

JAWABAN UJIAN AKHIR SEMESTER GANJIL 2023/2024

Mata Kuliah : Analitika Media Sosial Sifat : Take Home

Hari/tanggal : Jumat, 12 Januari 2024 Waktu : 10.20 – 12.00

Kelompok : A12.6503 Dosen : Ika Novita Dewi, MCS

NIM : A12.2021.06620 Nama : Chusnuut Tacharri

1. Nama Dataset

Sentiment Intensif Mobil Listrik Indonesia

Link Dataset: https://www.kaggle.com/datasets/billycemerson/analisis-sentimen-terkait-intensif-mobil-listrik

2. Tujuan Sentiment Analysis

- a. Untuk mengetahui opini masyarakat terhadap adanya mobil listrik
- b. Untuk menganalisis umpan balik masyarakat untuk memahami kepuasan atau ketidakpuasan masyarakat terkait dengan adanya mobil listrik.
- c. Untuk memberikan informasi yang dapat digunakan oleh perusahaan dalam pengambilan keputusan terkait dengan mobil listrik.

3. Library yang digunakan

- a. Numpy: Digubakan untuk operasi numerik dan manipulasi array.
- b. Pandas: Digunakan untuk manipulasi dan analisis data, membaca dan menulis data berbagai format (CSV, Excel, SQL, dan lainnya).
- c. Matplotlib: Digunakan untuk visualisasi data, menggambar grafik, plot, histogram, dan visualisasi lainnya.
- d. Seaborn: Pustaka untuk membuat grafisk staistik yang menarik dan informative, dibangun di atas Matplotlib dan menyediakan antarmuka yang lebih tinggi untuk membuat visualisasi yang informative.
- e. Sklearn: Menyediakan alat dan fungsionalitas untuk analisis data, pemodelan machine learning dan evaluasi model.

UDINUS & S

FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS DIAN NUSWANTORO SEMARANG

MARJL. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

- f. Spacy: Pustaka pemrosesan bahasa alami (NLP) yang kuat, digunakan untuk tugastugas seperti tokenisasi, pemodelan bahasa, ekstraksi entitas, dan pemahaman konteks teks.
- g. Natural Language Toolkit (NLTK): Pustakan pemrosesan bahasa alami yang menyediakan alat dan sumber daya untuk tugas NLP, termasuk korpus, tokenizer, dan Algoritma pemrosesan bahasa alami.

4. Exploratory Data Analysis (EDA)

a. Menampilkan dataset

```
df = pd.read_csv("//content/mobil_listrik.csv")
df.head()
```

Tampilan hasil:

	id_komentar	nama_akun	tanggal	text_cleaning	sentimen
0	0 Ugzbll5eyrly3-gdUUJ4AaABAg	Sqn Ldr	2023-08-06 12:54:49+00:00	saran sih bikin harga ionic sama kayak brio	positif
1	1 UgzEDUiV3OTrV943p8p4AaABAg	lushen ace	2023-08-04 12:16:23+00:00	problem subsidi kualitas diturunin harga dinai	negatif
2	2 UgwqJqu6JMF4EH2CsVV4AaABAg	Fatih Al-Ayyubi	2023-08-04 10:17:57+00:00	baik kualitas kembang dulu baik kualitas motor	positif
3	3 UgyYicCMR1rKwuOj2Y14AaABAg	yp office	2023-08-04 08:29:54+00:00	model jelek kwalitas buruk harga mahal croot	negatif
4	4 UgxKAcLuAwZOQK6es-x4AaABAg	Lembur Kuring	2023-08-04 07:55:37+00:00	syarat ngaco woy anak muda blom punya ruma	negatif

b. Deskripsi dataset

```
df.info()
```

Tampilan hasil:



MARSI. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

c. Perbandingan jumlah data tiap kelas

```
df_counts = df["sentimen"].value_counts().reset_index()
df_counts.head()
```

Tampilan hasil:

\supseteq		index	sentimen
	0	negatif	869
	1	positif	•504
	2	netral	144

d. Feature shape

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer

tfidf = TfidfVectorizer(
    sublinear_tf=True,
    min_df=5,
    norm='l2',
    encoding='latin-1',
    ngram_range=(1,2),
    stop_words='english'
)

features = tfidf.fit_transform(df.text).toarray()
labels = df.sentimen_id

features.shape
```

Tampilan hasil:



MARSI. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

e. Word Cloud

```
# Most famous nouns used in movie reviews

wordcloud = WordCloud(max_font_size=50, max_words=100,
background_color="black").generate(' '.join(noun))
plt.figure(figsize=(12, 10))
plt.imshow(wordcloud, interpolation="bilinear")
plt.axis("off")
plt.show()
```

Tampilan hasil:





MARJL. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

5. Sentiment Analysis

a. Text Processing

```
from sklearn.feature extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.feature extraction.text import TfidfTransformer
from sklearn.naive bayes import MultinomialNB
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(
    df['text'],
    df['sentimen id'],
    random state=0
count vect = CountVectorizer()
X_train_counts = count_vect.fit_transform(X_train)
tfidf transformer = TfidfTransformer()
X train tfidf = tfidf transformer.fit transform(X train counts)
clf = MultinomialNB().fit(X train tfidf, y train)
sample1 = df.sample(1)
print(sample1.sentimen)
print(df.text[sample1.index[0]])
pred =
clf.predict(count vect.transform([df.text[sample1.index[0]]]))
print (mapping index[pred][0])
sample2 = df.sample(1)
print(sample2.sentimen)
print(df.text[sample2.index[0]])
pred =
clf.predict(count vect.transform([df.text[sample2.index[0]]]))
print(mapping index[pred][0])
pred = clf.predict(count vect.transform([df.text[1500]]))
print(mapping index[pred][0])
```



MARJL. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

Tampilan hasil:

Sample 1:

111 positif

Name: sentimen, dtype: object

mungkin dg serentak perintah guna kendara spy masyarakat contoh

Prediksi:

negatif

Sample 2:

negatif

Name: sentimen, dtype: object
mau murah dipake mudik buat apa sampe taun kuda bakal ngalahin lcgc bensin

kasi solusi dulu

Prediksi:

negatif

Prediksi diambil dari 1500 data:

negatif



MARJI. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

b. Modeling

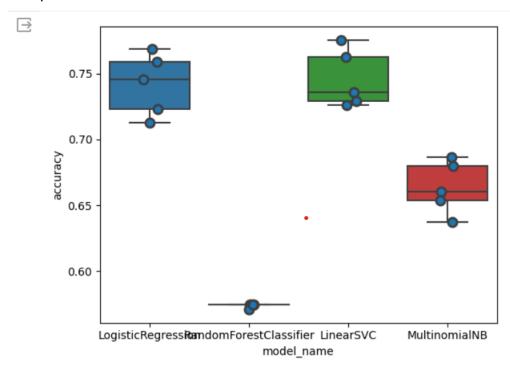
```
# find the best model
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.svm import LinearSVC
from sklearn.model selection import cross val score
models = [
    LogisticRegression(random state=0),
    RandomForestClassifier(n estimators=200, max depth=3, random sta
    LinearSVC(),
    MultinomialNB()
1
CV = 5
cv df = pd.DataFrame(index=range(CV * len(models)))
entries = []
for model in models:
    model name = model. class . name
    accuracies = cross val score (model, features, labels,
scoring='accuracy', cv=CV)
    for fold idx, accuracy in enumerate (accuracies):
        entries.append((model name, fold idx, accuracy))
cv df = pd.DataFrame(entries, columns=['model name', 'fold idx',
'accuracy'])
import seaborn as sns
sns.boxplot(x='model name', y='accuracy', data=cv df)
sns.stripplot(x='model_name', y='accuracy', data=cv_df,
              size=8, jitter=True, edgecolor="gray", linewidth=2)
plt.show()
```

UDINUS # 3

FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS DIAN NUSWANTORO SEMARANG

MARJL. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

Tampilan hasil:



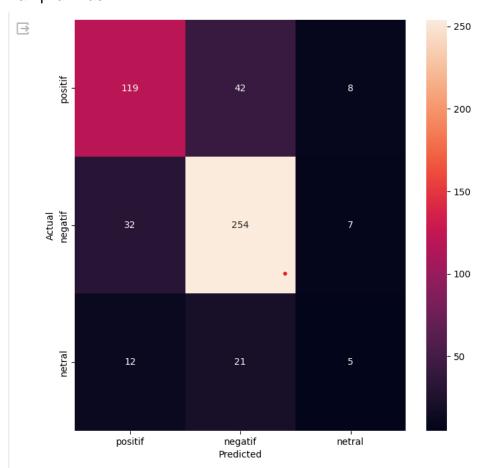
c. Confusion Matrix

```
from sklearn.svm import LinearSVC
import seaborn as sns
model = LinearSVC()
X train, X test, y train, y test, indices train, indices test =
train_test_split(features, labels, df.index, test_size=0.33,
random state=0)
model.fit(X train, y train)
y_pred = model.predict(X_test)
from sklearn.metrics import confusion matrix
conf_mat = confusion_matrix(y_test, y_pred)
fig, ax = plt.subplots(figsize=(8,8))
sns.heatmap(conf mat, annot=True, fmt='d',
            xticklabels=sentimen id df.sentimen.values,
yticklabels=sentimen id df.sentimen.values)
plt.ylabel('Actual')
plt.xlabel('Predicted')
plt.show()
```



MARUL. IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

Tampilan hasil:



d. Performance

```
from sklearn import metrics

print(metrics.classification_report(y_test, y_pred,
   target_names=df['sentimen'].unique()))
```



IMAM BONJOL NO. 207 SEMARANG TELP. 024-3575915, 024-3575916

Tampilan hasil:

	precision	recall	f1-score	support
positif	0.73	0.70	0.72	169
negatif	0.80	0.87	0.83	293
netral	0.25	0.13	0.17	38
accuracy			0.76	500
macro avg	0.59	0.57	0.57	500
weighted avg	0.74	0.76	0.74	500

6. Kesimpulan

Berdasarkan analisis word cloud dari visualisasi data sentimen analisis mobil listrik mayoritas kata yang muncul menunjukkan sentimen negatif terkait mobil listrik, subsidi, harga, station pengisian, dengan kekhawatiran terhadap dampaknya terhadap kesejahteraan rakyat. Model yang paling baik digunakan di sentimen analisis mobil listrik ini yaitu model LinearSVC dengan *accuracy* nilai 0.745875. Dari confusion matrix di atas nilai tertinggi berada di antara *actual negative* dan *predicted negative* (TN) dimana menghasilkan sebesar 254, bahwa jumlah komentar dan diprediksi negatif dengan benar. *Performace* yang didapat berdasarkan visualisasi di atas yaitu menghasilkan sentimen negatif dengan *precision*, *recall*, *F1-score* sebesar 80%, 87%, 83% dimana model memiliki presisi yang tinggi dalam mengidentifikasi kelas negatif, dan recall yang cukup tinggi menunjukkan bahwa model secara efektif mengenali sebagian besar *instance* yang sebenarnya negatif. *F1-score* yang tinggi menunjukkan keseimbangan yang baik antara presisi dan recall. Akurasi model yang didapat sebesar 76% menunjukkan seberapa baik model dapat mengklasifikasikan secara benar pada semua kelas.