e-ISSN. 2829-6303 Vol 02 No 01, April 2023 Page 57-66

PENERAPAN METODE MACHINE LEARNING - NAIVE BAYES PADA ANALISIS SENTIMEN PEMINDAHAN IBU KOTA NEGARA **BARU**

Implementation of Machine Learning – Naïve Bayes Method to Sentiment Analysis of New Country Capitals

David J. Putnarubun¹, C. F. Palembang²

^{1,2}Program Studi Ilmu Komputer, FMIPA Universitas Pattimura

e-mail: 1*daudputnarubun@gmail.com

Abstrak

Penelitian ini bertujuan menganalisis sentimen masyarakat terhadap pemindahan ibu kota negara (IKN) pada twitter di tahun 2023 apakah masih menjadi suatu kontroversi atau sudah lebih beraroma positif dibandingkan dengan opini masyarakat pada saat pertama kali isu ini naik ke media sosial di tahun 2019. Penelitian ini menggunakan metode naïve bayes dalam melakukan klasifikasi data, diharapkan dapat menyajikan hasil yang akurat. Hasil yang diperoleh dari analisis sentimen terhadap pemindahan ibu kota negara (ikn) baru dengan presentase nilai positif sebesar 55,85% dan sentimen negatif sebesar 45,15. Itu artinya respon dari masyarakat terhadap isu IKN di media sosial pada tahun 2023 sudah lebih banyak positif menerima pemindahan ibu kota negara dengan segala urgensinya dibandingkan dengan pada tahun 2019 saat Presiden Joko Widodo pertama kali mengumumkan wacana tersebut. Diperoleh nilai akurasi (accuracy) sebesar 99,12%, nilai akurasi recall untuk hasil negatif yaitu 98,37% dan hasil positif 99,71%. Kemudian untuk nilai akurasi precision untuk pred negatif yaitu 99,63% dan pred positif 99,72%. Dengan demikian maka metode naïve bayes memiliki nilai akurasi yang cukup tinggi sehingga dapat dijadikan pilihan metode pada penelitian selanjutnya.

Kata Kunci: IKN, Analisis Sentimen, Naïve Bayes, Machine Learning, Twitter

Abstract

This study aims to analyze public sentiment towards the relocation of the national capital (IKN) on Twitter in 2023 whether it is still a controversy or is it already more positive compared to public opinion when this issue first surfaced on social media in 2019. This research uses the naïve Bayes method in classifying data is expected to present accurate results. The results obtained from the sentiment analysis for the relocation of the new national capital (ikn) with a positive percentage value of 55.85% and a negative sentiment of 45.15. This means that the response from the public to the IKN issue on social media in 2023 is better to accept the relocation of the national capital with all its urgency compared to 2019 when President Joko Widodo first announced the discourse. The accuracy value (accuracy) is 99.12%, the recall accuracy value for negative results is 98.37% and positive results is 99.71%. Then for the precision accuracy value for negative pred is 99.63% and positive pred is 99.72%. Thus, the naïve Bayes method has a fairly high accuracy value so that it can be used as a method of choice for further research.

Keywords: IKN, Sentiment Analysis, Naïve Bayes, Machine Learning, Twitter



This article is an open access article distributed under the terms and conditions of the Creative Commons Attribution-ShareAlike 4.0 International License.

1. PENDAHULUAN

Pada tahun 2019, Presiden Joko Widodo mengumumkan pemindahan Ibu Kota Negara (IKN) dari Jakarta ke Kalimantan Timur yang dinamakan dengan Nusantara dengan berbagai macam kajian dan konsultasi publik, kemudian dicantumkan dalam Rencana Pembangunan Jangka Menengah Nasional (RPJMN) Tahun Anggaran 2020-2024 [1][2][3]. Beberapa keharusan mendesak yang menjadi alasan pemindahan ibu kota negara oleh Presiden Joko Widodo antara lain; (1) Kepadatan penduduk di pulau jawa yang sebesar 56,56 persen menurut Survei Penduduk Antar Sensus (SUPAS) tahun 2015, (2) Kontribusi ekonomi pulau jawa terhadap pertumbuhan ekonomi indonesia (PDB) yang sangat mendominasi sebesar 58,49 persen, (3) Ketersediaan air bersih yang sudah mengalami krisis, (4) Proporsi konsumsi lahan terbangun di pulau jawa mendominasi berdasarkan hasil modelling KLHS Bappenas 2019 mencapai lima kali lipat dari kalimantan[2].

Keputusan pemerintah memindahkan ibu kota negara menimbulkan berbagai opini di masyarakat diantaranya melalui media sosial (*twitter*). *Twitter* merupakan salah satu media sosial dan layanan *microblogging* yang mengijinkan mengirimkan pesan (*tweet*) secara *realtime* oleh penggunanya. *Tweet* dibatasi hanya sampai 140 karakter sehingga seringkali mengandung singkatan dan bahasa gaul (*slang*)[4]. Setiap hari, ribuan bahkan jutaan *tweet* opini muncul terhadap berbagai isu yang sedang terjadi seperti pendapat atau ekspresi kepada suatu jasa pelayanan, fasilitas maupun isu ekonomi, sosial maupun politik yang sedang trend diperbincangkan akhir-akhir ini[3] termasuk pemindahan ibu kota negara ke kalimantan.

Berbagai *tweet* opini pro dan kontra masyarakat dengan perspektif yang berbeda terkait pemindahan ibu kota negara pernah menjadi trending topik pada tahun 2019 dan menyebabkan perdebatan antar pengguna, dan pada tanggal 31 mei tahun 2023 saat Presiden Joko Widodo mengumumkan Logo IKN terpilih, isu pemindahan ibu kota negara kembali hangat diperdebatkan tentunya dengan kata-kata atau kalimat yang bernada positif maupun negatif.

Kecenderungan pengguna *twitter* memposting pesan atau konten dapat diketahui dengan cara analisis sentimen[5]. Teori analisis sentimen bertujuan untuk mengelompokkan polaritas pada sebuah teks yang ada di dalam kalimat, fitur/aspek, dan dokumen yang dapat ditetapkan memiliki sentimen positif atau negatif[6].

Penelitian di bidang *text mining* dengan teknik analisis sentimen semakin berkembang terlihat pada berbagai publikasi jurnal ilmiah, menggunakan berbagai macam metoda atau algoritma yang telah dilakukan oleh peneliti sebelumnya.

Pada penelitian Sebelumnya, analisis sentimen menggunakan metode *naïve bayes* terhadap program kampus merdeka menghasilkan klasifikasi sentimen positif sebanyak 272 opini dan 229 sentimen negatif dengan rata-rata akurasi 60%, presisi 64%, recall 58%, dan *f1-score* sebesar 58%[7].

Kemudian penelitian lain menggunakan metode yang sama naïve bayes pada analisis sentimen mengenai vaksin covid-19 menghasilkan persentase akurasi sebesar 100%[8].

Penelitian analisis sentimen lainnya terhadap pembelajaran daring dengan metode naïve bayes menghasilkan 30% sentimen positif, 69% sentimen negatif dan 1% netral [9].

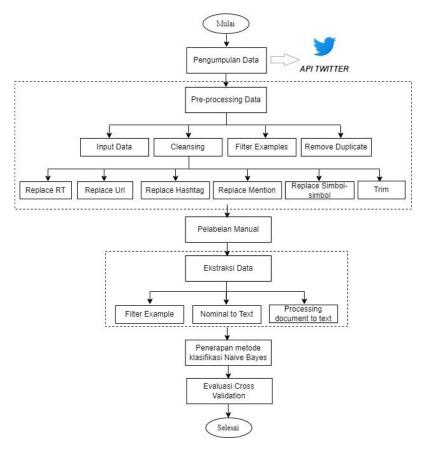
Masih dengan tema peneltian yang hampir sama terkait analisis sentimen terhadap pembelajaran campuran menggunakan naïve bayes menghasilkan polarisasi sentimen positif dan negatif hampir seimbang yaitu 44,51% positif dan 45,80% negatif [10].

Berikutnya dengan topik yang sama mengenai analisis sentimen terhadap ibu kota negara dan metode yang sama naïve bayes dengan penelitian saat ini, sebelumnya di tahun 2019 Natasuwarna dalam penelitiannya menyatakan menghasilkan nilai akurasi rata-rata sebesar 89,86% dari 200 data twitter diperoleh 100 opini positif dan 100 opini negatif dengan menggunakan lima rasio perbandingan data latih dan data uji[11].

Dari beberapa hasil penelitian yang telah dilakukan sebelumnya, penelitian ini bertujuan menganalisis sentimen masyarakat terhadap pemindahan ibu kota negara (IKN) pada twitter di tahun 2023 apakah masih menjadi suatu kontroversi atau sudah lebih beraroma positif dibandingkan dengan opini masyarakat pada saat pertama kali isu ini naik ke media sosial di tahun 2019. Penelitian ini menggunakan metode naïve bayes dalam melakukan klasifikasi data, diharapkan dapat menyajikan hasil yang akurat.

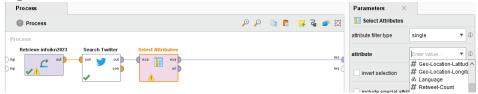
2. METODE PENELITIAN

Pada bagian metodologi ini membahas tentang tahapan penelitian yang dilakukan dalam proses analisis sentimen terhadap data twitter, sehingga menjadi informasi pengklasifikasian. Berikut tahapan yang digambarkan pada Gambar 1.



Gambar 1. Tahap penelitian analisis sentimen

a. Pengumpulan Data

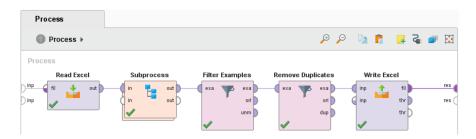


Gambar 2. Proses pengumpulan data twitter menggunakan RapidMiner

Proses pengumpulan data menggunakan teknik *crawling data,* yaitu data diperoleh dari media sosial *twitter,* prosesnya dilakukan secara manual melalui aplikasi RapidMiner dengan mengakses token API *twitter.*

b. Pre-processing Data

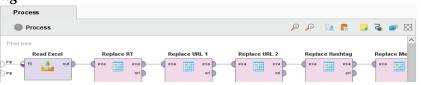
Pada proses *pre-processing*, data mentah disiapkan menjadi data set melalui proses pengolahan data untuk digunakan sebagai model dalam pembelajaran mesin[12]. Adapun tahapan dari *pre-processing* data yaitu:



Gambar 3. Tahapan pre-processing data

Tahapan *pre-processing* data yaitu dimulai dari proses membaca *file excel* yang sebelumnya sudah disimpan ketika di*crawling*, kemudian lakukan pembersihan data (*cleansing*) yang disimpan di dalam satu lokasi khusus dinamakan *subprocess*, kemudian dilanjutkan dengan menggunakan operator *filter examples* untuk menghilangkan atau menghapus kolom data *tweet* yang kosong, selain itu gunakan juga operator *remove duplicates* untuk menghapus data ganda atau data *tweet* yang sama atau dicetak berulang. Setelah semua proses selesai, data disimpan ke dalam *file excel* yang baru sebagai dataset untuk proses analisis sentimen.

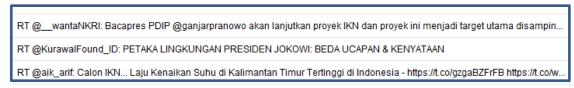
2.2.1 Cleansing



Gambar 4. Tahapan cleansing data

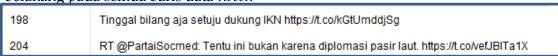
Pada tahap *cleansing* data, terdapat beberapa attribut yang digunakan, yaitu:

1. *Replace* RT, artinya proses menghapus semua kata RT (*retweet*) pada semua baris *tweet* yang mengandung karakter RT.



Gambar 5. kalimat mengandung RT (retweet)

2. *Replace URL*, artinya proses menghapus semua *url/link*, baik itu di depan, tengah atau belakang pada semua baris data *tweet*.



Gambar 6. kalimat mengandung url

3. *Replace Hashtag*, artinya proses menghapus semua karakter *hashtag* (#), baik itu di depan, tengah atau belakang pada semua baris data *tweet*.

Bebagai lapiran elemen masyarakat harus mendukung proses pemindahan Ibu Kota Negara ke Kalimantan #IKN

Beribu-ribu % bisa dipastikan IKN merup #proyekHaramJkw yg dibangun menggunakan APBN scr tdk syah yg harus dianggap seba

Bersama kita kawal pembangunan IKN ! #IbuKotaNegara

Bisa dipastikan IKN adl #proyekHaramJkw yg dibangun menggunakan APBN scr tdk syah yg dianggap sbg bagian dari banyak aksi

Dukung IKN baru #IbuKotaNegara

Dukung IKN baru #PindahIbuKota

Gambar 7. kalimat mengandung Hashtag (#)

4. *Replace Mention*, artinya proses menghapus semua karakter *mention* (@), baik itu di depan, tengah atau belakang *tweet* pada semua baris data *tweet*.



Gambar 8. kalimat mengandung Mention (@)

5. *Replace* Simbol, artinya proses menghapus semua karakter simbol (!\$%^&*,:.;'"), pada semua baris data *tweet*.

```
@hipohan Curiga ada barter Pasir laut dan investasi di IKN !, atau adanya larangan wisata ke Indinesia ?

RT @_ch3v3r_stone__: Kata Gubernur Kaltim : Yang tolak IKN, hati² umurnya pendek
```

Gambar 9. kalimat mengandung karakter simbol (!\$%^&*,:.;'")

6. *Trim,* gunanya untuk menghapus *white spaces* (spasi-spasi yang tidak diperlukan) pada semua baris data *tweet*.

2.2.2 Filter Examples

Pada tahap *pre-processing* menggunakan operator *filter examples* gunanya untuk menghapus baris data yang kosong (hanya berisikan tanda tanya).

1836	????????'
1869	???????'
1895	???????:

Gambar 10. Baris data tweet kosong

2.2.3 *Remove Duplicate*

Operator *remove duplicate* gunanya untuk menghapus baris data *tweet* ganda atau yang berulang.

3468	Sektor UMKM mengalami pertumbuhan pesat sejak pemerintah memulai pembangunan infrastruktur IKN. #IKNPemerataanEkonomi #IKNS
2678	Sektor UMKM mengalami pertumbuhan pesat sejak pemerintah memulai pembangunan infrastruktur IKN. #IKNPemerataanEkonomi #IKNS
3471	Sektor UMKM mengalami pertumbuhan pesat sejak pemerintah memulai pembangunan infrastruktur IKN. #IKNPemerataanEkonomi #IKNS
2680	Sektor UMKM mengalami pertumbuhan pesat sejak pemerintah memulai pembangunan infrastruktur IKN. #IKNPemerataanEkonomi #IKNS

Gambar 11. Baris data tweet duplicate

c. Pelabelan Manual

Pemberian label sentimen positif dan negatif akan diberikan setelah proses *cleaning* selesai, dan datanya akan dijadikan data *training* atau data latih sebagai pembelajaran untuk metode *naïve bayes*.

d. Ekstrasi Data

Ekstrasi data/fitur merupakan tahap perhitungan kata, perhitungan vector dan TF-IDF. Pada proses ini akan menghasilkan model yang akan digunakan untuk ketepatan hasil klasifikasi. Terdiri dari proses filter examples, kemudian nominal to text untuk dapat melakukan proses processing to text.

e. Penerapan Metode Klasifikasi Naïve Bayes

Setelah diset sentimen terhadap data latih (*training*) sebanyak yang diinginkan untuk dipelajari oleh *naïve bayes*, kemudian dapat dilakukan proses klasifikasi sentimen terhadap data lainnya yang belum dilabeli secara otomatis, kemudian lakukan penyimpanan model.

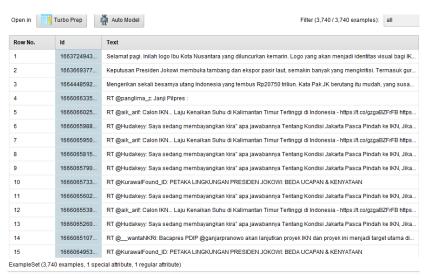
f. Evaluasi Cross Validation

Tahap terakhir analisis sentimen pada penelitian ini yaitu evaluasi *cross validation*, untuk menilai keakuratan sebuah model.

3. HASIL DAN PEMBAHASAN

3.1 Pengumpulan Data

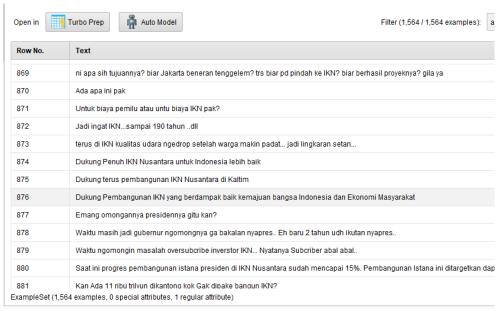
Berdasarkan hasil *crawling* data *twitter* dengan *query* ikn limit data yang peneliti tentukan sebanyak 5.000 data dan batasan hanya *tweet* yang berbahasa indonesia, hasilnya data yang diperoleh sebanyak 3.740, yang kemudian disimpan ke dalam format xlsx.



Gambar 12. Hasil pengumpulan data twitter

3.2 Pre-processing data

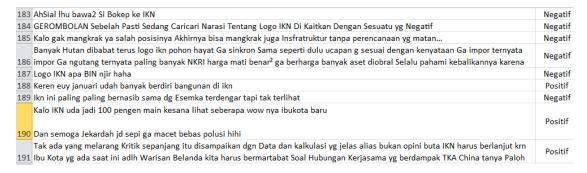
Setelah melakukan proses pembersihan data yang dimulai dari menghapus kata dan karakter yang tidak dibutuhkan serta kolom baris yang tidak ada isinya pada tahap *pre-processing* data, diperoleh dataset yang digunakan pada tahap berikutnya yaitu sebanyak 1.564 data.



Gambar 13. Dataset setelah dilakukan pre-processing

3.3 Pelabelan Manual

Dari 1.564 dataset, sebanyak 313 data dilabeli sentimen secara manual untuk dijadikan sebagai data latih (*training*). Label klasifikasi dikategorikan menjadi dua, yaitu kategori sentimen positif dan sentimen negatif. Rasio yang digunakan adalah 20% : 80% data latih (*training*) dan data uji (*testing*).



Gambar 14. Data latih (training) yang dilabeli sentimen secara manual

3.4 Ekstrasi Data (Pemrosesan TF-IDF)

Algoritma TF-IDF (*Term-Frequency-Inverse Document*) berfungsi untuk menghitung bobot dari setiap kata. Proses TF-IDF meliputi *tokenize, transform cases, filterstopwords* dan *filter tokens*) yang disimpan dalam satu subfolder *Process Documents form Data,* dimana proses tersebut dikoneksikan dengan dataset yang telah di*pre-processing* sebelumnya.



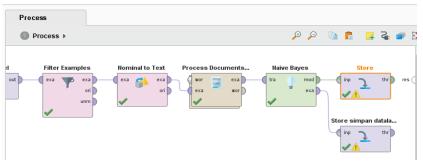
Gambar 15. Proses TF-IDF

L yan	ya	ayasan ye	eah	yess	yg		yhaaa	yntkts	yo	yogyakart yokl	ι	york	youtube	yth	yuk	yulis	5	zaman	zero	zonk	text		
2	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 contoh b	angsa nega	ıra me
3	0,0	0,0	0,0	0,	0	0,2	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 bikin ker	eta cepat a	ımpe t
1	0,0	0,0	0,0	0,	0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 presider	berharap	pemba
5	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 pemban	gunan kota	nusar
5	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 video fil	osofi logo p	ohon
7	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 ikn mu k	abar bong p	positif
3	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 diresmik	an jokowi l	logo re
9	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 bikin log	o ikn red p	lus ibu
.0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 video jo	kowi umun	ıkan le
1	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 kemarin	udah dikas	ih nge
2	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 congratu	lation logo	poho
3	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 pengusa	ha singapu	ra bei
4	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 presider	jokowi me	alunci
5	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 logo ikn	nusantara l	bagus
6	0,0	0,0	0,0	0,	0,	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 milih rak	yat pemilil	nnya a
7	0,0	0,0	0,0	0,	0,	0,2	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 logo resi	ni ikn nusa	ntara
8	0,0	0,0	0,0	0,	0,	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 logo poh	on hayat k	arya a
9	0,0	0,0	0,0	0,	0,	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 pemban	gunan ikn b	erdas
0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,2	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0 0	,0	0,0 uu yg me	wajibkan p	oroye
1	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0 0	,0	0,0 proses p	erjalanan b	aren
2	0,0	0,0	0,0	0,	0,	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 jokowi lu	ıncurkan lo	go iki
3	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0 0	,0	0,0 jokowi k	laim logo il	kn dip
4	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0 0	,0	0,0 cawe cav	ve mempe	rtahar
5	0,0	0,0	0,0	0,	0,	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,	,0	0,0	0,0	0,0	0	,0	0,0 list keca	matan ikn k	ecam
4 > >	Data	from Proce	ess 👰	1/										[] 4									

Gambar 16. Data hasil proses TF-IDF

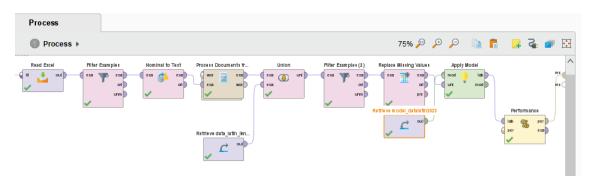
3.5 Implementasi Metode Klasifikasi Naïve Bayes

Proses berikutnya menerapkan metode klasifikasi naïve bayes. Naïve bayes mempelajari pola data kemudaian menghasilkan model klasifikasi untuk dipakai dalam menentukan analisis sentimen dari *tweet-tweet* lain yang belum dilabeli analisis sentimen.



Gambar 17. Proses pembuatan model klasifikasi

Setelah dibentuk model klasifikasi menggunakan metode naïve bayes, kemudian attributnya akan digabungkan dengan data uji (testing) karena kata-kata yang terdapat pada data latih (testing) berbeda dengan yang ada pada data uji (testing). Selanjutnya dilakukan proses pengujian performa dataset yang akan menghasilkan nilai Accuracy, Recall, dan Precision.



Gambar 18. Proses pengujian perfomansi dataset

3.6 Evaluasi Cross Validation

Pada tahap akhir evaluasi cross validation meliputi proses latih (*training*) dan uji (*testing*) (*apply model & performance*) menggunakan metode naïve bayes untuk memperoleh nilai *accuracy*, *precision*, dan *recall* berdasarkan *performance vector*.

Tujuan tahap evaluasi yaitu menentukan nilai dari kegunaan model yang telah berhasil dibuat pada tahapan sebelumnya, menggunakan *Confusion Matrix*: true positive rate (TP rate), true negative rate (TN rate), false positive rate (FP rate) dan false negative rate (FN rate) sebagai indikator [13].

 accuracy: 99.12%

 true Negatif
 true Positif
 class precision

 pred. Negatif
 544
 2
 99.63%

 pred. Positif
 9
 696
 98.72%

 class recall
 98.37%
 99.71%

Gambar 19. Nilai Akurasi (Accuracy)

Nilai akurasi yang diperoleh adalah sebesar 99,12%, nilai akurasi *recall* untuk hasil negatif yaitu 98,37% dan hasil positif 99,71%. Kemudian untuk nilai akurasi *precision* untuk pred negatif yaitu 99,63% dan pred positif 99,72%.

PerformanceVector

PerformanceVector:
accuracy: 99.12%
ConfusionMatrix:
True: Negatif Positif
Negatif: 544 2
Positif: 9 696

Gambar 20. Performance Vector

Berdasarkan proses latih (training) dan pengujian (testing), maka diperoleh hasil:

Klasifikasi Data latih (training) Data uji (testing) **Total** Positif 160 698 858 Negatif 153 553 706 Total 313 1251 1564

Tabel 1. Data latih (training) dan data uji (testing)

4. KESIMPULAN

Berdasarkan pengujian terhadap data *tweet* dengan *query* pencarian yaitu IKN (Ibu Kota Negara) Baru, maka dapat disimpulkan bahwa:

1. Hasil klasifikasi sentimen positif sebesar 55,85% dan sentimen negatif sebesar 45,15%. Hal ini menunjukan bahwa respon dari masyarakat terhadap isu IKN di media sosial pada tahun 2023 sudah lebih banyak positif menerima pemindahan ibu kota negara dengan segala urgensinya dibandingkan dengan pada tahun 2019 saat Presiden Joko Widodo pertama kali mengumumkan wacana tersebut.

2. Diperoleh nilai akurasi (accuracy) sebesar 99,12%, nilai akurasi recall untuk hasil negatif yaitu 98,37% dan hasil positif 99,71%. Kemudian untuk nilai akurasi precision untuk pred negatif yaitu 99,63% dan pred positif 99,72%. Dengan demikian maka metode naïve bayes memiliki nilai akurasi yang cukup tinggi sehingga dapat dijadikan pilihan metode pada penelitian selanjutnya

DAFTAR PUSTAKA

- [1] F. Hadi and R. Ristawati, "Pemindahan Ibu Kota Indonesia dan Kekuasaan Presiden dalam Perspektif Konstitusi," *J. Konstitusi*, vol. 17, no. 3, pp. 530–557, 2020, doi: 10.31078/jk1734.
- [2] D. S. Wulandari, A. F. Ariza, and N. Nurhayati, "Pengaruh Pemindahan Ibu Kota Negara terhadap Investasi di Kabupaten Tabalong Kalimantan Selatan," *J. Educ.*, vol. 5, no. 2, pp. 3804–3807, 2023, doi: 10.31004/joe.v5i2.1063.
- [3] R. K. Septiani, S. Anggraeni, and S. D. Saraswati, "Klasifikasi Sentimen Terhadap Ibu Kota Nusantara (IKN) pada Media Sosial Menggunakan Naive Bayes," *Teknika*, vol. 16, no. 02, pp. 1–5, 2022.
- [4] H. Nurrun Muchammad Shiddieqy, S. Paulus Insap, and W. Wing Wahyu, "Studi Literatur Tentang Perbandingan Metode Untuk Proses Analisis Sentimen Di Twitter," Semin. Nas. Teknol. Inf. dan Komun., vol. 2016, no. March, pp. 57–64, 2016.
- [5] D. Aryanti, "Analisis Sentimen Ibukota Negara Baru Menggunakan Metode Naïve Bayes Classifier," J. Inf. Syst. Res., vol. 3, no. 4, pp. 524–531, 2022, doi: 10.47065/josh.v3i4.1944.
- [6] S. Lestari, M. Mupaat, and A. Erfina, "Analisis Sentimen Masyarakat Indonesia terhadap Pemindahan Ibu Kota Negara Indonesia pada Twitter," *JUSIFO (Jurnal Sist. Informasi)*, vol. 8, no. 1, pp. 13–22, 2022, doi: 10.19109/jusifo.v8i1.12116.
- [7] I. P. Rahayu, A. Fauzi, and J. Indra, "Analisis Sentimen Terhadap Program Kampus Merdeka Menggunakan Naive Bayes Dan Support Vector Machine," *J. Sist. Komput. dan Inform. Hal* 296–, vol. 301, no. 2, pp. 25–38, 2022.
- [8] F. Fathonah and A. Herliana, "Penerapan Text Mining Analisis Sentimen Mengenai Vaksin Covid 19 Menggunakan Metode Naïve Bayes," *J. Sains dan Inform.*, vol. 7, no. 2, pp. 155–164, 2021, doi: 10.34128/jsi.v7i2.331.
- [9] A. Tanggu Mara, E. Sediyono, and H. Purnomo, "Penerapan Algoritma K-Nearest Neighbors Pada Analisis Sentimen Metode Pembelajaran Dalam Jaringan (DARING) Di Universitas Kristen Wira Wacana Sumba," *Jointer J. Informatics Eng.*, vol. 2, no. 01, pp. 24–31, 2021, doi: 10.53682/jointer.v2i01.30.
- [10] R. Watrianthos, M. Giatman, W. Simatupang, R. Syafriyeti, and N. K. Daulay, "Analisis Sentimen Pembelajaran Campuran Menggunakan Twitter Data," *J. Media Inform. Budidarma*, vol. 6, no. 1, p. 166, 2022, doi: 10.30865/mib.v6i1.3383.
- [11] A. P. Natasuwarna, "Analisis Sentimen Keputusan Pemindahan Ibukota Negara Menggunakan Klasifikasi Naive Bayes," *Sensitif (Seminar Nas. Sist. Inf. dan Tek. Inform.*, pp. 47–53, 2019.
- [12] Syahril Dwi Prasetyo, Shofa Shofiah Hilabi, and Fitri Nurapriani, "Analisis Sentimen Relokasi Ibukota Nusantara Menggunakan Algoritma Naïve Bayes dan KNN," *J. KomtekInfo*, vol. 10, pp. 1–7, 2023, doi: 10.35134/komtekinfo.v10i1.330.
- [13] G. A. Buntoro, "Analisis Sentimen Calon Gubernur DKI Jakarta 2017 Di Twitter," *INTEGER J. Inf. Technol.*, vol. 2, no. 1, pp. 32–41, 2017, doi: 10.31284/j.integer.2017.v2i1.95.