of acceptance*) **.
- ☐ Lainnya, pilih salah satu:
 - ☐ Hanya dapat diakses secara internal Universitas Multimedia Nusantara
 - ☐ Embargo publikasi karya ilmiah dalam kurun waktu 3 tahun.

Tangerang, 27 November 2025



Putri Marcellina

* Pilih salah satu

** Jika tidak bisa membuktikan LoA jurnal/HKI, saya bersedia mengizinkan penuh karya ilmiah saya untuk dipublikasikan ke KC UMN dan menjadi hak institusi UMN.

KATA PENGANTAR

Puji dan Syukur penulis panjatkan kepada Tuhan Yang Maha Esa atas segala berkat, kasih, dan penyertaan-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan skripsi ini dengan baik. Skripsi yang berjudul “PERBANDINGAN MODEL *AUTOREGRESSIVE INTEGRATED MOVING AVERAGE, LONG SHORT-TERM MEMORY, DAN GATED RECURRENT UNIT* UNTUK PEMODELAN TREN *STUNTING* DI KOTA TANGERANG” ini disusun untuk memenuhi salah satu syarat guna memperoleh gelar Sarjana Komputer (S.Kom) pada Program Studi Sistem Informasi, Fakultas Teknik dan Informatika, Universitas Multimedia Nusantara. Penulis menyadari bahwa penyusunan skripsi ini tidak akan dapat terselesaikan tanpa bantuan, bimbingan, dan dukungan dari berbagai pihak sejak masa perkuliahan hingga proses penyusunan laporan akhir ini. Oleh karena itu, pada kesempatan ini penulis menyampaikan rasa terima kasih yang sebesar-besarnya kepada:

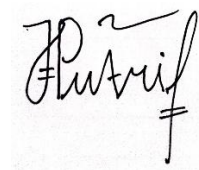
1. Bapak Dr. Ir. Andrey Andoko, M.Sc., selaku Rektor Universitas Multimedia Nusantara.
2. Bapak Dr. Eng. Niki Prastomo, S.T., M.Sc., selaku Dekan Fakultas Teknik dan Informatika Universitas Multimedia Nusantara.
3. Ibu Ririn Ikana Desanti, S.Kom., M.Kom., selaku Ketua Program Studi Sistem Informasi Universitas Multimedia Nusantara.
4. Bapak Ahmad Faza, S.Kom., M.T.I., sebagai Ketua Sidang *Fast Track Career Acceleration*, yang telah memimpin jalannya sidang serta memberikan arahan dan masukan yang berharga bagi penyempurnaan tugas akhir ini.
5. Bapak Ir. Raymond Sunardi Oetama, M.CIS., sebagai Dosen Pembimbing *Fast Track Career Acceleration*, yang telah memberikan bimbingan, arahan, dan motivasi atas terselesainya tugas akhir ini.

6. Ibu Suryasari, S.Kom., M.T., sebagai Dosen Penguji *Fast Track Career Acceleration*, yang telah memberikan saran dan masukan sehingga tugas akhir ini dapat diselesaikan dengan lebih baik.
7. Dinas Komunikasi dan Informatika Kota Tangerang, yang telah memberikan kesempatan dan dukungan dalam pelaksanaan penelitian ini.
8. Keluarga saya yang telah memberikan bantuan dukungan material dan moral, sehingga penulis dapat menyelesaikan tugas akhir ini.
9. Teman-teman yang tidak bisa penulis sebutkan satu per satu yang selalu memberikan semangat, dukungan, serta kebersamaan selama penyusunan laporan ini.

Penulis berharap laporan ini dapat memberikan manfaat, terutama bagi pembaca yang ingin memahami lebih jauh mengenai penerapan dan perbandingan model *time series* dalam memprediksi tren *stunting*. Penulis menyadari bahwa laporan ini masih memiliki keterbatasan. Oleh karena itu, kritik dan saran yang bersifat membangun sangat penulis harapkan untuk meningkatkan kualitas penelitian ini pada masa yang akan datang.

Tangerang, 27 November 2025

UMN
UNIVERSITAS
MULTIMEDIA
NUSANTARA



Putri Marcellina

PERBANDINGAN MODEL *AUTOREGRESSIVE INTEGRATED MOVING AVERAGE*, *LONG SHORT-TERM MEMORY*, DAN *GATED RECURRENT UNIT* UNTUK PEMODELAN TREN *STUNTING* DI KOTA TANGERANG

Putri Marcellina

ABSTRAK

Stunting merupakan masalah kesehatan masyarakat yang serius di Indonesia, khususnya di Kota Tangerang, sehingga diperlukan pemantauan dan prediksi tren kasus yang akurat untuk mendukung upaya pencegahan. Penelitian ini bertujuan untuk mengembangkan model prediksi tren mingguan kasus *stunting* di 13 kecamatan Kota Tangerang dengan menggunakan metode statistik klasik dan *deep learning*. Model yang dibandingkan meliputi *AutoRegressive Integrated Moving Average* (ARIMA) serta dua model *deep learning*, yaitu *Long Short-Term Memory* (LSTM) dan *Gated Recurrent Unit* (GRU), yang masing-masing diuji dalam versi manual dan *deep learning* dengan optimasi *hyperparameter* menggunakan Optuna. Model ARIMA dipilih sebagai perwakilan metode statistik klasik, sedangkan LSTM dan GRU perwakilan *deep learning* untuk menangkap pola data yang kompleks dan jangka panjang. Karena data yang digunakan bersifat acak dan memiliki fluktuasi, dilakukan proses *smoothing* untuk memperjelas pola tren. Validasi model dilakukan menggunakan metode *walk-forward validation* untuk menghindari kebocoran data dan memastikan kemampuan prediksi masa depan. Kinerja model dievaluasi menggunakan metrik MAE, RMSE, MAPE, dan *R-Squared*. Hasil evaluasi menunjukkan bahwa model LSTM dengan optimasi Optuna memberikan kinerja terbaik secara keseluruhan, memperoleh 25 dari 52 poin evaluasi pada keempat metrik di semua kecamatan. Model terbaik tersebut kemudian diimplementasikan ke dalam *dashboard* berbasis *website* menggunakan *CodeIgniter3*. *Dashboard* ini menampilkan visualisasi berupa data historis dan prediksi kasus *stunting* untuk delapan minggu ke depan di tiap kecamatan. *Dashboard* ini dirancang untuk memudahkan pemantauan dan membantu pengambilan keputusan berbasis data dalam upaya pencegahan *stunting* oleh pemerintah daerah.

Kata kunci: ARIMA, GRU, LSTM, Prediksi Deret Waktu, *Stunting*

COMPARISON OF AUTOREGRESSIVE INTEGRATED MOVING AVERAGE, LONG SHORT-TERM MEMORY, AND GATED RECURRENT UNIT MODELS FOR MODELLING STUNTING TRENDS IN THE CITY OF TANGERANG

Putri Marcellina

ABSTRACT (English)

Stunting is a serious public health problem in Indonesia, particularly in the city of Tangerang, requiring accurate monitoring and prediction of case trends to support prevention efforts. This study aims to develop a model for predicting weekly trends in stunting cases in 13 subdistricts of Tangerang City using classical statistical methods and deep learning. The models compared include AutoRegressive Integrated Moving Average (ARIMA) and two deep learning models, namely Long Short-Term Memory (LSTM) and Gated Recurrent Unit (GRU), each of which was tested in manual and deep learning versions with hyperparameter optimization using Optuna. The ARIMA model was selected as a representative of classical statistical methods, while LSTM and GRU were selected as representatives of deep learning to capture complex and long-term data patterns. Because the data used was random and fluctuated, a smoothing process was carried out to clarify the trend patterns. Model validation was performed using the walk-forward validation method to avoid data leakage and ensure future prediction capabilities. Model performance was evaluated using MAE, RMSE, MAPE, and R-Squared metrics. The evaluation results showed that the LSTM model with Optuna optimization provided the best overall performance, obtaining 25 out of 52 evaluation points on all four metrics in all sub-districts. The best model was then implemented into a website-based dashboard using CodeIgniter3. This dashboard displays visualizations in the form of historical data and predictions of stunting cases for the next eight weeks in each sub-district. This dashboard is designed to facilitate monitoring and assist in data-driven decision-making in stunting prevention efforts by local governments.

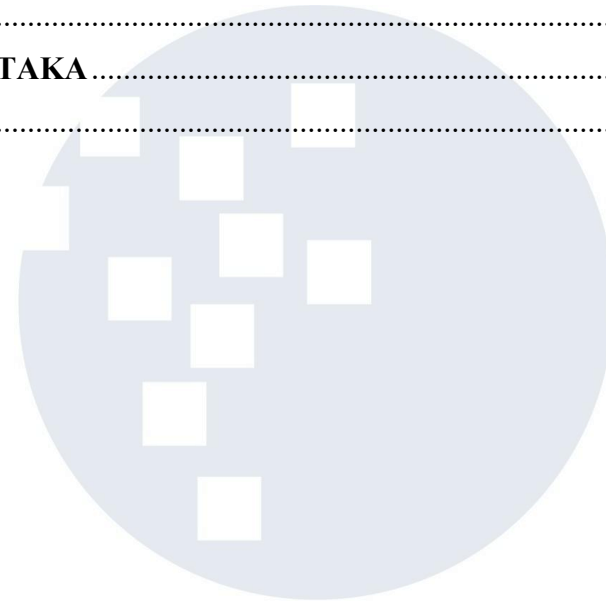
Keywords: ARIMA, GRU, LSTM, Stunting, Time Series Prediction

DAFTAR ISI

HALAMAN PERNYATAAN TIDAK PLAGIAT	ii
LEMBAR PERNYATAAN PENGGUNAAN BANTUAN KECERDASAN ARTIFISIAL (AI)	iii
HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH	v
KATA PENGANTAR.....	vi
ABSTRAK	viii
<i>ABSTRACT (English)</i>	ix
DAFTAR ISI.....	x
DAFTAR TABEL	xiii
DAFTAR GAMBAR.....	xiv
DAFTAR RUMUS	xvi
DAFTAR LAMPIRAN	xvii
BAB I PENDAHULUAN.....	1
1.1 Latar Belakang.....	1
1.2 Rumusan Masalah.....	4
1.3 Batasan Masalah	5
1.4 Tujuan dan Manfaat Penelitian.....	6
1.4.1 Tujuan Penelitian.....	6
1.4.2 Manfaat Penelitian	7
1.5 Sistematika Penulisan	7
BAB II LANDASAN TEORI	10
2.1 Penelitian Terdahulu	10
2.2 Tinjauan Teori.....	17
2.2.1 <i>Stunting</i>	17
2.2.2 <i>Time Series</i>	18
2.2.3 <i>Deep Learning</i>	18
2.2.4 <i>Machine Learning</i>	18
2.3 <i>Framework</i> dan Algoritma	19
2.3.1 <i>Framework</i> CRISP-DM	19
2.3.2 <i>Persiapan Data</i>	22

2.3.3	Algoritma	22
2.3.4	Optimasi, Validasi, dan Evaluasi Model.....	28
2.3.5	Tools Penelitian	31
BAB III METODOLOGI PENELITIAN		34
3.1	Gambaran Umum Objek Penelitian.....	34
3.2	Metode Penelitian.....	34
3.2.1	Alur Penelitian.....	35
3.3	Teknik Pengumpulan Data	40
3.4	Teknik Analisis Data.....	40
BAB IV ANALISIS DAN HASIL PENELITIAN		42
4.1	<i>Business Understanding</i>	42
4.2	<i>Data Understanding</i>	43
4.2.1	Eksplorasi Awal.....	43
4.2.2	Identifikasi Kualitas Data.....	44
4.2.3	Visualisasi Distribusi.....	46
4.2.4	Visualisasi Persebaran Kasus <i>Stunting</i> per Kecamatan	46
4.2.5	Statistik Deskriptif Kasus <i>Stunting</i>	50
4.3	<i>Data Preparation</i>	51
4.3.1	<i>Data Cleaning</i>	51
4.3.2	<i>Preprocessing Time Series</i>	52
4.4	<i>Modelling</i>	61
4.4.1	ARIMA.....	62
4.4.2	LSTM	69
4.4.3	GRU	76
4.4.4	Rangkuman Arsitektur Model.....	82
4.5	<i>Evaluation</i>	85
4.5.1	MAE	85
4.5.2	RMSE	86
4.5.3	MAPE	88
4.5.4	<i>R-Squared</i>	89
4.6	<i>Deployment</i>	91
4.6.1	Halaman <i>Dashboard</i> Utama	92

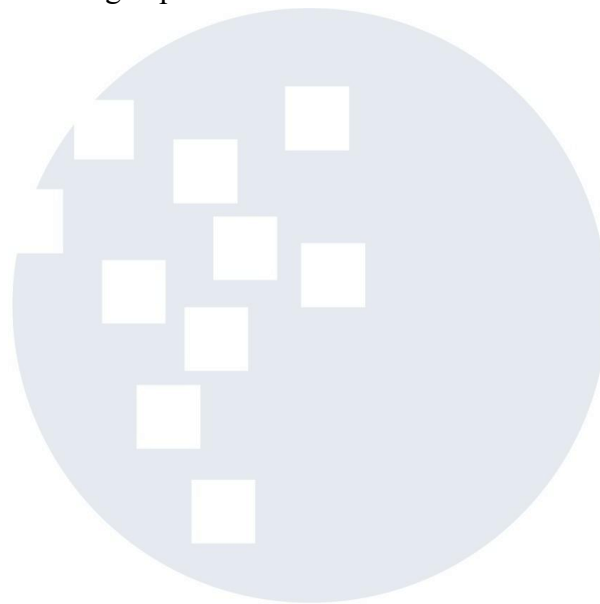
4.6.2	Halaman Segmentasi Wilayah	93
4.6.3	Halaman Perbandingan Model.....	94
4.7	Diskusi Hasil Penelitian	98
BAB V SIMPULAN DAN SARAN		102
5.1	Simpulan.....	102
5.2	Saran.....	103
DAFTAR PUSTAKA		105
LAMPIRAN.....		110



UMN
 UNIVERSITAS
 MULTIMEDIA
 NUSANTARA

DAFTAR TABEL

Tabel 4.1 Penjelasan Kolom <i>Dataset Stunting</i>	44
Tabel 4.2 Perbandingan MAE.....	86
Tabel 4.3 Perbandingan RMSE.....	88
Tabel 4.4 Perbandingan MAPE	89
Tabel 4.5 Perbandingan R-Squared	91
Tabel 4.6 Poin Kemenangan per Model.....	99



UMN
UNIVERSITAS
MULTIMEDIA
NUSANTARA

DAFTAR GAMBAR

Gambar 1.1 Sebaran Balita Stunting di Indonesia [4].....	1
Gambar 2.1 Framework CRISP-DM [16].....	20
Gambar 2.2 Arsitektur LSTM [39]	25
Gambar 2.3 Arsitektur GRU	26
Gambar 3.1 Alur Penelitian CRISP - DM.....	36
Gambar 4.1 Ukuran Dataset.....	43
Gambar 4.2 Informasi Dataset	43
Gambar 4.3 Pemeriksaan Data Duplikat.....	45
Gambar 4.4 Pemeriksaan Missing Value	45
Gambar 4.5 Pemeriksaan Daftar Kecamatan pada Dataset.....	45
Gambar 4.6 Distribusi Status Gizi	46
Gambar 4.7 Distribusi Kasus Stunting per Kecamatan di Kota Tangerang.....	47
Gambar 4.8 Distribusi Tren Jumlah Kasus Stunting Mingguan di Kota Tangerang	47
Gambar 4.9 Intensitas Kasus Stunting per Kecamatan per Bulan	48
Gambar 4.10 Distribusi Sebaran Jumlah Kasus Mingguan per Kecamatan	49
Gambar 4.11 Statistik Deskriptif Kasus Stunting	50
Gambar 4.12 Penghapusan Data Duplikat	51
Gambar 4.13 Penghapusan Missing Value	51
Gambar 4.14 Penghapusan Kecamatan di Luar Kota Tangerang	52
Gambar 4.15 Proses Resampling	53
Gambar 4.16 Contoh Hasil Resampling.....	53
Gambar 4.17 Proses Smoothing	54
Gambar 4.18 Contoh Visualisasi Sebelum Smoothing.....	55
Gambar 4.19 Contoh Visualisasi Sesudah Smoothing.....	55
Gambar 4.20 Informasi Rentang Waktu Data.....	56
Gambar 4.21 Log Transform.....	57
Gambar 4.22 Cek Stasioner dan Differencing	58
Gambar 4.23 Identifikasi parameter p dan q.....	59
Gambar 4.24 Scaling Data	60
Gambar 4.25 Membuat Urutan Data (Sequences)	61
Gambar 4.26 Pembagian Data untuk Validasi Walk-Forward.....	61
Gambar 4.27 Pelatihan Model ARIMA Manual	63
Gambar 4.28 Hasil Validasi ARIMA Manual.....	64
Gambar 4.29 Ramalan ARIMA Manual	64
Gambar 4.30 Hasil Ramalan ARIMA Manual.....	65
Gambar 4.31 Visualisasi Model ARIMA Manual di Salah Satu Kecamatan	66
Gambar 4.32 Pelatihan Model Auto ARIMA	66
Gambar 4.33 Hasil Validasi Auto ARIMA.....	67
Gambar 4.34 Ramalan Auto ARIMA	68

Gambar 4.35 Hasil Ramalan Auto ARIMA	68
Gambar 4.36 Visualisasi Model Auto ARIMA di Salah Satu Kecamatan	69
Gambar 4.37 Pelatihan Model LSTM Manual	70
Gambar 4.38 Hasil Validasi LSTM Manual	71
Gambar 4.39 Ramalan LSTM Manual	71
Gambar 4.40 Hasil Ramalan LSTM Manual	72
Gambar 4.41 Visualisasi Model LSTM Manual di Salah Satu Kecamatan	73
Gambar 4.42 Proses Tuning Hyperparameter Optuna	73
Gambar 4.43 Pelatihan Model LSTM dengan Optimasi Optuna	73
Gambar 4.44 Hasil Validasi Model LSTM dengan Optimasi Optuna	74
Gambar 4.45 Ramalan LSTM dengan Optimasi Optuna	75
Gambar 4.46 Visualisasi Model LSTM Optuna di Salah Satu Kecamatan	75
Gambar 4.47 Pelatihan Model GRU Manual	76
Gambar 4.48 Hasil Validasi Model GRU Manual	77
Gambar 4.49 Ramalan GRU Manual	78
Gambar 4.50 Visualisasi Model GRU Manual di Salah Satu Kecamatan	79
Gambar 4.51 Proses Tuning Hyperparameter Optuna	79
Gambar 4.52 Pelatihan Model GRU Optuna	80
Gambar 4.53 Hasil Validasi GRU Optuna	80
Gambar 4.54 Ramalan Model GRU Optuna	81
Gambar 4.55 Visualisasi Model GRU Optuna di Salah Satu Kecamatan	82
Gambar 4.56 Grafik Perbandingan MAE	85
Gambar 4.57 Grafik Perbandingan RMSE	87
Gambar 4.58 Grafik Perbandingan MAPE	88
Gambar 4.59 Grafik Perbandingan R-Squared	90
Gambar 4.60 Halaman Dashboard Utama	92
Gambar 4.61 Lanjutan Halaman Dashboard Utama	93
Gambar 4.62 Halaman Segmentasi Historis	94
Gambar 4.63 Halaman Segmentasi Ramalan	94
Gambar 4.64 Tampilan Papan Skor Akhir	95
Gambar 4.65 Tampilan Barchart Metrik Evaluasi	95
Gambar 4.66 Tampilan Tabel Data Metrik Evaluasi	96
Gambar 4.67 Pertanyaan untuk Halaman Pertama	96
Gambar 4.68 Pertanyaan untuk Halaman Kedua	97
Gambar 4.69 Pertanyaan untuk Halaman Ketiga	97
Gambar 4.70 Pertanyaan Keseluruhan	98

DAFTAR RUMUS

Rumus 2.1 Rumus <i>AutoRegressive</i> (AR)	23
Rumus 2.2 Rumus <i>Moving Average</i> (MA)	24
Rumus 2.3 Rumus <i>Forget Gate</i>	25
Rumus 2.4 Rumus <i>Input Gate</i>	25
Rumus 2.5 Rumus <i>Update Cell State</i>	26
Rumus 2.6 Rumus <i>Output Gate</i>	26
Rumus 2.7 Rumus <i>Reset Gate</i>	27
Rumus 2.8 Rumus <i>Candidate Hidden State</i>	27
Rumus 2.9 Rumus <i>Update Gate</i>	27
Rumus 2.10 Rumus <i>Hidden State Final</i>	28
Rumus 2.11 Rumus MAE	30
Rumus 2.12 Rumus RMSE	30
Rumus 2.13 Rumus MAPE	30
Rumus 2.14 Rumus <i>R-Squared</i>	31



DAFTAR LAMPIRAN

Lampiran 1 <i>Turnitin Similarity Report</i>	110
Lampiran 2 Form Konsultasi Bimbingan.....	125
Lampiran 3 Formulir Penggunaan Perangkat Kecerdasan Artifisial (AI)	126
Lampiran 4 Proses <i>Smoothing</i>	128
Lampiran 5 <i>Differencing</i> dan Identifikasi Parameter p dan q untuk ARIMA....	131
Lampiran 6 Hasil Validasi	133
Lampiran 7 Hasil Ramalan.....	144
Lampiran 8 Visualisasi Akhir	151
Lampiran 9 <i>Screen Record Dashboard</i> Prediksi <i>Stunting</i> Kota Tangerang	157

