

PROJET MLE

Damien Le Dirach – Août 2021

Présentation

- I. Introduction
- II. Modélisation/Notebook
- III. API
- IV. Test de l'API
- V. Docker
- VI. Kubernetes
- VII. Conclusion

I - Introduction

1) **Problématique**

- Mettre en production un modèle d'analyse de sentiment
- Les modèles ne sont pas ré-entraînés en production
- Développer une API qui permet:
 - ✓ D'interroger les modèles
 - ✓ D'accéder aux performances des modèles
 - ✓ D'authentifier les utilisateurs

2) Présentation du jeu de données

3) Environnement de développement

I - Introduction

1) Problématique

2) Présentation du jeu de données

- Kaggle
- Le jeu de données inclut 42,000 avis sur 3 parcs Disneyland (Paris, Californie et Hong Kong)
- Colonnes:
 - ✓ Review_ID: unique id given to each review
 - ✓ **Rating**: ranging from 1 (unsatisfied) to 5 (satisfied) => **target**
 - ✓ Year_Month: when the reviewer visited the theme park
 - ✓ Reviewer_Location: country of origin of visitor
 - ✓ **Review_Text**: comments made by visitor => **feature**
 - ✓ Disneyland_Branch: location of Disneyland Park

3) Environnement de développement

I - Introduction

1) Problématique

2) Présentation du jeu de données

3) Environnement de développement

- Expérience Linux avec les mini projets
- Transposition dans un environnement Windows avec l'IDE **Visual Studio Code**:

- ✓ intelliSense (code complétion..)
- ✓ Débogage (pas à pas, points d'arrêt..)
- ✓ Intégration de Docker (avec Docker Desktop)
- ✓ Intégration du Cloud azure
- ✓ Nombreuses extensions (snippets...)

II – Modélisation / Notebook

1) **Notebook Fourni**

- Données partitionnées en jeu d'entraînement / test
- **CountVectorizer**
 - Entraîné/appliqué sur jeu d'entraînement
 - À appliquer sur les jeux de test (i.e. colonne « Review_Text »)
 - Représentation du texte sous forme de vecteur
- **4 Modèles**
 - LogisticRegression() appliquée sur l'ensemble des données d'entraînement
 - RandomForestClassifier(n_estimators=20, max_depth=5) appliqué respectivement sur les parcs HK/Californie/Paris

2) Adaptation du notebook à la problématique

II – Modélisation / Notebook

1) Notebook Fourni

2) **Adaptation du notebook à la problématique**

- 2 fichiers pickles générés pour chaque modèle au sein de l'API:
 - **CountVectorizer**
 - **Modèles pré-entraînés**
- 2 autres fichiers globaux:
 - NLTKWordTokenizer.pkl
 - stopwords.pkl

III – API

1) Endpoints



"/ : retourne {score : 1} si l'API fonctionne

"/get_username" : retourne le username actuellement utilisé
[authentification*]

"/get_performance" : retourne le score du modèle

"/text_to_sentiment/" : retourne la prédiction (score de 1 à 5) associé au texte saisi [authentification*]

2) Classe ModelFromFiles

3) Utilisation d'un Type Enum

```
class EnumModel(IntEnum):  
    AllBranch = 1  
    HK = 2  
    California = 3  
    Paris = 4
```

- **Charger un modèle** (parmi les 4 existants) à partir des fichiers pré-enregistrés « `count_vectorizer{i}.pkl` » et « `model{i}.pkl` »
⇒ `def _load_from_pickles_files(self)`
- **Pré-traiter un texte** afin de le rendre exploitable par le modèle
⇒ `def preprocess(self, text, pkl_stopwords, pkl_tokenizer)`
- **Effectuer une prédiction** à partir d'un texte
⇒ `def predict(self, text, pkl_stopwords, pkl_tokenizer)`

IV – Test de l'API

1) Test manuel [FastAPI - Swagger UI \(disneyreviews.azurewebsites.net\)](https://disneyreviews.azurewebsites.net)

2) Description du script de test



3) Tests effectués

```
#test du endpoint « / » => [code HTTP attendu = 200, score attendu = 1]
    '####': (200, '1')

#test => bad username, 401 attendu
    'text_to_sentiment#{sentence}#1#alice1#wonderland'.format(sentence=lst_sen
ces[0]): (401, '')
```

V – Docker

1) Docker de l'API



2) Docker du script de test



3) Docker Compose



```
=====
API test
=====
```

```
Request done at "/text_to_sentiment"
```

```
| sentence=Visited 21 5 2014. This park is a joke, three main rides were closed in one park...
```

```
| model_index=1
```

```
| username="alice"
```

```
| password="wonderland"
```

```
=> Test(expected vs actual) / HTTP Status: 200 vs 200 / Score: [1] vs [1] ==> success
```

VI – Kubernetes

1) Deployment 

2) Service 

3) Ingress 

VII – Conclusion

- <https://disneyreviews.azurewebsites.net/docs#/>
- Perspectives :
 - Workflow GitHub Actions
 - Conteneur avec BDD MySQL pour username/password
 - Déploiement Kubernetes Azure
 - Logging
- Questions/Remarques?