

**TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIÊN  
NGÀNH TOÁN-TIN HỌC**



**PYTHON CHO KHOA HỌC DỮ LIỆU**

**FINAL SEMESTER PROJECT  
REALTIME SENTIMENT ANALYSYS DASHBOARD**

**Giảng viên phụ trách  
Hà Văn Thảo**

## MỤC LỤC

### I. [INTRODUCE](#)

- A. Thông tin nhóm
- B. Nguyên tắc hoạt động nhóm
- C. Mục tiêu project
- D. Data source

### II. [ARCHITECTURE](#)

- A. Dictionary tree
- B. EDA and models overview
- C. Deploy model
  - 1. Setting up data source
  - 2. Transform and load
  - 3. Backend
  - 4. Frontend
  - 5. Docker build file

### III. [SETUP](#)

- A. All you have to do is docker compose up

Tài liệu tham khảo

### **Lưu ý báo cáo**

Thưa thầy, vì do file code của nhóm em không chỉ có mỗi file ibnpy mà còn có code của file py trên vscode chúng em không thể chụp lại được vì nó quá dài. Nên thầy thông cảm giúp nhóm chúng em khi phải paste code trên doc ạ. Tụi em xin chịu mọi trách nhiệm nếu code trong doc khác với code trong file code của tụi em ạ. Em cảm ơn thầy

Thầy có thể xem file code tổng của tụi em ở link github dưới đây ạ

[https://github.com/Amature123/new\\_new\\_sentiment](https://github.com/Amature123/new_new_sentiment)

## INTRODUCE

### 1.1 Thông tin nhóm

- Thành viên:
  - 22110191 - Nguyễn Thành Tài
  - 22110212 - Nguyễn Quang Thịnh
  - 22110068 - Lê Kim Hùng

### 1.2 Nguyên tắc hoạt động nhóm

- Ý tưởng được đóng góp từ tất cả thành viên của nhóm.
- Mọi người tôn trọng ý kiến của nhau.
- Giao và làm việc đúng thời hạn đưa ra. Nếu trễ thì sẽ chịu trách nhiệm về phần của mình.

### 1.3 Mục tiêu project

Với mục tiêu làm một pipeline đầy đủ về các chức năng cũng như vai trò của data scientist, nhóm em đã thực hiện project Sentiment Analysys dashboard. Project tập trung về quá trình train model và cũng như cách để deploy model lấy tiếp dữ liệu từ trang web voz.vn để có thể visualize và analyze data.

### 1.4 Data source

- Vietnamese sentiment dataset: Chứa dữ liệu của đánh giá khách hàng, số sao đánh giá, và tình trạng của câu nói  
<https://www.kaggle.com/datasets/linhlpv/vietnamese-sentiment-analyst>
- Voz.vn: Nơi scrap các data về để chạy thử mô hình  
<https://voz.vn/whats-new/>

## Architecture

### 2.1 Dictionary tree

Ở phần này chúng em chỉ liệt kê các thành phần chính trong code. Các phần khác của code đã tự động tạo khi khai triển 1 dự án của fullstack .

- **Vite\_project**: Nơi chứa các code để làm frontend
  - "node\_modules": File dependencies của Nodejs
  - "src": Code chính của frontend
    - App.jsx: File chính tạo backend
  - "Dockerfile": tạo container cho frontend
- **Voz\_neww**: Backend của project
  - "model": file model để deploy dự án
  - "postgres": file tạo database schema mẫu
  - "Voz\_neww": Khung sườn của backend
    - pipeline.py: Ống sự kiện, nơi quản lý luồng dữ liệu
    - spiders/demospider.py: Code scraping data
  - "Dockerfile": tạo container cho backend
  - "main.py": file code khởi tạo backend
  - "output.json": file data mẫu do Voz\_neww scrap về
  - "requirements.txt": file các thư viện cần thiết cho python
- **Docker-compose.yaml**: Xây dựng các container cho docker và chạy code tự động
- **Các version pipeline**: sự thay đổi của code trong Voz\_neww cho các phiên bản của model khác nhau
- **test.py**: Mock code

# bithon

January 8, 2025

```
[29]: # Import các thư viện cần thiết
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from collections import Counter
import re
# Đảm bảo in hết tất cả các câu nói
pd.set_option('display.max_rows', None) # Hiển thị tất cả các dòng
from google.colab import drive
drive.mount('/content/drive')
```

Drive already mounted at /content/drive; to attempt to forcibly remount, call drive.mount("/content/drive", force\_remount=True).

```
[30]: df = pd.read_csv('/content/drive/MyDrive/test_py/data_sent.csv')
df.head()
```

```
[30]:
```

	comment	label	rate	Unnamed: 3
0	Áo bao đẹp ạ!!	POS	5	NaN
1	Tuyệt vời !	POS	5	NaN
2	2day ao khong giong trong.	NEG	1	NaN
3	Mùi thơm,bôi lên da mềm da.	POS	5	NaN
4	Vải đẹp, dày dặn.	POS	5	NaN

```
[31]: df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 31460 entries, 0 to 31459
Data columns (total 4 columns):
#   Column          Non-Null Count  Dtype
---  -
0   comment         31460 non-null  object
1   label           31460 non-null  object
2   rate            31460 non-null  int64
3   Unnamed: 3      23 non-null     object
dtypes: int64(1), object(3)
memory usage: 983.2+ KB
```

```
[32]: df.drop(['rate', 'Unnamed: 3'], axis=1, inplace=True)
```

```
[33]: label_mapping = {
        'POS': "tiêu cực",
        'NEU': "trung lập",
        'NEG': "tích cực"
    }
    df['label'] = df['label'].map(label_mapping) #transform label from -1, 0, 1 to
    ↪ "tiêu cực", "trung lập" and "tích cực"
```

Đoạn code này thực hiện một số bước tiền xử lý dữ liệu và gán nhãn cảm xúc cho tập dữ liệu, cụ thể như sau:

- Tóm tắt
- Đoạn mã này thực hiện tiền xử lý dữ liệu, bao gồm việc đọc dữ liệu từ file CSV và hiển thị thông tin về dữ liệu.

```
[35]: df.isna().sum()
```

```
[35]: comment    0
      label      0
      dtype: int64
```

```
[34]: #Check again
      df.head()
```

```
[34]:
```

	comment	label
0	Áo bao đẹp ạ!!	1
1	Tuyệt vời !	1
2	2day ao khong giong trong.	-1
3	Mùi thơm,bôi lên da mềm da.	1
4	Vải đẹp, dày dặn.	1

```
[36]: def clean_comments(text):
        text = re.sub(r'[!?', '', text)
        text = re.sub(r'^\w\s', '', text)
        return text

    df['comment'] = df['comment'].apply(clean_comments)
```

```
[37]: df.head(10)
```

```
[37]:
```

	comment	label
0	Áo bao đẹp ạ	1
1	Tuyệt vời	1
2	2day ao khong giong trong	-1
3	Mùi thơmbôi lên da mềm da	1
4	Vải đẹp dày dặn	1

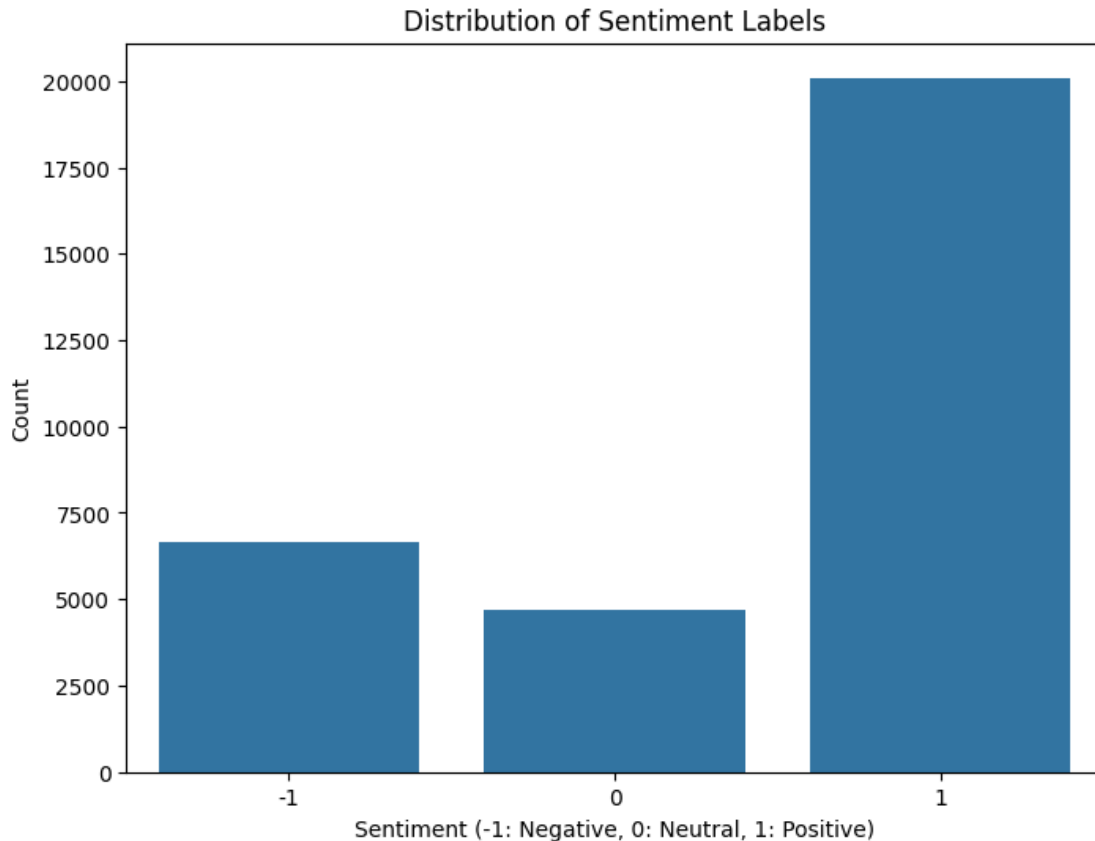
5	Hàng rất đẹp rất chi là ưng ý	1
6	Chất lượng sản phẩm tốt date dài	1
7	Ăn nói và thái độ phục vụ tốt	1
8	Đóng gói sản phẩm chắc chắn	1
9	tất sồn hết ca chưa dùng mà vay r	-1

## 1 EDA là gì

- EDA (Exploratory Data Analysis) là quá trình phân tích dữ liệu khám phá, được sử dụng để hiểu rõ hơn về cấu trúc, mối quan hệ và đặc điểm của dữ liệu trước khi áp dụng các mô hình thống kê hoặc học máy.
- Mục tiêu chính của EDA:
  - Hiểu rõ dữ liệu: Phát hiện phân phối, xu hướng, và các mẫu trong dữ liệu.
  - Phát hiện bất thường: Xác định dữ liệu thiếu, ngoại lệ (outliers).
  - Xác định mối quan hệ: Tìm mối tương quan giữa các biến.
  - Kiểm tra giả định: Đảm bảo dữ liệu phù hợp cho mô hình hóa.
- Các bước thực hiện EDA:
  - Tổng quan dữ liệu: Kiểm tra kích thước, kiểu dữ liệu, giá trị trùng lặp.
  - Thống kê mô tả: Tính toán giá trị trung bình, trung vị, phương sai, độ lệch chuẩn.
  - Trực quan hóa dữ liệu: Biểu đồ histogram, boxplot, scatter plot, heatmap.
  - Phân tích tương quan: Ma trận tương quan giữa các biến số.
  - Xử lý dữ liệu thiếu hoặc ngoại lệ: Đưa ra chiến lược xử lý.
  - Công cụ phổ biến:
    - Python: Pandas, Matplotlib, Seaborn.
    - R: ggplot2, dplyr.

```
[39]: plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.countplot(x='label', data=df)
plt.title("Distribution of Sentiment Labels")
plt.xlabel("Sentiment (-1: Negative, 0: Neutral, 1: Positive)")
plt.ylabel("Count")
plt.show()
```



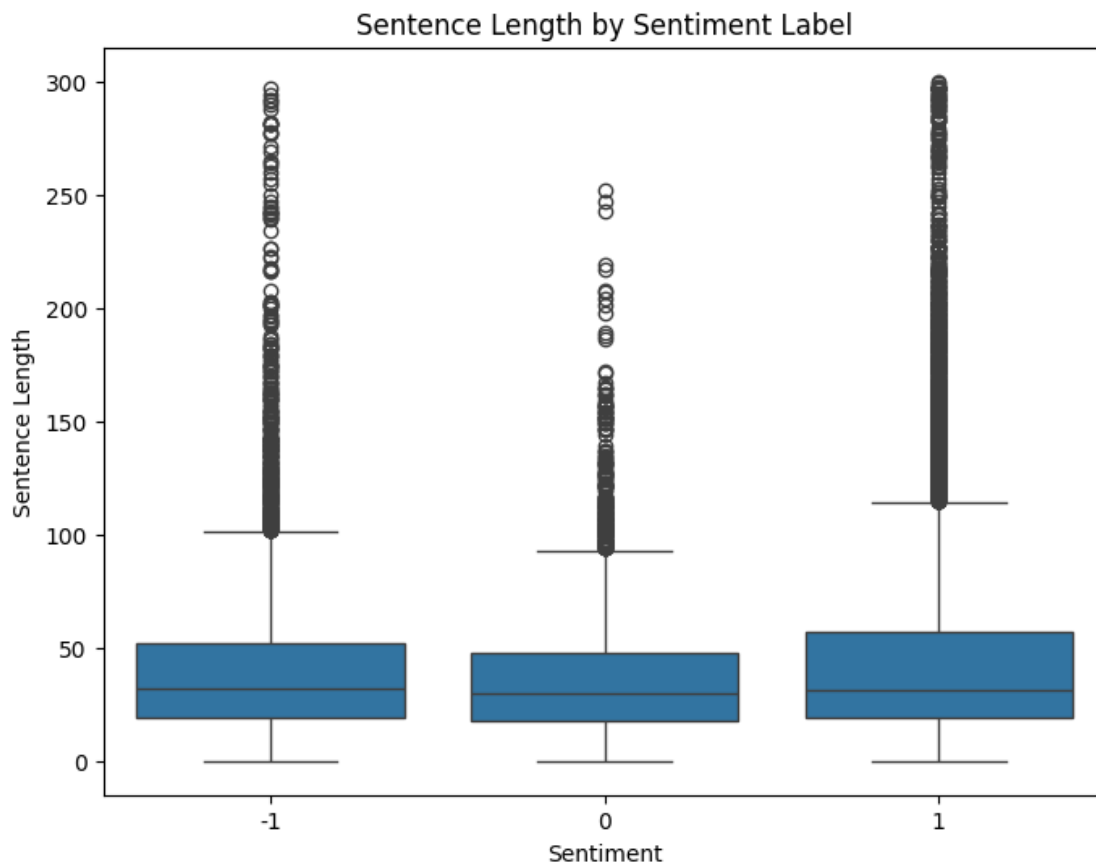


Đoạn code dưới đây sử dụng thư viện *matplotlib* và *seaborn* để tạo biểu đồ đếm (*count plot*) hiển thị phân phối của các nhãn cảm xúc trong dữ liệu. `how()`: Hiển thị biểu đồ lên màn hình.

- Tóm tắt
- Đoạn code vẽ một biểu đồ đếm để hiển thị phân phối các nhãn cảm xúc trong cột `label` của `DataFrame`. Biểu đồ này giúp người dùng thấy rõ số lượng câu thuộc vào các nhóm cảm xúc Tiêu cực, Trung tính và Tích cực.

```
[40]: # 5. Thêm cột độ dài câu nói
df['text_length'] = df['comment'].apply(len)

# Vẽ biểu đồ hộp (boxplot) để xem phân phối độ dài câu nói theo nhãn cảm xúc
plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.boxplot(x='label', y='text_length', data=df)
plt.title("Sentence Length by Sentiment Label")
plt.xlabel("Sentiment")
plt.ylabel("Sentence Length")
plt.show()
```



Đoạn code dưới đây thực hiện việc thêm một cột mới để tính độ dài của các câu nói trong dữ liệu, sau đó vẽ một biểu đồ hộp (boxplot) để phân tích sự phân phối độ dài câu nói theo từng nhãn cảm xúc.

- Tóm tắt
- Đoạn mã này thêm một cột mới vào DataFrame để tính độ dài của các câu trong cột message. Sau đó, nó vẽ một biểu đồ hộp (boxplot) để phân tích sự phân phối độ dài của các câu nói theo nhãn cảm xúc. Biểu đồ này giúp ta hiểu rõ hơn về sự khác biệt trong độ dài câu giữa các nhóm cảm xúc khác nhau (tiêu cực, trung tính, tích cực).

```
[41]: # 6. Đếm từ phổ biến cho từng nhãn cảm xúc và vẽ biểu đồ
def plot_top_words(data, sentiment_value, n_top=10):
    # Lọc câu nói theo nhãn cảm xúc
    text_data = " ".join(data[data['label'] == sentiment_value]['comment'])

    # Loại bỏ các ký tự không phải chữ cái và chuyển thành chữ thường
    words = re.findall(r'\b\w+\b', text_data.lower())

    # Đếm tần suất xuất hiện của các từ
    word_counts = Counter(words)
```

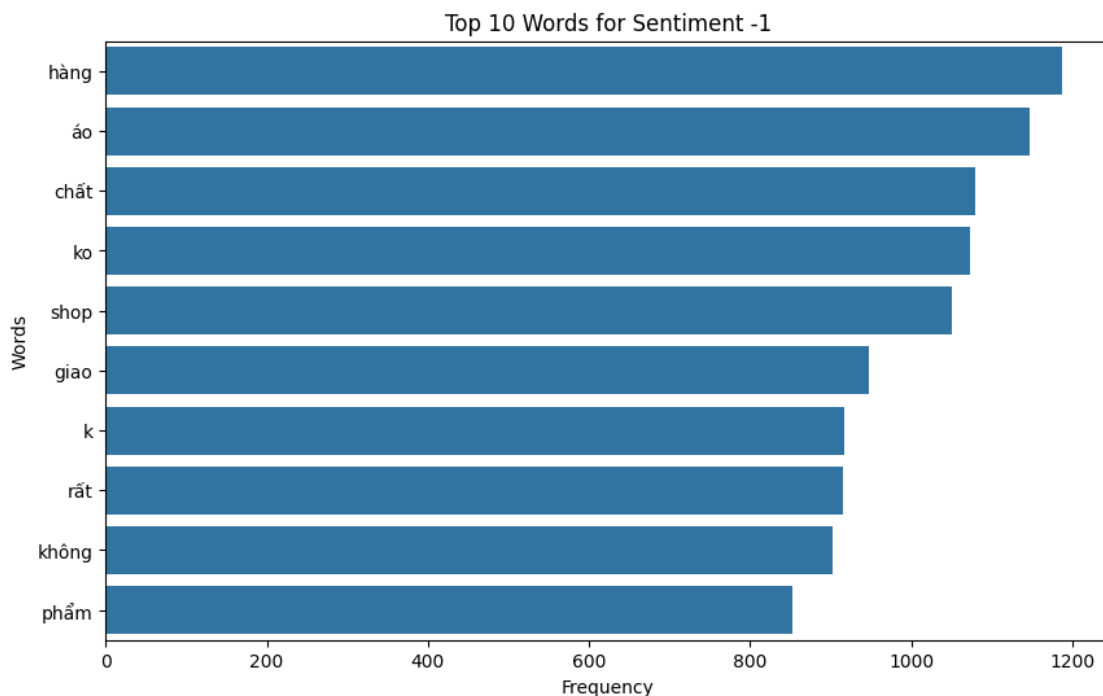
```
# Lấy n từ phổ biến nhất
common_words = word_counts.most_common(n_top)
words, counts = zip(*common_words)

# Vẽ biểu đồ cột (bar plot) cho các từ phổ biến nhất
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.barplot(x=counts, y=words)
plt.title(f"Top {n_top} Words for Sentiment {sentiment_value}")
plt.xlabel("Frequency")
plt.ylabel("Words")
```

Đoạn code dưới đây thực hiện việc đếm và trực quan hóa các từ phổ biến trong các câu nói theo từng nhãn cảm xúc, với mục đích giúp người dùng hiểu rõ hơn về từ vựng đặc trưng của các nhóm cảm xúc.

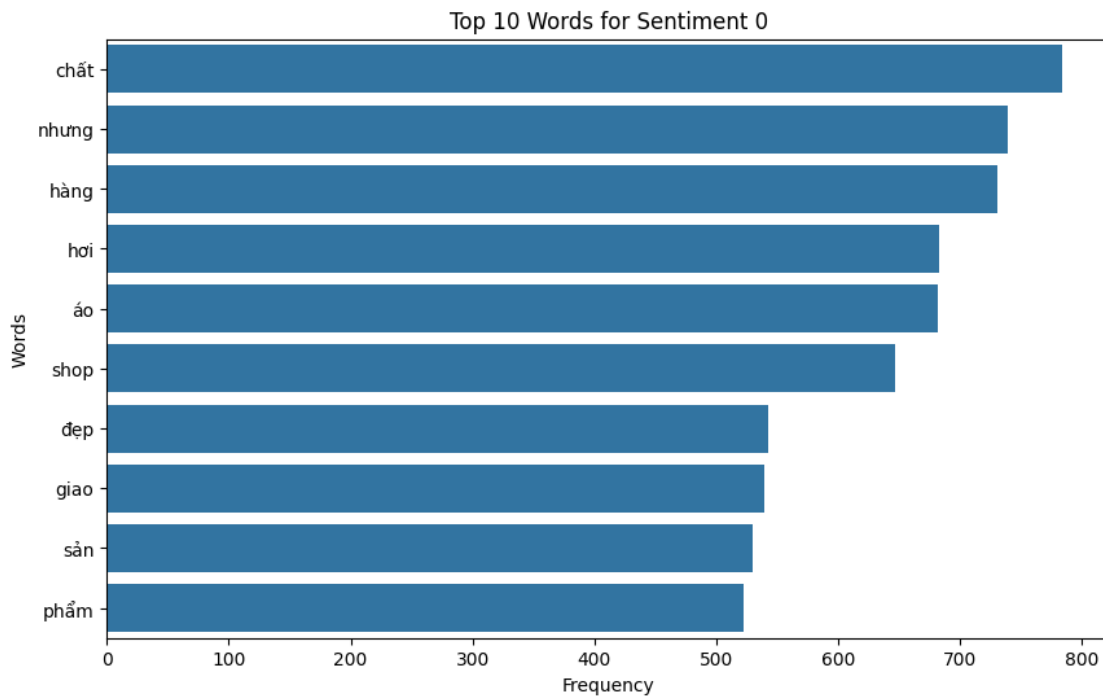
- Tóm tắt
- Hàm `plot_top_words()` nhận vào dữ liệu và một nhãn cảm xúc cụ thể, sau đó lọc các câu nói theo nhãn cảm xúc đó.
- Nó xử lý văn bản để tìm ra các từ phổ biến, đếm tần suất của chúng và vẽ biểu đồ cột để trực quan hóa các từ phổ biến nhất.
- Biểu đồ này giúp người dùng hiểu rõ hơn về những từ hay xuất hiện trong các câu nói thuộc mỗi nhóm cảm xúc (tiêu cực, trung tính, tích cực).

```
[42]: plot_top_words(df, -1) # Negative
```

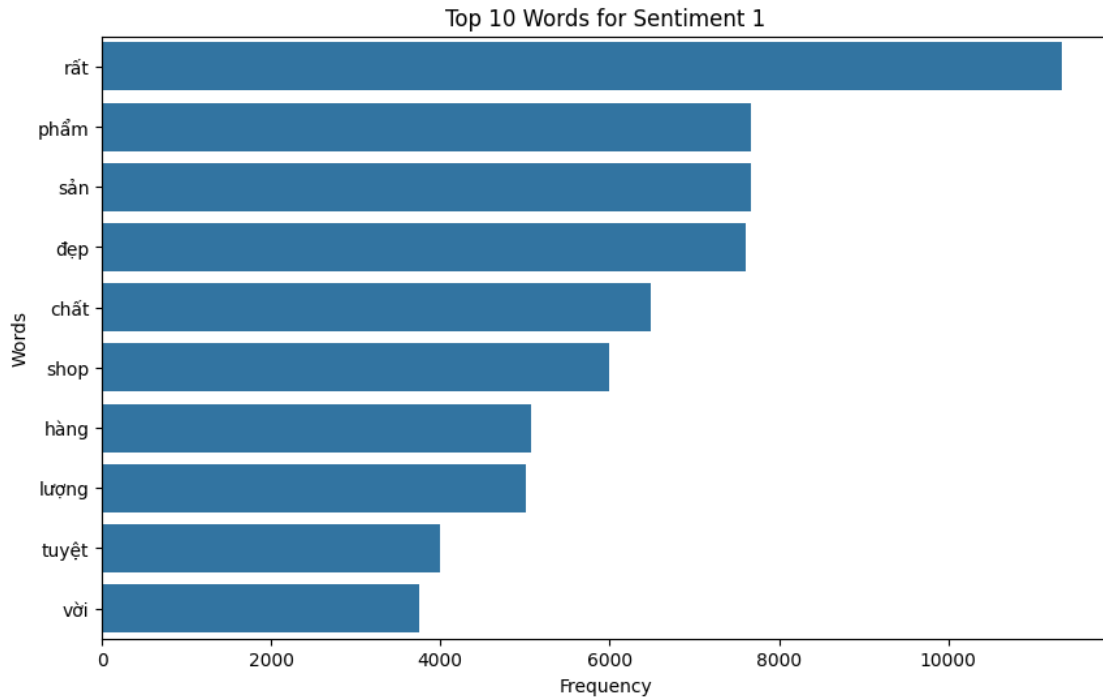


- Tóm lại:
- Câu lệnh này gọi hàm `plot_top_words` để vẽ biểu đồ thể hiện các từ phổ biến nhất trong các câu có nhãn cảm xúc tiêu cực (-1) từ DataFrame `df`.

```
[43]: plot_top_words(df, 0)    # Neutral
```



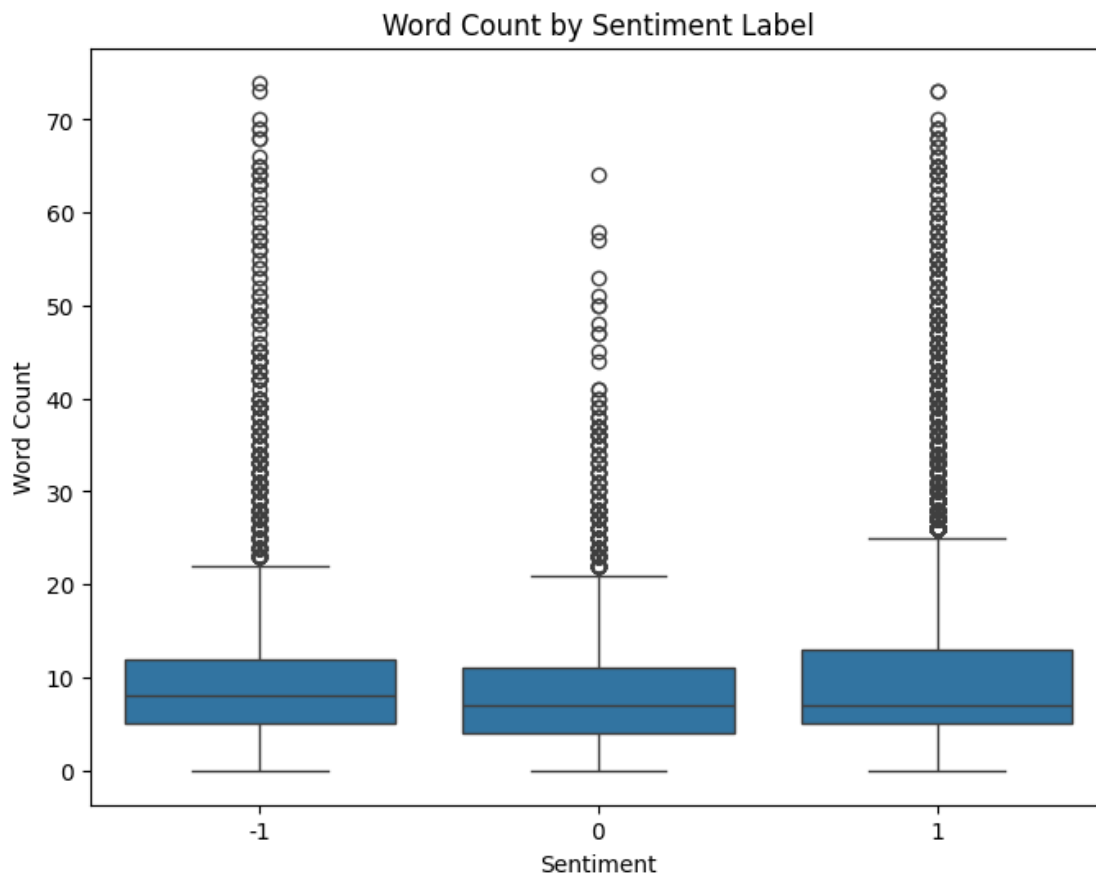
```
[44]: plot_top_words(df, 1)    # Positive
```



```
[45]: # 7. Thêm cột đếm số từ trong mỗi câu
df['word_count'] = df['comment'].apply(lambda x: len(x.split()))

# Vẽ biểu đồ hộp (boxplot) để xem phân phối số từ theo nhãn cảm xúc
plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.boxplot(x='label', y='word_count', data=df)
plt.title("Word Count by Sentiment Label")
plt.xlabel("Sentiment")
plt.ylabel("Word Count")
plt.show()

# Tính số lượng từng nhãn cảm xúc
label_counts = df['label'].value_counts()
```

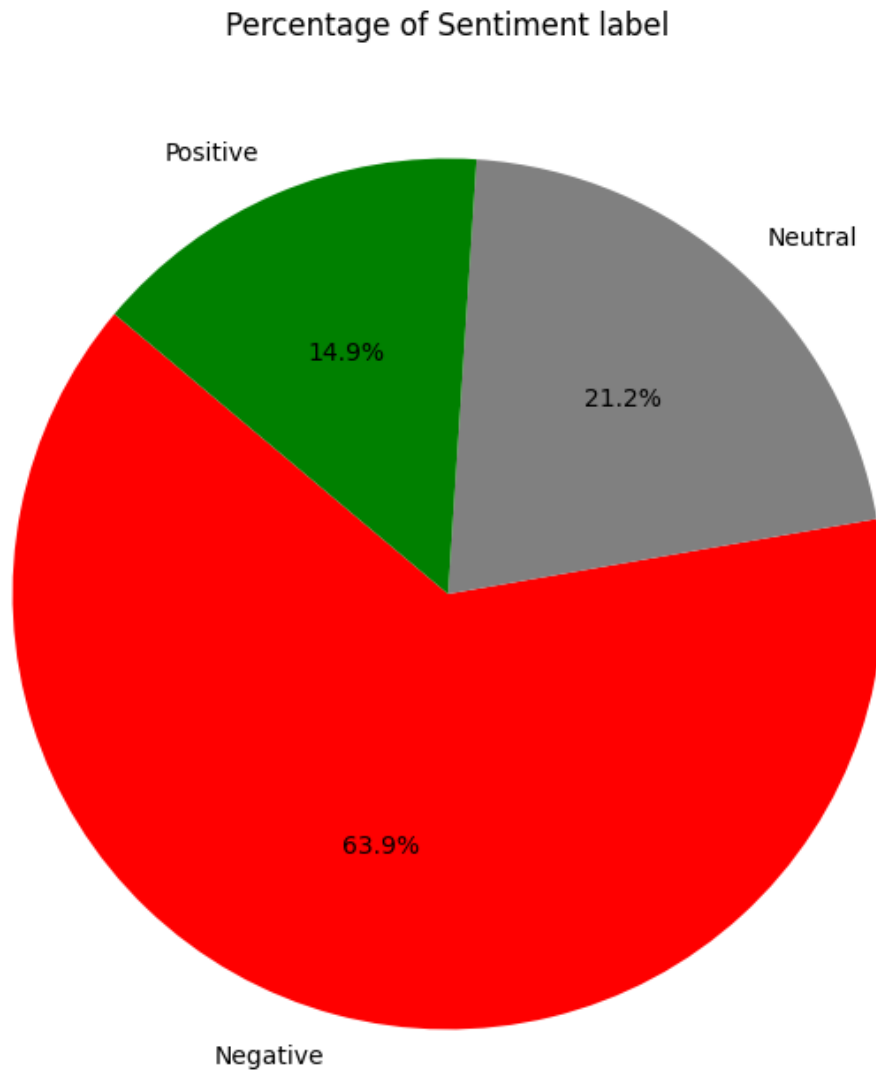


Đoạn code dưới đây thực hiện việc tính số lượng từ trong mỗi câu, sau đó vẽ biểu đồ hộp (boxplot) để phân tích sự phân phối số từ theo các nhãn cảm xúc. Cuối cùng, nó tính số lượng các câu tương ứng với từng nhãn cảm xúc trong dữ liệu.

- Tóm tắt:
- Đoạn code này tính số lượng từ trong mỗi câu và thêm thông tin này vào một cột mới.
- Sau đó, nó vẽ biểu đồ hộp (boxplot) để phân tích sự phân phối số từ theo từng nhãn cảm xúc. Cuối cùng, nó tính số lượng câu cho mỗi nhãn cảm xúc, giúp bạn hiểu được phân bố cảm xúc trong tập dữ liệu.

```
[46]: # Vẽ biểu đồ tròn
plt.figure(figsize=(8, 8))
plt.pie(
    label_counts,
    labels=['Negative', 'Neutral', 'Positive'], # Nhãn tương ứng
    autopct='%1.1f%%', # Hiển thị phần trăm
    startangle=140, # Bắt đầu từ góc 140 độ
    colors=['red', 'grey', 'green'] # Màu sắc cho từng nhãn
)
plt.title("Percentage of Sentiment label")
```

```
plt.show()
```



Đoạn code dưới đây sử dụng thư viện *matplotlib* để vẽ biểu đồ tròn (*pie chart*), hiển thị tỷ lệ phần trăm của các nhãn cảm xúc trong dữ liệu.

- Tóm tắt
- Đoạn mã này sẽ vẽ một biểu đồ tròn để hiển thị tỷ lệ phần trăm của các nhãn cảm xúc Tiêu cực, Trung tính và Tích cực trong dữ liệu.
- Biểu đồ tròn sẽ có màu sắc đặc biệt cho từng nhãn cảm xúc, giúp người xem dễ dàng nhận diện phân phối cảm xúc trong tập dữ liệu.

## 2 First model for the project

### 3 Load lib

```
[ ]: !pip install pyvi > /dev/null 2>&1 #install without notification
import numpy as np
import pandas as pd
import tensorflow as tf
import pickle
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.metrics import classification_report
from sklearn.model_selection import train_test_split
from tensorflow.keras.layers import Embedding, Dense, Dropout, Bidirectional, \
    LSTM, GRU, Input, MaxPooling1D, GlobalMaxPooling1D, LayerNormalization, Conv1D
from tensorflow.keras.optimizers import Adam, SGD
from tensorflow.keras import Sequential
from tensorflow.keras.models import load_model
from tensorflow.keras.preprocessing.text import Tokenizer
from tensorflow.keras.preprocessing.sequence import pad_sequences
from pyvi import ViTokenizer
from pyvi import ViUtils
```

## 4 Load data

### 4.1 data set already saved as the link below:

<https://raw.githubusercontent.com/hungitnoi/model-for-project/refs/heads/master/s.csv>

## 5 Data preparation and preprocessing for training

### 5.1 data separation as Input\_label and input\_data

#### 5.1.1 Input\_label: target variable

```
[ ]: Input_label = df['label']
Input_label
```

```
[ ]: 0      tích cực
      1      tích cực
      2      tiêu cực
      3      tích cực
      4      tích cực
      ...
      31455   tiêu cực
      31456   tích cực
      31457   tích cực
      31458   tích cực
```



```
31459    tích cực
Name: label, Length: 31460, dtype: object
```

### 5.1.2 input\_data: data features

```
[ ]: input_data = df['comment']
input_data
```

```
[ ]: 0          Áo bao đẹp ạ!!
     1          Tuyệt vời !
     2          2day ao khong giong trong.
     3          Mùi thơm,bôi lên da mềm da.
     4          Vải đẹp, dày dặn.
     ...
31455          Không đáng tiền.
31456          Quần rất đẹp.
31457          Hàng đẹp đúng giá tiền.
31458          Chất vải khá ổn.
31459    áo rất ok nhé , vải mịn , len cao cổ này phối ...
Name: comment, Length: 31460, dtype: object
```

###Processing data

```
[ ]: #In here, we use some basic func to preprocessing data for the model
#Cause Vietnamese has accents so we use ViTokenizer in libraly pyvi
label_dict = {'tiêu cực':0, 'trung lập':1, 'tích cực':2}

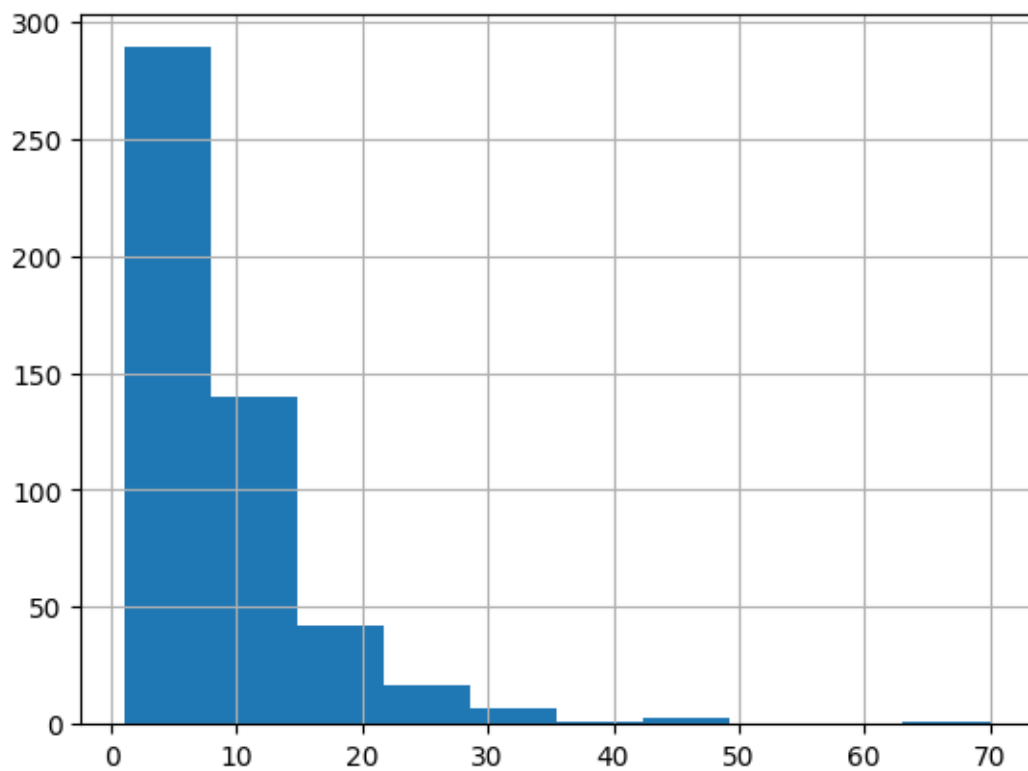
input_pre=[]
label_with_accent=[]
for idx,dt in enumerate(input_data):
    input_text_pre=list(tf.keras.preprocessing.text.text_to_word_sequence(dt))
    input_text_pre=" ".join(input_text_pre)
    input_text_pre_accent=ViTokenizer.tokenize(input_text_pre)
    input_pre.append(input_text_pre_accent)
    label_with_accent.append(Input_label[idx])

#After processing, the data has basically been processed at the most basic_
↪ level for the model.
```

###After processing data, we start visualize length of sentences for next steps

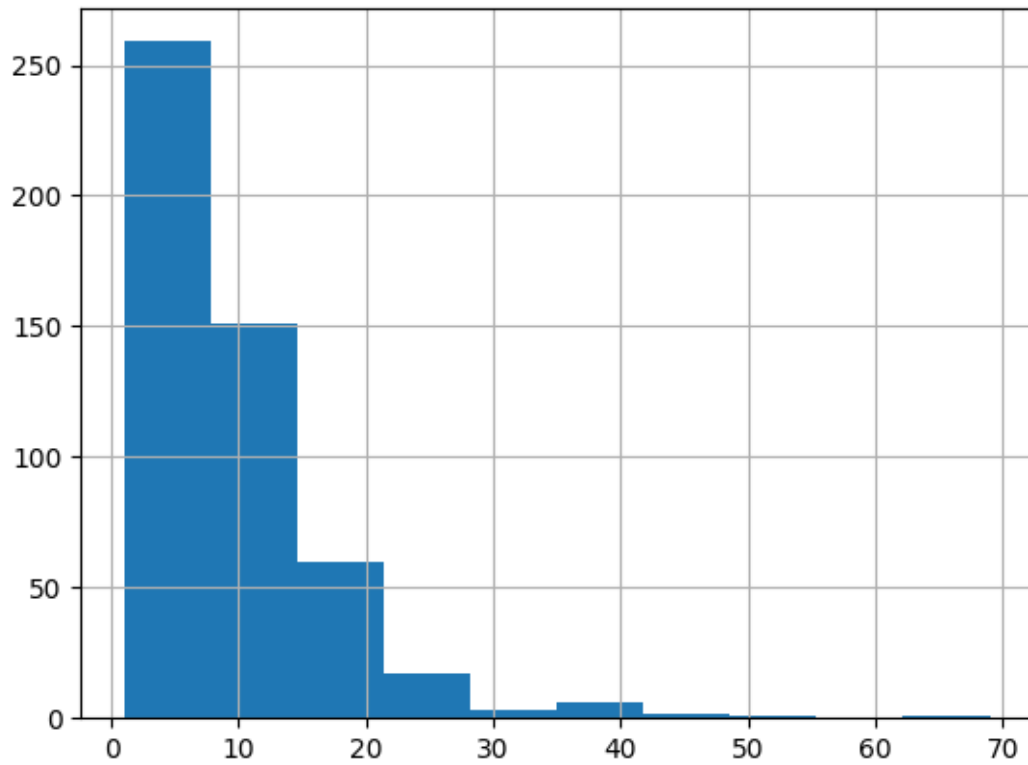
```
[ ]: seq_len= [len(i.split()) for i in input_pre[0:500]]
pd.Series(seq_len).hist(bins=10)
plt.show
```

```
[ ]: <function matplotlib.pyplot.show(close=None, block=None)>
```



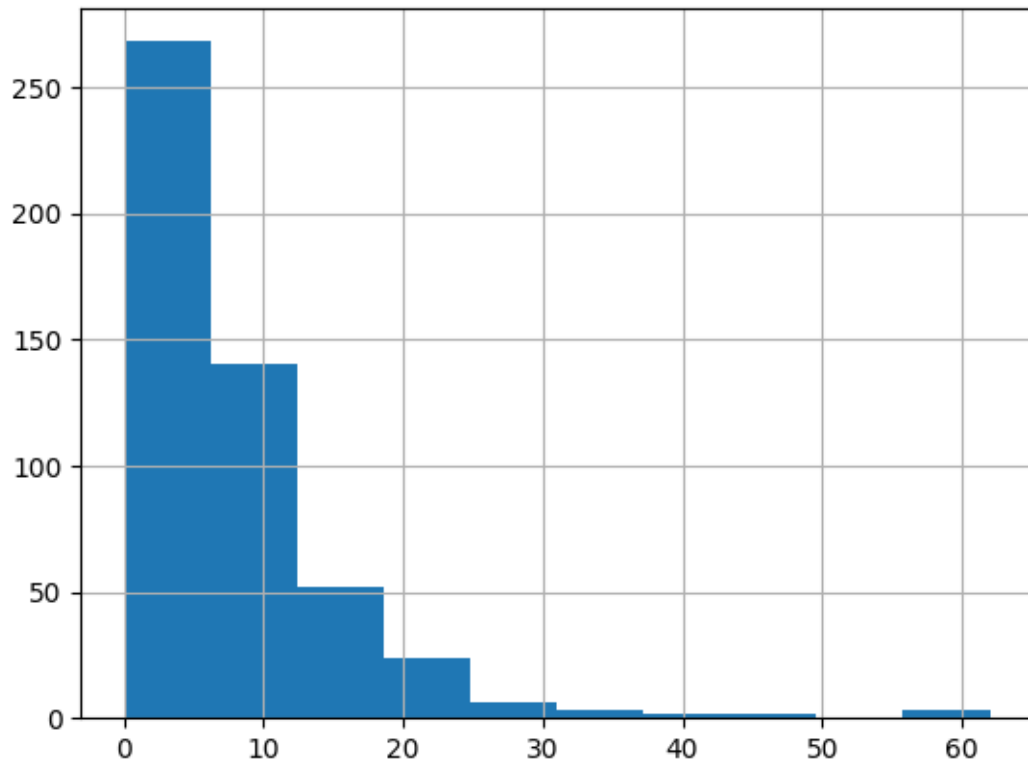
```
[ ]: seq_len= [len(i.split()) for i in input_pre[500:1000]]
      pd.Series(seq_len).hist(bins=10)
      plt.show
```

```
[ ]: <function matplotlib.pyplot.show(close=None, block=None)>
```



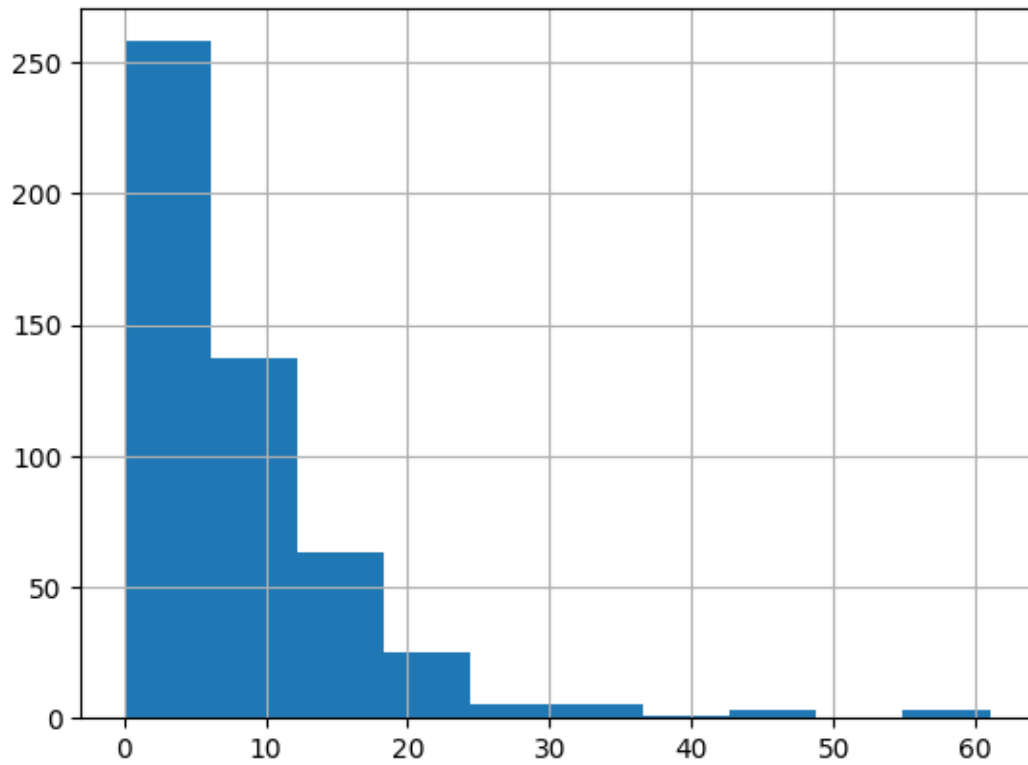
```
[ ]: seq_len= [len(i.split()) for i in input_pre[1000:1500]]  
pd.Series(seq_len).hist(bins=10)  
plt.show
```

```
[ ]: <function matplotlib.pyplot.show(close=None, block=None)>
```



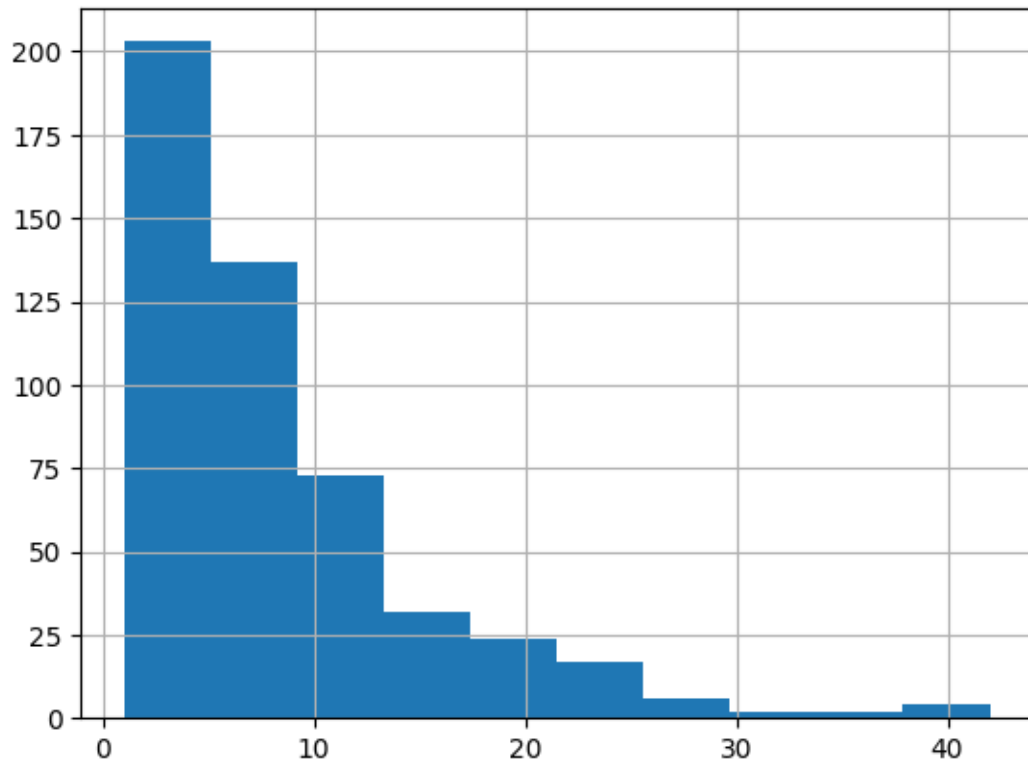
```
[ ]: seq_len= [len(i.split()) for i in input_pre[1500:2000]]  
      pd.Series(seq_len).hist(bins=10)  
      plt.show
```

```
[ ]: <function matplotlib.pyplot.show(close=None, block=None)>
```

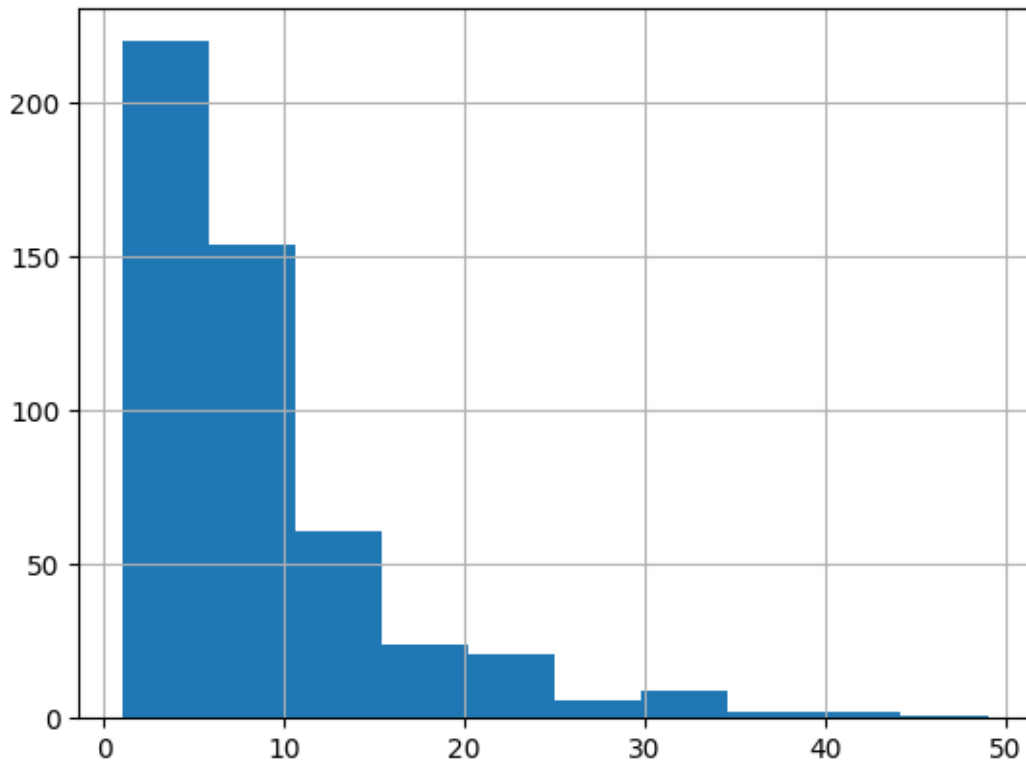


```
[ ]: seq_len= [len(i.split()) for i in input_pre[2000:2500]]  
pd.Series(seq_len).hist(bins=10)  
plt.show
```

```
[ ]: <function matplotlib.pyplot.show(close=None, block=None)>
```



```
[ ]: seq_len= [len(i.split()) for i in input_pre[2500:3000]]  
pd.Series(seq_len).hist(bins=10)  
plt.show()
```



```
[ ]: #As we can see in 6 charts, an average sentence has about 335 words, so we use
      ↪ it!
lable_idx=[label_dict[i] for i in label_with_accent]
lable_tf=tf.keras.utils.to_categorical(lable_idx,num_classes=3)

#In here, we use Tokenizer of tensorflow, running by input_pre that already
      ↪ processed with ViTokenizer
tokenizer_data=Tokenizer(oov_token='<OOV>', filters='',split= ' ')
tokenizer_data.fit_on_texts(input_pre)

tokenized_data_text = tokenizer_data.texts_to_sequences(input_pre)
#Now, every single word in the sentence will map to a vector of numbers with
      ↪ maxlen is 335
vec_data = pad_sequences(tokenized_data_text, padding='post', maxlen=335)

#Use pickle.dump to save it to reuse in fulture
pickle.dump(tokenizer_data, open("tokenizer_data.pkl", "wb"))

print("input data.shape",vec_data.shape)
data_vocab_size=len(tokenizer_data.word_index)+1
print("data_vocab_size",data_vocab_size)
```

```

#Use 80% for Tranning, 20% for Validation
x_train,x_val,y_train,y_val=train_test_split(vec_data,lable_tf,test_size=0.
↳2,random_state=42)
#Continue to cut out 10% for Test sample, and the rest will be our real training
x_train,x_test,y_train,y_test=train_test_split(x_train,y_train,test_size=0.
↳1,random_state=42)

print("Training sample",len(x_train))
print("Validation sample",len(x_val))
print("Test sample",len(x_test))

```

```

input data.shape (31460, 335)
data_vocab_size 7814
Training sample 22651
Validation sample 6292
Test sample 2517

```

##Create Model with CNN(Convolutional Neural Network) and Bidirectional

```

[ ]: def generate_model():
    #Sets the dropout rate to prevent overfitting by randomly deactivating 40%
    ↳of neurons during training.
    dropout_threshold = 0.4

    #Vocabulary size for the embedding layer. This depends on the dataset.
    input_dim = data_vocab_size

    output_dim = 32 #The dimensionality of the embedding vectors.
    input_length = 335 #equivalent to maxlen in the padding process creating
    ↳vector sets

    #Initializes weights using a variance-scaling method (good for deep
    ↳learning).
    initializer = tf.keras.initializers.GlorotNormal()

    input_layer = Input(shape=(input_length,))#Defines the input shape as
    ↳(335,), a sequence of tokens with a fixed length of 335.

    #Embedding: Maps input tokens (integers) into dense vectors of size 32.
    feature = Embedding(input_dim=input_dim, output_dim=output_dim,
                        input_length=input_length,
    ↳embeddings_initializer="GlorotNormal")(input_layer)

    #After having Embedding feature, we split it into 2 branches CNN and
    ↳Bidirectional

```



```

#Use CNN branch to extract the information
cnn_feature = Conv1D(filters=32, kernel_size=3, padding='same',
↳activation='relu')(feature)
cnn_feature = MaxPooling1D()(cnn_feature)
cnn_feature = Dropout(dropout_threshold)(cnn_feature)
cnn_feature = Conv1D(filters=32, kernel_size=3, padding='same',
↳activation='relu')(cnn_feature)
cnn_feature = MaxPooling1D()(cnn_feature)
cnn_feature = LayerNormalization()(cnn_feature)
cnn_feature = Dropout(dropout_threshold)(cnn_feature)

#Use Bidirectional
bi_lstm_feature = Bidirectional(LSTM(units=32, dropout=dropout_threshold,
↳return_sequences=True, kernel_initializer=initializer),
↳merge_mode='concat')(feature)
bi_lstm_feature = MaxPooling1D()(bi_lstm_feature)

bi_lstm_feature = Bidirectional(GRU(units=32, dropout=dropout_threshold,
↳return_sequences=True, kernel_initializer=initializer),
↳merge_mode='concat')(bi_lstm_feature)
bi_lstm_feature = MaxPooling1D()(bi_lstm_feature)
bi_lstm_feature = LayerNormalization()(bi_lstm_feature)

#Use Concatenate to synthesize cnn_feature and bi_lstm_feature to only one
↳layer
combine_feature = tf.keras.layers.Concatenate()([cnn_feature,
↳bi_lstm_feature])
combine_feature = GlobalMaxPooling1D()(combine_feature)#Use
↳GlobalMaxPooling1D to synthesize into 1 fully connected
combine_feature = LayerNormalization()(combine_feature)

#Go through classifiers to proceed with classification
classifier = Dense(90, activation='relu')(combine_feature)
classifier = Dropout(0.2)(classifier)
classifier = Dense(70, activation='relu')(classifier)
classifier = Dropout(0.2)(classifier)
classifier = Dense(50, activation='relu')(classifier)
classifier = Dropout(0.2)(classifier)
classifier = Dense(30, activation='relu')(classifier)
classifier = Dropout(0.2)(classifier)
#problem for 3 class classifier so the final output is 3, activation is
↳softmax
classifier = Dense(3, activation='softmax')(classifier)
model = tf.keras.Model(inputs=input_layer, outputs=classifier)

```

```

return model

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

```

/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/keras/src/layers/core/embedding.py:90:  
UserWarning: Argument `input\_length` is deprecated. Just remove it.

warnings.warn(

Model: "functional"

Layer (type) ↳to	Output Shape	Param #	Connected
input_layer (InputLayer) ↳	(None, 335)	0	-
embedding (Embedding) ↳input_layer[0][0]	(None, 335, 32)	250,048	
conv1d (Conv1D) ↳embedding[0][0]	(None, 335, 32)	3,104	
max_pooling1d ↳conv1d[0][0] (MaxPooling1D) ↳	(None, 167, 32)	0	
dropout (Dropout) ↳max_pooling1d[0][0]	(None, 167, 32)	0	
bidirectional ↳embedding[0][0] (Bidirectional) ↳	(None, 335, 64)	16,640	
conv1d_1 (Conv1D) ↳dropout[0][0]	(None, 167, 32)	3,104	
max_pooling1d_2 ↳bidirectional[0][0] (MaxPooling1D) ↳	(None, 167, 64)	0	

max_pooling1d_1	(None, 83, 32)	0	┐
↳ conv1d_1[0][0]			
(MaxPooling1D)			┐
↳			
bidirectional_1	(None, 167, 64)	18,816	┐
↳ max_pooling1d_2[0][0]			
(Bidirectional)			┐
↳			
layer_normalization	(None, 83, 32)	64	┐
↳ max_pooling1d_1[0][0]			
(LayerNormalization)			┐
↳			
max_pooling1d_3	(None, 83, 64)	0	┐
↳ bidirectional_1[0][0]			
(MaxPooling1D)			┐
↳			
dropout_1 (Dropout)	(None, 83, 32)	0	┐
↳ layer_normalization[0...			
layer_normalization_1	(None, 83, 64)	128	┐
↳ max_pooling1d_3[0][0]			
(LayerNormalization)			┐
↳			
concatenate (Concatenate)	(None, 83, 96)	0	┐
↳ dropout_1[0][0],			
			┐
↳ layer_normalization_1...			
global_max_pooling1d	(None, 96)	0	┐
↳ concatenate[0][0]			
(GlobalMaxPooling1D)			┐
↳			
layer_normalization_2	(None, 96)	192	┐
↳ global_max_pooling1d[...			
(LayerNormalization)			┐
↳			
dense (Dense)	(None, 90)	8,730	┐
↳ layer_normalization_2...			

dropout_2 (Dropout)	(None, 90)	0	▮
↳dense[0][0]			
dense_1 (Dense)	(None, 70)	6,370	▮
↳dropout_2[0][0]			
dropout_3 (Dropout)	(None, 70)	0	▮
↳dense_1[0][0]			
dense_2 (Dense)	(None, 50)	3,550	▮
↳dropout_3[0][0]			
dropout_4 (Dropout)	(None, 50)	0	▮
↳dense_2[0][0]			
dense_3 (Dense)	(None, 30)	1,530	▮
↳dropout_4[0][0]			
dropout_5 (Dropout)	(None, 30)	0	▮
↳dense_3[0][0]			
dense_4 (Dense)	(None, 3)	93	▮
↳dropout_5[0][0]			

Total params: 312,369 (1.19 MB)

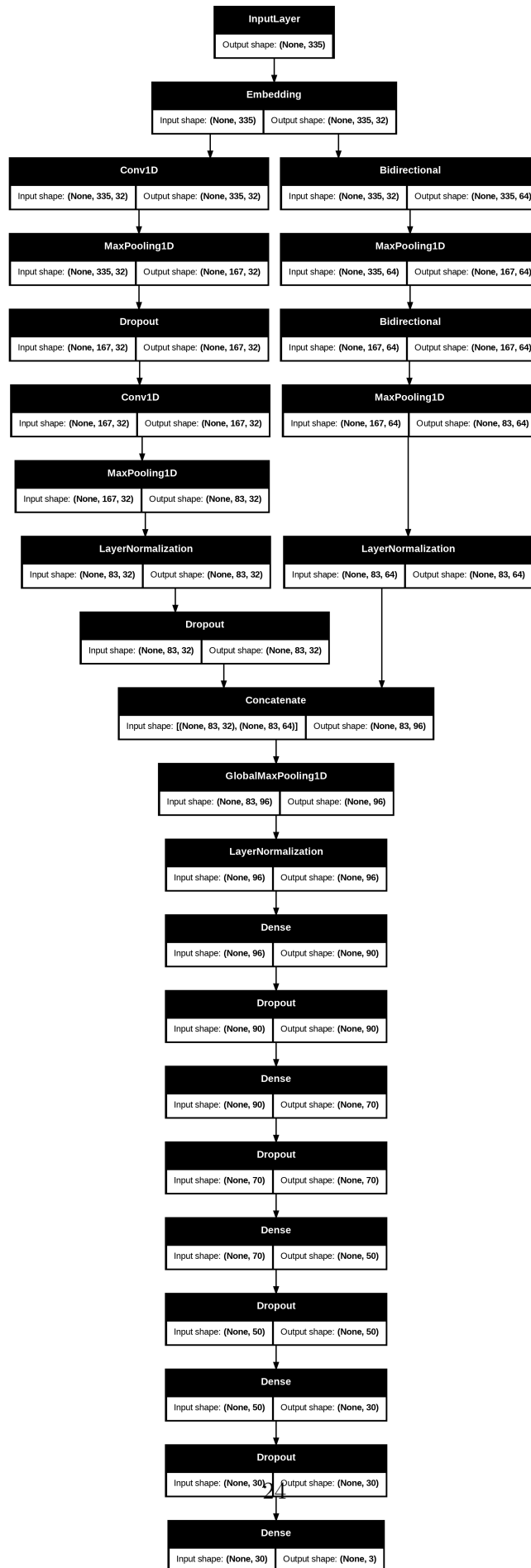
Trainable params: 312,369 (1.19 MB)

Non-trainable params: 0 (0.00 B)

##Visualize the model

```
[ ]: dot_img_file='model_1.png'
tf.keras.utils.plot_model(model, to_file=dot_img_file, show_shapes=True)
```

```
[ ]:
```



##Define model checkpoint and training

```
[ ]: callback_model = tf.keras.callbacks.ModelCheckpoint('model_cnn_bilstm.keras',  
    ↳monitor='val_loss')  
early_stopping = tf.keras.callbacks.EarlyStopping(monitor='val_loss',  
    ↳patience=5, restore_best_weights=True)  
history = model.fit(x=x_train, y=y_train, validation_data=(x_val,  
    ↳y_val), epochs=10, batch_size=128, callbacks=[callback_model, early_stopping])
```

Epoch 1/10

177/177 173s 860ms/step -

accuracy: 0.5936 - loss: 0.9410 - val\_accuracy: 0.7572 - val\_loss: 0.6055

Epoch 2/10

177/177 210s 906ms/step -

accuracy: 0.7664 - loss: 0.5952 - val\_accuracy: 0.7757 - val\_loss: 0.5615

Epoch 3/10

177/177 149s 837ms/step -

accuracy: 0.7997 - loss: 0.5175 - val\_accuracy: 0.7772 - val\_loss: 0.5429

Epoch 4/10

177/177 151s 855ms/step -

accuracy: 0.8091 - loss: 0.4740 - val\_accuracy: 0.7775 - val\_loss: 0.5508

Epoch 5/10

177/177 199s 841ms/step -

accuracy: 0.8153 - loss: 0.4565 - val\_accuracy: 0.7818 - val\_loss: 0.5432

Epoch 6/10

177/177 203s 846ms/step -

accuracy: 0.8278 - loss: 0.4361 - val\_accuracy: 0.7705 - val\_loss: 0.5718

Epoch 7/10

177/177 203s 853ms/step -

accuracy: 0.8408 - loss: 0.4086 - val\_accuracy: 0.7745 - val\_loss: 0.5591

Epoch 8/10

177/177 202s 855ms/step -

accuracy: 0.8453 - loss: 0.3932 - val\_accuracy: 0.7756 - val\_loss: 0.5646

##Evaluate the prediction results on the test set and print a detailed performance report.

```
[ ]: y_pred = model.predict(x_test)  
y_pred_classes = y_pred.argmax(axis=1)  
y_test_classes = y_test.argmax(axis=1)  
report = classification_report(y_test_classes, y_pred_classes)  
print(report)
```

79/79

10s 108ms/step

precision recall f1-score support

0 0.65 0.88 0.75 544

1	0.00	0.00	0.00	366
2	0.85	0.95	0.90	1607
accuracy			0.79	2517
macro avg	0.50	0.61	0.55	2517
weighted avg	0.69	0.79	0.73	2517

```
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/sklearn/metrics/_classification.py:1565:
UndefinedMetricWarning: Precision is ill-defined and being set to 0.0 in labels
with no predicted samples. Use `zero_division` parameter to control this
behavior.
```

```
_warn_prf(average, modifier, f"{metric.capitalize()} is", len(result))
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/sklearn/metrics/_classification.py:1565:
UndefinedMetricWarning: Precision is ill-defined and being set to 0.0 in labels
with no predicted samples. Use `zero_division` parameter to control this
behavior.
```

```
_warn_prf(average, modifier, f"{metric.capitalize()} is", len(result))
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/sklearn/metrics/_classification.py:1565:
UndefinedMetricWarning: Precision is ill-defined and being set to 0.0 in labels
with no predicted samples. Use `zero_division` parameter to control this
behavior.
```

```
_warn_prf(average, modifier, f"{metric.capitalize()} is", len(result))
```

```
#Inference Model with input test
```

```
[ ]: def preprocess_raw_input(raw_input, tokenizer):
    input_text_pre = list(tf.keras.preprocessing.text.
    ↪text_to_word_sequence(raw_input))
    input_text_pre = " ".join(input_text_pre)
    input_text_pre_accnt = ViTokenizer.tokenize(input_text_pre)
    print("Text preprocessed: ", input_text_pre_accnt)
    tokenized_data_text = tokenizer.texts_to_sequences([input_text_pre_accnt])
    vec_data = pad_sequences(tokenized_data_text, padding='post', maxlen=335)
    return vec_data

def inference_model(input_feature, model):
    output = model(input_feature).numpy()[0]
    result = output.argmax()
    conf = float(output.max())
    label_dict = {'tiêu cực':0, 'trung lập':1, 'tích cực':2}
    label = list(label_dict.keys())
    return label[int(result)], conf

def prediction(raw_input, tokenizer, model):
    input_model = preprocess_raw_input(raw_input, tokenizer)
    result, conf = inference_model(input_model, model)
    return result, conf
```

```

my_model = generate_model()
my_model = load_model('model_cnn_bilstm.keras')
with open(r"tokenizer_data.pkl", "rb") as input_file:
    my_tokenizer = pickle.load(input_file)

print(prediction("sữa chua ngon lắm",my_tokenizer,my_model))

```

/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/keras/src/layers/core/embedding.py:90:  
 UserWarning: Argument `input\_length` is deprecated. Just remove it.

warnings.warn(

Text preprocessed: sữa\_chua ngon lắm  
 ('tích cực', 0.9667492508888245)

```

[ ]: while(True):
    text = input()
    if text == "end":
        break
    else:
        # Convert the prediction result to a string using str()
        print(str(prediction(text,my_tokenizer,my_model)[0])+"\n")

```

print(prediction("sữa chua ngon lắm",my\_tokenizer,my\_model))  
 Text preprocessed: print prediction sữa\_chua ngon lắm my tokenizer my model  
 ('tích cực', 0.9524750709533691)  
 Các vị có thể cho tại hạ xin link  
 Text preprocessed: các vị có thể cho tại hạ xin link  
 ('trung lập', 0.46215373277664185)  
 end

```

[ ]: # import pickle
# from tensorflow.keras.models import load_model

# # Tải mô hình từ file .keras
# model = load_model("model_cnn_bilstm.keras")

# # Lưu mô hình bằng pickle
# with open("model.pkl", "wb") as f:
#     pickle.dump(model, f)

```

```

[ ]: import pickle
from google.colab import files

# Download the model and tokenizer files
#files.download('model_cnn_bilstm.keras')

```



```
#files.download('tokenizer_data.pkl')
```

## 2.3 Deploy model

### 2.3.1 Setting up data source

Trong thư mục Voz\_neww/Voz\_neww/spiders. File demospiders.py sẽ làm nhiệm vụ trọng yếu là cào hết tất cả các dữ liệu trong khoảng 10 phút so với thời gian thực từ trang web voz.vn. Các dữ liệu thu vào được bao gồm: mã số id, chủ đề thread, ngày đăng thread, người comment mới nhất, thời gian đăng comment mới nhất, tin nhắn và đường dẫn tới tin nhắn đó

```
import scrapy
import asyncio
from scrapy.spiders import Spider
from urllib.parse import urljoin, urlparse
from datetime import datetime, timedelta, timezone
import hashlib
import time
import re

class DemospiderSpider(Spider):
    name = "demospider"
    allowed_domains = ["voz.vn"]
    start_urls = ["https://voz.vn/whats-new"]

    processed_posts = set()
    last_scraped_timestamp = None

    custom_settings = {
        'CONCURRENT_REQUESTS': 1,
        'DOWNLOAD_DELAY': 1,
        'COOKIES_ENABLED': True,
        'ROBOTSTXT_OBEY': True,
        'DUPEFILTER_CLASS': 'scrapy.dupefilters.BaseDupeFilter'
    }

    def extract_thread_id(self, url):
        parsed = urlparse(url)
```

```
path_parts = parsed.path.split('.')
if len(path_parts) > 1:
    return path_parts[-1]
return None

def generate_item_id(self, thread_url, timestamp):
    thread_id = self.extract_thread_id(thread_url)
    if thread_id and timestamp:
        id_string = f"{thread_id}_{timestamp}"
        return hashlib.md5(id_string.encode()).hexdigest()
    return None

def start_requests(self):
    while True:
        yield scrapy.Request(
            self.start_urls[0],
            callback=self.parse,
            dont_filter=True,
            meta={'dont_cache': True}
        )
        time.sleep(10)

def parse(self, response):
    thread_containers = response.xpath("//div[contains(@class, 'structItem structItem--thread')]")

    threads = []
    for thread in thread_containers:
        latest_link = thread.xpath("//div[@class='structItem-cell structItem-cell--latest']//a[contains(@href, '/latest')]/@href").get()
        if latest_link:
            thread_url = urljoin(response.url, latest_link)
            thread_date_str = thread.xpath("//div[@class='structItem-cell structItem-cell--main']//time/@datetime").get()

            thread_info = {
                'url': thread_url,
                'thread_title': thread.xpath("//div[@class='structItem-title']//a/text()").get(),
                'thread_date': thread_date_str,
                'timestamp': datetime.fromisoformat(thread_date_str.replace('Z', '+00:00')) if
thread_date_str else None
```

```

    }
    threads.append(thread_info)

sorted_threads = sorted(threads, key=lambda x: x['timestamp'] if x['timestamp'] else
datetime.min)

for thread in sorted_threads:
    yield scrapy.Request(
        thread['url'],
        callback=self.parse_latest_message,
        meta={'thread_info': thread},
        dont_filter=True
    )

async def parse_latest_message(self, response):
    thread_info = response.meta['thread_info']

    message_containers = response.xpath("//article[contains(@class, 'message message--post')]")
    sorted_messages = sorted(
        message_containers,
        key=lambda m: m.xpath("./time[@class='u-dt']/@datetime").get()
    )

    # Calculate the cutoff time: current time (UTC) - 10 minutes
    time_threshold = datetime.utcnow().replace(tzinfo=timezone.utc) - timedelta(minutes=10)

    new_messages = []
    for message_container in sorted_messages:
        message_content = message_container.xpath("./div[contains(@class,
'message-userContent')]/div[@class='bbWrapper']/text()[not(ancestor::blockquote)]").getall()
        message_content = ' '.join([text.strip() for text in message_content if text.strip()])
        pattern = r'\{\n\t+\\"lightbox_.*?\\"Toggle sidebar\\"\n\t+\}'

        message_content = re.sub(pattern, "", message_content, flags=re.DOTALL).strip()
        username =
message_container.xpath("./h4[@class='message-name']/span[@itemprop='name']/text()").get()
        timestamp_str = message_container.xpath("./time[@class='u-dt']/@datetime").get()
        timestamp = datetime.fromisoformat(timestamp_str.replace('Z', '+00:00')) if timestamp_str
else None

```

```
if timestamp and timestamp >= time_threshold:
    item_id = self.generate_item_id(response.url, timestamp_str)
    if item_id and item_id not in self.processed_posts:
        new_messages.append({
            'id': item_id,
            'thread_title': thread_info['thread_title'],
            'thread_date': thread_info['thread_date'],
            'latest_poster': username,
            'latest_post_time': timestamp_str,
            'message_content': message_content,
            'thread_url': response.url
        })

# Yield each message with a delay between them
for message in new_messages:
    self.processed_posts.add(message['id'])
    self.logger.info(f"Yielding post: {message['thread_title']} from user {message['latest_poster']}")
    yield message
    await asyncio.sleep(1) # Set a 1-second delay between each message

if not new_messages:
    self.logger.info("No new messages found. Waiting 10 seconds before checking again.")
    await asyncio.sleep(10) # Wait 10 seconds if no new messages are found

# Resume from the last scraped timestamp in future requests
if self.last_scraped_timestamp:
    self.logger.info(f"Resuming from last timestamp: {self.last_scraped_timestamp}")
```

Sau khi extract được, từng data đã extract sẽ tiến hành đi vào phần xử lý chính là pipeline.py

## 2.3.2 Transform and load

### 2.3.2.1 Transform

Sau khi đã extract. Pipeline.py sẽ có nhiệm vụ biến đổi những data cần thiết. Class FetchMessagePipeline dưới đây sẽ sử dụng các model đã được train trước đó để làm nhiệm vụ dự đoán cảm xúc cho từng “message content” và cập nhật data. Các hàm preprocess\_raw\_input , inference\_model, prediction dùng để gọi model và dự đoán cảm xúc

```
import psycpg2
import logging
from datetime import datetime
import pytz
from tensorflow.keras.models import load_model
import pickle
import tensorflow as tf
from pyvi import ViTokenizer
from tensorflow.keras.preprocessing.sequence import pad_sequences
from tensorflow.keras.models import model_from_json
tz = pytz.timezone('Asia/Ho_Chi_Minh')
# Set up logging
logging.basicConfig(level=logging.INFO, format='%(asctime)s - %(levelname)s - %(message)s')
logger = logging.getLogger(__name__)

def preprocess_raw_input(raw_input, tokenizer):
    input_text_pre = list(tf.keras.preprocessing.text.text_to_word_sequence(raw_input))
    input_text_pre = " ".join(input_text_pre)
    input_text_pre_accent = ViTokenizer.tokenize(input_text_pre)
    tokenized_data_text = tokenizer.texts_to_sequences([input_text_pre_accent])
    vec_data = pad_sequences(tokenized_data_text, padding='post', maxlen=335)
    return vec_data

def inference_model(input_feature, model):
    output = model(input_feature).numpy()[0]
    result = output.argmax()
    label_dict = {'tiêu cực': 0, 'trung lập': 1, 'tích cực': 2}
    label = list(label_dict.keys())
    return label[int(result)]
```

```
def prediction(raw_input, tokenizer, model):
    input_model = preprocess_raw_input(raw_input, tokenizer)
    result= inference_model(input_model, model)
    return result

model_path = "./models/model.pkl"
tokenizer_data_path = "./models/tokenizer_data.pkl"
with open(model_path, "rb") as model_file:
    model = pickle.load(model_file)

with open(tokenizer_data_path, "rb") as tokenizer_file:
    my_tokenizer = pickle.load(tokenizer_file)

class FetchMessagePipeline:

    def analyze_sentiment(self, text):
        try:
            # Get sentiment label from underthesea
            sentiment_label = prediction(text,my_tokenizer,model)

            # Convert sentiment labels to counts
            sentiment_counts = {
                'positive': 0,
                'negative': 0,
                'neutral': 0
            }

            # Increment the appropriate counter based on sentiment
            if sentiment_label == 'tích cực':
                sentiment_counts['positive'] = 1
            elif sentiment_label == 'tiêu cực':
                sentiment_counts['negative'] = 1
            else:
                sentiment_counts['neutral'] = 1

            return sentiment_counts

        except Exception as e:
            logger.error(f"Error in sentiment analysis: {str(e)}")
            return {'positive': 0, 'negative': 0, 'neutral': 0}
```

```
def process_item(self, item, spider):
    """Process each scraped item"""
    try:
        # Get the message content
        message_text = item['message_content']

        # Analyze sentiment
        sentiment_counts = self.analyze_sentiment(message_text)

        # Update the item with sentiment counts
        item.update({
            **sentiment_counts,
            'processed_at': datetime.now(tz).isoformat()
        })

        logger.info(f"Processed item {item['id']}")
        return item

    except Exception as e:
        logger.error(f"Error processing item: {str(e)}")
        return item
```

### 2.3.2.2 Load

Sau khi đã xong transform xong data sẽ có class tiến SentimentAnalysisPipeline tiến hành gọi database và load dữ liệu vào đóng quá trình scrap cho mỗi data đầu vào

```
class SentimentAnalysisPipeline:
    def __init__(self):
        try:
            self.conn = psycopg2.connect(
                dbname="vozdb",
                user="postgres",
                password="postgres",
                host="db",
            )
            self.cur = self.conn.cursor()
```



```
except Exception as e:
    logger.error(f"Error connecting to database: {str(e)}")

def process_item(self, item, spider):
    try:
        # Store in database with sentiment counts
        self.cur.execute("""
            INSERT INTO voz_messages (
                id, thread_title, thread_date, latest_poster,
                latest_post_time, message_content, thread_url,
                positive_count, negative_count, neutral_count,
                analyzed_at
            ) VALUES (
                %s, %s, %s, %s, %s, %s, %s, %s, %s, %s, %s
            )
            ON CONFLICT (id) DO UPDATE SET
                positive_count = EXCLUDED.positive_count,
                negative_count = EXCLUDED.negative_count,
                neutral_count = EXCLUDED.neutral_count,
                analyzed_at = EXCLUDED.analyzed_at
        """, (
            item['id'], item['thread_title'], item['thread_date'],
            item['latest_poster'], item['latest_post_time'],
            item['message_content'], item['thread_url'],
            item['positive'], item['negative'], item['neutral'],
            item['processed_at']
        ))

        self.conn.commit()
        logger.info(f"Successfully stored item {item['id']} in database")

    except Exception as e:
        logger.error(f"Error storing item {item['id']} in database: {str(e)}")
        self.conn.rollback()

    return item

def close_spider(self, spider):
    self.cur.close()
    self.conn.close()
```

### 2.3.3 Backend

Sau khi đã load xong dữ liệu vào database tiến hành tạo API bằng FastAPI. Các chức năng của Hàm sau đây:

- `wait_for_db()` : Gọi database, nếu không có database sẽ chờ 2 giây và gọi lại, cho tới lần thứ 30 sẽ trả về lỗi nếu không kết nối được
- `get_db_connection()`: Tiến hành kết nối với database dựa trên config
- `get_sentiment_stats(conn, limit=15)`: Lấy thống kê cảm xúc trong khoảng thời gian nhất định (số giây gần nhất) từ cơ sở dữ liệu.
- `get_sentiment_summary(conn)`: Lấy tóm tắt tổng thể về cảm xúc trong vòng 24 giờ qua
- `get_messages_with_sentiment`: Lấy full tổng thể của dữ liệu đầu ra
- Các api endpoint

```
# api/main.py
from datetime import datetime, timedelta
from fastapi import FastAPI, WebSocket, WebSocketDisconnect, Depends, Query, HTTPException
from fastapi.middleware.cors import CORSMiddleware
import psycpg2
from psycpg2.extras import RealDictCursor
import os
import logging
import time
from contextlib import contextmanager
from typing import Optional, List

# Configure logging
logging.basicConfig(
    level=logging.INFO,
    format='%(asctime)s - %(name)s - %(levelname)s - %(message)s'
)
```

```
logger = logging.getLogger(__name__)

# Initialize FastAPI app
app = FastAPI(title="VOZ Analytics API")
origins = ["*"]

app.add_middleware(
    CORSMiddleware,
    allow_origins=origins,
    allow_credentials=True,
    allow_methods=["*"],
    allow_headers=["*"],
)

# Database configuration
DB_CONFIG = {
    "dbname": "vozdb",
    "user": "postgres",
    "password": "postgres",
    "host": "db",
    "port": "5432"
}

def wait_for_db(max_retries=30, delay_seconds=2):
    """Wait for database to be ready"""
    retries = 0
    while retries < max_retries:
        try:
            conn = psycopg2.connect(**DB_CONFIG)
            conn.close()
            logger.info("Successfully connected to the database")
            return True
        except psycopg2.Error as e:
            retries += 1
            logger.warning(f"Attempt {retries}/{max_retries} to connect to database failed: {str(e)}")
            logger.warning("Retrying in %s seconds...", delay_seconds)
            time.sleep(delay_seconds)

    raise Exception("Could not connect to the database after multiple attempts")
```

```
@contextmanager
def get_db_connection():
    """Context manager for database connections"""
    conn = None
    try:
        conn = psycopg2.connect(**DB_CONFIG, cursor_factory=RealDictCursor)
        yield conn
    except psycopg2.Error as e:
        logger.error(f"Database connection error: {str(e)}")
        raise HTTPException(status_code=500, detail=f"Database connection error: {str(e)}")
    finally:
        if conn:
            conn.close()
            logger.debug("Database connection closed")

def get_db():
    """Database dependency for FastAPI"""
    with get_db_connection() as conn:
        yield conn

# Analytics queries
def get_sentiment_stats(conn, limit=15):
    """Get the last `limit` seconds of sentiment statistics"""
    try:
        with conn.cursor() as cur:
            query = f"""
            WITH RECURSIVE time_series AS (
                SELECT NOW() - INTERVAL '1 second' * generate_series(0, {limit - 1}) AS check_time
            )
            SELECT
                ts.check_time AS check_time,
                (SELECT SUM(positive_count) FROM voz_messages) AS total_positive_count,
                (SELECT SUM(negative_count) FROM voz_messages) AS total_negative_count,
                (SELECT SUM(neutral_count) FROM voz_messages) AS total_neutral_count,
                (SELECT COUNT(*) FROM voz_messages) AS total_messages
            FROM time_series ts
            ORDER BY ts.check_time DESC;
            """
            cur.execute(query)
            results = cur.fetchall()
```

```
        return results
    except psycopg2.Error as e:
        logger.error(f"Error fetching sentiment stats list: {str(e)}")
        raise HTTPException(status_code=500, detail=f"Database query error: {str(e)}")

def get_sentiment_summary(conn):
    """Get overall sentiment summary for the last 24 hours"""
    try:
        with conn.cursor() as cur:
            query = """
                SELECT
                    SUM(positive_count) as total_positive,
                    SUM(negative_count) as total_negative,
                    SUM(neutral_count) as total_neutral,
                    COUNT(*) as total_messages
                FROM voz_messages
                WHERE analyzed_at >= NOW() - INTERVAL '24 hours'
            """
            cur.execute(query)
            result = cur.fetchone()
            return result
    except psycopg2.Error as e:
        logger.error(f"Error fetching sentiment summary: {str(e)}")
        raise HTTPException(status_code=500, detail=f"Database query error: {str(e)}")

def get_messages_with_sentiment(conn, limit: int = 10, offset: int = 0, thread_id: Optional[str] = None):
    """Get messages with their sentiment analysis"""
    try:
        with conn.cursor() as cur:
            query = """
                SELECT
                    id,
                    thread_title,
                    thread_date,
                    message_content,
                    latest_poster,
                    latest_post_time,
                    thread_url,
            """
```

```
        CASE
        WHEN positive_count = 1 THEN 'positive'
        WHEN negative_count = 1 THEN 'negative'
        ELSE 'neutral'
        END as sentiment,
        analyzed_at
    FROM voz_messages
    WHERE 1=1
    """

    params = []

    if thread_id:
        query += " AND thread_id = %s"
        params.append(thread_id)

    query += """
        ORDER BY analyzed_at DESC
        LIMIT %s OFFSET %s
    """

    params.extend([limit, offset])

    cur.execute(query, params)
    messages = cur.fetchall()

    # Get total count for pagination
    count_query = """
        SELECT COUNT(*) as total
        FROM voz_messages
        WHERE 1=1
    """

    if thread_id:
        count_query += " AND thread_id = %s"
        cur.execute(count_query, [thread_id] if thread_id else None)
    else:
        cur.execute(count_query)

    total_count = cur.fetchone()['total']

    return {
        "messages": messages,
```

```
        "total": total_count,
        "limit": limit,
        "offset": offset
    }
except psycopg2.Error as e:
    logger.error(f"Error fetching messages with sentiment: {str(e)}")
    raise HTTPException(status_code=500, detail=f"Database query error: {str(e)}")

# API endpoints
@app.get("/stats/sentiment/iter")
@app.get("/stats/sentiment/iter")
def sentiment_stats(
    conn = Depends(get_db),
    limit: int = Query(15, ge=1, le=60) # Limit can be adjusted (default 15, max 60)
):
    """Get the last `limit` seconds of sentiment statistics"""
    return get_sentiment_stats(conn, limit=limit)

@app.get("/stats/sentiment/summary")
def sentiment_summary(conn = Depends(get_db)):
    """Get overall sentiment summary"""
    return get_sentiment_summary(conn)

@app.get("/messages/sentiment")
def get_messages(
    conn = Depends(get_db),
    limit: int = Query(5, ge=1, le=100),
    offset: int = Query(0, ge=0),
    thread_id: Optional[str] = None
):
    """Get messages with their sentiment analysis"""
    return get_messages_with_sentiment(conn, limit, offset, thread_id)

# Health check endpoint
@app.get("/health")
async def health_check():
    """Health check endpoint that also verifies database connection"""
    try:
        with get_db_connection() as conn:
```

```
with conn.cursor() as cur:
    cur.execute("SELECT 1")
    return {
        "status": "healthy",
        "database": "connected",
        "timestamp": datetime.now().isoformat()
    }
except Exception as e:
    return {
        "status": "unhealthy",
        "database": "disconnected",
        "error": str(e),
        "timestamp": datetime.now().isoformat()
    }

if __name__ == "__main__":
    import uvicorn
    uvicorn.run("main:app", host="0.0.0.0", port=8000, reload=True, log_level="info")
```

### 2.3.4 Frontend

Ở phần này chỉ chú ý đến phần trong file src của vite-project. Trong src sẽ có phần chính là App.jsx để tiến hành chạy frontend. Tại em sẽ sử dụng thư viện của MaterialUI (MUI) để hình hoá dữ liệu.

```
import { useState, useEffect } from 'react';
import './App.css';
import { PieChart } from '@mui/x-charts/PieChart';
import { LineChart } from '@mui/x-charts/LineChart';
import {
    Typography,
    List,
    ListItem,
    Card,
    CardContent,
    CardHeader,
    Divider,
    Box,
```



```
Paper,
Link,
} from '@mui/material';

const API_ENDPOINTS = {
  sentimentSummary: 'http://localhost:8000/stats/sentiment/summary',
  sentimentMessages: 'http://localhost:8000/messages/sentiment',
  sentimentByTime: 'http://localhost:8000/stats/sentiment/iter',
};

function formatSentimentData(data) {
  const totalMessages = data.total_messages ?? 0;
  const positive = totalMessages ? ((data.total_positive / totalMessages) * 100).toFixed(2) : 0;
  const negative = totalMessages ? ((data.total_negative / totalMessages) * 100).toFixed(2) : 0;
  const neutral = totalMessages ? ((data.total_neutral / totalMessages) * 100).toFixed(2) : 0;
  return {
    chartData: [
      { id: 0, value: data.total_positive ?? 0, label: 'Positive' },
      { id: 1, value: data.total_negative ?? 0, label: 'Negative' },
      { id: 2, value: data.total_neutral ?? 0, label: 'Neutral' },
    ],
    summary: {
      totalMessages,
      positive,
      negative,
      neutral,
    },
  };
}

function normalizeSentimentData(dataArray) {
  return dataArray.map(data => {
    const hourDate = new Date(data.check_time);
    const total = data.total_messages;
    return {
      Hour: hourDate,
      positive: total ? Number((data.total_positive_count / total * 100).toFixed(2)) : 0,
      negative: total ? Number((data.total_negative_count / total * 100).toFixed(2)) : 0,
      neutral: total ? Number((data.total_neutral_count / total * 100).toFixed(2)) : 0,
    };
  });
}

function App() {
  const [sentiment, setSentiment] = useState('');
  const [sentimentSummary, setSentimentSummary] = useState({});
```

```

const [messages, setMessages] = useState([]);
const [analysisByTime, setAnalysisByTime] = useState([]);

const fetchData = async (endpoint, processData) => {
  try {
    const response = await fetch(endpoint);
    if (!response.ok) {
      throw new Error(`Failed to fetch: ${endpoint}`);
    }
    const data = await response.json();
    processData(data);
  } catch (error) {
    console.error(`Error fetching data from ${endpoint}:`, error);
  }
};

useEffect(() => {
  const fetchAllData = () => {
    fetchData(API_ENDPOINTS.sentimentSummary, data => {
      const formatted = formatSentimentData(data);
      setSentiment(formatted.chartData);
      setSentimentSummary(formatted.summary);
    });
    fetchData(API_ENDPOINTS.sentimentMessages, data => setMessages(data.messages));
    fetchData(API_ENDPOINTS.sentimentByTime, data => {
      const normalizedData = normalizeSentimentData(data);
      setAnalysisByTime(normalizedData);
    });
  };

  fetchAllData();
  const intervalId = setInterval(fetchAllData, 1000);

  return () => clearInterval(intervalId);
}, []);

return (
  <Box sx={{ padding: '2rem', backgroundColor: '#f9f9f9', minHeight: '100vh' }}>
    </* Summary Boxes */>
    <Box
      sx={{
        display: 'flex',
        gap: '1.5rem',

```

```

marginBottom: '2rem',
justifyContent: 'space-between',
}}
>
<Paper elevation={3} sx={{ padding: '1rem', flex: 1, textAlign: 'center' }}>
  <Typography variant="h6">Total Messages</Typography>
  <Typography variant="h4">{sentimentSummary.totalMessages || 0}</Typography>
</Paper>
<Paper elevation={3} sx={{ padding: '1rem', flex: 1, textAlign: 'center' }}>
  <Typography variant="h6">Positive (%)</Typography>
  <Typography variant="h4">{sentimentSummary.positive || 0}%</Typography>
</Paper>
<Paper elevation={3} sx={{ padding: '1rem', flex: 1, textAlign: 'center' }}>
  <Typography variant="h6">Negative (%)</Typography>
  <Typography variant="h4">{sentimentSummary.negative || 0}%</Typography>
</Paper>
<Paper elevation={3} sx={{ padding: '1rem', flex: 1, textAlign: 'center' }}>
  <Typography variant="h6">Neutral (%)</Typography>
  <Typography variant="h4">{sentimentSummary.neutral || 0}%</Typography>
</Paper>
</Box>

{/* Main Content */}
<Box sx={{ display: 'flex', gap: '2rem' }}>
  {/* Left Section */}
  <Box sx={{ flex: 7 }}>
    <Card elevation={3} sx={{ marginBottom: '2rem' }}>
      <CardHeader title="Sentiment Distribution" />
      <Divider />
      <CardContent>
        {sentiment.length > 0 ? (
          <PieChart
            series={{ data: sentiment }}
            width={600}
            height={400}
          />
        ) : (
          <Typography>Loading sentiment data...</Typography>
        )}
      </CardContent>
    </Card>

    <Card elevation={3}>

```

```
<CardHeader title="Sentiment Over Time" />
<Divider />
<CardContent>
  {analysisByTime.length > 0 ? (
    <LineChart
      height={400}
      series={[
        {
          data: analysisByTime.map(item => item.positive),
          label: 'Positive',
          area: true,
          stack: 'total',
          showMark: false,
        },
        {
          data: analysisByTime.map(item => item.negative),
          label: 'Negative',
          area: true,
          stack: 'total',
          showMark: false,
        },
        {
          data: analysisByTime.map(item => item.neutral),
          label: 'Neutral',
          area: true,
          stack: 'total',
          showMark: false,
        },
      ]}
      xAxis={[
        {
          data: analysisByTime.map(item => item.Hour),
          scaleType: 'time',
          valueFormatter: item => item.toLocaleTimeString(),
        },
      ]}
    />
  ) : (
    <Typography>Loading time-series data...</Typography>
  )
</CardContent>
</Card>
</Box>
```

```

    { /* Right Section */
    <Box sx={{ flex: 3 }}>
      <Card elevation={3}>
        <CardHeader title="Recent Messages" />
        <Divider />
        <CardContent>
          <List>
            {messages.length > 0 ? (
              messages.map(item => (
                <ListItem key={item.id} sx={{ marginBottom: '1rem' }}>
                  <Paper elevation={1} sx={{ padding: '1rem', width: '100%' }}>
                    <Typography variant="body1">
                      <strong>Time:</strong> {new Date(item.latest_post_time).toLocaleString()}
                    </Typography>
                    <Typography variant="body1">
                      <strong>Message:</strong> {item.message_content}
                    </Typography>
                    <Typography variant="body1">
                      <strong>Thread:</strong>{' '}
                      <Link href={item.thread_url} target="_blank" rel="noopener noreferrer">
                        {item.thread_url}
                      </Link>
                    </Typography>
                    <Typography variant="body1">
                      <strong>Sentiment:</strong> {item.sentiment}
                    </Typography>
                  </Paper>
                </ListItem>
              ))
            ) : (
              <Typography>No messages to display.</Typography>
            )}
          </List>
        </CardContent>
      </Card>
    </Box>
  </Box>
);
}
export default App;

```

### 2.3.5 Docker build file

Để dự án này có thể chạy đơn giản không cần phải tải môi trường hay cài bất cứ phần mềm chạy code nào, chúng em sẽ sử dụng Docker làm việc đó. Và sau đây là các file cần thiết để build cho dự án này :

- **Docker-compose.yaml**: Dùng để xây dựng các image cần thiết cho dự án. Trong đó có các image như sau :
  - **db**: Xây dựng image cho csdl postgresql và thực thi lệnh sql trong file init.sql
  - **api**: Xây dựng image cho backend và khởi tạo chạy FastAPI dựa trên file Dockerfile trong Voz\_neww
  - **scrapy**: Dựa vào image của backend và bắt đầu scrap data về
  - **frontend**: Xây dựng image cho frontend dựa trên Dockerfile trong vite\_project

```
services:
  db:
    image: postgres:13
    volumes:
      - ./VOZ_neww/postgres/init.sql:/docker-entrypoint-initdb.d/init.sql
    environment:
      POSTGRES_USER: postgres
      POSTGRES_PASSWORD: postgres
      POSTGRES_DB: vozdb
    ports:
      - "5433:5432"
    healthcheck:
      test: ["CMD-SHELL", "pg_isready -U postgres"]
      interval: 5s
      timeout: 5s
      retries: 5
    networks:
      - voz_dash

  api:
    build: ./VOZ_neww
```

```
command: ["uvicorn", "main:app", "--host", "0.0.0.0", "--port", "8000", "--reload"]
```

```
ports:
```

```
- "8000:8000"
```

```
volumes:
```

```
- ./VOZ_neww:/app
```

```
depends_on:
```

```
db:
```

```
condition: service_healthy
```

```
environment:
```

```
DATABASE_URL: postgresql://postgres:postgres@db:5432/vozdb
```

```
networks:
```

```
- voz_dash
```

```
scrapy:
```

```
build: ./VOZ_neww
```

```
command: ["scrapy", "crawl", "demospider"]
```

```
volumes:
```

```
- ./VOZ_neww:/app
```

```
depends_on:
```

```
db:
```

```
condition: service_healthy
```

```
networks:
```

```
- voz_dash
```

```
frontend:
```

```
build: ./vite-project
```

```
ports:
```

```
- "5173:5173"
```

```
networks:
```

```
- voz_dash
```

```
networks:
```

```
voz_dash:
```

```
driver: bridge
```

## Vite-project/Dockerfile:

```
FROM node:18.17.1
WORKDIR /app
COPY package*.json ./
RUN npm install
COPY . .
RUN npm run build
CMD ["npm", "run", "dev", "--", "--host", "0.0.0.0"]
```

## Voz\_new/Dockerfile

```
FROM python:3.11

WORKDIR /app

RUN apt-get update && apt-get install -y \
    postgresql-client \
    cron \
    && rm -rf /var/lib/apt/lists/*

COPY requirements.txt .

RUN pip install --no-cache-dir -r requirements.txt

COPY models/ /app/models/

COPY start.sh /app/start.sh
RUN chmod +x /app/start.sh
EXPOSE 8000
```



## SETUP A DEMO

1. Ở bước này, để có thể khởi tạo project, trước hết hãy tải docker về máy tính.
2. Sau đó vào đường link github  
[https://github.com/Amature123/new\\_new\\_sentiment](https://github.com/Amature123/new_new_sentiment)  
và clone project về
3. Bật màn command prompt hoặc terminal và đi tới địa chỉ của project
4. Gõ Docker compose build để tiến hành tải các image cần thiết
5. Sau khi đã tải các project cần thiết thì tiến hành gõ docker compose up để chạy code
6. Sau khi đã hoàn tất hãy vào localhost:5183 và sẽ hiện hết các dashboard.

## Tài liệu tham khảo

- Docker: <https://www.docker.com/>
  - Frontend: <https://vite.dev/>
  - Backend: <https://fastapi.tiangolo.com/>
  - Model: <https://www.tensorflow.org/>
  - Scrappy: <https://scrapy.org/>
- Project được lấy ví dụ từ
- <https://github.com/nama1arpit/reddit-streaming-pipeline>
  - <https://github.com/jalvin99/RedditSentimentAnalyzer>
  - <https://github.com/undertheseanlp/underthesea>