Analisis Sentimen mengunakan Naive Bayes (classifier)Untuk Ulasan Mobil Listrik

Kelompok 8



Rizky Cahya Zuliyanto (3122522018) Tolak Ivandi Yusditiawan(3122522020) Yusuf Rahmadhani Asy'Ari (3122522030) D3 PSDKU Sumenep

PRODI D3 TEKNIK INFORMATIKA

DEPARTEMEN TEKNIK INFORMATIKA DAN KOMPUTER

PENS PSDKU SUMENEP

Proses yang di gunakan untuk Pembangunan model naïve bayes classifier pada tugas ini sebagai berikut :

1. Proses Data Understanding

pemahaman mendalam terhadap data sehingga dapat membuat keputusan yang tepat pada tahap-tahap berikutnya

2. Proses Text Preprocessing

transformasi teks mentah ke dalam format yang lebih bersih dan terstruktur untuk memudahkan analisis lebih lanjut.

3. Proses Visualization Text

Tahap ini untuk menampilkan data teks dalam format visual yang mudah dipahami.

4. Proses Preparation Data

Tahap ini melibatkan pembersihan, transformasi, dan pengorganisasian data mentah menjadi format yang siap untuk analisis lebih lanjut.

5. Proses Modeling

tahap dalam proses analisis data atau pembelajaran mesin di mana model statistik atau algoritma pembelajaran mesin dibangun dan disesuaikan untuk membuat prediksi atau memberikan wawasan berdasarkan data yang telah dipersiapkan.

6. Proses Testing

Tahap ini untuk mengevaluasi kinerja model secara objektif dan memastikan bahwa model dapat menggeneralisasi dengan baik pada data baru.

```
# !pip install Wordcloud
# !pip install Sastrawi
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import re
import nltk
from nltk.corpus import stopwords
from wordcloud import WordCloud, STOPWORDS
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from nltk.tokenize import RegexpTokenizer
from imblearn.over_sampling import SMOTE
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import accuracy_score,classification_report
from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB
from wordcloud import WordCloud, STOPWORDS
```

Skrip Python menggunakan pustaka seperti Wordcloud, Sastrawi, Pandas, NumPy, Matplotlib, Seaborn, NLTK, dan Scikit-Learn. Ini digunakan untuk memproses teks, membuat visualisasi, dan mengembangkan model pembelajaran mesin.

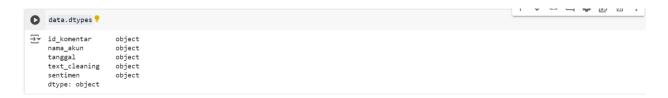


Ini adalah kode untuk menghubungkan Google Colab dengan Google Drive. Ini memungkinkan akses ke file yang ada di Google Drive dari dalam lingkungan Google Colab.



Kode ini mencoba untuk membaca file CSV yang terletak di Google Drive dan kemudian menampilkan lima baris pertama dari dataframe yang dibaca. Atribut yang digunakan adalah text_cleaning dan sentiment.

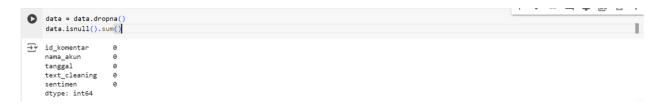
PROSES DATA UNDERSTANDING



Perintah untuk melihat tipe data dari setiap kolom. Semua tipe data yang di tampilakan yaitu bertipe object



Perintah Ini akan memberikan informasi tentang jumlah baris dan kolom dalam dataframe.



Perintah ini untuk menghapus baris yang mengandung nilai-nilai yang hilang (NaN) dari dataframe dan kemudian memeriksa apakah masih ada nilai-nilai yang hilang setelah penghapusan.



Perintah ini memeriksa apakan ada data yang duplikat atau sama dengan data yang lain.



Perintah digunakan untuk memberikan ringkasan statistik dari dataframe, termasuk ringkasan statistik untuk kolom-kolom numerik seperti mean, median, minimum, maksimum, dan quartile.

PROSES TEXT PREPROCESSING



Perintah untuk memanggil 5 data teratas



Perintah untuk menghapus colum id_komentar pada data, dikarena id_komentar tidak di butuh kan pada proses ini.



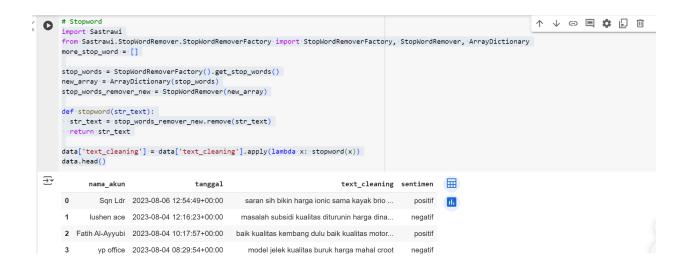
Perintah untuk mengubah text menjadi lower pada data di colum text_cleaning.

```
# Normalisasi
norm = (" dgn " : " dengan ", " gue ": " saya ", " ngaco ": " sembarangan ", " kwalitas ":" kualitas ", ' blom ':' belum ', ' aing ': ' aku ', ' tehn

def normalisasi(str_text):
    for i in norm:
        str_text = str_text.replace(i, norm[i])
        return str_text

data['text_cleaning'] = data['text_cleaning'].apply(lambda x: normalisasi(x))
```

Perintah ini untuk mengubah huruf atau kata yang tidak terdeteksi pada kamus KBBI menjadi kata yang mudah dipahami atau terdeteksi bertujuan untuk meningkatkan performa model yang di buat.



Perintah untuk menhilangkan kata yang tidak terlalu penting dalam proses pembangunan sentimel analisis, maka dari itu kata-kata tersebut harus di hilangkan.

```
# Tokenisasi
tokenized = data['text_cleaning'].apply(lambda x:x.split())
tokenized

# Tokenized = data['text_cleaning'].apply(lambda x:x.split())

# Tokenized

# Tokenisasi
tokenized

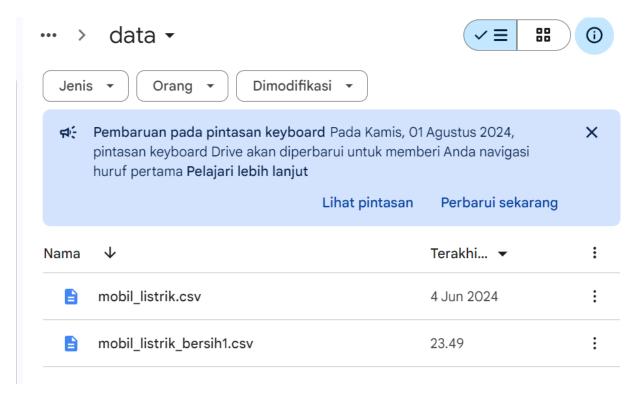
# Tokenisasi

# Tokenisasi
```

Perintah untuk memisah semua kata pada setiap kalimat yang berada di colum text_cleaning

```
↑ ↓ ⊖ 🗏 💠 🗓 🗓 :
# Stemming
    from Sastrawi.Stemmer.StemmerFactory import StemmerFactory
    def stemming(text_cleaning):
      factory = StemmerFactory()
      stemmer = factory.create_stemmer()
      do = []
      for w in text_cleaning:
        dt = stemmer.stem(w)
        do.append(dt)
      d_clean = []
d_clean = " ".join(do)
      print(d_clean)
      return d_clean
    tokenized = tokenized.apply(stemming)
    tokenized.to_csv('\frac{\tau}{content/drive/MyDrive/kecerdasan} buatan/data/mobil_listrik_bersih1.csv', index=False)
    data_clean = pd.read_csv('/content/drive/MyDrive/kecerdasan buatan/data/mobil_listrik_bersih1.csv', encoding='latin1')
```

Perintah berguna untuk mengubah beberapa kata-kata menjadi kata dasar. Dan menyimpan data yang di ubah ke dalam drive yang di tentukan



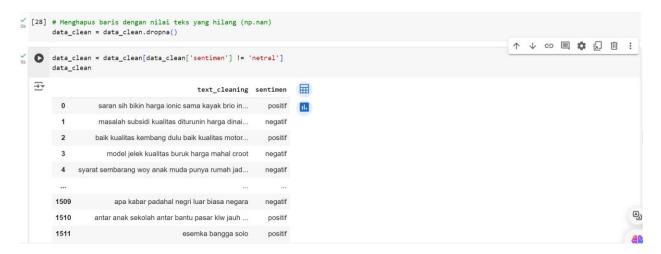
Data setelah berhasil di simpan di drive



Perintah untuk menampilan 5 data di awal.



Perintah menggabungkan dua data agar bisa menampilkan text_cleaning dan sentimen.



Perintah ini menhapus data yang memiliki sentimen netral dikarena model ini hanya mengunakan sentimen positif dan negatif



Dikarenakan project menggunakan metode Naive Bayes, maka sentimen positif dan negatif harus di ubah menjadi nilai atau angka. Perintah di atas berguna mengubah sentimel positif dan negatif menjadi nilai 1 dan 0.

PROSES VISUALISASI KATA

```
data_negatif = data_clean[data_clean['sentimen'] == 0]
data_positif = data_clean[data_clean['sentimen'] == 1]
```

Perintah untuk menyaring DataFrame berdasarkan nilai-nilai 'sentimen' yang mewakili sentimen negatif dan positif.



Perintah untuk memvisualisasi kata negative pada data yang di jalan kan.



Perintah untuk menvisualisasi kata positif pada data yang di jalankan.

```
data_clean['sentimen'].value_counts()

sentimen
e 868
1 503
Name: count, dtype: int64
```

perintah untuk mengetahui jumlah sentiment positif dan negative.



Perintah ini berguna untuk menentukan diagram sentimen positif dan negative.

PROSES DATA PREPARATION DATA

```
# Memisahkan data menjadi data latih dan data uji

X = data_clean['text_cleaning']

y = data_clean['sentimen']

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.15, random_state=42)
```

Perintah ini berguna untuk memisahkan data latih dan data uji.

```
# Menggunakan CountVectorizer untuk mengubah teks menjadi fitur numerik
vectorizer = CountVectorizer()
X_train_vec = vectorizer.fit_transform(X_train)
X_test_vec = vectorizer.transform(X_test)
```

Perintah countvectarizor berguna untuk mengubah teks menjadi fitur menarik.

```
[55] # Melakukan oversampling menggunakan SMOTE pada data latih
smote = SMOTE(random_state=42)
X_train_resampled, y_train_resampled = smote.fit_resample(X_train_vec, y_train)
```

Perintah untuk melakukan oversampling menggunakan SMOTE pada data latih.



Contoh data hasil resampling.

PROSES MODELING

```
[57] naive_bayes = MultinomialNB()
naive_bayes.fit(X_train_resampled)

* MultinomialNB
MultinomialNB()
```

Perintah untuk inisialisasi model naïve bayes classifier.

```
y_pred = naive_bayes.predict(X_test_vec)
```

Perintah membuat variable y dan memasukan variabel naïve bayes untuk memprediksi x.

```
↑ ♥ ⊖ ㅌ ◘ ▮ ॥ :
   # Evaluasi Model
    accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
classification_rep = classification_report(y_test, y_pred, target_names=['negatif', 'positif'])
    print("Akurasi Model Naive Bayes : ", accuracy)
    print("\nLaporan Klasifikasi :\n", classification_rep)
→ Akurasi Model Naive Bayes : 0.7766990291262136
    Laporan Klasifikasi :
                 precision recall f1-score support
                              0.55
         positif
                       0.72
                                           0.62
                                                      69
                                           0.78
                                                      206
        accuracy
       macro avg
                                           0.73
    weighted avg
                       0.77
                                           0.77
```

Perintah untuk mengetahui Gambaran evaluasi dari model yang di buat atau di bangun.

TESTING

Melakukan testing terhadap model yang telah di buat tadi:

```
new_text = input("\nMasukkan teks baru: ")
new_text_vec = vectorizer.transform([new_text])
predicted_sentimen = naive_bayes.predict(new_text_vec)

if predicted_sentimen[0] == 1:
    sentiment_label = "positif"
elif predicted_sentimen[0] == 0:
    sentiment_label = "negatif"

print("Hasil Analisis Sentimen untuk Teks Baru:", sentiment_label)

Amasukkan teks baru: kualitas bagus, performa mantap
Hasil Analisis Sentimen untuk Teks Baru: positif
```

disini saat memasukan data kualitas bagus, permorma mantap otomatis akan terdeteksi bahwa itu sentiment positif

```
new_text = input("\nMasukkan teks baru: ")
new_text_vec = vectorizer.transform([new_text])
predicted_sentimen = naive_bayes.predict(new_text_vec)

if predicted_sentimen[0] == 1:
    sentiment_label = "positif"
elif predicted_sentimen[0] == 0:
    sentiment_label = "negatif"

print("Hasil Analisis Sentimen untuk Teks Baru :", sentiment_label)

Masukkan teks baru: mobil rusak dan berkarat
Hasil Analisis Sentimen untuk Teks Baru : negatif
```

Demikian juga sebalik nya jika memasukan teks mobil rusak dan berkarat otomatis model akan mendeteksi bahwa itu adalah sentiment negative.

Demikian proses sentiment analisis mengunakan model naïve bayes terhadap ulasan mobil Listrik di Indonesia.