ĐẠI HỌC QUỐC GIA HÀ NỘI TRƯỜNG ĐẠI HỌC CÔNG NGHỆ



Nguyễn Trường Huy 22022509

BÁO CÁO PHÂN TÍCH TƯƠNG TÁC VÀ NỘI DUNG CỦA MỘT / NHIỀU TÀI KHOẢN FACEBOOK

Môn: Lập trình xử lý dữ liệu với Python Ngành: Trí tuệ nhân tạo

Hà Nội – 2023

Mục lục

1. TÔNG QUAN	3
1.1. ĐÈ BÀI	
1.2. MÔ TẢ CÔNG VIỆC	
1.3. TÀI KHOẢN FACEBOOK	
1.4. LINK GITHUB PROJECT	3
2. CÀO DỮ LIỆU VÀ LƯU TRỮ DỮ LIỆU	3
2.1. CÀO DỮ LIỆU	3
2.1.1. Cài đặt công cụ cần thiết	3
2.1.1.1. Get cookies.txt LOCALLY	
2.1.1.2. Thư viện facebook-scraper, pandas và numpy của Python	4
2.1.2. Cào dữ liệu	
2.1.2.1. Lấy file cookies	
2.1.2.2. Cào dữ liệu	
2.2. LƯU ĐỮ LIỆU VÙA THU THẬP ĐƯỢC	6
3. LÀM SẠCH VÀ TIỀN XỬ LÝ DỮ LIỆU	7
3.1. LÀM SẠCH	
3.2. TIỀN XỬ LÝ DỮ LIỆU	10
3.2.1. File xử lý dữ liệu reactions	
3.2.2. File xử lý dữ liệu links	11
3.2.3. File xử lý dữ liệu time	
3.2.4. File xử lý dữ liệu reactors	
3.2.5. File xử lý dữ liệu comments_full	14
4. PHÂN TÍCH DỮ LIỆU	15
4.1. THÔNG TIN TRANG	15
4.2. PHÂN TÍCH REACTIONS, COMMENTS, SHARES	16
4.2.1. Phân tích shares	16
4.2.2. Phân tích comments	17
4.2.3. Phân tích reactions	
4.3. PHÂN TÍCH BÀI ĐĂNG	
4.4. PHÂN TÍCH NGƯỜI DÙNG	31
4.5. Dự đoán số lượt thích dựa trên số lượt reaction bằng	
PHƯƠNG PHÁP HỘI OUY TUYẾN TÍNH (LINEAR REGRESSION)	37

1. TỔNG QUAN

1.1. Đề bài

Phân tích tương tác và nội dung của một / nhiều tài khoản Facebook.

1.2. Mô tả công việc

- Thu thập dữ liệu từ một / nhiều tài khoản Facebook (bài đăng, bình luận, tương tác...)
- Xử lý dữ liệu thu thập được, phân tích và rút ra những nhận xét.

1.3. Tài khoản Facebook

- Fanpage: EDM Vietnam Community
- Link Fanpage: https://www.facebook.com/edmvco

1.4. Link Github project

Link:

https://github.com/huynguyentruong119/AIT_2023_1_Final_Project.git

2. CÀO DỮ LIỆU VÀ LƯU TRỮ DỮ LIỆU

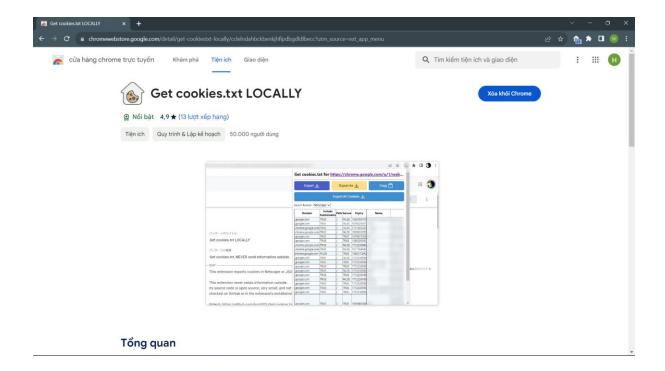
File: Crawl_Data.ipynb

2.1. Cào dữ liệu

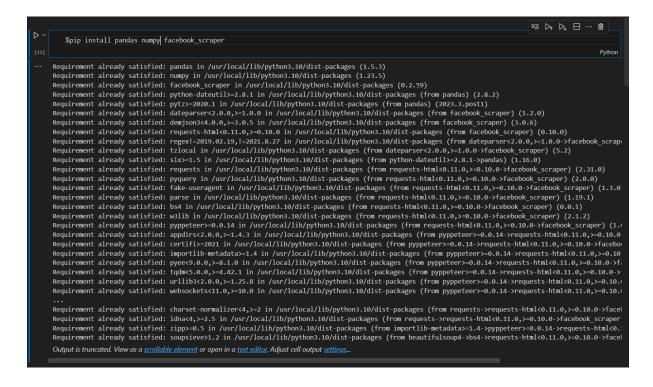
2.1.1. Cài đặt công cụ cần thiết

2.1.1.1. Get cookies.txt LOCALLY

Trên Google tải Extension: Get cookies.txt LOCALLY.



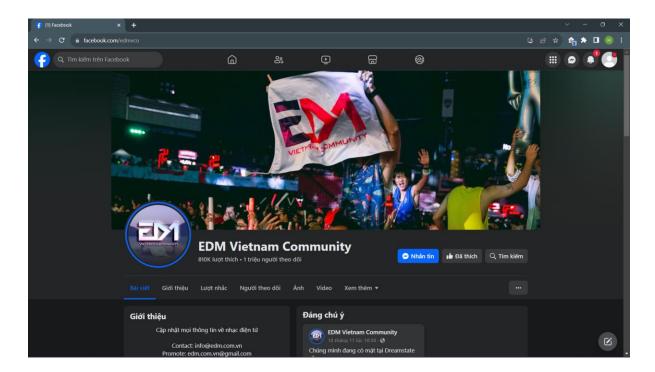
2.1.1.2. Thư viện facebook-scraper, pandas và numpy của Python



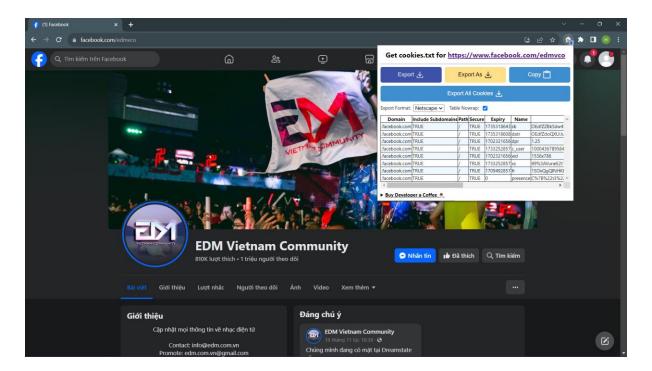
2.1.2. Cào dữ liệu

2.1.2.1. Lấy file cookies

• Bước 1: Mở trang Facebook cần cào dữ liệu.



• Bước 2: Bật Extension Get cookies.txt LOCALLY và nhấn Export để tải file cookies về.



• Bước 3: Tạo thư mục Data và cho file cookies vừa tải vào. File cookies: cookies.txt

2.1.2.2. Cào dữ liệu

• Import các thư viện cần thiết

```
from facebook_scraper import get_posts
import pandas as pd
Pythor
```

• Cào 150 bài viết từ Fanpage

Ở đây, chúng ta đã dùng hàm get_posts() của thư viện facebook_scraper để kéo dữ liệu của 150 bài đăng gần đây về và đưa nó vào trong post_list

Output: Xem ở project.

2.2. Lưu dữ liệu vừa thu thập được

```
post_df_full = pd.DataFrame(columns=post_list[0].keys(), index=range(len(post_list)), data=post_list)

path=FOLDER_PATH + FANPAGE_LINK + ".csv"
post_df_full.to_csv(path, index=False)

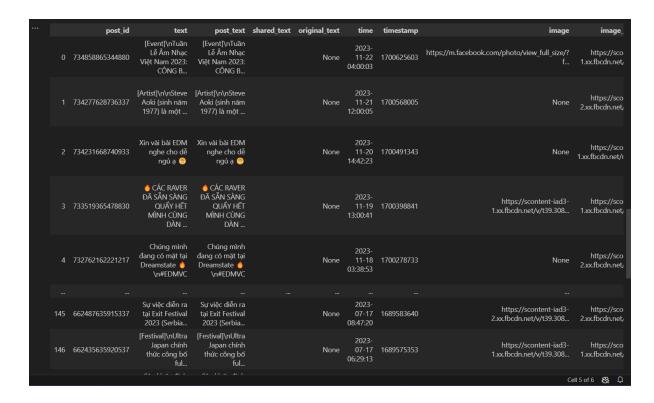
post_df_full

post_df_full

Python
```

Tạo một DataFrame post_df_full để lưu dữ liệu vừa thu thập được và chuyển nó thành file .csv để lưu trữ dữ liệu

Output: Xem thêm ở project



File dữ liệu thô: edmvco.csv

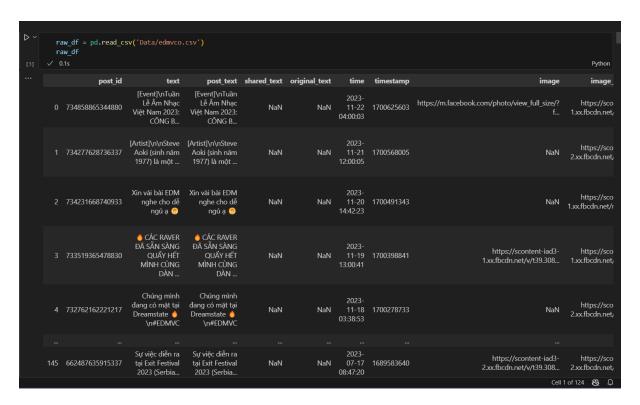
3. LÀM SẠCH VÀ TIỀN XỬ LÝ DỮ LIỆU

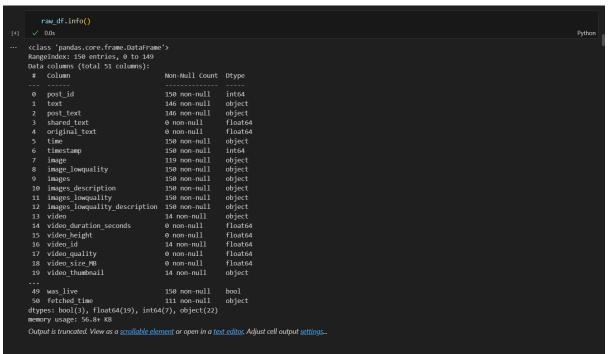
Tải và import các thư viện cần thiết

```
| Spip install matplotlib pandas numpy seaborn wordcloud | Spidon | Spidon
```

3.1. Làm sạch

Ta sẽ xem qua bộ dữ liệu thô (Xem thêm Output ở project)





Những bản ghi có cột fetched_time (thời gian tạo requests) có giá trị NaN là do Facebook đã hạn chế quyển truy cập. Vì vậy khi ta nhìn vào tập dữ liệu sẽ thấy các bản ghi như vậy đều bị mất dữ liệu quan trọng. Để đảm bảo tính đúng

đắn cho việc phân tích dữ liệu, ta sẽ loại bỏ các bản ghi này. (Xem thêm Output ở project)

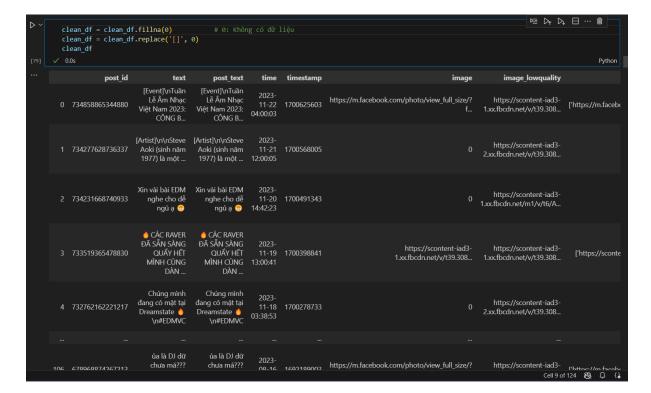
```
clean df = raw df.dropna(subset= 'fetched time')
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 111 entries, 0 to 119
Data columns (total 51 columns):
  # Column
                                                            Non-Null Count Dtype
       text
post_text
shared_text
                                                                                      object
object
float64
                                                           110 non-null
                                                           110 non-null
0 non-null
        original_text
time
                                                            111 non-null
        image
image_lowquality
                                                           86 non-null
                                                                                       object
         images
images_description
                                                            111 non-null
  10 images_lowquality 111 non-null
11 images_lowquality_description 111 non-null
12 images_lowquality_description 111 non-null
13 video 110 non-null
14 video_duration_seconds 0 non-null
                                                                                       object
float64
                                                           0 non-null
0 non-null
                                  seconds 0 non-null
0 non-null
10 non-null
0 non-null
0 non-null
  15 video_height
16 video_id
                                                                                       float64
  17 video_quality
18 video_size_MB
                                                                                       float64
   19 video thumbnail
                                                           10 non-null
                                                                                       object
...
49 was live 111 non-null
50 fetched_time 111 non-null
dtypes: bool(3), float64(19), int64(7), object(22)
memory usage: 42.8+ KB
                                                                                       boo1
 Output is truncated. View as a <u>scrollable element</u> or open in a <u>text editor</u>, Adjust cell output <u>settings</u>.
```

Ta nhận được 111 bài đăng.

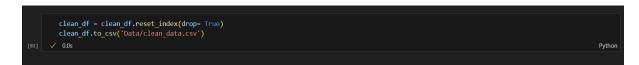
Tiếp theo, ta sẽ loại bỏ đi các cột có tất cả các giá trị là NaN

```
clean_df = clean_df.dropna(axis=1, how="all")
Index: 111 entries, 0 to 119
Data columns (total 34 columns):
 # Column
                                                    Non-Null Count Dtype
 0 post_id
1 text
                                                   111 non-null
110 non-null
                                                                            object
      post_text
time
                                                    110 non-null
111 non-null
                                                                            object
object
                                                    111 non-null
86 non-null
                                                                            int64
object
      timestamp
      image
image_lowquality
images
       images_description
      images_lowquality 111 non-null images_lowquality_description video 110 non-null 10 non-null
                                                                            object
 12 video_id
13 video_thumbnail
                                                    10 non-null
                                                                            object
      comments
shares
                                                    111 non-null
                                                                            int64
 16 post_url
17 link
                                                    2 non-null
                                                                            object
 17 link
18 links
19 user_id
                                                    111 non-null
 32 was live
                                                    111 non-null
                                                                            boo1
33 fetched_time 111 non-null dtypes: bool(3), float64(2), int64(7), object(22) memory usage: 28.1+ KB
Output is truncated. View as a <u>scrollable element</u> or open in a <u>text editor</u>. Adjust cell output <u>settings</u>.
```

Sau đó, ta sẽ điền vào các ô còn trống giá trị 0 (Không có dữ liệu)



Cuối cùng, ta đánh lại chỉ mục index và chuyển thành file .csv để lưu trữ



File data đã được làm sạch: clean data.csv

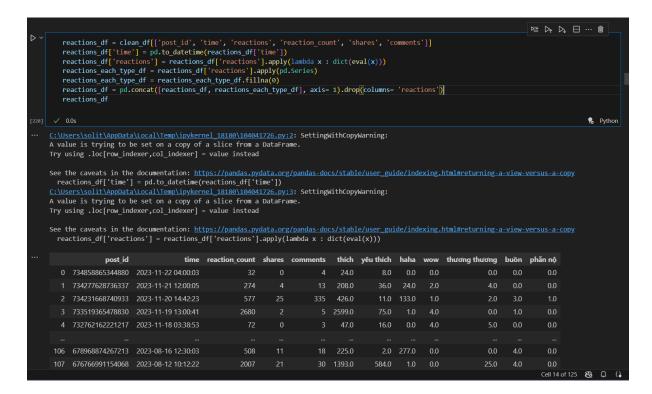
3.2. Tiền xử lý dữ liệu

3.2.1. File xử lý dữ liệu reactions: reactions_data.csv

Trường reactions của dữ liệu có chứa số lượng của các loại reactions

```
| Clean_df['reactions']
| Clea
```

Ta sẽ tạo một DataFrame để lưu trữ dữ liệu này và làm sạch nó.



Các trường còn lại thêm vào để tạo thuận lợi cho việc phân tích.

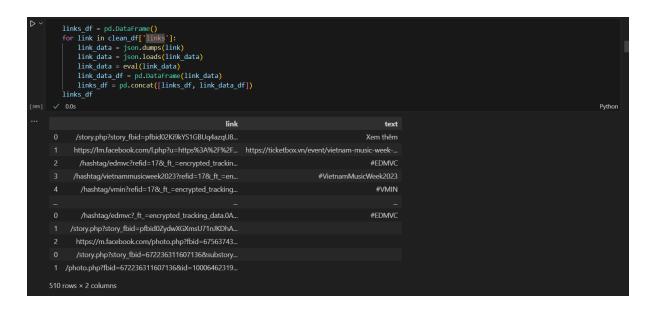
Chuyển dữ liệu thành file .csv để lưu trữ.



3.2.2. File xử lý dữ liệu links: links_data.csv

Trường links trong tập dữ liệu có chứa tất cả đường dẫn được đính kèm trong từng bài đăng như: link web, hashtag, ...

Tạo DataFrame và lưu tất cả link trong các bài đăng



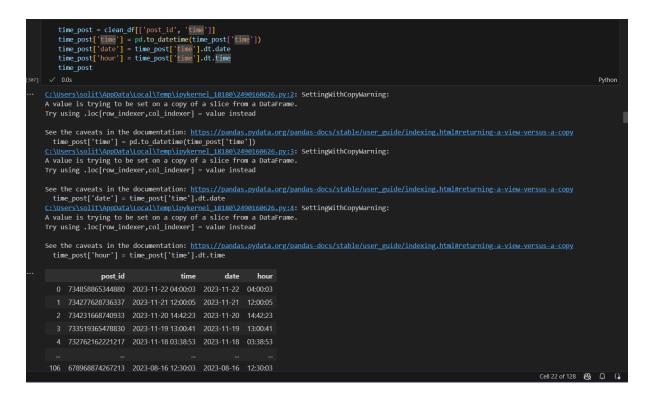
Dữ liệu trong DataFrame có định dạng string, vì thế ta sẽ chuyển dữ liệu qua dạng json bằng hàm json.dump(), sau đó chuyển dữ liệu dạng json sang đối tượng Python bằng hàm json.load().

Làm sạch và chuyển thành file .csv để lưu trữ

3.2.3. File xử lý dữ liệu time: time_post.csv

Trường time của dữ liệu chỉ thời gian đăng bài post

Ta sẽ tạo DataFrame để lưu trữ ngày và giờ đăng bài.

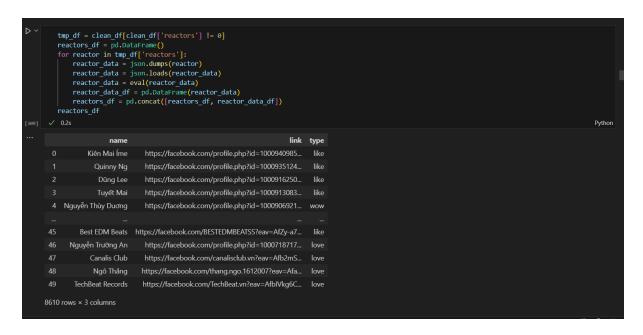


Chuyển thành file .csv để lưu trữ.

3.2.4. File xử lý dữ liệu reactors: reactors_data.csv

Trường reactors chứa thông tin của những tài khoản đã thả reaction trong từng bài đăng của trang.

Ta sẽ tạo DataFrame để lưu trữ dữ liệu này (Làm tương tự như trường links ở trên)



Làm sạch và chuyển thành .csv để lưu trữ

```
reactors_df = reactors_df.replace({'like' : 'thích', 'love' : 'yêu thích', 'sad' : 'buồn', 'care' : 'thương thương'})
reactors_df = reactors_df.reset_index(drop= True)
reactors_df = reactors_df.replace('', 0)
reactors_df = reactors_df.replace('', 0)
reactors_df.replace('', 0)
reactors_df.to_csv('Data/reactors_data.csv')

Python
```

3.2.5. File xử lý dữ liệu comments_full: comments_full.csv

Trường comment_full chứa thông tin của các comment trong từng bài đăng của trang như: id comment, nội dung comment, id người comment...

Ta sẽ tạo DataFrame để lưu trữ dữ liệu này (Làm tương tự như trường links ở trên)

	comment_id	comment_url	commenter_id	commenter_url	commenter_name	commenter_meta	com
	1061064065093152	https://facebook.com/1061064065093152	100064623192769	https://facebook.com/edmvco? eav=AfYeMqh7p8OHnb	EDM Vietnam Community	Tác giả	T Nhạc Mu:
	746007517389746	https://facebook.com/746007517389746	100004233820245	https://facebook.com/thanhluan10497? eav=Afavm	Nguyễn Thành Luân	None	Ngu
	1587591868715101	https://facebook.com/1587591868715101	100004028093197	https://facebook.com/profile.php? id=1000040280	Duy Minh	None	
	865432821690369	https://facebook.com/865432821690369	100064623192769	https://facebook.com/edmvco?eav=AfY- 7w2v2_zcL	EDM Vietnam Community	Tác giả	Sắp
	1783294532107184	https://facebook.com/1783294532107184	100005519463021	https://facebook.com/phamtamphong2101? eav=AfZu	Phạm Tâm Phong	None	anl nén
	1472344080250863	https://facebook.com/1472344080250863	100010067591455	https://facebook.com/bestedmbeat? eav=AfasRbR8c	Dang Chi Huong	None	
	302208355662958	https://facebook.com/302208355662958	100006861136137	https://facebook.com/profile.php? id=1000068611	Anh Khoa Hoang	None	
	293122040065458	https://facebook.com/293122040065458	100007760587444	https://facebook.com/flamez.nguyen.0212? eav=Af	Nguyễn Hoàng Đông Phi	None	KI 20
	248371768128047	https://facebook.com/248371768128047	100085238347563	https://facebook.com/profile.php? id=1000852383	Minh Nhật	None	
	1016898652773345	https://facebook.com/1016898652773345	100024594242282	https://facebook.com/hoanganh.raver? eav=AfZYo0	Hoang Anh Pham	None	
1771	rows × 13 columns						

Làm sạch và chuyển thành .csv để lưu trữ

```
comments_full_df = comments_full_df.reset_index(drop= True)
  comments full_df['commenter_meta'] = comments full_df['commenter_meta'].fillna('Nguời xem')
  comments_full_df['comment_time'] = comments_full_df['comment_time'].fillna(comments_full_df['comment_time'].mean())
  comments_full_df['comment_time'] = comments_full_df['comment_time'].dt.date
  comments_full_df = comments_full_df.fillna(0)
  comments_full_df = comments_full_df.replace('[]', 0)
  comments_full_df.to_csv('Data/comments_full.csv')

Python
```

4. PHÂN TÍCH DỮ LIỆU

4.1. Thông tin trang

Tên trang

ID trang



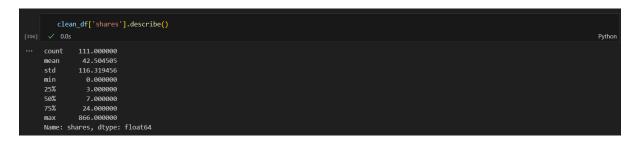
URL trang



4.2. Phân tích reactions, comments, shares

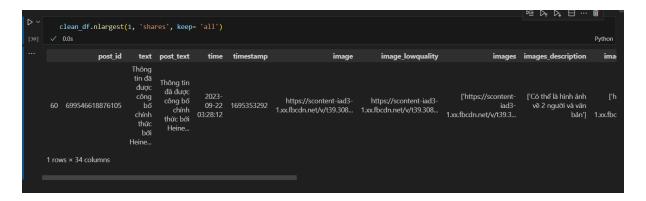
4.2.1. Phân tích shares

Tổng quan về số lượt share



Ta có thể thấy được trung bình mỗi bài viết có 42-43 lượt share, bài viết có số lượt share cao nhất là 866 và thấp nhất là 0

• Bài viết có số lượt shares cao nhất (Xem thêm Output ở project)



Tổng số lượt share



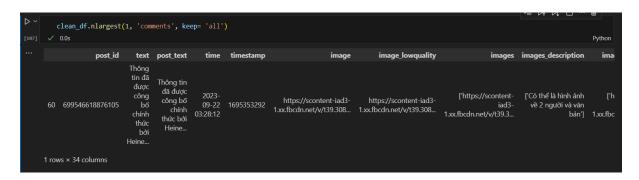
4.2.2. Phân tích comments

Tổng quan về số lượt comment

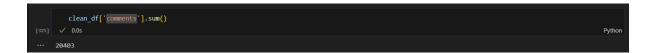


Ta có thể thấy được trung bình mỗi bài viết có 183-184 lượt comment, bài viết có số lượt comment cao nhất là 5243 và thấp nhất là 1

• Bài viết có số lượt comment cao nhất (Xem thêm Output ở project)



• Tổng số lượt comment



4.2.3. Phân tích reactions

• Tổng quan về số lượt reaction

```
Python

count 111.000000
max 37629.000000
Name: reaction_count, dtype: float64

reactions_df['reaction_count'].describe()

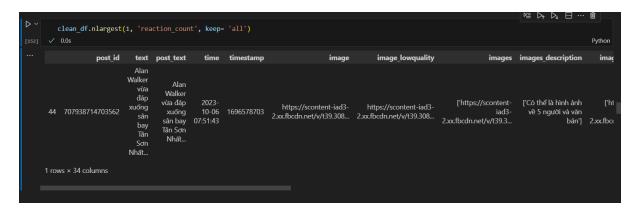
Python

Python

Python
```

Ta có thể thấy được trung bình mỗi bài viết có 2034 lượt reaction, bài viết có số lượt reaction cao nhất là 37629 và thấp nhất là 32

• Bài viết có số lượt reaction cao nhất (Xem thêm Output ở project)



Tổng số lượt reaction

```
        D ∨
        reactions_df['reaction_count'].sum()

        [325]
        √ 0.0s
        Python

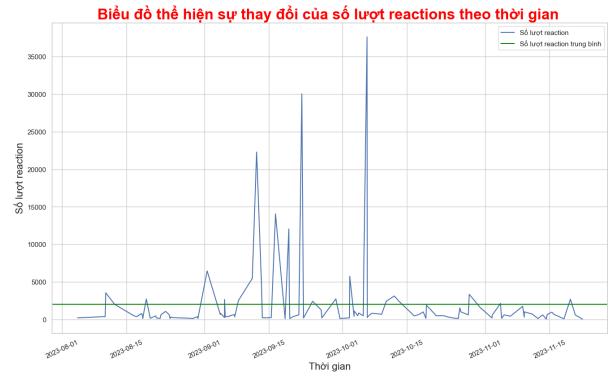
        ...
        225780
```

Sự thay đổi của số lượt reaction theo thời gian

```
> sns.set_theme(style="whitegrid")
plt.subplots(figsize=(16, 9))
sns.lineplot(x = 'time', y = 'reaction_count', data = reactions_df, label= 'Sō lượt reaction')
plt.xticks(rotation = 25)
plt.xlabel('Thời gian', fontsize=16)
plt.ylabel('Sō lượt reaction', fontsize=16)
plt.title('Biểu dō thể hiện sự thay đổi của số lượt reactions theo thời gian ', fontsize=24, color='red', fontweight='bold')
plt.axhline(reactions_df['reaction_count'].mean(), color='green', label='Số lượt reaction trung bình')
plt.legend()

[328] ✓ 0.4s

Python
```



Theo biểu đồ trên, ta có thể thấy được trong khoảng thời gian từ 01-09-2023 đến 15-10-2023 số lượt reactions tăng đột biến, vượt xa so với mức trung bình.

Trong khoảng thời gian này diễn ra lễ hội âm nhạc Heineken Kennation ở Việt Nam với sự tham gia của Alan Walker – DJ/Producer hàng đầu thế giới. Điều này thu hút sự chú ý của đông đảo các fan tại Việt Nam và họ có xu hướng theo dõi những thông tin liên quan đến anh chàng DJ này và lễ hội âm nhạc. Vì vậy mà số lượng reactions mới tăng đột biến như vậy.

• Số lượng reactions mỗi loại

```
sum_of_reaction = pd.Series(reactions_df[['thich', 'yêu thich', 'haha', 'wow', 'thương thương', 'buồn', 'phần nộ']].sum())

sum_of_reaction.plot(kind= 'bar', figsize= (16, 9))
plt.xlabel('toại reaction', fontsize=16)
plt.ylabel('56 lượng', fontsize=16)
plt.title('Biểu dô thể hiện số lượng reaction mỗi loại', fontsize=24, color='red', fontweight='bold')
sum_of_reaction

Python

thích 159196.0
yeu thích 24203.0
haha 27115.0
wow 9032.0
thương thương 1164.0
buồn 5027.0
phần nộ 43.0
dtype: float64
```



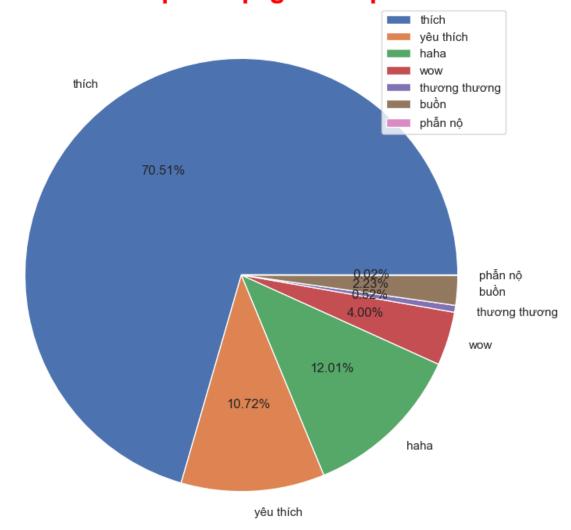
```
sum_of_reaction.plot(kind= 'pie', figsize= (9, 9), autopct='%1.2f%%')
plt.title('Biéu dō thé hiện ti trọng các loại reaction', fontsize=24, color='red', fontweight='bold')
plt.legend()

v 0.2s

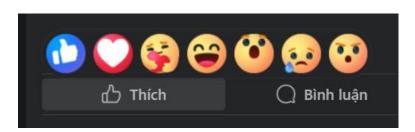
Python

matplotlib.legend.legend at 0x1e9e6019c10>
```

Biểu đồ thể hiện tỉ trọng các loại reaction

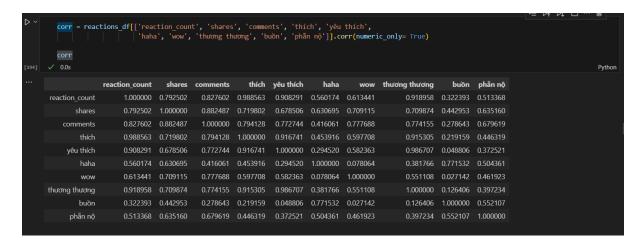


Ở đây, ta có thể thấy reaction thích có số lượng vượt trội hơn hẳn so với phần còn lại. Nguyên nhân có thể là do nút thích nằm ở ngay đầu thanh reaction và reaction mặc định của Facebook là thích nên người dùng chỉ cần nhấn một lần là được. Còn các nút reaction còn lại thì người dùng phải thao tác kéo thả trên thanh reaction, phải thực hiện nhiều thao tác hơn. Vì vậy người dùng có xu hướng nhấn thích nhiều hơn các reaction còn lại.

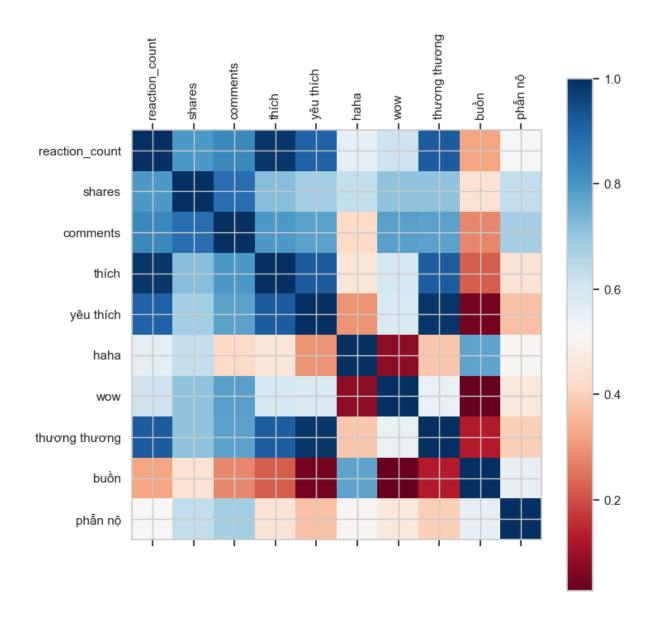


Mức độ tương quan giữa tổng số reaction, số reaction mỗi loại, tổng số comment và tổng số share

Bảng thể hiện mức độ tương quan giữa các trường



Biểu đồ thể hiện mức độ tương quan giữa các trường



Qua bảng và biểu đồ trên, ta thấy:

- Số reaction có mức độ tương quan tương đối với số comment và share.
 Điều này là hợp lý vì khi số reaction cao tức là bài post đấy thu hút nhiều sự chú ý, điều đó cũng góp phần làm tăng sự tương tác của người dùng.
- Đặc biệt, số lượt thích có mức độ tương quan gần như tuyệt đối so với số lượng reaction. Điều này dễ hiểu vì số lượt thích chiếm tỉ trọng rất lớn trong tổng số reaction. Vì vậy khi số lượt thích tăng thì số lượt reaction cũng sẽ tăng. Vậy nên giữa số lượt thích và số reaction có mối quan hệ với nhau và phân tích hồi quy tuyến tính có thể phù hợp.

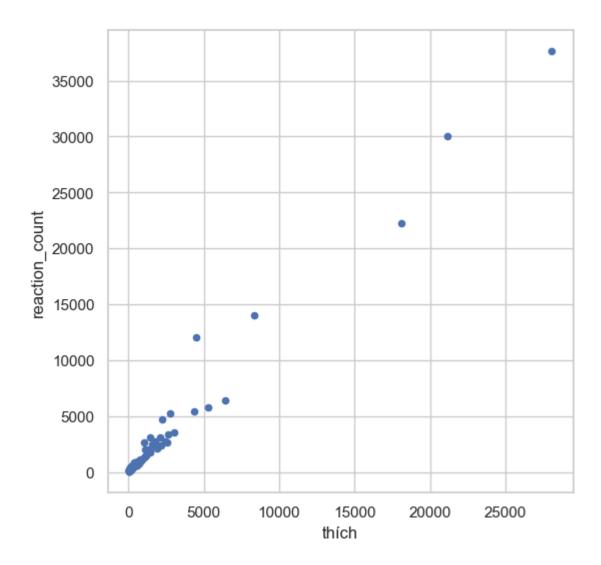
Biểu đồ thể hiện số lượt thích và số reactions:

```
Python

Axes: xlabel='thích', ylabel='reaction_count'>

PE D, D, D ... 0

Python
```



4.3. Phân tích bài đăng

• Số bài viết có chứa văn bản

```
Số bài viết có văn bản

num_of_post_with_text = clean_df[clean_df['post_text'] != 0].shape[0]
num_of_post_with_text

v 0.0s

Python

110
```

• Số bài viết có chứa hình ảnh

• Số bài viết có chứa video

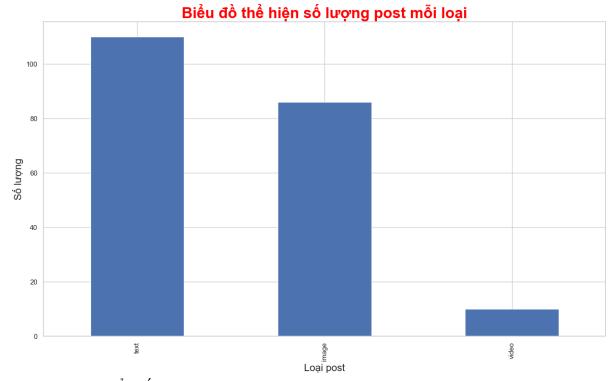
```
num_of_post_with_video = clean_df[clean_df['video'] != 0].shape[0]
num_of_post_with_video

v 0.0s

Python

10
```

Biểu đồ thể hiện số lượng bài đăng mỗi loại



Ta có thể thấy page có xu hướng đăng những bài post có văn bản và hình ảnh, ít khi đăng video

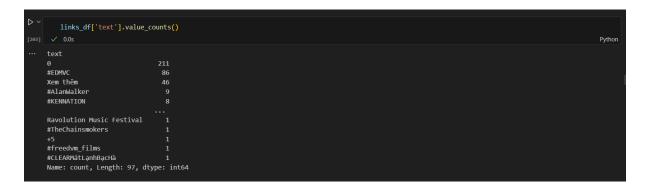
• Tổng số link đính kèm trong bài post



• Trung bình 1 bài post sec có 4-5 link đính kèm

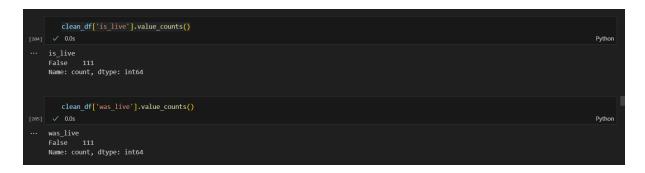


• Nội dung link



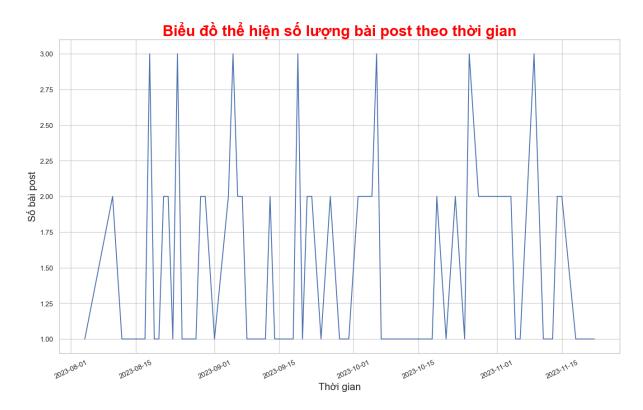
Đa số các link đều không có văn bản đính kèm, một vài link được đính kèm dưới dạng hashtag...

 Kiểm tra xem các bài post có đang livestream hay đã từng livestream hay không



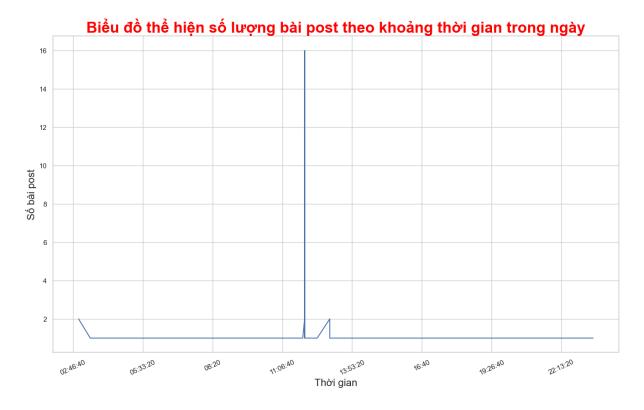
Giá trị của 2 cột này là False hết, tức là trong 111 bài gần đây, không có bài đăng nào là đang hoặc đã từng livestream.

Sự thay đổi số lượng bài đăng theo thời gian



Số lượng bài post tăng giảm không liên tục, ngày nhiều nhất có 3 bài đăng, ít nhất có một bài đăng

• Khoảng thời gian trong ngày mà fanpage hay đăng bài post



Theo biểu đồ trên, ta có thể thấy được trang hay đăng bài trong khoảng thời gian từ 11h – 14h. Đây là khoảng thời gian nghỉ trưa của đa số người, nên admin fanpage cũng tranh thủ khoảng thời gian rảnh này để đăng bài. Khoảng thời gian này nhiều người dùng Facebook, nên đăng bài vào thời gian này cũng giúp thu hút sự chú ý và đẩy mạnh sự tương tác của mọi người với bài viết hơn là đăng bài vào giờ hành chính, khi mà mọi người vẫn còn đi học, đi làm...

Phân tích nội dung bài viết

Ta sẽ lấy ra toàn bộ phần văn bản của bài viết và lưu nó thành một chuỗi

Sau đó, ta sẽ tạo một list các stopword tiếng Việt từ file.

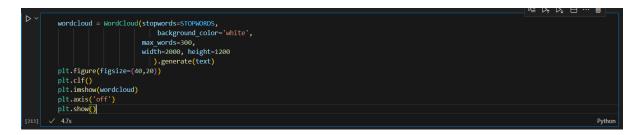
Stopword hiểu đơn giản là các từ có tần số xuất hiện nhiều như và, của, nên... các từ này thường mang ít giá trị ý nghĩa và không khác nhau nhiều trong các văn bản khác nhau.

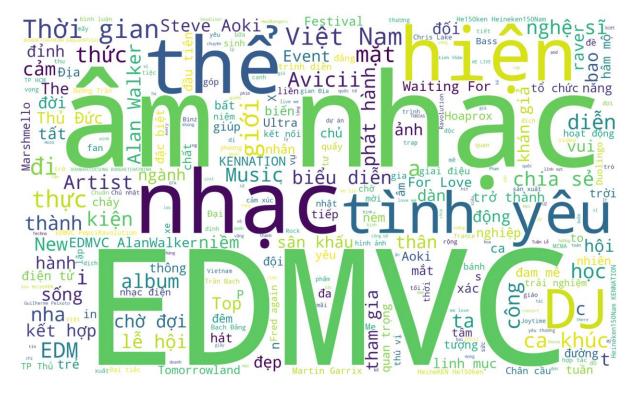
File stopword: stopwords.txt

Nguồn: https://github.com/stopwords/vietnamese-stopwords/vietnamese-stopwords.txt

Xem thêm Output ở project

Vẽ hình ảnh đám mây thể hiện tần suất xuất hiện của các từ trong văn bản bằng thư viện WordCloud





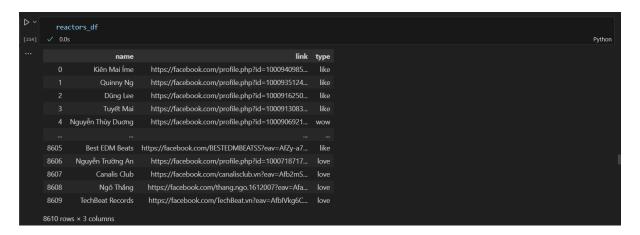
Độ lớn của từ thể hiện tần suất xuất hiện của các từ lớn hay nhỏ.

Nhìn vào hình trên, ta có thể thấy được các từ như âm nhạc, EDMVC, nhạc, tình yêu... xuất hiện nhiều trong các bài viết. Điều này là hợp lý bởi đây là một Fanpage về âm nhạc, cụ thể là EDM (Electronic dance music). Ta còn có thể thấy tên các DJ/Producer nổi tiếng hay được đề cập đến trong bài viết như Steve Aoki, Avicii, AlanWalker...

Với những người không biết khi nhìn vào hình ảnh này cũng có thể dễ dàng kết luận các bài viết của trang đều xoay quanh chủ đề về âm nhạc.

4.4. Phân tích người dùng

Thông tin những người đã react bài viết của trang



Tên 5 người hay react bài viết của trang nhiều nhất

```
reactors_df['name'].value_counts().nlargest(5)

v 0.0s

name

Lê Uyên Nhựt 42

Ordinary Guy 37

Dani Walker 33

Tùng Vũ 32

Oroka Wanako 30

Name: count, dtype: int64
```

Phân tích thói quen react của người dung tên Lê Uyên Nhựt

```
reactors_df.loc[(reactors_df['name'] === 'Lê-Uyên Nhựt'), 'type'].value_counts()

v 0.0s

type
yêu thích 21
thích 15
haha 6
Name: count, dtype: int64

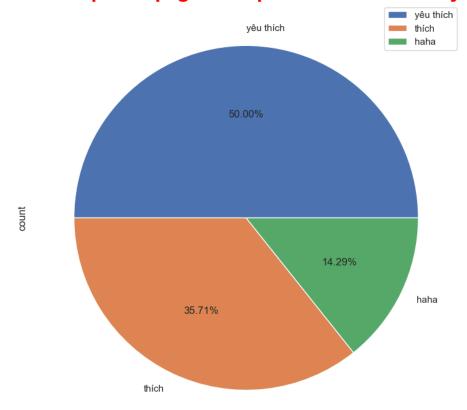
+ Code + Markdown

reactors_df.loc[(reactors_df['name'] == 'Lê-Uyên Nhựt'), 'type'].value_counts().plot(kind= 'pie', figsize= (9, 9), autopct='%1.2f%%')
plt.title('Bidu đô thé hiện tỉ trọng các loại reaction của Lê-Uyên Nhựt', fontsize=24, color='red', fontweight='bold')
plt.legend()

v 0.1s

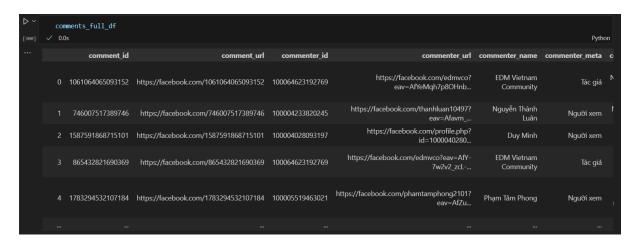
Python
```

Biểu đồ thể hiện tỉ trọng các loại reaction của Lê Uyên Nhựt



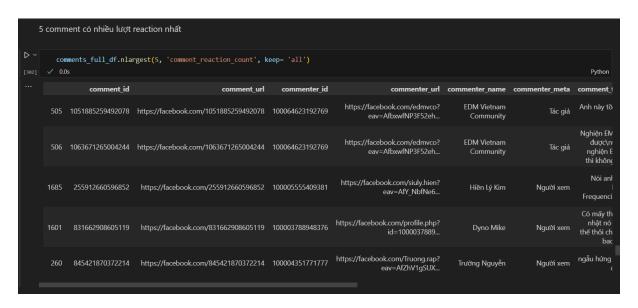
Qua biểu đồ trên, ta có thể thấy người dùng Lê Uyên Nhựt hay thả 3 loại reaction là thích, yêu thích và ha ha.

• Thông tin toàn bộ comment trong bài viết (Xem thêm Output ở project)



Số comment có đính kèm ảnh

• 5 comment có nhiều lượt reaction nhất (Xem thêm Output ở project)



5 ngày có số lượng người comment nhiều nhất

```
5 ngày có số lượng người comment cao nhất

Comments full_df['comment_time'].value_counts().nlargest(5)

00s

Python

comment_time
2023-09-23 684
2023-08-23 441
2023-10-23 364
2023-11-09 79
2023-11-02 72
Name: count, dtype: int64
```

Tên 5 người hay comment bài viết của trang nhiều nhất

```
Tên 5 người hay comment bài viết của trang nhiều nhất

Comments_full_df['commenter_name'].value_counts().nlargest(5)

✓ 0.0s

Python

Commenter_name

EDM Vietnam Community 75

Hiền Lý Kim 19

Dang Chi Huong 14

Nguyễn Anh 11

Huỳnh Nhung 10

Name: count, dtype: int64
```

Ta có thể thấy admin của fanpage comment vào bài viết của trang nhiều nhất. Làm việc đó có thể là để tương tác với người xem được nhiều hơn.

• Thói quen comment của admin

Ta sẽ lưu nội dung comment của admin thành một chuỗi và vẽ ảnh đám mây



Nhìn vào ảnh trên, ta có thể nhận ra rằng admin fanpage hay comment vào bài đăng các đường link của trang web.

• Thói quen comment của người dùng tên Hiền Lý Kim

Làm tương tự như trên

```
comment_text2 = ""

for txt in comments_full_df.loc[(comments_full_df['commenter_name'] == 'Hiền Lý Kim'), 'comment_text']:

comment_text2 = comment_text2 + str(txt) + "\n"

comment_text2 = comment_text2 |

python

windth=sum comment_text2 |

plt.figure(figsize=(40,20)) |

plt.sinshow(wordcloud) |

plt.sinshow(wordcloud) |

plt.sinshow() |

python

Python

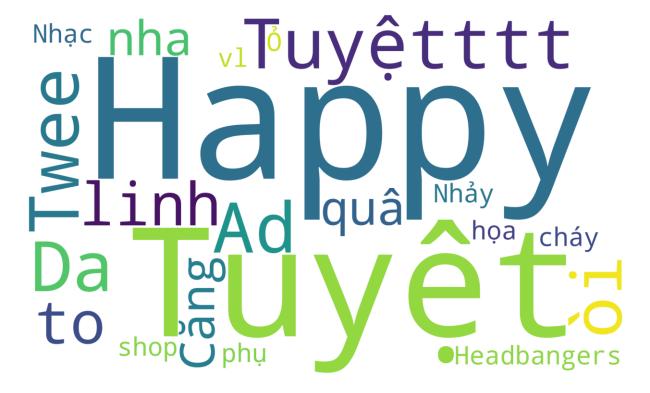
Python
```



Nhìn vào ảnh trên, ta có thể nhận ra rằng người dùng này hay tag tên của người khác vào trong comment. Người dùng cũng hay viết tắt đại từ xưng hô (có thể là tôi, tao, tớ...) là t

Thói quen comment của người dùng tên Dang Chi Huong

Làm tương tự như trên



Nhìn vào ảnh trên, ta có thể nhận ra rằng người dùng này hay dùng những từ ngữ biểu cảm như tuyệt, tuyệttttt, òi, ỏ...

4.5. Dự đoán số lượt thích dựa trên số lượt reaction bằng phương pháp hồi quy tuyến tính (linear regression)

• Công thức:

$$thich = \beta_0 + \beta_1 * reaction_count + \epsilon$$

Tải và import các công cụ cần thiết

• Đầu tiên, ta sẽ tạo mảng để lưu giá trị số lượt reaction và số lượt thích

• Tiếp theo, chia bộ dữ liệu trên thành 2 tập: 1 tập dùng để huấn luyện và một tập dùng để test

Ở đây, ta đã dùng hàm train_test_split() trong thư viện scikit-learn. Hàm này có tác dụng hỗ trợ việc chia dữ liệu một cách ngẫu nhiên và có thể tùy chỉnh tỷ lệ phần trăm của tập huấn luyện và tập kiểm tra.

• Sau đó đưa tập huấn luyện x_train, y_train vào trong mô hình linear regression

```
model = LinearRegression()

model.fit(X_train, y_train)

y_pred = model.predict(X_test)

y_pred

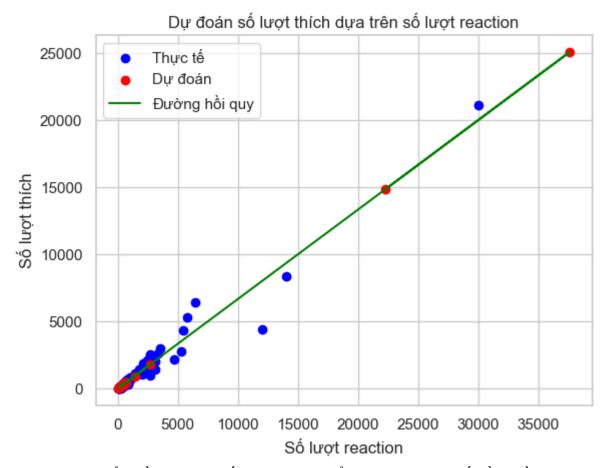
v_00s

rython

359.23385996, 190.79118471, 166.15727568, 178.80712086,
278.0085383 , 1834.60527641, 102.90804979, 961.76595919,
445.78543223, 163.49415038, 284.00057022, 458.4352774 ,
144.85273728, 142.8549293 , 108.9008172, 268.02181842,
106.90273775, 247.38259734, 445.78543223, 501.04528221,
62.96117029, 25085.02071197, 14874.59831006])
```

Ở đây, ta đã tạo một đối tượng LinearRegression của thư viện scikit-learn để huấn luyện mô hình. Mô hình được huấn luyện qua hàm fit() và dự đoán kết quả bằng hàm predict()

• Cuối cùng, ta sẽ vẽ biểu đồ để thấy rõ hơn kết quả dự đoán



Nhìn biểu đồ trên, ta thấy được các điểm dữ liệu thực tế nằm gần so với đường thẳng hồi quy. Điều này có thể cho thấy mô hình hồi quy tuyến tính phù hợp với dữ liệu.

Đường thẳng hồi quy hướng lên, chứng tỏ số lượt reaction và số lượt thích có sự tương quan dương, tức là số lượt reaction tăng thì số lượt thích cũng tăng và ngược lại. Điều này phù hợp với phân tích ở phần 4.2.3