ANALISIS SENTIMEN PUBLIK TERHADAP PELAKSANAAN PERSIAPAN PEMILU TAHUN 2024 MENGGUNAKAN METODE *MAXIMUM ENTROPY* (MAXENT)

Indra Ismawan¹, Mustikasari², Wahyuddin Saputra³

^{1,2,3}Teknik Informatika, Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Alauddin
Makassar, Jl. H.M. Yasin Limpo No. 36, Gowa, Sulawesi Selatan, Indonesia, 92118.

Email: ¹60200117033@uin-alauddin.ac.id, ²mustikasari@uin-alauddin.ac.id,
³wahyuddin.saputra@uin-alauddin.ac.id

***Koresponden Author:** Indra Ismawan, 60200117033@uin-alauddin.ac.id

Accepted: 20 02, 2024 ; Revised: 26 02, 2024; Published: 28 02, 2024

Abstrak

Komisi Penyelenggara Pemilihan Umum (KPU) dan Badan Pengawas Pemilu (Bawaslu) bertugas untuk mengkoordinasikan dan mengawasi Pemilu di seluruh wilayah Indonesia. Meskipun demikian, pemilu tidak lepas dari berbagai sengketa, termasuk pelanggaran kode etik, dan administrasi. Pemilihan Umum adalah salah satu cara yang penting untuk masyarakat dalam menjalankan hak partisipasi politik mereka. Dalam era teknologi informasi, masyarakat semakin aktif dalam mengungkapkan opini dan sentimen mereka melalui media sosial seperti Twitter. dengan memanfaatkan data dari media sosial. Metode maximum entropy digunakan untuk mengklasifikasikan opini yang terdapat dalam tweet berdasarkan nilai entropy. Penelitian ini juga bertujuan untuk mengukur tingkat akurasi metode maximum entropy dalam melakukan klasifikasi sentimen. Dari hasil penelitian ini dengan menggunakan kurang lebih 1.400 data, maka didapatkan hasil akurasi sebesar 87,08% sudah cukup baik dan sangat memungkinkan untuk dikembangkan sehingga diperoleh hasil yang lebih baik.

Kata kunci: analisis sentimen, klasifikasi, maximum entropy, pemilu 2024

Abstract

[Public Sentiment Analysis Towards the Implementation of 2024 Election Preparations Using the Maximum Entropy Method] The General Election Commission (KPU) and the Election Supervisory Agency (Bawaslu) are tasked with coordinating and overseeing elections throughout the territory of Indonesia. Nevertheless, elections are not without various disputes, including violations of ethical codes and administrative issues. General elections are an important way for the public to exercise their political participation rights. In the era of information technology, the public is increasingly active in expressing their opinions and sentiments through social media such as Twitter. Utilizing data from social media, the maximum entropy method is employed to classify opinions found in tweets based on entropy values. This research also aims to measure the accuracy level of the maximum entropy method in sentiment classification. From the results of this study, using approximately 1,400 data, an accuracy rate of 87.08% was obtained, which is quite good and highly feasible for further development to achieve better results.

Keywords: sentiment analysis, classification, maximum entropy, election 2024

1. PENDAHULUAN

Indonesia menerapkan Demokrasi Pancasila sebagai fondasi sistem pemerintahannya, yang mengacu pada nilai-nilai Pancasila sebagai landasan Negara Republik Indonesia. Pemilihan Umum adalah salah satu bentuk implementasi demokrasi tersebut, yang memungkinkan masyarakat untuk berpartisipasi dalam pemilihan pemimpin sebagai bagian dari pemenuhan hak-hak asasi manusia.

Komisi Penyelenggara Pemilihan Umum (KPU) memiliki tanggung jawab untuk mengoordinasikan, menyelenggarakan, mengendalikan, dan memantau semua proses Pemilihan Umum, dengan dukungan dari Badan Pengawas Pemilu (Bawaslu) yang berperan sebagai lembaga pengawas dalam penyelenggaraan pemilu. Bawaslu bertindak sebagai lembaga independen yang mengawasi pelaksanaan Pemilihan Umum di seluruh wilayah Republik Indonesia.

Dalam kehidupan sosial, menyampaikan pendapat kepada orang lain telah menjadi rutinitas sehari-hari bagi banyak orang. Sentimen merujuk pada pendapat atau pandangan yang dipengaruhi oleh emosi yang kuat terhadap suatu hal. Seiring dengan kemajuan teknologi, saat ini masyarakat dapat menyampaikan pandangan mereka kepada publik melalui platform media sosial yang populer seperti *Facebook*, *Youtube*, *Twitter*, dan *Instagram*.

Data dari aplikasi *Twitter* dipilih sebagai sumber untuk analisis karena *platform* media sosial ini menjadi salah satu wadah utama bagi masyarakat untuk berbagi pendapat, pemikiran, dan sentimen mengenai berbagai isu yang relevan. *Twitter* memfasilitasi pengguna untuk dengan cepat dan mudah menyampaikan pandangan mereka melalui *tweet* yang singkat, sehingga menyediakan potensi besar untuk mengumpulkan data yang mencerminkan beragam opini dan pandangan dari berbagai kalangan masyarakat.

Informasi yang tersebar di *Twitter* sering kali mencerminkan tren, perubahan opini publik, dan bahkan potensi isu-isu penting yang mempengaruhi kebijakan dan tindakan pemerintah. Oleh karena itu, menggunakan data dari *Twitter* dalam analisis opini menjadi relevan dan bermanfaat dalam memahami dinamika masyarakat serta pembuatan kebijakan publik.

2. METODE

2.1. Data

Data yang diambil adalah *tweet* berbahasa Indonesia yang membahas tentang pelaksanaan persiapan pemilu tahun 2024. Pengumpulan data dilakukan dengan menyaring *tweet* dengan beberapa *keyword* yaitu pemilu 2024, persiapan KPU, dan pelaksanaan pemilu 2024 di Indonesia. *Dataset* yang digunakan memiliki jumlah yang banyak yang nantinya menjadi data latih dan juga data uji dengan jumlah yang seimbang pada masing masing masing masing kelas positif dan negatif. Data yang diambil dari *twitter* kurang lebih 1.400 ribu data dari hasil *crawling* menggunakan bahasa *python*. Untuk pengujian yang dilakukan menggunakan data *training* dan data *testing*. Data *training* dan data *testing* sebelumnya sudah dilabelkan ke dalam kelas positif, netral dan negatif.

Untuk mengumpulkan data dan informasi yang akan digunakan dalam pembuatan aplikasi, maka dilakukan metode pengumpulan data dengan cara mengumpulkan jurnal, *paper* dan *browsing internet*.

2.2. Sentimen Analisis

Analisis sentimen adalah proses di mana data teks dipahami, diekstraksi, dan diolah secara otomatis untuk mendapatkan informasi tentang sentimen yang terkandung dalam suatu kalimat atau opini [1]. Analisis sentimen dilakukan untuk mengevaluasi pendapat atau kecenderungan opini seseorang terhadap suatu masalah atau

objek, apakah cenderung bersifat negatif, positif, atau netral.

2.3. Pemilu

Pemilihan Umum adalah sebuah proses demokratis di mana warga negara suatu negara secara langsung memilih wakil rakyat atau pejabat pemerintahan. Ini merupakan mekanisme kunci dalam sistem demokrasi modern yang memberikan kesempatan kepada rakyat untuk berpartisipasi dalam menentukan pemimpin dan kebijakan negara [2]. Tujuan utama dari pemilihan umum adalah memberikan kesempatan kepada warga negara untuk menyampaikan suara mereka dan memilih para pemimpin yang akan mewakili mereka di pemerintahan [3].

2.4. Klasifikasi

Klasifikasi adalah proses dalam menemukan sebuah model atau fungsi yang dapat menjelaskan dan membedakan data ke dalam kelas-kelas yang telah ditentukan sebelumnya. Ini melibatkan pemeriksaan karakteristik dari objek data dan menemukannya ke dalam salah satu kelas yang telah didefinisikan sebelumnya [4].

Dalam klasifikasi, terdapat beberapa metode atau model yang digunakan untuk menyelesaikan kasus klasifikasi, di antaranya *naïve bayes*, *maximum entropy (MaxEnt)*, *memory-based reasoning* dan *support vector machine (SVM)*.

2.5. Data Mining

Data mining adalah proses penemuan pola atau informasi yang bermanfaat dari kumpulan data yang besar atau kompleks, menggunakan berbagai teknik dan algoritma komputasi. Tujuannya adalah untuk mengidentifikasi hubungan yang tidak terlihat secara langsung, tren, atau pola yang signifikan dalam data yang dapat membantu dalam pengambilan keputusan atau prediksi di masa depan [5].

Data mining adalah proses ekstraksi pengetahuan atau informasi yang bermanfaat

dari sejumlah besar data yang tersedia. Ini melibatkan penggunaan teknik analisis statistik, matematika, kecerdasan buatan, dan pemodelan komputasional untuk mengidentifikasi pola, tren, atau hubungan yang mungkin tidak terlihat secara langsung dalam data mentah. Tujuan utamanya adalah untuk mendapatkan pemahaman yang lebih dalam tentang data dan menghasilkan pengetahuan yang dapat digunakan untuk pengambilan keputusan yang lebih baik atau prediksi di masa depan. Adapun proses dari tahapan data mining seperti gambar 2.1 berikut :

Gambar 2.1. Tahapan Data Mining

2.6. Preprocessing Data

Preprocessing dilakukan untuk membersihkan dan menyiapkan data agar sesuai untuk analisis lebih lanjut. Tujuan utamanya adalah mengatasi data yang tidak sempurna, menghilangkan gangguan atau noise, serta memperbaiki konsistensi data. Selain itu, pada tahap *preprocessing*, digit angka, huruf kapital, atau karakter lainnya seringkali dihapus atau diubah, dan teks dalam bahasa asing juga dihilangkan agar data menjadi lebih *homogen* dan relevan untuk analisis [6]. Hal ini dilakukan untuk menggali, mengolah, dan mengatur informasi, serta menganalisis hubungan tekstual dari data terstruktur dan tidak terstruktur. Adapun tahapan *preprocessing* adalah *case folding*,

text cleaning, stemming, stopword, dan tokenizing.

2.7. Term frequency-inverse document frequency

Metode *Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF)* adalah sebuah metode yang digunakan untuk menghitung bobot setiap kata dalam sebuah dokumen atau koleksi dokumen. Pembobotan ini pertama kali diperkenalkan dalam sistem temu kembali informasi, yang merupakan salah satu bidang dalam pengolahan bahasa alami dan ilmu informasi yang berkaitan dengan pengambilan informasi dari koleksi teks yang besar [1].

Metode *Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF)* terkenal karena efisiensinya, mudah diterapkan, dan hasil yang akurat dalam mengukur pentingnya sebuah kata dalam sebuah dokumen. *TF-IDF* adalah cara untuk memberikan bobot pada sebuah kata berdasarkan frekuensi kemunculan kata tersebut dalam dokumen dan kebalikannya dalam seluruh koleksi dokumen. Dengan kata lain, jika sebuah kata muncul lebih sering dalam suatu dokumen, tetapi jarang muncul dalam dokumen-dokumen lain dalam koleksi, maka kata tersebut dianggap memiliki bobot yang tinggi untuk dokumen tersebut.

Sebaliknya, jika kata tersebut sering muncul dalam banyak dokumen dalam koleksi, maka bobotnya akan lebih rendah karena kata tersebut dianggap kurang spesifik atau unik dalam mendeskripsikan dokumen tersebut [7]. Rumus pembobotan *TF-IDF* dapat dilihat pada persamaan 1:

$$W_{i,j} = tf_{i,j} \times \log \left(\frac{N}{d_{fi}} \right) \quad (1)$$

Keterangan :

$W_{i,j}$ = Bobot kata i pada dokumen j

$tf_{i,j}$ = Jumlah kemunculan/frekuensi kata i dalam dokumen j

d_{fi} = Jumlah dokumen yang mengandung kata i

N = Total dokumen

2.8. Maximum Entropy

Entropy mengukur tingkat ketidakpastian atau keacakan dalam sebuah sistem. Dalam konteks teori informasi, *entropy* menggambarkan seberapa banyak informasi yang dibawa oleh suatu sumber informasi. Nilai *entropy* lebih tinggi menunjukkan tingkat ketidakpastian yang lebih besar atau kejadian yang lebih acak, sedangkan nilai *entropy* lebih rendah menunjukkan tingkat ketidakpastian yang lebih rendah atau informasi yang lebih teratur [8].

Entropy sering dikaitkan dengan nilai probabilitas. Ketika probabilitas suatu kejadian mendekati 0 atau 1, *entropy* cenderung rendah karena tingkat ketidakpastiannya rendah. Sebaliknya, ketika probabilitas suatu kejadian mendekati 0,5 (probabilitas yang sama untuk setiap hasil), *entropy* mencapai maksimum karena tingkat ketidakpastiannya maksimum. Dengan demikian, *entropy* dapat dianggap sebagai ukuran untuk seberapa baik kita dapat memprediksi kejadian berdasarkan pengetahuan yang kita miliki tentang distribusi probabilitasnya.

Maximum Entropy (MaxEnt) adalah model yang digunakan untuk menghasilkan distribusi probabilitas yang memiliki tingkat ketidakpastian maksimum atau *entropy maksimum*, sementara masih mempertimbangkan batasan-batasan yang diberikan. Dalam konteks analisis sentimen pada *tweet*, *maximum entropy* dapat digunakan untuk memprediksi probabilitas berbagai label sentimen (misalnya positif, negatif, atau netral) yang mungkin terkandung dalam suatu *tweet* berdasarkan pada fitur-fitur atau karakteristik tertentu dari teks *tweet* tersebut [9].

Dengan menggunakan *Maximum Entropy*, model akan mencoba untuk

d) *F1-score*

F1-score merupakan rata-rata dari *precision* dan *recall*. Berikut adalah hasil *f1-score*:

F1-score positif = $2 \cdot (0.75 \cdot 1) / (0.75 + 1) = 0,86$

F1-score netral = $2 \cdot (1 \cdot 0.78) / (1 + 0.78) = 0,92$

F1-score negatif = $2 \cdot (0.85 \cdot 1) / (0.85 + 1) = 0,87$

4. KESIMPULAN

Analisis sentimen menggunakan metode *Maximum Entropy* sangat bergantung pada dataset yang digunakan, representasi pada fitur yang digunakan, dan keakuratan model yang dilatih. Evaluasi yang baik terhadap metode *Maximum Entropy* juga penting untuk memastikan bahwa metode yang digunakan dapat mengklasifikasikan sentimen dengan akurasi yang akurat. Oleh karena itu, penting untuk menguji dan memvalidasi metode menggunakan set pengujian yang *independent* untuk mendapatkan kesimpulan yang dapat diandalkan.

Dari hasil pengujian didapatkan, data dibagi 1000 untuk data *training* dan 400 untuk data *testing*, akurasi yang didapatkan dari model yang dibangun yaitu 87,08%. Selain itu, untuk evaluasi *precision*, *recall*, *f1-score* didapatkan bahwa nilai evaluasi pada *class* positif 86%, untuk *class* netral 92% dan *class* negatif 87% yang dalam pengimplementasiannya dapat dianggap relatif sudah cukup baik namun masih sangat memungkinkan untuk dilakukan perbaikan, baik dari segi *preprocessing* data maupun pemilihan metode yang digunakan yang lebih sesuai dengan karakteristik data.

5. DAFTAR PUSTAKA

- [1] M. F. Putra, A. Herdiani, and D. Puspandari, "Analisis Pengaruh Normalisasi, TF-IDF, Pemilihan Feature-set Terhadap Klasifikasi Sentimen Menggunakan Maximum Entropy (Studi Kasus: Grab dan Gojek)," *e-Proceeding of Engineering*, pp. 8520–8529, 2019.
- [2] D. M. Liando, "Pemilu dan Partisipasi Politik Masyarakat (Studi Pada Pemilihan Anggota Legislatif Dan Pemilihan Presiden Dan Calon Wakil Presiden Di Kabupaten Minahasa Tahun 2014)," *J. LPPM Bid. EkoSosBudKum*, vol. 3, no. 2, pp. 14–28, 2016.
- [3] N. M. Rahma, "Review Buku Sebuah Pembelajaran Untuk Pemilu yang Akan Datang," *J. Penelit. Polit.*, vol. 19, no. 1, pp. 67–72, 2022, [Online]. Available: <https://ejournal.politik.lipi.go.id/>
- [4] M. Cindo and D. P. Rini, "Seminar Nasional Teknologi Komputer & Sains (SAINTEKS) Literatur Review: Metode Klasifikasi Pada Sentimen Analisis," *Januari*, pp. 66–70, 2019, [Online]. Available: <https://seminar-id.com/semnas-sainteks2019.html>
- [5] I. Pramudiono, "Pengantar Data Mining: Menambang Permata Pengetahuan di Gunung Data." 2016.
- [6] D. B. Setyohadi, F. A. Kristiawan, and E. Ernawati, "Perbaikan Performansi Klasifikasi Dengan Preprocessing Iterative Partitioning Filter Algorithm," *Telematika*, vol. 14, no. 01, pp. 12–20, 2017, doi: 10.31315/telematika.v14i01.1960.
- [7] V. Amrizal, "Penerapan Metode Term Frequency Inverse Document Frequency (Tf-Idf) Dan Cosine Similarity Pada Sistem Temu Kembali Informasi Untuk Mengetahui Syarah Hadits Berbasis Web (Studi Kasus: Hadits Shahih Bukhari-Muslim)," *J. Tek. Inform.*, vol. 11, no. 2, pp. 149–164, 2018, doi: 10.15408/jti.v11i2.8623.
- [8] B. Herwijayanti, D. E. Ratnawati, and L. Muflikhah, "Klasifikasi Berita Online dengan menggunakan Pembobotan TF-IDF dan Cosine Similarity," *Jurnal Pengembangan*

- Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer*, vol. 2, no. 1. pp. 306–312, 2018. [Online]. Available: <http://j-ptiik.ub.ac.id>
- [9] A. B. Alroy, P. P. Adikara, and S. Adinugroho, “Klasifikasi Hoaks Menggunakan Metode Maximum Entropy Dengan Seleksi Fitur Information Gain,” *J. Pengemb. Teknol. Inf. dan Ilmu Komput.*, vol. 3, no. 9, pp. 9291–9298, 2019, [Online]. Available: <http://j-ptiik.ub.ac.id>