

**SENTIMEN ANALISIS PENGGUNA APLIKASI BIBIT
MENGGUNAKAN ALGORITMA BIDIRECTIONAL
ENCODER REPRESENTATIONS FROM TRANSFORMERS
(BERT)**

SKRIPSI

Diajukan untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana
Program Studi Informatika



disusun oleh
ASIF ULINNUHA
20.11.3656

Kepada

**FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA
2024**

**SENTIMEN ANALISIS PENGGUNA APLIKASI BIBIT
MENGGUNAKAN ALGORITMA BIDIRECTIONAL
ENCODER REPRESENTATIONS FROM TRANSFORMERS
(BERT)**

SKRIPSI

untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana
Program Studi Informatika



disusun oleh
ASIF ULINNUHA
20.11.3656

Kepada

**FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA
2024**

HALAMAN PERSETUJUAN

SKRIPSI

**SENTIMEN ANALISIS APLIKASI BIBIT MENGGUNAKAN
ALGORITMA BIDIRECTIONAL ENCODER
REPRESENTATIONS FROM TRANSFORMERS (BERT)**

yang disusun dan diajukan oleh

Asif Ulinnuha

20.11.3656

telah disetujui oleh Dosen Pembimbing Skripsi
pada tanggal 25 Juli 2024

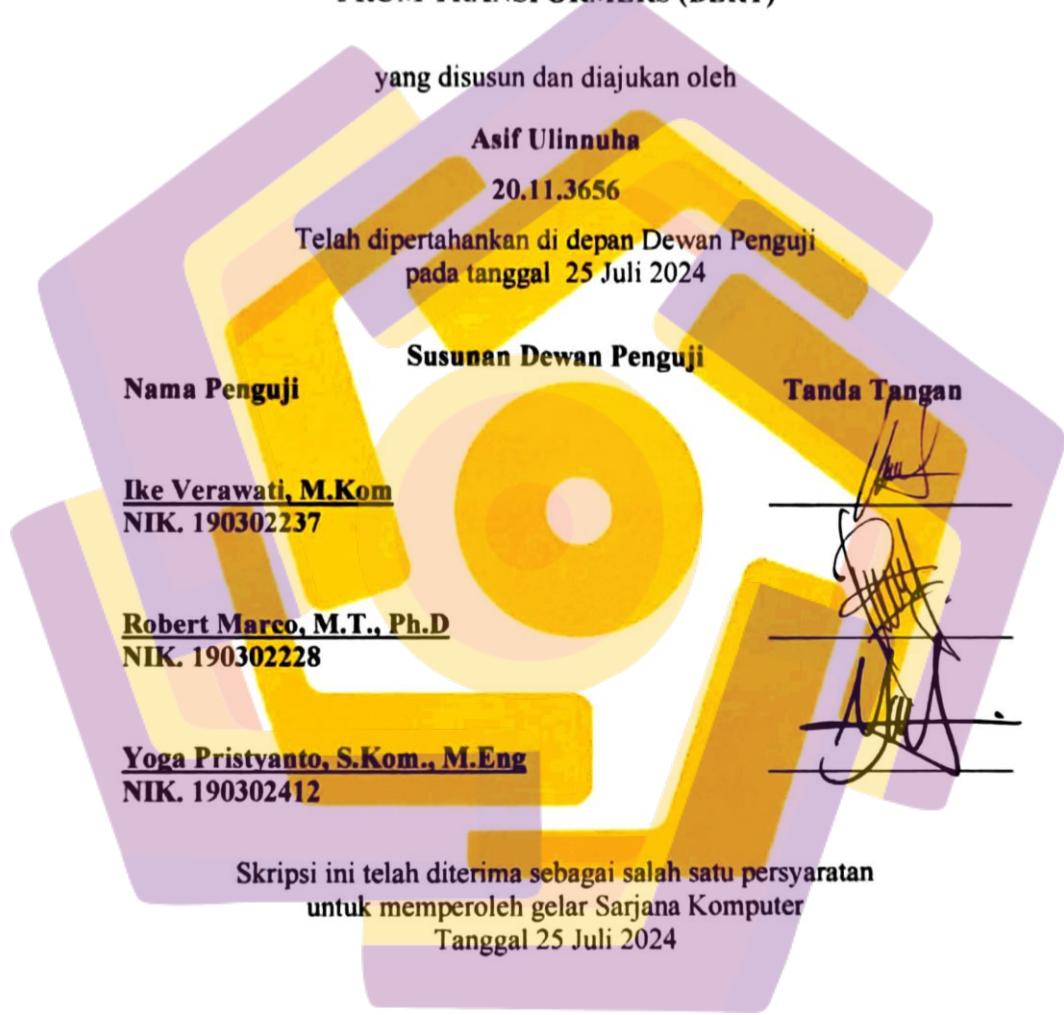
Dosen Pembimbing,



Yoga Pristyanto, S.Kom., M.Eng

NIK. 190302412

HALAMAN PENGESAHAN
SKRIPSI
SENTIMEN ANALISIS APLIKASI BIBIT MENGGUNAKAN
ALGORITMA BIDIRECTIONAL ENCODER REPRESENTATIONS
FROM TRANSFORMERS (BERT)



DEKAN FAKULTAS ILMU KOMPUTER



Hanif Al Fatta, S.Kom., M.Kom., Ph.D.
NIK. 190302096

HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI

Yang bertandatangan di bawah ini,

Nama mahasiswa : Asif Ulinnuha
NIM : 20.11.3656

Menyatakan bahwa Skripsi dengan judul berikut:

**SENTIMENT ANALYSIS APLIKASI BIBIT REKSADANA
MENGGUNAKAN ALGORITMA BIDIRECTIONAL ENCODER
REPRESENTATIONS FROM TRANSFORMERS (BERT)**

Dosen Pembimbing : Yoga Pristyanto, S.Kom., M.Eng.

1. Karya tulis ini adalah benar-benar ASLI dan BELUM PERNAH diajukan untuk mendapatkan gelar akademik, baik di Universitas AMIKOM Yogyakarta maupun di Perguruan Tinggi lainnya.
2. Karya tulis ini merupakan gagasan, rumusan dan penelitian SAYA sendiri, tanpa bantuan pihak lain kecuali arahan dari Dosen Pembimbing.
3. Dalam karya tulis ini tidak terdapat karya atau pendapat orang lain, kecuali secara tertulis dengan jelas dicantumkan sebagai acuan dalam naskah dengan disebutkan nama pengarang dan disebutkan dalam Daftar Pustaka pada karya tulis ini.
4. Perangkat lunak yang digunakan dalam penelitian ini sepenuhnya menjadi tanggung jawab SAYA, bukan tanggung jawab Universitas AMIKOM Yogyakarta.
5. Pernyataan ini SAYA buat dengan sesungguhnya, apabila di kemudian hari terdapat penyimpangan dan ketidakbenaran dalam pernyataan ini, maka SAYA bersedia menerima SANKSI AKADEMIK dengan pencabutan gelar yang sudah diperoleh, serta sanksi lainnya sesuai dengan norma yang berlaku di Perguruan Tinggi.

Yogyakarta, 25 Juli 2024

Yang Menvatakan,



Asif Ulinnuha

HALAMAN PERSEMBAHAN

Alhamdulillahirabbil akamin

“Dengan segala puji syukur ke hadirat Allah SWT yang telah melimpahkan karunia-Nya, sehingga saya bisa menyelesaikan skripsi ini.

Tugas akhir ini saya persembahkan kepada orang-orang tercinta ayah, ibu, dan adik. Terima kasih atas segala dukungan dan doanya.”

“Justru karena dunia ini kejam, kita jadi sadar dan menikmati bahwa hal-hal kecil yang membuat bahagia adalah hal-hal yang berharga” -Fiony Alveria

Tantri

KATA PENGANTAR

Segala puji syukur penulis panjatkan ke hadirat Allah SWT, yang telah memberikan petunjuk dan kekuatan dalam menyelesaikan Skripsi yang berjudul “Sentimen Analisis Aplikasi Bibit Menggunakan Algoritma Bidirectional Encoder Representations from Transformers (BERT)”. Skripsi ini merupakan syarat terakhir yang harus ditempuh untuk menyelesaikan pendidikan pada jenjang Strata Satu (S1) Program Studi Informatika Universitas Amikom Yogyakarta. Oleh karena itu, penulis mengucapkan terima kasih kepada:

1. Allah SWT yang senantiasa memberikan kesehatan, petunjuk dan kemudahan selama menyelesaikan tugas akhir.
2. Ayah dan Ibu yang telah sabar untuk selalu mendukung dan mendoakan penulis dalam menyelesaikan tugas akhir ini.
3. Bapak Yoga Pristyanto, S.Kom., M.Eng. selaku dosen pembimbing atas waktu, pengertian, segala bantuan dalam memberikan referensi dan inovasi, pemberian kritik dan saran yang membangun, dan juga pemberian semangat kepada penulis.
4. Seluruh Dosen dan Pegawai jurusan Informatika atas kebaikan, dukungan, dan bantuan yang diberikan kepada penulis dalam menyelesaikan skripsi.
5. Semua rekan yang telah membantu penyusunan tugas akhir.

Penulis menyadari penyusunan tugas akhir ini tentunya tidak lepas dari kekurangan dan masih jauh dari sempurna. Oleh karena itu penulis mengharapkan masukan berupa kritik, saran, dan tanggapan yang bersifat membangun dalam upaya pembelajaran lebih lanjut. Akhir kata semoga tugas akhir ini bermanfaat bagi semua pihak, dan penulis sendiri pada khususnya.

Yogyakarta, 25 Juli 2024

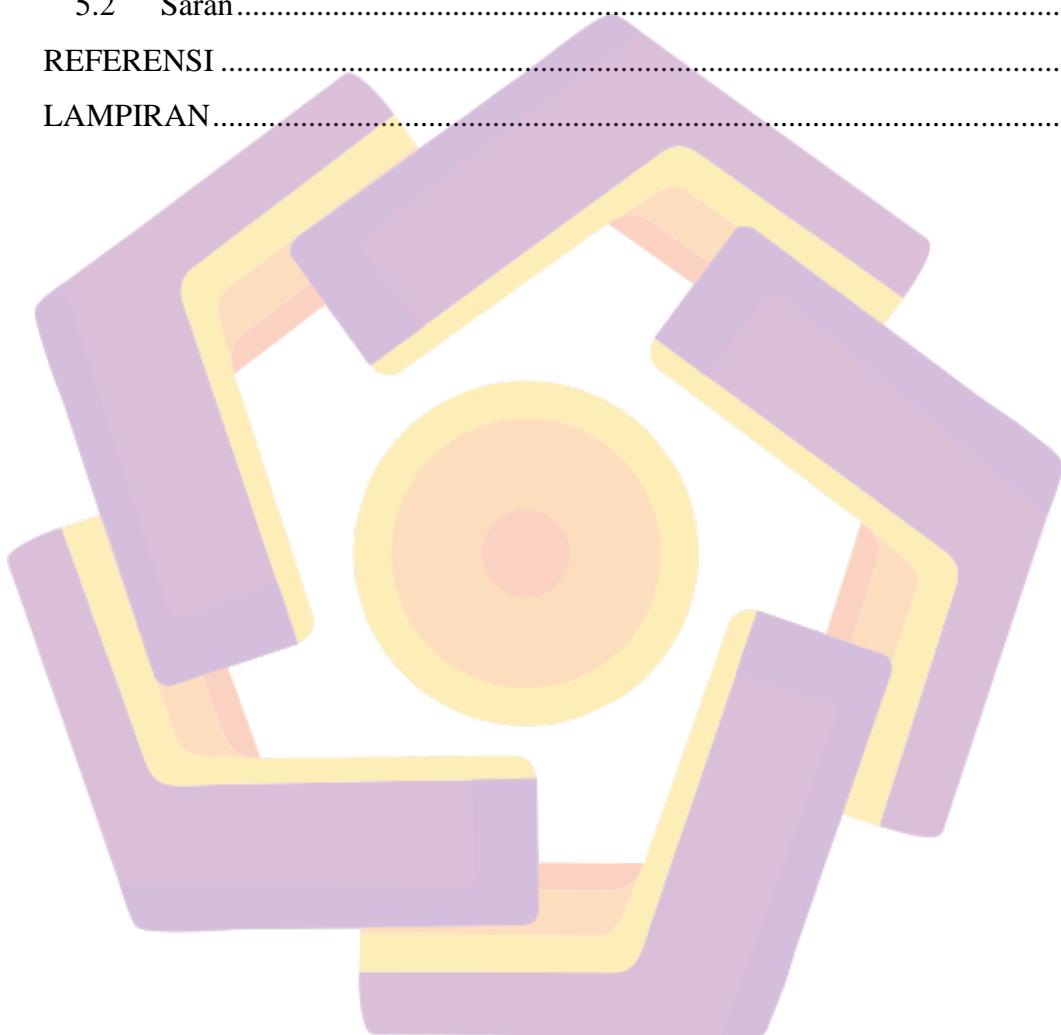
Penulis

DAFTAR ISI

| | |
|--|------|
| HALAMAN JUDUL | i |
| HALAMAN PERSETUJUAN..... | ii |
| HALAMAN PENGESAHAN | iii |
| HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI..... | iii |
| HALAMAN PERSEMBAHAN | iv |
| KATA PENGANTAR | vi |
| DAFTAR ISI..... | vii |
| DAFTAR TABEL..... | x |
| DAFTAR GAMBAR | xi |
| DAFTAR LAMPIRAN..... | xiii |
| DAFTAR LAMBANG DAN SINGKATAN | xiv |
| DAFTAR ISTILAH | xv |
| INTISARI | xvi |
| <i>ABSTRACT</i> | xvii |
| BAB I PENDAHULUAN..... | 1 |
| 1.1 Latar Belakang | 1 |
| 1.2 Rumusan Masalah | 2 |
| 1.3 Batasan Masalah..... | 2 |
| 1.4 Tujuan Penelitian..... | 3 |
| 1.5 Manfaat Penelitian..... | 3 |
| 1.6 Sistematika Penulisan..... | 3 |
| BAB II TINJAUAN PUSTAKA | 5 |
| 2.1 Studi Literatur | 5 |
| 2.2 Dasar Teori | 10 |
| 2.2.1. Reksa Dana | 10 |
| 2.2.2. Bibit..... | 10 |
| 2.2.3. Sentimen Analisis | 11 |
| 2.2.4. Web Scraping..... | 11 |
| 2.2.5. <i>Pre-Processing</i> | 11 |
| 2.2.6. EDA | 13 |

| | |
|---|-----------|
| 2.2.7. Bidirectional Encoder Representations from Transformers (BERT) | |
| 13 | |
| 2.2.9. Confusion Matrix | 18 |
| 2.2.10. <i>Python</i> | 19 |
| 2.2.11. <i>Google Colaboratory</i> | 20 |
| 2.2.12. Gradio..... | 20 |
| BAB III METODE PENELITIAN | 22 |
| 3.1 Alur Penelitian..... | 22 |
| 3.2 Pengumpulan Data | 24 |
| 3.3 Pelabelan Data (<i>Labeling</i>) | 25 |
| 3.4 <i>Pre-Processing</i> | 26 |
| 3.5 <i>Split Data</i> | 26 |
| 3.6 <i>Encode</i> | 26 |
| 3.6 Implementasi Model IndoBERT | 27 |
| 3.7 Evaluasi Model..... | 27 |
| 3.8 Grafik dan Diagram..... | 28 |
| 3.9 Alat Bantu Penelitian | 28 |
| BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN | 29 |
| 4.1 Pengumpulan Data | 29 |
| 4.2 Labeling..... | 31 |
| 4.3 <i>Pre-Processing Data</i> | 33 |
| 4.3.1. <i>Case Folding</i> | 33 |
| 4.3.2. <i>Filtering</i> | 34 |
| 4.3.3. <i>Tokenizing</i> | 35 |
| 4.3.4. <i>Stemming</i> | 36 |
| 4.4 EDA..... | 37 |
| 4.5 Tokenizer & Encode..... | 42 |
| 4.6 <i>Split Data</i> | 46 |
| 4.7 Membuat <i>Data Loaders</i> | 46 |
| 4.8 <i>Modelling IndoBERT</i> | 47 |
| 4.8.1. Set-up BERT Pretrained Model | 47 |

| | |
|---|----|
| 4.8.2. <i>Fine Tuning & Train Model</i> | 50 |
| 4.9 Evaluasi Model..... | 52 |
| 4.10 Implementasi Prediksi dengan Gradio..... | 61 |
| BAB V PENUTUP | 64 |
| 5.1 Kesimpulan..... | 64 |
| 5.2 Saran..... | 64 |
| REFERENSI | 66 |
| LAMPIRAN | 71 |



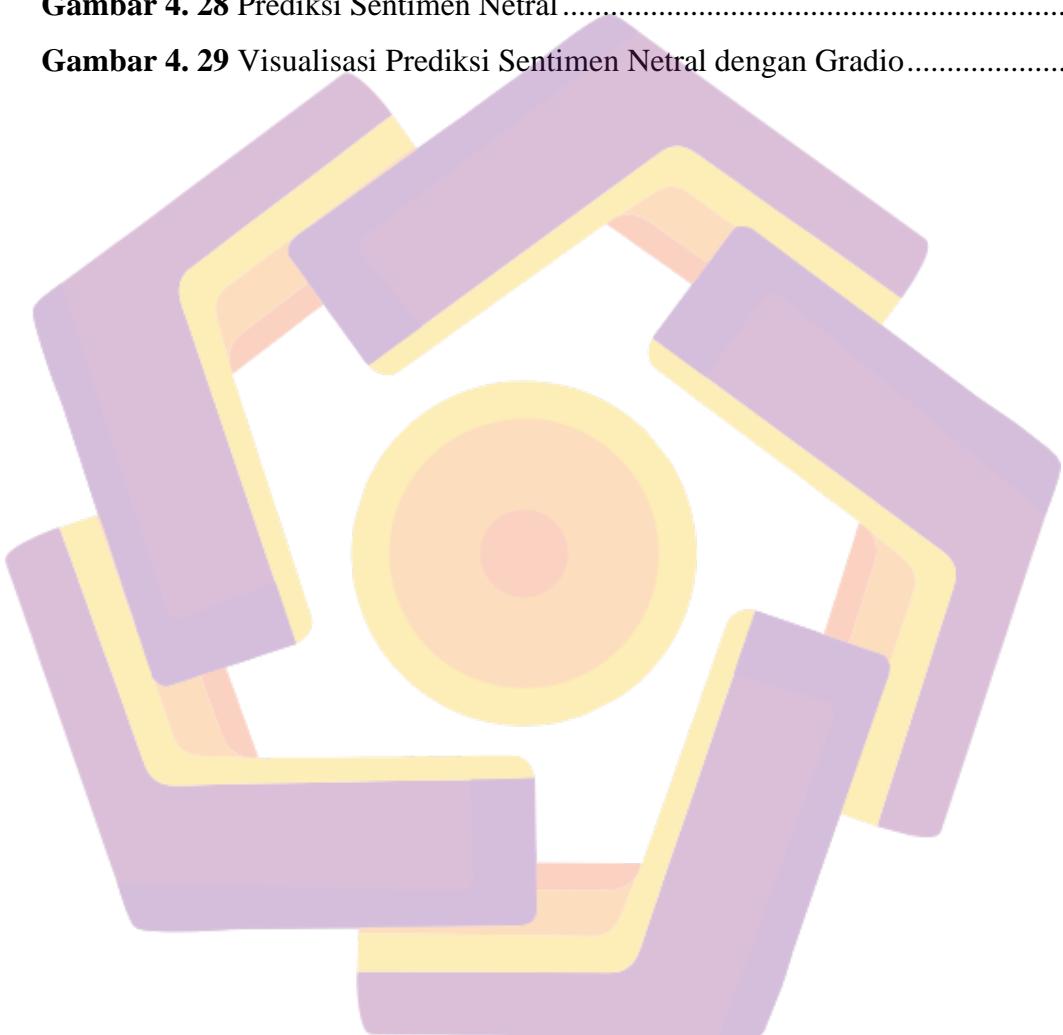
DAFTAR TABEL

| | |
|--|----|
| Tabel 2. 1 Keaslian Penelitian..... | 7 |
| Tabel 2. 2 Confusion Matrix multi-class classification..... | 18 |
| Tabel 3. 1 Deskripsi Variabel Hasil Scraping | 24 |
| Tabel 3. 2 Hyperparameter | 27 |
| Tabel 4. 1 Contoh dari Hasil Pengumpulan Data..... | 31 |
| Tabel 4. 2 Hasil Labeling | 33 |
| Tabel 4. 3 Contoh Hasil Case Folding | 34 |
| Tabel 4. 4 Contoh data Hasil Filtering | 35 |
| Tabel 4. 5 Contoh data Hasil Tokenizing..... | 36 |
| Tabel 4. 6 Contoh Hasil Stemmed | 36 |
| Tabel 4. 7 Proses Encode | 45 |
| Tabel 4. 8 Hyperparameter Penelitian | 52 |
| Tabel 4. 9 Hasil Epoch | 54 |
| Tabel 4. 10 Hasil Perhitungan Model..... | 60 |

DAFTAR GAMBAR

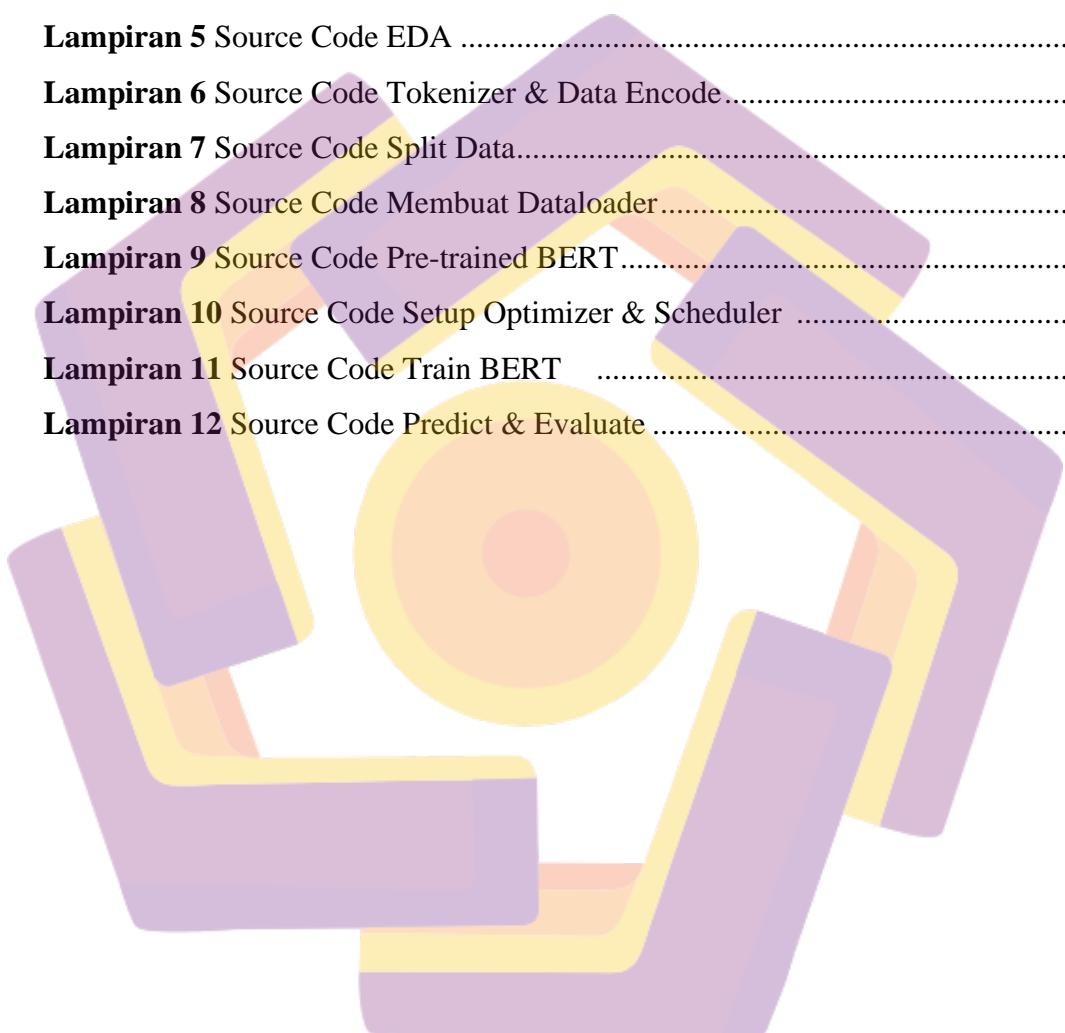
| | |
|---|----|
| Gambar 2. 1 Arsitektur Transformers | 14 |
| Gambar 2. 2 Representasi Input BERT | 15 |
| Gambar 2. 3 Diagram Pre-training dan Fine-Tuning | 16 |
| Gambar 2. 4 Proses Masked Language Modeling..... | 17 |
| Gambar 3. 1 Alur Penelitian..... | 22 |
| Gambar 3. 2 Proses Encoder | 27 |
| Gambar 4. 1 Ulasan Pengguna Terhadap Aplikasi Bibit di Website Google Play Store | 29 |
| Gambar 4. 2 Data Mentah Hasil Scrapping..... | 30 |
| Gambar 4. 3 Penyebaran Data Menurut Score | 37 |
| Gambar 4. 4 Box Plot Penyebaran Rating..... | 38 |
| Gambar 4. 5 Bar Plot Berdasarkan Kategori | 38 |
| Gambar 4. 6 Pieplot Berdasarkan Kategori | 39 |
| Gambar 4. 7 Word Cloud Sentimen Positif..... | 40 |
| Gambar 4. 8 Word Cloud Sentimen Negatif | 41 |
| Gambar 4. 9 Word Cloud Sentimen Netral | 42 |
| Gambar 4. 10 BERT Tokenizer from IndoBERT-base-uncased..... | 43 |
| Gambar 4. 11 Proses Tokenisasi | 43 |
| Gambar 4. 12 Padding Data | 45 |
| Gambar 4. 13 Hasil Split Data..... | 46 |
| Gambar 4. 14 Proses Load Model | 48 |
| Gambar 4. 15 Srtuktur Parameter model BERT..... | 49 |
| Gambar 4. 16 Ilustrasi proses Fine-tuning IndoBERT untuk Klasifikasi | 50 |
| Gambar 4. 17 Code Hyperparameter | 51 |
| Gambar 4. 18 Code Train Model..... | 51 |
| Gambar 4. 19 Proses Training | 53 |
| Gambar 4. 20 Diagram Training Loss..... | 54 |
| Gambar 4. 21 Hasil Akhir Training..... | 54 |
| Gambar 4. 22 Diagram Confusion Matrix..... | 55 |

| | | |
|---------------------|---|----|
| Gambar 4. 23 | Diagram Classification Report | 60 |
| Gambar 4. 24 | Prediksi Sentimen Positif | 61 |
| Gambar 4. 25 | Visualisasi Prediksi Sentimen Positif dengan Gradio | 61 |
| Gambar 4. 26 | Prediksi Sentimen Negatif | 62 |
| Gambar 4. 27 | Visualisasi Prediksi Sentimen Negatif dengan Gradio..... | 62 |
| Gambar 4. 28 | Prediksi Sentimen Netral | 62 |
| Gambar 4. 29 | Visualisasi Prediksi Sentimen Netral dengan Gradio..... | 63 |



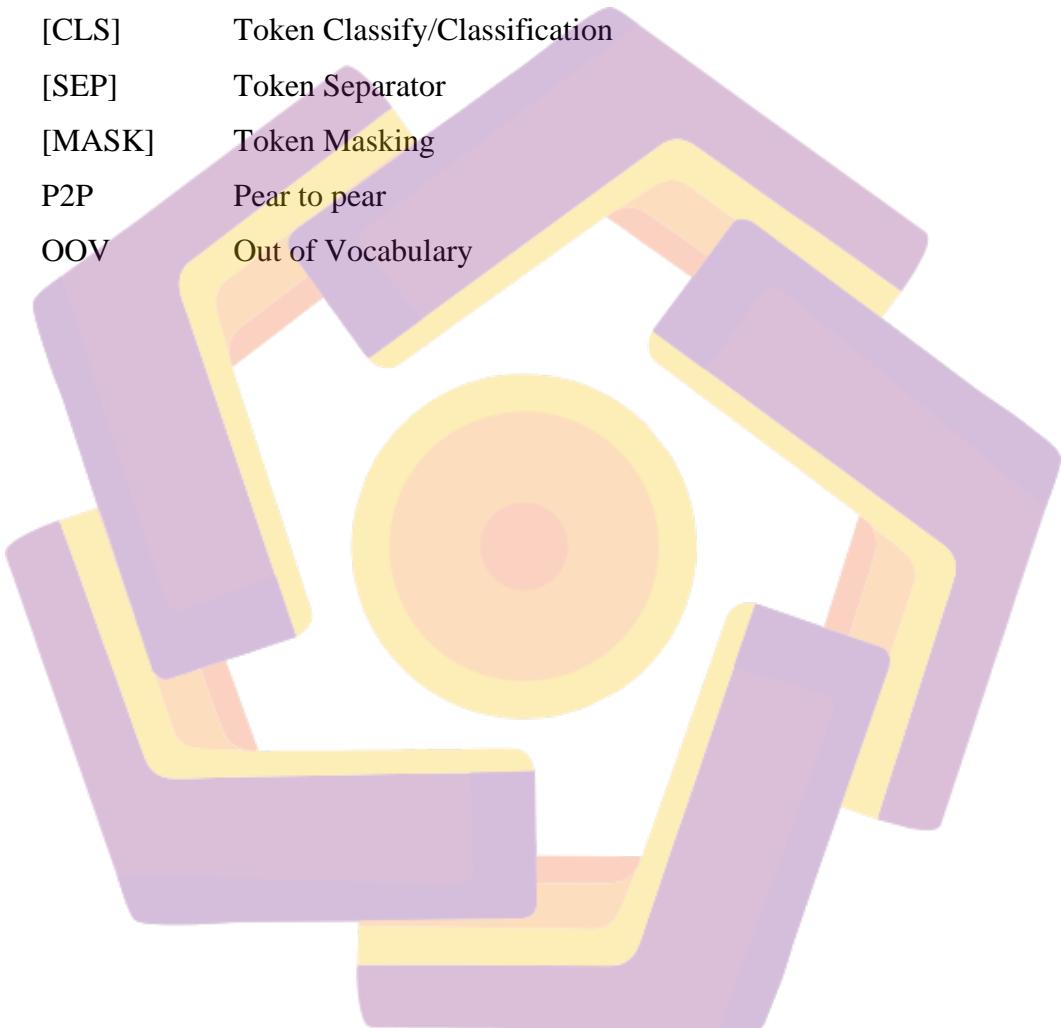
DAFTAR LAMPIRAN

| | |
|--|----|
| Lampiran 1 Source Code Scraping Data Ulasan Pengguna Aplikasi Bibit | 71 |
| Lampiran 2 Import Library dan Load Dataset | 72 |
| Lampiran 3 Pre-processing | 73 |
| Lampiran 4 Source Code Export Dataset Hasil Preprocessing | 75 |
| Lampiran 5 Source Code EDA | 76 |
| Lampiran 6 Source Code Tokenizer & Data Encode..... | 77 |
| Lampiran 7 Source Code Split Data..... | 78 |
| Lampiran 8 Source Code Membuat Dataloader..... | 78 |
| Lampiran 9 Source Code Pre-trained BERT..... | 79 |
| Lampiran 10 Source Code Setup Optimizer & Scheduler | 79 |
| Lampiran 11 Source Code Train BERT | 80 |
| Lampiran 12 Source Code Predict & Evaluate | 81 |



DAFTAR LAMBANG DAN SINGKATAN

| | |
|--------|--|
| BERT | Bidirectional Encoder Representation from Transformers |
| MLM | Masked Language Modeling |
| ML | Machine Learning |
| NSP | Next Sentence Prediction |
| [CLS] | Token Classify/Classification |
| [SEP] | Token Separator |
| [MASK] | Token Masking |
| P2P | Pear to pear |
| OOV | Out of Vocabulary |



DAFTAR ISTILAH

| | |
|-------------------|---|
| Algoritma | prosedur yang diterapkan oleh model untuk mempelajari pola dari kata |
| Sentimen Analisis | proses menggunakan pemrosesan bahasa alami (NLP), analisis teks, dan linguistik komputasional untuk mengidentifikasi dan mengekstrak informasi subjektif dari sumber teks |
| Scraping | proses pengambilan data |
| Akurasi | tingkat ketepatan prediksi model dengan nilai sebenarnya |
| Data Training | sampel yang digunakan untuk melatih model |
| Hyperparameter | parameter yang tidak dipelajari dari data pelatihan, tetapi ditentukan sebelum pelatihan dimulai |
| Epoch | satu siklus penuh di mana algoritma pembelajaran mesin menggunakan seluruh dataset untuk melatih model |
| Fine-tuning | proses mengadaptasi model BERT yang telah dilatih sebelumnya pada tugas-tugas umum agar dapat berfungsi lebih baik pada tugas tertentu |
| Data Testing | sampel yang digunakan untuk menguji model |
| Training loss | tingkat ketidaktepatan hasil prediksi dengan nilai sebenarnya |
| Dataset | kumpulan data yang digunakan untuk analisis |
| Presisi | tingkat ketepatan dari prediksi positif |
| Recall | tingkat kecakupan dalam mengidentifikasi semua instance positif |
| F1-score | tingkat keseimbangan antara prediksi positif dan kemampuan model mencakup sebagian besar kasus positif sebenarnya |

INTISARI

Investasi digital atau online sudah mulai bermunculan sejak pertengahan tahun 2000-an. Investasi online hadir dalam berbagai jenis, di antaranya investasi saham, reksa dana, emas, valas (valuta asing) dan P2P (*Peer to peer*). Salah satu aplikasi yang mendukung investasi berbasis online ini adalah Bibit – Reksadana & Obligasi. Hingga saat ini telah diunduh lebih dari 10 juta orang di platform Google Play Store. Sebuah ulasan pengguna merupakan salah satu aspek penting dalam pengembangan sebuah aplikasi, karena berisi penilaian dan kritik penggunaan semasa menggunakan aplikasi tersebut guna sebagai acuan untuk mengembangkan pelayanan yang lebih baik dimasa mendatang.

Analisis sentimen dapat berfungsi sebagai tolak ukur mengkategorikan suatu ulasan, dimana dapat bernilai ulasan positif, negatif, atau netral. Seiring perkembangan teknologi, analisis sentimen dapat dilakukan secara otomatis. Penelitian ini akan mengukur performa metode *Bidirectional Encoder Representations from Transformers* (BERT) dalam melakukan klasifikasi sentimen menggunakan *pretrained* model *IndoBERT base uncased* dengan *fine-tuning*.

Jumlah data yang digunakan sebanyak 5000 data. Dan dibagi menggunakan rasio 70 : 30, dimana 70% digunakan sebagai data latih yaitu 3500 data, sedangkan 30% digunakan sebagai data uji sebanyak 1500 data. Penelitian ini menghasilkan tingkat akurasi sebesar 81% dengan pemilihan *hyperparameter*, yaitu *batch size* 16, *learning rate* 2e-5, dan *epoch* 10.

Kata kunci: analisis sentimen, BERT, Bibit, Google Play, *hyperparameter*.

ABSTRACT

Digital or online investments have emerged since the mid-2000s. Online investments come in various forms, including stocks, mutual funds, gold, forex (foreign exchange), and P2P (peer-to-peer) lending. One of the applications that support online-based investments is Bibit – Reksadana & Obligasi. To date, it has been downloaded by over 10 million users on the Google Play Store. User reviews are a crucial aspect of an application's development, as they contain assessments and critiques from users based on their experiences. These reviews serve as a reference for improving services in the future.

Sentiment analysis can serve as a benchmark for categorizing a review, indicating whether it is positive, negative, or neutral. With the advancement of technology, sentiment analysis can now be performed automatically. This research aims to measure the performance of the Bidirectional Encoder Representations from Transformers (BERT) method in sentiment classification using the pretrained model IndoBERT-base-uncased with fine-tuning techniques.

A total of 5000 data points were used in this study. These were divided using a 70:30 ratio, where 70% (3500 data points) were used for training, and 30% (1500 data points) were used for testing. The study achieved an accuracy rate of 81% with the selected hyperparameters: a batch size of 16, a learning rate of 2e-5, and 10 epochs.

Keyword: sentiment analysis, BERT, Bibit, Google Play, hyperparameter.