



Plagiarism Checker X Originality Report

Similarity Found: 15%

Date: Friday, May 29, 2020

Statistics: 319 words Plagiarized / 2096 Total words

Remarks: Low Plagiarism Detected - Your Document needs Optional Improvement.

Analisis Terhadap Tokoh Publik Menggunakan Support Vector Machine 1) Nurul Khasanah Fitriyani Universitas Amikom Yogyakarta, Jl. Ringroad Utara, Yogyakarta, Indonesia E-Mail: nurulkhafitriyani17@gmail.com ABSTRACT Anies Baswedan was a governor of DKI Jakarta at the time of 2017-2022. In December 2019 It was warmly talked about due to the awarding of the award-winning Adikarya 2019 to the Colosseum discotheque although the award was eventually revoked. His name is also warmly talked about because it is considered washing hands after uninstalling two officials because of two different problems.

Then also about the problem of flooding that occurred in Jakarta, the name is also called can not handle well the flood that always occurred in Jakarta. Twitter Media has a simple view, updated topics, open in accessing tweets and quickly in delivering opinions. Of the various comments and responses on Twitter required techniques to divide into negative or positive opinion classes.

This research, using preprocessing and label opinions into positive and negative classes. As for the classifications using the Support Vector Machine method. The Data used is an opinion about the Anies Baswedan from social media Twitter which amounted to 1000 tweets taken on December 17, 2019. From the labeling result, many positive comments amounted to 429 and the negative comment amounted to 530.

While the classification of the Support Vector Machine method is getting an accuracy value of 95.9%, the value of the presisis is 94.49%, and the recall rate of 96.4%. Keyword : Sentiment Analysis, Support Vector Machine, Twitter

PENDAHULUAN Anies Baswedan adalah seorang gubernur DKI Jakarta yang menjabat pada masa bakti 2017-2022.

Pada bulan Desember 2019 ini nama Anies Baswedan hangat diperbincangkan di berbagai media karena pemberian penghargaan Adikarya Wisata 2019 sebuah diskotek yaitu ke Diskotek Colosseum meskipun pada akhirnya penghargaan tersebut dicabut kembali. Namanya juga hangat diperbincangkan karena dianggap cuci tangan setelah mencopot dua pejabat karena dua masalah yang berbeda.

Kemudian juga mengenai masalah banjir yang terjadi di Jakarta, namanya juga disebut belum bisa menangani dengan baik banjir yang selalu terjadi di Jakarta. Twitter merupakan media sosial yang memiliki pengguna perharinya 126 juta. Selain itu twitter memiliki Twitter Trending Topic yang merupakan daftar topik terpopuler dan diupdate setiap waktu.

Selanjutnya kelebihan lain dari twitter semua postingan yang ada di Twitter dapat diakses oleh pengguna lainnya. Dengan kemudahan tersebut pengguna Twitter dapat saling berinteraksi tanpa harus menjadi follower. Dari penjelasan diatas twitter memiliki kelebihan dibanding media sosial lain yaitu tampilannya simple, topik terupdate, cepat dalam mengabarkan suatu opini pengguna dan terbuka untuk mengakses tweet. Hal ini dapat semakin memudahkan dalam pengumpulan data opini dari masyarakat dan sebagai media penelitian.

Agar mengetahui bagaimana pendapat masyarakat mengenai Anies Baswedan yang merupakan seorang gubernur DKI Jakarta diperlukan analisis sentimen terhadap twitter. Analisis sentimen dapat mengelompokkan opini untuk mengetahui sentimen positif atau sentimen negatif. Pada penelitian ini, akan dibahas tahapan yang dilalui untuk melakukan proses analisis sentimen.

Dimulai dari tahapan pengumpulan data, preprocessing, kemudian tahapan analisis sentimen dengan menggunakan metode Suport Vector Machine. Menurut [1] melakukan sentimen analisis review barang berbahasa Indonesia di website dengan menggunakan metode SVM dan Query Expansion, dengan nilai akurasi 94,75%. Penelitian [2] melakukan sentimen analisis terhadap tingkat kepuasan pengguna marketplace online di Twitter menggunakan metode Naive Bayes Classifier dengan akurasi 87%. Analisis sentimen juga dilakukan oleh [3] menggunakan metode SVM. Sedangkan [4] menggunakan pendekatan Lexicon Based.

Penelitian [5] melakukan perbandingan akurasi dan waktu proses pada algoritma KNN dan SVM untuk analisis sentimen pada media sosial Twitter dan hasilnya metode SVM

memiliki akurasi lebih unggul daripada metode KNN tetapi pada perhitungan waktu proses metode KNN lebih unggul daripada metode SVM. Pada penelitian [6] juga membandingkan kinerja algoritma C.45 dan Naive Bayes, hasilnya algoritma C45 memiliki akurasi yang lebih tinggi dibandingkan algoritma Naive Bayes.

Analisis sentimen juga dilakukan oleh [7] untuk evaluasi faktor usability pada pengguna aplikasi mobile dengan model PACMAD (People At The Centre of Mobile Application Development) menggunakan metode TF-ICF dan kemudian dianalisis menggunakan metode SentiWordNet Interpretation. Sedangkan penelitian [8] menggunakan algoritma Naive Bayes dengan optimasi Feature Selection (FS) Particle Swarm Optimization menghasilkan peningkatan akurasi dan AUC yang signifikan. BAHAN DAN METODE Pengumpulan Data Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data tweet dari media sosial Twitter.

Data diambil menggunakan metode crawling dengan Rstudio. Sebelum proses crawling dilakukan, diperlukan API Key dari Twitter sebagai autentikasi dengan Rstudio. Kemudian diperlukan package untuk crawling twitter di Rstudio. Package diinstall dan proses crawling data twitter dapat dijalankan. Preprocessing Preprocessing data tweet yang sebelumnya dari data yang tidak terstruktur menjadi data yang terstruktur sehingga data dapat dianalisis.

Tahap preprocessing yang digunakan dalam penelitian ini adalah case folding, tokenizing, filtering dan stemming. Pelabelan Kelas Opini Selanjutnya, setelah data melewati tahap preprocessing kemudian data tweet akan ditentukan kedalam kelas opini yang dimunculkan dalam penelitian ini ada dua yaitu positif dan negatif.

Klasifikasi Setelah pelabelan maka data tweet yang sudah dibagi kelasnya selanjutnya akan masuk ke tahap klasifikasi dengan menghitung akurasi algoritma SVM. Proses klasifikasi ini dibantu dengan Weka 3.8. Selanjutnya untuk proses pengujian untuk melihat tingkat akurasi dan kesalahan dari sistem tersebut. Pengukuran kinerja klasifikasi dilakukan dengan confusion matrix. Confusion Matrix adalah tabel pencatat hasil kerja dari klasifikasi.

Tabel 1 Confussion Matriks _Relevant _Not Relevant _ _Retrieved _True Positive _False Positive _ _Not Retrieved _False Negative _True Negative _ _Berdasarkan isi confussion matrix, dapat diketahui nilai dari presisi, recall dan akurasi dari hasil klasifikasi yang diperoleh. Untuk menghitung akurasi, presisi serta recall menggunakan formula sebagai berikut: $Presisi = TP / (TP+FP)$ $Recall = TP / (TP +FN)$ $Akurasi = (TP +TN) / (TD)$
Keterangan : TP = True Positif / Jumlah Data Positif yang benar TN = True Negatif / Jumlah data Negatif yang Benar FN= False Negatif / Jumlah data Negatif Yang salah TD

= Total data/ Seluruh Data yang diuji HASIL DAN PEMBAHASAN Pengumpulan Data Pada tahap pengumpulan data twitter proses yang perlu dilakukan terlebih dahulu adalah mendapatkan API Key Twitter yang bisa didapatkan di <https://developer.twitter.com/apps>. Tahap pertama membuat aplikasi pada App Twitter, lalu mengisi form pengajuan API Key.

Setelah berhasil mendaftar maka akan mendapatkan API Key yang berguna menghubungkan RStudio dengan Twitter. Setelah mendapat API Key proses crawling dapat dilakukan. Pertama memanggil library di R Studio yang sudah diinstal yaitu "twitterR", "RCurl", "tm", "corpus", "wordcloud". Setelah autentifikasi API Key berhasil, proses crawling dapat dilakukan dengan mencari kata "Anies Baswedan", data yang diambil berjumlah 1000.

Data tweet diambil pada tanggal 17 Desember 2019. Preprocessing Data telah diperoleh masih berupa data mentah dimana data tersebut masih banyak mengandung noise dan belum terstruktur. Oleh karena itu, perlu dilakukan preprocessing untuk menghilangkan noise dalam kata, mengkonversi data agar lebih terstruktur dan untuk mempermudah dalam penelitian.

Pada penelitian yang akan dilakukan, tahap preprocessing yang akan digunakan adalah cleansing, case folding, filtering, dan tokenizing. Cleansing merupakan membersihkan data tweet dari noise yang berupa mention username (@username), HTML, kata kunci, RT atau Retweet, hashtag (#), email, link tautan (<http://website.com>), dan mention (@username).

Tabel 2 Proses Cleansing Input _Output _ _RT @bangzul_88: Setiap kebijakan Anies Baswedan yang menuai pro dan kontra dan dinilai tidak berpihak masyarakat. Sikap Anies adalah cuci tangan dan tak mau disalahkan, #4niesCuciTangan _Setiap kebijakan Anies Baswedan yang menuai pro dan kontra dan dinilai tidak berpihak masyarakat Sikap Anies adalah cuci tangan dan tak mau disalahkan _ _Posisi yang pantas cocok buat Anies Baswedan sebetulnya adalah Jubir... bukan pemimpin... <https://t.co/zkKzsrGy0n> _Posisi yang pantas cocok buat Anies Baswedan sebetulnya adalah Jubir bukan pemimpin _ _ Case Folding Case folding merupakan proses mengubah huruf kapital menjadi huruf kecil (lowercase). Proses ini diperlukan karena huruf kapital tidak konsisten dalam penggunaannya.

Tabel 3 Proses Case Folding Input _Output _ _Setiap kebijakan Anies Baswedan yang menuai pro dan kontra dan dinilai tidak berpihak masyarakat Sikap Anies adalah cuci tangan dan tak mau disalahkan _setiap kebijakan anies baswedan yang menuai pro dan kontra dan dinilai tidak berpihak masyarakat sikap anies adalah cuci tangan dan tak mau

disalahkan __Posisi yang pantas cocok buat Anies Baswedan sebetulnya adalah Jubir bukan pemimpin _posisi yang pantas cocok buat anies baswedan sebetulnya adalah jubir bukan pemimpin __ Filtering Tahap Filtering merupakan tahap penyaringan kalimat tweet atau pengurangan kata yang didalam corpus yang disebut stopwords.

Stopword sendiri adalah menghilangkan kata yang tidak berpengaruh atau tidak memiliki makna serta menghilangkan kata kunci dari proses crawling dan kata yang tidak diinginkan. Tabel 4 Proses Filtering Input _Output __Setiap kebijakan anies baswedan yang menuai pro dan kontra dan dinilai tidak berpihak masyarakat sikap anies adalah cuci tangan dan tak mau disalahkan _kebijakan menuai pro kontra dinilai berpihak masyarakat sikap cuci tangan disalahkan __Posisi yang pantas cocok buat anies baswedan sebetulnya adalah jubir bukan pemimpin _posisi pantas cocok jubir pemimpin __ Tokenizing Tahap terakhir dalam preprocessing ini adalah tokenizing. Tokenizing sendiri adalah proses memecah kata per kata pada sebuah kalimat atau dokumen. Proses ini diperlukan karena untuk mendapatkan kata yang memiliki nilai.

Tokenizing ini dapat mempermudah menghitung frekuensi kemunculan kata dalam corpus. Tabel 5 Proses Tokenizing Input _Output __kebijakan menuai pro kontra dinilai berpihak masyarakat sikap cuci tangan disalahkan _kebijakan menuai pro kontra dinilai berpihak masyarakat sikap cuci tangan disalahkan __Posisi yang pantas cocok buat anies baswedan sebetulnya adalah jubir bukan pemimpin _posisi pantas cocok jubir pemimpin __ Setelah preprocessing selesai maka tahap selanjutnya adalah membangun Term Document Matrix (TDM), TDM sendiri adalah bentuk matriks matematika yang menggambarkan frekuensi kata yang sering muncul dalam corpus, dalam penelitian ini menampilkan frekuensi kata dari 1000 tweet menghasilkan 712 kata.

/ Gambar 1 Term Document Matrix (TDM) Pelabelan Kelas Opini Pelabelan kelas opini atau sentimen dimana memberikan label pada kalimat atau dokumen ke dalam kelas positif atau negatif. Hasil kalimat dari perhitungan skor yang >0 akan dilabeli kelas positif, begitupun sebaliknya jika hasilnya <0 maka dilabeli negatif. / Gambar 2 Pelabelan Kelas Opini Klasifikasi Dalam penelitian ini data diuji menggunakan 10 fold cross validation, dimana data dibagi menjadi dua yaitu 9/10 bagian adalah data training dan sisanya 1/10 bagian adalah data testing. Pengujian dilakukan sampai 10 kali dengan kombinasi yang berurutan.

/ Gambar 3 Klasifikasi SVM Dari hasil penelitian diatas dilakukan evaluasi hasil untuk mengukur dan dapat menarik kesimpulan dari proses penelitian yang telah dilakukan. Pengukuran ini dilakukan untuk menggambarkan seberapa baik sistem dalam proses mengklasifikasikan data. Dalam penelitian sebelumnya banyak menggunakan metode

untuk evaluasi hasil salah satunya Confussion Matrix.

Dari Confussion Matrix akan dihitung akurasi, presisi, dan recall. Tabel Confussion Matriks _Positif _Negatif __Positif _429 _16 __Negatif _25 _530 __ Dari data Confussion Matrix maka dapat dihitung akurasi, presisi, dan recall sebagai berikut.

Akurasi = $\frac{429+530}{429+16+25+530} \times 100\% = 95,9\%$ Presisi = $\frac{429}{429+25} \times 100\% = 94,49\%$ Recall = $\frac{429}{429+16} \times 100\% = 96,4\%$ Dari hasil diatas yang didapatkan adalah akurasi sebesar 95,9%, presisi sebesar 94,49%, dan recall sebesar 96,4%. KESIMPULAN Berdasarkan hasil dari penelitian yang telah dilakukan, maka dapat disimpulkan bahwa.

Dari penelitian ini digunakan untuk mengetahui ulasan komentar di media sosial Twitter didapatkan banyaknya berkomentar positif berjumlah 429 dan pengguna yang berkomentar negatif berjumlah 530. Dari penelitian ini juga menunjukkan metode klasifikasi SVM mendapatkan akurasi sebesar 95,9% dimana sistem kernel dapat melakukan klasifikasi dengan sebanyak 959 ulasan. Dari penelitian ini, komentar negatif lebih tinggi daripada komentar positif. DAFTAR PUSTAKA [1] D. J. Haryanto, L. Muflikhah, and M. A. Fauzi. 2018.

"Analisis Sentimen Review Barang Berbahasa Indonesia Dengan Metode Support Vector Machine Dan Query Expansion," J. Pengemb. Teknol. Inf. dan Ilmu Komput. Univ. Brawijaya, vol. 2, no. 9, pp. 2909–2916. [2] H. A. F. Darmanto, Mohammad Suyanto. 2018. "Sentimen Analisis Review Pengguna Marketplace Online Menggunakan Naïve Bayes Classifier," Pemodelan Arsit. Sist. Inf.

Perizinan Menggunakan Kerangka Kerja Togaf Adm, vol. 3, no. 1. [3] R. N. Chory, M. Nasrun, and C. Setianingsih. 2019. "Sentiment analysis on user satisfaction level of mobile data services using Support Vector Machine (SVM) algorithm," Proc. - 2018 IEEE Int. Conf. Internet Things Intell. Syst. IOTAIS 2018, pp. 194–200. doi: 10.1109/IOTAIS.2018.8600884. [4] R. Mahendrajaya, G. A. Buntoro, and M. B. Setyawan. 2019.

"Analisis Sentimen Pengguna Gopay Menggunakan Metode Lexicon Based Dan Support Vector Machine," Komputek, vol. 3, no. 2, p. 52. doi: 10.24269/jkt.v3i2.270. [5] M. R. A. Nasution and M. Hayaty. 2019. "Perbandingan Akurasi dan Waktu Proses Algoritma K-NN dan SVM dalam Analisis Sentimen Twitter," J. Inform., vol. 6, no. 2, pp. 226–235, doi: 10.31311/ji.v6i2.5129. [6] N. Yahya et al. 2019. "Komparasi Kinerja Algoritma C.45 Dan Naive Bayes Untuk Prediksi Kegiatan Penerimaan mahasiswa Baru (Studi Kasus?: Universitas Stikubank Semarang)," Prosidng SENDI, no. 2014, pp. 978–979. [7] S. R.

Wardhana, D. Purwitasari, and S. Rochimah. 2016. "Analisis Sentimen Pada Review Pengguna Aplikasi Mobile Untuk Evaluasi Faktor Usability," J. Sist. dan Inform., vol. 11, no. 1, pp. 128–136. [8] R. Sistem, S. A. Saputra, D. Rosiyadi, W. Gata, and S. M. Husain. 2021. "Analisis Sentimen E-Wallet Pada Google Play Menggunakan Algoritma," vol. 1, no. 10, pp. 3–8.

INTERNET SOURCES:

<1% - <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0950705117300382>

3% - <http://studentjournal.umpo.ac.id/index.php/komputek/article/download/270/246>

1% - <https://ojs.amikom.ac.id/index.php/semnasteknomedia/article/download/2048/1857>

<1% - <http://eprints.umm.ac.id/view/year/2020.html>

<1% - <http://ojs.amikom.ac.id/index.php/semnasteknomedia/article/download/1771/1495>

<1% - <http://ejournal.polbeng.ac.id/index.php/ISI/article/download/206/185>

<1% - <https://ejurnal.itats.ac.id/integer/article/download/474/314>

1% - <https://jsi.stikom-bali.ac.id/index.php/jsi/article/view/96>

<1% - <https://www.scribd.com/document/332117114/procvol1>

<1% - http://ejurnal.its.ac.id/index.php/sains_seni/gateway/plugin/WebFeedGatewayPlugin/rss2

5% - https://www.researchgate.net/publication/336314087_ANALISIS_SENTIMEN_PENGGUNA_GOPAY_MENGGUNAKAN_METODE_LEXICON_BASED_DAN_SUPPORT_VECTOR_MACHINE

<1% - <https://journal.trunojoyo.ac.id/simantec/article/download/6528/4254>

1% - <https://kumpulan-skripsi-manajemen.blogspot.com/2012/05/analisis-pengaruh-motivasi-positif-dan.html>

<1% - http://repository.akprind.ac.id/sites/files/personal/2020/aldiman_02944.pdf

<1% - http://eprints.dinus.ac.id/20339/10/bab2_18294.pdf

2% - <https://www.melekpolitik.com/2019/12/17/copot-bawahan-tagar-4niescucitangan-jadi-trending-topic/>

<1% - https://www.researchgate.net/publication/338288358_Analisis_Text_Mining_dari_Cuitan_Twitter_Mengenai_Infrastruktur_di_Indonesia_dengan_Metode_Klasifikasi_Naive_Bayes

1% - <http://digilib.unila.ac.id/11812/18/BAB%20V.pdf>

1% - <https://www.ejurnal.stmik-budidarma.ac.id/index.php/mib/article/view/2051>