

# Rapport de projet

## **Sentiment Checker**

### Réalisé par:

- Najoua ZEFFATE
- Hajar AYADI

Sous la direction de:

Mr ALLAK Anas

Année universitaire 2022-2023

## Remerciement

C'est pour nous un plaisir autant qu'un devoir de remercier toutes les personnes qui ont pu prendre part, directement ou indirectement, à la réalisation du présent projet. Ainsi, nous tenons à exprimer nos plus sincères reconnaissances envers :

- Allah notre dieu qui nous a aidé à accomplir ce modeste travail.
- Mr. ALLAK Anas qui fait pour nous un encadrant attentif malgré ses charges nombreuses.

### Résumé

Ce projet est consacré à l'analyse des sentiments des clients à l'égard d'un site web de commerce en ligne en utilisant des techniques de NLP. L'objectif était de comprendre si les utilisateurs étaient généralement satisfaits ou insatisfaits du produit et de déterminer les principaux points de satisfaction ou de frustration.

Pour réaliser ce projet, nous avons collecté les commentaires sur le site web Booking à l'aide de l'outil de scrapage Web Scraper et les avons préparés en les nettoyant et en les tokenisant. Nous avons ensuite entraîné un modèle de classification automatique sur ces données pour prédire le sentiment des commentaires.

Mots clés: nlp, sentiment analysis, Scrapping, tokenization, web scraper, lemmatization, topic detection, language detection, text classification, deep learning, machine learning, selenium.

### Table des matières

I.	Scrapping :	7
II.	Cleaning data :	9
III.	Stocker les données dans une base de données relationnel :	12
IV.	Détection de la langue :	14
V.	Détection des sentiments :	17
VI.	Catégorisation des sujets :	18

### Introduction

Les avis et les commentaires des utilisateurs sur un site web peuvent être une source précieuse d'informations pour les entreprises et les organisations. Ils permettent de comprendre les points de satisfaction et de frustration des utilisateurs, ainsi que de déterminer les aspects à améliorer pour renforcer l'expérience utilisateur. Cependant, analyser manuellement un grand nombre de commentaires peut être fastidieux et coûteux. Heureusement, les techniques de traitement du langage naturel (NLP) peuvent aider à automatiser cette tâche.

Dans ce projet, nous avons utilisé des techniques de NLP pour analyser le sentiment des utilisateurs à l'égard du site web Booking. Nous avons collecté les commentaires des utilisateurs sur le site et avons utilisé un modèle de classification automatique pour évaluer le sentiment des commentaires. L'objectif de ce projet était de comprendre si les utilisateurs étaient généralement satisfaits ou insatisfaits du site et de déterminer les principaux points de satisfaction ou de frustration. Nous présenterons les résultats de notre analyse et les conclusions que nous avons tirées de ce projet dans les sections suivantes.

## Traitement du langage naturel (NLP)

Le traitement du langage naturel (NLP) est une branche de l'intelligence artificielle qui vise à permettre aux ordinateurs de comprendre et de traiter le langage humain de manière aussi naturelle que possible. Cela inclut la compréhension de la syntaxe, de la sémantique et de la structure du langage, ainsi que la capacité de traiter des textes et des conversations en langage naturel.

Le NLP peut être utilisé dans de nombreuses applications, notamment la traduction automatique, la reconnaissance de la parole, l'analyse de sentiments, la synthèse de la parole et la génération de texte. Il est également utilisé dans de nombreux domaines, tels que la recherche, la publicité, les relations avec les clients et les réseaux sociaux.

Le NLP repose sur des techniques de traitement du langage, de l'apprentissage automatique et de l'analyse de données pour extraire des informations et des connaissances utiles à partir de textes et de conversations. Il utilise également des algorithmes de traitement de la langue pour analyser et comprendre le langage naturel.

Le NLP est en constante évolution et de nouvelles techniques et outils sont développés régulièrement pour améliorer sa performance et sa précision. Cela permet d'appliquer le NLP à de nouvelles applications et de résoudre de nouveaux problèmes dans divers domaines.

## Sentiment analysis (NLP)

Sentiment analysis (or opinion mining) is a <u>natural language processing</u> (NLP) technique used to determine whether data is positive, negative or neutral. Sentiment analysis is often performed on textual data to help businesses monitor brand and product sentiment in <u>customer feedback</u>, and understand customer needs.

### I. Scrapping:

Le scrapping est le processus d'extraction de données à partir d'un site web.

Il peut être utilisé pour collecter des grandes quantités de données pour l'analyse de données, l'apprentissage automatique ou la création de bases de données...

Cela est généralement réalisé à l'aide d'un programme ou d'un script qui automatise le processus de demande de données au site web, l'analyse du contenu HTML ou XML résultant et l'extraction des données souhaitées.

Il existe plusieurs bibliothèques qui peuvent être utilisées pour le web scraping en Python, notamment : Beautiful Soup, Scrapy, Selenium.

Dans notre cas, on a utilisé selenium.

On va commencer par installer puis importer selenuim et ses modules nécessaires :

```
!pip install selenium

from selenium import webdriver
from selenium.webdriver.chrome.options import Options
import time
chrome_options = Options()
```

Le module "webdriver" fournit l'interface pour contrôler le navigateur web, et le module "chrome.options" fournit des options pour personnaliser le comportement du navigateur Chrome. Le module "time" est utilisé pour ajouter des délais dans le script.

Créons maintenant une instance de contrôle du navigateur, naviguer vers l'URL par la méthode driver.get(), localiser et interagir avec les éléments de la page web avec la méthode driver.find\_element(), écrire dans une zone de texte avec send\_keys().

Dans ce script on va chercher les liens des Hotels qui se trouve à Marrakech dans le site Booking version anglais.

```
driver = webdriver.Chrome("chromedriver",options=chrome_options)
url = "https://www.booking.com/index.en-gb.html"
driver.get(url)
driver.get_screenshot_as_file("screenshot.png")
time.sleep(5)
XPath= "/html/body/div[1]/div[2]/div/form/div[1]/div[1]/div[1]/label/input"
inputElement = driver.find_element("xpath",XPath)
time .sleep(5)
inputElement.send_keys('Marrakech')
time .sleep(5)
driver.find_element("xpath",'//button[@class="sb-searchbox__button "]').click()
liens = []
for i in range(4):
   links = driver.find elements("xpath", "//a[@class='e13098a59f']")
   for l in links:
       liens.append(l.get_attribute("href"))
   driver.find_element("xpath", "//button[@aria-label='Next page']").click()
   time.sleep(5)
```

On va extraire pour chaque hôtel les informations suivantes : le nom, l'adresse, les propriétés ainsi les commentaires, les noms des auteurs et la note de chaque commentaire. Ces données vont être stocker dans la liste info.

```
driver2 = webdriver.Chrome("chromedriver",options=chrome_options)
for lien in liens:
     driver2.get(lien)
      time.sleep(5)
           inom = driver2.find_element("xpath", "//h2[@class='d2fee87262 pp-header__title']").text
adress = driver2.find_element("xpath", "//span[@class='\nhp_address_subtitle\njs-hp_address_subtitle\njq_tooltip\n']").te
propriety = driver2.find_element("xpath", "//div[@class='hp_desc_important_facilities clearfix hp_desc_important_facilities
driver2.find_element("xpath",'//span[contains(text(), "Read all reviews")]').click()
            time.sleep(5)
            nomcoms = []
            rates = []
            coms = []
            for i in range(20):
                 nomcom = driver2.find_elements("xpath", "//li/div/div/div/div/div/div/span[@class='bui-avatar-block__title']")
                  for 1 in nomcom:
                        nomcoms.append(1.text)
                 rate = driver2.find_elements("xpath", "//div[@class='bui-review-score__badge']")
                  for 1 in rate:
                       rates.append(l.text)
                 com = driver2.find_elements("xpath", "//div[@class='bui-grid__column-9 c-review-block__right']")
                  for 1 in com:
                       coms.append(1.text)
                 time.sleep(2)
                        driver2.find_element("xpath", "//a[@aria-label='Next page']").click()
                       time.sleep(5)
                 except:
                        break
            length = len(nomcoms)
            for i in range(length):
                 pageinfo={}
                 pageinfo['Hotel_Name']=nom
pageinfo['Hotel_Adress']=adress
pageinfo['Hotel_Propriety']=propriety
pageinfo['Auteur_Commentaire']=nomcoms[i]
pageinfo['Commentaire']=coms[i]
pageinfo['Rating']=rates[i]
info_append(pageinfo)
                 info.append(pageinfo)
     except:
            continue
```

A cette étape, on a fini la partie scrapping et nos données sont conservées dans info.

### II. Cleaning data:

Stocker les données dans une dataframe data :

ut[69]:							
		Hotel_Name	Hotel_Adress	Hotel_Propriety	Auteur_Commentaire	Commentaire	Ratin
	0	Riad Parfum d'Orient	7 Derb Gnaoua, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Most popular facilities\n1 swimming pool\nFree	Dominiqie	Reviewed: 5 December 2022\nDans un Ryad zen et	9.
	1	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Most popular facilities\nFree WiFi\nSpa and we	Jessica	Reviewers' choice Reviewed: 13 May 2022\nRelax	1
	2	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Most popular facilities\nFree WiFi\nSpa and we	Annabel	Reviewed: 21 December 2022\nFantastic stay - h	9.
	3	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Most popular facilities\nFree WiFi\nSpa and we	Alexandra	Reviewed: 19 December 2022\nExceptional\n10\nL	1
	4	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Most popular facilities\nFree WiFi\nSpa and we	Al-muatasim	Reviewed: 19 December 2022\nExceptional\n10\nL	1
	15691	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	Most popular facilities\n1 swimming pool\nFree	Chaimae	Reviewed: 22 July 2021\nVery good\n8.0\nThere	8.
	15692	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	Most popular facilities\n1 swimming pool\nFree	Wolfgang	Reviewed: 24 February 2020\nSuperb\n9.0\nThere	9.

Si on affiche un commentaire:

```
Entrée [78]: data["Commentaire"][15691]

Out[78]: 'Reviewed: 18 December 2022\nSuperb\n9.0\nLiked\n · The staff is friendly and p rovide an exceptional service, they were always very helpful. The riad is beaut ifully decorated and has delicious food.\nHelpful Not helpful'
```

On remarque qu'il faut enlever les éléments suivants :

'Reviewed: 18 December 2022\nSuperb\n9.0\nLiked\n · The staff is friendly and p rovide an exceptional service, they were always very helpful. The riad is beaut ifully decorated and has delicious food.\nHelpful Not helpful'

Pour cela, on a utilisé les expressions régulières pour supprimer :

```
    « Reviewed: » et « Reviewers' choice »
    for com in data["Commentaire"]:
        string = com
        pattern = re.compile(r"((Reviewed:)|(Reviewers' choice))")
        result = pattern.sub(r"", string)
    La date de publication du commentaire
    pattern = re.compile(r"(\d+)\s(\w+)\s(\d+)")
        result = pattern.sub(r"", result)
```

 « (There are no comments available for this review) » et « (Show translation) »

```
pattern = re.compile(r"(There are no comments available for this review)")
result = pattern.sub(r"", result)
pattern = re.compile(r"(Show translation)")
result = pattern.sub(r"", result)
```

• "(1 person | 3 people) found this review helpful."

• "Property response:..." pattern = re.compile(r"((Property response:)((\s(\w+))+))") result = pattern.sub(r"", result)

```
    "(Helpful Not helpful)" et "(\n)"
        pattern = re.compile(r"((Helpful Not helpful)|(\n))")
        result = pattern.sub(r"", result)
        pattern = re.compile(r"((((\d).(\d))|(\d+))(Liked))|(Disliked))")
        result = pattern.sub(r"", result)
        pattern = re.compile(r"((\d).(\d))")
        result = pattern.sub(r"", result)|
        comm.append(result)
```

Pour les propriétés on utilise la fonction replace :

```
res = []
for sub in data["Hotel_Propriety"]:
    prop = sub.replace("Most popular facilities\n", "")
    prop = prop.replace("\n", " , ")
    res.append(prop)
```

er les données dans un fichiers csv:

```
data.to_csv('D:/master/lere_annee/S3/partie1/BI/projet/Total_Booking_data_eng.csv', index=False, sep=',', quotechar='"')

data

Hotel_Name Hotel_Adress Hotel_Propriety Auteur_Commentaire Commentaire Rating
```

	Hotel_Name	Hotel_Adress	Hotel_Propriety	Auteur_Commentaire	Commentaire	Rating
0	Riad Parfum d'Orient	7 Derb Gnaoua, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	1 swimming pool , Free WiFi , Airport shuttle	Dominiqie	Dans un Ryad zen et beau à Marakkech · Le R	9.0
1	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Jessica	Relaxing stay · friendly staff and a very re	10
2	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Annabel	Fantastic stay - helpful staff, clean, comfor	9.0
3	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Alexandra	Exceptional · Extremely kind staff, delicious	10
4	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Al-muatasim	${\sf Exceptional} \cdot {\sf Everything} \cdot {\sf Nothing}$	10
15691	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Chaimae	Very good	8.0
15692	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Wolfgang	Superb	9.0
15693	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Anonymous	Superb	9.0
15694	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Anonymous	Very good	8.0
15695	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Anonymous	Superb	9.0

15696 rows × 6 columns

Ajouter une colonne qui va représenter la clé primaire des hôtels :

```
import pandas as pd
import numpy as np
values = df['Hotel_Name'].unique()
values = pd.Series(np.arange(len(values)), values)
df['Primary_Key'] = df['Hotel_Name'].apply(values.get)
```

д£

	Hotel_Name	Hotel_Adress	Hotel_Propriety	Auteur_Commentaire	Commentaire	Rating	Primary_Key
0	Riad Parfum d'Orient	7 Derb Gnaoua, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	1 swimming pool , Free WiFi , Airport shuttle	Dominiqie	Dans un Ryad zen et beau à Marakkech · Le R	9.0	0
1	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Jessica	Relaxing stay · friendly staff and a very re	10	1
2	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Annabel	Fantastic stay - helpful staff, clean, comfor	9.0	1
3	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Alexandra	Exceptional · Extremely kind staff, delicious	10	1
4	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Al-muatasim	Exceptional · Everything · Nothing	10	1
15691	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Chaimae	Very good	8.0	92
15692	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Wolfgang	Superb	9.0	92
15693	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Anonymous	Superb	9.0	92
15694	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F	Anonymous	Very good	8.0	92

#### Diviser les données entre deux dataframe :

#### > Pour les hôtels :

```
df_hotel = df[["Primary_Key", "Hotel_Name", 'Hotel_Adress', 'Hotel_Propriety']].drop_duplicates()
```

df\_hotel

	Primary_Key	Hotel_Name	Hotel_Adress	Hotel_Propriety
0	0	Riad Parfum d'Orient	7 Derb Gnaoua, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	1 swimming pool , Free WiFi , Airport shuttle
1	1	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport $\dots$
201	2	Jemaa ElFna Square Riad	Rue des Banques, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	1 swimming pool , Free WiFi , Airport shuttle
220	3	Riad Lamya Marrakech	152 Derb Sidi Massaoud Bab Doukkala, Medina, 4	Free WiFi , Airport shuttle , Parking , Family
420	4	Riad Oriental De Marrakech	Derb Lgassaba Lakbir, Medina, 40030 Marrakech,	1 swimming pool , Free WiFi , Airport shuttle
15206	88	Riad Sultan Suleiman	81 Derb El Hammam₁ Méchouar Kasbah, Kasbah, 40	Free WiFi , Airport shuttle , Parking , Family
15406	89	Riad Boussa	192 Derb Jdid Dabachi, Medina, Medina, 40400 M	Free WiFi , Airport shuttle , Parking , Family
15487	90	Riad Bensaid	1 Derb El Bir, Riad Zitoun Lakdim, Medina, 400	Free WiFi , Airport shuttle , Parking , Family
15628	91	Maison KA	N12 DERB SAADI AIN ITTI, 40000 Marrakech, Morocco	2 swimming pools , Free WiFi , Airport shuttle
15653	92	VILLA ILYANA	Résidence Garden City, Douar Jnane Tallaght, 4	1 swimming pool , Free WiFi , Free parking , F

93 rows × 4 columns

#### Pour les commentaires :

```
df_comment = df[["Primary_Key", "Auteur_Commentaire", 'Commentaire', 'Rating']]
```

df comment

	Primary_Key	Auteur_Commentaire	Commentaire	Rating
0	0	Dominiqie	Dans un Ryad zen et beau à Marakkech · Le R	9.0
1	1	Jessica	Relaxing stay $\cdot$ friendly staff and a very re	10
2	1	Annabel	Fantastic stay - helpful staff, clean, comfor	9.0
3	1	Alexandra	${\sf Exceptional \cdot Extremely \; kind \; staff, \; delicious}$	10
4	1	Al-muatasim	$Exceptional \cdot Everything \cdot Nothing$	10
15691	92	Chaimae	Very good	8.0
15692	92	Wolfgang	Superb	9.0
15693	92	Anonymous	Superb	9.0
15694	92	Anonymous	Very good	8.0
15695	92	Anonymous	Superb	9.0

15696 rowe v / columns

Maintenant, enregistrons les données dans un fichier csv :

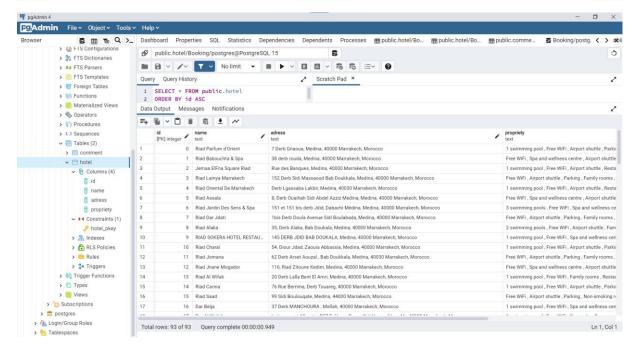
```
df_comment.to_csv('D:/master/lere_annee/S3/partie1/BI/projet/Comment_Booking_data.csv', index=False)
df_hotel.to_csv('D:/master/lere_annee/S3/partie1/BI/projet/Hotel_Booking_data.csv', index=False)
```

# III. Stocker les données dans une base de données relationnel :

1. Création de la connexion avec postgresql :

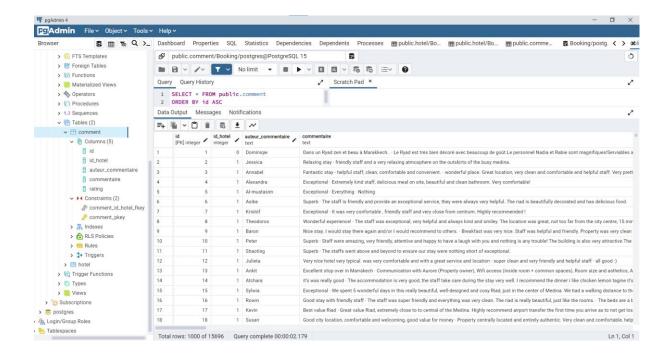
2. Création de la table hotel :

#### 3. Insertion de données:



#### 4. Création et insertion dans la table comment :

```
create = '''CREATE TABLE IF NOT EXISTS comment(
                            id SERIAL PRIMARY KEY,
                            id_hotel INTEGER REFERENCES hotel(id),
                            Auteur Commentaire text NOT NULL,
                            Commentaire text NOT NULL,
                            Rating float NOT NULL
                            );'
cursor.execute(create)
insert = '''copy comment(
                    id hotel,
                    Auteur_Commentaire,
                    Commentaire,
                    Rating)
       FROM 'D:/master/lere annee/S3/partie1/BI/projet/Comment Booking data.csv'
        DELIMITER ','
       CSV HEADER;
cursor.execute(insert)
```



5. Sélection de lignes:

```
select = '''select * from comment;'''
cursor.execute(select)
for i in cursor.fetchall():
    print(i)

conn.commit()
conn.close()|
```

6. Fermeture de la connexion :

```
# Fermez la connexion
conn.close()
```

### IV. Détection de la langue :

La détection de la langue en utilisant le deep learning consiste à utiliser un modèle de deep learning entraîné pour prédire la langue d'un texte en analysant les caractéristiques du texte. Cela peut être fait en utilisant une approche de classification supervisée, où le modèle est entraîné sur un grand ensemble de données de textes étiquetés avec leur langue respective.

Pour entraîner le modèle, le texte est d'abord pré-traité pour le mettre dans un format approprié pour le modèle, puis converti en vecteurs de nombres en utilisant un encodage de texte tel que le one-hot encoding ou le word embedding. Le modèle de deep learning peut être un réseau de neurones convolutionnel ou un réseau de neurones à long court terme (LSTM), qui est entraîné sur les vecteurs de texte et les étiquettes de langue correspondantes.

Une fois le modèle entraîné, il peut être utilisé pour prédire la langue de nouveaux textes en analysant les vecteurs de texte générés à partir de ceux-ci et en prédisant la langue la plus probable.

La précision de la détection de la langue peut être améliorée en utilisant d'autres techniques de traitement du langage naturel, telles que la reconnaissance de la langue en utilisant des n-grammes, en combinaison avec le deep learning.

#### 1. Modèle pré-entrainé:

Pour utiliser ce modèle, on a installé le package « langid » qui utilise une approche basée sur l'apprentissage automatique pour détecter la langue de textes de longueur quelconque.

```
!pip install langid
```

Une fois installé, on peut importer le module « langid » et utiliser les fonctions qu'il fournit pour détecter la langue de textes.

```
import langid
```

Créons une fonction « detect\_language() » qui utilise la fonction « langid.classify » qui prend en entrée un texte et renvoie en sortie la langue détectée ainsi qu'un score de confiance associé.

```
import langid

def detect_language(i):
    iso = ["af", "ar", "bg", "bn", "ca", "cs", "cy", "da", "de", "el", "en", "es", "et", "fa", "fi", "fr", "gu", "he", "hi", "hr
    langue = ["Afrikaans", "Arabic", "Bulgarian", "Bengali", "Valencian", "Czech", "Welsh", "Danish", "German", "Greek", "English", "Spanis

    var = langid.classify(i)
    i = iso.index(var[0])
    return langue[i]
```

A cette étape, notre modèle est prêt à être utiliser, il faut importer les données à partir de notre base de données, puis prédire.

```
langue = []
for i in comm:
    langue.append(detect_language(i))
```

Le résultat de cette prédiction est le suivant :

```
import pandas as pd

df = pd.DataFrame({"Commentaire":comm,"Langue":langue})

df.sample(20)
```

	Commentaire	Langue
1324	(' perfect quick stay · All perfect · staff ',)	Latin
5857	(' séjour au top ! · la décoration, la sympath	French
6241	(' Superb · colazione buona e ogni giorno dive	Italian
5942	(' Superb · Tutto · La posizione Per raggiunge	Italian
5601	מקום קסום חמאמם מגניב · מקסים, יחודי, נקי א ')	Hebrew
2064	(" Hôtel idéalement placé · L'accueil et la co	French
15172	(' Fantastic · Heel erg gastvrij, toen we binn	Dutch
13594	(' Superb · LocationHospitalityFoodCleanness ·	English
14696	(' great short stay · position, great staff, c	English
10368	(' Excellent place · The room was super cute a	English
14608	(" Good · Very comfortable bed and the staff w	English
8212	(' una estancia maravillosa · El Riad es preci	Spanish
162	(' perfect stay $\cdot$ We liked everything. The bes	English
15060	(' Exceptional · Everything about Riad Marchic	English
7603	(' Lo mejor del viaje · Todo perfecto. Si vuel	Spanish
7253	(' Exceptional · très beau Riad, avec un belle	French
14349	(' Muy buen sitio para conocer Marrakech · EL	Spanish
10011	(' A perfect hotel for a stay in Marrakesh, cl	English
208	(' Un plaisir! · L'emplacement central, la déc	French

#### 2. Modèle entrainé:

Dans cette partie nous avons entrainé noter model *MultinomialNB* de détection automatique du langage sur la base de données *basilb2s/language-detection* présentée dans le site web Kaggle via le lien suivant : https://www.kaggle.com/datasets/basilb2s/language-detection?resource=download.

Nous avons répartie notre data en une data pour entrainement et nous avons réserver 20% de la data original pour le test. Pour éviter le surapprentissage, ainsi le model a achevé une accuracy de plus de 90% ce qui prouve sa performance.

Nous avons appelé notre model via le code présenter dans la figure ci-après :

```
[46] from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB
  model = MultinomialNB()
  model.fit(x_train, y_train)
MultinomialNB()
```

Ensuite nous avons défini la fonction *predict* pour la détection de la langue utilisée dans chaque commentaire de notre data sujette (data scrapée) comme l'illustre la figure suivante :

```
[50] def predict(text):
    x = cv.transform([text]).toarray() # converting text to bag of words model
    lang = model.predict(x) # predicting the language
    lang = le.inverse_transform(lang) # finding the language corresponding the
    return(lang[0])
    #print("The language is in",lang[0]) # printing the language
```

Au final nous avons ajouté à notre data la colonne *langtr* pour exploiter dans les manipulations ciaprès.

```
[53] df4 = df3.assign(langtr=lnt)
```

#### V. Détection des sentiments :

Pour cette partie détection des sentiments nous avons utilisé un model pré-entrainé en appelant la libraire prédéfinie en langage python *vaderSentiment* de cette bibliothèque nous avons appelé *SentimentIntensityAnalyzer* pour appliquer le sentiment analysis sur notre data et plus précisément sur le champ "Commentaire", comme l'illustre la figure suivante:

```
[6] from vaderSentiment.vaderSentiment import SentimentIntensityAnalyzer
```

Notre model donne des résultats comme suit :

```
[10] SA

{'neg': 0.082, 'neu': 0.714, 'pos': 0.203, 'compound': 0.4939},
{'neg': 0.017, 'neu': 0.949, 'pos': 0.033, 'compound': 0.3331},
{'neg': 0.0, 'neu': 1.0, 'pos': 0.0, 'compound': 0.0},
{'neg': 0.0, 'neu': 1.0, 'pos': 0.0, 'compound': 0.0},
```

Pour une bonne visualisation du score "Sentiment", nous avons ajouté quelques contraintes, comme suit :

Si le champ 'compound' est positive alors assigner la valeur 'compound'\*10 au champ *SentAC\_RAT* du commentaire.

Et Si la valeur et négative là, nous avons distingué entre deux cas :

Si la valeur du champ 'compound' et supérieur à -0 .5 dans ce notre algorithme va retourne la ('compound'\*10)+5 au champ *SentAC\_RAT* du commentaire.

Si non il va assigner 10-('compound'\*10) au champ SentAC\_RAT du commentaire.

Comme l'illustre la figure suivante :

```
[77] SA1=[]
    sentiment = SentimentIntensityAnalyzer()
    for i in range(0,len(df)):
        text_1=df.loc[df.index[i], 'Commentaire']
        sent_1 = sentiment.polarity_scores(text_1)
        if sent_1['compound']>=0:
            SA1.append(sent_1['compound']*10)
        elif sent_1['compound']>=-0.5 and sent_1['compound']<0:
            SA1.append((sent_1['compound']*10)+5)
        else:
            SA1.append((sent_1['compound']*10)+10)</pre>
```

Après affichage des trois premières lignes de notre dataframe nous avons obtenue le résultat figuré dans la figure suivante :

] df3.head(3)								
	Hotel_Name	Hotel_Adress	Hotel_Propriety	Auteur_Commentaire	Commentaire	Rating	SentAC	SentAC_Rat
0	Riad Parfum d'Orient	7 Derb Gnaoua, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	1 swimming pool , Free WiFi , Airport shuttle	Dominiqie	Dans un Ryad zen et beau à Marakkech · Le R	9.0	0.7345	7.345
1	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Jessica	Relaxing stay friendly staff and a very re	10.0	0.8718	8.718
2	Riad Babouchta & Spa	38 derb rouda, Medina, 40000 Marrakech, Morocco	Free WiFi , Spa and wellness centre , Airport	Annabel	Fantastic stay - helpful staff, clean, comfor	9.0	0.9862	9.862

### VI. Catégorisation des sujets :

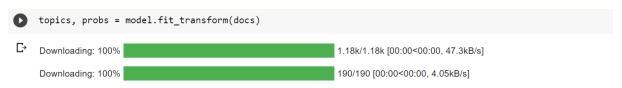
Dans cette catégorisation des sujets nous avons utilisé le Model **BERTopic** pour la langue anglaise.

Nous avons choisi de faire le processus de catégorisation des sujets que les commentaires en anglais, car plus de 70% de commentaire présent dans notre data, sont rédigé en langue anglaise.

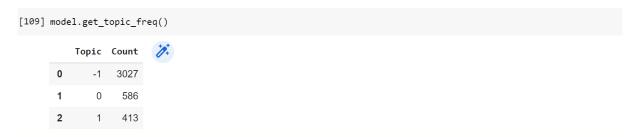
Alors comme nous avons cité avant, nous avant utilisé BERTopic pour faire la catégorisation des sujets présentent dans notre data.

```
[106] model = BERTopic(language="english")
```

Après avoir télécharger le modèle BERTopic comme l'illustre la figure ci-après :



Nous avons ensuite extrait les topics les plus fréquent comme suit :



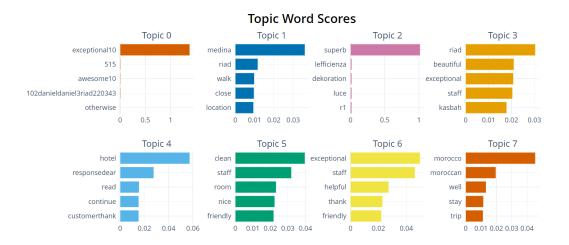
Pour une visualisation claire and clean nous avons visualiser nos topics via la méthode *visualize\_topics()* pour voir les corrélation entre les topics. Comme suit :



Parmis les informations trivial que nous pu tirer de ce graphe c'est que :

La ville de Marrakech et l'hospitalité des gens sont fortement corrélées, et ce qui est vraiment le cas en réalité.

Nous avons aussi pu visualiser le score de chaque définissons un topic via la méthode *visualize\_barchart()* comme l'illustre la figure suivante.



NB : le lien suivant vous amènera vers le code de la réalisation de ce projet :

https://colab.research.google.com/drive/19gl8lapSHcm0Okub9V4Avl2BDe7rNVli?usp=sharing

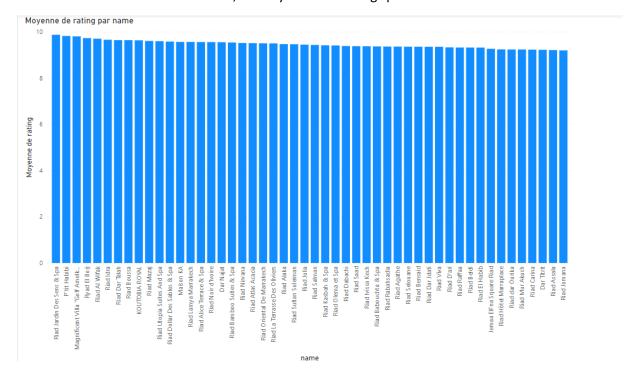
### VII. Partie visualisation par Power BI:

Premièrement nous avons stocker notre base donnée au niveau de PostgreSQL.

Et pour la partie visualisation nous avons utilisé l'outil power BI pour la réalisation d'un Dashboard.

Après avoir connecter power BI avec PostgreSQL, nous avons pu tirer le résultat illustré dans la figure suivante :

Afin de classifier les meilleurs hôtels, on moyenne des ratings par hôtel



C'était une simple démonstration sur ce que nous pouvons faire avec power BI.

# **Conclusion:**

Durant ce projet, nous avons senti la puissance du web scrapping parce que nous avons pu tirer plusieurs informations de cette data, à savoir : la langue adoptée dans chaque commentaire ainsi le contexte de l'ensemble de commentaires. Et il reste plusieurs possibilités pour tirer plusieurs informations pertinentes de cette data, à titre d'exemple : prédire la satisfaction de futur client de différents pays.

En conclusion, l'analyse du sentiment des utilisateurs à l'aide de techniques de NLP peut être un moyen efficace de comprendre l'opinion des utilisateurs et de prendre des décisions en conséquence.

### Reference:

https://stacklima.com/detecter-un-langage-inconnu-a-laide-de-python/

https://www.vennify.ai/bertopic-topic-modeling/

https://blog.deepgram.com/python-topic-modeling-with-a-bert-model/

 $\frac{https://towardsdatascience.com/end-to-end-topic-modeling-in-python-latent-dirichlet-allocation-dirichlet-allocation-d$ 

https://www.analyticsvidhya.com/blog/2021/03/language-detection-using-natural-language-processing/

https://www.kaggle.com/datasets/basilb2s/language-detection?resource=download

https://www.kaggle.com/code/dskswu/topic-modeling-bert-lda/notebook

https://www.analyticsvidhya.com/blog/2021/03/language-detection-using-natural-language-processing/

https://github.com/bhattbhavesh91/BERT-Topic-Modelling/blob/main/BERT-Topic-Modelling.ipynb

https://medium.com/analytics-vidhya/topic-modelling-using-lda-aa11ec9bec13

https://github.com/MaartenGr/BERTopic

https://github.com/susanli2016/NLP-with-Python/blob/master/LDA\_news\_headlines.ipynb

 $\frac{https://towardsdatascience.com/topic-modeling-and-latent-dirichlet-allocation-in-python-9bf156893c24$ 

https://www.geeksforgeeks.org/explanation-of-bert-model-nlp/

https://www.geeksforgeeks.org/fine-tuning-bert-model-for-sentiment-analysis/

https://www.analyticsvidhya.com/blog/2022/07/sentiment-analysis-using-python/