# Analisis Sentimen pada Teks Bahasa Indonesia Menggunakan NN dan LSTM

Kelompok 1

(Ardhini, Imaduddin, Natasya) Binar Academy Data Science Bootcamp





# 01 Pendahuluan



## Latar Belakang

Di era digital saat ini, data memiliki peran yang sangat vital dalam berbagai bidang, termasuk analisis sentimen. Analisis sentimen adalah proses memahami, mengekstraksi, dan mengolah teks untuk mendapatkan informasi sentimen yang terkandung di dalamnya. Salah satu penerapan dari analisis sentimen ini adalah perusahaan dapat lebih mudah memahami opini publik terhadap produk atau layanan mereka. Dataset yang berisi teks-teks dengan label sentimen sangat penting dalam melatih model machine learning untuk tugas ini.



Dalam penelitian ini, kami akan menggunakan model Long Short-Term Memory (LSTM) dan Neural Network (Multilayer Perceptron Classifier, MLPClassifier) untuk analisis sentimen pada dataset yang didapat IndoNLU...





### Rumusan Masalah





### Bagaimana Mempersiapkan Data?

Bagaimana cara mengolah dan mempersiapkan data teks agar siap digunakan dalam model LSTM dan MLPClassifier untuk analisis sentimen?



### Bagaimana Mengukur Performa Model?

Bagaimana mengukur performa model LSTM dan MLPClassifier yang telah dilatih dengan dataset ini?



# Model Mana yang Paling Baik?

**Model** manakah yang memiliki **kinerja lebih baik** dalam analisis sentimen?







## **Tujuan Penelitian**



# Pre-processing Data

Mengolah dan
mempersiapkan data
teks agar siap digunakan
model untuk analisis
sentimen serta evaluasi
perbandingan model.



### Model Training

Melatih model LSTM dan
MLPClassifier untuk
analisis sentimen dan
mengukur performanya
untuk memastikan akurasi
yang tinggi dalam prediksi
sentimen.



# Model Comparison

Menentukan model mana yang memiliki kinerja lebih baik dalam analisis sentimen



### Batasan Masalah

- Dataset hanya mencakup teks-teks dalam bahasa Indonesia dengan sentimen yang dianalisis terbatas pada kategori positif, negatif, dan netral.
- Pre-processing data hanya menggunakan cleansing (sesuai dataset), stop word removal, dan feature extraction.
- Model yang digunakan adalah LSTM dan MLPClassifier.
- Performa model diukur menggunakan metrik accuracy, precission, recall, dan F1-score.







# 02 Metode Penelitian







# 1

### **Flow Process**



#### **Pre-processing Data**

Cleansing, Remove Duplicates, Remove Stopwords, and Split Data

#### **Modelling and Train**

MLPClassifier and LSTM

#### **API Predict**

Deployment model to FlaskAPI

#### **Feature Extraction**

Using Bag of Words & Tokenizing and Padding

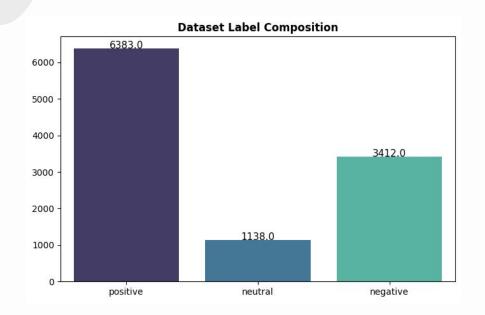
#### **Evaluation**

Confusion Matrix



# 0

### **About Data**





#### **Data Sekunder**

Didapat dari IndoNLU.



#### **Kolom Text**

Berisi text dengan berbagai macam bahasan



#### 11.000 rows

Data berjumlah **11.000** rows dengan 2 kolom



#### **Kolom Label**

Label mengandung 3 sentimen sesuai dengan text.





# O1 Drop Duplicates

Terdapat **67** data duplicates, maka total data menjadi **10933**.

# O3 Data Cleansing

- Lower Case
- Remove non-alphanumeric
- Remove Stopwords
- Remove White Space

### **02** Stopwords

Terdapat **125** kata stopword dari library Sastrawi, ditambah kata **"nya"**. Total **126** Stopwords.

#### Stop Words







### **Word Count**

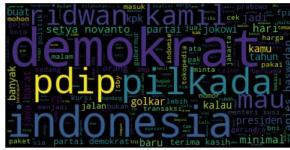
Dengan menggunakan *wordcloud*, kita dapat mengetahui kata apa saja yang **paling banyak digunakan** pada **data**, maupun pada tiap **sentimen**.



#### **Negative Words**



Neutral Words



Positive Words







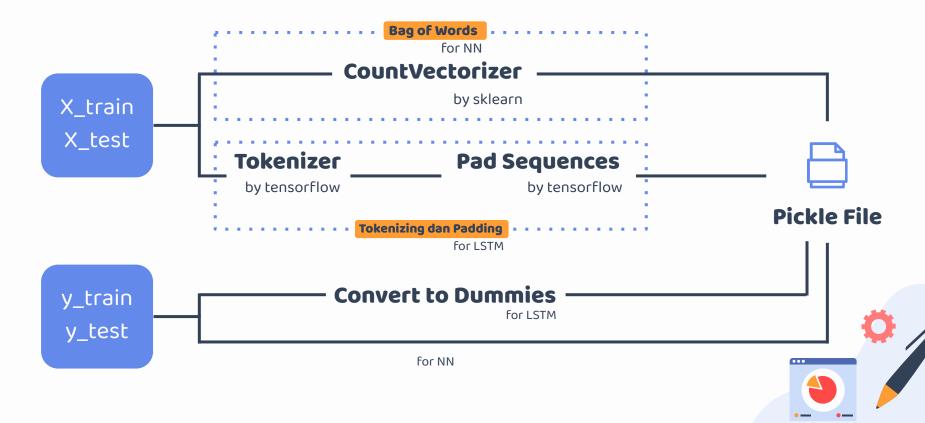
# **Data Split**

Setelah pre-processing data. Data dibagi menjadi 80% untuk *training* dan 20% untuk *testing*. Pembagian dilakukan proses *Feature* sebelum **Extraction** agar data yang akan dilatih antara kedua model memiliki persebaran yang sama.



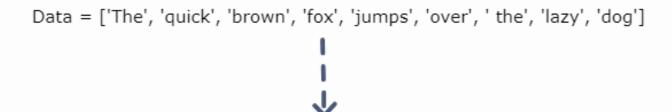


### **Feature Extraction**



#### O

### **Count Vectorizer**



Data

The	quick	brown	fox	jumps	over	lazy	dog
2	1	1	1	1	1	1	1



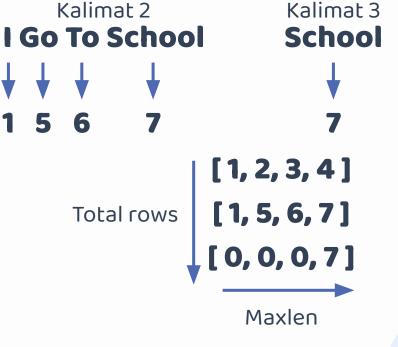


## Tokenizer dan Pad Sequences



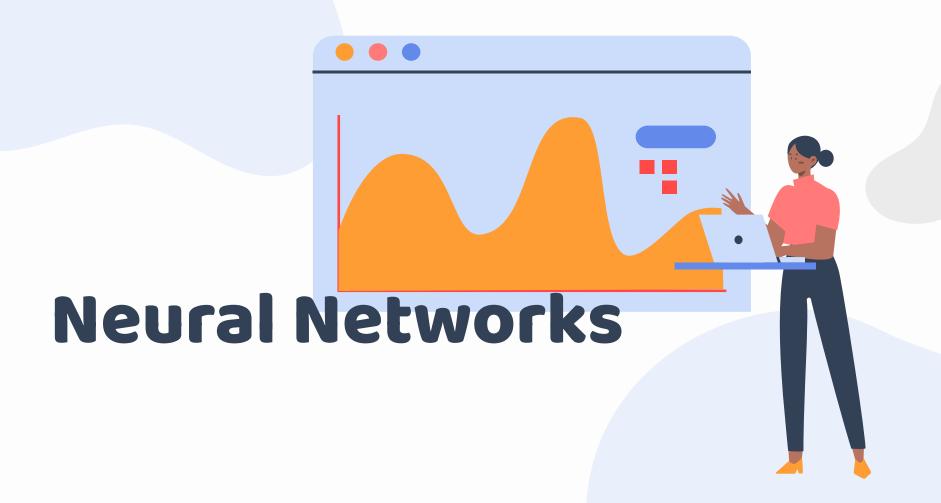
**Pad Sequences** 

#### **Tokenizing**



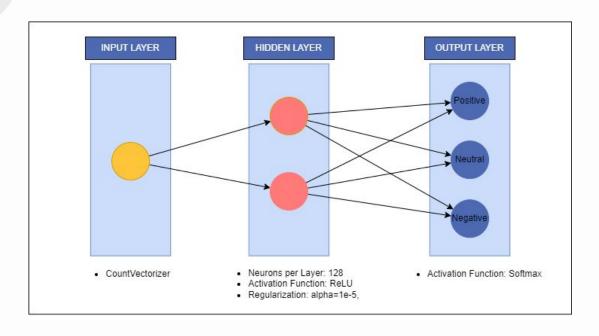








## NN Layer/Algorithm



# NN Parameter & Hyperparameter

Solver: Adam

Batch Size: 16

Max Iterations: 20

Random State: 42



### **Neural Networks Metrics**

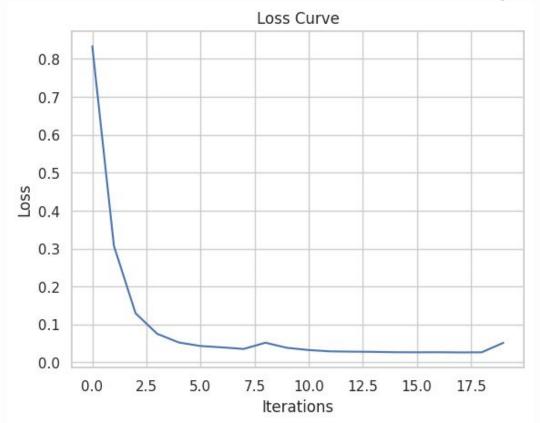
	Precision	Recall	F1-Score	Support	
0	0.74	0.77	0.75	677	
1	0.81	0.59	0.69	234	
2	0.88	0.90	0.89	1276	
Accuracy			0.83	2187	
Macro Avg	0.81	0.75	0.78	2187	
Weighted Avg	0.83	0.83	0.82	2187	



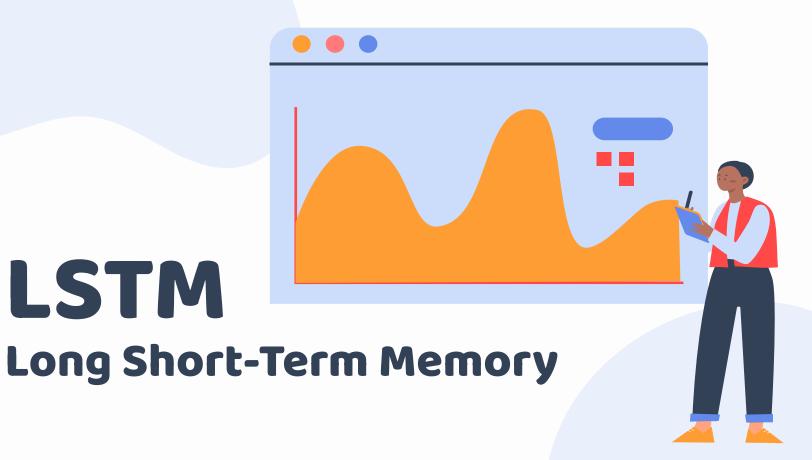




## **Neural Networks Loss Graph**

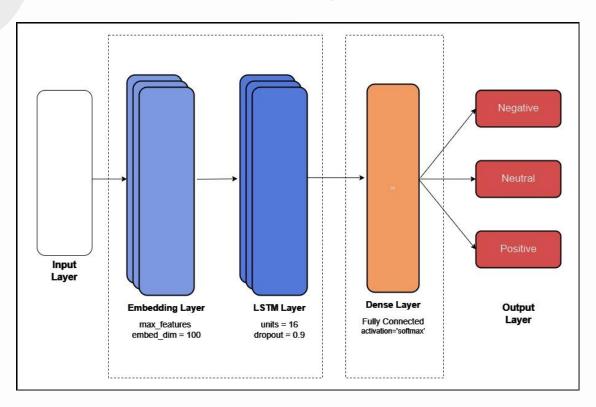








# LSTM Layer/Algorithm



# LSTM Parameter & Hyperparameter

- Optimizer = Adam
- loss = 'categorical\_crossentropy
- metrics = ['accuracy']



### **LSTM Metrics**

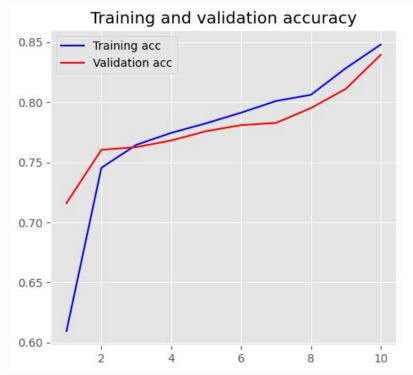
	Precision	Recall	F1-Score	Support
0	0.77	0.79	0.78	706
1	0.81	0.52	0.63	223
2	0.88	0.92	0.90	1258
Accuracy			0.84	2187
Macro Avg	0.82	0.74	0.77	2187
Weighted Avg	0.84	0.84	0.84	2187

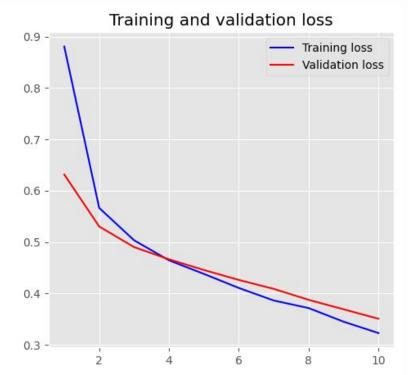




## **Accuracy and Loss Graph LSTM**







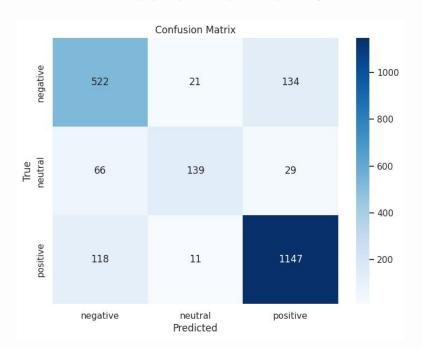




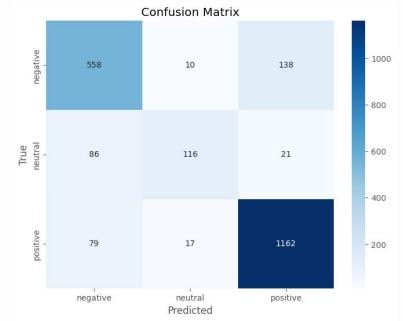
#### **Confusion Matrix**



#### **Neural Networks**



#### **LSTM**









### **Demo API**

Predict '	Text
POST /	/predict_text
Parameters	
Name	Description
text * required string (formData)	Barangnya Bagus banget aku suka
model * requ string (query)	Pilih model yang diinginkan  NN    NN
	Execute
	Response body
	{     "Description": "Hasil predict dengan model NN",     "Prediksi": "positive",     "Status_code": 200,     "Teks": "Barangnya Bagus banget aku suka" }

Text Predic	ction File		
POST /tex	t_predict_file		
Parameters			
Name	Description		
file * required file (formData)	File to upload  Choose file test1 - Sheet1.csv		
model * required string (query)	Pilih model yang diinginkan		
	Ехес	Response body  {     "Description": "Hasil Prediksi dengan     "Hasil": [	

# 0

## Kesimpulan dan Saran



Berdasarkan penelitian, dapat diambil kesimpulan bahwa:

- Pre-processing data meliputi menghapus data duplikat, cleansing, split data train dan test sebesar 8:2, dan Feature Extraction menggunkan BoW dan Tokenizing & Padding.
- 2. **Akurasi** yang didapat dari model **NN** sebesar **83%**, sedangkan akurasi dari model **LSTM** sebesar **84%** dan terindikasi *good fit*.
- Dari kedua model yang digunakan, model LSTM memiliki akurasi dan juga f1-score dari tiap sentimen lebih baik dibandingkan dengan model MLPClassifier.

Diperlukan pengecekan lebih lanjut untuk mengoptimalkan model dalam mengatasi isu seperti overfitting dan underfitting, serta menangani data yang tidak optimal. Penanganan ini akan memungkinkan hasil prediksi yang lebih akurat, sejalan dengan tujuan awal penelitian untuk menentukan model dengan kinerja terbaik dalam kondisi yang ideal.

# Thanks!

Do you have any questions?

**CREDITS:** This presentation template was created by <u>Slidesgo</u>, and includes icons by <u>Flaticon</u>, and infographics & images by <u>Freepik</u>

Please keep this slide for attribution

