Multi-label Text Classification

Approches supervisées et non supervisées pour la suggestion automatique de tags



Problématique

Stack Overflow est une plateforme essentielle pour les développeurs, mais la gestion manuelle des tags est souvent imprécise, surtout pour les débutants. Le projet vise à développer un système automatique de suggestion de tags pour améliorer l'organisation et l'expérience utilisateur.

Extraction des Données

01

1. Extraction des données :

Utilisation d'une requêtes SQL sur StackExchange Data Explorer pour extraire 50.000 questions.

SELECT TOP 50000 Title, Body, Tags, Id, Score, ViewCount, AnswerCount FROM Posts
WHERE PostTypeId = 1 AND ViewCount IS NOT NULL
AND AnswerCount > 0 AND LEN(Tags) - LEN(REPLACE(Tags, '<','')) >= 5

Et aussi test the l'API Stack Exchange API pour la récupération des données (50 questions).

Préparation des Données

02

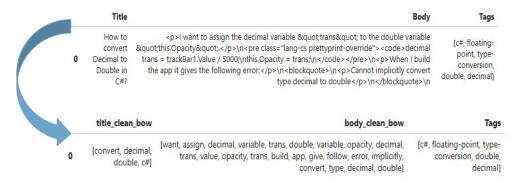
- . Nettoyage des tags
- 2. Nettoyage des corps et titres des questions

1. Nettoyage des tags :

Suppression des caractères non pertinents (spéciaux, chiffres, tirets inutiles) sauf certains mots-clés techniques (ex. : c#, node.js).

2. Nettoyage des corps et titres des questions :

Création d'une fonction plus complexe, pour supprimer les tags HTML, les caractères non pertinents, les contractions et "stop words" et pour faire la lemmatisation pour ramener les mots à leur forme racine (ex. : "running" \rightarrow "run").

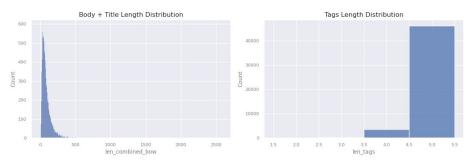


Analyse Exploratoire

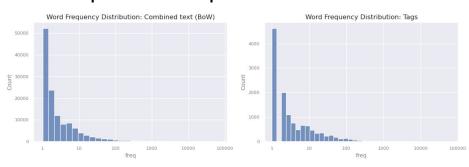
03

- 1. Distributions nombre de mots par document
- 2. Fréquence des mots
- 3. Nuage des mots par fréquence

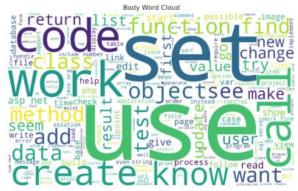
1. Nombre des mots par document

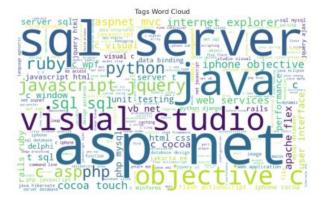


2. Fréquence des mots par document



3. Nuage des mots par fréquence





Vectorization

04

- 1. MultiLabelBinarizer
- 2. CountVectorizer
- 3. TFIDF
- 4. Word2vec, BERT, USE

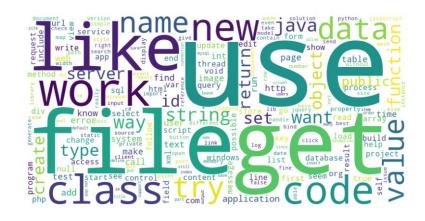
1. MultiLabelBinarizer pour la vectorization des Tags - Top 100 tags les plus fréquentes

	c #	java	C ++	javascript	php	asp.net	iphone	jquery	python	sql	 jpa	svn	web- applications	exception	to- sql	math	testing	database- design	dII	networking
0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0

2. CountVectrorizer

doc=["One Cent, Two Cents, Old Cent,
New Cent: All About Money"]

	about	all	cent	cents	money	new	old	one	two
doc	1	1	3	1	1	1	1	1	1



3. TFIDF

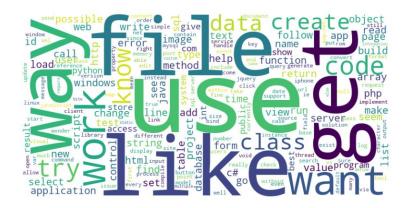
Sentence A: The car is driven on the road. Sentence B: The truck is driven on the highway.

Word	T	F	IDF	TF*IDF			
vvora	Α	В	IDF	Α	В		
The	1/7	1/7	log(2/2) = 0	0	0		
Car	1/7	0	log(2/1) = 0.3	0.043	0		
Truck	0	1/7	log(2/1) = 0.3	0	0.043		
Is	1/7	1/7	log(2/2) = 0	0	0		
Driven	1/7	1/7	log(2/2) = 0	0	0		
On	1/7	1/7	log(2/2) = 0	0	0		
The	1/7	1/7	log(2/2) = 0	0	0		
Road	1/7	0	log(2/1) = 0.3	0.043	0		
Highway	0	1/7	log(2/1) = 0.3	0	0.043		

$$TF = \frac{Number\ of\ times\ a\ word\ "X"\ appears\ in\ a\ Document}{Number\ of\ words\ present\ in\ a\ Document}$$

$$IDF = log \left(\frac{Number\ of\ Documents\ present\ in\ a\ Corpus}{Number\ of\ Documents\ where\ word\ "X"\ has\ appeared} \right)$$

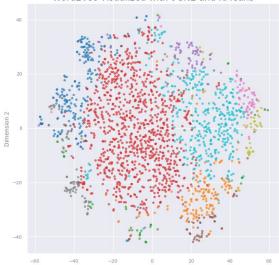
TFIDF = TF * IDF



4. Test de techniques avancées de vectorization - 5000 lignes

Word2Vec : Crée des vecteurs basés sur le contexte local des mots (voisinage) dans une phrase.

Word2Vec Visualized with t-SNE and KMeans



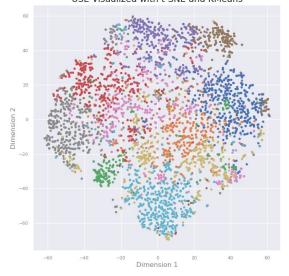
BERT: Génère des vecteurs **contextuels** en tenant compte de toute la phrase grâce à un modèle bidirectionnel.

BERT Visualized with t-SNE and KMeans



USE: produit des vecteurs pour des phrases ou des textes entiers, optimisés pour mesurer les similarités **sémantiques** et le sens global des textes.

USE Visualized with t-SNE and KMeans

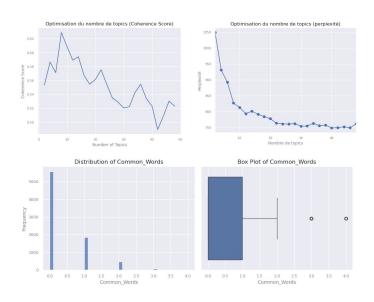


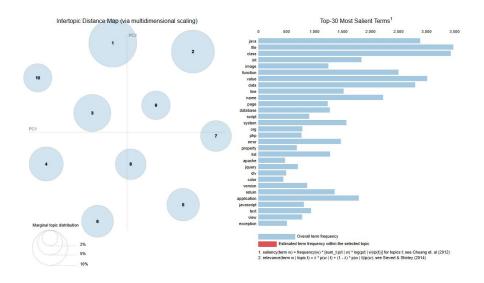
Modélisation non supervisée

05

1. LDA

1. **LDA (Latent Dirichlet Allocation)** est une méthode utilisée pour analyser un ensemble de textes et découvrir les thèmes principaux (appelés "topics")

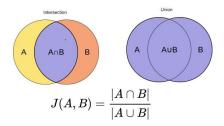




Modélisation supervisée (TFIDF) 06

- OneVsRestClassifier (Logistic Regression, SGDClassifier / LinearSVC)
- 2. Jaccard Score
- 3. MLFlow

- L'approche OneVsRestClassifier a été utilisée en combinaison avec les algorithmes Logistic Regression, SGDClassifier, et LinearSVC.
- 2. **Jaccard Score** a été utilisée comme principal indicateur de performance des modèles.



3. Suivie de l'expérimentation avec **MLFLow**





Modélisation supervisée

(Embeddings)

07

1. Results avec Word2Vec, BERT, USE

1. Results avec Word2Vec, BERT, USE

API de prédiction 08

- 1. Les données et le modèle
- 2. GitHub pages
- 3. Architecture AWS
- Test API

- Utilisation du modèle supervisée avec LinearSVC entraîné avec
 100 tags et 25000 lignes de données
- 2. Front-end sur **Github** pages
- 3. L'API a été déployée sur le cloud AWS
 - Amazon EC2: Déploiement des composants backend sur une instance EC2. Une image Docker du projet a été créée localement, puis poussée sur l'instance EC2.
 - API Gateway : gérer les requêtes POST et les rediriger vers le backend.
 - **AWS Lambda** : pour traiter les requêtes API et exécuter la logique de prédiction des tags.
 - CloudWatch: pour les journaux, le débogage et la surveillance des performances d'API Gateway et de la fonction Lambda.



— Merci!