Analisis Sentimen Masyarakat Terhadap Program Kartu Prakerja Pada Twitter Dengan Metode Support Vector Machine

Styawati^{1*)}, Nirwana Hendrastuty², Auliya Rahman Isnain³, Ari Yanti Rahmadhani⁴

^{1,2}Program Studi Sistem Informasi, Fakultas Teknik dan Ilmu Komputer, Universitas Teknokrat Indonesia ^{3,4}Program Studi Informatika, Fakultas Teknik dan Ilmu Komputer, Universitas Teknokrat Indonesia ^{1,2,3}Jl. ZA. Pagar Alam No.9 -11,Kota Bandar Lampung, Lampung 35132, Indonesia email: ¹styawati@teknokrat.ac.id, ²nirwanahendrastuty@teknokrat.ac.id, ³auliyarahman@teknokrat.ac.id

Abstract - The Kartu Prakerja program was launched in 2020 through Presidential Regulation Number 36 of 2020 concerning the Development of Work Competencies through the Pre-Employment Card Program. The discussion of the pre-employment card program on Twitter made the writer interested in analyzing the sentiments of the Indonesian people towards the Pre-Employment Card Program regarding the government's efforts to overcome unemployment and victims of labor layoffs with the keyword "pre-employment". The sentiments used are positive, negative, and neutral. The method used to analyze public opinion with data obtained on social media twitter using the Support Vector Machine (SVM). Meanwhile, to measure the performance of SVM classification using the Confusion Matrix method. In this study, a comparison of two kernels was carried out, namely linear with RBF. The results of the evaluation carried out on the linear kernel accuracy value of 98.67%, precision 98%, recall 99%, and F1-Score 98%, while the RBF kernel accuracy value is 98.34%, precision 97%, recall 98%, F1-Score 98%, The key is that public sentiment from twitter users towards the pre-employment card program during the pandemic tends to be neutral by 98.34%. Based on the results of the evaluation carried out on the accuracy value of the linear kernel, it produces an accuracy value of 98.67%, while the RBF kernel produces an accuracy of 98.34%. So in terms of accuracy the linear kernel is more accurate than the RBF kernel.

Keywords – Kartu Prakerja Program, Twitter Social Media, SVM, Confusion Matrix, Kernel Linear, Kernel RBF.

Abstrak – Program kartu prakerja diluncurkan pada tahun 2020 melalui peraturan Presiden Nomor 36 tahun 2020 tentang Pengembangan Kompetensi Kerja melalui Program Kartu Pra-Kerja. Maraknya pembahasan program kartu prakerja di twitter membuat penulis tertarik untuk menganalisa sentimen masyarakat Indonesia terhadap Program kartu Prakerja tentang trobosan upaya pemerintah mengatasi penganguran dan korban PHK tenaga kerja dengan keyword "prakerja". Sentimen yang digunakan adalah positif, negatif, dan netral. Metode yang digunakan untuk menganalisis opini masyarakat dengan data yang diperoleh pada sosial media twitter menggunakan Support Vector Machine (SVM). Sedangkan untuk mengukur kinerja klasifikasi SVM menggunakan metode Confusion Matrix. Pada penelitian ini dilakukan perbandingan dua kernel yaitu linear dengan RBF. Hasil evaluasi yang dilakukan pada nilai akurasi kernel linear 98.67%, precission

*) **penulis korespondensi**: Styawati Email: styawati@teknokrat.ac.id 98%, recall 99%, dan F1-Score 98%, sedangkan pada nilai akurasi kernel RBF 98.34%, precission 97%, recall 98%, F1-Score 98%, dapat disimpulkan bahwa sentimen masyarakat dari pengguna twitter terhadap program kartu prakerja dimasa pandemi lebih condong ke netral sebesar 98,34%. Berdasarkan hasil evaluasi yang dilakukan pada nilai akurasi kernel linear menghasilkan nilai akurasi 98.67%, sedangkan kernel RBF menghasilkan akurasi 98.34%. Maka dari sisi akurasi kernel linear lebih akurat dari pada kernel RBF.

Kata Kunci – Program Kartu Prakerja, Media Sosial Twitter, SVM, Confusion Matrix, Kernel Linear, Kernel RBF.

I. PENDAHULUAN

Dunia sedang menghadapi permasalahan yang disebabkan oleh Corona virus, diduga untuk pertama kalinya ditemukan di kota Wuhan, Cina, pada akhir Desember 2019. Corona virus merupakan penyakit yang menyebabkan gangguan pernafasan pada manusia[1]. Corona virus diklaim dapat menularkan virus dengan cepat dan telah menyebar ke wilayah lain di Cina dan beberapa negara, termasuk Indonesia [2].

International Labour Organization (ILO) memprediksi bahwa setiap orang akan dipaksa mengalami kehilangan pekerjaan kurang lebih 25 juta pekerjaan di dunia. Hilangnya pekerjaan tersebut disebabkan oleh pandemi covid-19[3]. Selanjutnya pada triwulan kedua tahun 2020 ILO memperkirakan jam kerja pegawai akan menurun 10,5 persen atau sebanding dengan 305 juta pekerja penuh waktu dengan asumsi waktu kerja penuh adalah 48 jam perminggu [4].

yang ditimbulkan Dampak oleh Corona menyebabkan hampir setengah dari seluruh aktivitas negaranegara bagian yang terdampak menjadi lumpuh, salah satunya Indonesia. Upaya yang dikeluarkan pemerintah, seperti, memberikan bantuan sosial tunai kepada masyarakat yang berdampak pandemi, kartu Prakerja, Insentif untuk korban PHK, Menerbitkan surat utang, insentif untuk pekerja medis,dan kepastian THR. Trobosan upaya dari pemerintah dalam merealisasikan program kartu Prakerja dapat diakses secara online. Program ini diprioritaskan bagi masyarakat yang berstatus pengangguran dan korban PHK. Dengan demikian, dapat dilihat berapa banyak masyarakat yang mendukung, menolak dan tidak memperdulikan terhadap program trobosan yang dilakukan oleh pemerintah melalui Twitter.

Dari opini-opini yang bersumber dari topik pembahasan tertentu bisa dikatakan sebagai opini positif, negatif dan bisa dikatakan netral[5][6]. Penelitian ini akan menganalisis sentimen masyarakat Indonesia terhadap Program kartu Prakerja tentang trobosan upaya pemerintah mengatasi penganguran dan korban PHK tenaga kerja. Metode yang digunakan untuk menganalisis opini masyarakat dengan data yang diperoleh pada sosial media *Twitter* menggunakan *Support Vector Machines* dalam mengukur tingkat keakuratan pada teknik metode yang digunakan.

II. PENELITIAN YANG TERKAIT

Twitter adalah media sosial gratis dan terpopuler serta menyediakan layanan jaringan yang memungkinkan pengguna untuk berbagi pendapat melalui pesan singkat atau sering dikenal dengan tweet [7]. Ulasan dari twitter dapat diklasifikasikan ke dalam beberapa sentimen. Seperti penelitian yang dilakukan oleh [8] opini masyarakat terkait film diklasifikasikan ke dalam dua sentimen yaitu positif dan negatif. Terdapat banyak metode untuk melakukan proses klasifikasi data, salah satunya adalah Support Vector Machine (SVM). Metode SVM dapat melakukan proses klasifikasi data ulasan dari twitter dengan baik [9]. Penelitian lain juga mengatakan bahwa hasil terbaik untuk mendeteksi sentimen dari Twitter berbahasa Indonesia dapat dicapai dengan menggunakan metode SVM[10]. Menurut [11] SVM dapat melakukan klasifikasi data opini dari twitter dengan hasil akurasi 91.67%. Berdasarkan pada penelitian terdahulu, penelitian ini akan menganalisa sentimen masyarakat terhadap program kartu prakerja pada sosial media twitter menggunakan metode support vector machine (SVM).

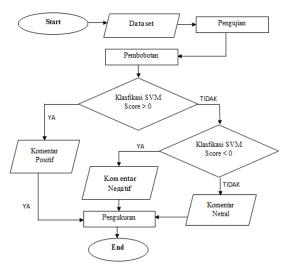
III. METODE PENELITIAN

A. Tahapan Penelitian

Tahapan pertama pada penelitian ini yaitu pengambilan data dari Twitter dengan kata kunci "Prakerja" kemudian akan diperoleh data komentar masyarakat terkait program kartu Prakerja yang rilis di masa pandemi. Setelah itu data yang diperoleh dilakukan *preprocessing* data. Setelah melalui pra proses data, kemudian data diberi label secara manual. Setelah itu dilakukan klasifikasi data menggunakan algoritma Support Vector Machine (SVM). Data yang sudah didapatkan akan diklasifikasikan menjadi tiga kategori kelas yaitu positif, negatif, dan netral.

B. Skema Pemodelan SVM

Proses klasifikasi data menggunakan metode SVM Multiclass dapat dilihat pada gambar 1



Gambar 1 Proses Klasifikasi SVM Multiclass

C. Support Vector Machine

Teknik Support Vector Machine (SVM) bertujuan untuk menemukan fungsi pemisah terbaik di antara fungsi yang ada untuk memisahkan dua macam obyek. Penyelesaian klasifikasi dua kelas dapat menggunakan persamaan berikut

$$\begin{aligned} & \min_{wij} \frac{1}{2} \left(w^{ij} \right)^T w^{ij} + c \sum_r t_r^{ij} \\ & \text{subject to:} \\ & w^{ij} x_r + b^{ij} \geq t_r^{ij}, jika \ y_r = i \\ & w^{ij} x_r + b^{ij} \leq t_r^{ij}, jika \ y_r \neq i \\ & t^{ij} > 0. \end{aligned} \tag{1}$$

Pada awalnya SVM digunakan untuk klasifikasi data dalam dua kelas. Pada perkembangannya, Support Vector Machine dapat diperluas untuk klasifikasi multi kelas. Jika dalam dua dimensi pemisah tersebut berupa garis, dalam tiga dimensi berupa plane, dan dalam dimensi lebih dari tiga disebut dengan hyperplane. Pada awalnya SVM digunakan untuk klasifikasi data dalam dua kelas. Pada perkembangannya, SVM dapat diperluas untuk klasifikasi multi kelas. SVM multi kelas diperlukan pendekatan yang berbeda dengan kasus dua kelas. Ada beberapa metode SVM Multi Kelas yaitu salah satunya metode SVM Muti Kelas One-Against-One[12]. Pada metode One-Again-One, dengan cara membangun sejumlah model SVM biner yang nantinya akan dibandingkan satu kelas dengan kelas lainnya. Untuk mengklasifikasikan data ke k-kelas, maka harus membangun sejumlah k(k-1)/2 model SVM biner.

D. Teknik Kernel

Teknik *data mining* atau *machine learning* banyak dikembangkan dengan asumsi linieritas. Sehingga algoritma yang dihasilkan lebih untuk kasus-kasus yang linier. Umumnya kasus-kasus yang sering terjadi bukanlah kasus yang linier. Untuk mengatasi sifat yang tidak linier tersebut dapat menggunakan metode kernel. Dengan metode kernel suatu data *x input space* di *mapping* ke *feature space F* dengan dimensi yang lebih tinggi. Adapun fungsi kernel yang biasanya digunakan dalam SVM yaitu:

Kernel *linear*:
$$\mathbf{x}^{\mathbf{T}}\mathbf{x}$$
 (2)

Kernel polynomial:
$$(\mathbf{x}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_i + 1)^{\mathsf{p}}$$
 (3)

Kernel RBF:
$$\exp\left(-\frac{1}{2\pi\sigma^2}||x-x_i||^2\right)$$
 (4)

E. Confusion Matrix

Evaluasi klasifikasi pada penelitian ini menggunakan metode *Confusion Matrix*. Cara kerja metode ini yaitu matriks dari prediksi akan dibandingkan dengan kelas asli yang berisi informasi nyata dan prediksi nilai klasifikasi. Setelah sistem berhasil melakukan klasifikasi *tweet*, dibutuhkan ukuran untuk menentukan seberapa benar atau tepat klasifikasi yang telah dibuat oleh sistem. Kondisi untuk melakukan pengujian klasifikasi menggunakan metode *Confusion Matrix* dapat dilihat pada gambar2.

	Actual Values				
		1 (Positive) 0(Negative			gative)
Predicted	1 (Positive)			FP	(False
Value				Posit	ive)
	0 (Negative)	FN	(False	TN	(True
		Negative)		Nega	tive)

Gambar 2 Confusion Matrix

IV. HASIL DAN PEMBAHASAN

A. Pengumpulan Data

Penelitian ini menggunakan data sekunder. Dataset berisi teks berbahasa Indonesia yang diperoleh dari media sosial *Twitter*, dengan menggunakan bahasa pemrograman Python. Untuk melakukan *steam twitter* API dibutuhkan sebuah *key* dan *access token* sebagai bukti autentifikasi dengan cara *developer twitter*. Dalam pencarian data menggunakan sebuah kata kunci "Prakerja". Data yang didapat adalah seluruh opini masyarakat tentang program yang diluncurkan pemerintah di masa pandemi. Pengumpulan data dilakukan pada rentang tanggal 22 April sampai 29 April 2021 diperoleh sebanyak 2000 data. Data yang telah berhasil diambil akan disimpan di excel dengan format .csv. Contoh data yang diperoleh dari *twitter* dapat dilihat pada gambar 3.

iici dapat diiniat pada gambai 5.			
RT @tokopedia: Pengen buka	RT @kompascom: Menteri		
usaha tapi belum ada modal?	Keuangan (Menkeu), Sri		
Menangkan hadiah modal	Mulyani Indrawati, buka-		
usaha total 400jt di Kompetisi	bukaan soal sunat THR PNS		
"Kisahku Bersama Kartu	2021 demi Kartu Prakerja		
Praker	BLT, dan program		
RT @dede_soccerboy:	@maulmalik_GAUSAH		
NKCTHI (Nanti Kita Cerita	NUNGGU SI NGARET		
Tentang Bundaran HI)	ALIAS PRAKERJA BUAT		
Disiksa Jepang.	BAYAR UTANGMU		
Ardhito Prakerja	WKWKKWKW tunggu		
#BukanyaStandupindo	disend dr ini ajah		
RT @aewin86: Yang lebih	RT @dede_soccerboy:		
seru lagi, kampanye anti	NKCTHI (Nanti Kita Cerita		
masker, sebut covid hoax,	Tentang Bundaran HI)		
sambil nikmati kartu prakerja,	Disiksa Jepang.		
insentif pajak, BLT, Bansos,	Ardhito Prakerja		
Subs	#BukanyaStandupindo		

Gambar 3 Contoh data dari twitter

B. Preprocessing Data

Preprocessing merupakan tahap dimana data yang diperoleh dengan cara crawling sebanyak 2000 data selanjutnya dilakukan pra-proses data. Teknik yang

digunakan untuk pra-proses data yaitu Cleansing, Case Folding, Tokenizing, Filtering, Stemming.

C. Cleansing

Cleansing merupakan tahapan yang bertujuan menghilangkan karakter atau symbol link url (http://situs.com), username atau mention(@username), hastage(#), retweet, dan emoticon. Hasil data setelah melalu proses cleansing dapat dilihat pada tabel I.

	Tabel I Hasil data setelah proses <i>cleansing</i>				
No	Data Mentah	Hasil Cleansing			
1	RT @tokopedia: Pengen	Pengen buka usaha tapi			
	buka usaha tapi belum	belum ada modal			
	ada modal?	Menangkan hadiah			
	Menangkan hadiah	modal usaha total 400jt			
	modal usaha total 400jt	Kompetisi Kisahku			
	di Kompetisi "Kisahku	Bersama Kartu Praker			
	Bersama Kartu Praker				
2	RT @dede_soccerboy:	soccerboy NKCTHI			
	NKCTHI (Nanti Kita	Nanti Kita Cerita			
	Cerita Tentang	Tentang Bundaran HI			
	Bundaran HI) Disiksa	Disiksa Jepang Ardhito			
	Jepang. Ardhito	Prakerja			
	Prakerja.	BukanyaStandupindo			
	#BukanyaStandupindo				
3	RT @aewin86: Yang	Lebih seru lagi			
	lebih seru lagi,	kampanye anti masker			
	kampanye anti masker,	sebut covid hoax sambil			
	sebut covid hoax, sambil	nikmati kartu prakerja			
	nikmati kartu prakerja,	insentif pajak BLT			
	insentif pajak, BLT,	Bansos Subs			
	Bansos, Subs				
4	RT @kompascom:	Menteri Keuangan			
	Menteri Keuangan	Menkeu Sri Mulyani			
	(Menkeu), Sri Mulyani	Indrawati buka buka soal			
	Indrawati, buka-bukaan	sunat THR PNS 2021			
	soal sunat THR PNS	demi Kartu Prakerja BLT			
	2021 demi Kartu	dan program			
	Prakerja, BLT, dan				
	program				
5	@maulmalik_	GAUSAH NUNGGU SI			
	GAUSAH NUNGGU SI	NGARET ALIAS			
	NGARET ALIAS	PRAKERJA BUAT			
	PRAKERJA BUAT	BAYAR UTANGMU			
	BAYAR UTANGMU	tunggu disend ini ajah			
	WKWKKWKW tunggu				
	disend dr ini ajah				

D. Case Folding

Case Folding merupakan tahapan mengganti seluruh case dalam sebuah dokumen menjadi bentuk standar (huruf kecil). Sedangkan karakter lainnya dianggap sebagai delimiter atau pembatas. Hasil data setelah melalui proses case folding dapat dilihat pada tabel II.

Tabel II Hasil data setelah proses case folding

No	Hasil Cleaning	Hasil Case Folding	
1	Pengen buka usaha tapi	pengen buka usaha	
	belum ada modal	tapi belum ada	
	Menangkan hadiah modal	modal menangkan	
	usaha total 400jt	hadiah modal usaha	
	Kompetisi Kisahku	total 400jt kompetisi	
	Bersama Kartu Praker	kisahku bersama	

		I
		kartu praker
2	soccerboy NKCTHI Nanti	soccerboy nkcthi
	Kita Cerita Tentang	nanti kita cerita
	Bundaran HI siksa Jepang	tentang bundaran hi
	Ardhito Prakerja	siksa jepang ardhito
	BukanyaStandupindo	prakerja
		bukanyastandupindo
3	lebih seru lagi kampanye	lebih seru lagi
	anti masker sebut covid	kampanye anti
	hoax sambil nikmati kartu	masker sebut covid
	prakerja insentif pajak	hoax sambil nikmati
	BLT Bansos	kartu prakerja
		insentif pajak blt
		bansos
4	Menteri Keuangan	menteri keuangan
	Menkeu Sri Mulyani	menkeu sri mulyani
	Indrawati buka buka soal	indrawati buka buka
	sunat THR PNS 2021	soal sunat thr pns
	demi Kartu Prakerja BLT	2021 demi kartu
	dan program	prakerja blt dan
		program
5	GAUSAH NUNGGU SI	gausah nunggu si
	NGARET ALIAS	ngaret alias prakerja
	PRAKERJA BUAT	buat bayar utangmu
	BAYAR UTANGMU	tunggu disend ini
	tunggu disend ini ajah	ajah

E. Tokenizing

Tokenizing merupakan tahap setelah proses *case* folding. Data akan di proses dimana tanda baca akan di hilangkan sehingga menghasilkan sebuah kalimat/kata yang berdiri sendiri. Hasil data setelah melalui proses tokenizing dapat dilihat pada tabel III.

Tabel III Hasil data setelah melalui proses tokenizing

No	Hasil Case Folding	Hasil Tokenizing
1	pengen buka usaha tapi belum ada modal menangkan hadiah modal usaha total 400jt kompetisi kisahku bersama kartu praker	pengen buka usaha tapi belum ada modal menang hadiah modal usaha total 400 kompetisi kisah bersama kartu praker
2	soccerboy nkcthi nanti kita cerita tentang bundaran hi siksa jepang ardhito prakerja bukanyastandupindo	soccerboy nkcthi nanti kita cerita tentang bundaran hi siksa jepang ardhito prakerja bukanya standupindo
3	lebih seru lagi kampanye anti masker sebut covid hoax sambil nikmati kartu prakerja insentif pajak blt bansos	lebih seru kampanye anti masker sebut covid hoax sambil nikmati kartu prakerja insentif pajak blt bansos
4	menteri keuangan menkeu sri mulyani indrawati buka buka soal sunat thr pns 2021 demi kartu prakerja blt dan	menteri keuangan menkeu sri mulyani indrawati buka buka soal

	program	sunat thr pns 2021 demi kartu prakerja blt dan program
5	gausah nunggu si ngaret alias prakerja buat bayar utangmu tunggu disend ini ajah	gausah nunggu ngaret alias prakerja buat bayar utangmu tunggu disend ini ajah

F. Filtering

Filtering merupakan tahapan yang bertujuan untuk menghilangkan kata umum yang biasa sering muncul dalam jumlah banyak dan tidak memiliki makna menggunakan algoritma stoplist (membuang kata yang kurang penting) atau wordlist (Menyimpan kata penting). Hasil data setelah melalui proses Filtering dapat dilihat pada tabel IV.

Tabel IV Hasil data setelah proses Filtering

No	Hasil Tokenizing	Hasil Filtering
1	pengen buka usaha tapi belum ada modal menang hadiah modal usaha total 400 kompetisi kisah bersama kartu praker	pengen buka usaha tapi belum ada modal menang hadiah modal usaha total 400 kompetisi kisah kartu praker
2	soccerboy nkcthi nanti kita cerita tentang bundaran hi siksa jepang ardhito prakerja bukanya standupindo	soccerboy nkcthi cerita bundaran hi siksa jepang ardhito prakerja bukanya standupindo
3	lebih seru kampanye anti masker sebut covid hoax sambil nikmati kartu prakerja insentif pajak blt bansos	seru kampanye anti masker covid hoax nikmati kartu prakerja insentif pajak blt bansos
4	menteri keuangan menkeu sri mulyani indrawati buka buka soal sunat thr pns 2021 demi kartu prakerja blt dan program	menteri keuangan menkeu sri mulyani indrawati buka buka sunat thr pns 2021 kartu prakerja blt program
5	gausah nunggu ngaret alias prakerja buat bayar utangmu tunggu disend ini ajah	gausah nunggu ngaret alias prakerja bayar utangmu tunggu disend ajah

G. Stemming

Stemming merupakan tahapan setiap kata akan diubah dari kata berimbuhan menjadi kata dasar. Stemming yang digunakan adalah algoritma Nazief dan Adriani yang terdapat pada *library* sastrawi. Hasil data setelah melalui proses Stemming dapat dilihat pada tabel V.

Tabel V Hasil data setelah proses stemming

No	Hasil Filtering	Hasil Stemming
1	pengen buka usaha tapi	buka usaha belum ada
	belum ada modal menang	modal menang hadiah
	hadiah modal usaha total	modal usaha total 400
	400 kompetisi kisah kartu	kompetisi kisah kartu
	praker	praker

2	soccerboy nkcthi cerita bundaran hi siksa jepang ardhito prakerja bukanya standupindo	soccerboy nkethi cerita bundar hi siksa jepang ardhito prakerja buka standupindo
3	seru kampanye anti masker covid hoax nikmati kartu prakerja insentif pajak blt bansos	seru kampanye anti masker covid hoax nikmat kartu prakerja insentif pajak blt bansos
4	menteri keuangan menkeu sri mulyani indrawati buka buka sunat thr pns 2021 kartu prakerja blt program	menteri uang menkeu sri mulyani indrawati buka buka sunat thr pns 2021 kartu prakerja blt program
5	gausah nunggu ngaret alias prakerja bayar utangmu tunggu disend ajah	gausah nunggu prakerja bayar utang tunggu send ajah

H. Pelabelan Manual

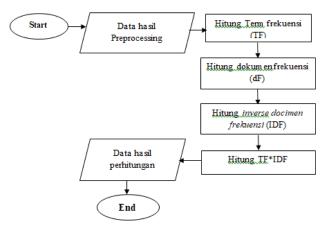
Sebelum masuk dalam proses klasifikasi data, peniliti menggunakan pelabelan dataset manual yang melibatkan ahli bahasa dalam menentukan label *tweet*. Label data pada penelitian ini dibagi ke dalam tiga kategori yaitu label positif, label negatif dan label netral. Contoh hasil pelabelan manual dapat dilihat pada tabel VI.

Tabel VI Contoh hasil pelabelan manual

No	Tweet	Kelas
1	pengen buka usaha tapi belum ada modal menangkan hadiah modal usaha total 400jt kompetisi kisahku bersama kartu praker	Positif
2	soccerboy nkcthi nanti kita cerita tentang bundaran hi disiksa jepang ardhito prakerja bukanyastandupindo	Netral
3	lebih seru kampanye anti masker sebut covid hoax sambil nikmati kartu prakerja insentif pajak blt bansos	Positif
4	menteri keuangan menkeu sri mulyani indrawati buka buka soal sunat thr pns 2021 demi kartu prakerja blt dan program	Netral
5	gausah nunggu ngaret alias prakerja buat bayar utangmu tunggu disend dr ini ajah	Positif

I. Pembobotan

Tahap pembobotan merupakan tahap dimana pemberian bobot pada setiap kata dengan menggunkan perhitungan Term Frequency—Invert Document Frequency (TF-IDF). Alur pembobotan TF-IDF dapat dilihat pada gambar 4.



Gambar 4 Alur pembobotan TF-IDF

J. Implementasi Support Vector Machine Kernel Linear Implementasi Support Vector Machine (SVM) dalam penelitian ini menggunakan bahasa pemrograman python. Python memiliki library Sklearn yang dapat digunakan untuk mengimplementasikan SVM. Baris code implementasi SVM dapat dilihat pada gambar 5.

```
SVM = svm.SVC(C=1.0, kernel='linear', degree=3, gamma='auto')

SVM.fit(Train_X_Tfidf,Train_Y)

predictions_SVM = SVM.predict(Test_X_Tfidf)

print("SVM Accuracy Score kernel linear->

",accuracy_score(predictions_SVM, Test_Y)*100)
```

Gambar 5 SVM kernel linier

Dimulai dari baris code SVM = svm.SVC(C=1.0, kernel='linear', degree=3, gamma='auto') pada kernel linear. Baris code SVM.fit(Train_X_Tfidf,Train_Y pembuatan model Support Vector Machine. Lalu, dilakukan penerapan model yang telah dibuat pada baris code predictions_SVM = SVM.predict(Test_X_Tfidf). Untuk menghitung nilai akurasinya prediksi diterapkan pada baris code print("SVM Accuracy Score kernel linear-> ",accuracy_score(predictions_SVM, Test_Y)*100).

K. Implementasi Support Vector Machine Pada Kernel RBF

Implementasi Support Vector Machine(SVM) pada kernel RBF (Radial Basis Function) dalam penelitian ini menggunakan bahasa pemrograman python. Python memiliki library Sklearn yang dapat digunakan untuk mengimplementasikan SVM. Baris code implementasi SVM pada kernel RBF dapat dilihat pada gambar 6.

```
SVM = svm.SVC(C=1.0, kernel='rbf', degree=3, gamma='auto')
SVM.fit(Train_X_Tfidf,Train_Y)
predictions_SVM = SVM.predict(Test_X_Tfidf)
print("SVM Accuracy Score kernel rbf->
",accuracy_score(predictions_SVM, Test_Y)*100)
```

Gambar 6 SVM kernel RBF

Dimulai dari baris code SVM = svm.SVC(C=1.0, kernel='rbf', degree=3, gamma='auto') pada kernel rbf. Baris code SVM.fit(Train_X_Tfidf,Train_Y pembuatan model Support Vector Machine. Lalu, dilakukan penerapan model yang telah dibuat pada baris code predictions_SVM = SVM.predict(Test_X_Tfidf). Untuk menghitung nilai

akurasinya prediksi diterapkan pada baris code print("SVM Score Accuracy kernel linear-> ",accuracy score(predictions SVM, Test Y)*100).

L. Hasil Perbandingan Kernel Linear dan RBF Hasil yang diperoleh dari pengujian SVM dengan kernel linier dan RBF dapat dilihat pada tabel VII.

Tabel VII Perbandingan kernel linier dan RBF

Kernel	Accuracy	Precision	Recall	F1-
				score
Linear	98.67%	98%	99%	98%
RBF	98.34%	97%	98%	98%

Berdasarkan pada tabel IX, kernel linier menghasilkan accuracy 98.67549668874173 sedangkan kernel RBF menghasilkan accuracy 98.34437086092716. Dari kedua pengujian yang telah dilakukan dapat dilihat bahwa kernel linier lebih unggul dibandingkan dengan kernel RBF berdasarkan akurasi.

M. Evaluasi

Pengujian dilakukan menggunakan confusion matrix melalui library SVM, dari data uji sebanyak 302 data yang sebelumnya telah dilakukan proses klasifikasi. Hingga menghasilkan matrik dengan ordo 3x3 sebagai representatif dari kelas aktual dan kelas prediksi. Adapun hasil yang diperoleh dari pengujian yang dilakukan kernel linear menghasilkan akurasi 98.67%, presision 98%, recall 99%, dan F1-Score 98%, sedangkan kernel RBF menghasilkan akurasi 98.34%, presision 97%, recall 98%, dan F1-Score 98%. Maka dari sisi akurasi kernel linear lebih baik dari pada

V. **KESIMPULAN**

Pada penelitian ini kesimpulan yang didapatkan yaitu:

- 1. Hasil dari klasifikasi menggunakan metode Support Vector Machine yang dibagi dalam tiga kelas netral sebanyak 98,34%, kelas negatif sebanyak 0,99%, dan kelas positif sebanyak 0,66%.
- 2. Hasil evaluasi yang dilakukan pada nilai akurasi kernel linear 98.67%, precission 98%, recall 99%, dan F1-Score 98%, sedangkan pada nilai akurasi kernel RBF 98.34%, precission 97%, recall 98%, F1-Score 98%, dapat disimpulkan bahwa sentiment masyarakat dari pengguna twitter terhadap program kartu prakerja dimasa pandemi lebih condong ke netral sebesar 98,34%.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] S. Styawati and F. Ariany, "Sistem Monitoring Tumbuh Kembang Balita/Batita di Tengah Covid-19 Berbasis Mobile," J. Inform. Univ. Pamulang, vol. 5, no. 490, 2021. 4, p. 10.32493/informatika.v5i4.7067.
- D. Herdiana, "Jurnal Ilmu Administrasi Social [2] Distancing: Indonesian Policy Reponse To The Corona Virus," J. Ilmu Adm., vol. 17, no. 1, pp. 93-
- N. Ngadi, "Dampak Pandemi Covid-19 Terhadap Phk [3] Dan Pendapatan Pekerja Di Indonesia." pp. 43-48, 2020.
- I. ILO, "ILO Monitor: COVID-19 and the world of [4] work . Third edition Updated estimates and analysis Enterprises at risk Context: Lockdown continues to severely impact enterprises," no. April, pp. 1-23,
- [5] S. Zahoor, "Twitter Sentiment Analysis using Machine Learning Algorithms: A Case Study," pp. 194-199, 2020.
- R. Joshi, "Comparative Analysis Of Twitter Data [6] Using Supervised Classifiers."
- D. K. Zala, "A Review on Basic Methodology of [7]
- Twitter Base Prediction System," pp. 447–451, 2018. S. Styawati and K. Mustofa, "A Support Vector [8] Machine-Firefly Algorithm for Movie Opinion Data Classification," *IJCCS* (Indonesian J. Comput. Cybern. Syst., vol. 13, no. 3, p. 219, 2019, doi: 10.22146/ijccs.41302.
- [9] S. Naz, A. Sharan, and N. Malik, "Sentiment Classification on Twitter Data Using Support Vector Machine," Proc. - 2018 IEEE/WIC/ACM Int. Conf. Web Intell. WI 2018, pp. 676-679, 2019, doi: 10.1109/WI.2018.00-13.
- [10] D. A. Kristiyanti, Normah, and A. H. Umam, "Prediction of Indonesia presidential election results for the 2019-2024 period using twitter sentiment analysis," Proc. 2019 5th Int. Conf. New Media Stud. CONMEDIA 2019, 36–42, 2019, pp. 10.1109/CONMEDIA46929.2019.8981823.
- D. Radhi, D, "Sentiment analysis of twitter data," [11] Proc. - 2018 Int. Conf. Comput. Sci. Comput. Intell. CSCI 2018, no. Iciccs, pp. 1301-1302, 2018, doi: 10.1109/CSCI46756.2018.00252.
- [12] S. Suyanto, Machine Learning tingkat Dasar Dan Lanjut. Informatika Bandung, 2018.