Gestion automatique de Cookies

Maxence Neus

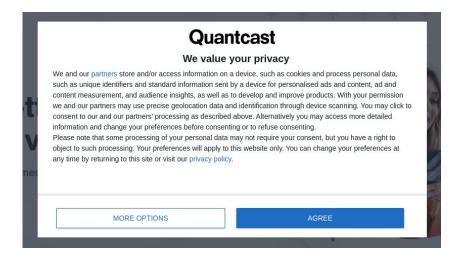
Tuteurs : Jeremie Dequidt - Naif Mehanna - Walter Rudametkin

Sommaire

- → Contexte
- → Cahier des charges
- → Processus de collecte de données
- → Entraînement du modèle
- → Démo
- → Conclusion et critiques

Contexte

- Cadre de recherches web
 - Bannières cachent la page
 - Volonté de configurer les cookies



Contexte

- Catégories de cookies :
 - Mal défini légalement parlant
 - On propose d'utiliser la liste proposée par Consent-O-matic
 - Préférences et fonctionnalité
 - Performance et analytics
 - Stockage et accès à l'information
 - Sélection, transmission et reporting de contenu
 - Sélection, transmission et reporting de pubs
 - Autres

Crawler le web

Permet de visiter des sites automatiquement et d'exécuter des scripts sur la page





Cahier des charges

- Outil pour effectuer le paramétrage des cookies sur une page crawlée
 - o extension chrome
 - Plugin puppeteer si le temps le permet
- Proposition d'une technologie Machine Learning (NLP) pour la classification des catégories

Processus de collecte de données

- Rappel de la soutenance intermédiaire

On parcours la liste des 1M sites les plus visités (tranco)

- Premier passage : On ne garde que les pages avec une bannière
 - o On a utilisé les sélecteurs CSS pour détecter si une bannière est présente sur la page

- Second passage: On repasse manuellement sur les pages
 - o On récupère les labels des catégories à la main

Processus de collecte de données

- Résultats

Catégorie	# de points
Performance And Analytics	14
Preferences And Functionality	7
Selection And Reporting Of Ads	18
Selection And Reporting Of Ads	3
Storage And Access To Information	4
Others	9

- Augmentation du dataset

- Notre dataset est bien trop petit pour obtenir un modèle correct en l'état.
- On a la possibilité d'augmenter le dataset en générant des variations des points :
 - En changeant des mots par leur synonymes
 - En changeant la position des mots dans la phrase
 - En changeant l'orthographe des mots
- Pour réaliser cette étape, on utilise un script décrit par Wei, Jason et Zou, Kai dans un papier de 2019, EDA: Easy Data Augmentation Techniques for Boosting Performance on Text Classification Tasks

On obtient finalement 540 points dans le dataset

- Préprocessing

- Pour pouvoir classifier par la suite, il faut convertir le dataset en valeurs numériques
 - On utilise l'état de l'art: BERT
 - On implémente pas manuellement l'algorithme, on utilise plutôt un modèle pré-entraîné (dans notre cas par Microsoft)

- Evaluation

- On peut utiliser le F1-score qui permet de quantifier la proportion de faux positifs et de faux négatifs pour donner un score à notre modèle
- L'accuracy correspond simplement au ratio des tests qui sont correctement classifiés

Modèle	Accuracy	F1-score
Hist Gradient Boosting	0.9444	0.9592
Gradient Boosting	0.9166	0.9118
Random Forest	0.9074	0.9071
Extra Trees	0.8981	0.9070

- Evaluation

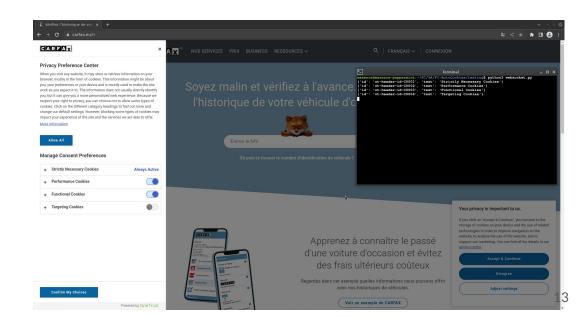
• On peut aussi montrer l'avantage d'augmenter le dataset : (on utilise ici l'algorithme Random Forest)

Dataset	Accuracy	F1-score
Augmenté	0.9074	0.9071
Non - Augmenté	0.57	

Démo

• Une API qui classifie le texte

 L'extension qui envoie le texte et interagit avec la page Connected to ws://localhost:8765/.
> {"id": "monid", "text": "Advertising Cookies"}
< {"id": "monid", "category": "SelectionAndReportingOfAds"}
Connection closed: 1000 (OK).



Critiques du projet

• Pauvre communication de ma part

- Trop de temps passé à essayer d'avoir un dataset suffisant
 - -> Trop peu d'avancées sur l'interaction avec les bannières

• Ordre des opérations peut-être amélioré