

**PERBANDINGAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE
BAYES DAN SVM DALAM ANALISIS SENTIMEN
REVIEW FILM KKN DESA PENARI**

SKRIPSI

Diajukan untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana
Program Studi S1-Informatika



disusun oleh

ANGGA FREDYANSYAH

20.11.3729

Kepada

**FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA**

2024

**PERBANDINGAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE
BAYES DAN SVM DALAM ANALISIS SENTIMEN
REVIEW FILM KKN DESA PENARI**

SKRIPSI

untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana
Program Studi S1-Informatika



disusun oleh

ANGGA FREDYANSYAH

20.11.3729

Kepada

**FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA**

2024

HALAMAN PERSETUJUAN

SKRIPSI

**PERBANDINGAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE BAYES DAN
SVM DALAM ANALISIS SENTIMEN REVIEW FILM**

KKN DESA PENARI

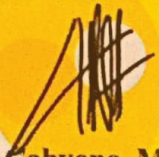
yang disusun dan diajukan oleh

ANGGA FREDYANSYAH

20.11.3729

telah disetujui oleh Dosen Pembimbing Skripsi
pada tanggal 30 Juli 2024

Dosen Pembimbing,


Nuri Cahyono, M.Kom

NIK. 190302278

HALAMAN PENGESAHAN
SKRIPSI
PERBANDINGAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE BAYES DAN
SVM DALAM ANALISIS SENTIMEN REVIEW FILM
KKN DESA PENARI

yang disusun dan diajukan oleh

ANGGA FREDYANSYAH

20.11.3729

Telah dipertahankan di depan Dewan Penguji
pada tanggal 30 Juli 2024

Susunan Dewan Penguji

Nama Penguji

Tanda Tangan

Andi Sunyoto, M.Kom., Dr
NIK. 190302052

Yuli Astuti, M.Kom
NIK. 190302146

Nuri Cahyono, M.Kom
NIK. 190302278



Skripsi ini telah diterima sebagai salah satu persyaratan
untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer
Tanggal 30 Juli 2024

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 : **ANGGA FREDYANSYAH**
NIM : **20.11.3729**

Menyatakan bahwa Skripsi dengan judul berikut:

**PERBANDINGAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE BAYES DAN
SVM DALAM ANALISIS SENTIMEN REVIEW FILM KKN DESA
PENARI**

Dosen Pembimbing : **Nuri Cahyono, M.Kom**

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, 30 Juli 2024

Yang Menyatakan,



Angga Fredyansyah

HALAMAN PERSEMBAHAN

Pertama-tama saya panjatkan puji syukur kepada Allah SWT yang telah memberikan banyak nikmat sehingga saya bisa menyelesaikan skripsi ini dengan baik. Maka, saya persembahkan ini kepada:

1. Kedua orang tua saya yang telah berkorban banyak tenaga, pikiran, dan materi tanpa lelah dan mengeluh sedikitpun. Semoga Allah SWT selalu memberikan kesehatan dan umur panjang. Amin.
2. Adik satu-satunya yang paling ku cinta, yang mungkin saat saya menyusun skripsi kamu belum paham apa-apa, tapi semoga kamu kelak nanti bisa membacanya ketika kamu sudah memahami semuanya. Tetaplah menjadi adik yang membanggakan.
3. Dosen pembimbing yang telah dengan sabar, bijaksana, dan penuh dedikasi membimbing saya selama proses penyusunan skripsi ini. Terima kasih atas setiap waktu, tenaga, dan perhatian yang Bapak berikan. Semoga segala kebaikan Bapak mendapatkan balasan yang setimpal dari Tuhan Yang Maha Esa.
4. Orang-orang terdekat, sahabat, dan rekan-rekan saya tiap tingkat pendidikan yang saya jalani, yang sudah memberikan banyak motivasi dan pelajaran hidup.
5. Almamater tercinta, Universitas Amikom Yogyakarta yang telah menjadi tempatku menimba ilmu dengan segudang pengalaman luar biasa di dalamnya.

KATA PENGANTAR

Segala puji bagi Allah SWT atas limpahan rahmat, petunjuk dan karunia-Nya yang telah membantu peneliti menyelesaikan penyusunan skripsi ini dengan judul " PERBANDINGAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE BAYES DAN SVM DALAM ANALISIS SENTIMEN REVIEW FILM KKN DESA PENARI ". Skripsi ini disusun sebagai tahapan penting untuk memenuhi persyaratan kelulusan program Studi Informatika Fakultas Ilmu Komputer Universitas Amikom Yogyakarta. Penyusunan skripsi ini tidak lepas dari doa, bantuan, dukungan dan bimbingan dari berbagai pihak. Oleh karena itu, penulis ingin mengucapkan terimakasih yang sebesar-besarnya kepada:

1. Keluarga tersayang, yang senantiasa memberikan doa terbaik, dukungan moral, materi, serta semangat dalam perjalanan penyusunan skripsi ini.
2. Nuri Cahyono, M.Kom, Selaku dosen pembimbing, atas dukungan, arahan, serta masukan berharga yang telah membimbing langkah-langkah penyusunan skripsi ini.
3. Sahabat dan teman, yang telah berbagi ilmu, pengalaman, dan inspirasi sepanjang perjalanan akademik di Universitas Amikom Yogyakarta.
4. Semua individu yang turut menyumbangkan gagasan, pandangan, dan sokongan dalam berbagai bentuk, yang telah membantu kelancaran perjalanan penyelesaian skripsi ini.

Yogyakarta, 30 Juli 2024

Angga Fredyansyah

DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL	i
HALAMAN PERSETUJUAN	ii
HALAMAN PENGESAHAN	iii
HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI	iv
HALAMAN PERSEMBAHAN	v
KATA PENGANTAR	vi
DAFTAR ISI	vii
DAFTAR TABEL	xiii
DAFTAR GAMBAR	xiv
DAFTAR LAMBANG DAN SINGKATAN	xvi
DAFTAR ISTILAH	xvii
INTISARI	xix
<i>ABSTRACT</i>	xx
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Batasan Masalah	3
1.4 Tujuan Penelitian	3
1.5 Manfaat Penelitian	4
1.6 Sistematika Penulisan	4
BAB II TINJAUAN PUSTAKA	5
2.1 Studi Literatur	5
2.2 Dasar Teori	17
2.2.1 Analisis Sentimen	17
2.2.2 Text Mining	17
2.2.3 Google Colab	17

2.2.4	Pandas	18
2.2.5	Matplotlib	18
2.2.6	Seaborn	18
2.2.7	NLTK	18
2.2.8	Textblob	18
2.2.9	Crawling Data	19
2.2.10	Preprocessing	19
2.2.10.1	Pembersihan data (Data Cleaning)	19
2.2.10.2	Normalisasi	20
2.2.10.3	Stopwords	20
2.2.10.4	Tokenize	20
2.2.11	Stemming	20
2.2.12	Labeling	21
2.2.13	Algoritma Naive Bayes	21
2.2.13.1	Multinomial	21
2.2.13.2	Bernoulli	22
2.2.13.3	Gaussian	22
2.2.14	Algoritma Support Vector Machine	22
2.2.14.1	Kernel Linear	23
2.2.15	Confusion Matrix	23
BAB III METODE PENELITIAN		24
3.1	Alur Penelitian	24
3.2	Alat dan Bahan	25
3.2.1	Data Penelitian	25
3.2.2	Crawling Dataset	25
3.2.3	Cleaning Dataset	26

3.2.4	Preprocessing	27
3.2.4.1	Case Folding	28
3.2.4.2	Normalisasi	28
3.2.4.3	Stopwords Removal	29
3.2.4.4	Tokenize	30
3.2.4.5	Stemming	31
3.2.5	Labeling	33
3.2.6	Vizualization	35
3.2.7	Modelling	36
3.2.8	Confusion Matrix	38
3.2.9	Balancing	38
BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN		41
4.1	Crawling Dataset	41
4.2	Cleaning Dataset	43
4.3	Preprocessing Dataset	45
4.3.1	Case Folding	45
4.3.2	Normalisasi	45
4.3.3	Stopwords Removal	46
4.3.4	Tokenize	47
4.3.5	Stemming	48
4.4	Labeling	48
4.5	Vizualization	50
4.6	Klasifikasi Algoritma Naive Bayes	52
4.6.1	Sebelum Balancing 90:10	52
4.6.1.1	Multinomial NB	52
4.6.1.2	Bernoulli NB	53

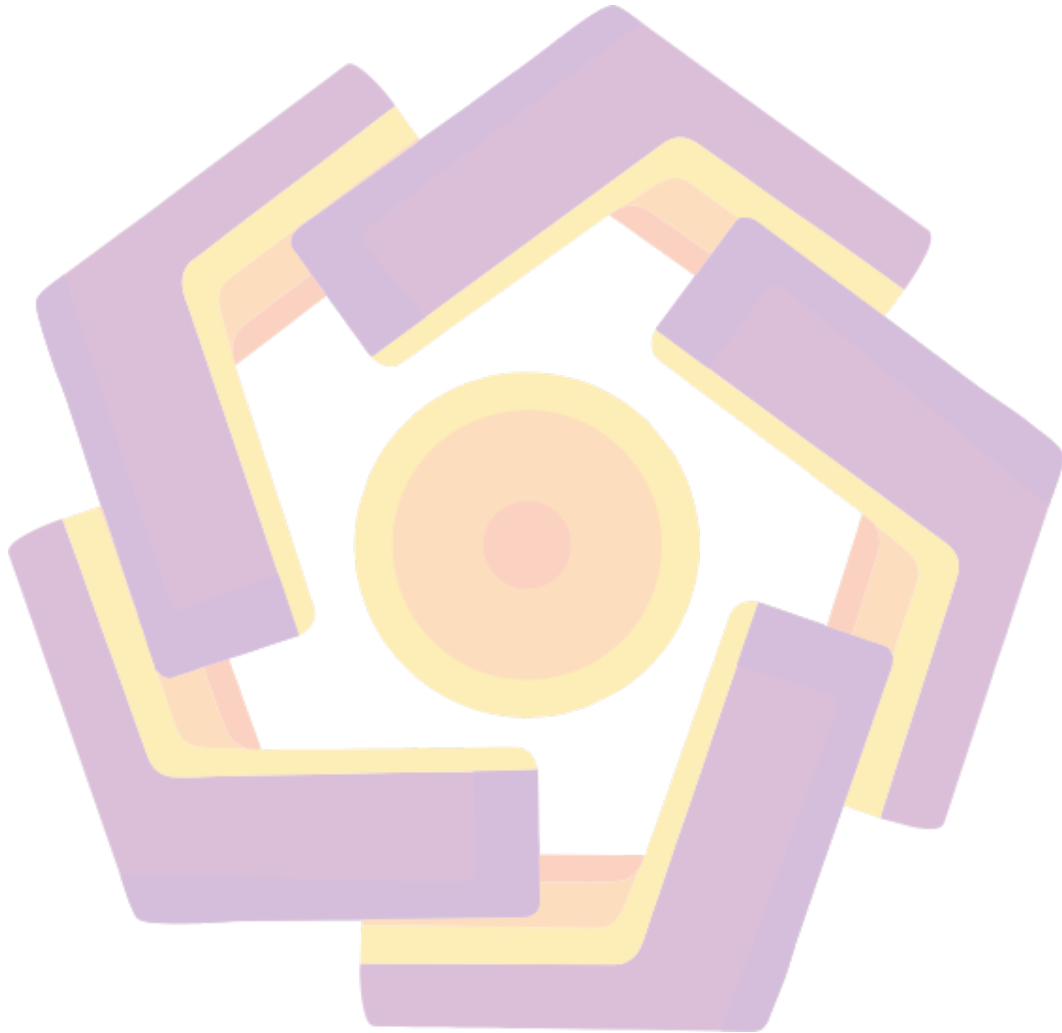
4.6.1.3	Gaussian NB	54
4.6.2	Sebelum Balancing 80:20	55
4.6.2.1	Multinomial NB	55
4.6.2.2	Bernoulli NB	56
4.6.2.3	Gaussian NB	57
4.6.3	Sebelum Balancing 70:30	58
4.6.3.1	Multinomial NB	58
4.6.3.2	Bernoulli NB	59
4.6.3.3	Gaussian NB	60
4.6.4	Setelah Balancing 90:10	61
4.6.4.1	Multinomial NB	61
4.6.4.2	Bernoulli NB	62
4.6.4.3	Gaussian NB	63
4.6.5	Setelah Balancing 80:20	64
4.6.5.1	Multinomial NB	64
4.6.5.2	Bernoulli NB	65
4.6.5.3	Gaussian NB	66
4.6.6	Setelah Balancing 70:30	67
4.6.6.1	Multinomial NB	67
4.6.6.2	Bernoulli NB	68
4.6.6.3	Gaussian NB	68
4.7	Klasifikasi Algoritma Support Vector Machine	69
4.7.1	Sebelum Balancing 90:10	69
4.7.2	Sebelum Balancing 80:20	70
4.7.3	Sebelum Balancing 70:30	70
4.7.4	Setelah Balancing 90:10	71

4.7.5	Setelah Balancing 80:20	72
4.7.6	Setelah Balancing 70:30	72
4.8	Confusion Matrix	73
4.8.1	Confusion Matrix 90:10	73
4.8.1.1	Naive Bayes Multinomial	73
4.8.1.2	Naive Bayes Bernoulli	74
4.8.1.3	Naive Bayes Gaussian	75
4.8.1.4	Support Vector Machine	76
4.8.2	Confusion Matrix 80:20	77
4.8.2.1	Naive Bayes Multinomial	77
4.8.2.2	Naive Bayes Bernoulli	78
4.8.2.3	Naive Bayes Gaussian	79
4.8.2.4	Support Vector Machine	80
4.8.3	Confusion Matrix 70:30	81
4.8.3.1	Naive Bayes Multinomial	81
4.8.3.2	Naive Bayes Bernoulli	82
4.8.3.3	Naive Bayes Gaussian	83
4.8.3.4	Support Vector Machine	84
4.9	Balancing Dataset	85
4.9.1	Confusion Matrix 90:10 Setelah Balancing	86
4.9.1.1	Naive Bayes Multinomial	86
4.9.1.2	Naive Bayes Bernoulli	87
4.9.1.3	Naive Bayes Gaussian	88
4.9.1.4	Support Vector Machine	89
4.9.2	Confusion Matrix 80:20 Setelah Balancing	90
4.9.2.1	Naive Bayes Multinomial	90

4.9.2.2	Naive Bayes Bernoulli	91
4.9.2.3	Naive Bayes Gaussian	92
4.9.2.4	Support Vector Machine	93
4.9.3	Confusion Matrix 70:30 Setelah Balancing	94
4.9.3.1	Naive Bayes Multinomial	94
4.9.3.2	Naive Bayes Bernoulli	95
4.9.3.3	Naive Bayes Gaussian	96
4.9.3.4	Support Vector Machine	97
4.10	Komparasi Algoritma	98
4.10.1	Akurasi	98
BAB V PENUTUP		99
5.1	Kesimpulan	99
5.2	Saran	99
REFERENSI		101

DAFTAR TABEL

Tabel 2.1 Keaslian Penelitian.....	7
Tabel 4.1 Case Folding	46
Tabel 4.2 Contoh Hasil Stemming.....	49
Tabel 4.3 Komparasi Akurasi Algoritma.....	101



DAFTAR GAMBAR

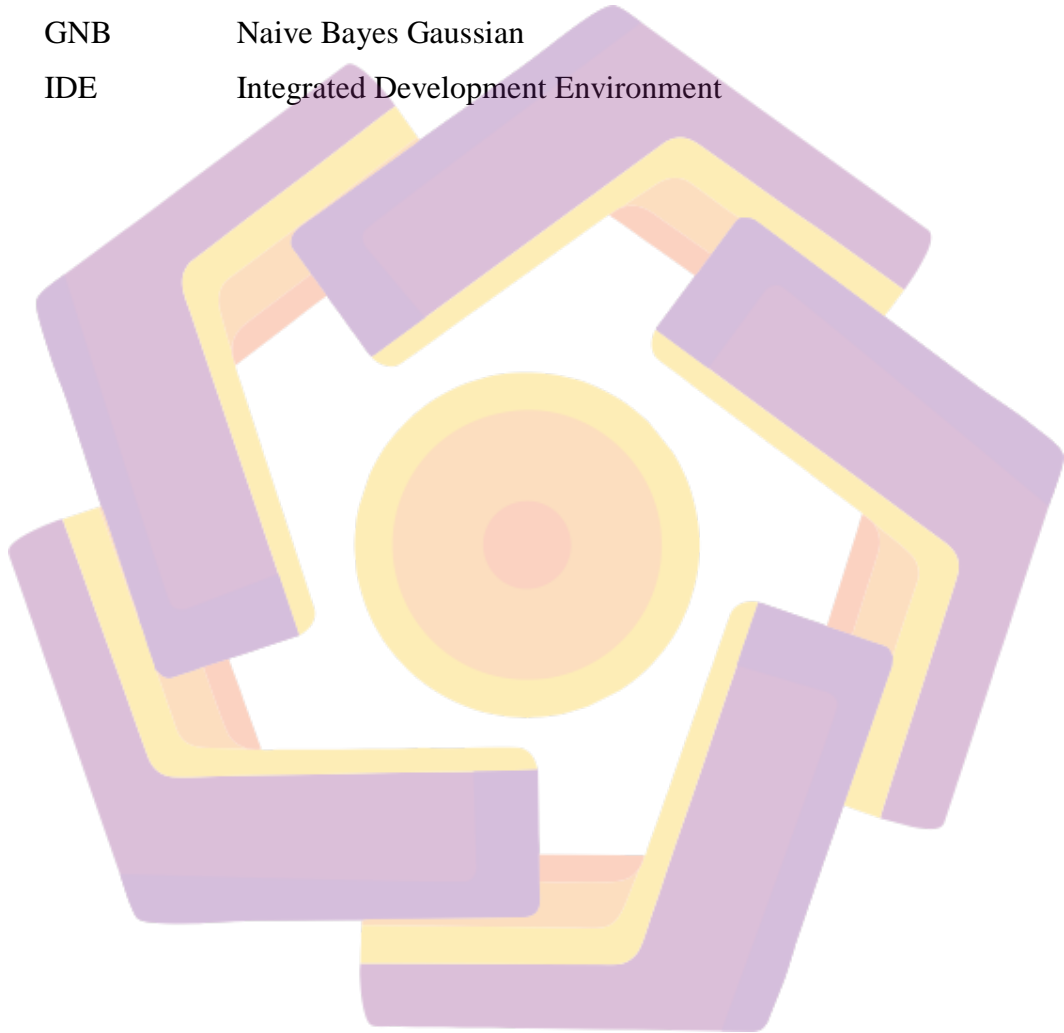
Gambar 3.1 Diagram Alir Penelitian	24
Gambar 4.1 Proses Crawl Data	42
Gambar 4.2 Tabel Dataframe Hasil Crawling	43
Gambar 4.3 Jumlah Dataset Yang Diperoleh	44
Gambar 4.4 Hasil Penghapusan Data Duplikat.....	44
Gambar 4.5 Hasil Penghapusan Nilai NaN.....	44
Gambar 4.6 Jumlah Baris dan Kolom Setelah Penghapusan Nilai NaN	45
Gambar 4.7 Tabel Hasil Pembersihan Dataframe.....	45
Gambar 4.8 Tabel Hasil Normalisasi	47
Gambar 4.9 Tabel Hasil Stopwords	47
Gambar 4.10 Hasil Tokenize	48
Gambar 4.11 Hasil Analisis Tweet	50
Gambar 4.12 Tabel Hasil Analisis Tweet	50
Gambar 4.13 Wordcloud.....	51
Gambar 4.14 Diagram Batang Distribusi Sentimen.....	52
Gambar 4.15 Jumlah Komentar	53
Gambar 4.16 Classification Report 90:10 Multinomial NB Sebelum Balancing	53
Gambar 4.17 Classification Report 90:10 Bernoulli NB Sebelum Balancing.....	54
Gambar 4.18 Classification Report 90:10 Gaussian NB Sebelum Balancing	55
Gambar 4.19 Classification Report 80:20 Multinomial NB Sebelum Balancing	56
Gambar 4.20 Classification Report 80:20 Bernoulli NB Sebelum Balancing.....	58
Gambar 4.21 Classification Report 80:20 Gaussian NB Sebelum Balancing	59
Gambar 4.22 Classification Report 70:30 Multinomial NB Sebelum Balancing	60
Gambar 4.23 Classification Report 70:30 Bernoulli NB Sebelum Balancing.....	61
Gambar 4.24 Classification Report 70:30 Gaussian NB Sebelum Balancing	62
Gambar 4.25 Classification Report 90:10 Multinomial NB Setelah Balancing ..	63
Gambar 4.26 Classification Report 90:10 Bernoulli NB Setelah Balancing	64
Gambar 4.27 Classification Report 90:10 Gaussian NB Setelah Balancing.....	65
Gambar 4.28 Classification Report 80:20 Multinomial NB Setelah Balancing ..	66
Gambar 4.29 Classification Report 80:20 Bernoulli NB Setelah Balancing	67
Gambar 4.30 Classification Report 80:20 Gaussian NB Setelah Balancing.....	68
Gambar 4.31 Classification Report 70:30 Multinomial NB Setelah Balancing ..	69
Gambar 4.32 Classification Report 70:30 Bernoulli NB Setelah Balancing	70
Gambar 4.33 Classification Report 70:30 Gaussian NB Setelah Balancing.....	70
Gambar 4.34 Classification Report 90:10 SVM Sebelum Balancing.....	71
Gambar 4.35 Classification Report 80:20 SVM Sebelum Balancing.....	72
Gambar 4.36 Classification Report 70:30 SVM Sebelum Balancing.....	73
Gambar 4.37 Classification Report 90:10 SVM Setelah Balancing	74
Gambar 4.38 Classification Report 80:20 SVM Setelah Balancing	74
Gambar 4.39 Classification Report 70:30 SVM Setelah Balancing	75
Gambar 4.40 Confusion Matrix 90:10 Multinomial NB.....	76
Gambar 4.41 Confusion Matrix 90:10 Bernoulli NB	77
Gambar 4.42 Confusion Matrix 90:10 Gaussian NB	78
Gambar 4.43 Confusion Matrix 90:10 SVM	79
Gambar 4.44 Confusion Matrix 80:20 Multinomial NB.....	80

Gambar 4.45 Confusion Matrix 80:20 Bernoulli NB	81
Gambar 4.46 Confusion Matrix 80:20 Gaussian NB	82
Gambar 4.47 Confusion Matrix 80:20 SVM	83
Gambar 4.48 Confusion Matrix 70:30 Multinomial NB.....	84
Gambar 4.49 Confusion Matrix 70:30 Bernoulli NB	85
Gambar 4.50 Confusion Matrix 70:30 Gaussian NB	86
Gambar 4.51 Confusion Matrix 70:30 SVM	87
Gambar 4.52 Diagram Batang Distribusi Sentimen Setelah Balancing.....	88
Gambar 4.53 Confusion Matrix 90:10 Multinomial NB Setelah Balancing.....	89
Gambar 4.54 Confusion Matrix 90:10 Bernoulli NB Setelah Balancing	90
Gambar 4.55 Confusion Matrix 90:10 Gaussian NB Setelah Balancing.....	91
Gambar 4.56 Confusion Matrix 90:10 SVM Setelah Balancing	92
Gambar 4.57 Confusion Matrix 80:20 Multinomial NB Setelah Balancing.....	93
Gambar 4.58 Confusion Matrix 80:20 Bernoulli NB Setelah Balancing	94
Gambar 4.59 Confusion Matrix 80:20 Gaussian NB Setelah Balancing.....	95
Gambar 4.60 Confusion Matrix 80:20 SVM Setelah Balancing	96
Gambar 4.61 Confusion Matrix 70:30 Multinomial NB Setelah Balancing.....	97
Gambar 4.62 Confusion Matrix 70:30 Bernoulli NB Setelah Balancing	98
Gambar 4.63 Confusion Matrix 70:30 Gaussian NB Setelah Balancing.....	99
Gambar 4.64 Confusion Matrix 70:30 SVM Setelah Balancing	100



DAFTAR LAMBANG DAN SINGKATAN

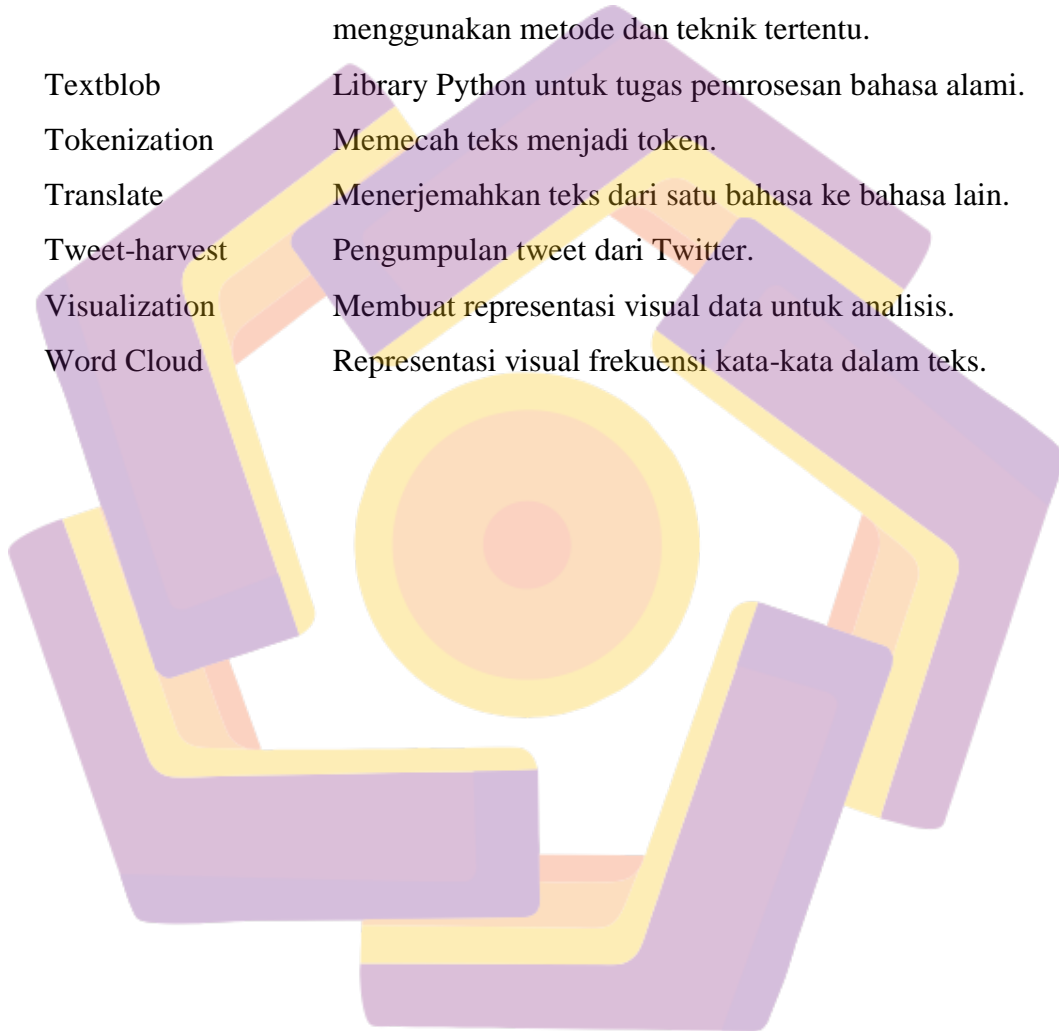
NLP	Natural Language Proessing
NN	Neural Network
NLTK	Natural Language Toolkit
URL	Uniform Resource Locator
SVM	Support Vector Machines
GNB	Naive Bayes Gaussian
IDE	Integrated Development Environment



DAFTAR ISTILAH

Analisis Sentimen	Menentukan apakah teks memiliki sentimen positif, negatif, atau netral.
Array Dictionary	Struktur data yang menghubungkan kunci dengan nilai.
Bar Chart	Grafik menggunakan batang vertikal untuk menunjukkan perbandingan data.
Balancing	Penyeimbangan jumlah sampel dalam dataset.
Cleaning Dataset	Proses membersihkan data dari noise atau outlier.
Confusion Matrix	Tabel yang digunakan untuk mengevaluasi kinerja model klasifikasi pada dataset yang telah diuji.
Crawling	Proses mengumpulkan informasi dari internet.
Google Colab	Platform cloud untuk pemrograman Python dan analisis data.
Google Spreadsheet	Layanan spreadsheet online dari Google.
Labeling	Menambahkan label atau kategori ke data.
Matplotlib	Library Python untuk membuat visualisasi data dalam bentuk grafik.
NaN	Komputasi untuk merepresentasikan nilai numerik yang tidak terdefinisi atau tidak dapat direpresentasikan sebagai angka.
NLP	Teknologi machine learning yang memberi komputer kemampuan untuk menginterpretasikan, memanipulasi, dan memahami bahasa manusia.
NLTK	Library Python untuk pemrosesan bahasa alami.
Node.js	Runtime JavaScript untuk menjalankan kode di luar browser.
Normalisasi	Mengubah kata-kata ke bentuk standar.
Pandas	Library Python untuk analisis dan manipulasi data tabular.
Preprocessing	Persiapan data sebelum analisis atau pemodelan.
Sastrawi	Library bahasa Indonesia untuk pemrosesan teks.

Seaborn	Library Python untuk visualisasi data statistik.
Sentiment Analysis	Menentukan apakah teks memiliki sentimen positif, negatif, atau netral.
Splitting	Pembagian dataset menjadi dua bagian.
Stemming	Menghilangkan infleksi kata.
Stopwords Removal	Menghapus kata-kata umum dari teks.
Text Mining	Ekstraksi informasi dari teks yang tidak terstruktur menggunakan metode dan teknik tertentu.
Textblob	Library Python untuk tugas pemrosesan bahasa alami.
Tokenization	Memecah teks menjadi token.
Translate	Menerjemahkan teks dari satu bahasa ke bahasa lain.
Tweet-harvest	Pengumpulan tweet dari Twitter.
Visualization	Membuat representasi visual data untuk analisis.
Word Cloud	Representasi visual frekuensi kata-kata dalam teks.



INTISARI

Dalam era digital, internet telah menjadi sarana utama bagi individu untuk menyampaikan pendapat, termasuk memberikan review terhadap produk atau layanan. Salah satu contohnya adalah review film, di mana pengguna dapat berbagi pengalaman serta opini mereka melalui platform online seperti situs web, media sosial, atau forum diskusi. Twitter adalah salah satu media yang mewadahi jutaan opini berupa tweet dan dapat dimanfaatkan untuk mengumpulkan opini masyarakat terhadap suatu film. Penelitian ini berfokus pada pemanfaatan opini pengguna Twitter terhadap film "KKN Desa Penari" untuk analisis sentimen, dengan membagi opini tersebut menjadi data sentimen positif dan negatif. Analisis sentimen bertujuan memprediksi polaritas suatu opini dan mengklasifikasikannya ke dalam kategori positif atau negatif. Penelitian ini bertujuan membandingkan tingkat akurasi algoritma Naive Bayes dan Support Vector Machine (SVM) dalam menganalisis sentimen review film "KKN Desa Penari". Data yang digunakan diperoleh dari tweet dengan kata kunci "KKN Desa Penari" pada tanggal 13 Februari 2024. Penelitian ini menggunakan bahasa pemrograman Python untuk mengolah data dan melakukan analisis. Hasil penelitian menunjukkan bahwa kedua algoritma memiliki kelebihan dan kekurangan masing-masing dalam klasifikasi sentimen. Tujuan utama adalah mengetahui tingkat akurasi masing-masing algoritma dan menentukan algoritma yang memiliki akurasi lebih baik dalam konteks review film ini. Hasil penelitian ini diharapkan memberikan kontribusi dalam pengembangan metode analisis sentimen yang lebih efektif dan dapat menjadi referensi bagi penelitian selanjutnya.

Kata kunci: Analisis Sentimen, Naive Bayes, SVM, Twitter, KKN Desa Penari

ABSTRACT

In the digital era, the internet has become a primary means for individuals to express their opinions, including providing reviews of products or services. One example is movie reviews, where users can share their experiences and opinions through online platforms such as websites, social media, or discussion forums. Twitter is one of the media that hosts millions of opinions in the form of tweets and can be utilized to gather public opinion about a film. This study focuses on leveraging Twitter users' opinions about the film "KKN Desa Penari" for sentiment analysis, categorizing these opinions into positive and negative sentiment data. Sentiment analysis aims to predict the polarity of an opinion and classify it into positive or negative categories. This research aims to compare the accuracy of the Naive Bayes and Support Vector Machine (SVM) algorithms in analyzing the sentiment of film reviews for "KKN Desa Penari." The data used was obtained from tweets with the keyword "KKN Desa Penari" on February 13, 2024. The study uses the Python programming language to process the data and conduct the analysis. The results show that both algorithms have their strengths and weaknesses in sentiment classification. The primary objective is to determine the accuracy of each algorithm and identify which one performs better in the context of these film reviews. The findings of this research are expected to contribute to the development of more effective sentiment analysis methods and serve as a reference for future research.

Keyword: *Sentiment Analysis, Naive Bayes, SVM, Twitter, KKN Desa Penari*