ANALISIS SENTIMEN VAKSINASI DI INDONESIA MENGGUNAKAN OPTIMIZED-SVM

Kisma A^{1,*}, Muhammad Nur Yasir Utomo, S.ST, M.Eng B², Eddy Tungadi, S.T., M.T. C³

1.2.3 Teknik Elektro Politeknik Negeri Ujung Pandang, Makassar

ABSTRACT

Coronavirus Disease (COVID-19) is a disease caused by a new type of corona virus, namely Sars-CoV-2, which is a dangerous virus because the rate of spread is very easy and fast. To minimize the impact of COVID-19, the government issued a mandatory vaccine policy. However, the existence of this policy raises pros and cons among the public. Freedom of expression carried out by users of social media (twitter) makes information spread quickly. One method that supports the concept of opinion analysis on texts and supports text processing is sentiment analysis. This study uses the Support Vector Machine (SVM) algorithm for data classification and the Particle Swarm Optimization (PSO) algorithm for parameter optimization. The results of the validation and evaluation using 3 k-fold cross validation showed that PSO was able to optimize the parameters of the SVM model with performance before optimization had 95% Accuray, F1-measure 94.5%, Precision 93.8%, Recall 96.1% after implementation. parameter optimization increased with the performance of Accuray 98.3%, F1-measure 98.2%, Precision 98.1%, Recall 98.6% on 2 label data. Meanwhile, for the 3 label data before the parameter optimization was applied, the percentage value of Accuray 67.70 %, F1-measure 67.8.5 %, Precision 70.4%, Recall 67.5% and after the parameter optimization was applied increased with the percentage of Accuray 73.3%, F1-measure 73.9%, Precision 76.9%, Recall 73.2%.

Keywords: COVID-19, Vaccination, Parameter Optimization, Support Vector Machine (SVM), Particle Swarm Optimization (PSO).

ABSTRAK

Coronavirus Disease (COVID-19) merupakan penyakit yang disebabkan oleh virus corona jenis baru, yaitu Sars-CoV-2, yang merupakan salah satu virus yang berbahaya karena tingkat penyebarannya sangat mudah dan cepat. Untuk meminimalisir dampak dari COVID-19, pemerintah mengeluarkan kebijakan wajib vaksin. Namun, dengan adanya kebijakan tersebut menimbulkan Pro dan Kontra di kalangan masyarakat. Kebebasan berpendapat yang dilakukan oleh pengguna media social (twitter) membuat informasi menyebar dengan cepat. Salah satu metode yang mendukung konsep analisis opini pada teks dan mendukung dalam melakukan pemrosesan teks adalah analisis sentimen. Penelitian ini menggunakan algoritma Support Vector Machine (SVM) untuk klasifikasi data dan algoritma Particle Swarm Optimization (PSO) untuk optimasi parameter. Hasil validasi dan evaluasi menggunakan 3 *k-fold cross validation* menunjukkan bahwa PSO mampu mengoptimasikan parameter model SVM dengan performa sebelum diterapkan optimasi memiliki *Accuray* 95%, *F1-measure* 94,5%, *Precision* 93,8 %, *Recall* 96,1% setelah diterapkan optimasi parameter meningkat dengan performa *Accuray* 98,3 %, *F1-measure* 98,2%, *Precision* 98,1%, *Recall* 98,6% pada data 2 label. Sedangkan untuk data 3 label sebelum diterapkan optimasi parameter didapatkan persentase nilai *Accuray* 67,70 %, *F1-measure* 67,8,5%, *Precision* 70,4 %, *Recall* 67,5% dan setelah diterapkan optimasi parameter meningkat dengan persentase nilai *Accuray* 73,3 %, *F1-measure* 73,9%, *Precision* 76,9 %, *Recall* 73,2%.

Kata Kunci: COVID-19, Vaccination, Parameter Optimization, Support Vector Machine (SVM), Particle Swarm Optimization (PSO).

1. PENDAHULUAN

Coronavirus Disease 2019 (COVID-19) secara resmi ditetapkan sebagai pandemi global oleh World Health Organization (WHO) pada tanggal 11 Maret 2020 [1]. COVID-19 merupakan penyakit yang disebabkan oleh virus corona jenis baru, yaitu Sars-CoV-2, dimana virus tersebut termasuk salah satu virus yang sangat berbahaya karena tingkat penyebarannya sangat mudah dan cepat [2]. Di Indonesia sendiri pasien yang terinfeksi oleh COVID-19 telah menyebar ke 34 Provinsi dan 432 Kabupaten/Kota [3]. Berbagai upaya yang dilakukan oleh pemerintah untuk menekan tingkat penyebaran COVID-19, salah satunya dengan melakukan vaksinasi [4]. Vaksin COVID-19 sempat menjadi trending topik di twitter karena ramai dibahas oleh masyarakat Indonesia. Kebebasan berpendapat yang dilakukan oleh pengguna media social (twitter) membuat informasi menyebar dengan cepat sehingga menimbulkan berbagai Pro dan Kontra dikalangan masyarakat. Salah satu cara untuk mendapatkan gambaran dari keseluruhan tanggapan masyarakat adalah dengan menggunakan sosial media, salah satunya adalah twitter. Masyarakat menggunakan twitter untuk menuliskan opininya terhadap suatu objek atau kejadian [5]. Opini masyarakat pada twitter ini berpeluang mampu memberikan gambaran keseluruhan tanggapan masyarakat terhadap kebijakan pemerintah, yang tentunya dapat dijadikan sebagai patokan dalam menentukan strategi ataupun evaluasi bagi pemerintah dalam membuat kebijakan baru di kemudian hari.

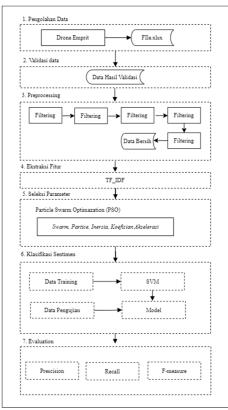
_

^{*} Korespondensi penulis: Kisma, <u>kismakimmaa01@gmail.com</u>

Namun, data twitter belum terstruktur dan memiliki banyak tanda baca serta penggunaan bahasa yang tidak baku. Sehingga diperlukan sebuah metode untuk melakukan pemrosesan teks agar data tersebut dapat di olah dengan baik [6]. Salah satu metode yang mendukung dalam melakukan pemrosesan teks adalah analisis sentimen. Analisis sentimen ini digunakan untuk menyaring opini masyarakat pada media sosial seperti twitter dan mengklasifikasikannya ke dalam kelas positif, netral, dan negatif [6]. Algoritma Machine Learing telah banyak digunakan untuk menyelesaikan berbagai macam klasifikasi data [7], seperti Algoritma Support Vector Machine (SVM). Namun, kinerja dari SVM ini memiliki banyak parameter dan sangat bergantung pada pengaturan nilai parameter dan pemilihan kernelnya. Karena Setiap data yang digunakan memiliki nilai parameter yang berbeda-beda. Kesalahan dalam mengatur parameter dari SVM dapat menyebabkan hasil klasifikasi yang buruk. Meskipun SVM bekerja dengan baik dengan nilai default, kinerja SVM dapat ditingkatkan secara signifikan dengan menggunakan optimasi parameter [8]. Oleh sebab itu, untuk mengatasi masalah tersebut, maka dilakukanlah optimasi parameter. Terdapat beberapa algoritma yang direkomendasikan untuk melakukan optimasi parameter pada machine learning seperti Genetic Algorithm (GA), Bat Algorithm (BA), Flower Pollination Algorithm (FPA), dan Particle Swarm Optimization (PSO) [5]. PSO merupakan algoritma yang digunakan untuk menentukan parameter optimal.

Penelitian mengenai klasifikasi sentimen dengan menggunakan metode SVM telah dilakukan sebelumnya oleh [9] tentang Analisis Sentimen Penghapusan Ujian Nasional pada Twitter Menggunakan Support Vector Machine dan Naive Bayes berbasis Particle Swarm Optimization. Dalam penelitian ini proses klasifikasi menggunakan tools berupa rapid miner. Hasil dari penelitian ini metode SVM dengan PSO yang paling baik untuk mengklasifikasikan sentimen positif dan negatif terkait penghapusan UN dengan akurasi 94,81%. Pada penelitian ini akan menggunakan algoritma SVM untuk memproses atau klasifikasi data dan algoritma Particle Swarm Optimization (PSO) sebagai optimasi parameter menggunakan bahasa pemrograman python. Parameter yang digunakan pada SVM adalah nilai C dan Gamma. Sedangkan parameter yang digunakan pada PSO adalah Population size atau swarm, Koefisien akselerasi, dan Inertia Weight, Penelitian ini diharapkan dapat membantu perintah untuk mengetahui tanggapan ataupun kekhawatiran masyarakat terhadap vaksin COVID-19, sehingga pemerintah bisa melakukan evaluasi dan menentukan strategi selanjutnya terkait edukasi maupun sosialisasi tentang vaksin COVID-19 kepada masyarakat.

2. METODE PENELITIAN



Gambar 1. Prosedur Penelitian

Berdasarkan gambar diatas, tahapan penelitian dimulai dari (1) Studi Literatur yang bertujuan untuk mengumpulkan data terlebih dahulu seperti jurnal dan tugas akhir yang berkaitan dengan studi kasus yang diambil, untuk dijadikan sebagai bahan perbandingan untuk melakukan analisis sentimen pada penelitian ini, (2) Pengambilan Data yang dilakukan melalui website Drone Emprit karena data ini telah di labeli dengan 3 indikator yaitu positif, netral, dan negatif sehingga tidak perlu dilakukan pelabelan secara manual. Pengambilan data dilakukan dengan rentang waktu bulan Agustus 2021 sampai bulan Juni 2022, (3) *Preprocessing* yang

terdiri dari beberapa tahapan yaitu : Filtering merupakan Teknik filtering menggunakan library re untuk menghilangkan string seperti angka, website, gambar, tanda baca, hastag, @user dan karakter lainnya, Case Folding bertujuan untuk melakukan penyeragaman kata dengan mengubah semua huruf mejadi huruf kecil menggunakan function lowercase (), Stopword Removal digunakan untuk melakukan filter kata yang bermakna stopword. Stopword ini berisi kata penghubung antar kata seperti : dan, ke, atau, yang, sebagai,di, dari, kemana, dimana tetapi dan lainya. Teknik ini menggunakan library sastrawi, Stemming digunakan untuk mengubah katakata dalam satu dokumen menjadi bentuk kata dasar dan menghapus prefix (kata awalan) dan sufiks (kata akhiran). Teknik ini menggunakan library sastrawi dengan fungsi StemmerFactory, dan Tokenizing bertujuan untuk memisahkan twit dalam bentuk kata-kata. Proses ini dilakukan dengan menggunakan library NLTK pada python.

Tahapan (4) ektraksi fitur, Hasil dari preprocessing dilakukan pembagian data training sebanyak 90 % dan data testing sebanyak 10%. Semakin banyak data training maka semakin baik pula model klasifikasi. Begitu pun sebaliknya, semakin banyak data testing semakin banyak terjadi kesalahan. Selanjutnya, dilakukan pembobotan kata dengan menggunakan TF-IDF. Pembobotan kata ini menggunakan library TfidfVectorizer untuk mengubah data bentuk teks menjadi data vektor dan memberikan bobot pada setiap kata, serta menyaring data yang akan diproses. Prinsip kerja dari TF-IDF ini yaitu, semakin besar bobot suatu kata, maka kata tersebut dianggap penting, sedangkan kata yang bernilai 0 secara otomatis tidak akan diproses atau ditampilkan. Berikut merupakan tahapan dalam melakukan ektraksi fitur menggunakan TF-IDF, (5) Optimasi Parameter, yang dilakukan dengan mencari nilai parameter C dan Gamma secara acak, kemudian di evaluasi dengan menghitung nilai accuracy dan nilai fitness atau error pada setiap parameter dan di update secara terus menerus sampai mendapatkan nilai *fitness* atau *error* yang paling rendah. Parameter yang memiliki nilai *fitness* atau *error* yang paling rendah merupakan parameter yang optimal dan akan digunakan dalam proses klasifikasi, (6) Validasi dan Evaluasi, dilakukan pada python menggunakan library sklearn. Validasi ini bertujuan untuk mengetahui seberapa baik dan akurat model klasifikasi yang telah dibuat . Validasi model klasifikasi dilakukan dengan menggunakan 3, 5, dan 10 K-Fold Cross validation dan di evaluasi menggunakan confusion matrix. Terdapat indikator yang diukur dalam confusion matrix yaitu accuracy, precision, recall, dan f-measure.

3. HASIL DAN PEMBAHASAN

A. Hasil Pengambilan dan Validasi Data

Pengambilan data dilakukan dengan rentang waktu mulai dari bulan Agustus 2021 sampai bulan Juni 2022. Total data yang di peroleh dari *Drone Emprit* adalah 35780 baris dan 15 kolom yang di simpan dalam format xlsx. Namun, data yang diperoleh masih memiliki kekurangan yakni, adanya beberapa data *Mentions* atau teks yang sama tetapi memiliki label yang berbeda karena pelabelan dilakukan secara otomatis oleh *drone emprit*. Oleh karena itu, sebelum dilanjutkan pada proses *preprocessing*, data tersebut harus divalidasi terlebih dahulu oleh seorang ahli bahasa. Validasi ini bertujuan untuk memastikan teks dan label data yang diperoleh dari *drone emprit* telah sesuai. Berdasarkan hasil validasi, jumlah data yang diperoleh adalah 300 dengan jumlah label positif 100,label netral 100 dan label negatif 100.

B. Hasil Preprocessing

Berikut ini merupakan hasil dari proses preprocessing pada data 2 label dan 3 label.





Gambar 2 Hasil Preprocessing

Gambar 3 Hasil Preprocessing

vaksin moderna salah jenis vaksin program vaks...

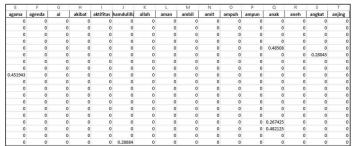
1 vaksin moderna september gedung sasana praja

CleanMentions label

takut vaksin moderna

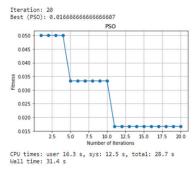
C. Hasil Ekstraksi Fitur

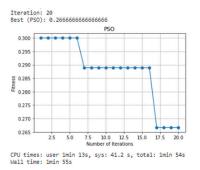
Berikut ini merupakan hasil ekstrkasi fitur untuk data 2 label dan 3 label.



Gambar 4. Hasil ektraksi fitur

D. Hasil Optimasi Parameter





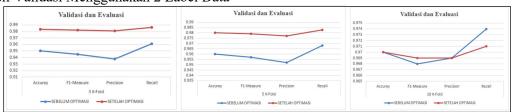
Gambar 5. Hasil optimasi 2 label data

Gambar 6. Hasil optimasi 3 label data

Berdasarkan gambar 5 hasil optimasi parameter memiliki nilai *fitness* atau *error* yang paling rendah adalah 0.016 untuk data 2 label. Sedangkan pada gambar 6 hasil optimasi parameter memiliki nilai *fitness* atau *error* adalah 0.266 untuk data 3 label. Dari kedua hasil optimasi paremeter diatas, dapat dilihat bahwa semakin tinggi iterasi, maka semakin besar kemungkinan untuk mendapatkan nilai *fitness* atau *error* yang rendah. Parameter yang memiliki nilai *fitness* atau *error* yang rendah akan digunakan dalam proses klasifikasi agar mendapatkan performa yang baik.

E. Hasil Validasi dan Evaluasi

1.) Hasil Validasi Menggunakan 2 Label Data



Gambar 7. Hasil Validasi Menggunakan 3,5 dan 10 k-fold

2.) Hasil Validasi Menggunakan 3 Label Data



Gambar 8. Hasil Validasi Menggunakan 3,5 dan 10 k-fold

Berdasarkan hasil validasi menggunakan *k-fold* 3,5, dan 10 diatas, dapat dilihat bahwa nilai *k-fold* yang paling baik dalam mengukur performa *Accuracy, f1-measure, precision, Recall* adalah 3 *k-fold* baik ketika menggunakan data 2 label maupun 3 label.

F. Hasil Analisa Performa Model

Tabel 1. Perbandingan Nilai Accuracy

Tabel 2. Perbandingan Nilai F1-measure

Tabel 1. 1 croandingan Titlat Necaracy					Tabel 2. I croandingan i viiai I I-measure						
Dataset	Model	Model	Nilai	Selisih	Keterangan	Dataset	Model	Model	Nilai F1-	Selisih	Keterangan
		(Optimasi)	Accuracy					(Optimasi)	Measure		
Data 2 label	SVM	Sebelum	95%	3,3 %	Meningkat	Data 2 label	SVM	Sebelum	94,5%	3,7 %	Meningkat
		Setelah	98,3%					Setelah	98,2%		
Data 3 Label	SVM	Sebelum	67,7 %	5,6%	Meningkat	Data 3 Label	SVM	Sebelum	67,8 %	6,1 %	Meningkat
		Setelah	73,3%					Setelah	73,9%		

Tabel 3. Perbandingan Nilai Precision

Tabel 4. Perbandingan Nilai Recall

Dataset	Model	Model	Nilai	Selisih	Keterangan	Dataset	Model	Model	Nilai	Selisih	Keterangan
		(Optimasi)	Precision					(Optimasi)	Recall		
Data 2 label	SVM	Sebelum	93,8%	4,3 %	Meningkat	Data 2 label	SVM	Sebelum	96,1%	2,5 %	Meningkat
		Setelah	98,1%					Setelah	98,6%		
Data 3 Label	SVM	Sebelum	70,4%	6,5%	Meningkat	Data 3 Label	SVM	Sebelum	67,5 %	5,7%	Meningkat
		Setelah	76,9%					Setelah	73,2%		

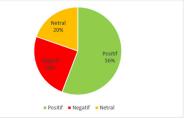
Berdasarkan hasil analisa diatas, performa model sebelum dan setelah optimasi parameter menghasilkan performa nilai *Accuracy* yang lebih baik setelah menerapkan metode optimasi parameter dengan persentase peningkatan *Accuracy* sebesar 3,3 % pada data 2 label sedangkan pada data 3 label meningkat sebesar 5,6 %. Begitu pula dengan performa nilai *F1-measure* dari model klasifikasi lebih baik setelah menerapkan metode optimasi parameter dengan persentase peningkatan *F1-measure* sebesar 3,7 % pada data 2 label sedangkan pada data 3 label persentase *f1-measure* meningkat sebesar 6,1 %. Dan untuk *Precision* dari model klasifikasi juga memiliki *precision* yang lebih baik setelah menerapkan metode optimasi parameter dengan persentase peningkatan *precision* sebesar 4,3 % pada data 2 label sedangkan pada data 3 label persentase precision meningkat sebesar 6,5 %. Kemudian nilai *recall* dari model klasifikasi memiliki nilai yang lebih baik setelah menerapkan metode optimasi parameter dengan persentase peningkatan *recall* sebesar 2,5 % pada data 2 label sedangkan pada data 3 label persentase *recall* meningkat sebesar 5,7 %. Angka tersebut membuat nilai performa yang baik sesuai dengan yang diharapkan pada tujuan penelitian.

G. Hasil Implemtasi Model Hasil Optimasi

Berikut ini merupakan Implementasi model hasil optimasi menggunakan data baru sebanyak 3736 dengan 2 label (positif, negatif) dan untuk data 3 label (Positif, negatif) sebanyak 4830 data.



Gambar 9 Diagram Pie Data 2 Label



Gambar 10 Diagram Pie Data 2 Label

Berdasarkan diagram pie diatas, menunjukan bahwa hasil *Mentions* atau *tweet* Vaksinasi di Indonesia pada data 2 label sebanyak 40% *tweet* positif dan 60 % *tweet* negatif Sehingga dapat diketahui respon masyarakat lebih banyak beranggapan negatif terhadap kebijakan pemerintah tersebut. Sedangkan hasil *Mentions atau tweet* vaksinasi di Indonesia dengan menggunakan data 3 label sebanyak 56% tweet positif, 20% tweet Netral, dan 24% tweet negatif. Sehingga dapat diketahui respon masyarakat lebih banyak beranggapan positif terhadap kebijakan pemerintah tersebut. Kedua hasil prediksi diatas, dapat dijadikan sebagai tolok ukur atau bahan evaluasi bagi pemerintah dalam membuat kebijakan baru berdasarkan tanggapan masayarakat pada media social (twiter).

4. KESIMPULAN

Penelitian ini berhasil menerapkan metode optimasi parameter pada SVM dengan menggunakan algoritma PSO dan terbukti mampu meningkatkan performa *accurasy, precission, recall,* dan *f-measure* baik menggunakan data dua label (Positif, Negatif) maupun data tiga label (Positif, Netral, Negatif). Pada data 2 label nilai *fitness* atau *error* yang paling rendah yang di dapatkan pada setiap parameter adalah 0.166, sedangkan untuk data 3 label di dapatkan nilai *fitness* atau *error* yang paling rendah adalah 0.0266. Hasil validasi untuk masing-masing data 2 label dan 3 label memiliki performa paling tinggi pada nilai *k-fold 3*.

5. UCAPAN TERIMA KASIH

Ucapan terima kasih penulis kepada orang tua, teman penulis, kedua dosen pembimbing, serta seluruh dosen dan staff terkhusus di Teknik Elektro Program Studi Teknik Komputer dan Jaringan Politeknik Negeri Ujung Pandang.

6. DAFTAR PUSTAKA

- [1] H. A. F. Frizka Fitriana, Ema Utami, "Analisis Sentimen Opini Terhadap Vaksin Covid 19 pada Media Sosial Twitter Menggunakan Support Vector Machine dan Naive Bayes," *J. Komtika (Komputasi dan Inform.*, vol. 5, no. 1, pp. 19–25, 2021, doi: 10.31603/komtika.v5i1.5185.
- [2] R. Yasmin, "Covid-19 Menggunakan Metode Naive Bayes Classifier Pada Media Sosial Twitter Covid-19 Menggunakan Metode Naive Bayes," 2021.
- [3] H. Tuhuteru, "Analisis Sentimen Masyarakat Terhadap Pembatasan Sosial Berksala Besar Menggunakan Algoritma Support Vector Machine," *Inf. Syst. Dev.*, vol. 5, no. 2, pp. 7–13, 2020.
- [4] E. Nufa, "Analisis Klasifikasi Sentimen Tentang Pro Dan Kontra Masyarakat Indonesia Terhadap Vaksin Covid-19 Pada Media," no. May, p. 2, 2021.
- [5] R. Rosdiana, T. Eddy, S. Zawiyah, and N. Y. U. Muhammad, "Analisis Sentimen pada Twitter terhadap Pelayanan Pemerintah Kota Makassar," *Proceeding SNTEI*, no. June 2020, pp. 87–93, 2019.
- [6] L. Q. Zalyhaty, "Analisis Sentimen Tentang Opini Maskapai Penerbangan pada Dokumen Twitter Menggunakan Algoritme Support Vector Machine (SVM)," vol. 7, p. 6, 2021.
- [7] E. Tungadi, I. Thalib, M. Nur, and Y. Utomo, "Machine Learning Penentuan Penerima Beasiswa Peningkatan Prestasi Akademik (PPA) Menggunakan Metode Jaringan Saraf Tiruan (JST)," no. September, pp. 391–396, 2018.
- [8] I. Syarif, A. Prugel-Bennett, and G. Wills, "SVM Parameter Optimization using Grid Search and Genetic Algorithm to Improve Classification Performance," *TELKOMNIKA (Telecommunication Comput. Electron. Control.*, vol. 14, no. 4, p. 1502, 2016, doi: 10.12928/telkomnika.v14i4.3956.
- [9] Y. Alkhalifi, W. Gata, A. Prasetyo, and I. Budiawan, "Analisis Sentimen Penghapusan Ujian Nasional pada Twitter Menggunakan Support Vector Machine dan Naïve Bayes berbasis Particle Swarm Optimization," *CoreIT*, vol. 6, no. 2, pp. 71–78, 2020.