

**PENGEMBANGAN MODEL BERBASIS LSTM DENGAN ALGORITMA
GREY WOLF OPTIMIZER (GWO) UNTUK PREDIKSI CURAH HUJAN**

TUGAS AKHIR

Oleh:

**AHMAD RUSYADI
NIM.1910817210017**



**PROGRAM STUDI TEKNOLOGI INFORMASI
FAKULTAS TEKNIK
UNIVERSITAS LAMBUNG MANGKURAT
BANJARMASIN
2023**

**PENGEMBANGAN MODEL BERBASIS LSTM DENGAN ALGORITMA
GREY WOLF OPTIMIZER (GWO) UNTUK PREDIKSI CURAH HUJAN**

TUGAS AKHIR

Diajukan untuk Memenuhi Salah Satu Syarat
Sarjana Strata-1 Teknologi Informasi

Oleh:

AHMAD RUSYADI
NIM.1910817210017



PROGRAM STUDI TEKNOLOGI INFORMASI
FAKULTAS TEKNIK
UNIVERSITAS LAMBUNG MANGKURAT
BANJARMASIN, JUNI 2023

LEMBAR PERNYATAAN

Saya yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Ahmad Rusyadi
NIM : 1910817210017
Fakultas : Teknik
Program Studi : Teknologi Informasi
Judul Tugas Akhir : Pengembangan Model Berbasis LSTM Dengan *Algoritma Grey Wolf Optimizer (GWO)* Untuk Prediksi Curah Hujan
Pembimbing Utama : Dr. Ir. Yuslena Sari, S.Kom, M.Kom.
Pembimbing Pendamping : Nurul Fathanah Mustamin, S.Pd., M.T.

Dengan ini saya menyatakan bahwa dalam Tugas Akhir ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan untuk memperoleh gelar akademik disuatu perguruan tinggi, dan sepanjang pengetahuan saya juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang lain, kecuali secara tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan dalam daftar rujukan.

Banjarmasin, 23 Juni 2023



Ahmad Rusyadi

NIM. 1910817210017

LEMBAR PENGESAHAN

LEMBAR PENGESAHAN

SKRIPSI PROGRAM STUDI S-1 TEKNOLOGI INFORMASI

Pengembangan Model Berbasis LSTM dengan Algoritma Grey Wolf Optimizer (GWO) untuk Prediksi Curah Hujan

oleh

Ahmad Rusyadi (1910817210017)

Telah dipertahankan di depan Tim Penguji pada 6 Juli 2023 dan dinyatakan

L U L U S

Komite Penguji :

Ketua : Andreyan Rizky Baskara, S.Kom., M.Kom
NIP 199307032019031011
Anggota 1 : Muti'a Maulida, S.Kom., M.T.I.
NIP 198810272019032013
Anggota 2 : Andry Fajar Zulkarnain, S.ST., M.T.
NIP 199007272019031018

Pembimbing : Dr. Ir. Yuslena Sari, S.Kom., M.Kom.
Utama NIP 198411202015042002

Pembimbing : Nurul Fathanah Mustamin, S.Pd., MT.
Pendamping NIP 199110252019032018

Banjarbaru, 14 JUL 2023
diketahui dan disahkan oleh:



Dr. Mahmud, S.T., M.T.
NIP. 197401071998021001

Koordinator Program Studi
S-1 Teknologi Informasi,

Dr. Ir. Yuslena Sari, S.Kom., M.Kom
NIP 198411202015042002

ABSTRAK

Informasi cuaca dan prediksi curah hujan memainkan peran penting dalam berbagai bidang aktivitas. Informasi cuaca dan prediksi curah hujan di Kalimantan Selatan perlu diketahui karena dekat dengan garis khatulistiwa yang menyebabkan daerah ini mengalami pemanasan yang signifikan sehingga meningkatkan potensi pembentukan awan konvektif dan curah hujan yang tinggi. Metode *multivariate time series* dengan mempelajari data historis iklim telah terbukti efektif untuk memprediksi curah hujan. Salah satu pendekatan yang populer adalah menggunakan model LSTM (*Long Short-Term Memory*) karena kemampuannya dalam menangani interval yang tidak diketahui antara peristiwa dalam data *time series multivariate*. Namun, model LSTM dapat terjebak dalam konfigurasi parameter yang hanya mengoptimalkan kinerja pada data *training* tertentu. Algoritma *Grey Wolf Optimizer* (GWO) digunakan untuk mengoptimalkan parameter LSTM untuk meningkatkan akurasi dan mencegah hal tersebut. Penelitian ini bertujuan untuk menganalisis pengaruh algoritma GWO terhadap model berbasis LSTM. Dalam penelitian ini, penulis menerapkan model LSTM berbasis algoritma GWO untuk memprediksi curah hujan di wilayah Kota Banjarbaru. Penanganan *missing value* dilakukan dengan menghapus nilai yang kosong atau mengisinya dengan nilai 0. Pengaturan *batch size* diterapkan antara 16 dan 32. Hasil penelitian menunjukkan bahwa model *Bidirectional LSTM* yang menggunakan algoritma GWO dengan penghapusan baris *missing value* serta pengaturan batch 32 memiliki performa terbaik dibanding model berbasis LSTM lainnya. Penggunaan algoritma GWO pada model *Bidirectional LSTM* menghasilkan penurunan 67% pada nilai matriks evaluasi validasi *loss*, 43% pada *Root Mean Squared Error* (RMSE), 44% pada *Mean Absolute Error* (MAE), dan 40% pada *Root Mean Squared Logarithmic Error* (RMSLE). Evaluasi model menunjukkan bahwa nilai matriks evaluasi validasi *loss*, MAE, RMSLE, dan RMSE berturut-turut adalah 0.01041314192, 0.13438159227, 0.12981936336, dan 0.14372549951.

Kata kunci: *Bidirectional*, Curah hujan, GWO, LSTM , Prediksi

ABSTRACT

Weather information and precipitation predictions play an important role in various fields of activity. Weather information and rainfall predictions in South Kalimantan need to be known because it is close to the equator so this area experiences significant warming thereby increasing the potential for convective cloud formation and high rainfall. The multivariate time series method by studying historical climate data has proven effective for predicting rainfall. One popular approach is to use the Long Short-Term Memory (LSTM) model because of its ability to handle unknown intervals between events in multivariate time series data. However, LSTM models can get stuck in parameter configurations that only optimize performance on certain training data. The Gray Wolf Optimizer (GWO) algorithm is used to optimize the LSTM parameters to improve accuracy and prevent this. This study aims to analyze the effect of the GWO algorithm on the LSTM-based model. In this study, the authors apply the LSTM model based on the GWO algorithm to predict rainfall in the Banjarbaru City area. Missing value handling is done by deleting empty values or filling them with a value of 0. Batch size settings are applied between 16 and 32. The results show that the Bidirectional LSTM model using the GWO algorithm with missing row removal and batch 32 settings has the best performance compared to the LSTM-based model. other LSTMs. The use of the GWO algorithm in the Bidirectional LSTM model resulted in a 67% decrease in the value of the loss validation evaluation matrix, 43% in the Root Mean Squared Error (RMSE), 44% in the Mean Absolute Error (MAE), and 40% in the Root Mean Squared Logarithmic Error (RMSLE). Evaluation of the model shows that the values of the loss validation evaluation matrix, MAE, RMSLE, and RMSE are 0.01041314192, 0.13438159227, 0.12981936336, and 0.14372549951, respectively.

Keywords: Bidirectional, GWO, LSTM, Prediction, Rainfall

LEMBAR PERSEMBAHAN

Penulis mempersembahkan Tugas Akhir ini kepada:

1. Kepada Allah SWT yang memberikan kehidupan, kekuatan, dan petunjuk kepada penulis sepanjang perjalanan ini.
2. Ayah, Ibu, Kakak serta keluarga tercinta yang telah memberikan semangat, motivasi, selalu mendukung, membantu dikala menemukan suatu masalah, dan senantiasa mendoakan penulis dalam keberlangsungan penyelesaian Tugas Akhir ini.
3. Ibu Dr. Ir. Yuslena Sari, S.Kom., M.Kom., selaku Koordinator Program Studi Teknologi Informasi dan Dosen Pembimbing Utama yang selalu menyempatkan waktunya untuk memberikan bimbingan, arahan, saran dan dukungan bagi penulis dari awal hingga akhir yang sangat membantu dalam perkuliahan maupun penyelesaian Tugas Akhir ini.
4. Ibu Nurul Fathanah Mustamin, S.Pd., M.T., selaku Dosen Pembimbing Akademik dan Dosen Pembimbing pendamping yang selalu menyempatkan waktunya untuk memberikan bimbingan, arahan, saran dan dukungan bagi penulis dari awal hingga akhir yang sangat membantu dalam perkuliahan maupun penyelesaian Tugas Akhir ini.
5. Ibu Muti'a Maulida, S.Kom., M.T.I., selaku Koordinator Tugas Akhir yang telah memberikan kesempatan kepada peneliti untuk menyelesaikan Tugas Akhir dan membantu dalam hal administrasi.
6. Seluruh Dosen beserta Staf Program Studi Teknologi Informasi yang turut membantu dan mengarahkan dalam perkuliahan dan penyelesaian Tugas Akhir ini.
7. Eldy Yuda kurniawan, Siti Viona Indah Swari, dan Gusti Aditya Aromatica Firdaus, selaku kakak tingkat yang selalu memotivasi saat terpuruk pada masa penggerjaan Tugas Akhir.
8. Irvan Aulia Luthfi dan Muhammad Nur Abdi yang memberikan tempat menginap dan fasilitas lainnya untuk penggerjaan tugas akhir selama di Banjarmasin.
9. Teman-teman seperjuangan dari masa perkuliahan sampai tugas akhir yaitu, Muhammad Arif Billah, Muhammad Rizky Maulana, Irvan Aulia Luthfi,

Muhammad Nur Abdi, Muhammad Ardhy Satrio Jati, Muhammad Fachrurrazi, Muhammad Afrizal Miqdad, Muhammad Arras, Muhammad Faidhorrahman, Digdo Aji Asrowi, Eugynia Jessica Virginia, Mita Yani Nurma Pratiwi, Vania Laily Rahmah, Muhammad Fikry Maulana, Muhammad Miftachul Falah, dan seluruh Angkatan 2019 Program Studi Teknologi Informasi yang memotivasi dalam penyusunan Laporan Tugas Akhir.

10. Yayasan Adaro Bangun Negeri yang telah memberikan fasilitas berupa beasiswa Indonesia Bright Future Leader dari awal perkuliahan sampai semester 8, serta memberikan kesempatan magang di Adaro Energy Indonesia.
11. Diri sendiri, yang sudah kuat bertahan dari segala tekanan, rintangan, tantangan, dalam kondisi apapun hingga akhirnya tiba di titik ini.

KATA PENGANTAR

Puji syukur penulis panjatkan ke hadirat Allah SWT yang telah memberikan rahmat, hidayah, dan karunia-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan Tugas Akhir yang berjudul “Pengembangan Model Berbasis LSTM dengan Algoritma *Grey Wolf Optimizer GWO* Untuk Prediksi Curah Hujan”. Dengan penuh rasa rendah hati, penulis ingin mengucapkan terima kasih kepada semua pihak yang telah memberikan dukungan dan kontribusi dalam perjalanan penyelesaian tugas akhir ini.

Tugas Akhir ini merupakan sebuah langkah penting dalam perjalanan pendidikan penulis. Melalui Tugas Akhir ini, penulis dapat menggabungkan pengetahuan, keterampilan, dan pengalaman yang telah diperoleh selama masa perkuliahan. Penulis sangat bersyukur atas kesempatan yang diberikan dan berharap bahwa hasil dari Tugas Akhir ini dapat memberikan manfaat yang nyata dan berguna dalam bidang studi yang penulis tekuni.

Tidak dapat dipungkiri bahwa penyelesaian Tugas Akhir ini tidak akan terwujud tanpa dukungan dan bantuan dari berbagai pihak yang telah memberikan motivasi, bimbingan, dan dorongan dalam perjalanan penulis. Oleh karena itu, penulis ingin menyampaikan ucapan terima kasih yang tulus kepada:

1. Rektor Universitas Lambung Mangkurat, Bapak Prof. Dr. Ahmad, S.E., M.Si., yang memimpin dan memanajemen jalannya seluruh perkuliahan yang ada di Universitas Lambung Mangkurat.
2. Dekan Fakultas Teknik, Bapak Prof. Dr. Ir. Irphan Fitrian Radam, S.T., M.T., IPU, yang memberikan layanan terbaik dalam perkuliahan, terkhusus pada pelaksanaan Tugas Akhir di lingkungan Fakultas Teknik.
3. Koordinator Program Studi Teknologi Informasi serta Pembimbing Utama, Ibu Dr. Ir. Yuslena Sari, S.Kom., M.Kom. yang telah memberikan arahan, bimbingan, serta solusi dalam penyelesaian Tugas Akhir.
4. Dosen Pembimbing Akademik dan Dosen Pembimbing pendamping, Ibu Nurul Fathanah Mustamin, S.Pd., M.T., yang selalu menyempatkan waktunya untuk memberikan bimbingan, arahan, saran dan dukungan bagi penulis dari

awal hingga akhir yang sangat membantu dalam perkuliahan maupun penyelesaian Tugas Akhir ini.

5. Seluruh dosen serta staf Program Studi Teknologi Informasi yang telah mengarahkan dan memberikan motivasi dalam proses penyelesaian Tugas Akhir.

Akhir kata, penulis menyampaikan terimakasih kepada semua pihak yang turut membantu dalam penyelesaian laporan Tugas Akhir ini. Dengan selesainya Laporan Tugas Akhir ini penulis berharap laporan ini dapat bermanfaat, baik bagi pribadi, teman-teman, dan pembaca. Penulis juga menyadari bahwa dalam penyusunan laporan Tugas Akhir ini masih terdapat banyak kekurangan dan jauh dari kata sempurna, sehingga penulis sangat mengharapkan masukan dan menerima kritik ataupun saran yang bersifat membangun demi penyempurnaan laporan ini. Semoga laporan ini dapat bermanfaat bagi para pembaca dan semua pihak yang membutuhkan.

Banjarmasin, 27 Juni 2023

Penulis,



Ahmad Rusyadi

DAFTAR ISI

HALAMAN SAMPUL LUAR	i
HALAMAN SAMPUL DALAM	ii
LEMBAR PERNYATAAN.....	iii
LEMBAR PENGESAHAN	iv
ABSTRAK	v
<i>ABSTRACT</i>	vi
LEMBAR PERSEMBAHAN	vii
KATA PENGANTAR	ix
DAFTAR ISI.....	xi
DAFTAR GAMBAR	xv
DAFTAR TABEL.....	xvi
DAFTAR ISTILAH	xix
DAFTAR LAMPIRAN.....	xx
DAFTAR RIWAYAT HIDUP.....	xxi
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	5
1.3 Batasan Masalah	5
1.4 Tujuan Penelitian	6
1.5 Manfaat Penelitian	6
BAB II TINJAUAN PUSTAKA.....	7
2.1 Penelitian Terkait	7
2.1.1 <i>Research on real-time local rainfall prediction based on MEMS sensors..</i>	7
2.1.2 <i>Prediction of Rainfall Using Intensified LSTM Based Recurrent Neural Network with Weighted Linear Units</i>	7

2.1.3 <i>Rainfall prediction: A comparative analysis of modern machine learning algorithms for time-series forecasting</i>	8
2.1.4 <i>A new hybrid model for wind speed forecasting combining long short-term memory neural network, decomposition methods and grey wolf optimizer</i>	9
2.1.5 <i>Gray wolf optimization-based wind power load mid-long term forecasting algorithm</i>	9
2.1.6 <i>Forecasting tunnel boring machine penetration rate using LSTM deep neural network optimized by grey wolf optimization algorithm</i>	10
2.2 Landasan Teori.....	14
2.2.1 Curah hujan	14
2.2.2 Prediksi Time Series	14
2.2.3 Long-Short-Term Memory (LSTM)	15
2.2.4 Bidirectional LSTM (BLSTM)	17
2.2.5 Grey wolf optimizer (GWO).....	19
2.2.6 MinMaxScaler Normalization	21
2.2.7 Loss.....	21
2.2.8 Root Mean Squared Error (RMSE)	22
2.2.9 Mean Absolute Error (MAE)	22
2.2.10 Root Mean Squared Logarithmic Error (RMSLE)	23
2.3 Kerangka Pemikiran.....	23
BAB III METODE PENELITIAN.....	25
3.1 Alat dan Bahan Penelitian.....	25
3.1.1 Alat Penelitian	25
3.1.2 Bahan Penelitian.....	25
3.2 Alur Penelitian	25
3.2.1 Identifikasi Masalah	26

3.2.2	Studi Literatur	26
3.2.3	Pengumpulan Data	27
3.2.4	Eksperimen dan Penelitian	27
3.2.5	Analisis Hasil	29
3.2.6	Implementasi Sistem	30
	BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN	31
4.1.	Pengumpulan Data	31
4.2.	<i>Preprocessing Data</i>	33
4.2.1.	Pembuatan Kode Numerik	33
4.2.2.	Pemeriksaan <i>Missing value</i>	33
4.2.3.	Pemilihan Fitur Berdasarkan Perhitungan <i>Correlation Matrix</i>	35
4.2.4.	Normalisasi Data	36
4.2.5.	Pembuatan <i>Dataframe</i> Baru	36
4.3.	Implementasi Model Berbasis LSTM dengan Algoritma GWO	37
4.4.	Eksperimen Model	40
4.4.1.	Parameter yang Digunakan	40
4.4.2.	Eksperimen Model <i>Stacked LSTM</i> Versi 1.....	41
4.4.3.	Eksperimen Model <i>Stacked LSTM</i> Versi 2.....	44
4.4.4.	Eksperimen Model <i>Stacked LSTM</i> Versi 3	47
4.4.5.	Eksperimen Model <i>Bidirectional LSTM</i>	50
4.5.	Evaluasi Model	53
4.5.1.	Pengaruh Parameter Terhadap Performa Model	53
4.5.2.	Evaluasi Model Terbaik	55
4.6.	Analisis Hasil	58
4.7.	Implementasi Sistem.....	62

BAB V KESIMPULAN DAN SARAN.....	65
5.1. Kesimpulan	65
5.2. Saran	66
DAFTAR PUSTAKA	68
LAMPIRAN	73

DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Arsitektur LSTM Asli [37].....	15
Gambar 2.2 Arsitektur LSTM dengan Forget Gate [37].....	17
Gambar 2.3 Arsitektur Bidirectional LSTM [41]	18
Gambar 2.4 Koneksi Internal Bidirectional LSTM [37].....	18
Gambar 2.5 Perilaku Berburu Serigala Abu-Abu [44].....	20
Gambar 2.6 Kerangka Pemikiran.....	24
Gambar 3.1 Alur Penelitian.....	26
Gambar 3.2 Eksperimen dan Penelitian	28
Gambar 3.3 Gambaran Antarmuka Prototype Sistem Prediksi Curah Hujan Halaman Prediksi	30
Gambar 4.1 Contoh Series Curah Hujan dengan Missing value.....	35
Gambar 4.2 Contoh Correlation Matrix Masing-masing Fitur	35
Gambar 4.3 Arsitektur Model <i>Stacked</i> LSTM Versi 1	41
Gambar 4.4 Arsitektur Model <i>Stacked</i> LSTM Versi 2	44
Gambar 4.5 Arsitektur Model <i>Stacked</i> LSTM Versi 3	47
Gambar 4.6 Arsitektur Model <i>Bidirectional</i> LSTM	50
Gambar 4.7 Matriks Evaluasi Model LSTM Versi 1 Terbaik	59
Gambar 4.8 Matriks Evaluasi Model LSTM Versi 2 Terbaik	59
Gambar 4.9 Matriks Evaluasi Model LSTM Versi 3 Terbaik	60
Gambar 4.10 Matriks Evaluasi Model BLSTM Terbaik	60
Gambar 4.11 Tampilan Antarmuka Sistem.....	63
Gambar 4.12 Hasil Prediksi Curah Hujan.....	64

DAFTAR TABEL

Tabel 2.1 Ringkasan Penelitian Terkait	11
Tabel 3.1 Alat Penelitian.....	25
Tabel 3.2 Bahan Penelitian	25
Tabel 3.3 Data Iklim Harian Kota Banjarbaru	27
Tabel 4.1 Contoh Data pada File climate_data.csv	31
Tabel 4.2 Contoh Data pada File province_detail.csv	31
Tabel 4.3 Contoh Data pada File station_detail.csv.....	32
Tabel 4.4 Perubahan kolom "ddd_car"	33
Tabel 4.5 Pemeriksaan missing value	34
Tabel 4.6 Contoh Dataframe yang Telah di Normalisasi.....	36
Tabel 4.7 Contoh Dataframe untuk Nilai Output.....	37
Tabel 4.8 Model dan Sumber	40
Tabel 4.9 Parameter yang Tidak Diubah.....	40
Tabel 4.10 Parameter yang Diubah.....	41
Tabel 4.11 Hasil Eksperimen Pertama Training Model Stacked LSTM Versi 1 ..	42
Tabel 4.12 Hasil Eksperimen Pertama Validation Model Stacked LSTM Versi 1	42
Tabel 4.13 Hasil Eksperimen Kedua Training Model Stacked LSTM Versi 1	42
Tabel 4.14 Hasil Eksperimen Kedua Validation Model Stacked LSTM Versi 1 .	42
Tabel 4.15 Hasil Eksperimen Ketiga Training Model Stacked LSTM Versi 1	43
Tabel 4.16 Hasil Eksperimen Ketiga Validation Model Stacked LSTM Versi 1 .	43
Tabel 4.17 Hasil Eksperimen Keempat Training Model Stacked LSTM Versi 1	43
Tabel 4.18 Hasil Eksperimen Keempat Validation Model Stacked LSTM Versi 1 ..	44
Tabel 4.19 Hasil Eksperimen Pertama Training Model Stacked LSTM Versi 2..	45
Tabel 4.20 Hasil Eksperimen Pertama Validation Model Stacked LSTM Versi 2	45
Tabel 4.21 Hasil Eksperimen Kedua Training Model Stacked LSTM Versi 2	45
Tabel 4.22 Hasil Eksperimen Kedua Validation Model Stacked LSTM Versi 2 .	45

Tabel 4.23 Hasil Eksperimen Ketiga Training Model Stacked LSTM Versi 2	46
Tabel 4.24 Hasil Eksperimen Ketiga Validation Model Stacked LSTM Versi 2 .	46
Tabel 4.25 Hasil Eksperimen Keempat Training Model Stacked LSTM Versi 2	46
Tabel 4.26 Hasil Eksperimen Keempat Validation Model Stacked LSTM Versi 2	
.....	46
Tabel 4.27 Hasil Eksperimen Pertama Training Model Stacked LSTM Versi 3..	48
Tabel 4.28 Hasil Eksperimen Pertama Validation Model Stacked LSTM Versi 3	48
Tabel 4.29 Hasil Eksperimen Kedua Training Model Stacked LSTM Versi 3	48
Tabel 4.30 Hasil Eksperimen Kedua Validation Model Stacked LSTM Versi 3 .	48
Tabel 4.31 Hasil Eksperimen Ketiga Training Model Stacked LSTM Versi 3	49
Tabel 4.32 Hasil Eksperimen Ketiga Validation Model Stacked LSTM Versi 3 .	49
Tabel 4.33 Hasil Eksperimen Keempat Training Model Stacked LSTM Versi 3	49
Tabel 4.34 Hasil Eksperimen Keempat Validation Model Stacked LSTM Versi 3	
.....	49
Tabel 4.35 Hasil Eksperimen Pertama Training Model Bidirectional LSTM	51
Tabel 4.36 Hasil Eksperimen Pertama Validation Model Bidirectional LSTM ...	51
Tabel 4.37 Hasil Eksperimen Kedua Training Model Bidirectional LSTM	51
Tabel 4.38 Hasil Eksperimen Kedua Validation Model Bidirectional LSTM.....	51
Tabel 4.39 Hasil Eksperimen Ketiga Training Model Bidirectional LSTM.....	52
Tabel 4.40 Hasil Eksperimen Ketiga Validation Model Bidirectional LSTM.....	52
Tabel 4.41 Hasil Eksperimen Keempat Training Model Bidirectional LSTM.....	52
Tabel 4.42 Hasil Eksperimen Keempat Validation Model Bidirectional LSTM..	52
Tabel 4.43 Pengaruh Penggunaan Algoritma GWO Terhadap Performa Model..	53
Tabel 4.44 Pengaruh Batch size Terhadap Performa Model.....	54
Tabel 4.45 Pengaruh Penanganan Missing value Terhadap Performa Model ..	55
Tabel 4.46 Matriks Evaluasi Validasi Model Stacked LSTM Versi 1.....	56
Tabel 4.47 Matriks Evaluasi Validasi Model Stacked LSTM Versi 2.....	56
Tabel 4.48 Matriks Evaluasi Validasi Model Stacked LSTM Versi 3.....	57

Tabel 4.49 Matriks Evaluasi Validasi Model Bidirectional LSTM	57
Tabel 4.50 Perbandingan Performa Setiap Model Terbaik	61
Tabel 4.51 Persentase Selisih Antara Model Bidirectional LSTM dengan Model Lainnya.....	62
Tabel 4.52 Selisih Nilai Prediksi dengan Nilai Aktual	64

DAFTAR ISTILAH

LSTM (*Long Short Term Memory*)

Sebuah arsitektur model yang dirancang khusus untuk memproses dan mempelajari urutan data.

GWO (*Grey Wolf Optimizer*)

Sebuah algoritma metaheuristik yang menggunakan pendekatan berbasis kecerdasan kelompok yang terinspirasi dari perilaku berburu dan kepemimpinan serigala abu-abu di alam.

Missing Value

Sebuah nilai yang hilang atau tidak ada nilainya pada kolom dan baris tertentu.

Batch Size

Jumlah sampel data yang diproses dalam satu iterasi pada saat melatih model pada algoritma *machine learning*.

Loss

Penalti dari prediksi yang buruk yang berarti angka yang menunjukkan seberapa buruk prediksi model.

MAE (*Mean Absolute Error*)

Matriks evaluasi model untuk mengukur kesalahan absolut antara data yang diprediksi dengan data asli.

RMSE (*Root Mean Squared Error*)

Matriks evaluasi model untuk mengukur akar kesalahan kuadrat antara data yang diprediksi dengan data asli.

RMSLE (*Root Mean Squared Logarithmic Error*)

Variasi dari RMSE yang menghitung perbedaan logaritmik antara output model dan pengamatan.

DAFTAR LAMPIRAN

Lampiran 1. Lembar Konsultasi.....	73
Lampiran 2. Baris Kode <i>Data Collecting</i>	75
Lampiran 3. Baris Kode Pembuatan Model Menggunakan Notebook Interaktif Jupyter.....	77
Lampiran 4. Baris Kode Implementasi Sistem	93
Lampiran 5 Data percobaan implementasi sistem (Data iklim Stasiun Klimatologi Kalimantan Selatan untuk Kota Banjarbaru)	95

DAFTAR RIWAYAT HIDUP



Nama : Ahmad Rusyadi
Tempat dan Tanggal Lahir : Martapura, 7 Juni 2001
Alamat : JL. Pendidikan, GG. Taufik, NO. 40E, RT. 02, RW. 02, Kelurahan Sekumpul, Kecamatan Martapura, Kabupaten Banjar, Provinsi Kalimantan Selatan, 70614
Email : lutentiums@gmail.com
No. HP : 0895358474476

Agama : Islam
Kewarganegaraan : Indonesia
Nama Orang Tua : H. Hasan
Muhibbah
Anak ke- : 4 dari 4 bersaudara
Riwayat : MIN 27 Hulu Sungai Utara
Pendidikan : SMP Plus Citra Madinatul Ilmi
MAN Insan Cendekia Tanah Laut
S-1 Teknologi Informasi Universitas Lambung Mangkurat