SENTIMEN ANALISIS TERHADAP KOMENTAR YOUTUBE MENGGUNAKAN ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE BAYES



DISUSUN OLEH:

NAMA :

NIM : A11.2022.14741 MATA KULIAH : DATA MINNING

KELOMPOK : A11.4519

DOSEN :

PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA
FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS DIAN NUSWANTORO

2024

DAFTAR ISI

| DAFTAR ISI | . 2 |
|--|-----|
| RINGKASAN DAN PERMASALAHAN | 3 |
| PENJELASAN DATASET DAN FEATURE DATASET | 4 |
| PROSES LEARNING ATAU MODELLING | 9 |
| DISKUSI HASIL DAN KESIMPULAN | |

RINGKASAN DAN PERMASALAHAN

A. RINGKASAN

Penelitian ini bertujuan untuk menerapkan metode Naive Bayes dalam analisis sentimen komentar YouTube yang berkaitan dengan politik Indonesia masa kini. Dengan melakukan analisis ini, diharapkan dapat memberikan wawasan yang lebih mendalam mengenai bagaimana masyarakat Indonesia merespon dan menilai berbagai isu politik yang sedang berkembang. Hasil dari penelitian ini diharapkan dapat bermanfaat bagi para peneliti, pembuat kebijakan, serta para content creator dan media dalam memahami dinamika politik dan opini publik di Indonesia.

B. PERMASALAHAN

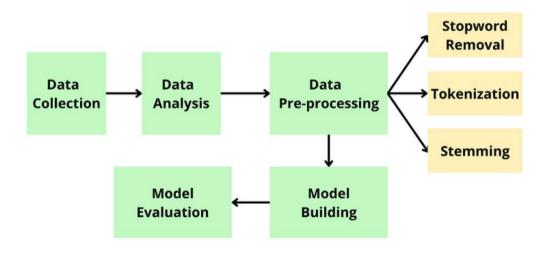
Penelitian ini memiliki rumusan masalah sebagai berikut:

- 1. Bagaimana cara mengumpulkan data komentar YouTube yang relevan dengan politik Indonesia masa kini?
- 2. Bagaimana cara memproses dan mempersiapkan data komentar untuk analisis sentimen?
- 3. Bagaimana penerapan metode Naive Bayes untuk analisis sentimen komentar YouTube?

C. TUJUAN

Penelitian ini bertujuan untuk mengumpulkan dan memproses data komentar YouTube yang relevan dengan politik Indonesia masa kini, serta menerapkan metode Naive Bayes untuk analisis sentimen. Melalui penerapan model ini, penelitian ini bertujuan untuk mengidentifikasi dan mengklasifikasikan sentimen komentar menjadi kategori positif, negatif, atau netral, serta mengungkap tren sentimen masyarakat terhadap isu-isu politik terkini. Hasil analisis ini diharapkan memberikan wawasan yang berguna bagi peneliti, pembuat kebijakan, content creator, dan media dalam memahami opini publik dan menyusun strategi komunikasi yang lebih efektif.

D. ALUR PENYELESAIAN ATAU PENGERJAAN



PENJELASAN DATASET DAN FEATURE DATASET

A. PENJELASAN DATASET

Sumber data

Dataset bisa didapatkan dengan cara Crawling Komentar Youtube melalu API atau Scrapping, disini saya menggunakan **CrawlYT.ipynb**



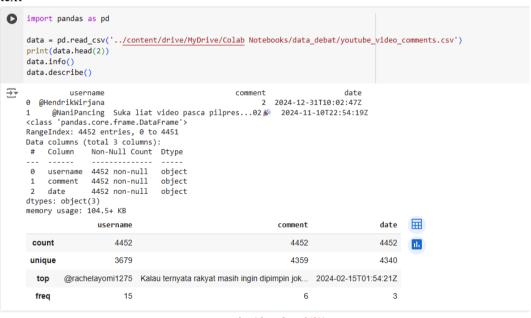
• Fitur atau Atribut data

Dataset terdiri dari atribut berikut (username,comment,date)



B. EDA

Proses Eksplorasi dataset untuk memahami struktur dataset seperti distribusi data, panjang text



print(data.head(2))
 data.info()
 data.describe()

C. PROSES FEATURE DATASET

Setelah proses EDA atau Eksplorasi data, maka proses feature dijalankan bertujuan untuk membersihkan dan menyiapkan data teks untuk dianalisis sentiment

• Melihat dataset (username, comment) dan menghapus data duplicate



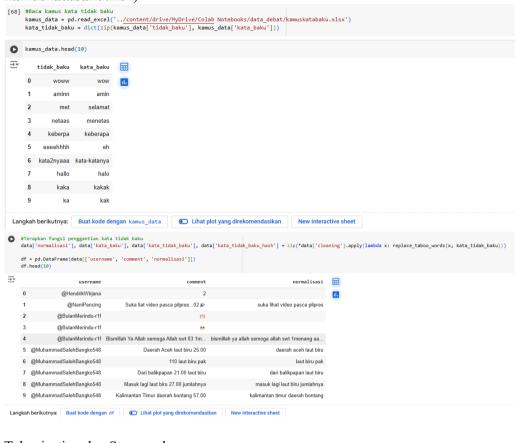
Cleaning dataset

```
text = re.sub(r'\.', ' ', text)
          # Menghapus tag HTML seperti <br>
          text = re.sub(r'<[^>]+>', '', text)
          # Menghapus mention, hashtag, retweet, dan URL
          text = re.sub(r'@[A-Za-z0-9_]+', '', text)
          text = re.sub(r'\|h\|\+', '', text)

text = re.sub(r'\|RT[\s]\|+', '', text)

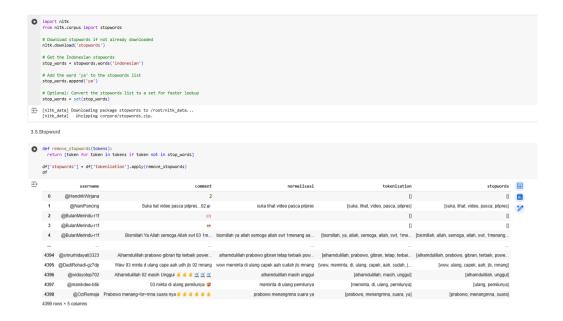
text = re.sub(r'\|https?://\|s+', '', text)
          # Menghapus angka
          text = re.sub(r'\b\d+\b', '', text)
          # Menghapus karakter non-alfanumerik kecuali spasi
          text = re.sub(r'[^A-Za-z0-9 ]', '', text)
          # Menghapus spasi berlebih
          text = re.sub(r'\s+', ' ', text).strip()
          return text
     # Terapkan fungsi cleaning pada kolom komentar
     df['cleaning'] = df['comment'].fillna('').str.lower().apply(clean_comment)
     # Pilih kolom yang diinginkan
     df_cleaned = df[['username', 'comment', 'cleaning']]
     # Simpan DataFrame yang telah dibersihkan ke file CSV
     \label{lem:df_cleaned_comments.csv', index=False)} df\_cleaned.to\_csv('aftercleaned\_comments.csv', index=False)
df_cleaned.info()
→ <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
     Index: 4132 entries, 0 to 4398
Data columns (total 3 columns):
      # Column Non-Null Count Dtype
     0 username 4132 non-null
1 comment 4132 non-null
2 cleaning 4132 non-null
dtypes: object(3)
     memory usage: 129.1+ KB
```

Normalisasi dataset (membakukan kata yang tidak baku menggunakan kamuskatabaku.xlsx)



Tokenization dan Stopword





Stemming

```
from Sastrawi. Stemmer.StemmerFactory import StemmerFactory
from nitk.stem. simport PorterStemmer
from nitk.stem. simport PorterStemmer
from nitk.stem. simport PorterStemmer

Collecting Sastrawi. 1.0.1-py2.py3-none-any.whl.metadata (900 bytes)
Downloading Sastrawi. 1.0.1-py2.py3-none-any.whl. (200 kB)
Downloading Sastrawi. 1.0.1-py2.py3-none-any.whl. (200 kB)
Installing collected packages: Sastrawi
Successfully installed Sastrawi. 1.0.1

# Membuat stemmer
factory = StemmerFactory import StemmerFactory

# Membuat stemmer
factory = StemmerFactory()
stemmer = factory.create_stemmer()

# Fungsi stemming
def stem_text(text):
    if isintance(text, list):
        text = ''.join(text)
        print('Text sebelum stemming:', text) # Cetak teks sebelum stemming
stemmed_text = stemmer.stem(text)

# Menerapkan stemming pada kolom 'stopwords'

df('stemming') = df('stopwords').apply(stem_text)

# Menerapkan stemming pada kolom 'stopwords'

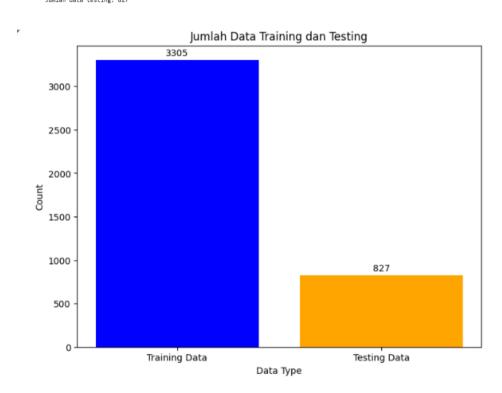
df('stemming') = df('stopwords').apply(stem_text)

* Nenerapkan stemming: acus is stemming new is kelar repot
Text sebelum stemming: selamat pdip blunder mengleckkan jokowi nyungsep tertinggal pasion selamat kesombonganmu
Text sebelum stemming: selamat pdip blunder pleigh jokowi nyungsep tinggal pasion selamat kesombonganmu
Text sebelum stemming: kalah enerari celah jisua pertarung
Text sebelum stemming: selamat pdip blunder pleigh jokowi nyungsep tinggal pasion selamat kesombonganmu
Text setelah stemming: walah enerari celah jisua pertarung
Text setelah stemming: perbuatan manusia settik zarah balasannya
Text setelah stemming: suara rakyat suara tuhna wajib hormat plilih rakyat suka suka bukti mayoritas rakyat memilih
Text setelah stemming: managawal mungut suara damai alhasil prabowo unggul
Text setelah stemming: managawal mungut suara damai alhasil prabowo unggul
```

Labelling karena dataset saya belum punya Label, hanya commentar saja

PROSES LEARNING ATAU MODELLING

A. Membagi data training dan data testing



B. Ekstraksi Fitur untuk data training dan data testing

```
[206] # Handle NaN values in X_train and X_test
X_train = X_train.fillna('') # Replace NaN with empty strings in X_train
X_test = X_test.fillna('') # Replace NaN with empty strings in X_test

# Update vectorizer with different parameters
vectorizer = TfidfVectorizer(stop_words='english', max_features=5000, ngram_range=(1, 2), min_df=5, max_df=0.7)

# Fit and transform X_train, transform X_test
X_train_vec = vectorizer.fit_transform(X_train)
X_test_vec = vectorizer.transform(X_test)
```

C. Hyperparameter tunning dan Trainning Model

D. Performa Model

```
from sklearn.metrics import accuracy_score, classification_report, confusion_matrix

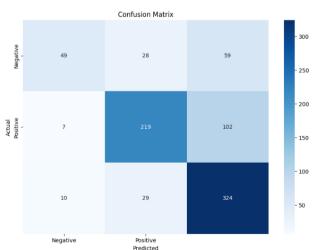
# Prediction and evaluation
predictions = best_model.predict(X_test_vec)
accuracy = accuracy_score(y_test, predictions)
print(f'Akurasi: {accuracy:.2f}')
print('\nClassification Report:\n', classification_report(y_test, predictions))
print('\nConfusion Matrix:\n', confusion_matrix(y_test, predictions))
```

∰ Akurasi: 0.72

Classification Report:

| | precision | recall | f1-score | support |
|--------------|-----------|--------|----------|---------|
| negative | 0.74 | 0.36 | 0.49 | 136 |
| neutral | 0.79 | 0.67 | 0.73 | 328 |
| positive | 0.67 | 0.89 | 0.76 | 363 |
| accuracy | | | 0.72 | 827 |
| macro avg | 0.73 | 0.64 | 0.66 | 827 |
| weighted avg | 0.73 | 0.72 | 0.70 | 827 |

Confusion Matrix: [[49 28 59] [7 219 102] [10 29 324]]



DISKUSI HASIL DAN KESIMPULAN

.