

Réalisé par :

HOUDA KHABBALI &
OUSAMA ZARROK

Master IDDL

Rapport mini-projet NLP

Introduction:

Dans ce mini-projet, nous allons utiliser l'analyse des sentiments sur les titres d'articles publiés dans différents domaines (politique, économie, ...) sur la plate-forme HESPRESS.



Si au lieu d'avoir à parcourir chaque titre et de comprendre qu'il s'agit d'une nouvelle positive ou négative nous pouvons utiliser Python pour analyser « fr.hespress.com » et rassembler tous ces titres d'articles, puis utiliser l'analyse des sentiments pour comprendre si la moyenne des nouvelles de chaque domaine est positive ou négative.

1) Obtenir et manipuler les données de HESPRESS

- HESPRESS est un journal électronique marocain et les titres d'articles sont aussi dans le code source HTML et on a utilisé « BeautifulSoup » pour analyser ce code HTML et d'obtenir les titres pertinents afin d'analyser et d'appliquer sentiment analysis sur le texte de ces titres.

- On a importé urlopen et request de « urllib.request » pour ouvrir URL et demander les données HTML et BeautifulSoup de bs4 pour intégrer et analyser le contenu HTML.
- On a importé pandas pour nous permet de manipuler les données dans un tableau et d'appliquer très rapidement sentiment analysis sur notre ensemble de données.

```
from urllib.request import urlopen, Request
from bs4 import BeautifulSoup
import pandas as pd
hespress_url = 'https://fr.hespress.com/'
news = ['politique','economie', 'sport','societe','monde','culture','opinions']
news_tables = {}
for new in news:
    url = hespress url + new
    req = Request(url=url, headers={'user-agent': 'my-app'})
    response = urlopen(req)
    html = BeautifulSoup(response, features='html.parser')
    news_table = html.find(id='listing')
    news_tables[new] = news_table
parsed_data = []
for new, news_table in news_tables.items():
    for row in news_table.findAll('h3'):
        title = row.text
        parsed_data.append([new, title])
df = pd.DataFrame(parsed_data, columns=['new', 'title'])
```

2) Application l'analyse des sentiments

- Avant d'appliquer sentiment analysis on a commencé par installer la bibliothèque « transformers » qui nous permet d'importer, de télécharger et d'installer facilement le modèle nlp qu'on a utilisé c'est le modèle BERT multilingual « bert-base-multilingual-uncased-sentiment » qui nous permet de

donner un score de sentiment entre un et cinq et d'effectuer sentiment analysis qu'il fonctionne en six langues : anglais, français, néerlandais, allemand, espagnol et italien et cela nous convient car les titres qu'on veut analyser est en français.

```
[ ] !pip install transformers
      Collecting transformers
       Downloading transformers-4.9.2-py3-none-any.whl (2.6 MB)
           2.6 MB 4.1 MB/s
      Requirement already satisfied: packaging in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from transformers) (21.0)
Requirement already satisfied: filelock in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from transformers) (3.0.12)
Requirement already satisfied: regex!=2019.12.17 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from transformers) (2019.12.20)
      Collecting huggingface-hub==0.0.12
        Downloading huggingface_hub-0.0.12-py3-none-any.whl (37 kB)
      Collecting tokenizers<0.11,>=0.10.1
       Downloading tokenizers-0.10.3-cp37-cp37m-manylinux_2_5_x86_64.manylinux1_x86_64.manylinux_2_12_x86_64.manylinux2010_x86_64.whl (3.3 MB)
      | 3.3 MB 39.8 MB/s
Requirement already satisfied: tqdm>=4.27 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from transformers) (4.62.0)
      Collecting sacremoses
       Downloading sacremoses-0.0.45-py3-none-any.whl (895 kB)
           | 895 kB 45.6 MB/s
      Collecting pyyaml>=5.1
       Downloading PyYAML-5.4.1-cp37-cp37m-manylinux1_x86_64.whl (636 kB)
Installing collected packages: tokenizers, sacremoses, pyyaml, huggingface-hub, transformers
  Attempting uninstall: pyyaml
     Found existing installation: PyYAML 3.13
     Uninstalling PyYAML-3.13:
       Successfully uninstalled PyYAML-3.13
Successfully installed huggingface-hub-0.0.12 pyyaml-5.4.1 sacremoses-0.0.45 tokenizers-0.10.3 transformers-4.9.2
from transformers import AutoTokenizer, AutoModelForSequenceClassification
import torch
tokenizer = AutoTokenizer.from pretrained('nlptown/bert-base-multilingual-uncased-sentiment')
model = AutoModelForSequenceClassification.from_pretrained('nlptown/bert-base-multilingual-uncased-sentiment')
```

- Après qu'on a instancié et configuré notre modèle On a créé une fonction qui nous permet de prendre les titres et le transmettre à tolenizer et ensuite au modèle qu'on a choisi et obtenir le score de sentiment.

```
def sentiment_score(title):
    tokens = tokenizer.encode(title, return_tensors='pt')
    result = model(tokens)
    return int(torch.argmax(result.logits))+1

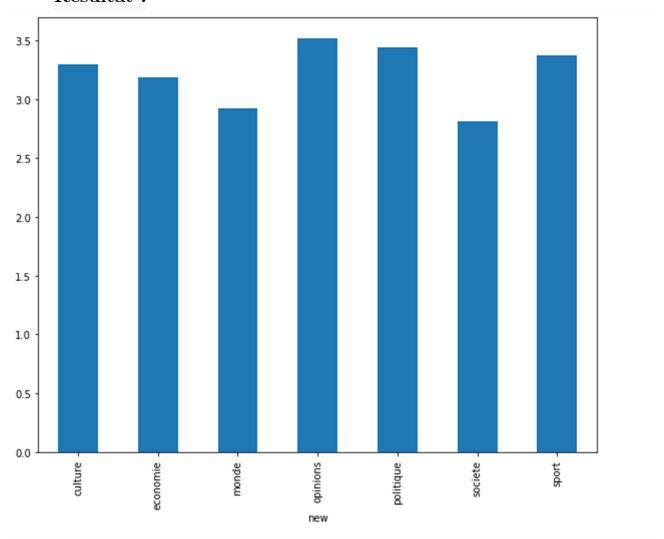
df['sentiment'] = df['title'].apply(lambda x: sentiment_score(x[:512]))
```

3) Visualisation de l'analyse des sentiments

- Après qu'on a appliqué sentiment analysis et on a vu à quel point les titres sont positives ou négatives, on a pris tous les scores de sentiment de tous les titres des articles de chaque domaine et on a calculé la moyenne de cela pour visualiser ces données dans un diagramme en barres en utilisant « matplotlib »

```
plt.figure(figsize=(10,8))
mean_df = df.groupby(['new']).mean()
mean_df=mean_df.unstack()
mean_df = mean_df.xs('sentiment').transpose()
mean_df.plot(kind='bar')
plt.show()
```

- Résultat :



4) Conclusion

Dans ce projet nous avons étudié comment faire une analyse des sentiments à partir des sources textuelles dématérialisées sur de grandes quantités de données (big data) comme "hespress", en utilisant les « transformers » avec le modèle "BERT" et les visualisés en graphes.

Et on peut aussi utiliser analyse des sentiments pour mieux comprendre les avis et l'envie des clients par rapport à un produit quelconque, et donner de nouvelles perspectives aux équipes afin d'obtenir un travail de meilleure qualité et plus productif qui va aider à créer un bon plan de marketing.