Classification des documents

Analyse sentimentale des gens vis-à-vis de films

Projet FoDo <u>Realisé par :</u> Kamel MESSAOUDENE Mohand Ameziane ZAIDI







Sommaire



- **01** Dictionnaire de données
- 02 Importation de données et prétraitement de texte
- Ensemble de formation et de test
- **04** Algorithme et évaluation de modèle
- **05** Résultats et répartition des tâches

Dictionnaire de données



- Source: http://www.cs.cornell.edu/people/pabo/movie-review-data
- L'ensemble des données comprend un total de 2000 documents dont la moitié contient des critiques positives concernant un film tandis que la moitié restante contient des critiques négatives.

Importation de données et prétraitements Importation de données



• Importation de données:

Dans le but d'exploiter l'ensemble de données qui se trouvent dans les différents fichiers nous avons utilisé la fonction LOAD_FILES de la Bibliothèque SKLEARN_DATASETS

```
movie_data = load_files(r"C:\txt_sentoken")
X, y = movie_data.data, movie_data.target
```

La variable X contient l'ensemble des données (fichiers positifs et négatifs) tandis que les catégories cibles (0: négatif et 1: positif) sont stocké dans Y.

Importation de données et prétraitements Nettoyage de données

Nettoyage:

- Suppression des caractères uniques (début, milieu et fin)
- Suppression des caractères spéciaux...
- Ecrire en minuscule.
- Lemmatisation grâce a la fonction split.

Nous avons utilisé pour cela la bibliothèque python RE pour effectuer les diverses tâches de prétraitement de texte.

```
for sen in range(0, len(X)):
    # Supprimer tous les caractères spéciaux
    document = re.sub(r'\W', '', str(X[sen]))
    # Supprimer tous les caractères uniques
    document = re.sub(r'\s+[a-zA-Z]\s+', '', document)
    # Supprimer les caractères uniques du début
    document = re.sub(r'^{a-zA-z}\s+', '', document)
    # Remplacement de plusieurs espaces par un seul espace
    document = re.sub(r'\s+', ' ', document, flags=re.I)
     # Suppression du préfixe «b»
    document = re.sub(r'^b\s+', '', document)
     # Conversion en minuscules
     document = document.lower()
     # Lemmatisation
     document = document.split()
     document = [stemmer.lemmatize(word) for word in document]
    document = ' '.join(document)
     documents.append(document)
```

Importation de données et prétraitements Conversion de texte en nombre



Conversion de texte en nombre:

Dans cette étape nous avons convertie le texte brut des fichiers en nombres en appliquant le modèle du sac de mots.

```
vectorizer = CountVectorizer(max_features=1500, min_df=5, max_df=0.7, stop_words=stopwords.words('english'))
X = vectorizer.fit_transform(documents).toarray()
```

Dans le bout de code ci-dessus nous avons utilisé la fonction CountVectorizer qui prend les paramètres suivants:

max_features: il représente le nombre souhaité des mots fréquents.

min_df: le nombre de document dans lesquels les mots doivent être présents impérativement afin de les sélectionner.

max_df: le pourcentage maximum de présence de mots afin de les sélectionner.

stop words: supprime les mots vides.

Importation de données et prétraitements **Encoding TF-IDF**



Encoding « TF-IDF »

Conversion de texte en nombre:

Tel que vu en cours le TF représente le « Terme Frequency », et l'IDF c'est la fréquence inverse d'un document « Inverse Document Frequency »

```
tfidfconverter = TfidfTransformer()
X = tfidfconverter.fit_transform(X).toarray()
```

Ensemble de formation et de test



Afin de deviser nos données en ensemble de formation et de test nous avons utilisé la fonction **train_test_split** qui prend en argument:

Les données, les catégories, pourcentage de l'ensemble de test et le reste pour l'ensemble de formation.

```
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=0)
```

Algorithme et évaluation de modèle



Algorithme de forêt aléatoire

A présent nous avons divisé nos données en ensemble de formation et de test. Pour entrainer notre modèle nous avons implémenté l'algorithme de forêt aléatoire.

```
classifier = RandomForestClassifier(n_estimators=1000, random_state=0)
classifier.fit(X_train, y_train)
y_pred = classifier.predict(X_test)
```

Nous avons utilisé la fonction **RandomForestClassifier** de la bibliothèque **SKLEARN**. De plus on a utilisé la méthode **fit** afin d'entrainer l'algorithme.

Ensuite, on a prédit grâce à la fonction predict méthode de RandomForestClassifier tel que présenté ci-dessus.

Algorithme et évaluation de modèle



Evaluation du modèle

Dans le but d'évaluer la performance de notre modèle de classification on a utilisé la matrice de confusion, la mesure F1 et la précision.

Afin de trouver ces valeurs sous python on a utilisé « classification_report », « confusion_matrix » et les « accuracy_score » services publics de la « sklearn.metrics ».

```
print(confusion_matrix(y_test,y_pred))
print(classification_report(y_test,y_pred))
print(accuracy_score(y_test, y_pred))
```

Résultats obtenus :

```
PS C:\Users\kamel> cd .\OneDrive\Bureau\
PS C:\Users\kamel\OneDrive\Bureau\project_python> python main.py
[nltk_data] Downloading package stopwords to
[nltk_data] C:\Users\kamel\AppData\Roaming\nltk_data...
[nltk_data] Package stopwords is already up-to-date!
[[180 28]
[ 30 162]]
           precision
                     recall f1-score
                                     support
               0.86
                       0.87
                               0.86
                                        208
               0.85
                       0.84
                               0.85
                                        192
                               0.85
                                        400
   accuracy
  macro avg
            0.85
                       0.85 0.85
                                        400
weighted avg 0.85
                       0.85
                               0.85
                                        400
0.855
PS C:\Users\kamel\OneDrive\Bureau\project_python>
```

Résultats et répartition des tâches



Difficultés rencontrées





Pas assez de temps



Charge de travail assez élevée



Problèmes d'installations (Windows, Linux)

Résultats et répartition des tâches



Code:

Lien GitHub:

https://github.com/ZAIDIMDAMZ/documentsClassificator





Contributions:

- Idée du projet : Kamel MESSAOUDEN et Mohand Ameziane ZAIDI
- Code:
 - ☐ Partie "Choix de sujet" : Les deux en collaboration avec le prof.
 - ☐ Partie "Nettoyage et importation de données" : Kamel MESSAOUDENE
 - ☐ Partie "Algorithme de classification" : Mohand Ameziane ZAIDI.
 - ☐ Partie "Evaluation et visualisation" : Kamel MESSAOUDENE
 - ☐ Partie "Slides et rédaction" : Mohand Ameziane ZAIDI.
- Nettoyage des données : Kamel MESSAOUDENE
- Algo des forêts aléatoire : Mohand Ameziane ZAIDI
- Evaluation et vérification de travail : Kamel MESSAOUDENE
- Slides: Mohand Ameziane ZAIDI