

SENTIMENT ANALYSIS



BY :
AHMAD FADLAN AMIN
SUSILAWATY

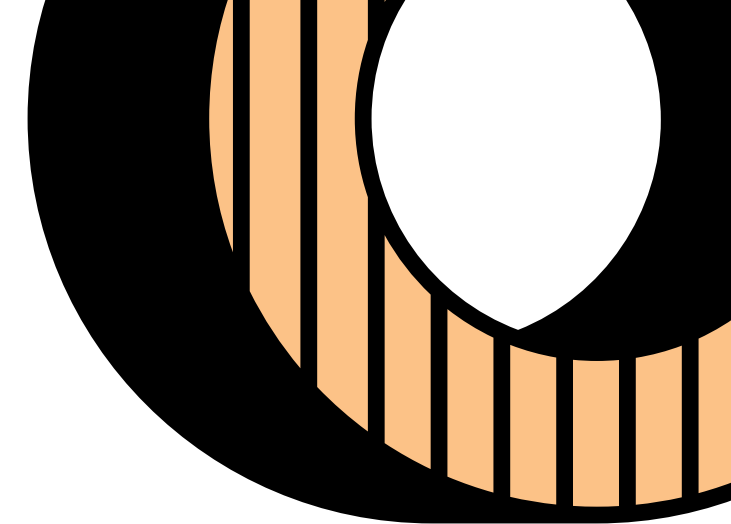


TABLE OF CONTENT

01

LATAR
BELAKANG

02

TUJUAN
PENELITIAN

03

METODE
PENELITIAN

04

DATA
EXPLORATION

05

DATA
CLEANSING

06

FFEATURE
EXTRACTION AND
TRAIN TEST SPLIT

07

MODEL
TRAINING

08

EVALUATION

09

API & TEST RESULT

10

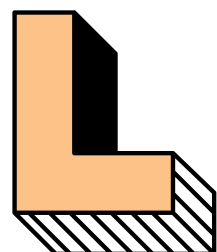
SUMMARY

11

SARAN

12

PENUTUP





1. LATAR BELAKANG



- Analisis sentimen, atau disebut juga opinion mining, adalah teknik Natural Language Processing (NLP) untuk menganalisis emosi dari suatu teks.
- Analisis sentimen dapat dilakukan dengan mengidentifikasi kata dan frasa positif, negatif, atau netral, serta dengan mencari pola penggunaan kata-kata tersebut.
- Analisis sentimen kini telah menjadi lebih populer pada bidang opinion mining (penambangan opini) pengguna terhadap produk, ulasan politik, ulasan film dll. Produser, produsen, pembuat film, dan politisi dapat mengetahui pandangan dan pemikiran konsumen, penonton dengan menganalisis ulasan mereka melalui banyak situs online seperti Facebook, Twitter, IMDb dll
- Pada umumnya terdapat dua jenis pendekatan dalam analisis sentimen yaitu supervised, dan unsupervised learning. Supervised learning dalam analisis sentimen melatih data training untuk mengklasifikasikan teks, sementara Unsupervised learning tanpa data (x) training alias belajar dengan mempelajari pola x.
- Dalam kasus ini, kita menggunakan pendekatan Supervised learning untuk meneliti data set yang akan kita olah. Sebelum teks di klasifikasikan berdasarkan sentimen, data teks terlebih dahulu dilakukan pembobotan dalam bentuk numerik agar bisa di proses lebih lanjut menggunakan machine learning. Proses ini disebut dengan feature extraction yang mana ada dua Teknik feature extraction yaitu BOW or TF-IDF. Feature selection adalah tahapan dalam pemrosesan data yang dapat mempengaruhi tingkat akurasi untuk meningkatkan bidang klasifikasi analisis sentiment. Langkah selanjutnya di perlukan memisahkan data menjadi data latih dan data uji menggunakan metode neural network dengan library Sklearn dan LSTM dengan library Tensorflow.
- Pada penelitian ini untuk mengekstrak data kalimat sentimen akan lebih mudah untuk di klasifikasi agar lebih akurat.



2. TUJUAN PENELITIAN & RUMUSAN MASALAH

Tujuan Penelitian

- Tujuan dari penelitian ini adalah untuk mengevaluasi, percobaan hasil model training, testing dan melakukan visualisasi sebuah data sentimen yang dapat menghasilkan output berupa sentimen yang dapat di kategorikan sebagai sentimen positive, negative dan netral.
- Mengetahui tingkat accuracy, Precision, Recall, F1-score and Support dari dua metode berbeda.
- Mengaplikasikan hasil prediksi model yang telah di uji dan di latih ke sebuah model deployment API flask dan swagger UI.

Rumusan Masalah

- Bagaimana analisis dan tingkat akurasi yang di hasilkan dan performa analisis sentimen pada model neural network?
- Bagaimana analisis dan tingkat akurasi yang di hasilkan dan performa analisis sentimen pada model long short term memory?
- Bagaimana hasil pengaplikasian cross validation terhadap model yang sudah di buat?



5. METODE PENELITIAN

Neural Network

Neural Network adalah algoritma yang bekerja dengan cara mengidentifikasi hubungan mendasar dalam sekumpulan data melalui proses meniru cara kerja otak manusia. Dalam data science, Neural Network melakukan pengelompokkan dan mengklasifikasikan hubungan yang sudah diidentifikasi tersebut. Neural Network dapat digunakan untuk membuat kelompok dari data yang tidak berlabel sesuai dengan kesamaan yang dimiliki.

Neural network terdiri dari tiga bagian yaitu:

1. Input layer : input sinyal atau data
 2. Middle layer/ hidden layer : memproses data dari inputan tadi
 3. Output layer : output dari data yang sudah diproses
- salah satu kelebihan nya dapat menyimpan data di seluruh jaringan. Alih-alih disimpan di database, data yang digunakan akan disimpan di seluruh jaringan. Dengan begitu, proses kerja jaringan tidak akan terhambat bila terjadi data hilang.

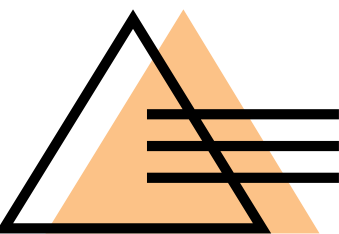
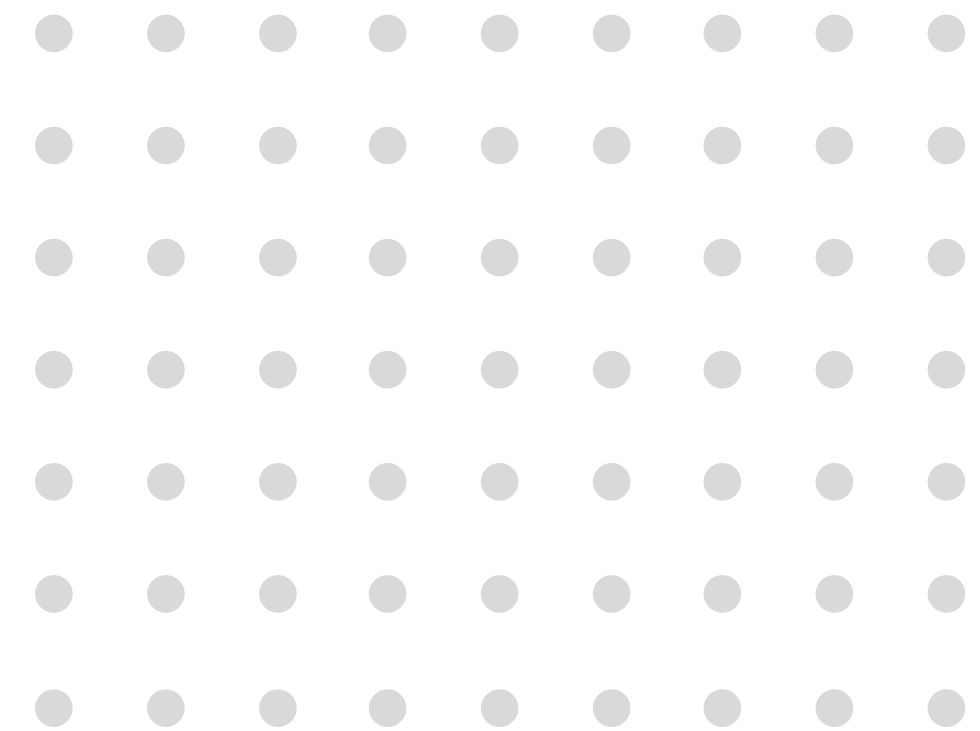
Long short term memory

Long short term memory network (LSTM) adalah sistem penyimpanan data yang dapat memproses, memprediksi, dan mengklasifikasikan informasi yang telah disimpan dalam jangka waktu lama sekali pun.

LSTM juga punya arsitektur yang terdiri dari tiga gerbang yaitu:

1. Gerbang input (input gate)
 2. Gerbang lupa (forget gate)
 3. Gerbang keluarga (output gate) yang mengontrol aliran informasi
- Ketiga gate tersebut fungsinya sama seperti input, hidden dan output layer, bedanya adalah dia punya gate. Hidden layer output dari LSTM termasuk hidden state dan memory cell namun cuma hidden state yang dilewatkan ke output layer. Memori dalam arsitektur LSTM ini sepenuhnya internal dimana mengarah ke output itu cuman hidden state.

Kedua metode analisis yang di pakai dalam penelitian ini menggunakan descriptive analytics. Jenis analisis deskriptif ini di rasa cocok karena befokus untuk mencari tahu kondisi data dan mempelajari pola suatu data.





5. DATA EXPLORATION

```
# Check Missing Value
df.isna().sum()

✓ 0.0s

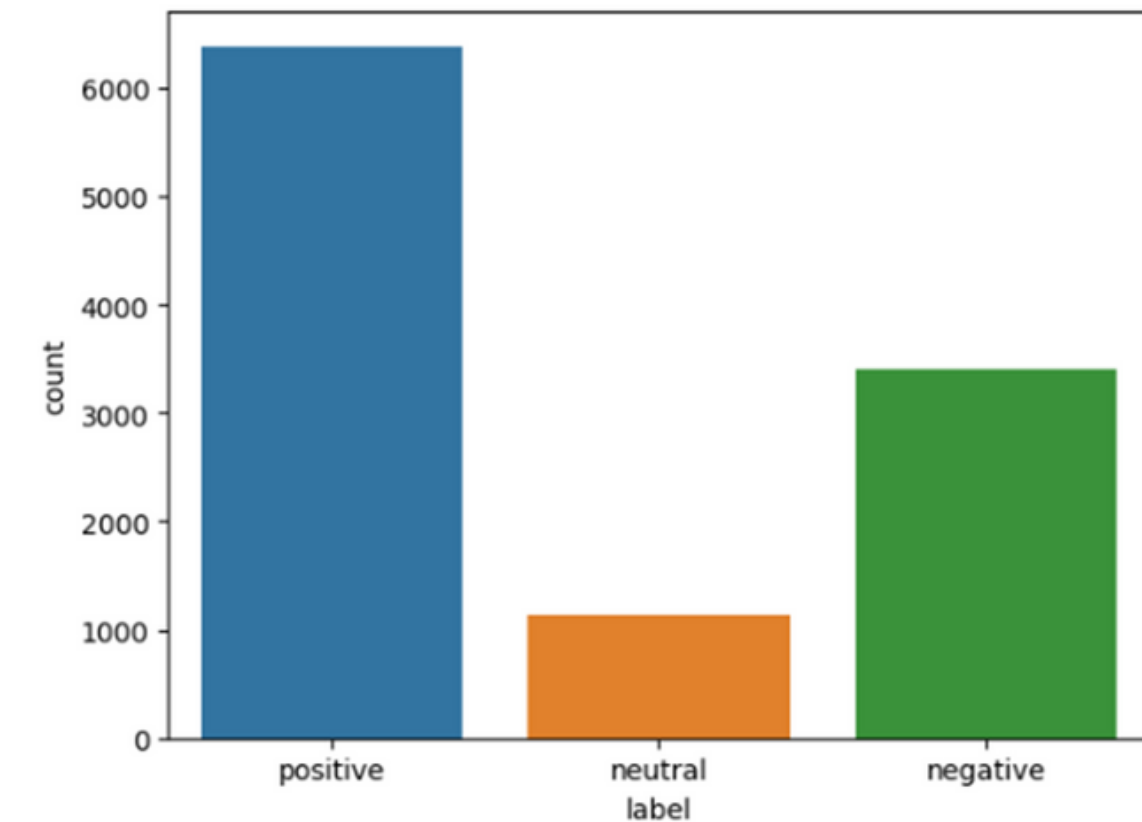
text      0
label     0
dtype: int64
```

```
label
positive    6416
negative    3436
neutral     1148
Name: count, dtype: int64
```

- Data terdiri dari 11000 text dan label
- Terdapat 3 sentiment : Positive, Negative dan Neutral.
- Tidak terdapat null value dalam data frame

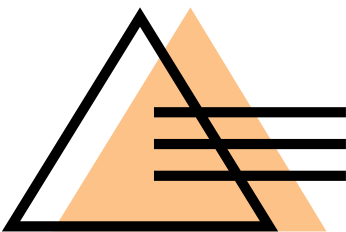
```
[5]: # Check data skewness accross Label
sns.countplot(x='label', data=df)
```

```
[5]: <Axes: xlabel='label', ylabel='count'>
```



Data Distribution :

- Positive : 6416 text (58%)
- Negative : 3436 (31%)
- Neutral : 1148 (10%)



3. DATA CLEANSING

Membersihkan teks menggunakan Regex library.

Data Cleansing :

- Menghilangkan tanda baca
- Lower-case texts
- Menghilangkan whitespace sebelum & setelah kata
- Menghilangkan kata yg tidak perlu (www / user/ http etc)

text_clean

warung ini dimiliki oleh pengusaha pabrik tahu...
mohon ulama lurus dan k212 mmbri hujjah partai...
lokasi strategis di jalan sumatera bandung t...
betapa bahagia nya diri ini saat unboxing pake...
duh jadi mahasiswa jangan sombong dong kas...

Clean Text results.

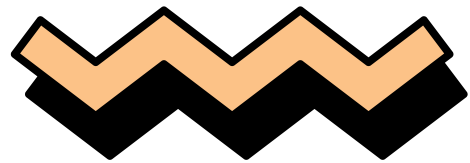
Hasil clean text tersebut ditambahkan di kolom baru pada dataframe.

```
import re
def cleansing(text):
    text = text.lower()
    text = text.strip()
    text = re.sub(r'^[a-zA-Z]', ' ', text)
    text = re.sub(r'^\w\s', '', text)
    text = re.sub(r'\s+[a-zA-Z]\s+', ' ', text)
    text = re.sub(r'\s+', ' ', text)
    text = re.sub(r'rt @\w+:', ' ', text)
    text = re.sub(r'((www\.[^\s]+)|(https?://[^\s]+)|(http://[^\s]+)|([#@]\S+)|user|\n|\t', ' ', text)
    return text
```





4. FEATURE EXTRACTION AND TRAIN TEST SPLIT



Feature Extraction merubah data texts yang sudah di cleansing menjadi data vector dengan metode TF-IDF

Hasil feature extraction tersebut kemudian di simpan kedalam file dengan format pickle

```
# import and save to pickle
import pickle

with open('tfidf_vect.pkl', 'wb') as f:
    pickle.dump(tfidf_vect, f)
```

```
# feature extraction with metode TF-IDF (inverse Document Frequency)
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer

total_data = df['text_clean'].tolist()

# Proses Feature Extraction
tfidf_vect = TfidfVectorizer()
tfidf_vect.fit(total_data)

X = tfidf_vect.fit_transform(total_data)
print("Feature Extraction selesai")
```



```
[14]: X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(
      X, y, test_size=0.2, random_state=42)

      print(f"X_Train size: {X_train.shape[0]}")
      print(f"y_train size: {y_train.shape[0]}")
      print(f"X_test size: {X_test.shape[0]}")
      print(f"y_test size: {y_test.shape[0]}")

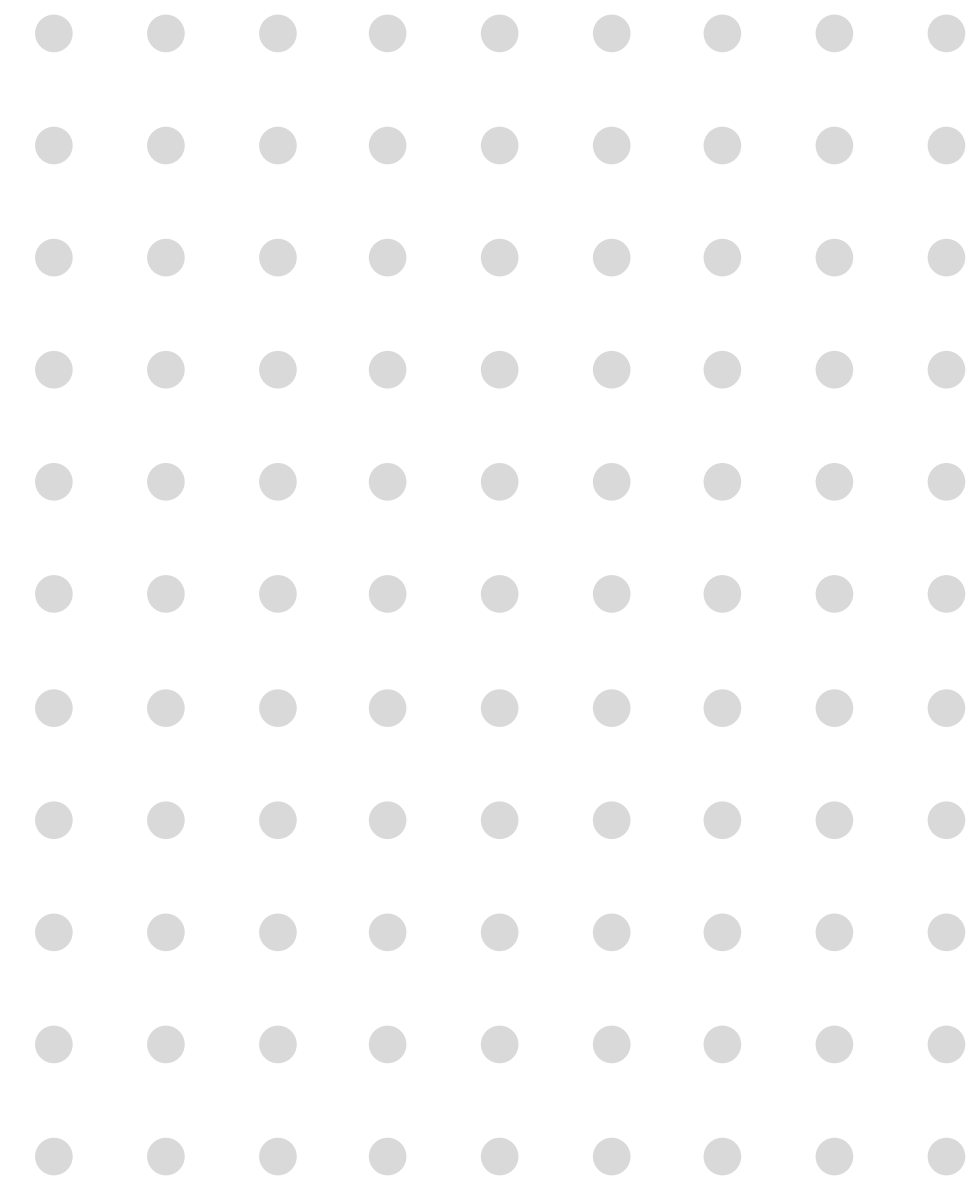
      X_Train size: 8800
      y_train size: 8800
      X_test size: 2200
      y_test size: 2200

[15]: pd.Series(y_train).value_counts()

[15]: label
      positive    5135
      negative    2756
      neutral      909
      Name: count, dtype: int64

[16]: pd.Series(y_test).value_counts()

[16]: label
      positive    1281
      negative     680
      neutral     239
      Name: count, dtype: int64
```

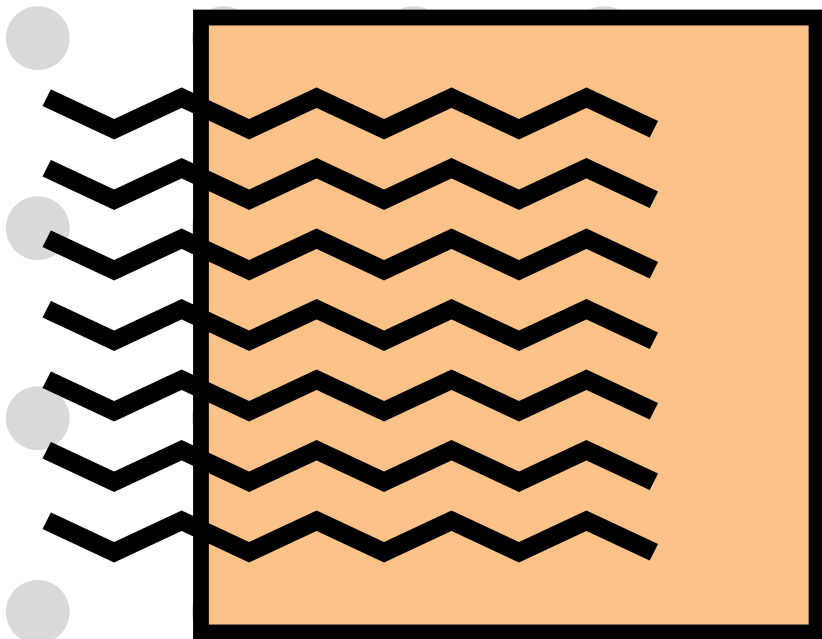


Data yang sudah melalui feature extraction, kemudian dipisah untuk dilakukan training dan testing, dengan rasio 80% untuk training, dan 20% untuk testing.



4. FEATURE EXTRACTION AND TRAIN TEST SPLIT





05 & 06

MODEL TRAINING AND EVALUATION





NEURAL NETWORK

```
# Initialize model

model = MLPClassifier(hidden_layer_sizes=(8,8,8), activation='relu', solver='adam', max_iter=300, random_state=1)

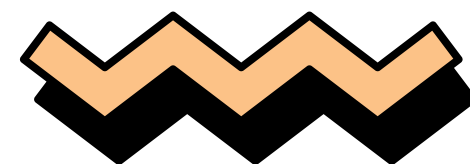
# Training

model.fit(X_train, y_train)
print("Training selesai")
```

```
Testing selesai
```

	precision	recall	f1-score	support
negative	0.79	0.79	0.79	680
neutral	0.88	0.68	0.76	239
positive	0.87	0.91	0.89	1281
accuracy			0.85	2200
macro avg	0.85	0.79	0.81	2200
weighted avg	0.85	0.85	0.85	2200

- Hasil model evaluasi Neural Network dari modul yang di pakai Sklearn menunjukan F-1 Score punya nilai cukup bagus di bandingkan 3 metode lainnya. Ini karena nilai F-1 pada masing-masing klasifikasi mulai dari 0.79 negative, 0.76 netral dan 0.89 positif.





CROSS VALIDATION : NEURAL NETWORK

- Hasil cross validation dengan MLPClassifier Neural Network menunjukkan rata-rata hasil training accuracy 0.84

Training ke- 1						
		precision	recall	f1-score	support	
	negative	0.77	0.78	0.77	680	
	neutral	0.76	0.64	0.69	239	
	positive	0.87	0.90	0.89	1281	
	accuracy			0.83	2200	
	macro avg	0.80	0.77	0.78	2200	
	weighted avg	0.83	0.83	0.83	2200	
=====						
Training ke- 2						
		precision	recall	f1-score	support	
	negative	0.79	0.76	0.78	706	
	neutral	0.73	0.70	0.71	220	
	positive	0.88	0.90	0.89	1274	
	accuracy			0.83	2200	
	macro avg	0.80	0.79	0.79	2200	
	weighted avg	0.83	0.83	0.83	2200	
=====						
Training ke- 3						
		precision	recall	f1-score	support	
	negative	0.80	0.80	0.80	682	
	neutral	0.85	0.71	0.77	215	
	positive	0.89	0.91	0.90	1303	
	accuracy			0.86	2200	
	macro avg	0.85	0.81	0.82	2200	
	weighted avg	0.86	0.86	0.86	2200	
=====						



=====						
Training ke- 4						
		precision	recall	f1-score	support	
	negative	0.78	0.80	0.79	698	
	neutral	0.80	0.63	0.71	229	
	positive	0.88	0.90	0.89	1273	
	accuracy			0.84	2200	
	macro avg	0.82	0.78	0.79	2200	
	weighted avg	0.84	0.84	0.84	2200	
=====						
Training ke- 5						
		precision	recall	f1-score	support	
	negative	0.76	0.81	0.79	670	
	neutral	0.79	0.65	0.71	245	
	positive	0.89	0.89	0.89	1285	
	accuracy			0.84	2200	
	macro avg	0.81	0.79	0.80	2200	
	weighted avg	0.84	0.84	0.84	2200	
=====						
Rata-rata Accuracy: 0.84081818181817						



CONFUSION MATRIX : NEURAL NETWORK

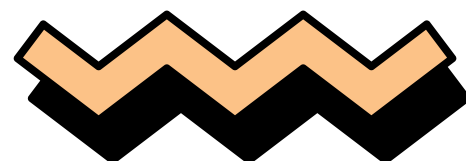
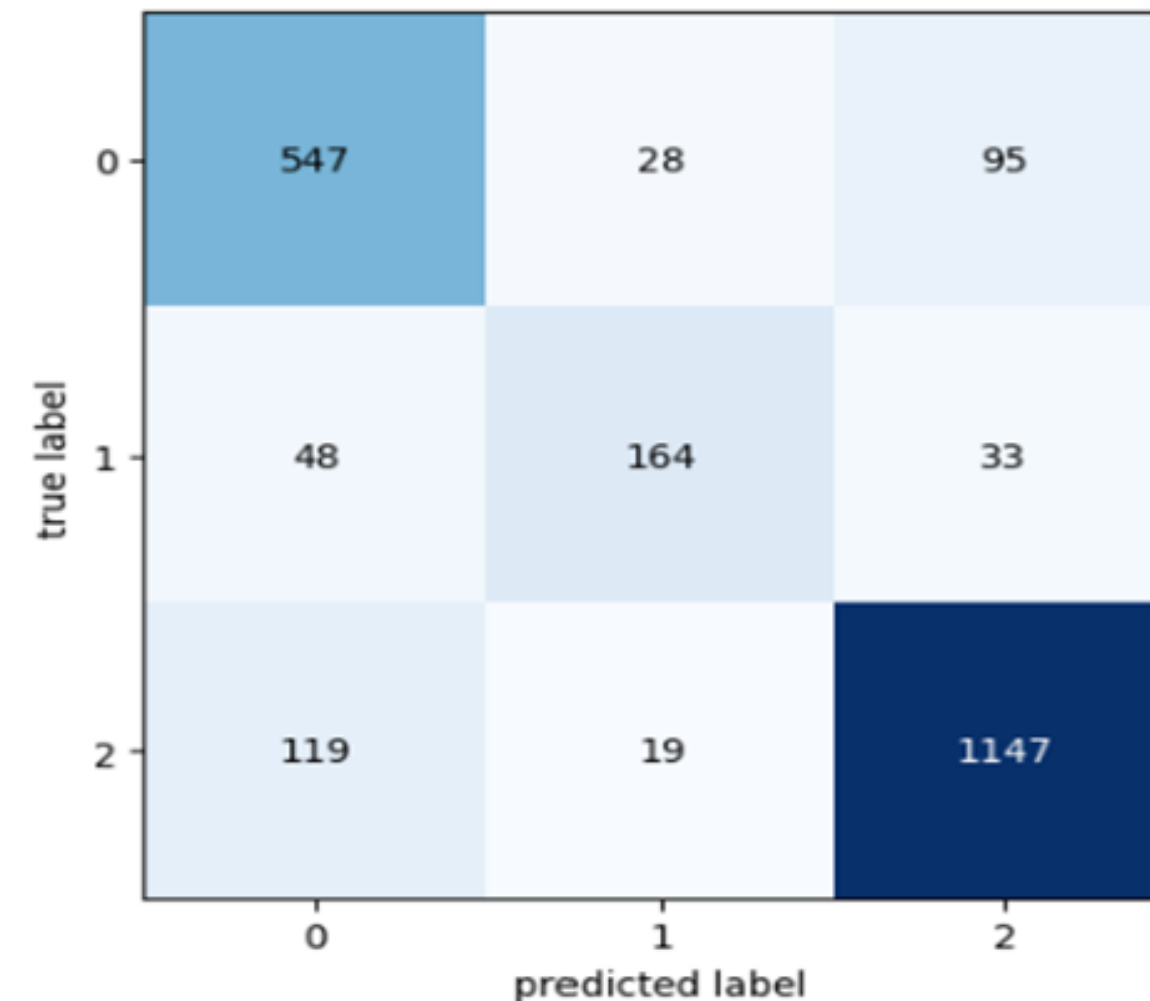
•Hasil training model Confusion matrix pada model neural network diperoleh dari hasil test dengan menggunakan ytest dalam train test split dengan jumlah data sebanyak 2200 data

predict positif vs true label positif = 1147
predict neutral vs true label netral = 164
predict negative vs true label negative = 547

```
[25]: import matplotlib.pyplot as plt
      from mlxtend.plotting import plot_confusion_matrix
      from sklearn.metrics import confusion_matrix

      conf_mat = confusion_matrix(target_test,preds)
      plot_confusion_matrix(conf_mat)

      plt.show()
```





HASIL PREDIKSI : NEURAL NETWORK

- Hasil model prediksi dari model yang sudah kita latih

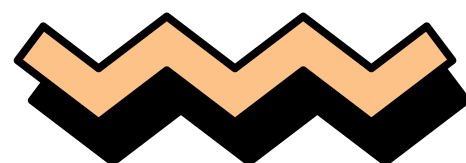
```
[20]: # model prediksi
original_text = '''
hormati partai-partai yang telah berkoalisi
'''

text = count_vect.transform([cleansing(original_text)])

result = model.predict(text)[0]
print("Sentiment:")
print()
print(result)
```

Sentiment:

neutral





LSTM

LSTM yaitu network yang punya memori dengan bentuk yang sama dengan hidden state untuk merekam informasi tambahan.

Data yang telah di cleansing, dilakukan feature extraction untuk merubah text menjadi vector. (tokenizer dan pad sequences)

```
# Split the data to 80% for training, 20% for testing
from sklearn.model_selection import train_test_split
file = open('x_pad_sequences.pickle', 'rb')
X = pickle.load(file)
file.close()

file = open('y_labels.pickle', 'rb')
Y = pickle.load(file)
file.close()

x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(X, Y, test_size=0.2, random_state=1)
```

```
embed_dim = 100
units = 64

model = Sequential()
model.add(Embedding(max_features, embed_dim, input_length=X.shape[1]))
model.add(LSTM(units, dropout=0.2))
model.add(Dense(3, activation='softmax'))
model.compile(loss='binary_crossentropy', optimizer='adam', metrics = ['accuracy'])
print(model.summary())

adam = optimizers.Adam(learning_rate = 0.001)
model.compile(loss = 'categorical_crossentropy', optimizer=adam, metrics=['accuracy'])

es = EarlyStopping(monitor='val_loss', mode='min', verbose=1)
history = model.fit(x_train, y_train, epochs=10, batch_size=10, validation_data=(x_test, y_test), verbose=1, callbacks=[es])
```



```
predictions = model.predict(x_test)
y_pred = predictions
matrix_test = metrics.classification_report(y_test.argmax(axis=1), y_pred.argmax(axis=1))
print('Testing selesai')
print(matrix_test)
```

69/69 [=====] - 2s 18ms/step
Testing selesai

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	0.86	0.83	685
1	0.88	0.73	0.80	233
2	0.91	0.90	0.90	1282
accuracy			0.87	2200
macro avg	0.86	0.83	0.84	2200
weighted avg	0.87	0.87	0.87	2200

```
Model: "sequential"
```

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding (Embedding)	(None, 91, 100)	10000000
lstm (LSTM)	(None, 64)	42240
dense (Dense)	(None, 3)	195

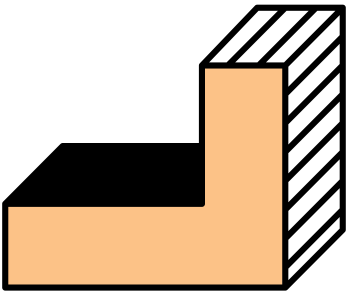
Total params: 10042435 (38.31 MB)
Trainable params: 10042435 (38.31 MB)
Non-trainable params: 0 (0.00 Byte)

```
None
Epoch 1/10
880/880 [=====] - 116s 131ms/step - loss: 0.4630 - accuracy: 0.8195 - val_loss: 0.3761 - val_accuracy: 0.8495
Epoch 2/10
880/880 [=====] - 114s 130ms/step - loss: 0.1998 - accuracy: 0.9277 - val_loss: 0.3541 - val_accuracy: 0.8686
Epoch 3/10
880/880 [=====] - 136s 155ms/step - loss: 0.1083 - accuracy: 0.9591 - val_loss: 0.4290 - val_accuracy: 0.8718
Epoch 3: early stopping
```



LSTM RESULTS

Hasil testing dengan model LSTM menunjukkan f-1 Score untuk sentiment
Negative : 0.83
Neutral : 0.80
Positif : 0.90





LSTM CROSS VALIDATION

```
Model: "sequential_5"
Layer (type)                Output Shape              Param #
-----
embedding_5 (Embedding)     (None, 91, 100)          10000000
lstm_5 (LSTM)                (None, 64)                42240
dense_5 (Dense)              (None, 3)                 195
-----
Total params: 10042435 (38.31 MB)
Trainable params: 10042435 (38.31 MB)
Non-trainable params: 0 (0.00 Byte)
-----
None
Epoch 1/10
880/880 [=====] - 167s 185ms/step - loss: 0.4550 - accuracy: 0.8190 - val_loss: 0.3311 - val_accuracy: 0.8805
Epoch 2/10
880/880 [=====] - 165s 187ms/step - loss: 0.1914 - accuracy: 0.9292 - val_loss: 0.3548 - val_accuracy: 0.8673
Epoch 2: early stopping
69/69 [=====] - 3s 33ms/step
```

```
Training ke- 5
precision    recall  f1-score   support

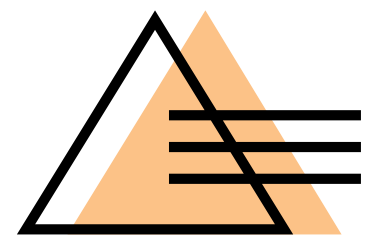
0           0.85      0.78      0.82       685
1           0.85      0.73      0.79       233
2           0.88      0.94      0.91      1282

accuracy          0.87       2200
macro avg         0.86      0.82      0.84       2200
weighted avg      0.87      0.87      0.87       2200

=====

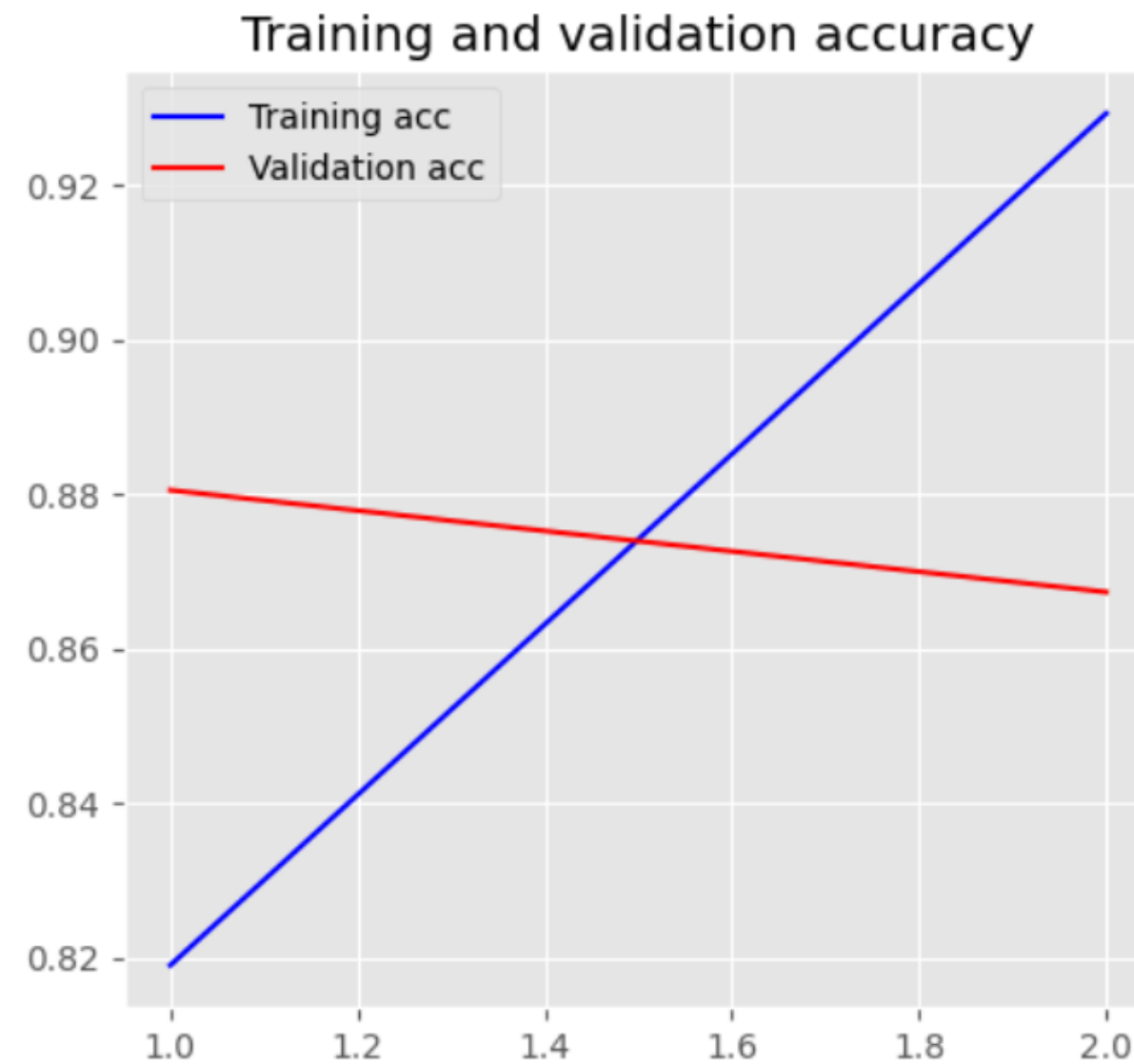
Rata-rata Accuracy: 0.8704545454545455
```

Setelah dilakukan cross validation, yaitu merotasi porsi training dari dataset agar bisa melihat model yang sudah kita buat untuk menguji apakah model tersebut “stabil” atau tidak ketika diberikan dataset yang berbeda. Terdapat hasil accuracy : 0.87

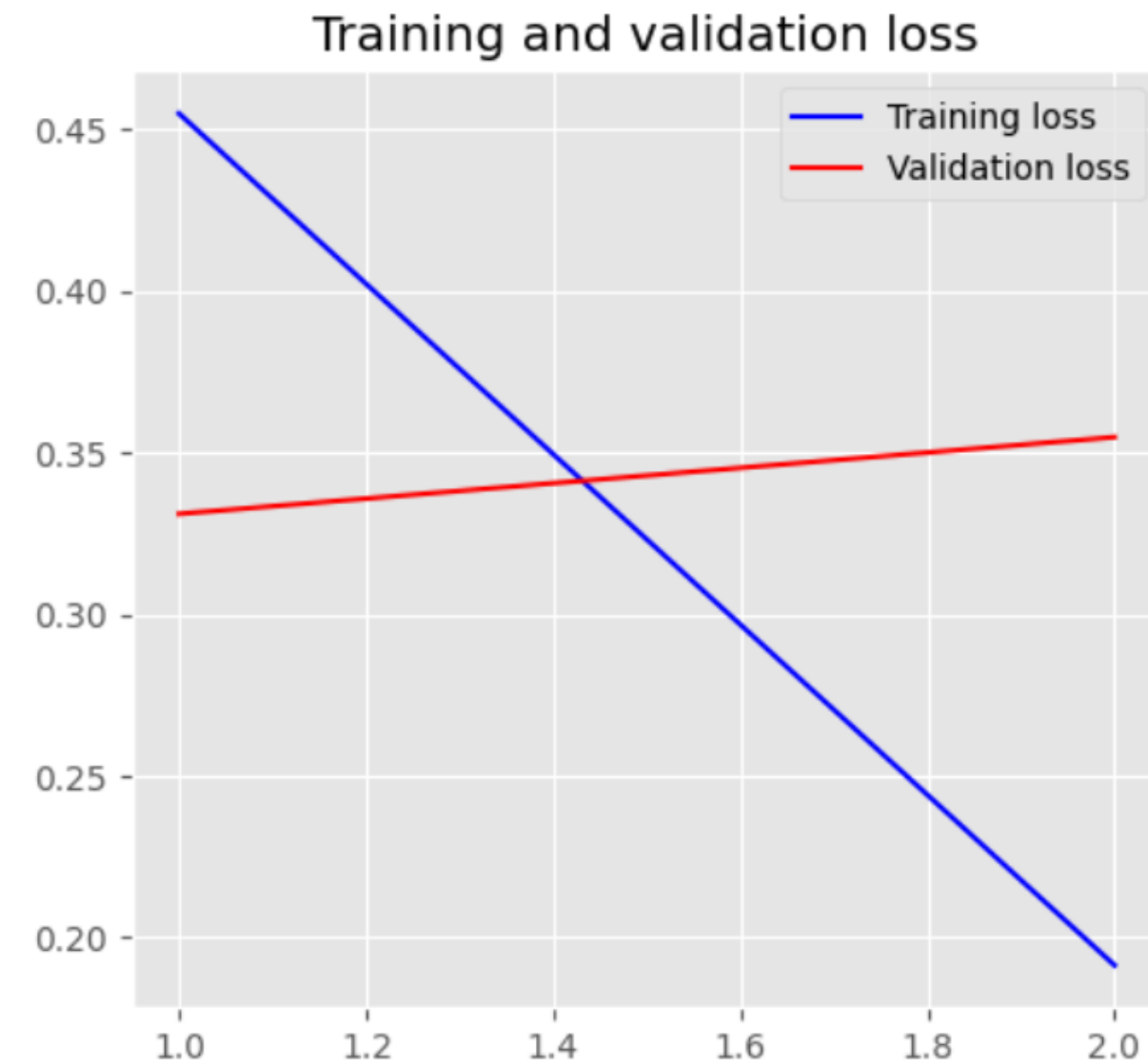




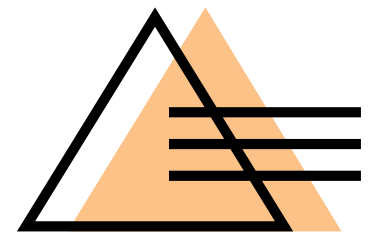
VISUALISASI LSTM



accuracy = train acc 0.93, val acc 0.86
Epoch = 2 early stopping



loss = Train loss 0.19, val loss 0.35
Epoch = 2 early stopping





07. API RESULTS

NEURAL NETWORK – TEXT INPUT

neural network model input

POST /nn_model_input

Parameters

Cancel

Name	Description
raw_text * required string (formData)	<input type="text" value="tempat nya sih biasa saja , tidak ada yang ist"/>

Execute

Clear

Responses

Response content type application/json

Curl

```
curl -X POST "http://127.0.0.1:5000/nn_model_input" -H "accept: application/json" -H "Content-Type: application/x-www-form-urlencoded" -d "raw_text=tempat%20nya%20sih%20biasa%20saja%20tidak%20ada%20yang%20istimewa"
```

Request URL

```
http://127.0.0.1:5000/nn_model_input
```

Server response

Code	Details
200	<div>Response body</div> <div><pre>{ "results": "negative", "text_clean": "tempat nya sih biasa saja tidak ada yang istimewa" }</pre></div> <div>Download</div> <div>Response headers</div> <div><pre>connection: close content-length: 88 content-type: application/json date: Thu, 17 Aug 2023 18:54:50 GMT server: Werkzeug/2.3.7 Python/3.11.2</pre></div>

Responses

Code	Description
200	Successful response
400	Bad Request
500	Internal Server Error



NEURAL NETWORK – FILE UPLOAD





07. API RESULTS

LSTM – TEXT INPUT

Istm model input

POST /lstm_model_input

Parameters

Cancel

Name	Description
raw_text * required string (formData)	<input type="text" value="polisi jahat :("/>

Execute Clear

Responses

Response content type application/json

Curl

curl -X POST "http://127.0.0.1:5000/lstm_model_input" -H "accept: application/json" -H "Content-Type: application/x-www-form-urlencoded" -d "raw_text=polisi%20jahat%20%3A("

Request URL

http://127.0.0.1:5000/lstm_model_input

Server response

Code	Details
200	<div>Response body</div> <div>{ "results": "negative", "text_clean": "polisi jahat" }</div>

Download



07. API RESULTS

LSTM – FILE UPLOAD

lstm_upload

POST

/lstm_upload

Parameters

Cancel

Name	Description
upload_file * required	
file	Choose File csv_test_1.csv
(formData)	

Execute

Clear

Responses

Response content type application/json

Curl

curl -X POST "http://127.0.0.1:5000/lstm_upload" -H "accept: application/json" -H "Content-Type: multipart/form-data" -F "upload_file=@csv_test_1.csv;type=text/csv"

Request URL

http://127.0.0.1:5000/lstm_upload

Server response

Code	Details
200	<div><div>Response body</div><div><pre>{ "0": { "clean_text": "nikmati cicilan 0 hingga 12 bulan untuk pemesanan tiket pesawat air asia dengan kartu kredit bni", "sentiment": "neutral", "text": "Nikmati cicilan 0% hingga 12 bulan untuk pemesanan tiket pesawat air asia dengan kartu kredit bni!" }, "1": { "clean_text": "kuekue yang disajikan bikin saya bernostalgia semuanya tipikal kue zaman dulu baik dari penampilan maupun rasa kuenya enak dan harganya juga murah", "sentiment": "positive", "text": "Kue-kue yang disajikan bikin saya bernostalgia. Semuanya tipikal kue zaman dulu, baik dari penampilan maupun rasa. Kuenya enak dan harganya juga murah." }, "2": { "clean_text": "ibu pernah bekerja di grab indonesia", "sentiment": "neutral", "text": "Ibu pernah bekerja di grab indonesia" }, "3": { "clean_text": "paling suka banget makan siang di sini ayam sama sambalnya enak banget harganya luar biasa hemat rasa ayamnya meresap sampai ketulangnya es lidah buayanya juga segar bikin adem perut setelah makan sambal yang pedas pelayannya sigap dan ramah yang aku suka di tempat kasir ada tulisan 10 disumbangkan untuk beramal buat makan jadi lebih enak ke perut", "sentiment": "positive", "text": "Paling suka banget makan siang di sini ayam sama sambalnya enak banget harganya luar biasa hemat, rasa ayamnya meresap sampai ketulangnya, es lidah buayanya juga segar bikin adem perut setelah makan sambal yang pedas, pelayannya sigap dan ramah, yang aku suka di tempat kasir ada tulisan 10% disumbangkan untuk beramal, buat makan jadi lebih enak ke perut" }, "4": { "clean_text": "pelayanan bus damri sangat baik", "sentiment": "positive", "text": "Pelayanan bus DAMRI sangat baik" }, "5": { </pre></div><div>Download</div></div>

Response headers



SUMMARY

HASIL ANALISIS SENTIMEN ATAS KEDUA MODEL TERGOLONG CUKUP BAIK NAMUM BELUM DAPAT DI KATEGORIKAN SEMPURNA DAN BELUM SIAP UNTUK DILAKUKAN DEPLOYMENT KEPADA USER. ADA BEBERAPA TEXT YANG TERGOLONG SALAH DI PREDIKSI OLEH MODEL SEHINGGA PERLU DI LAKUKAN PENELITIAN LEBIH LANJUT UNTUK MENINGKATKAN PERFORMA DAN KEAKURATAN MODEL.

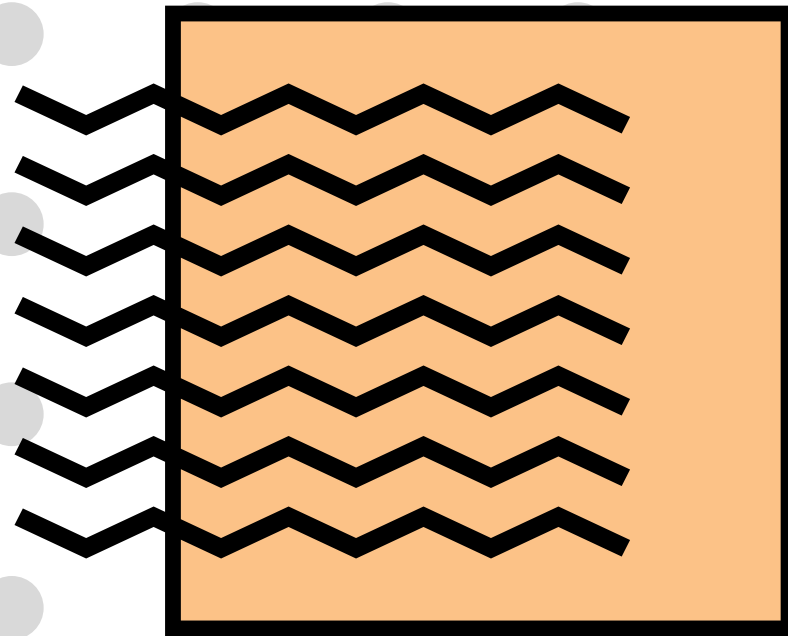




SARAN

- PENAMBAHAN PROSES CLEANSING DATA UNTUK MENINGKATKAN EFEKTIFITAS TRAINING MODEL
- PENAMBAHAN DATA TRAINING YANG LEBIH BERVARIASI UNTUK MENINGKATKAN PERFORMA LEARNING PADA MODEL
- PENGGUNAAN CALLBACKS YANG DIGUNAKAN SEBAGAI EARLYSTOPPING MENINGKATKAN EFEKTIFITAS TRAINING MODEL





THANK YOU



GITHUB CLONE REPO:

[HTTPS://GITHUB.COM/FADLANAMIN/DSC2300944_AHMAD_SUSI_SENTIMEN_PLATINUM](https://github.com/fadlanamin/dsc2300944_ahmad_susi_sentimen_platinum)

SHARE GOOGLE DRIVE MODEL LSTM & NEURAL_NETWORK

[HTTPS://DRIVE.GOOGLE.COM/DRIVE/FOLDERS/1Y7FQ8VZH_4LAWF3XTLUY69FBIJGHSEYO](https://drive.google.com/drive/folders/1Y7FQ8VZH_4LAWF3XTLUY69FBIJGHSEYO)