Jurnal InFact Sains dan Komputer

Vol.8, No.01, Januari 2024

p-ISSN: 2527-8363, e-ISSN: 2829-0259 DOI: 10.61179/jurnalinfact.v8i01.466

Analisis Sentimen Masyarakat Terhadap Direktorat Jenderal Pajak

Juli Supriyanto Gea^{1*}, Haeni Budiati², Kristian Juri Damai Lase³, Sunneng Sandino Berutu⁴

Program Studi Informatika, Fakultas Sains dan Komputer, Universitas Kristen Immanuel Yogyakarta Jl. Solo Km. 11, Purwormartani, Kalasan, Sleman, Daerah Istimewa Yogyakarta 55571, Indonesia E-mail: supriyanto@student.ukrimuniversity.ac.id

Abstrak

Salah satu proses mengenali opini berbentuk teks untuk menentukan emosi secara netral, positif, ataupun negatif disebut sebagai analisis sentimen. Analisis sentimen akan menggali emosi orang-orang dari teks yang disampaikan melalui berbagai sosial media.

Direktorat jenderal pajak sebagai data yang diambil dari twitter untuk dianalisis digunakan penulis untuk mendukung penelitian. Pengumpulan data dilakukan dengan mencari dan mengumpulkan data dengan kata kunci pajak dari twitter, sehingga dapat dianalisis untuk menentukan sentimen masyarakat. Dari data yang dikumpulkan dan telah dilakukan analisis didapatkan sebanyak 40.5% netral, 39.4% positif, dan 20.1% negatif.

Info Naskah:

Naskah masuk: 09 Agustus 2023 Direvisi: 29 November 2023 Diterima: 10 Januari 2024

Abstract

One process of recognizing opinions in the form of text to determine emotions neutrally, positively, or negatively is called sentiment analysis. Sentiment analysis will explore people's emotions from texts conveyed through various social media.

Directorate general of taxes as data taken from twitter for analysis was used by the author to support research. Data collection is done by searching and collecting data with tax keywords from twitter, so that it can be analyzed to determine public sentiment. From the data collected and analyzed, 40.5% were neutral, 39.4% positive, and 20.1% negative.

Keywords:

Dirjen Pajak; Sentiment Analysis; Twitter; Opinion mining;

*Penulis korespondensi: Juli Supriyanto Gea

E-mail: student.ukrimuniversity.ac.id

1. Pendahuluan

Analisis sentimen dikatakan sebagai proses untuk menganalisis data berbentuk teks guna mengenali opini yang bersifat netral, positif, atau netral. Proses analisis akan menggali emosi dari masyarakat melalui teks yang diposting melalui sosial media, seperti twitter. Sosial media twitter adalah jejaring media sosial yang digunakan untuk mengekspresikan berbagai macam opini, pengalaman, maupun hal lainnya yang menjadi perhatian banyak pengguna.

Menurut peneliti Rakhman dkk. (2021) menggunakan sentimen analisis dan analisis jaringan sosial pada user twitter guna mengetahui aktor terlibat pada pembentukan opini melalui kampanye Memakai masker, Menjaga jarak, dan Mencuci tangan (3M) di masa covid-19. Hasilnya para user twitter 87% bingung, dan 11% mendukung, sedangkan 2% lainnya sarkasme pada kampanya 3M tersebut.

Menurut Kurniasih dan Suseno (2022), kebijakan pemerintah memberi Bantuan Subsidi Upah (BSU) dalam mengurangi dampak naiknya harga minyak Bahan Bakar Minyak (BBM) menuai tanggapan masyarakat khususnya sosial media twitter. Peneliti menganalisis bahwa tanggapan masyarakat terkait BBM mendapat sentimen positif dengan persentase 28.2% sedangkan sentimen yang negatif dengan persentase 71.8%. Tanggapan masyarakat pada kebijakan BSU dari pemerintah mendapatkan sentimen positif dengan persentase 65.2%, sedangkan sentimen yang negatif dengan persentase 34.8%.

Berdasarkan penelitian Rivanie, dkk (2021) melakukan analisis tentang pendapat masyarakat terkait kinerja dari menteri kesehatan untuk menjelaskan terkait situasi pandemi. Banyak masyarakat yang memberi tanggapan melalui salah satu sosial media, yaitu twitter. Peneliti melakukan pemberian label dari tweet yang digunakan oleh pengguna twitter untuk mengetahui sentimen tanggapan masyarakat dengan menggunakan algoritma SVM dan Navie Bayes. Dari penelitian yang dilakukan didapatkan hasil untuk Naïve Bayes 66.45% dan SVM dengan akurasi 72.57%. Algoritma SVM lebih baik dengan nilai akurasi tinggi dalam mengklasifikasikan bagaiamana komentar yang negatif dan positif terkait sentimen pada menteri kesehatan.

Peneliti selanjutnya Fahrezi dan Permana (2022) menganalisis opini dari masyarakat dari twitter terhadap suatu organisasi aksi yang cepat dan tanggap. Metode yang digunakan peneliti adalah *Naïve Bayes Classifier* yang memanfaatkan *google colab* berbahasa *python*. Peneliti mencari persentase dan diklasifikasikan dalam opini yang negatif, positif, dan netral dari organisasi aksi yang cepat dan tanggap.

Penelitian Nurmalasari, dkk (2020) BPJS kesehatan mengharapkan para peserta BPJS agar lebih mudah dalam mengakses berbagai layanan pada kesehatan dengan membuat *mobile*-JKN berbentuk aplikasi. Peneliti bertujuan menganalisis respons masyarakat terhadap aplikasi ini yang dibagi dalam tiga klasifikasi, yaitu netral, negatif, atau positif. Peneliti melakukan

scraping data dari twitter dari bulan Januari-November 2019. Dari hasil penelitian didapatkan data sebanyak 528 tweet, dimana 222 data tweet bernilai positif dengan persentase 42%, 153 data tweet bernilai netral dengan persentase 29%, dan 152 data tweet bernilai negatif dengan persentase 29%.

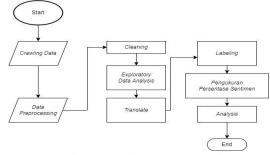
Saragih (2021) melakukan penelitian tentang analisis sentimen mengenai pelayanan pajak pada kendaraan bermotor dengan mengolah data komentar di twitter. Peneliti mendapatkan sebanyak 888 jumlah data untuk negatif dan positif dengan menggunakan mesin pengklasifikasi yaitu *naïve bayes*. Yang digunakan peneliti dalam pengklasifikasian adalah 10-foldCrossValidation dengan hasil akurasi rata-rata 91.00%.

Direktorat jenderal pajak atau biasa disingkat dirjen pajak sebagai salah satu lembaga pengelola perpajakan pusat di Indonesia menjadi sorotan publik akhir-akhir ini. Penyebabnya dengan munculnya kasus penganiayaan yang diduga dilakukan oleh seorang anak pejabat yang merupakan pegawai pejabat eselon III dirjen pajak wilayah Jakarta Selatan. Dari isu tersebut muncul berbagai opini dari masyarakat yang menduga adanya kasus suap dan korupsi yang dilakukan oleh lembaga dirjen pajak tersebut. Sorotan publik tersebut dituangkan dalam berbagai sosial media, dimana salah satunya adalah twitter.

Dari latar masalah di atas, maka penulis melakukan penelitian terkait sentimen masyarakat yang dibangun dalam sistem terpadu sebagai tugas akhir dalam studi dengan mengangkat judul "Analisis Sentimen Masyarakat Terhadap Direktorat Jenderal Pajak. Peneliti bertujuan untuk menganalisis sentimen masyarakat terhadap dirjen pajak dengan menghitung persentase nilai sentimen yang dikategorikan dalam netral, negatif, dan positif.

2. Metode Penelitian

Dalam melakukan penelitian, metode yang digunakan adalah mempelajari literatur dari berbagai sumber dan mengumpulkan data dari twitter yang kemudian diimplementasikan dengan menggunakan platform google colab dengan bahasa python. Dengan menggunakan alur flowchart dapat lebih mudah dipahami alur proses untuk melakukan analisis seperti pada gambar 1 berikut.



Gambar 1 Flowchart Alur Proses Crawling Data

Pada gambar di atas adalah bentuk flowchart alur proses untuk crawling data yang kemudian diolah agar bisa dianalisis.

3. Hasil dan Pembahasan

Dalam bagian ini membahas tentang program yang akan dibangun dan digunakan dalam melakukan analisis sentimen terhadap dirjen pajak.

3.1 Implementasi Sistem

Implementasi sistem dibangun untuk analisis sentimen masyarakat terhadap dirjen pajak dengan menggunakan platform google colab yang menggunakan bahasa python. Di dalamnya ada beberapa library yang akan digunakan, yaitu pandas, numpy, textblob, wordcloud, googletranslator, dan matplotlib.

3.2 Implementasi Program

3.2.1 Instalasi

Dalam melakukan *crawling* data, dibutuhkan *tools python 3.9, git bash,* dan *windows build tools* untuk mempermudah proses *crawling* data.

3.2.2 Proses Crawling

Dengan sudah dilakukan instalasi tools, maka proses untuk mengumpulkan data twitter atau crawling bisa dilakukan. Seperti gambar 2.1 tentang query instalasi di bawah ini.

```
$ pip install pipenv
$ pipenv --python 3.9
$ pipenv shell
$ pipenv install
git+https://github.com/twintproject/twint.git#egg-twint
```

Gambar 2.1 Query untuk instalasi

Gambar di atas menunjukan query untuk menginstal library dalam membantu proses crawling data dari twitter, dengan ditunjukan pada gambar 2.2 di bawah ini untuk crawling data.

```
MINGW32:/c/Users/User/Desktop/Dirjen Pajak
User®WINDOWS-59R0JHO MINGW32 ~/Desktop/Dirjen Pajak
$ twint-s"dirjenpajak" -o dirjenpajak.csv --limit 60 --lang id --since 2023-02-0
1 --until 2023-03-08 --csv
```

Gambar 2.2 Query untuk crawling data twitter

Gambar di atas adalah salah satu bentuk query untuk mengumpulkan data dari twitter yang dibatasi sebanyak 60 data dari kata kunci dirjenpajak berbentuk teks bahasa Indonesia dengan selang waktu dari 01-02-2023 hingga 08-03-2023 yang kemudian disimpan sebagai file .csv. Dalam mengambil data twitter digunakan *key word* pajak, dirjen pajak, perpajakan, direktorat jenderal pajak, dan lembaga pajak yang semuanya disimpan sebagai file .csv.

Data yang dikumpulkan dari waktu bulan Februari hingga Maret berjumlah 6602 data, dengan data terbanyak pada bulan Maret dibandingkan bulan sebelumnya.

3.2.3 Mengimport Library

Untuk mengimport atau memanggil *library* dalam *google colab*, maka dibutuhkan query seperti gambar 2.3 di bawah ini.

```
[1] import pandas as pd #untuk membersihkan data, memanipulasi data, dan amaliis data import numpy as np #untuk melakukan perhitungan saintifik seperti matrix, aljabar, statistik, dsb from sklearn.facture_extraction.text import CountVectorizer import nltk #untuk membantu dalam berkerja dengan text/text processing from textblob import TextBlob from wordcloud import Wordcloud import wordcloud import matplotlib.pyplot as plt plt.style.use('fivethirtyeight') import re
```

Gambar 2.3 Mengimport *library*

Gambar di atas merupakan query untuk memanggil *library* seperti *pandas* untuk menganalisis data, dan *numpy* untuk melakukan komputasi numerik, dan beberapa *library* lainnya yang dapat membantu *google colab* dalam membaca dataset.

3.2.4 Memasukkan Dataset

Setelah memanggil *librabry*, maka dapat memasukkan dataset untuk membantu *google colab* membaca data tersebut. Berikut query untuk menampilkan penggalan dataset dengan batasan lima data seperti pada gambar 2.4 di bawah ini.

```
def load_data():
    data = pd.read_csv("dataPajak.csv", encoding='iso-8859-1', parse_dates=True)
    return data

db_tabel = load_data()
db_tabel.head(5)
```

Gambar 2.4 Query untuk memanpilkan dataset

Hasil dari query pada gambar di atas akan ditunjukkan pada gambar 2.5 di bawah ini.

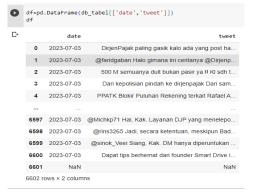
dex	id	conversation_id	created_at	date	time	timezone	user_id	username	name	place	tweet	language	
0	1,63E+23	1,63E+23	2023-03- 07 21:17:23 SE Asia Standard Time	2023- 07-03	9:17:23 PM	700.0	7,42E+22	llinntge	linÉ0 å0¢ å00% PicsArt? dm	NaN	DirjenPajak paling gasik kalo ada yang post harta tapi orang dalam bisa lolos wkukw	in	0
1	1,63E+23	1,63E+23	2023-03- 07 20:17:19 SE Asia Standard Time	2023- 07-03	8:17:19 PM	700.0	1,32E+23	miltah79066543	Miftah	NaN	@faridgaban Halo gimana ini ceritanya @Dirjenpajak ?	in	10 10 1
2	1,63E+23	1,63E+23	2023-03- 07 19:13:59 SE Asia Standard Time	2023- 07-03	7:13:59 PM	700.0	2192545394	adra_silent	Damai	NaN	500 M semuanya duit bukan pasir ya II KI sdh terbiasa kongkalingkong akan selamanya kongkalingkong Masih byk jenis2 rafael2 lainnya di @KemenkeuRI terutama di @dirjenpajak https://t.cu/4XPYmzCqPB	in	1000
3	1,63E+23	1,63E+23	2023-03- 07 18:18:54 SE Asia Standard Time	2023- 07-03	6:18:54 PM	700.0	1,12E+23	heruchaerulsya1	Dollpi	NaN	Dari kepolisian pindah ke dirjenpajak Dari sambo pindah ke trisambodo	in	0
4	1,63E+23	1,63E+23	2023-03- 07 15:43:57 SE Asia	2023- 07-03	3:43:57 PM	700.0	89877164	fajaronline	fajar online	NaN	PPATK Blokir Puluhan Rekening terkait Rafael Alun Trisambodo https://t.co/691ZNPO4X0	in	0

Gambar 2.5 Contoh lima data penggalan dataset

Gambar di atas merupakan contoh penggalan dataset dengan menampilkan lima data yang teratas dari data yang sudah dikumpulkan.

3.2.5 Mengubah Bentuk Kolom

Dalam mengubah bentuk kolom, maka query pada gambar 2.6 berikut digunakan untuk menampilkan data yang terdiri dari kolom date dan juga kolom tweet.



Gambar 2.6 Kolom data

Gambar di atas merupakan query serta hasil dari mengubah kolom dengan menampilkan kolom data dan juga kolom tweet.

3.2.6 Proses Cleaning

Agar data lebih mudah dibaca dan dipahami, maka perlu menghilangkan hyperlink, RT, mentions, dan juga hashtag dengan query yang ditunjukkan pada gambar 2.7 di bawah ini.

```
#function to clean the tweet
def cleanTxt(text):
    text = re.sub('@[A-Za-z0-9]+', '', text) #remove mentions
    text = re.sub('#', '', text) #remove hastag
    text = re.sub('RT[\s]+', '', text) #remove RT
    text = re.sub('https?:\/\/\S+', '', text) #remove hyperlink
    return text

#clean tweets
df['tweet'] = df['tweet'].apply(cleanTxt)
```

Gambar 2.7 Query untuk cleaning

Gambar di atas merupakan query untuk membersihkan data agar lebih mudah dibaca seperti ditampilkan pada gambar 2.8 di bawah ini.

Gambar 2.8 Hasil setelah dibersihkan

Gambar di atas menunjukkan hasil data setelah dibersihkan sehingga lebih mudah dibaca dan dipahami.

3.2.7 Bentuk Wordcloud

Bentuk *wordcloud* adalah bentuk gambar yang menyaring data dengan menunjukkan kata yang paling banyak muncul agar lebih mudah untuk ditemukan.

Dapat dilihat pada gambar 2.9 berikut untuk query wordeloud.

```
allWords = ' '.join([twts for twts in df['tweet']])
wordCloud = WordCloud(width=900, height=450, random_state=10, max_font_size=110).generate(allWords)
plt.inshow(wordCloud, interpolation="bilinear")
plt.axis('off')
plt.show()
```

Gambar 2.9 Query untuk wordcloud

Query gambar di atas akan dihasilkan dalam bentuk gambar 2.10 di bawah ini.

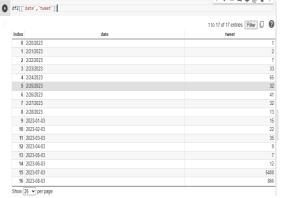


Gambar 2.10 Hasil untuk wordcloud

Gambar di atas merupakan hasil untuk wordcloud yang menampilkan kata atau data yang paling sering muncul dalam bentuk kata yang lebih besar.

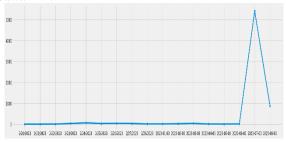
3.2.8 Grafik Data

Jumlah data perhari dari total jumlah tweet yang sudah dikumpulkan akan ditampilkan pada gambar 2.11 di bawah ini.



Gambar 2.11 Jumlah tweet perhari

Dari jumlah tweet pada gambar di atas, akan dibuat dalam bentuk grafik seperti pada gambar 2.12 di bawah ini.



Gambar 2.12 Bentuk grafik dari jumlah data perhari

Gambar di atas menampilkan bahwa grafik lebih tinggi ada pada tanggal 07-03-2023 dengan jumlah data tweet terbanyak 5408 jumlah data tweet daripada tanggal sebelum dan sesudahnya.

3.2.9 Translate Data

Dalam penggunaan textblob hanya mengenali dalam bentuk bahasa Inggris, maka terlebih dahulu data diterjemahkan menjadi bahasa Inggris sebelumnya data masih dalam bentuk gambar di Indonesia. Pada 2.13 bawah menunjukkan query untuk proses melakukan translate data.

```
### Translator
| Ipip Install deep-translator
| Collecting deep_translator | 2,4(2,3 ks 3,7 kg/s eta 0:00:00
| Requirement already satisfied: beautifulsoup45.0.6,9-4.9.1 in /scr/local/lib/python3.10/dist-packages (from deep-translator) (7 Requirement already satisfied: requests0.0.0,9-2,23.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from deep-translator) (7 Requirement already satisfied: soupsievol.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from deep-translator) (8 Requirement already satisfied: corrigination | 1.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 Requirement already satisfied: certifi=2017.4.17 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 Requirement already satisfied: charset-momalizer-2.0.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 Requirement already satisfied: dimadk_9-2,5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 A-9-2-23.0 Requirement already satisfied: dimadk_9-2,5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 A-9-2-23.0 Requirement already satisfied: dimadk_9-2,5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 A-9-2-23.0 Requirement already satisfied: dimadk_9-2,5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 A-9-2-23.0 Requirement already satisfied: dimadk_9-2,5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 A-9-2-23.0 Requirement already satisfied: dimadk_9-2,5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests0.0.0,9-2.23.0 A-9-2-23.0 A-9-2-23
```

Gambar 2.13 Query instal, import, dan translate

Gambar di atas merupakan query untuk menginstal *deep translator* serta import *googletranslator* dan menerjemahkan data ke dalam bahasa Inggris. Setelah melakukan terjemahan, maka hasilnya akan diperlihatkan pada gambar 2.14 di bawah ini.

```
1 The Director General of Taxes is the craziest ...
2 Hello, what's the story?
3 500 M is all money not sand huh !! If you are ...
4 From the police, they moved to the Director Ge...
...
6571 _pajak _1202 if you want to ask for a forgotte...
6572 Hi bro. DGT services that make calls to taxpay...
6573 So, in terms of regulations, even though the A...
6574 _Veel Afternoon, Sis. DM is only intended for ...
6575 Get saving tips from the founder of the Smart ...
```

Gambar 2.14 Hasil setelah menerjemahkan

Pada gambar di atas terlihat bahwa data sudah diterjemahkan ke dalam bahasa Inggris sehingga dapat dilanjutkan ke proses selanjutnya.

3.2.10 Labeling Data

Setelah proses translate dilakukan, maka proses selanjutnya adalah menentukan label untuk kategori senitmen, yaitu kategori negatif, netral, dan positif. Dalam hal ini, yang dilakukan adalah pertama adalah menentukan nilai dari polaritas dan subjektivitas dari data. Berikut gambar 2.15 query untuk polaritas dan juga subjektivitas di bawah ini.

```
#membuat function untuk menghitung subjectivity

def getSubjectivity(text):
    return TextBlob(text).sentiment.subjectivity

#membuat function untuk menghitung polarity

def getPolarity(text):
    return TextBlob(text).sentiment.polarity

#membuat dua kolom baru untuk subjectivity dan polarity

df['Subjectivity'] = df['Column1'].apply(getSubjectivity)

df['Polarity'] = df['Column1'].apply(getPolarity)

#memanggil

df[['Column1','Subjectivity','Polarity']]
```

Gambar 2.15 Query subjectivity dan polarity

Pada gambar di atas adalah query untuk penentuan berapa nilai polaritas serta subjektivitas untuk data tweet.

Setelah menentukan nilai-nilai polaritas serta subjektivitas dari kalimat data tweet, maka langkah selanjutnya adalah labeling data. Fungsi dari labeling data adalah untuk menentukan data yang berkategori negatif, atau netral, dan atau positif. Gambar 2.16 di bawah ini adalah bentuk querynya.

```
def getAnalysis(score):
   if score < 0:
        return 'Negatif'
   elif score == 0:
        return 'Neutral'
   else:
        return 'Positif'

df['Label'] = df['Polarity'].apply(getAnalysis)

#show dataframe lagi
df[['Column1', 'Subjectivity', 'Polarity', 'Label']]</pre>
```

Gambar 2.16 Query untuk penentuan label

Gambar di atas merupakan query untuk pelabelan data dalam menentukan kategori netral, negatif, dan positif. Pada gambar 2.17 di bawah akan ditunjukkan nilai dari polaritas dan subjektivitas serta pelabelannya.

	Ø	Subjectivity	Polarity	label
0	The Director General of Taxes is the craziest \dots	0.500000	0.050000	Positif
1	Hello, what's the story?	0.000000	0.000000	Neutral
2	500 M is all money not sand huh !! If you are	0.625000	0.125000	Positif
3	From the police, they moved to the Director Ge	0.500000	0.050000	Positif
4	PPATK Blocks Tens of Accounts related to Rafae	0.450000	0.025000	Positif
6596	_pajak _1202 If you want to ask for a forgotte	0.644444	-0.327778	Negatif
6597	Hi bro. DGT services that make calls to taxpay	0.400000	0.000000	Neutral
6598	So, in terms of regulations, even though the A	0.550000	0.183333	Positif
6599	_Veel Afternoon, Sis. DM is only intended for	0.750000	0.025000	Positif
6600	Get saving tips from the founder of the Smart	0.760714	0.266964	Positif
6575 rc	ws x 4 columns			

Gambar 2.17 Hasil labeling

Gambar di atas menunjukkan hasil data yang negatif, netral, dan positif dari data tweet.

Langkah selanjutnya menghitung jumlah sentimen yang ditunjukkan pada gambar 2.18 di bawah ini.

```
df['Label'].value_counts()

Neutral 2666
Positif 2589
Negatif 1321
Name: Label, dtype: int64
```

Gambar 2.18 Hasil perhitungan jumlah sentimen

Pada gambar di atas manmpilkan hasil dengan jumlah neutral sebanyak 2666, hasil jumlah positif sebanyak 2589, dan hasil jumlah negatif sebanyak 1321 data.

3.2.11 Persentase Sentimen

Setelah melakukan proses labeling penentuan negatif, positif, dan netral, maka langkah selanjutnya adalah proses perhitungan berapa persentase dari sentimen tersebut. Query untuk menghitung berapa persen sentimen akan ditampilkan pada gambar 2.19 di bawah ini.

```
ntweets = df[df.Label == 'Negatif']
ntweets = ntweets['Column1']
ntweets
SumNeg-round( (ntweets.shape[0] / df.shape[0]) * 100, 1)
ptweets = df[df.Label == 'Positif']
ptweets = ptweets['Column1']
ptweets
SumPos-round( (ptweets.shape[0] / df.shape[0]) * 100, 1)
nttweets = df[df.Label == 'Neutral']
nttweets = nttweets['Column1']
nttweets
SumNet=round( (nttweets.shape[0] / df.shape[0]) * 100, 1)
print (SumNeg, SumPos, SumNet)
df
```

Gambar 2.19 Perhitungan persentase

Pada gambar di atas terlihat query untuk menghitung berapa persen dari sentimen dan hasilnya menunjukkan bahwa sebanyak 20.1% hasil untuk negatif, sebanyak 39.4% hasil untuk positif, dan sebanyak 40.5% untuk netral.

3.2.12 Plotting

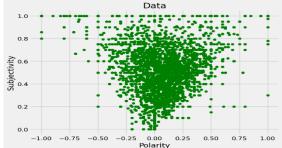
Proses yang dilakukan selanjutnya adalah plotting menentukan titik-titik sebaran untuk subjectivity serta polarity. Query untuk plotting akan ditunjukkan pada gambar 2.20 di bawah ini.

```
#Plotting
plt.figure(figsize=(8,6))
for i in range(0, df.shape[0]):
    plt.scatter(df["Polarity"][i], df["Subjectivity"][i], color='Green')

#plt.scatter(x,y,color)
plt.title('Data')
plt.xlabel('Polarity')
plt.ylabel('Subjectivity')
plt.show()
```

Gambar 2.20 Query untuk plotting

Gambar di atas merupakan query untuk menentukan titik-titik sebaran yang berwarna hijau dan ditunjukkan pada gambar 2.21 di bawah ini.



Gambar 2.21 Hasil untuk plotting

Gambar di atas menunjukkan sebaran titik untuk subjectivity terlihat banyak pada titik 0.0 hingga titik 1.0, sedangkan sebaran titik untuk polarity terlihat banyak pada titik -0.50 hingga 0.75.

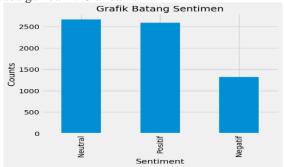
3.2.13 Grafik Batang

Tahap proses ini akan menampilkan data sentimen dalam bentuk grafik batang yang dapat dilihat querynya pada gambar 2.22 di bawah ini.

```
#plotting and visualizing grafiknya
plt.title('Grafik Batang Sentimen', fontsize=18, loc = 'center')
plt.xlabel('Sentiment', fontsize=16)
plt.ylabel('Counts', fontsize=16)
df['Label'].value_counts().plot(kind = 'bar')
plt.show()
```

Gambar 2.22 Query untuk grafik batang

Query pada gambar di atas akan menunjukkan data sentimen dalam bentuk grafik batang yang terlihat pada gambar 2.23 di bawah ini.



Gambar 2.23 Hasil untuk grafik batang

Gambar di atas menunjukkan bahwa data yang bersifat neutral memiliki grafik lebih tinggi dengan jumlah 2666 data yang diikuti oleh sentimen positif sebanyak 2589 jumlah data. Dan data yang bersifat negatif terlihat di gambar menunjukkan grafik yang terendah dengan jumlah 1321 data dari dua grafik lainnya.

3.2.14 Hasil Analisis

Setelah melalui beberapa tahapan rangkaian proses dan telah didapatkan hasil perhitungan dari sentimen, maka diperoleh hasil dari Analisis Sentimen Masyarakat terhadap Direktorat Jenderal Pajak yang dapat dilihat pada tabel 1 di bawah ini.

Tabel 1 Hasil Analisis

Dataset	Sentimen (%)					
	Positif	Negatif	Netral			
Dirjen Pajak	39.4 %	20.1 %	40.5 %			

Pada tabel di atas diperoleh hasil yang lebih banyak persentase pada sentimen netral sebanyak 40.5%, positif dengan persentase 39.4%, dan negatif dengan persentase 20.1%. Dimana hasil persentase yang lebih rendah adalah sentimen negatif, sedangkan lebih tinggi sentimen netral. Hasil tersebut dikarenakan respon dari para pengguna twitter terhadap dirjen pajak yang berupa tweet masih bersifat netral sesuai dengan pengkategorian sentimen berdasarkan proses analisis yang telah dilakukan.

4. Kesimpulan

Proses untuk analisis sentimen terhadap dirjen pajak melalui beberapa tahap sudah dilakukan dengan hasil analisis yang menunjukkan untuk sentimen paling tinggi adalah netral dengan persentase 40.5%, diikuti dengan sentimen yang positif dengan persentase 39.5%, dan negatif dengan persentase 20.1%. Berdasarkan persentase tersebut, sentimen masyarakat terhadap dirjen pajak masih tergolong netral, terlebih tanggapan mereka pada dirjen pajak termasuk bersifat positif lebih tinggi daripada negatif.

Ucapan Terimakasih

Dengan selesainya tahap penelitian sentimen masyarakat terhadap dirjen pajak yang telah dilakukan oleh penulis, maka penulis mengucapkan terimakasih banyak kepada pihak yang telah membantu dalam proses penelitian dan dukungan lainnya. Terimakasih kepada ibu Febe Maedjaja, bapak Sunneng Sandino Berutu, dan ibu Haeni Budiati yang telah membantu dan mendukung penulis dalam penelitian ini.

Daftar Pustaka

- [1] M. F. Fahrezi, and A. A. Permana (2022). Sentimen Analisis Opini Masyarakat Pada Sosial Media Twitter Terhadap Organisasi Aksi Cepat Tanggap Menggunakan Naïve Bayes Classifier. *JT : Jurnal Teknik*, 11(02), 113-121.
- [2] U. Kurniasih, and A. T. Suseno. (2022). Analisis Sentimen Terhadap Bantuan Subsidi Upah (BSU) pada Kenaikan Harga Bahan Bakar Minyak (BBM). *Jurnal Media Informatika Budidarma*, 6(4), 2335-2340.

- [3] M. Nurmalasari, N. A. Temesvari, and S. N. Maula. (2020). Analisis Sentimen terhadap Opini Masyarakat dalam Penggunaan Mobile-JKN untuk Pelayanan BPJS Kesehatan Tahun 2019. *Indonesian of Health Information Management Journal*, 8(1), 35-44.
- [4] T. Rivanie, R. Pebrianto, T. Hidayat, A. Bayhaqy, W. Gata, and H. B. Novitasari. (2021). Analisis Sentimen Terhadap Kinerja Menteri Kesehatan Indonesia Selama Pandemi Covid-19. *Jurnal Informatika*, 21(1), 1-10.
- [5] F. R. Rakhman, R. W. Ramadhani, and Y. A. Kuncoroyati. (2021). Analisis Sentimen Dan Opini Digital Kampanye 3M Di Masa Covid-19 Melalui Media Sosial Twitter. *Komunikologi: Jurnal Ilmiah Ilmu Komunikasi*, 18(01), 8.
- [6] Hot M. H. 2022. Analisis Sentimen Pengguna Twitter Terhadap Layanan Pajak Kendaraan Bermotor Menggunakan Algoritme Naive Bayes Classifier. *Skripsi*. Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam. Universitas Lampung: Bandar Lampung.