



Projet 5

Catégorisez automatiquement des questions



stackoverflow

Sommaire

- 1.Présentation du sujet et des données
- 2.Cleaning et exploration
- 3.Modélisation
- 4.Modèle final
- 5.API
- 6.Conclusion

Présentation du sujet



- site de questions-réponses
- programmation informatique
- questions repertoriees par tags

- plus de 20 millions de questions
- difficultés à trouver des questions déjà posée

Title

Be specific and imagine you're asking a question to another person

e.g. Is there an R function for finding the index of an element in a vector?

Body

Include all the information someone would need to answer your question

B *I*

Links Images Styling/Headers Lists Blockquotes Code HTML [More](#)

Hide formatting tips

... `code` ... **bold** *italic* >quote

Tags

Add up to 5 tags to describe what your question is about

e.g. (pandas wordpress angularjs)

Présentation des données

- Titre + corps + tags non nuls
- Plus de vus
- 255 000 données → Réduction à 60 000 pour faciliter les tests

	Id	Score	ViewCount	Body	Title	Tags	AnswerCount	CommentCount	FavoriteCount
0	26477388	23	5693.0	<p>In SBT is the use of <code>aggregate</code> fol...</p>	Is the use of 'aggregate' following by 'depend...	<code><build><sbt></code>	1.0	0	9.0
1	20580028	22	37747.0	<p>I'm designed a <code><a href="http://en.wikipedia..."</code></p>	Flowchart "for each" loop loop without variabl...	<code><flowchart></code>	5.0	1	2.0
2	15096219	22	21065.0	<p>I'm trying to register a new log</p>\n\ncpr...</p>	How to create a folder (if not present) with L...	<code><ruby-on-rails><ruby><logging></code>	3.0	0	4.0
3	16853747	87	11309.0	<pre><code>class Test{\n public static void...</pre>	Static block in Java not executed	<code><java><static><access-modifiers></code>	5.0	2	26.0
4	2036744	27	21402.0	<p>I have to write some code in ML and it is m...</p>	ML IDE and Compiler for Windows or Linux or Mac	<code><ide><compiler-construction><programming-langu...</code>	6.0	0	17.0

Cleaning

Cleaning de la question

Exemple:

"Hello these are 3 examples to show the different steps of the cleaning process."

- Titre + corps
- Balises html
- Tokenisation
- Suppression des caractères spéciaux
- Conversion des majuscules en minuscules
- Suppression des stopwords
- Lemmatisation

[*"hello", "these", "are", "examples", "to", "show", "the", "different", "steps", "of", "the", "cleaning", "process"*]

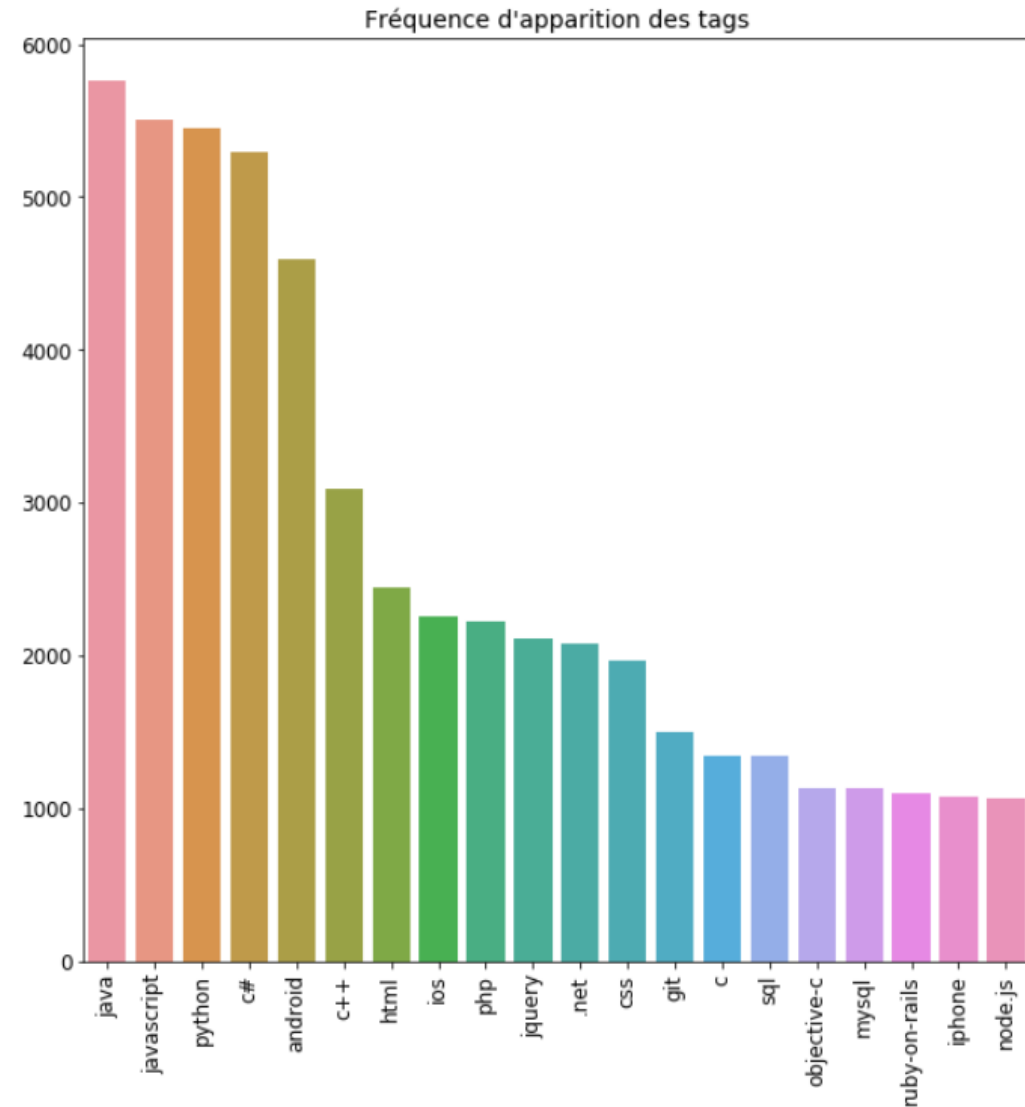
[*"hello", "examples", "show", "different", "steps", "cleaning", "process"*]

[*"hello", "example", "show", "different", "step", "cleaning", "process"*]

Cleaning

Cleaning des tags

- Suppression des caractères spéciaux
- Sélection des N tags les plus utilisés
N = 20

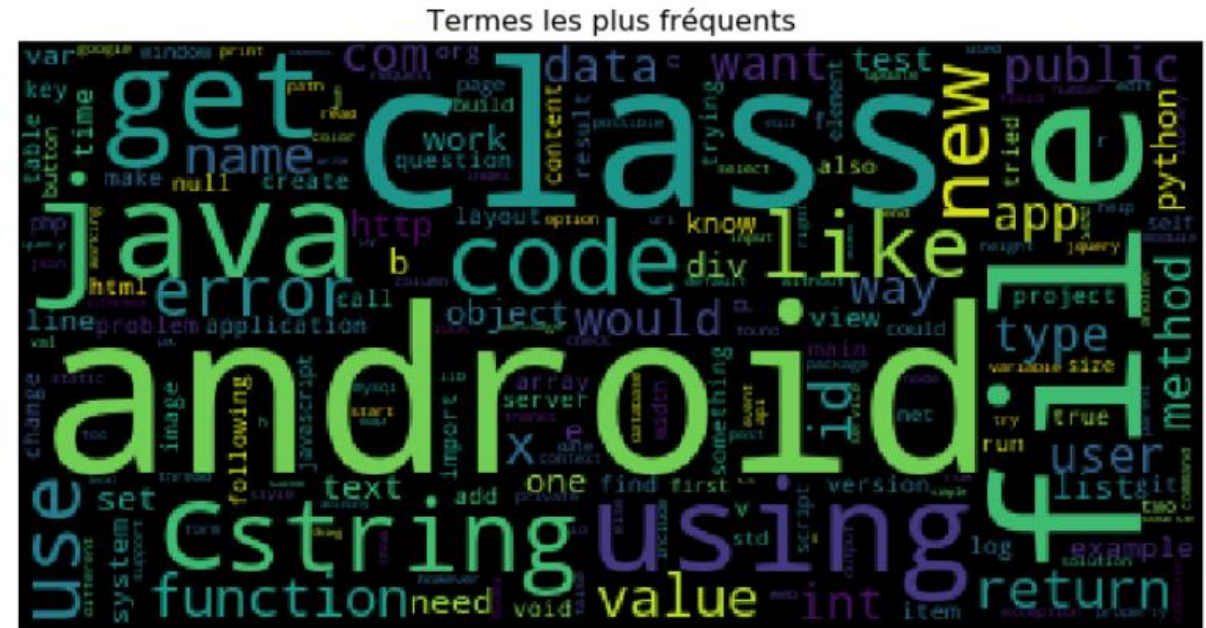
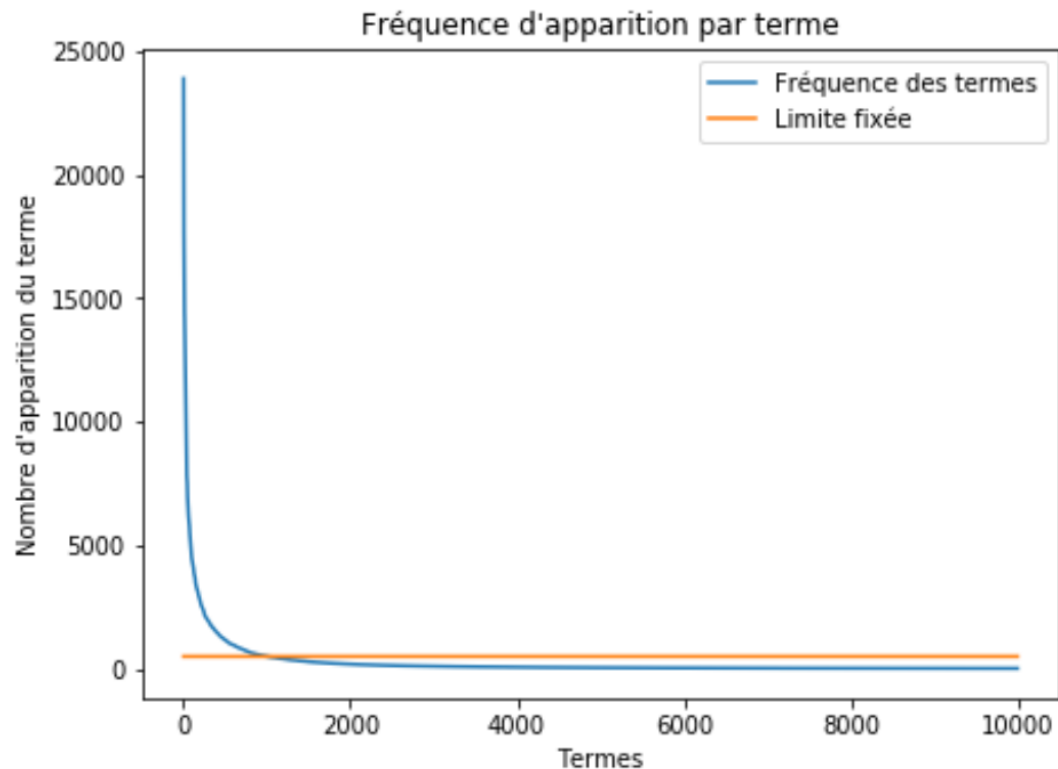


Exploration

Fréquence des termes

Limite = 500

Si fréquence(mot) < 500 --> Suppression mot



Affichage des mots les plus fréquents

Exploration

Tf-Idf

Permet d'évaluer l'importance d'un terme dans une question, relativement à l'ensemble des questions

$$\text{poids} = \text{fréquence du terme} \times \text{idf}(\text{terme})$$

Transforme en matrice avec les mots de toutes les questions:

	able	accept	access	according	account	achieve	across	action	active	activity	...	xcode	xml	xmlns	year	yes	yet	z	zero
0	0.010169	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.013161	0.0	0.000000
1	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.015352	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.015575	0.0	0.000000
2	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	0.000000
3	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	0.012778
4	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	0.000000

Exploration

Analyse en Composantes Principales

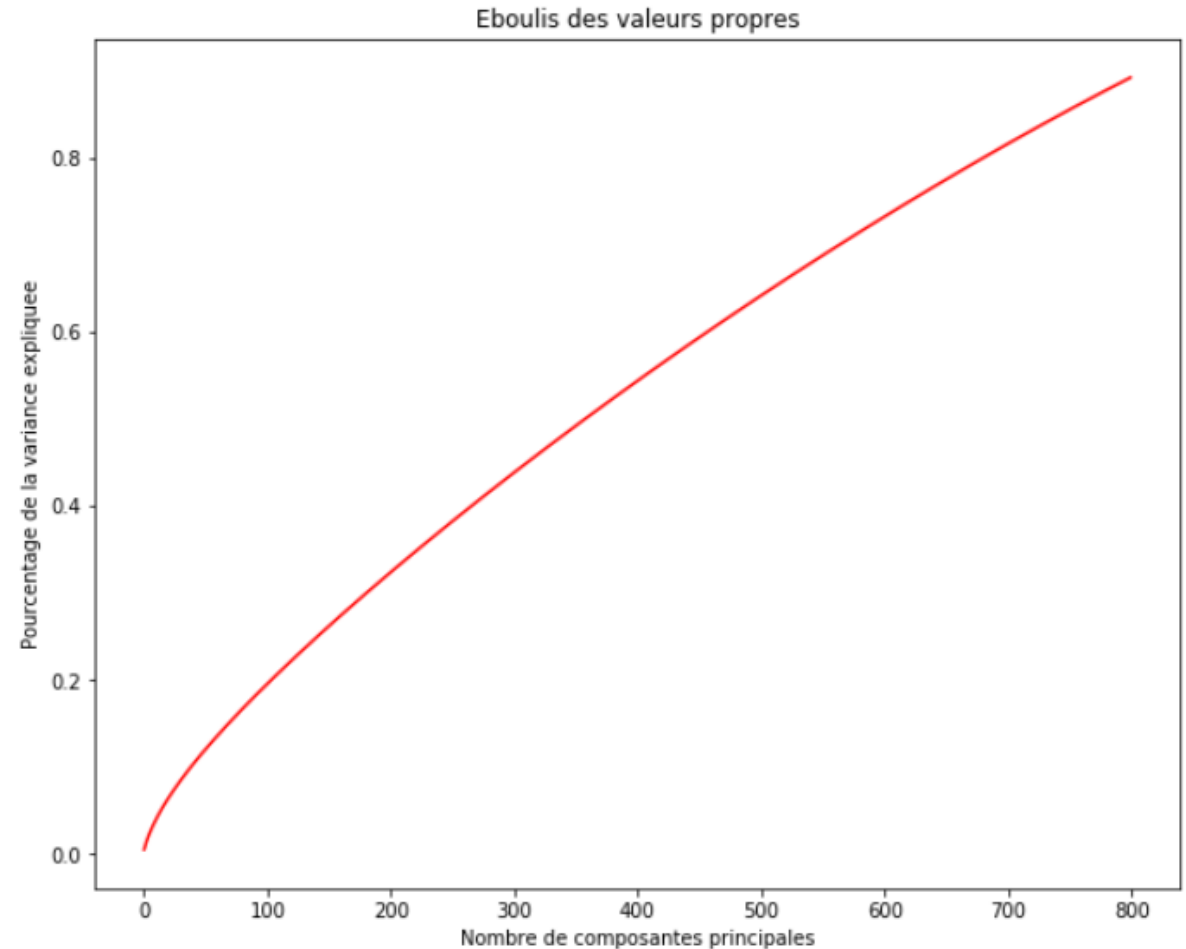
But: réduction de dimension

Nombre de variables:

- Avant ACP: 977
 - Après ACP: 800
- Pourcentage de la variance expliquée

Affichage de l'éboulis des valeurs propres

On choisit 80% de la variance expliquée comme limite



Modélisation

Modélisation non supervisée

Latent Dirichlet Allocation \longrightarrow But: visualiser mots-clés

Chaque mot \in distribution par thème \Longrightarrow chaque document \longleftarrow mots-clés pertinents

Topics in LDA model:

Topic #0:

use javascript using would page like code way file j know html browser c jquery function window application one google need example time want image work question good java find script web chrome event used user library get net looking

Topic #1:

public thread class method exception static void task java catch private new system difference async throw test interface null println try return string block queue object code main call e final instance wait console boolean writeline args run override int

Topic #2:

java android org jar eclipse com gradle maven spring annotation dependency hibernate lang junit xml bean compile build support google plugin apache sun class project util internal springframework version activitythread servlet jdk test http main error source property v groupid

Topic #3:

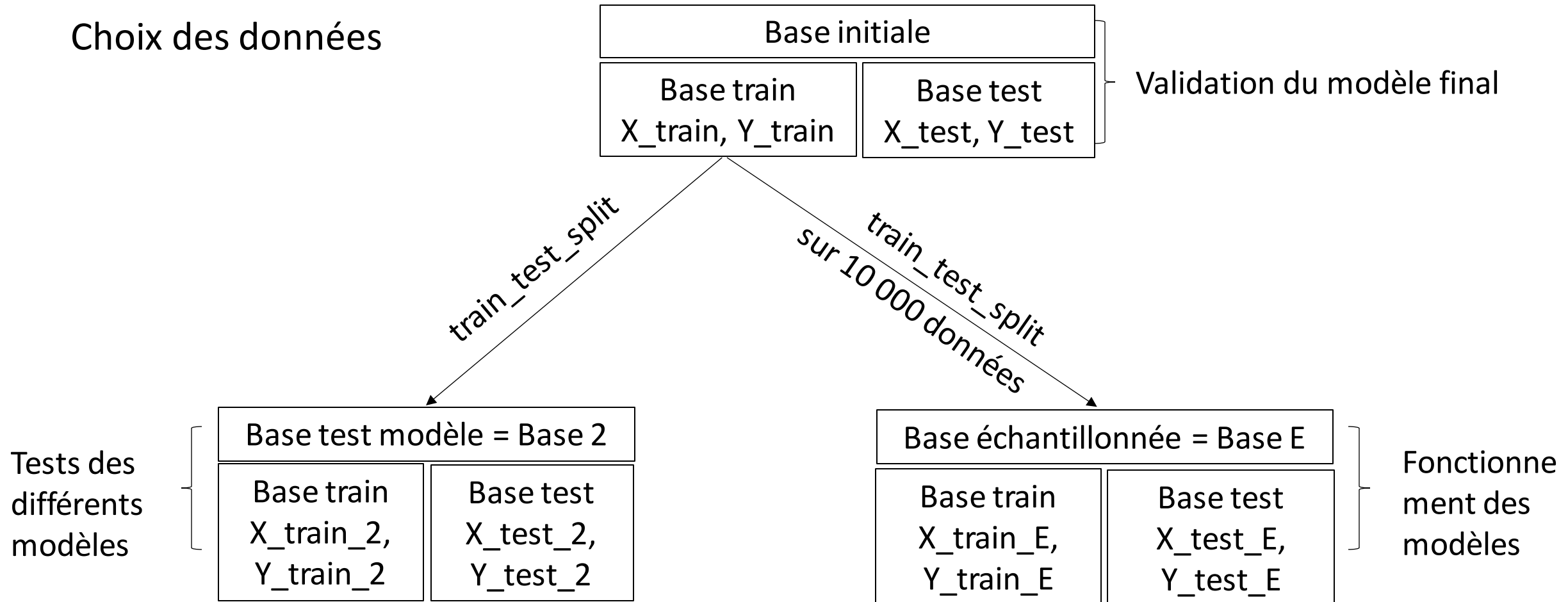
android view layout button image activity app self color intent item text id io screen height swift fragment want width parent r background set change textview action bar programmatically new dialog animation notification show drawable size application keyboard like menu

Manque de précision du sujet

Modélisation

Modélisation supervisée

Choix des données



Modélisation

Modélisation supervisée

Modèles testés et choix du modèle

Modèles:

- Arbre de décision
- Régression logistique
- SVM

Moyen de mesure choisi:

F-score: mesure la capacité du système à donner toutes les solutions pertinentes et à refuser les autres.

Compromis entre précision et rappel.

	Arbre de décision	Régression logistique	SVM
F-score	0,39	0,66	0,68
Temps d'exécution (en sec)	101.86959886550903	24.22258186340332	1478.547325372696

Meilleur score = SVM MAIS temps d'exécution + 60x > temps d'exécution régression logistique.

Donc modèle choisi = régression logistique

Modélisation

Tuning des paramètres

Paramètres sélectionnés:

- Penalty : norme pénalisation
- C: inverse de la force de régularisation
- Max_iter: nombre d'itérations maximum pour que les solveurs convergent

Paramètres par défaut:

- Penalty = l2
- C = 1
- Max_iter = 100

○ Score = 0,66

GridSearchCV



Meilleurs paramètres:

- Penalty = l2
- C = 0,01
- Max_iter = 100

○ Score = 0,70

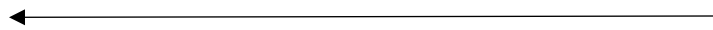
Modèle final

```
model_final = LogisticRegression(penalty='l2', C=0.01, max_iter=100)
```

Utilisation de la base initiale:

- .fit sur X_train et Y_train
- .predict sur X_test
- Compare prédiction et Y_train

F-score obtenu = 0,71



F-score initial = 0,66

Amélioration du score de 0,05

API

1.3 Entrée de l'utilisateur

```
# User's title input  
title = input("Title: ")
```

Title:

```
# User's body input  
body = input("Body: ")
```

Body:

Utilisateur entre le titre
et le corps

```
# User's title input  
title = input("Title: ")
```

Title:

1.4 Affichage du tag

```
# Cleaning and processing  
features = pipe.transform(df_question['Question'])  
mx_feature = pd.DataFrame(features.toarray(), columns = feature_names)  
std_features = std_scale.transform(mx_feature)  
acp = pca.transform(std_features)  
  
# Prediction  
predicted_tags = model_final.predict(acp)  
  
# Print the tags  
print(tags[predicted_tags])
```

['git']

Conclusion

Modèles supervisés et non supervisés, meilleur résultat : **Régression logistique**

Avantages:

- Rapidité
- Précision

Désavantage:

Autres modèles plus précis (SVM)

Améliorations possibles:

Modifications des hyperparamètres

Tous les livrables de ce projet sont accessibles ici : <https://github.com/maudch96/Projet5>