

**PENERAPAN ALGORITMA KNN PADA ANALISIS SENTIMEN  
DAMPAK EKONOMI AKIBAT COVID DI MEDIA SOSIAL TWITTER**

**SKRIPSI**



disusun oleh

**Laila Nur Aini**

**18.11.1980**

**PROGRAM SARJANA  
PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA  
YOGYAKARTA  
2022**

**PENERAPAN ALGORITMA KNN PADA ANALISIS SENTIMEN  
DAMPAK EKONOMI AKIBAT COVID DI MEDIA SOSIAL TWITTER**

**SKRIPSI**

untuk memenuhi sebagian persyaratan  
mencapai gelar Sarjana  
pada Program Studi Informatika



disusun oleh

**Laila Nur Aini**

**18.11.1980**

**PROGRAM SARJANA  
PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA  
YOGYAKARTA  
2022**

## **PERSETUJUAN**

## **SKRIPSI**

### **PENERAPAN ALGORITMA KNN PADA ANALISIS SENTIMEN DAMPAK EKONOMI AKIBAT COVID DI MEDIA SOSIAL TWITTER**

yang dipersiapkan dan disusun oleh

**Laila Nur Aini**

**18.11.1980**

telah disetujui oleh Dosen Pembimbing Skripsi  
pada tanggal 06 April 2022

**Dosen Pembimbing,**

**Anna Baita, M. Kom**  
**NIK. 190302290**

**PENGESAHAN**  
**SKRIPSI**  
**PENERAPAN ALGORITMA KNN PADA ANALISIS SENTIMEN**  
**DAMPAK EKONOMI AKIBAT COVID DI MEDIA SOSIAL TWITTER**

yang dipersiapkan dan disusun oleh

**Laila Nur Aini**

**18.11.1980**

telah dipertahankan di depan Dewan Penguji  
pada tanggal 18 April 2022

**Susunan Dewan Penguji**

**Nama Penguji**

**Yuli Astuti, M.Kom**  
**NIK. 190302146**

**Hartatik, S.T., M.Cs.**  
**NIK. 190302232**

**Anna Baita, M.Kom**  
**NIK. 190302290**

**Tanda Tangan**

Skripsi ini telah diterima sebagai salah satu persyaratan  
untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer  
Tanggal 18 April 2022

**DEKAN FAKULTAS ILMU KOMPUTER**

**Hanif Al Fatta, M.Kom**  
**NIK. 190302096**

## **PERNYATAAN**

Saya yang bertandatangan dibawah ini menyatakan bahwa, skripsi ini merupakan karya saya sendiri (ASLI), dan isi dalam skripsi ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan oleh orang lain untuk memperoleh gelar akademis di suatu institusi pendidikan tinggi manapun, dan sepanjang pengetahuan saya juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis dan/atau diterbitkan oleh orang lain, kecuali yang secara tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan dalam daftar pustaka.

Segala sesuatu yang terkait dengan naskah dan karya yang telah dibuat adalah menjadi tanggung jawab saya pribadi.

Yogyakarta, 17 Mei 2022



Laila Nur Aini

NIM. 18.11.1980

## MOTTO

"Musuh yang paling berbahaya di atas dunia ini adalah penakut dan bimbang.

Teman yang paling setia, hanyalah keberanian dan keyakinan yang teguh."

**(Andrew Jackson)**

"Bersikaplah kukuh seperti batu karang yang tidak putus-putusnya dipukul ombak. Ia tidak saja tetap berdiri kukuh, bahkan ia menenteramkan amarah ombak dan gelombang itu."

**(Marcus Aurelius)**

"Kamu tidak harus menjadi hebat untuk memulai, tetapi kamu harus mulai untuk menjadi hebat."

**(Zig Ziglar)**

## **PERSEMBAHAN**

Puji dan Syukur kepada Tuhan Yang Maha Esa, yang telah melimpahkan rahmat, hidayah dan karunia-Nya, atas kemudahan, petunjuk dan kekuatan yang diberikan-Nya, sehingga penulis dapat menyelesaikan penyusunan skripsi yang berjudul “Penerapan Algoritma KNN pada Analisis Sentimen Dampak Ekonomi Akibat Covid di Media Sosial Twitter”, dan diajukan sebagai salah satu syarat untuk mendapat gelar Sarjana pada jurusan Informatika, Universitas Amikom Yogyakarta. Karya tulis ini penulis persembahkan kepada :

1. Pertama saya ucapkan terimakasih kepada bapak saya Mardi, yang sudah menyiapkan segala kebutuhan financial saya sampai detik ini dan telah mempersiapkan semuanya dari jauh jauh hari. Beserta doa dan dukungan yang selalu beliau berikan kepada saya.
2. Kedua saya ucapkan terimakasih kepada ibu saya Nur Istatik yang tanpa henti mengingatkan saya untuk tetap semangat dalam menjalani semua ini. Dukungan beliau sangat penting untuk kelancaran *study* saya.
3. Terimakasih kepada adik saya Muhammad Faisal Habibi yang selalu memberikan semangat untuk mengerjakan skripsi ini.
4. Serta dukungan teman-teman yang selalu mengiringi langkah saya.

## KATA PENGANTAR

Puji dan Syukur kepada Tuhan Yang Maha Esa, yang telah melimpahkan rahmat, hidayah dan karunia-Nya, atas kemudahan, petunjuk dan kekuatan yang diberikan-Nya, sehingga penulis dapat menyelesaikan penyusunan skripsi yang berjudul “Penerapan Algoritma KNN pada Analisis Sentimen Dampak Ekonomi Akibat Covid di Media Sosial Twitter”, dan diajukan sebagai salah satu syarat untuk mendapat gelar Sarjana pada jurusan Informatika, Universitas Amikom Yogyakarta. Dalam penyusunannya, penulis memperoleh banyak bantuan dari berbagai pihak, oleh karena itu penulis mengucapkan terimakasih yang sebesar-besarnya kepada :

1. Bapak Prof. Dr. M. Suyanto, MM selaku Rektor Universitas Amikom Yogyakarta.
2. Bapak Hanif Al Fatta, S.Kom., M.Kom selaku Dekan fakultas ilmu komputer Universitas Amikom Yogyakarta.
3. Ibu Anna Baita, M.Kom sebagai dosen pembimbing yang telah memberikan kontribusi berupa bimbingan, motivasi, kritik dan saran atas terselesaiannya skripsi ini.
4. Bapak Bayu Setiaji, M.Kom sebagai dosen wali yang telah memberikan saran atas terselesaiannya skripsi ini.
5. Semua Dosen Fakultas ilmu Komputer Universitas Amikom Yogyakarta, yang tidak bisa penulis sebutkan satu persatu. Terimakasih atas ilmunya, semoga bisa penulis amalkan dikemudian hari.

6. Kedua orang tua beserta keluarga tercinta yang senantiasa mendoakan dan memberi dukungan selalu.
7. Teman teman yang membantu baik secara tidak langsung hingga tugas skripsi ini dapat diselesaikan dengan sebaik-baiknya.
8. Semua pihak yang telah membantu dalam penyusunan tugas skripsi ini yang tidak dapat penulis sampaikan satu persatu.

Tentu saja tidak ada kata selain terima kasih sebesar-besarnya kepada seluruh pihak yang terlibat dalam skripsi ini. Demikian pula dengan skripsi ini. Penulis menyadari bahwa skripsi ini masih jauh dari kata sempurna. Maka dari itu, semua kritik dan saran yang bersifat membangun sangat penulis harapkan dan tentu saja penulis terima dengan lapang dada. Dengan begitu, akan menjadi suatu pelajaran berharga untuk penulis di kemudian hari.

Yogyakarta, 12 Mei 2022

Penulis

Laila Nur Aini

NIM 18.11.1980

## DAFTAR ISI

JUDUL .....	ii
LEMBAR PERSETUJUAN.....	iii
LEMBAR PENGESAHAN .....	iv
PERNYATAAN.....	v
MOTTO .....	vi
PERSEMAHAN.....	vii
KATA PENGANTAR .....	viii
DAFTAR ISI.....	x
DAFTAR TABEL.....	xiv
DAFTAR GAMBAR .....	xv
DAFTAR RUMUS.....	xviii
INTISARI.....	xix
ABSTRACT.....	xx
BAB I PENDAHULUAN .....	1
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2 Rumusan Masalah.....	2
1.3 Batasan Masalah.....	3
1.4 Maksud dan Tujuan.....	4
1.5 Manfaat Penulisan.....	4
1.6 Metode Penelitian.....	5
1.6.1 Metode Pengumpulan Data .....	5

1.6.2 Metode Analisis .....	6
1.6.3 Metode Implementasi.....	6
1.6.4 Metode Pengujian .....	7
1.7 Sistematika Penulisan .....	7
<b>BAB II LANDASAN TEORI .....</b>	<b>9</b>
2.1 Tinjauan Pustaka .....	9
2.2 Dasar Teori.....	13
2.2.1 Dampak Ekonomi Aibat Covid.....	13
2.2.2 Twitter.....	15
2.2.3 Text Mining.....	17
2.2.4 Analisis Sentimen .....	17
2.2.5 Flowchart .....	18
2.2.6 Python .....	18
2.2.7 Library Python .....	18
2.2.8 Google Colaboratory.....	19
2.2.9 Preprocessing .....	20
2.2.10 TF-IDF .....	21
2.2.11 SMOTE .....	21
2.2.12 K-Fold Cross Validation .....	22
2.2.13 K-Nearest Neighbor (KNN) .....	23
2.2.14 Confusion Matrix .....	25
<b>BAB III ANALISIS DAN PERANCANGAN .....</b>	<b>28</b>
3.1 Analisis Kebutuhan .....	28

3.1.1	Analisis Kebutuhan Fungsional .....	28
3.1.2	Analisis Kebutuhan Non Fungsional .....	28
3.2	Arsitektur Umum .....	29
3.3	Perancangan Sistem .....	30
3.3.1	Pengumpulan Data (Crawling Data) .....	30
3.3.2	Labelisasi.....	31
3.3.3	Preprocessing .....	32
3.3.3.1	Cleaning .....	33
3.3.3.2	Case Folding .....	34
3.3.3.3	Tokenizing.....	35
3.3.3.4	Stopword Removal.....	36
3.3.3.5	Stemming .....	36
3.3.4	TF-IDF .....	37
3.3.5	Splitting Data .....	43
3.3.6	SMOTE .....	44
3.3.7	K-Fold Cross Validation .....	44
3.3.8	Implementasi KNN .....	45
3.3.9	Evaluasi .....	49
	BAB IV IMPLEMENTASI DAN PEMBAHASAN .....	50
4.1	Deskripsi Implementasi.....	50
4.2	Implementasi Connecting Google Colab dengan Drive.....	51
4.3	Implementasi Proses Crawling Data Twitter .....	52
4.4	Implementasi Proses Labelling .....	55

4.5 Implementasi Proses Preprocessing Data.....	56
4.5.1 Cleaning .....	56
4.5.2 Case Folding .....	57
4.5.3 Tokenizing.....	58
4.5.4 Stopword Removal.....	58
4.5.5 Stemming .....	59
4.6 Visualisasi Modeling kata Setelah dilakukan Preprocessing .....	59
4.6.1 Visualisasi kata yang sering muncul dalam analisis sentimen....	60
4.6.2 Visualisasi Jumlah Sentimen Positif, Netral, dan Negatif .....	61
4.6.3 Visualisasi Sentimen Positif yang sering muncul .....	62
4.6.4 Visualisasi Sentimen Netral yang sering muncul .....	62
4.6.5 Visualisasi Sentimen Negatif yang sering muncul.....	63
4.7 Implementasi Proses Pembobotan kata.....	64
4.8 Implementasi Splitting Data.....	64
4.9 Implementasi SMOTE .....	67
4.10 K-Fold Cross Validation .....	68
4.11 Implementasi Algoritma K-Nearest Neighbor .....	69
4.12 Evaluasi.....	72
<b>BAB V PENUTUP.....</b>	<b>77</b>
5.1 Kesimpulan .....	77
5.2 Saran.....	77
<b>DAFTAR PUSTAKA .....</b>	<b>79</b>
<b>LAMPIRAN .....</b>	<b>81</b>

## DAFTAR TABEL

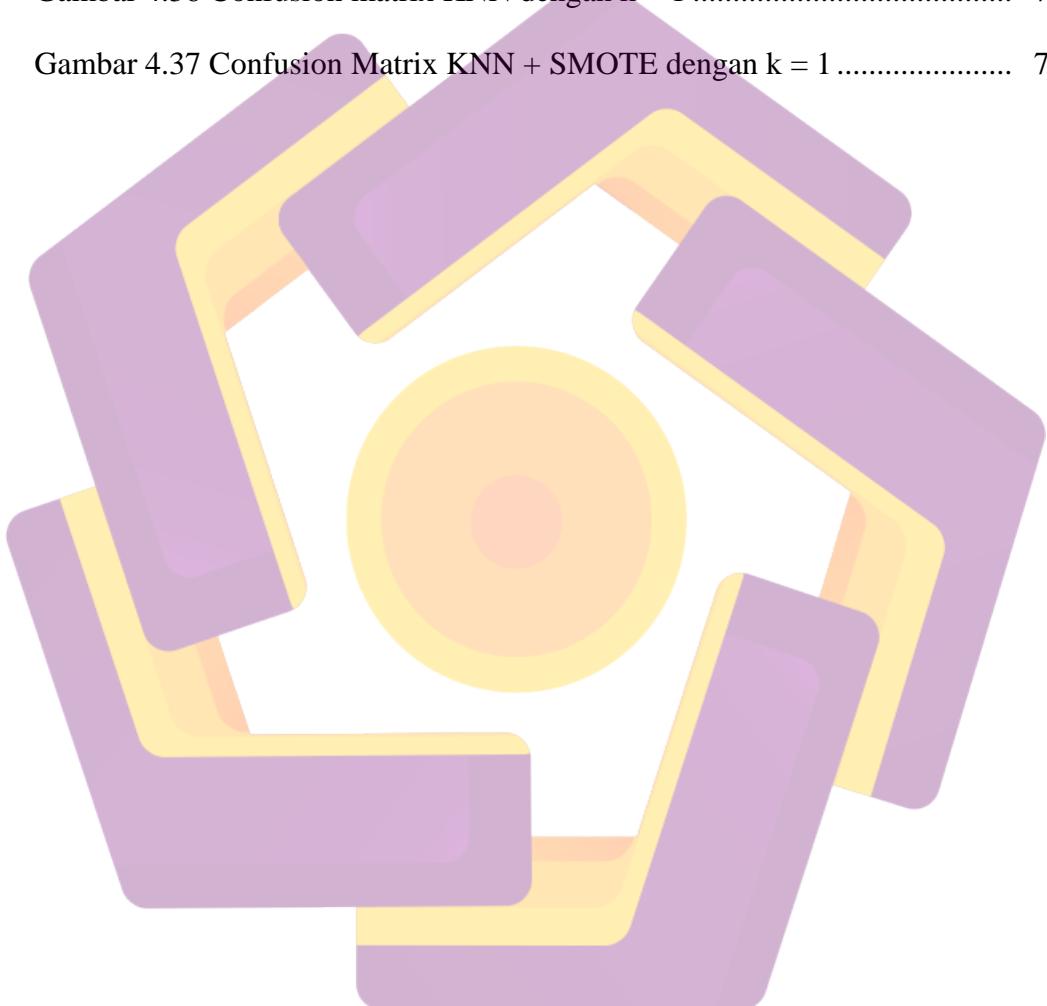
Tabel 2.1 Perbandingan Penelitian Sebelumnya.....	11
Tabel 3.1 Contoh labeling pada teks tweet .....	32
Tabel 3.2 Proses Cleaning Data .....	33
Tabel 3.3 Proses Case Folding .....	34
Tabel 3.4 Proses Tokenization .....	35
Tabel 3.5 Proses Stopword Removal .....	36
Tabel 3.6 Proses Stemming.....	37
Tabel 3.7 Contoh data untuk proses TF-IDF .....	38
Table 3.8 Kumpulan Kata .....	39
Tabel 3.9 Perhitungan TF dan DF.....	39
Tabel 3.10 Perhitungan IDF.....	41
Tabel 3.11 Perhitungan TF-IDF .....	42
Tabel 3.12 Perhitungan KNN.....	46
Tabel 3.13 Perhitungan Euclidean Distance .....	46
Tabel 3.14 mengurutkan jarak K.....	47
Tabel 3.15 Kategori K.....	48
Tabel 3.16 Hasil perhitungan KNN .....	48
Tabel 4.1 Perbandingan hasil Splitting Data dengan Algoritma KNN .....	65
Tabel 4.2 Perbandingan hasil Splitting Data dengan Algoritma KNN+SMOTE	65
Tabel 4.3 Hasil Pengujian KNN .....	72
Tabel 4.4 Hasil Pengujian KNN + SMOTE.....	72

## **DAFTAR GAMBAR**

Gambar 2.1 Cara Kerja Cross Validation .....	23
Gambar 2.2 Metode KNN untuk menentukan tetangga terdekat.....	25
Gambar 2.3 Model Confusion matrix .....	26
Gambar 3.1 Arsitektur Umum .....	29
Gambar 3.2 Proses Crawling Data .....	31
Gambar 3.3 Proses Preprocessing Data .....	33
Gambar 3.4 Flowchart TF-IDF .....	38
Gambar 3.5 Cara kerja K-Fold Cross Validation dengan 10-fold .....	45
Gambar 3.6 Tahapan Proses KNN .....	45
Gambar 4.1 Code Connecting Drive .....	51
Gambar 4.2 Code lokasi penyimpanan file pada drive .....	51
Gambar 4.3 Instalasi Library Python .....	52
Gambar 4.4 Autentikasi API Twitter .....	53
Gambar 4.5 Code field data yang akan diambil .....	54
Gambar 4.6 Code Pengambilan Data .....	55
Gambar 4.7 Hasil Crawling Sebelum dilakukan Labelling .....	55
Gambar 4.8 Output Setelah dilakukan Labelling .....	56
Gambar 4.9 Code Cleaning Data .....	57
Gambar 4.10 Code Case Folding .....	57
Gambar 4.11 Code Tokenizing .....	58
Gambar 4.12 Code Stopword Removal .....	58

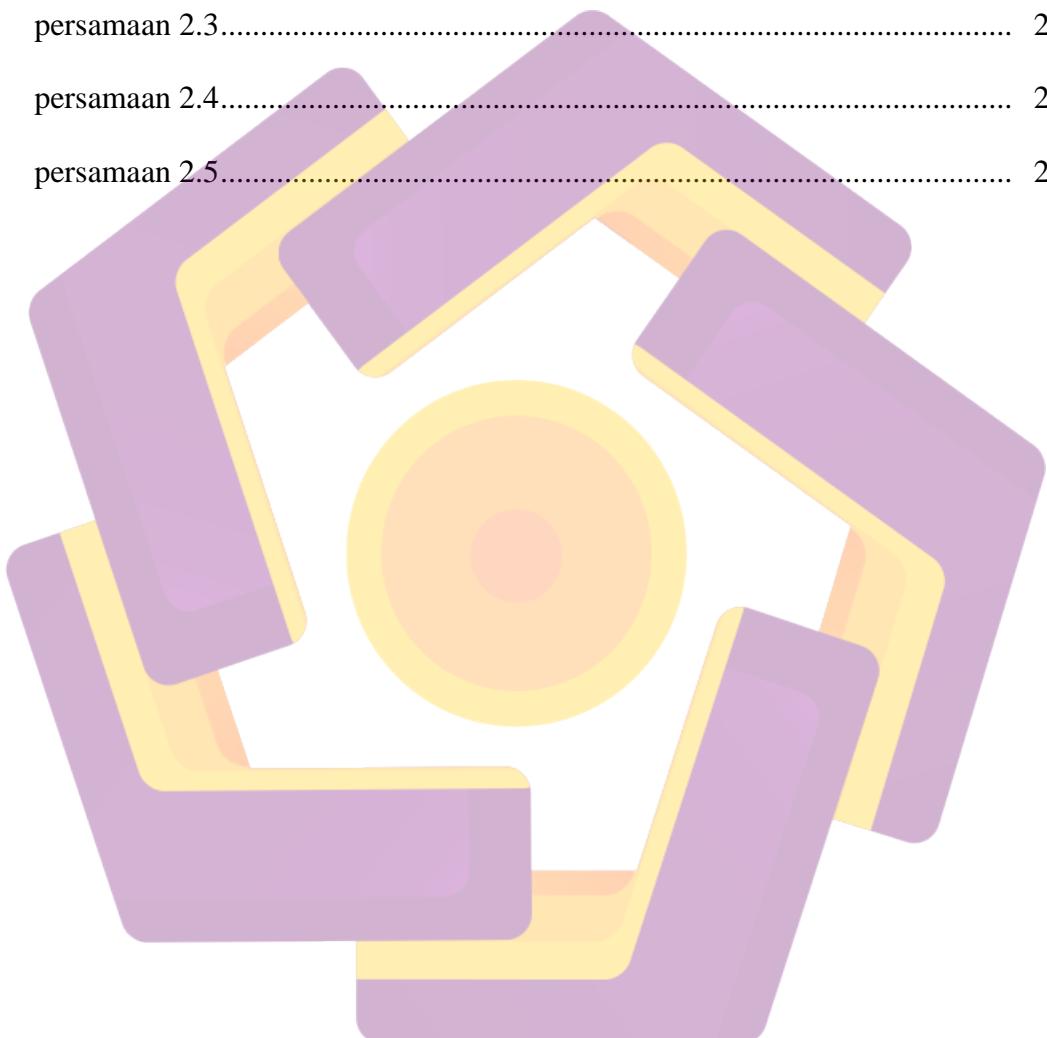
Gambar 4.13 Code Stemming.....	59
Gambar 4.14 Code Modelling kata yang sering muncul .....	60
Gambar 4.15 Output Modelling Kata yang sering Muncul.....	60
Gambar 4.16 Code Jumlah Data Sentimen .....	61
Gambar 4.17 Output Jumlah Data Sentimen .....	61
Gambar 4.18 Code Sentimen Positif.....	62
Gambar 4.19 Output Sentimen Positif .....	62
Gambar 4.20 Code Sentimen Netral .....	62
Gambar 4.21 Output Sentimen Netral.....	63
Gambar 4.22 Code Sentimen Negatif .....	63
Gambar 4.23 Output Sentimen Negatif.....	64
Gambar 4.24 Code Pembobotan Kata / TF-IDF .....	64
Gambar 4.25 Grafik Perbandingan Persentase.....	66
Gambar 4.26 Code Splitting Data .....	67
Gambar 4.27 Code SMOTE Data .....	67
Gambar 4.28 Hasil SMOTE Data .....	68
Gambar 4.29 (a) 5-fold Validation; (b) 10-fold Validation .....	68
Gambar 4.30 (a) Hasil rata-rata 5 -Fold Validation; (b) Hasil rata-rata 10-Fold Validation.....	69
Gambar 4.31 (a) Code mencari nilai k pada KNN; (b) Code mencari nilai k pada KNN+SMOTE.....	69
Gambar 4.32 (a) Output nilai k pada KNN; (b) Output nilai k pada KNN+SMOTE.....	70

Gambar 4.33 (a) Code KNN; (b) Code KNN+SMOTE.....	70
Gambar 4.34 (a) Hasil perhitungan akurasi KNN; (b) hasil perhitungan KNN+SMOTE.....	71
Gambar 4.35 Grafik perbandingan nilai KNN dan KNN+SMOTE.....	73
Gambar 4.36 Confusion matrix KNN dengan k = 1 .....	74
Gambar 4.37 Confusion Matrix KNN + SMOTE dengan k = 1 .....	75



## **DAFTAR RUMUS**

Persamaan 2.1 .....	21
Persamaan 2.2 .....	22
persamaan 2.3.....	24
persamaan 2.4.....	27
persamaan 2.5.....	27



## INTISARI

Pada akhir tahun 2019 Dunia digemparkan adanya virus baru yang mematikan, yaitu virus corona atau covid-19 (*CoronaVirus Disease*). Virus ini ditemukan pertama kali di Wuhan, China. Virus ini dapat menyebar dengan cepat, bahkan sudah menyebar hampir ke seluruh negara di Dunia, termasuk Indonesia. Pertama kali Indonesia melaporkan adanya kasus Covid-19 pada 2 Maret 2020. Covid-19 mengakibatkan berbagai dampak pada beberapa sektor, baik dampak Positif maupun dampak Negatif.

Sektor yang paling terpengaruh yaitu sektor ekonomi karena sektor ekonomi merupakan sektor yang paling penting dalam kehidupan. Pada sektor ekonomi mengalami banyak kerugian yang menimbulkan kenaikan harga barang pokok dan diikuti dengan kenaikan harga gas LPG, BBM, dll. Selain itu juga cukup baik mengalami kenaikan dalam memperkenalkan produk umkm dalam negeri kepada masyarakat. Hal ini menimbulkan berbagai sentimen dari masyarakat terkait covid-19 di Indonesia melalui media sosial Twitter. Twitter merupakan salah satu media sosial yang mudah penggunaannya untuk menyebarkan informasi secara *real time*. Banyaknya sentimen masyarakat mengenai dampak covid mendorong penulis untuk melakukan penelitian analisis sentimen dengan algoritma KNN (*K-Nearest Neighbor*) dalam melakukan klasifikasi data twitter.

Algoritma KNN digunakan untuk mengklasifikasikan data twitter menjadi tiga kategori, yaitu sentimen positif, sentimen netral, dan sentimen negatif. Berdasarkan hasil implementasi algoritma knn memiliki akurasi sebesar 74%. Kemudian penulis melakukan upaya untuk menaikkan tingkat akurasi dengan menggunakan metode SMOTE dan menghasilkan nilai akurasi sebesar 75,42%. Dengan jumlah opini lebih condong ke positif dan topik paling dibicarakan yaitu ekonomi.

**Kata Kunci :** K-Nearest Neighbor (KNN), Analisis Sentimen, Twitter, Dampak Covid, Klasifikasi.

## ABSTRACT

*At the end of 2019 the world was shocked by a new deadly virus, namely the corona virus or covid-19 (Coronavirus Disease). This virus was first discovered in Wuhan, China. This virus can spread quickly, it has even spread to almost all countries in the world, including Indonesia. For the first time, Indonesia reported a case of Covid-19 on March 2, 2020. Covid-19 had various impacts on several sectors, both positive and negative impacts.*

*The sector that is most affected is the economic sector because the economic sector is the most important sector in life. In the economic sector, there are many losses that cause an increase in the price of basic goods and is followed by an increase in the price of LPG, fuel, etc. In addition, it is also quite good to experience an increase in introducing domestic UMKM products to the public. This has raised various sentiments from the public regarding Covid-19 in Indonesia through Twitter social media. Twitter is one of the social media that is easy to use to disseminate information in real time. The number of public sentiments regarding the impact of covid has prompted the author to conduct sentiment analysis research with the KNN (K-Nearest Neighbor) in classifying twitter data.*

*The KNN algorithm is used to classify Twitter data into three categories, namely positive sentiment, neutral sentiment, and negative sentiment. Based on the results of the implementation of the KNN algorithm, it has an accuracy of 74%. Then the author made an effort to increase the level of accuracy by using the SMOTE method and resulted in an accuracy value of 75.42%. With the number of opinions more inclined to positive and the most discussed topic is the economy.*

**Keywords:** *K-Nearest Neighbor (KNN), Sentiment Analysis, Twitter, Impact of Covid, Classification.*