

plagiasi jurnal lindha_037.pdf

by - -

Submission date: 21-Dec-2024 04:56PM (UTC+0530)

Submission ID: 2557030980

File name: plagiasi_jurnal_lindha_037.pdf (1.02M)

Word count: 5011

Character count: 29207

Analisis Sentimen Pengguna Aplikasi Tantan: Perbandingan Kinerja Metode Naive Bayes dan SVM

Sentiment Analysis of Tantan Application Users: A Performance Comparison Between Naive Bayes and SVM

Serlindha Tri Andini^{1*}
Ade Eviyanti²
Hamza Setiawan³

^{1,2,3}Teknik Informatika, Universitas Muhammadiyah Sidoarjo, Indonesia
¹serlindatriand@gmail.com, ²adeeviyanti@umsida.ac.id, ³hamzah@umsida.ac.id

*Penulis Korespondensi:

Nama 5
penulis@email.ac.id

Riwayat Artikel:

Diterima : 8 Agustus 2022
Direview : 25 Agustus 2022
Disetujui : 12 Desember 2022
Terbit : 15 Desember 2022

Abstrak

29
Tantan, sebagai salah satu aplikasi kencan online populer di Indonesia, telah mengumpulkan berbagai ulasan pengguna yang mencerminkan pengalaman mereka. Penelitian ini bertujuan untuk menganalisis sentimen pengguna aplikasi Tantan dengan membandingkan performa algoritma Naive Bayes dan Support Vector Machine (SVM) dalam klasifikasi sentimen. Data ulasan diambil dari Google Play Store menggunakan teknik web scraping dan diproses melalui tahapan pembersihan, tokenisasi, dan ekstraksi fitur TF-IDF. Dataset yang digunakan terdiri dari 1.195 ulasan, dengan proporsi 74,6% ulasan positif dan 25,4% ulasan negatif. Model Naive Bayes menghasilkan akurasi 85,36%, dengan performa tinggi dalam mendeteksi ulasan positif (precision 86%, recall 97%). Namun, pada ulasan negatif, recall hanya mencapai 44%, menunjukkan performa yang kurang optimal. Sebaliknya, SVM dengan kernel sigmoid menunjukkan performa lebih baik secara keseluruhan, dengan akurasi 87,03%. Model ini mampu menangani ulasan negatif lebih baik dengan recall sebesar 67% dan F1-score 69%, serta tetap unggul dalam ulasan positif dengan precision 91% dan F1-score 92%. Hasil penelitian menunjukkan bahwa meskipun kedua algoritma memiliki kekuatan masing-masing, SVM dengan kernel sigmoid direkomendasikan untuk dataset ini karena keseimbangan dan stabilitas performanya. Model ini dapat memberikan wawasan berharga untuk pengembangan fitur dan strategi peningkatan kualitas aplikasi.

Kata Kunci: Sentimen Analisis, Tantan, Naive Bayes, Support Vector Machine, Kernel Sigmoid

Abstract

Tantan, as a popular dating application in Indonesia, has garnered various user reviews reflecting their experiences. This study aims to analyze user sentiment for the Tantan application by comparing the performance of Naive Bayes and Support Vector Machine (SVM) algorithms in sentiment

20
classification. User reviews were collected from Google Play Store using web scraping techniques and processed through data cleaning, tokenization, and TF-IDF feature extraction. The dataset comprises 1,195 reviews, with 74.6% positive and 25.4% negative sentiments. The Naive Bayes model achieved an accuracy of 85.36%, excelling in detecting positive reviews (precision 86%, recall 97%). However, its performance on negative reviews was suboptimal, with a recall of only 44%. Conversely, the SVM model with a sigmoid kernel demonstrated superior overall performance, achieving an accuracy of 87.03%. It handled negative reviews better, with a recall of 67% and an F1-score of 69%, while maintaining excellent results for positive reviews (precision 91%, F1-score 92%). The results indicate that although both algorithms have their strengths, SVM with a sigmoid kernel is recommended for this dataset due to its balanced and stable performance. This model provides valuable insights for feature development and quality improvement strategies for the application.

Keywords: Sentiment Analysis, Tantan, Naive Bayes, Support Vector Machine, Sigmoid Kernel

1. Pendahuluan

Tantan merupakan salah satu aplikasi kencan online yang populer di Indonesia, terutama di kalangan remaja [1]. Aplikasi ini bertujuan untuk memfasilitasi pengguna dalam menemukan pasangan maupun pertemanan melalui fitur geser profil yang intuitif dan menyenangkan [1]. Pengguna dapat menggeser ke kanan untuk menunjukkan ketertarikan atau ke kiri jika tidak tertarik [1]. Selain itu, Tantan menawarkan fitur tambahan seperti pesan instan, personalisasi profil, dan fitur keamanan seperti verifikasi akun untuk memastikan keaslian pengguna [1].

Seiring dengan meningkatnya popularitas Tantan, aplikasi ini telah mengumpulkan basis pengguna yang beragam [1]. Ulasan dan komentar dari pengguna di Google Play Store memberikan gambaran yang kaya tentang pengalaman dan persepsi pengguna terhadap aplikasi ini [2]. Sentimen positif mencerminkan kepuasan pengguna terhadap fitur-fitur Tantan [3], sementara sentimen negatif sering kali menyoroti ketidakpuasan akibat masalah teknis, kualitas fitur yang kurang optimal, atau biaya fitur premium yang dinilai mahal [4].

Analisis sentimen menjadi langkah penting dalam memahami opini dan pola pikir pengguna terhadap aplikasi [5], [4]. Proses ini melibatkan pengolahan data secara otomatis untuk menentukan apakah ulasan pengguna bersifat positif atau negatif [5], [4]. Untuk menentukan klasifikasi menggunakan metode SVM dan Naive Bayes untuk membandingkan manakah metode yang lebih unggul [6], [7], [8]. Metode Naive Bayes, sebuah teknik klasifikasi probabilitas praktis yang bekerja berdasarkan perhitungan kemungkinan dari data yang tersedia [5], [4]. Support Vector Machine (SVM) adalah metode *supervised learning* yang menggunakan *hyperplane* guna tugas klasifikasi, regresi, dan deteksi outlier. SVM sangat efektif dalam menangani data berdimensi tinggi, bahkan ketika jumlah dimensinya lebih banyak daripada jumlah sampel [3]. Dengan menggunakan metode tersebut, ulasan pengguna dapat dikelompokkan menjadi 2 kategori utama, yaitu sentimen positif dan negatif dan dapat membandingkan metode mana yang lebih unggul [5], [4].

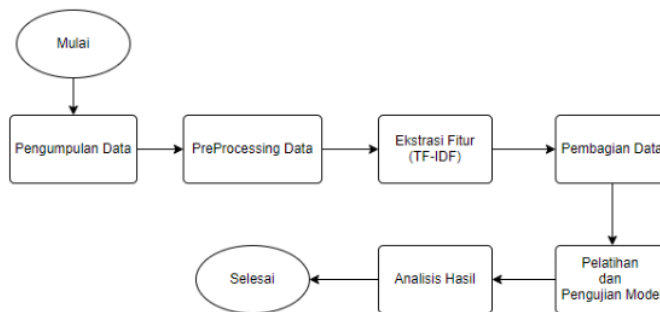
Penelitian sebelumnya menunjukkan bahwa ulasan negatif pada aplikasi sering kali sulit terklasifikasi secara akurat akibat distribusi data yang tidak seimbang, di mana ulasan positif jauh lebih dominan dibandingkan ulasan negatif [9]. Gap penelitian terletak pada kesulitan kedua algoritma ini dalam menangani ulasan negatif dan dataset yang tidak seimbang, di mana ulasan positif jauh lebih dominan dibanding ulasan negatif. Dengan ini, pada penelitian ini memiliki tujuan agar bisa mengevaluasi sentimen pengguna aplikasi Tantan melibatkan membandingkan performa Naive Bayes dan SVM, sekaligus mengatasi tantangan data tidak seimbang menggunakan metode seperti SMOTE [10].

Naïve Bayes, dengan sifatnya yang sederhana dan efisien, sering digunakan untuk klasifikasi teks. Namun, algoritma ini memiliki keterbatasan dalam menangani data yang memiliki korelasi tinggi antar fitur. Sebaliknya, Support Vector Machine (SVM) menggunakan hyperplane untuk memisahkan data dan sangat efektif dalam menangani dataset dengan dimensi tinggi, Menempatkannya sebagai opsi yang ideal untuk analisis sentimen aplikasi seperti Tantan[11].

Melalui analisis sentimen, pengembang aplikasi dapat mengidentifikasi keunggulan dan kekurangan aplikasi berdasarkan masukan dari pengguna [2], [12]. Hasil ini dapat menawarkan pemahaman yang signifikan guna meningkatkan fitur dan menyusun strategi pemasaran yang lebih efektif [2], [12]. Dengan cara itu, studi ini dimaksudkan untuk mengevaluasi sentimen pengguna Tantan menggunakan algoritma Naive Bayes dan SVM sebagai metode dalam klasifikasi sentimen. [5], [4], [6].

2. Metode Penelitian

Peneliti menjalani rangkaian langkah dimana setiap langkahnya berpotensi untuk mempermudah penelitian ini. Berikut adalah gambar 1 alur penelitian dari tahap-tahap proses tersebut :



Gambar 1. Alur Penelitian

Adapun tahapan penelitian dijelaskan pada gambar 1 diatas menjelaskan sebagai berikut :

Pertama informasi pengalaman pengguna aplikasi Tantan didapatkan dari Google Play Store dengan cara web scraping yang diimplementasikan melalui Python yang berada pada Google Colab [13].

Kedua Pra-pemrosesan Data yang sudah dikumpulkan akan di proses dengan langkah prapemrosesan [6] yaitu Pembersihan Data menghapus simbol, angka, dan karakter khusus. Tokenizing: memecahkan teks berupa kalimat berdasarkan setiap kata. Stopword: Menyingkirkan kata yang tidak memberikan kontribusi berarti pada analisis. Ekstraksi Fitur (TF-IDF) TF-IDF adalah teknik yang digunakan untuk mengani koleksi data dengan skala besar dan dapat mengelola dan menganalisis secara efisien dengan rumus [6]:

Formula TF :

$$TF(t, d) =$$

$$\frac{\text{jumlah total term dalam } d}{\text{jumlah kemunculan term } t \text{ dalam data } d} \quad (1)$$

Formula IDF :

$$IDF(t) = \frac{\log(\text{jumlah dokumen yang mengandung term } t)}{(\text{jumlah total dokumen dalam korpus})} \quad (2)$$

Formula TF-IDF :

$$TF - IDF(t, d) = TF(t, d) \times IDF(t) \quad (3)$$

Ketiga gunakan metode oversampling pada kelas minoritas (ulasan negatif) dengan SMOTE. Teknik ini menghasilkan sampel sintetis untuk kelas minoritas guna meningkatkan distribusi data dan memastikan model dapat belajar lebih baik dari ulasan negatif [14].

Keempat Pembagian Data Dengan menggunakan metode random split data dapat di bagisecara acak diklasifikasikan sebagai data untuk pelatihan dan pengujian, training set mencakup sekitar 70%-80% dari data sedangkan testing set sekitar 20%-30% [6].

Kelima Pelatihan dan pengujian model proses pengembangan model yang dirancang untuk mengidentifikasi kelas data, sehingga dapat digunakan untuk menentukan prediksi kelas dari objek dengan tabel kelas yang tidak diketahui. Data dibagi menjadi training set agar bisa melatih model dan testing set untuk mengujinya. Algoritma yang digunakan adalah Naive Bayes dan SVM, implementasi perbandingan ke 2 metode ini bertujuan untuk menentukan algoritma mana yang lebih unggul dalam menklasifikasi sentimen ulasan pengguna aplikasi tatanan.

Rumus probabilitas Naive Bayes [6], [15]:

$$P(C | X) = \frac{P(X)}{P(X|C) \cdot P(C)} \quad (4)$$

$P(C | X)$ adalah probabilitas kelas CCC diberikan fitur XXX.

$P(X | C)P(X|C)P(X | C)$ adalah probabilitas fitur XXX diberikan kelas CCC.

$P(C)P(C)P(C)$ adalah probabilitas apriori dari kelas CCC.

$P(X)P(X)P(X)$ adalah probabilitas fitur XXX.

Pengujian model :

Apabila sudah diuji menggunakan metode Naive Bayes maka akan mengevaluasi menggunakan confusion matrix, tiap baris pada kolom memiliki perhitungan. Berikut ini adalah tabel 1 Confusion Matrix dan juga rumus perhitungan [15]. :

Tabel 1. Confusion Matrix

	Data Sebenarnya Positif	Data Sebenarnya Negatif
Prediksi Positif	TP	FP
Prediksi Negatif	FN	TN

Keterangan Tabel 1 :

TP : Data positive yang diprediksi positive

TF : Data negative yang diprediksi negative

FP : Data negative yang diprediksi positive

FN : Data positive yang diprediksi negative

Evaluasi model:

Pada fase evaluasi model memiliki peran kunci dalam menentukan sampai mana performa metode klasifikasi yang diterapkan pada penelitian ini. Tolak ukur dalam pengukuran kinerja dapat melibatkan akurasi, persisi, recall, F1 score. Evaluasi matrix antara lain yaitu true positif (TP), true negatif (TN), false positif (FP), dan false negatif (FN) berikut adalah rumus untuk menentukan akurasi [2]:

Akurasi (accuracy):

$$Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+FP+FN+TN} \quad (5)$$

Persisi (Precision):

$$Precision = \frac{TP}{FP+TP} \quad (6)$$

Recal (Sensitive atau True Positive Rate):

$$Recall = \frac{TP}{FN+TP} \quad (7)$$

F1-Score:

$$F1 - Score = 2 \cdot \frac{Precision \cdot Recall}{Precision + Recall} \quad (8)$$

Keenam Support Vector Machine (SVM) ialah metode pembelajaran mesin yang bekerja dengan memanfaatkan hyperplane untuk memisahkan data menjadi beberapa kelas. Fungsi hyperplane adalah membedakan antar kelas, sementara SVM menentukan label data dengan melihat letaknya relatif terhadap hyperplane. Algoritma ini populer untuk klasifikasi teks, terutama pada dataset besar dari situs online [16]. Inti SVM adalah mencari *hyperplane* terbaik dengan margin maksimal yang seimbang antara kelas-kelas. Metode SVM memiliki tiga jenis pendekatan yang disebut *kernel*: radial, linear, dan sigmoid. Dalam penelitian ini, semua jenis *kernel* digunakan [17].

Ketujuh Analisis hasil analisis menunjukkan bahwa penelitian ini menggunakan data ulasan pada aplikasi tantan yang ada di Goggle Play store dikumpulkan menggunakan teknik scraping dengan bahasa Python di Google Colab. Data ulasan yang dihasilkan dalam jumlah 1195, dari data ulasan yang ada kemudian data akan di filter dan dikelompokna sesuai ulasan positif dan negatif [18]. Metode yang di gunakan ialah metode Naïve Bayes menggunakan asumsi probabilitas independensi antar fitur untuk menghitung kemungkinan klasifikasi. Pada sisi lain, SVM menggunakan kernel, seperti linear, radial, polynomial, dan sigmoid, untuk memetakan data ke ruang berdimensi lebih tinggi guna menemukan hyperplane terbaik [19]. Untuk ulasan positif mencerminkan kepuasan pengguna terhadap aplikasi tantan, sedangkan sentimen negatif mencerminkan ketidakpuasan terhadap aplikasi tantan [20].

3. Hasil

Pengumpulan data dan Pre-processing data dalam penelitian ini memanfaatkan dataset berupa komentar atau ulasan dari pengguna aplikasi Tantan yang diambil dari Play Store. Informasi data yang digunakan tersedia dalam tabel 2 data awal dibawah ini.

Tabel 2. Data awal

Index	userName	Score	At	Content
0	Lutfi Jauhari	5	28/05/2024 08.49	Nice
1	Roy Bersepeda	3	28/05/2024 08.30	Saya masih baru, jdi belum bnyak tau, ini saya masih mempelajari nya
2	Mulnas ry	5	28/05/2024 07.10	tantan sangat luar biasa seneng bermain nya
3	Faris Maulana	5	28/05/2024 06.59	Sangat Bagus
4	Andri Sutansyah	5	28/05/2024 04.18	Ok
5	Ghly Rmdhni	1	28/05/2024 03.20	Kok gni sh?
6	Dito Bm	4	28/05/2024 03.11	Ok
7	Febry Negara	2	27/05/2024 22.48	Gajeas
8	Dedi Juhana	5	27/05/2024 22.11	Sangat membantu dalam rangka silaturahmi
9	MC Channel (Miss Chatrine)	5	27/05/2024 19.19	i antara semua apk dating, tantan ini paling buat aku nyaman 😊 verified nya juga cuma itungan menit, ah mantap 😊

Sebelum melakukan proses menggunakan algoritma, maka perlu melakukan Pre-processing data. Hasil data tersedia dalam tabel 3 pre-prosesan data .

Tabel 3. Pre-prosesan Data

Index	userName	Score	at	Content	cleaned_content
0	Lutfi Jauhari	5	28/05/2024 08.49	Nice	Nice
1	Roy Bersepeda	3	28/05/2024 08.30	Saya masih baru, jdi belum bnyak tau, ini saya masih mempelajari nya	saya masih baru jdi belum bnyak tau ini saya masih mempelajari nya
2	Mulnas ry	5	28/05/2024 07.10	tantan sangat luar biasa seneng bermain nya	tantan sangat luar biasa seneng bermain nya
3	Faris Maulana	5	28/05/2024 06.59	Sangat Bagus	sangat bagus
4	Andri Sutansyah	5	28/05/2024 04.18	Ok	Ok
5	Ghly Rmdhni	1	28/05/2024 03.20	Kok gni sh?	kok gni sh

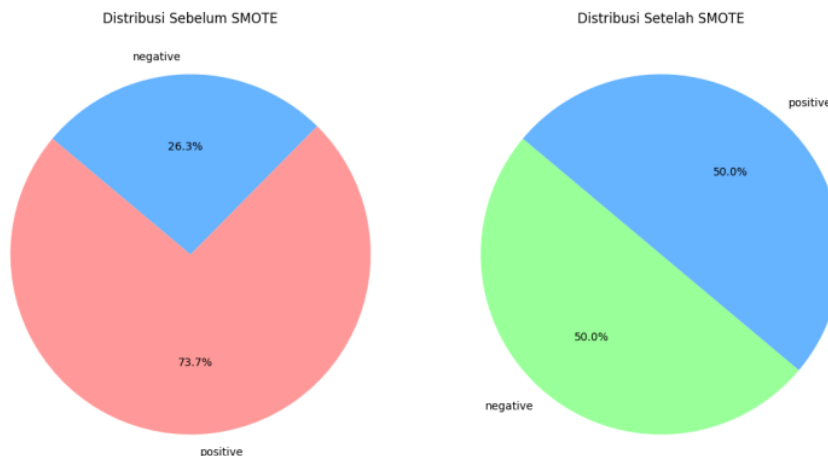
Pelabelan data akan dilabel agar menentukan mana ulasan negatif dan positif, berikut adalah tabel 5 pelabelan.

Tabel 5. Pelabelan

Index	userName	Score	At	Content	cleaned_content	sentiment	klasifikasi
0	Lutfi Jauhari	5	28/05/2024 08.49	Nice	Nice	Positive	Positif
1	Roy Bersepeda	3	28/05/2024 08.30	Saya masih baru, jdi belum bnyak tau, ini saya masih mempelajari nya	saya masih baru jdi belum bnyak tau ini saya masih mempelajari nya	Negative	Negatif
2	Mulnas ry	5	28/05/2024 07.10	tantan sangat luar biasa seneng bermain nya	tantan sangat luar biasa seneng bermain nya	Positive	Positif
3	Faris Maulana	5	28/05/2024 06.59	Sangat Bagus	sangat bagus	Positive	Positif
4	Andri Sutansyah	5	28/05/2024 04.18	Ok	Ok	Positive	Positif
5	Ghly Rmdhni	1	28/05/2024 03.20	Kok gni sh?	kok gni sh	Negative	Negatif
6	Dito Bm	4	28/05/2024 03.11	Ok	Ok	Positive	Positif
7	Febry Negara	2	27/05/2024 22.48	Gajeas	Gajeas	Negative	Negatif
8	Dedi Juhana	5	27/05/2024 22.11	Sangat memban tu dalam rangka silaturah mi	sangat membantu dalam rangka silaturah mi	Positive	Positif
9	MC Channel (Miss Chatrine)	5	27/05/2024 19.19	Di antara semua apk dating, tantan ini paling buat aku nyaman 😊 verified nya juga cuma itungan	di antara semua apk dating tantan ini paling buat aku nyaman verified nya juga cuma itungan mantap	Positive	Positif

Index	userName	Score	At	Content	cleaned_content	sentiment	klasifikasi
				menit, ah mantap			

Gambar 3 diagram lingkaran ini yang menunjukkan jumlah positif berjumlah 73.7% dan negatif berjumlah 26.3% sebelum di SMOTE menjadi positif 50.0% dan negatif 50.0%.



Gambar 3. Diagram Lingkaran

Klasifikasi Menggunakan Naive bayes Tahap berikutnya yaitu menganalisis performa metode Naive Bayes dengan menerapkan metrik evaluasi yaitu *precision*, *recall*, *F1-score*, dan *accuracy*. Evaluasi ini dapat dilihat pada Tabel 6 model Naive Bayes, yang menunjukkan hasil pengujian model berdasarkan klasifikasi pada data uji.

Tabel 6. Model Naive Bayes

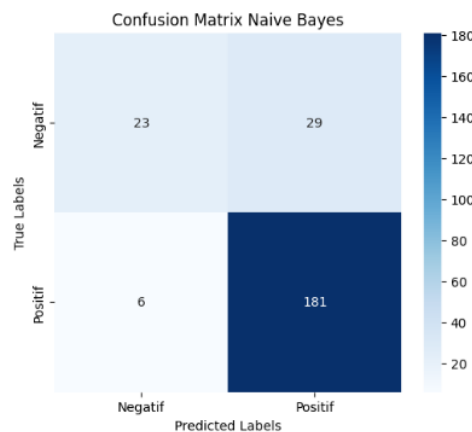
Class	Precision	Recall	F1-Score	Support
Negative	0.47	0.87	0.61	52
Positive	0.95	0.73	0.83	187
Accuracy			0.76	239
macro avg	0.71	0.80	0.72	239
weighted avg	0.85	0.76	0.78	239

Model menunjukkan kinerja yang baik dalam mendeteksi kelas "positive" dengan precision tinggi (0.95), tetapi recall-nya lebih rendah (0.73), yang berarti beberapa data positif tidak terdeteksi. Sementara itu, untuk kelas "negative", model memiliki recall tinggi (0.87), namun precision-nya rendah (0.47), yang berarti banyak prediksi negatif yang salah. Secara keseluruhan, akurasi model adalah 76%, dengan F1-score untuk kelas "positive" lebih baik (0.83) dibandingkan kelas "negative" (0.61). Precision dan recall macro averages menunjukkan model lebih baik dalam

mendeteksi data secara keseluruhan, meskipun ada ruang untuk perbaikan, terutama dalam hal precision untuk kelas "negative".

10

Pada gambar 4 Confusion Matrix menunjukkan bahwa model Naive Bayes Confusion matrix pada gambar ini menggambarkan hasil evaluasi model Naive Bayes untuk klasifikasi sentimen. Di dalam matriks, terdapat 45 kumpulan data berlabel "Negatif" efektif diprediksi secara benar menjadi "Negatif" (True Negatif), dan 137 tabel data "Positif" yang juga sukses diprediksi secara akurat sebagai "Positif" (True Positif). Namun, terdapat 7 tabel data "Negatif" yang salah diprediksi sebagai "Positif" (False Positif), serta 50 data berlabel "Positif" yang salah diprediksi sebagai "Negatif" (False Negatif). Angka-angka ini menunjukkan bagaimana model melakukan prediksi terhadap data, dengan kualitas nilai diagonal yang lebih menunjukkan kinerja yang unggul dalam tugas-tugasnya model yang baik dalam mengidentifikasi kelas yang benar. Sebaliknya, nilai di luar diagonal menunjukkan kesalahan klasifikasi yang perlu diperbaiki untuk meningkatkan akurasi model.



Gambar 4. Confusion Matrix

Klasifikasi Menggunakan SVM dilakukan untuk menganalisis performa model berdasarkan berbagai kernel yaitu Linear, RBF, Polynominal, dan Sigmoid yang ditunjukkan pada tabel 7 metode SVM .

Tabel 7. Metode SVM

21

Kernel	Precision (Negative)	Recall (Negative)	F1-Score (Negative)	Precision (Positive)	Recall (Positive)	F1-Score (Positive)	Accuracy (%)
Linear	0.63	0.73	0.68	0.92	0.88	0.90	84.94
RBF	0.46	0.60	0.52	0.88	0.81	0.84	76.15
Poly	0.42	0.87	0.57	0.95	0.67	0.79	71.55
Sigmoid	0.63	0.77	0.70	0.93	0.88	0.90	85.36

Tabel 6 menunjukkan hasil evaluasi dari empat jenis kernel dalam model SVM untuk klasifikasi sentimen. Kernel **Linear** memiliki precision negatif sebesar 0.63 dan recall negatif 0.73, dengan

F1-score negatif 0.68. Untuk kelas positif, precision mencapai 0.92, recall 0.88, dan F1-score 0.90. Akurasi keseluruhan model ini adalah 84.94%. Kernel **RBF** menunjukkan precision negatif yang lebih rendah, yaitu 0.46, dengan recall 0.60 dan F1-score 0.52. Sementara itu, untuk kelas positif, precision ialah 0.88, recall 0.81, dan F1-score 0.84, dengan akurasi 76.15%. Kernel **Poly** memiliki precision negatif terendah (0.42), meskipun recall negatif sangat tinggi (0.87), dengan F1-score 0.57. Precision untuk kelas positif sangat tinggi (0.95), namun recall-nya lebih rendah (0.67), menghasilkan F1-score 0.79 dan akurasi 71.55%. Kernel **Sigmoid** menunjukkan hasil yang serupa dengan kernel linear, dengan precision negatif 0.63, recall negatif 0.77, dan F1-score negatif 0.70. Precision untuk kelas positif adalah 0.93, recall 0.88, dan F1-score 0.90, serta akurasi 85.36%. Secara keseluruhan, kernel linear dan **Sigmoid** menghasilkan efektivitas tertinggi dilihat dari akurasi dan F1-score, dengan kernel **Poly** menunjukkan kinerja yang lebih rendah.

Setelah data terkumpul dengan mengimplementasikan algoritma Naive Bayes dan Support Vector Machine (SVM), tahap berikutnya adalah melakukan langkah-langkah analisis lanjutan membandingkan di antara kernel svm hasil lebih baik adalah sigmoid maka naive bayes akan saya bandingkan dengan kernel sigmoid. Berikut hasil berada pada tabel 8 perbandingan Naive Bayes dan SVM.

Tabel 8. Perbandingan Naive Bayes dan SVM

Metric	Naive Bayes	SVM (Kernel = Sigmoid)
Precision (Negative)	0.47	0.63
Recall (Negative)	0.87	0.77
F1-Score (Negative)	0.61	0.70
Precision (Positive)	0.95	0.93
Recall (Positive)	0.73	0.88
F1-Score (Positive)	0.83	0.90
Accuracy (%)	76.15	85.36

Perbandingan antara **Naive Bayes** dan **SVM dengan kernel sigmoid** menunjukkan perbedaan kinerja dalam klasifikasi sentimen. Dari segi akurasi, **SVM dengan kernel sigmoid** memiliki keunggulan dengan akurasi sebesar 85.36%, lebih tinggi dibandingkan dengan **Naive Bayes** yang mencapai 76.15%. Untuk kelas negatif, **SVM** lebih unggul dalam hal precision (0.63) dan F1-score (0.70), meskipun **Naive Bayes** memiliki recall yang lebih tinggi (0.87). Untuk kelas positif, **SVM** juga lebih baik dalam hal precision (0.93), recall (0.88), dan F1-score (0.90), memperlihatkan kinerja yang lebih konsisten dibandingkan **Naive Bayes**, yang mempunyai precision 0.95, namun recall yang lebih rendah (0.73) dan F1-score yang sedikit lebih rendah (0.83). Secara keseluruhan, **SVM dengan kernel sigmoid** memberikan hasil yang lebih baik dalam hampir semua metrik evaluasi, menjadikannya pilihan yang lebih kuat untuk klasifikasi sentimen dibandingkan **Naive Bayes**.

4. Pembahasan

Model Naive Bayes menunjukkan akurasi sebesar 76,15% dengan precision rendah (0,47) namun recall tinggi (0,87) untuk kelas negatif. Hal ini menunjukkan bahwa metode mampu mendeteksi ulasan negatif dengan baik, tetapi sering salah dalam memprediksi ulasan ambigu sebagai positif. Keterbatasan ini sejalan dengan penelitian sebelumnya [2], yang menyatakan bahwa Naive Bayes memiliki kelemahan dalam menangani fitur yang saling berkorelasi. Selain itu, distribusi data yang tidak seimbang memperburuk performa model pada ulasan negatif [7]. Sementara itu, model SVM dengan kernel sigmoid menunjukkan performa yang lebih baik dengan akurasi tertinggi mencapai 85,36%. Hasil ini konsisten dengan studi terdahulu [9], yang menunjukkan keunggulan

SVM dalam menangani data berdimensi tinggi, terutama dengan pemilihan kernel yang tepat. SVM lebih seimbang dalam mendeteksi ulasan positif dan negatif dengan F1-score sebesar 0,90 untuk kelas positif dan 0,70 untuk kelas negatif, meskipun recall untuk kelas negatif sedikit lebih rendah dibandingkan Naive Bayes.

Penerapan SMOTE untuk menangani ketidakseimbangan data terbukti efektif dalam meningkatkan performa model, terutama dalam mendeteksi kelas minoritas (negatif). Hasil ini mendukung penelitian sebelumnya [10], yang menunjukkan bahwa teknik oversampling seperti SMOTE dapat mempengaruhi peningkatan kinerja model pada data tidak seimbang. Meskipun demikian, kesalahan klasifikasi masih ditemukan, terutama pada ulasan pendek dan ambigu seperti "OK" atau "Bagus" yang sulit dikenali oleh model. Hal ini sesuai dengan temuan penelitian terdahulu [11], yang menyebutkan bahwa ulasan singkat sering tidak memiliki fitur signifikan untuk analisis sentimen. Secara keseluruhan, penelitian ini memiliki hasil yang menunjukkan bahwa metode SVM dengan kernel sigmoid lebih unggul dibandingkan Naive Bayes dalam semua metrik evaluasi. Temuan ini konsisten dengan penelitian sebelumnya [7], [9], yang menegaskan bahwa SVM lebih stabil serta efektif dalam menangani tantangan analisis sentimen pada dataset yang tidak seimbang.

Analisis Kesalahan Klasifikasi

Kesalahan klasifikasi terutama terjadi pada ulasan pendek dengan kata-kata ambigu seperti "OK" atau "Bagus", yang sulit dikenali oleh model. Selain itu, ulasan negatif yang menggunakan kata-kata netral sering kali terklasifikasi sebagai positif. Faktor-faktor ini mempengaruhi performa model, menyebabkan peningkatan jumlah kesalahan prediksi. Metode Naive Bayes juga sering salah memprediksi ulasan negatif sebagai positif karena asumsi independensi yang tidak selalu terpenuhi dalam teks. Metode SVM, meskipun lebih baik dalam menangani ulasan negatif, masih memiliki kelemahan dalam menangani ulasan dengan panjang teks yang sangat pendek. Panjang ulasan dan intensitas kata-kata negatif terbukti memengaruhi performa model. SVM lebih responsif terhadap fitur-fitur ini dibandingkan Naive Bayes.

5. Penutup

Model SVM dengan kernel sigmoid direkomendasikan karena performanya yang lebih stabil dibandingkan Naive Bayes. Penelitian mendatang dapat mempertimbangkan eksplorasi algoritma lain, seperti Random Forest atau Transformer, yang dikenal unggul dalam klasifikasi teks pada dataset berukuran besar. Selain itu, penggunaan teknik ensemble model dapat meningkatkan kinerja dengan memadukan keunggulan dari berbagai algoritma.

Selain itu, penelitian dapat diperluas dengan mempertimbangkan atribut tambahan, seperti panjang ulasan atau intensitas kata negatif. Penelitian ini memberikan kontribusi dengan menyediakan evaluasi komprehensif terhadap performa dua algoritma utama untuk analisis sentimen, yang berpotensi untuk menjadi acuan terhadap pengembang aplikasi dalam menyempurnakan kualitas layanan berdasarkan ulasan pengguna.

6. Referensi

- [1] Y. Khai Shin BCS, "Chinese Culture, Contemporary Dating and Tantan: Exploring self-presentation in the Age of Mobile Dating Apps."
- [2] D. Normawati and S. A. Prayogi, "Implementasi Naïve Bayes Classifier Dan Confusion Matrix Pada Analisis Sentimen Berbasis Teks Pada Twitter," 2021.
- [3] "7099-25292-1-PB".
- [4] M. Rezki, D. N. Kholifah, M. Faisal, R. Suryadithia, U. Bina, and S. Informatika, "Analisis Review Pengguna Google Meet dan Zoom Cloud Meeting Menggunakan Algoritma Naïve Bayes." [Online]. Available: <http://ejournal.bsi.ac.id/ejurnal/index.php/infortech264>
- [5] M. Khoirul, U. Hayati, and O. Nurdiawan, "ANALISIS SENTIMEN APLIKASI BRIMO PADA ULASAN PENGGUNA DI GOOGLE PLAY MENGGUNAKAN ALGORITMA NAIVE BAYES," 2023.
- [6] H. Dwi Putra, L. Khairani, D. Hastari, P. Studi Sistem Informasi, F. Sains dan Teknologi, and C. Author, "SENTIMAS: Seminar Nasional Penelitian dan Pengabdian Masyarakat Comparison of Naive Bayes Classifier and Support Vector Machine Algorithms for Classifying Student Mental Health Data Perbandingan Algoritma Naive Bayes Classifier dan Support Vector Machine untuk Klasifikasi Data Kesehatan Mental Mahasiswa." [Online]. Available: <https://journal.irpi.or.id/index.php/sentimas>
- [7] S. Alpin Rizaldi, S. Alam, and I. Kurniawan, "ANALISIS SENTIMEN PENGGUNA APLIKASI JMO (JAMSOSTEK MOBILE) PADA GOOGLE PLAY STORE MENGGUNAKAN METODE NAIVE BAYES 1)," vol. 2, no. 3, pp. 109–117, 2023, doi: 10.55123.
- [8] A. Rifa, R. Ardhani, and D. Pratama, "ANALISIS SENTIMEN TERHADAP LAYANAN APLIKASI GRAB INDONESIA MENGGUNAKAN METODE NAÏVE BAYES," 2024.
- [9] I. Kurniawan *et al.*, "Perbandingan Algoritma Naive Bayes Dan SVM Dalam Sentimen Analisis Marketplace Pada Twitter," *Jurnal Teknik Informatika dan Sistem Informasi*, vol. 10, no. 1, 2023, [Online]. Available: <http://jurnal.mdp.ac.id>
- [10] J. H. Joloudari, A. Marefat, M. A. Nematollahi, S. S. Oyelere, and S. Hussain, "Effective Class-Imbalance Learning Based on SMOTE and Convolutional Neural Networks," *Applied Sciences (Switzerland)*, vol. 13, no. 6, Mar. 2023, doi: 10.3390/app13064006.
- [11] P. Manurung, "Parintan Manurung dan Guntoro, Analisis Sentimen Layanan Aplikasi Kesehatan Pada Ulasan Play Store: Systematic Literature Review Analisis Sentimen Layanan Aplikasi Kesehatan Pada Ulasan Play Store: Systematic Literature Review".
- [12] M. F. El Firdaus, N. Nurfaizah, and S. Sarmini, "Analisis Sentimen Tokopedia Pada Ulasan di Google Playstore Menggunakan Algoritma Naïve Bayes Classifier dan K-Nearest Neighbor," *JURIKOM (Jurnal Riset Komputer)*, vol. 9, no. 5, p. 1329, Oct. 2022, doi: 10.30865/jurikom.v9i5.4774.
- [13] A. P. Wibowo, W. Darmawan, A. Stmik, and W. Pratama, "KOMPARASI METODE NAÏVE BAYES DAN K-NEAREST NEIGHBOR TERHADAP ANALISIS SENTIMEN PENGGUNA APLIKASI PEDULILINDUNGI," 2022, [Online]. Available: <http://ejournal.stmik-wp.ac.id>
- [14] K. Nugroho and F. N. Hasan, "Analisis Sentimen Masyarakat Mengenai RUU Perampasan Aset Di Twitter Menggunakan Metode Naïve Bayes," *SMATIKA JURNAL*, vol. 13, no. 02, pp. 273–283, Dec. 2023, doi: 10.32664/smatika.v13i02.899.

- [15] B. Irawan and A. Bahtiar, "ANALISIS SENTIMEN PENGGUNA APLIKASI SHEJEK BERDASARKAN ULASAN DI GOOGLE PLAY STORE MENGGUNAKAN METODE NAÏVE BAYES," 2024.
- [16] A. Syaputra *et al.*, "Klasifikasi Penyakit Daun pada Tebu dengan Pendekatan Algoritma K-Nearest Neighbors, Multilayer Perceptron dan Support Vector Machine".
- [17] M. I. Fikri, T. S. Sabrila, Y. Azhar, and U. M. Malang, "Perbandingan Metode Naïve Bayes dan Support Vector Machine pada Analisis Sentimen Twitter".
- [18] A. P. Wibowo, W. Darmawan, A. Stmik, and W. Pratama, "KOMPARASI METODE NAÏVE BAYES DAN K-NEAREST NEIGHBOR TERHADAP ANALISIS SENTIMEN PENGGUNA APLIKASI PEDULILINDUNGI," 2022, [Online]. Available: <http://ejournal.stmik-wp.ac.id>
- [19] S. Rabbani, D. Safitri, N. Rahmadhani, A. A. F. Sani, and M. K. Anam, "Perbandingan Evaluasi Kernel SVM untuk Klasifikasi Sentimen dalam Analisis Kenaikan Harga BBM," *MALCOM: Indonesian Journal of Machine Learning and Computer Science*, vol. 3, no. 2, pp. 153–160, Oct. 2023, doi: 10.57152/malcom.v3i2.897.
- [20] M. F. El Firdaus, N. Nurfaizah, and S. Sarmini, "Analisis Sentimen Tokopedia Pada Ulasan di Google Playstore Menggunakan Algoritma Naïve Bayes Classifier dan K-Nearest Neighbor," *JURIKOM (Jurnal Riset Komputer)*, vol. 9, no. 5, p. 1329, Oct. 2022, doi: 10.30865/jurikom.v9i5.4774.

plagiasi jurnal lindha_037.pdf

ORIGINALITY REPORT

20%

SIMILARITY INDEX

17%

INTERNET SOURCES

15%

PUBLICATIONS

14%

STUDENT PAPERS

PRIMARY SOURCES

1	Submitted to Universitas Sebelas Maret Student Paper	10%
2	repository.uin-malang.ac.id Internet Source	1%
3	Tundo, Dea Noer Rachmawati. "Implementasi Algoritma Naive Bayes untuk Analisis Sentimen Terhadap Program Makan Siang Gratis", Jurnal Indonesia : Manajemen Informatika dan Komunikasi, 2024 Publication	1%
4	ejournal.itn.ac.id Internet Source	1%
5	jurnal.stiki.ac.id Internet Source	1%
6	Submitted to CSU, Long Beach Student Paper	1%
7	Muhammad Guruh Andriawan, Tati Ernawati. "PENGUNAAN ALGORITMA NAÏVE BAYES DAN SUPPORT VECTOR MACHINE UNTUK ANALISIS SENTIMEN KONFLIK PALESTINA	1%

DAN ISRAEL PADA PLATFORM X", Jurnal Informatika dan Teknik Elektro Terapan, 2024

Publication

8

export.arxiv.org

Internet Source

<1 %

9

Faisal, A.MUHAMMAD SYAFAR, UMMI AZIZAH MUKADDIM. "Rekayasa Klasifikasi Pencarian Abstrak Tentang Mikrokontroler e-Journal Instek dengan Algoritma Naive Bayes", JAMI: Jurnal Ahli Muda Indonesia, 2020

Publication

<1 %

10

pdfs.semanticscholar.org

Internet Source

<1 %

11

riset.unisma.ac.id

Internet Source

<1 %

12

Ahmad Fathan Hidayatullah, Aufa Aulia Fadila, Kiki Purnama Juwairi, Royan Abida Nayoan. Jurnal Linguistik Komputasional (JLK), 2019

Publication

<1 %

13

Submitted to University of Hertfordshire

Student Paper

<1 %

14

Andriani Nurian, Muhammad Samsul Ma'arif, Indira Nur Amalia, Chaerur Rozikin. "ANALISIS SENTIMEN PENGGUNA APLIKASI SHOPEE PADA SITUS GOOGLE PLAY MENGGUNAKAN NAIVE BAYES CLASSIFIER", Jurnal Informatika dan Teknik Elektro Terapan, 2024

<1 %

15

Mahendra Dwifebri Purbolaksono, Deninsyah Tiya Bella Pratama, Fahmi Hamzah.

"Perbandingan Gini Index dan Chi Square pada Sentimen Analisis Ulasan Film menggunakan Support Vector Machine Classifier", Jurnal Edukasi dan Penelitian Informatika (JEPIN), 2023

Publication

<1 %

16

Dea Safitri, Susanti, Rahmaddeni, Triyani Arita Fitri. "Perbandingan Algoritma XGBoost dan SVM Dalam Analisis Opini Publik Pemilihan Presiden 2024", Indonesian Journal of Computer Science, 2024

Publication

<1 %

17

Muhammad Diki Hendriyanto, Azhari Ali Ridha, Ultach Enri. "Analisis Sentimen Ulasan Aplikasi Mola Pada Google Play Store Menggunakan Algoritma Support Vector Machine", INTECOMS: Journal of Information Technology and Computer Science, 2022

Publication

<1 %

18

docobook.com

Internet Source

<1 %

19

www.coursehero.com

Internet Source

<1 %

20 Adji Surya Pamungkas, Nuri Cahyono. "Analisis Sentimen Review ChatGPT di Play Store menggunakan Support Vector Machine dan K-Nearest Neighbor", Edumatic: Jurnal Pendidikan Informatika, 2024
Publication <1 %

21 aclanthology.org
Internet Source <1 %

22 ejournal.seminar-id.com
Internet Source <1 %

23 etd.aau.edu.et
Internet Source <1 %

24 journal.literasisains.id
Internet Source <1 %

25 jutif.if.unsoed.ac.id
Internet Source <1 %

26 Awang Herjunie Nurdy, Abdul Rahim, Arbansyah. "Analisis Sentimen Ulasan Game Stumble Guys Pada Playstore Menggunakan Algoritma Naïve Bayes", Teknika, 2024
Publication <1 %

27 Friska Aditia Indriyani, Ahmad Fauzi, Sutan Faisal. "Analisis sentimen aplikasi tiktok menggunakan algoritma naïve bayes dan support vector machine", TEKNOSAINS : Jurnal Sains, Teknologi dan Informatika, 2023 <1 %

28

Safitri Linawati, Rizky Ade Safitri, Ahmad Rifqy Alfiyan, Witriana Endah Pangesti, Monikka Nur Winnarto. "PERBANDINGAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE BAYES DAN SVM PADA STUDI KASUS PEMBERIAN PENERIMA BEASISWA PPA", Swabumi, 2020

<1 %

Publication

29

Rizki Wahyudi, Gilang Kusumawardana. "Analisis Sentimen pada Aplikasi Grab di Google Play Store Menggunakan Support Vector Machine", Jurnal Informatika, 2021

<1 %

Publication

30

Aditya Pranata, Rudiman Rudiman, Naufal Azmi Verdikha. "2024 Presidential Election Quick Count Text Classification on Twitter Using TF-IDF and Naive Bayes Methods", Jurnal Informatika Terpadu, 2024

<1 %

Publication

Exclude quotes On

Exclude matches Off

Exclude bibliography On

plagiasi jurnal lindha_037.pdf

PAGE 1

PAGE 2

PAGE 3

PAGE 4

PAGE 5

PAGE 6

PAGE 7

PAGE 8

PAGE 9

PAGE 10

PAGE 11

PAGE 12

PAGE 13

PAGE 14
