

TUGAS AKHIR

**PENGARUH EKSTRAKSI FITUR TERHADAP ANALISIS SENTIMENT
PADA DATA REVIEW PELAYANAN INDIHOME BERBASIS *NAÏVE BAYES***



SALSABILA MAZYA PERMATANING TYAS

1810651044

PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA

FAKULTAS TEKNIK

UNIVERSITAS MUHAMMADIYAH JEMBER

2021

TUGAS AKHIR

**PENGARUH EKSTRAKSI FITUR TERHADAP ANALISIS SENTIMENT
PADA DATA REVIEW PELAYANAN INDIHOME BERBASIS *NAÏVE BAYES***

Disusun Untuk Melengkapi Dan Memenuhi Syarat Kelulusan

Guna Meraih Sarjana Komputer

Teknik Informatika Universitas Muhammadiyah Jember



SALSABILA MAZYA PERMATANING TYAS

1810651044

PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA

FAKULTAS TEKNIK

UNIVERSITAS MUHAMMADIYAH JEMBER

2021

HALAMAN PERSETUJUAN SIDANG TUGAS AKHIR

**PENGARUH EKSTRAKSI FITUR TERHADAP ANALISIS SENTIMENT
PADA DATA REVIEW PELAYANAN INDIHOME BERBASIS *NAÏVE BAYES***

Oleh:

Salsabila Mazya Permataning Tyas

1810651044

Telah disetujui bahwa Laporan Tugas Akhir ini untuk diajukan pada sidang Tugas Akhir sebagai salah satu syarat kelulusan dan mendapatkan gelar Sarjana Komputer (S.Kom)

di

Universitas Muhammadiyah Jember

Disetujui oleh,

Pembimbing I

Dr. Bagus Setya Rintyarna, ST, M.Kom
NIDN. 0729017904

Pembimbing II

Wiwik Suharsti, S.Kom, M.Kom
NIDN. 0006097801

HALAMAN PENGESAHAN
PENGARUH EKSTRAKSI FITUR TERHADAP ANALISIS SENTIMENT
PADA DATA REVIEW PELAYANAN INDIHOME BERBASIS *NAÏVE BAYES*

Oleh:

Salsabila Mazya Permataning Tyas

1810651044

Telah mempertanggung jawabkan Laporan Tugas Akhirnya pada sidang Tugas Akhir tanggal 28 Desember 2021 sebagai salah satu syarat kelulusan dan mendapatkan gelar Sarjana Komputer

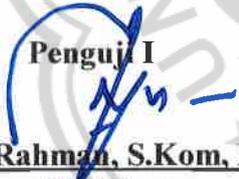
(S.Kom)

di

Universitas Muhammadiyah Jember

Disetujui oleh,

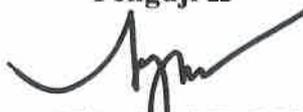
Penguji I


Miftahur Rahman, S.Kom, M.Kom
NIDN. 0724039201

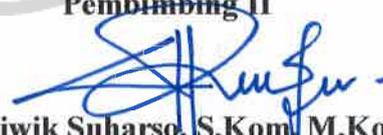
Pembimbing I


Dr. Bagus Setya Rintyarna, ST, M.Kom
NIDN/ 0729017904

Penguji II


Agung Nilogiti, S.T., M.Kom
NIDN. 0030037701

Pembimbing II


Wiwik Suharso, S.Kom, M.Kom
NIDN. 0006097601

Mengesahkan,

Dekan Fakultas Teknik


Dr. Ir. Nanang Saiful Rizal, ST., MT., IPM
NPK. 1978040510308366

Mengetahui,

Ketua Program Studi Teknik Informatika


Ari Eko Wardono, S.Kom, M.Kom
NIM/197502214 200501 1 001

PERNYATAAN

Yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Salsabila Mazya Permataning Tyas

NIM : 1810651044

Program Studi : Teknik Informatika

Perguruan Tinggi : Universitas Muhammadiyah Jember

Menyatakan bahwa Tugas Akhir yang berjudul “PENGARUH EKSTRAKSI FITUR TERHADAP ANALISIS SENTIMENT PADA DATA *REVIEW* PELAYANAN INDIHOME BERBASIS *NAÏVE BAYES*” adalah ASLI dan BELUM PERNAH dibuat orang lain, kecuali yang diacu dalam Daftar Pustaka pada Tugas Akhir ini.

Demikian Surat Pernyataan ini dibuat dengan sebenar-benarnya dan apabila pernyataan ini tidak sesuai, penulis bersedia mendapat sanksi dari akademik.

Jember, 28 Desember 2021



Salsabila Mazya Permataning Tyas

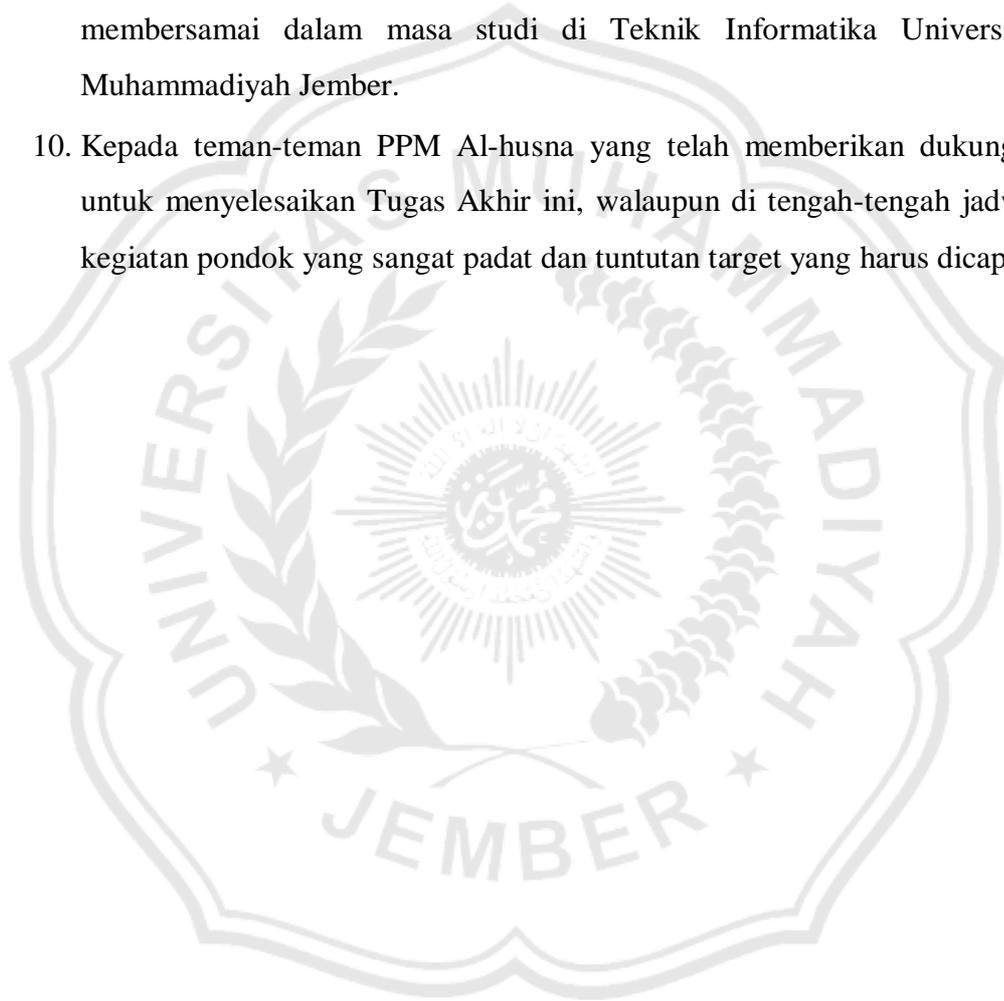
KATA PENGANTAR

Alhamdulillah segala puji bagi Allah yang senantiasa memberikan nikmat yang sangat luar biasa dalam hidup ini kepada penulis berupa nikmat untuk selalu bersujud dan meminta ampunan kepada-Nya. Serta berkat rahmat-Nya penulis diberikan kemudahan dalam menyelesaikan studi di kampus Universitas Muhammadiyah Jember.

Atas segala upaya, bimbingan, dan arahan dari semua pihak, penulis mengucapkan banyak terimakasih. Dalam kesempatan ini penulis mengucapkan terima kasih sebanyak-banyaknya kepada:

1. Allah SWT atas segala rahmat, nikmat, dan hidayah-Nya, terima kasih atas kehendak-Mu telah memberikan gelar Sarjana Komputer.
2. Bapak Ari Eko Wardoyo, M.Kom. selaku Ketua Program Studi Teknik Informatika Universitas Muhammadiyah Jember.
3. Bapak Dr. Bagus Setya Rintyarna, ST, M.Kom. selaku dosen pembimbing I dan Bapak Wiwik Suharso, S.Kom, M.Kom. selaku dosen pembimbing II yang telah meluangkan waktu untuk memberi arahan dan membimbing penulis dalam menyelesaikan tugas akhir ini.
4. Bapak Miftahur Rahman, S.Kom., M.Kom. selaku dosen penguji I dan Bapak Agung Nilogiri, S.T., M.Kom. selaku dosen penguji II yang telah memberikan saran dan masukan dalam penyelesaian tugas akhir ini.
5. Kepada Bapak dan Ibu Dosen Program Studi Teknik Informatika Universitas Muhammadiyah Jember yang telah memberikan ilmunya kepada penulis.
6. Kepada orang tua, adik, serta keluarga yang selalu mendoakan, memberikan kasih sayang, nasihat, dan dukungannya sehingga penulis dapat menyelesaikan tugas akhir ini.
7. Kepada M. Derryl Qinanda yang selalu memberikan dukungan dan semangat, serta sabar mendengarkan setiap keluh kesah dalam menempuh masa studi di Teknik Informatika Universitas Muhammadiyah Jember.

8. Kepada Amalia Nur Azizah teman seperjuangan yang selalu menguatkan satu sama lain dalam mencapai target kuliah maupun target pondok.
9. Kepada Ayu, Indah, Tedi, Ajeng, Veren, dan Amada teman seperjuangan belajar bersama mulai dari awal kuliah sampai akhir. Serta untuk teman-teman mahasiswa Teknik Informatika Angkatan 2018 yang sudah kebersamai dalam masa studi di Teknik Informatika Universitas Muhammadiyah Jember.
10. Kepada teman-teman PPM Al-husna yang telah memberikan dukungan untuk menyelesaikan Tugas Akhir ini, walaupun di tengah-tengah jadwal kegiatan pondok yang sangat padat dan tuntutan target yang harus dicapai.



Motto

“If you’re insecure, guess what? The rest of the world is, too. Don’t overestimate the competition and underestimate yourself. You are better than you think”

Timothy Ferriss



DAFTAR ISI

DAFTAR ISI.....	i
DAFTAR GAMBAR.....	iv
DAFTAR TABEL	v
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	4
1.3 Tujuan.....	4
1.4 Manfaat.....	4
1.5 Batasan Masalah.....	4
BAB II TINJAUAN PUSTAKA	6
2.1 Text Mining	6
2.1.1 <i>Text Preprocessing</i>	6
a. <i>Case Folding</i>	7
b. <i>Data Cleansing</i>	7
c. <i>Tokenization</i>	7
d. <i>Stopword Removal</i>	7
e. <i>Stemming</i>	7
2.2 Analisis Sentimen	7
2.3 Twitter	8
2.4 Undersampling	8
2.5 Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF)	8
2.6 Word2Vec	9
2.7 Naïve Bayes Classification.....	11
2.8 K-Fold Cross Validation	12
2.9 Python.....	13
2.10 Penelitian Terdahulu	13

2.10.1	Word2Vec Convolutional Neural Networks For Classification Of News Articles And Tweets (Beakcheol Jang, Inhwan Kim, Jong Wook Kim, 2019)	14
2.10.2	Enhance The power of Sentiment Analysis (Zhang & Desouza, 2014)	14
2.10.3	Sentiment Analysis of Government Policy on Corona Case Using Naïve Bayes Algorithm (Auliya Rahman Isnain, Nurman Satya, Debby Alita, 2021)	14
2.10.4	Word2Vec Model for Sentiment Analysis of Product Reviews in Indonesian Language (M. Ali Fauzi, 2019)	15
BAB III METODOLOGI PENELITIAN		16
3.1	Tahapan Penelitian	16
3.1.1	Pengumpulan Data	17
3.1.2	Pelabelan Data	17
3.1.3	<i>Balancing Data</i>	18
3.1.4	<i>Preprocessing</i>	18
3.1.5	Ekstraksi Fitur	24
3.1.6	<i>Cross Fold Validation</i>	32
3.1.7	Implementasi Metode Klasifikasi	36
BAB IV IMPLEMENTASI DAN HASIL		39
4.1	Implementasi Sentiment Analysis	40
4.1.1	<i>Crawling</i> Data Twitter	40
4.1.2	Labelisasi	41
4.1.3	<i>Balancing Data</i>	42
4.1.4	<i>Preprocessing Text</i>	43
4.1.5	Ekstraksi Fitur Pembobotan Kata	46
4.1.6	<i>K-Fold Cross Validation</i>	49
4.2	Hasil Analisis	59
BAB V KESIMPULAN DAN SARAN		61



DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Arsitektur Word2Vec CBOW dan Skip-gram.....	10
Gambar 2.2 <i>K-fold cross vold validation</i>	13
Gambar 3.1 Flowchart Penelitian	10
Gambar 4.1 API Twitter pada Portal Twitter Developer	40
Gambar 4.2 Dataset berformat csv	41
Gambar 4.3 Data yang sudah diberi label negatif	41
Gambar 4.4 Data yang sudah diberi label positif	42
Gambar 4.5 Data yang sudah seimbang	42
Gambar 4.6 Grafik Tingkat Akurasi TF-IDF K = 2	50
Gambar 4.7 Grafik Tingkat Akurasi TF-IDF K = 5	51
Gambar 4.8 Grafik Tingkat Akurasi TF-IDF K = 7	52
Gambar 4.9 Grafik Tingkat Akurasi TF-IDF K = 10	53
Gambar 4.10 Grafik Tingkat Akurasi Word2Vec K = 2.....	54
Gambar 4.11 Grafik Tingkat Akurasi Word2Vec K = 5.....	55
Gambar 4.12 Grafik Tingkat Akurasi Word2Vec K = 7.....	56
Gambar 4.13 Grafik Tingkat Akurasi Word2Vec K = 10.....	57

DAFTAR TABEL

Tabel 3. 1 Contoh potongan data <i>tweet</i>	18
Tabel 3. 2 Contoh pelabelan data	19
Tabel 3. 3 Tahap <i>Cleansing</i>	20
Tabel 3. 4 Tahap <i>Case Folding</i>	21
Tabel 3. 5 Tahap <i>Stopword Removal</i>	23
Tabel 3. 6 Tahap <i>Stemming</i>	24
Tabel 3. 7 Tahap <i>Tokenize</i>	25
Tabel 3. 8 Perhitungan jumlah <i>term</i> dalam setiap dokumen	27
Tabel 3. 9 Perhitungan TF.....	27
Tabel 3. 10 Perhitungan TF-IDF	28
Tabel 3. 11 Dokumen Teks	29
Tabel 3. 12 <i>One hot vector encoding</i>	30
Tabel 3. 13 Hasil <i>y_pred</i>	30
Tabel 3. 14 Contoh data bobot TF-IDF.....	32
Tabel 3. 15 Frekuensi jumlah kelas	39
Tabel 3. 16 <i>Mean</i> atau nilai rata-rata	40
Tabel 3. 17 Standar deviasi	37
Tabel 3. 18 Gaussian setiap dokumen.....	62
Tabel 3. 19 Hasil prediksi sentimen.....	62
Tabel 4. 1 Hasil Labelisasi	44
Tabel 4. 2 Data Hasil <i>Balancing</i>	45
Tabel 4. 3 Potongan Tahap <i>Preprocessing Text</i>	45
Tabel 4. 4 Potongan Pembobotan Kata TF-IDF.....	48
Tabel 4. 5 Potongan Pembobotan Kata <i>Word2Vec</i>	51
Tabel 4. 6 Perbandingan Perhitungan Akurasi <i>k-fold cross validation</i> TF-IDF dan hasil pengujian.....	60
Tabel 4. 7 Perbandingan Perhitungan Akurasi <i>k-fold cross validation</i> <i>Word2Vec</i> dan hasil pengujian	61
Tabel 4. 8 Hasil Perhitungan <i>k-fold cross validation</i> TF-IDF dan <i>Word2Vec</i>	62