Groupe du Projet :

KHOUYA Abdrrahim, ELMALKI Khawla, BELAIDI Jugurta, GHERBI Rabah,

Dans ce projet, nous avons essayé d'aborder la tâche de détection de la langue avec deux approches différentes ou deux classificateurs, modèles, Nous utilisons le modèle de régression logistique et le modèle Naive Bayes.

### Sources des textes

In [287]:

#Tous les textes utilisés dans ce projet sont tirés au hasard du web, notamment l'encyclopédie wikipedia, #et quelques differents sites,

## Les modules importants

```
In [288]:
```

```
#Pandas sert a manipuler et analyser les documents
import pandas as pd

#String sert a manipuler les chaines de cacactere
import string

#module fournit un ensemble de fonctions qui nous permettent de travailler avec des expressions régulières
import re
#Il fournit une interface de haut niveau pour créer des graphiques statistiquement informatifs
import seaborn as sns

#Il donne un message d'avertissement sur une condition particulière qui peut ou non être une erreur
import warnings

#nous l'utilisons pour ignorer des avertissements spécifiques qui peuvent être ignorés en toute sécurité
warnings.filterwarnings('ignore')

#Calcule du temps d'execution du program
import time
```

```
In [237]:
```

```
#donne quelques mesures sur le modèle, par exemple la précision
from skleann.metrics import accuracy_score, confusion_matrix, classification_report

#TfidVectorizer sert à convertir des chaines de caractère en valeurs numériques
from skleann.feature_extraction.text import TfidfVectorizer

#Toutes les opérations de transformations vont être centralisées un seul bloc
from skleann import pipeline

#Le modele utilise la logistique regression
from skleann.linear_model import LogisticRegression

#Le modele utilise la logistique Naive Bayes
from skleann.naive_bayes import MultinomialNB

#sert a diviser la base de données en deux parties,une pour trainer le modele et une pour le tester
from skleann.model_selection import train_test_split

#Pour afficher les graphes
import matplotlib.pyplot as plt

#pour choisir des lignes aleatoire, puisque la base de chaque langue est trop large
import random
```

## La lecture des données

In [289]:

```
allemand=open("Allemand.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
anglais=open("Anglais.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
arabe=open("Arabe.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
danish=open("Danish.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
dutch=open("Dutch.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
espagnol=open("Espagnol.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
francais=open("Francais.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
grape=open("Grape, csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
greek=open("Greek.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
italien=open("Italien.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
kannada=open("Kannada.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
malayalam=open("Malayalam.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
portuguese=open("Portuguese.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
russe=open("Russe.csv", "r",encoding="utf-8").readlines()
swedish=open("Swedish.csv","r",encoding="utf-8").readlines()
tamil=open("Tamil.csv","r",encoding="utf-8").readlines()
turkie=open("Turkie.csv","r",encoding="utf-8").readlines()
In [290]:
#Netoyyer le texte et enlever les lignes vides
def remplacer_char(list_de_car):
      return [ phrase.replace('\n',"") for phrase in list_de_car if phrase.replace('\n',"")!=""]
Le code ci-dessous pour vider la base de donne pour des raisons d'amelioration
In [291]:
with open("database.csv", "w") as file:
      file.truncate(0)
      print("La base de données est bien vide")
La base de données est bien vide
In [292]:
#Remplir la base de donne pour trainer le modele, avec les textes de differents dictionnaires de langues
temps_avant_execution=time.time()
data=open("database.csv","w",encoding="utf-8",newline="")
data.write("Texte,Langue\n")
langue_list=[anglais,allemand,arabe,danish,dutch,espagnol,
                  francais, greek, italien, kannada, malayalam
                  ,portuguese,russe,swedish,tamil,turkie]
for lang in langue_list:
     for line in remplacer_char(lang):
           data.write(line+"\n")
print("le temps de remplissage de la base de donnees est : ",time.time()-temps_avant_execution)
le temps de remplissage de la base de donnees est : 0.01888251304626465
In [293]:
#l'importation de la base de donnees dans lavariable df
df = pd.read_csv('database.csv', on_bad_lines='skip')
#Supprimer les valeurs NaN et on remis df dans elle meme
df=df.dropna()
#il est utilisé pour renvoyer les 5 premières lignes de la dataset
df.head()
Out[294]:
                                              Texte Langue
        Nature, in the broadest sense, is the natural...
     "Nature" can refer to the phenomena of the phy... English
         The study of nature is a large, if not the onl... English
    Although humans are part of nature, human acti... English
     [1] The word nature is borrowed from the Old F... English
```

### Information sur la base des données

```
In [295]:
#Information sur la base des données
df.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Int64Index: 10274 entries, 0 to 10273
Data columns (total 2 columns):
# Column Non-Null Count Dtype
   Texte 10274 non-null object
Langue 10274 non-null object
dtypes: object(2)
memory usage: 240.8+ KB
In [296]:
#nombre de ligne qui correspond a chaque langue
df.Langue.value_counts()
Out[296]:
English
              1385
French
              1014
Spanish
               819
Portugeese
               739
Italian
               698
Russian
               692
Sweedish
               676
Malayalam
               594
Dutch
Arabic
Turkish
German
               470
Tamil
Danish
               428
Kannada
               369
               365
Greek
Name: Langue, dtype: int64
Prétraitement du texte
In [297]:
'''Cette fonction sert à supprimer les symboles
et les chiffres dans les textes avant la construction du modèle'''
def supprimer_symbol_chiffre(text):
    text = re.sub(r'[{}]'.format(string.punctuation), '', text)
text = re.sub(r'\d+', '', text)
text = re.sub(r'[@]', '', text)
    return text.lower()
In [298]:
'''Cette fonction supprime les lettres alphabétiques,
   son utilité réside dans le traitement des languages
   qui ont des alphabets different de l'alphabet latins'''
def supprimer_alphabet_latins(text):
        text = re.sub(r'[a-zA-Z]+', '', text)
        return text.lower()
In [299]:
'''On applique la fonction en haut à la variable df avec la fonction lambda,
   elle retorune des textes sans alphabets latins''
li=['Russian','Malyalam','Kannada','Tamil','Arabic']
texte_sans_alphabet_latins = df.apply(lambda x: supprimer_alphabet_latins(x.Texte) if x.Langue in li else x.Texte, axis = 1)
texte sans alphabet latins
Out[299]:
a
          Nature, in the broadest sense, is the natural...
1
         "Nature" can refer to the phenomena of the phy...
2
         The study of nature is a large, if not the onl...
3
         Although humans are part of nature, human acti...
         [1] The word nature is borrowed from the Old F...
4
10269
         hatan ne oldu o günden itibaren sana güzel bir...
10270
         narcisa ilk başta mücadele ettiği yollarını de...
         Nasıl' narsisizm artık marian onlara hem olan ...
10271
10272
         Artık altın ekmek istemeyeceğini mi tahmin edi...
10273
         terry sen aslında o meleğe biraz benziyorsun a...
Length: 10274, dtype: object
```

```
In [300]:
'''On applique la deuxième fonction en haut à la variable X0;
   elle retourne des textes sans caractères spéciaux
texte_sans_symbols = texte_sans_alphabet_latins.apply(supprimer_symbol_chiffre)
texte_sans_symbols
Out[300]:
         nature in the broadest sense is the natural p...
         nature can refer to the phenomena of the physi...
        the study of nature is a large if not the only...
        although humans are part of nature human activ...
         the word nature is borrowed from the old fren...
10269
        hatan ne oldu o günden itibaren sana güzel bir...
        narcisa ilk başta mücadele ettiği yollarını de...
10270
10271
        nasıl narsisizm artık marian onlara hem olan h...
         artık altın ekmek istemeyeceğini mi tahmin edi...
10272
         terry sen aslında o meleğe biraz benziyorsun a...
10273
Length: 10274, dtype: object
In [301]:
#On récupère la colonne des languages
y = df['Langue']
Création des modèles
In [302]:
'''Cette ligne divise la base de données en deux parties,
une pour trainer le modèle et une pour le tester
x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(texte_sans_symbols,y, random_state=42)
In [303]:
#Cette ligne vise à mieux définir l'importance d'un mot pour le document,
# elle compte combien de fois un mot apparaît dans le document
vectorizer = TfidfVectorizer(ngram_range=(1,3), analyzer='char')
In [304]:
```

```
#On construit notre modèle de régression logistique
modelreg = pipeline.Pipeline([('vectorizer', vectorizer),('clf', LogisticRegression())])
#On construit notre modèle de Naive Bayes
modelbayes = pipeline.Pipeline([('vectorizer', vectorizer),('clf', MultinomialNB())])
```

```
In [305]:
#Cette ligne traine le modèle logistique et ajuster ses paramètres pour minimiser l'erreur
temps_debut=time.time()
{\tt modelreg.fit(x\_train,y\_train)}
print("Le temps de la construction du modele logistique est : {}".format(time.time() - temps_debut))
Le temps de la construction du modele logistique est : 10.18108582496643
```

```
In [306]:
#Cette ligne traine le modèle logistique et ajuster ses paramètres pour minimiser l'erreur
temps_debut=time.time()
modelbayes.fit(x_train,y_train)
print("Le temps de la construction du modele Naive Bayes est : {}".format(time.time() - temps_debut))
```

Le temps de la construction du modele Naive Bayes est : 1.049415111541748

# Analyse de la certitude

```
In [307]:
#Construire le vecteur des languages prévu pour logistique regression
y_pred_logistic = model.predict(x_test)
accuracy_logistic = accuracy_score(y_test,y_pred)
cm_logistic = confusion_matrix(y_test,y_pred)
```

```
In [308]:
```

```
#Construire le vecteur des Languages prévu pour Naive Bayes
y_pred_bayes = model.predict(x_test)
accuracy_bayes = accuracy_score(y_test,y_pred)
cm_bayes = confusion_matrix(y_test,y_pred)
```

### In [309]:

```
#affichage de La précision du modèle logistique
print("la précision du modèle logistique regression : :",accuracy_logistic)
#affichage de La précision du modèle Naive Bayes
print("la précision du modèle logistique regression : :",accuracy_bayes)
```

la précision du modèle logistique regression : : 0.9832619696379914 la précision du modèle logistique regression : : 0.9832619696379914

### In [324]:

```
#cette ligne affiche quelques différences entre les valeurs réelles et les values prévues pour logistique regression print(classification_report(y_test,y_pred_logistic))
```

Eligati	פר.ט	פר.ש	פר.ש	دەد	
French	0.98	1.00	0.99	250	
German	0.99	0.97	0.98	133	
Greek	1.00	1.00	1.00	94	
Italian	0.97	0.98	0.98	152	
Kannada	1.00	1.00	1.00	84	
Malayalam	1.00	1.00	1.00	140	
Portugeese	0.99	0.96	0.97	181	
Russian	1.00	1.00	1.00	186	
Spanish	0.98	1.00	0.99	210	
Sweedish	0.97	0.98	0.98	183	
Tamil	1.00	1.00	1.00	117	
Turkish	0.98	0.99	0.99	117	
accuracy			0.99	2569	
macro avg	0.99	0.98	0.99	2569	
weighted avg	0.99	0.99	0.99	2569	

### In [311]:

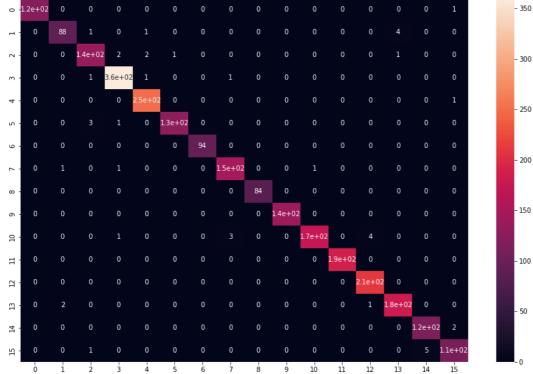
#cette ligne affiche quelques différences entre les valeurs réelles et les values prévues pour Naive Bayes print(classification\_report(y\_test,y\_pred\_bayes))

	precision	recall	f1-score	support
Arabic	1.00	0.99	1.00	123
Danish	0.97	0.94	0.95	94
Dutch	0.96	0.96	0.96	142
English	0.99	0.99	0.99	363
French	0.98	1.00	0.99	250
German	0.99	0.97	0.98	133
Greek	1.00	1.00	1.00	94
Italian	0.97	0.98	0.98	152
Kannada	1.00	1.00	1.00	84
Malayalam	1.00	1.00	1.00	140
Portugeese	0.99	0.96	0.97	181
Russian	1.00	1.00	1.00	186
Spanish	0.98	1.00	0.99	210
Sweedish	0.97	0.98	0.98	183
Tamil	1.00	1.00	1.00	117
Turkish	0.98	0.99	0.99	117
accuracy			0.99	2569
macro avg	0.99	0.98	0.99	2569
weighted avg	0.99	0.99	0.99	2569

# Carte thermique pour le modele Logistique

In [325]:





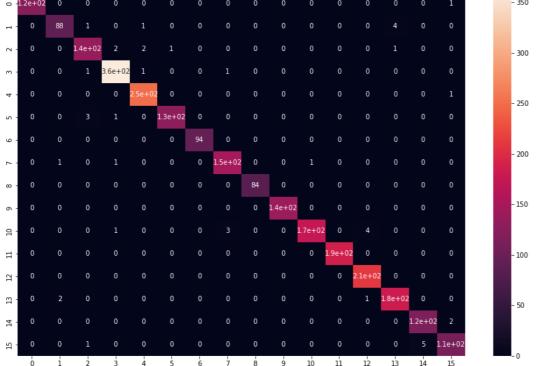
La carte thermique ci-dessus fournit un moyen rapide et intuitif d'identifier les domaines dans lesquels le modele fonctionne bien et les domaines dans lesquels il rencontre des difficultés. Par exemple, si les cellules de la diagonale de la carte thermique sont plus lumineuses, cela indique que le modele fait de nombreuses prédictions correctes.

Inversement, si les cellules des régions hors diagonale de la carte thermique sont plus lumineuses, cela indique que le modele fait de nombreuses prédictions incorrectes.

Dans l'ensemble, la carte thermique d'une matrice de confusion est un moyen efficace de visualiser les performances d'un modele, ce qui facilite l'identification de ses forces et de ses faiblesses et permet de mieux comprendre comment il peut être amélioré.

# Carte thermique pour le modele Naive Bayes

```
In [313]:
#utilisé pour afficher la distribution des valeurs et visualiser les données qui ont de nombreuses valeurs
plt.figure(figsize=(15,10))
sns.heatmap(cm_bayes, annot = True)
plt.show()
 o -1.2e+02
                                                                                                          350
                                                                0
                       0
                                                                0
                                                                                       0
      0
           88
                                   0
                                              0
                                                          0
```



## Test du modèle

```
In [316]:
```

```
#Fonction de prediction de la langue pour logistique
def predire_la_langue_logi(text):
   langue = modelreg.predict([text])
   print('La language du text est : ',langue[0])
```

```
In [317]:
```

```
#Fonction de prediction de la langue pour Bayes
def predire_la_langue_bayes(text):
   langue = modelbayes.predict([text])
   print('La language du text est : ',langue[0])
```

### In [318]:

```
#Quelques exemples de language pour tester le modèle logistiques
# Anglais
predire_la_langue_logi("MASTER AIMAF IS THE ACTUARIAL MASTER'S DEGREE IN ROUEN")
# Francais
predire_la_langue_logi("VÉRIFICATION DU MODÈLE DE DÉTECTION DE LA LANGUE")
predire_la_langue_logi("اهي مدينة وبلدية فرنسية تابعة لإقليم السين البحرية بمنطقة نورماندي بشمال غرب فرنسا (Rouen : بالفرنسية) روان"
#Allemand
predire_la_langue_logi("ROUEN IST EINE SCHÖNE STADT MIT SCHÖNEN HISTORISCHEN DENKMÄLERN")
#Espaanol
predire_la_langue_logi("Ruan4 (en francés, Rouen pronunciado /ʁwɑ̃/) es una ciudad y comuna del noroeste de Francia, capital de la región
4
La language du text est :
                            English
La language du text est :
                            French
```

Arabic

German

Spanish

La language du text est : La language du text est :

La language du text est :

```
In [319]:
#Quelques exemples de Language pour tester le modèle Naive Bayes
# Analais
predire_la_langue_bayes("MASTER AIMAF IS THE ACTUARIAL MASTER'S DEGREE IN ROUEN")
# Français
predire_la_langue_bayes("VÉRIFICATION DU MODÈLE DE DÉTECTION DE LA LANGUE")
predire_la_langue_bayes("!.هي مدينة وبلدية فرنسية تابعة لإقليم السين البحرية بمنطقة نورماندي بشمال غرب فرنسا (Rouen :بالفرنسية)
predire_la_langue_bayes("ROUEN IST EINE SCHÖNE STADT MIT SCHÖNEN HISTORISCHEN DENKMÄLERN")
predire_la_langue_bayes("Ruan4 (en francés, Rouen pronunciado /ʁwɑ̃/) es una ciudad y comuna del noroeste de Francia, capital de la región
La language du text est : English
La language du text est
La language du text est :
                            Arabic
La language du text est :
                            English
La language du text est :
```

# Test du modèle avec des textes larges

## Le texte suivant est en anglais pour Naive Bayes

France (French: [fʁɑ̃s] Listen), officially the French Republic (French: République française [ʁepyblik frɑ̃sɛz]),[14] is a country primarily located in Western Europe. It also includes overseas regions and territories in the Americas and the Atlantic, Pacific and Indian Oceans,[XII] giving it one of the largest discontiguous exclusive economic zones in the world. Its metropolitan area extends from the Rhine to the Atlantic Ocean and from the Mediterranean Sea to the English Channel and the North Sea; overseas territories include French Guiana in South America, Saint Pierre and Miquelon in the North Atlantic, the French West Indies, and many islands in Oceania and the Indian Ocean. Its eighteen integral regions (five of which are overseas) span a combined area of 643,801 km2 (248,573 sq mi) and contain close to 68 million people (as of July 2022).[5][8]

```
In [320]:

predire_la_langue_bayes("France (French: [fʁɑ̃s] Listen), officially the French Republic (French: République française [ʁepyblik frɑ̃sɛz]),

↓

La language du text est : English
```

### Le texte suivant est en Dutch pour le modele logistique

Frankrijk (Frans: [fʁɑ̃sz] Listen), officieel de Franse Republiek (Frans: République française [ʁepyblik frɑ̃sɛz]), [14] is een land dat voornamelijk in West-Europa ligt. Het omvat ook overzeese regio's en gebieden in Amerika en de Atlantische Oceaan, de Stille Oceaan en de Indische Oceaan, [XII] waardoor het een van de grootste niet-aaneengesloten exclusieve economische zones ter wereld is. Het grootstedelijk gebied strekt zich uit van de Rijn tot de Atlantische Oceaan en van de Middellandse Zee tot het Engelse Kanaal en de Noordzee; overzeese gebieden zijn Frans-Guyana in Zuid-Amerika, Saint Pierre en Miquelon in de Noord-Atlantische Oceaan, Frans West-Indië en vele eilanden in Oceanië en de Indische Oceaan. De achttien integrale regio's (waarvan er vijf overzees zijn) beslaan een gecombineerd gebied van 643.801 km2 (248.573 vierkante mijl) en bevatten bijna 68 miljoen mensen (vanaf juli 2022).

```
In [321]:

predire_la_langue_logi("Frankrijk (Frans: [fʁɑ̃s] Listen), officieel de Franse Republiek (Frans: République française [ʁepyblik frɑ̃sɛz]), |

↓ La language du text est : Dutch
```

### Conclusion.

Naive Bayes est un algorithme simple et rapide qui convient parfaitement aux tâches de classification de texte telles que la détection de la langue. Il est basé sur le théorème de Bayes et suppose que les caractéristiques (par exemple les mots dans un texte) sont indépendantes les unes des autres, ce qui n'est souvent pas le cas dans la détection de la langue. Malgré cette limitation, Naive Bayes peut bien fonctionner dans la pratique, en particulier lorsque les données sont volumineuses et que l'ensemble de fonctionnalités n'est pas très complexe.

La régression logistique est un algorithme plus complexe que Naive Bayes, mais offre une plus grande flexibilité et la possibilité de modéliser des relations plus complexes entre les caractéristiques. Il est bien adapté aux tâches où les caractéristiques sont fortement corrélées et peut gérer des relations non linéaires entre les caractéristiques. La régression logistique peut également générer la probabilité qu'un échantillon appartienne à chaque classe, ce qui peut être utile pour classer les résultats de la détection de la langue.

En conclusion, Naive Bayes est un bon choix pour une détection de langue simple et rapide, tandis que la régression logistique est un meilleur choix pour une détection de langue plus complexe et précise. Le choix entre les deux dépendra des exigences spécifiques d'un projet, telles que la taille et la complexité des données, le niveau de précision souhaité et les ressources informatiques disponibles.