

Projet 8

Réaliser un dashboard et assurez une veille technique

Octobre 2024 Lokman AALIOUI

Contexte



- Les décisions financières reposent de plus en plus sur des algorithmes de prédiction, Prêt à dépenser, se démarque par sa volonté d'offrir de la transparence à ses clients.
- L'entreprise s'adresse à des individus ayant peu ou pas d'historique de crédit, rendant l'évaluation du risque plus complexe. Pour remédier à cela, un outil de scoring a été développé afin de prédire la probabilité de remboursement et de classer les demandes de crédit en accordées ou refusées.

Mission



- La mission consiste à concevoir un dashboard interactif permettant aux chargés de relation client d'expliquer de manière claire et transparente les résultats de l'outil de scoring.
- Ce tableau de bord doit non seulement afficher les scores et probabilités de manière compréhensible pour les non-experts, mais aussi offrir une comparaison des données individuelles avec l'ensemble des clients.

Feuille de route

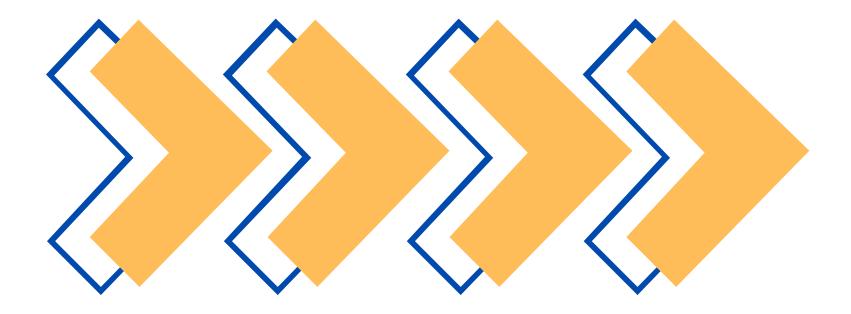


Partie 1 : Création d'un dashboard

- 1. Mise en place de l'environnement de travail
- 2. Présentation des fonctionnalité

Partie 2 : Réalisation d'une veille technique

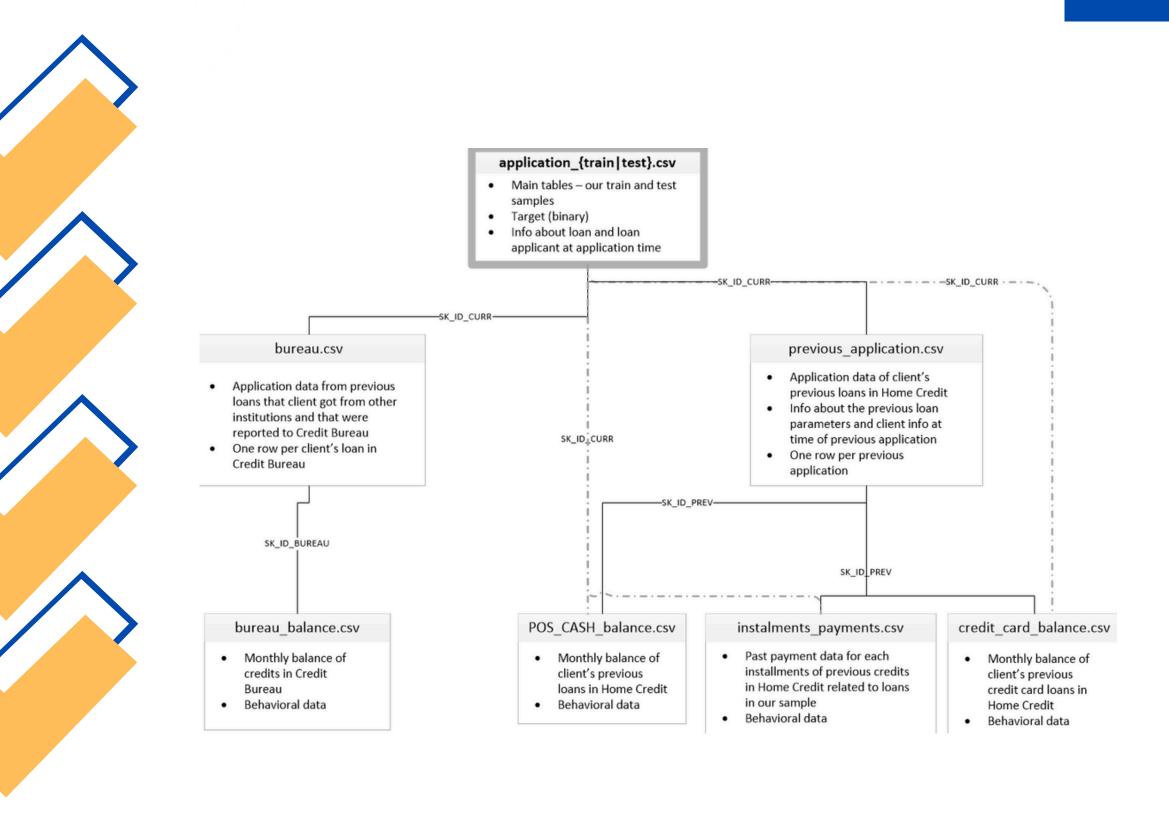
- 1. Contexte
- 2. Présentation des données
- 3. Présentation des technologies
- 4. Test du modèle
- 5. Conclusions



Partie 1:

Création du Dashboard

Les données



Les données ont déjà été traitées :

- Nettoyage des données inutiles
- Création de nouvelles features
- Fusion des fichiers en 1

Plusieurs modèles ont été testés via MLflow:

• LGBM en SMOTE a été désigné comme plus performant

Mise en place de l'environnement de travail















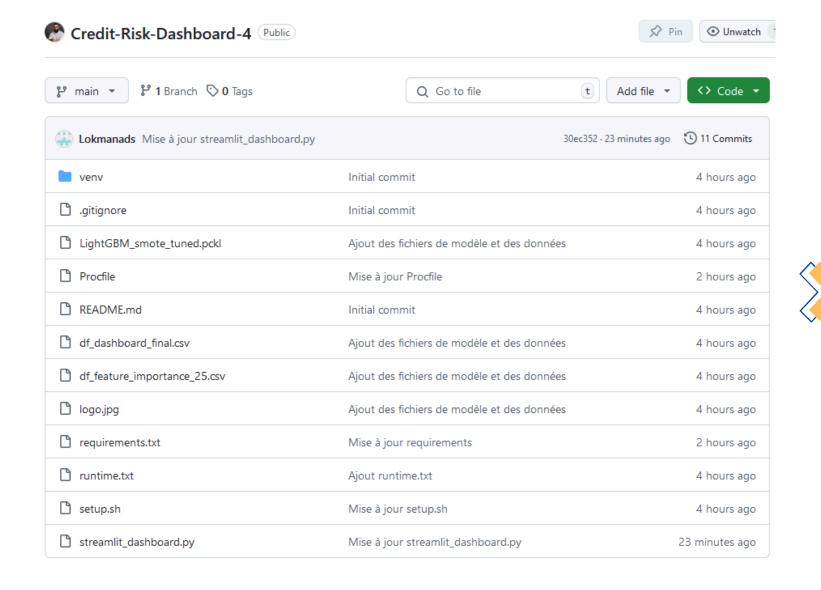
- Création de l'app en local
- LightGBM comme modèle
- SHAP pour expliquer le modèle
- Streamlit pour l'interface interactive

- Initialisation du dépot Git
- Création environnement virtuel
- Test de l'api en local avec Streamlit

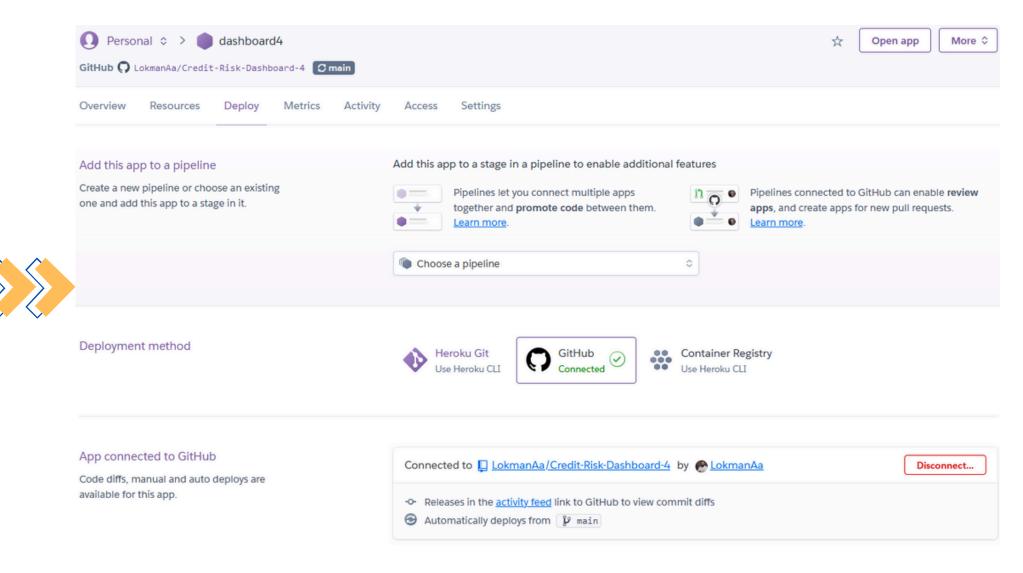
- Push du dépot sur Github
- Création des fichiers Procfile et setupsh pour liaison avec Heroku
- Connexion avec le repository Github via l'interface Heroku
- Déploiement

Mise en place de l'environnement de travail

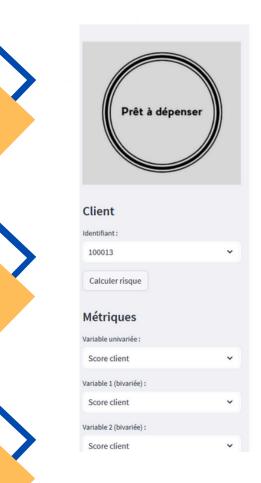


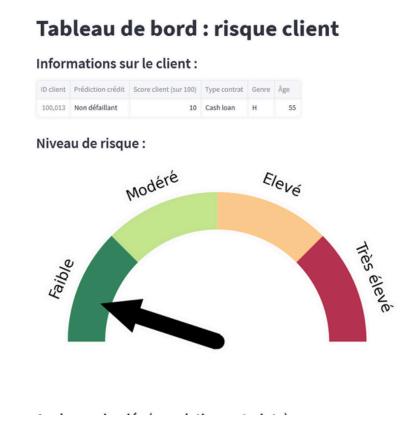






Le tableau de bord





Bandeau lateral:

• Sélection du client et des différentes métriques

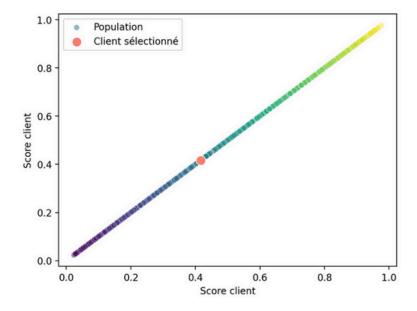
https://dashboard4-6d4fea82be3e.herokuapp.com/

Ecran principal:

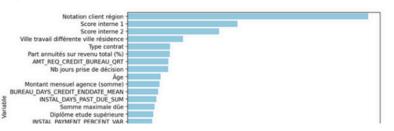
- Informations sur le client
- Jauge risque
- Graphiques supplémentaires

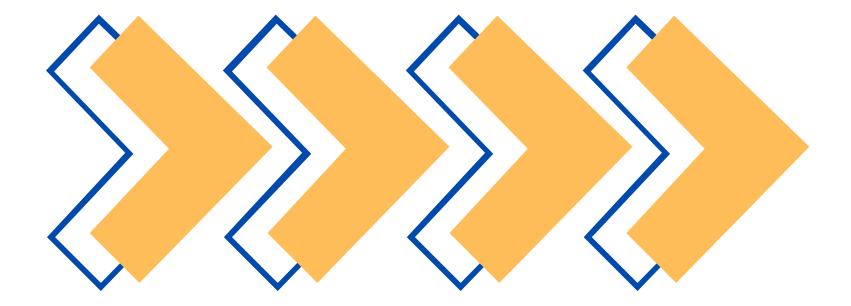


Analyse bivariée (population complète):



Importance des variables :





Partie 2:

Réalisation d'une veille technologique

La veille technologique

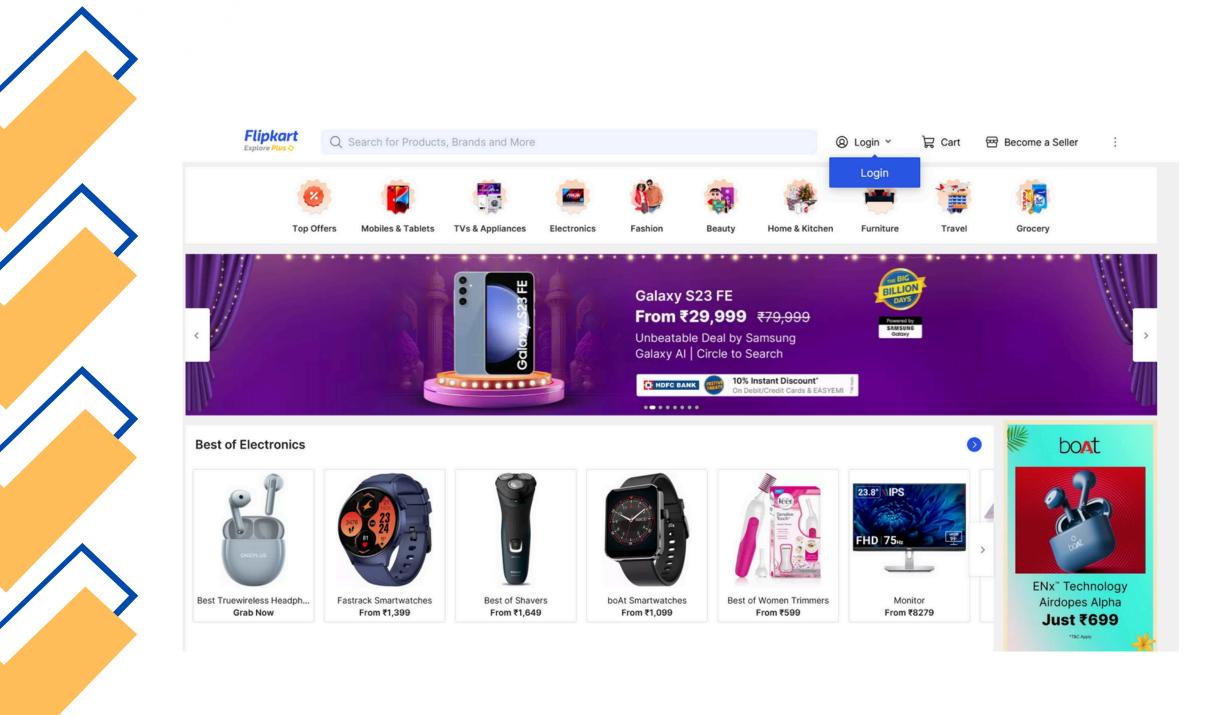


Processus continu de surveillance des innovations, tendances, et évolutions technologiques. La data science est un domaine en constante évolution. La veille permet de permet :

- Optimiser ses processus
- Anticiper les tendances
- Acquérir des compétences professionnelles
- S'adapter aux besoins du marché

La veille technologique est essentielle pour évoluer dans un domaine aussi dynamique que la data science.

Les données



Données issues du site Flipkart.com disponibles sur Kaggle.

Fichier CSV:

- ID
- Nom dproduit
- Description
- Etc.

Dossier supplémentaire :

• Images des produits (titre = ID)

Choix de la technologie















- CTrouver et tester une nouvelle solutions sur le dataset Flipkart vu précédemment Choix du sujet du NLP Traitement similaire du dataset : Passage en minuscules Tokenisation Retrait des stop words Lemmatisation Recomposition des phrases
- Initialisation du dépot Git
- Création environnement virtuel
- Test de l'api en local avec Streamlit

- Push du dépot sur Github
- Création des fichiers Procfile et setupsh pour liaison avec Heroku
- Connexion avec le repository Github via l'interface Heroku
- Déploiement

Choix de la technologie



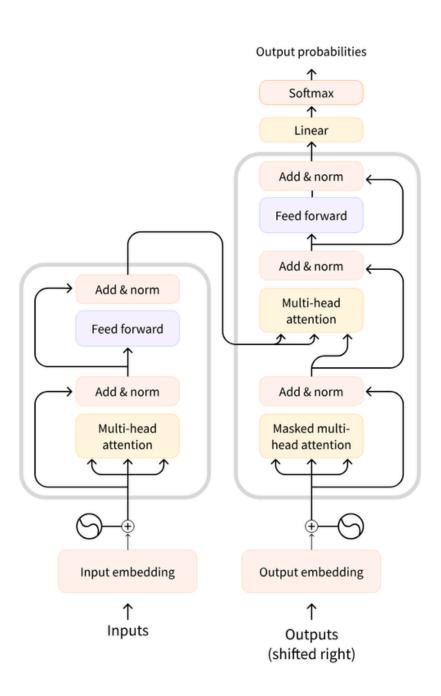


Modèle mxbai-embed-large-v1:

- Publié en mars 2024 par la société MixedBread Al
- Modèle conçu pour capturer des représentations contextuelles riches et profondes dans les phrases
- Supporte une grande variété d'applications NLP (analyse de sentiments, chatbots, etc.)
- Fonctionne en plusieurs langues
- Optimisé pour la rapidité et peu gourmand en ressource
- Populaire dans la communauté open-source

Modèle mxbai-embed-large-v1



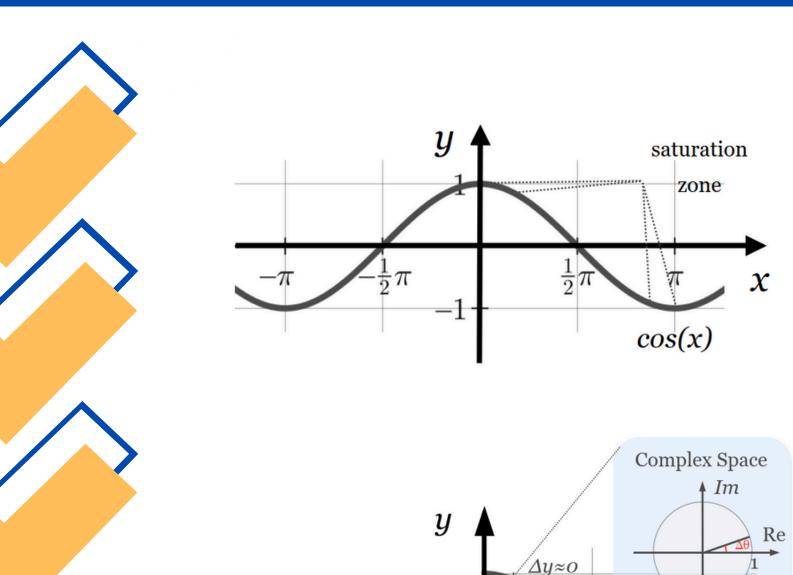


Fonctionnement:

- Modèle de type Transformers : transforme un texte en vecteur
- Pas de détail officiel sur la structure, mais potentiellement inspiré de E5 ou Matryoshka
- Entrainé sur un vaste jeu de données par pairs (similaires ou non)
- Fine-tuning à l'aide de triplet les plus pertinents possible

Modèle mxbai-embed-large-v1

cos(x)



Optimisation:

- Optimisation de l'entrainement et du fine tuning grâce à une nouvelle métrique : AnglE Loss function
- Fonction cosinus habituellement utilisée présente une forme de saturation
- Correction de cette saturation du gradient
- Mesure d'un angle entre deux vecteurs projetés dans un espace complexe

Test du modèle







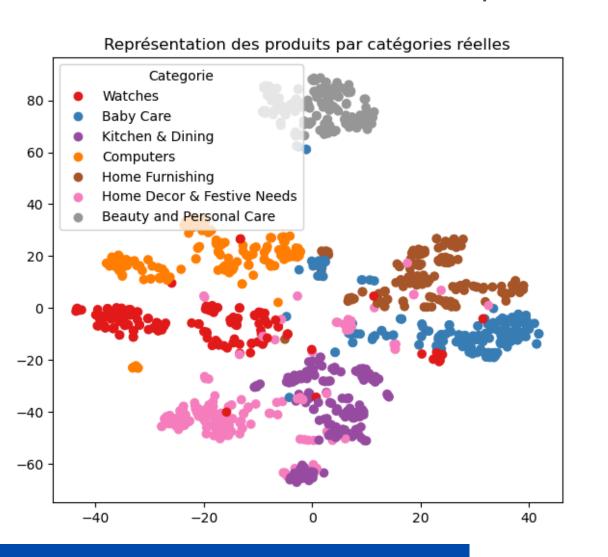
- Essais sur Ollama et Sentence Transformers
- Différence d'utilisation (OOTB vs objet)
- Génération des embeddings en adaptant le code selon la librairie
- Récupération des vecteurs (1024) dans des arrays NumPy

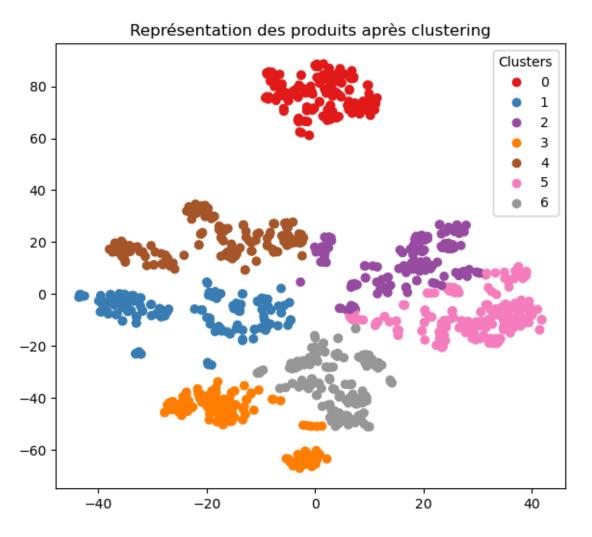
Classification



Scoring:

- Utilisation de la même métrique : score ARI sur un T-SNE
- Pertinence des vecteurs selon les classes
- Essais de classification avec mesure de l'accuracy
- Utilisation d'un classifier simple d'utilisation (Random Forest)





Résultats

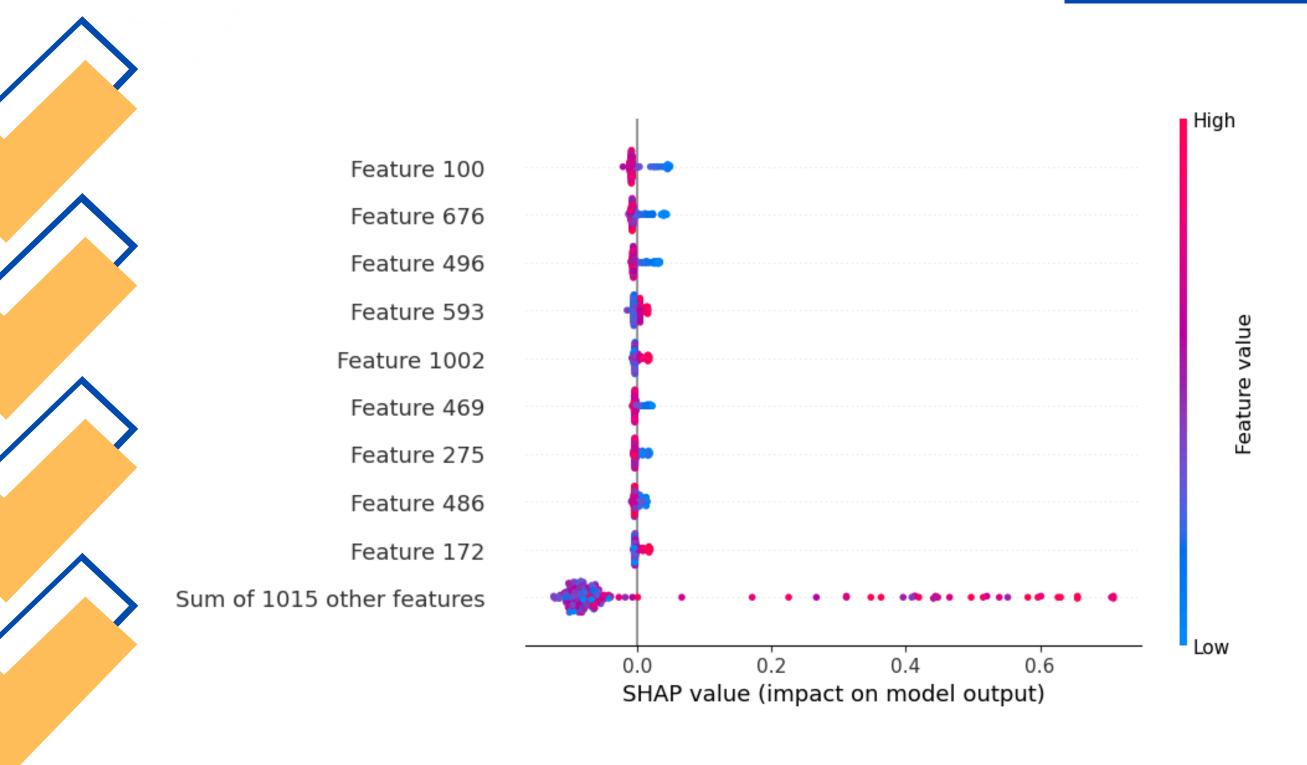


Scoring:

- Ollama est plus performant
- Modèle possiblement mis à jour
- Résultats effectivement bien supérieurs aux modèles testés précédemment

	Ollama	ST (512)	ST (1024)	BERT	USE
Score ARI	0,709	0,686	0,582	0,322	0,443
Accuracy	0,952	0,943	0,962	Х	X

Feature Importance



SHAP:

- Modèle dit « boite noire »
- Difficile d'interpréter l'influence des mots sur la génération des vecteurs
- Analyse avec SHAP du classifieur peu pertinente
- Une seule feature (le vecteur)
- Difficile d'établir un lien entre des mots et « l'importance » des dimensions du vecteurs

Conclusions

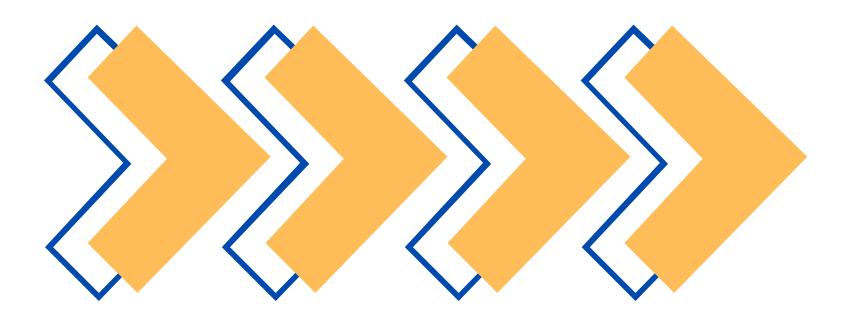


Tableau de bord :

• Le dashboard est érgonomique pour les conseillers et simplement intérprétable par les clients

Veille technique :

- Comparaison d'un modèle de NLP récent de MixedBread AI avec des méthodes plus classique résultats nettement meilleurs
- Modèle limité à des documents courts (512 tokens maximum)
- Faible interprétabilité du modèle et assez peu de ressources disponibles pour le moment
- Amélioration possible : Utilisation du RAG pour améliorer les performances, ajout de couche de réductions de dimensions / classification pour utiliser des outils d'interprétation pensés pour BERT



Projet 8

Merci pour votre attention

Octobre 2024 Lokman AALIOUI