



Spécialité : Data Scientist

PROJET 7:

IMPLÉMENTEZ UN MODÈLE DE SCORING

Soutenance de :

Fatoumata Binta DIALLO

CONTEXTE

Data Scientist au sein de "Prêt à depenser", société financière proposant des crédits à la consommation pour des personnes ayant peu ou pas du tout d'historique de prêt;

→ Problème de classification supervisée binaire à résoudre

Missions:

Construire u	ın modèle d	e scoring d	le prédiction	de la	probabilité	de	défaut
de paiement	d'un client	•					

☐ Développer un dashboard interactif pour l'aide à la prise de décision.

Données:

☐ Historiques des clients de la société financière disponible sur le lien suivant: https://www.kaggle.com/c/home-credit-default-risk/data

PLAN DE L'EXPOSÉ

I/ Description des données et méthodologie utilisée

II/versionnage des codes avec git/github

III / Présentation du tableau de bord et de son fonctionnement

IV/ Conclusion

I. DESCRIPTION DES DONNÉES ET MÉTHODOLOGIE UTILISÉE

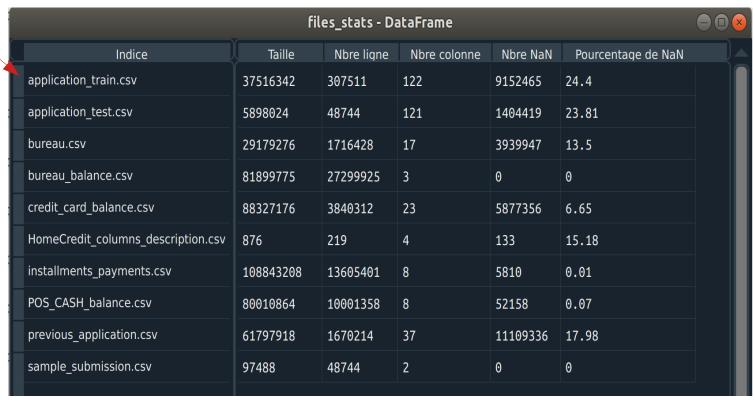
DESCRIPTION DES DONNÉES

■ 10 fichiers .csv hébergés sur **Kaggle**

(https://www.kaggle.com/c/home-credit-default-risk/data)

→ Fichier d'entraînement : *variable cible "TARGET"

[0 pour client en règle1 sinon]



Contenu:

- ◆ Informations générales sur le client (Age, sexe, statut familiale,..)
- ◆ Informations relatives au crédit (montant du crédit, nombre 'annuité,..)

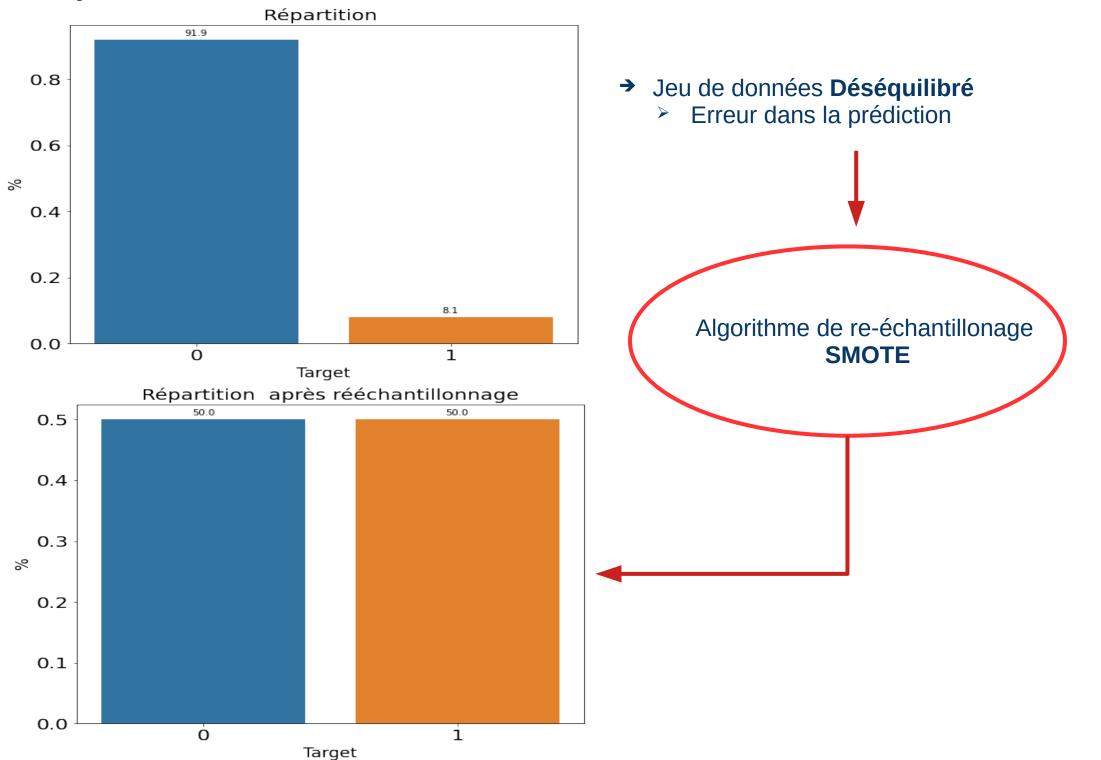
MÉTHODOLOGIE: FEATURE ENGINEERING

Travaux:

- Analyse succincte des données
- Prétraitement des données
 Kernel Kaggle (<u>LightGBM with Simple Features</u>)
 - → Bon score dans la compétition (1900)
 - → Feature engineering performant
 - → Codage fonction pour entraînemer des données avec LightGM
- Traitement des valeurs manquantes
 - → Fichier finale: (307507, 608)

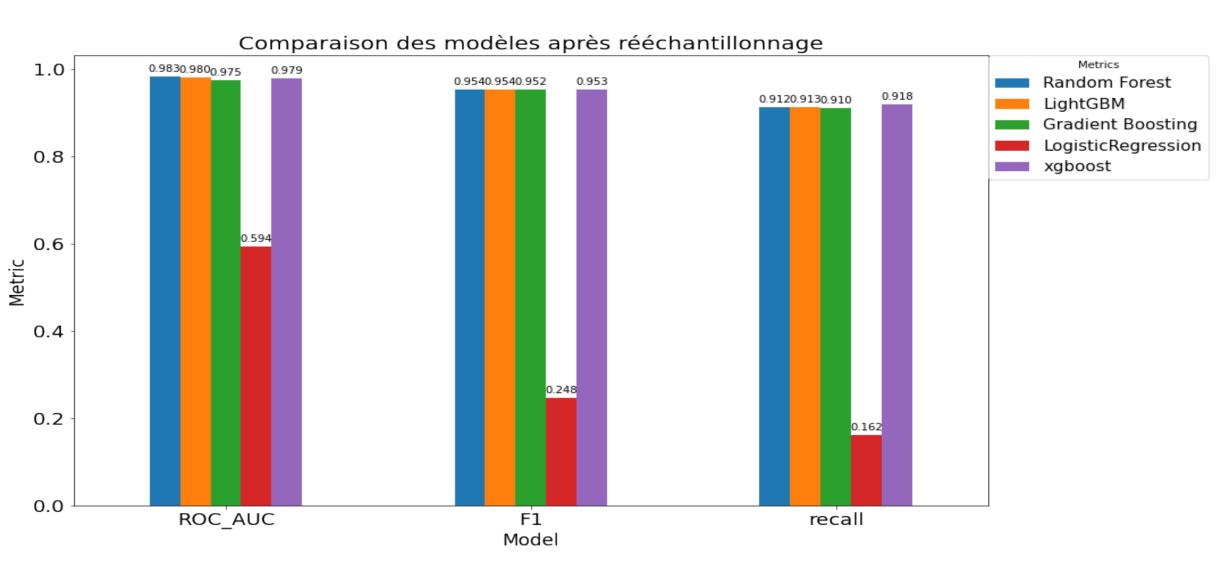
MÉTHODOLOGIE: ANALYSE

Analyse de la variable 'TARGET'



MÉTHODOLOGIE: ÉVALUATION DES MODÈLES

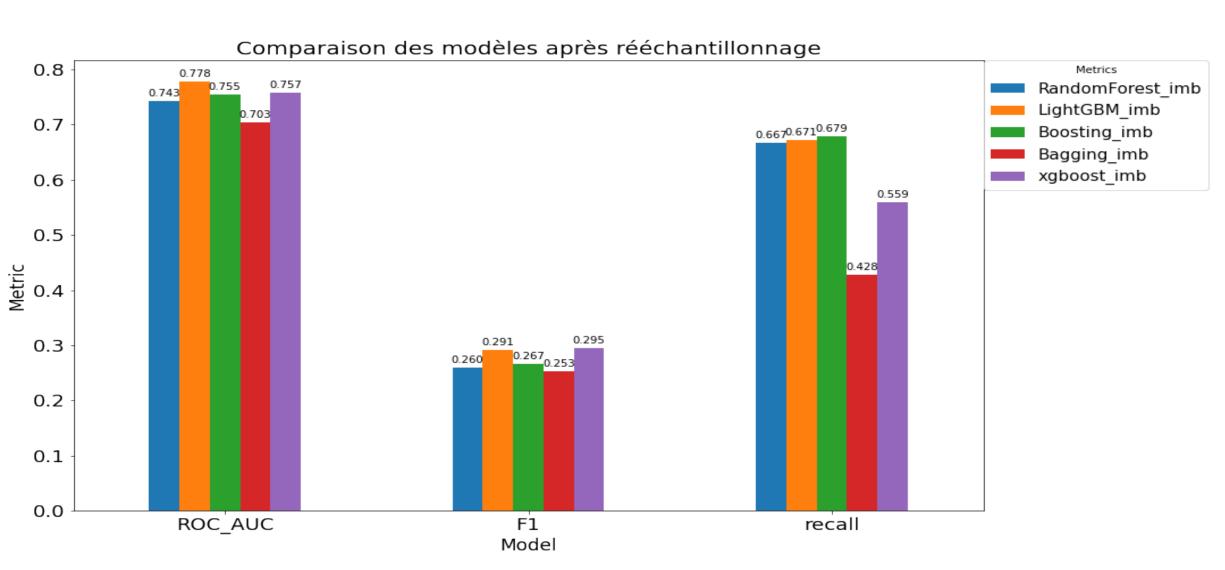
Recherche du meilleur modèle :



La méthode de réechantillonnage avant l'entraînement créer un overfiting. Idée: Utilisation de modèles avec échantillonneurs d'équilibrage intérieurs

MÉTHODOLOGIE: ÉVALUATION DES MODÈLES

Recherche du meilleur modèle :



- ◆ Les résultats montre que les modèles ne sont plus en surapprentissage
- LightGBM avec équilibrage intérieurs automatique de rééchantillonage est celui qui présente le meilleur résultat

II. VERSIONNING DES CODES AVEC Git/GitHub

VERSIONNING CODES AVEC 'Git/GitHub'



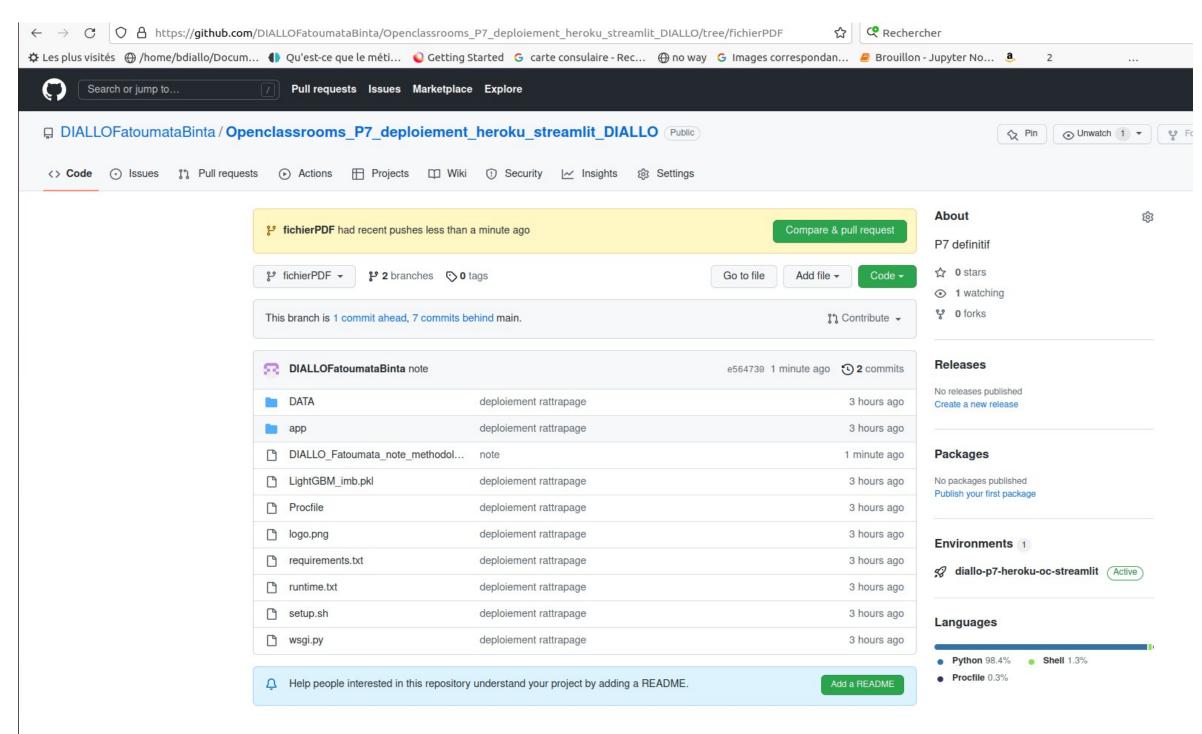


https://github.com/DIALLOFatoumataBinta/Openclassrooms P7 deploiement heroku streamlit DIALLO

□ Création compte sur GitHub : DIALLOFatoumataBinta
 □ Création du projet sur 'repositorie':Projet_7_Openclassroom
 □ Initialisation de Git (configuration d'identité) et du dépôt Git
 □ Indexer et commiter vos fichiers
 □ Envoie du commit sur le dépôt distant par commande ssh
 □ Création de plusieurs branches dont une pour le deploiement

VERSIONNING CODES AVEC 'Git/GitHub'

https://github.com/DIALLOFatoumataBinta/Openclassrooms P7 deploiement heroku streamlit DIALLO



III. PRÉSENTATION DU TABLEAU DE BORD ET DE SON FONCTIONNEMENT

TABLEAU DE BORD : DÉPLOIEMENT AVEC HEROKU











Rajout des fichiers sur GitHub:

Procfile ligne de commande lance setpu.sh et streamlit requirements.txt – librairie utilisée runtime.txt – ma version de python setup.sh – setup des credentials puis le port wsgi.py appel le main

- ☐ Création de son compte sur **heroku**
- ☐ Création du nom de l'application sur 'heroku': diallo-p7-heroku-oc-streamlit
- □ Connexion avec Github
- ☐ Choix de la branche à déploier
- □ Déploiement et visualisation : https://diallo-p7-heroku-oc-streamlit.herokuapp.com/

TABLEAU DE BORD : DÉPLOIEMENT AVEC HEROKU









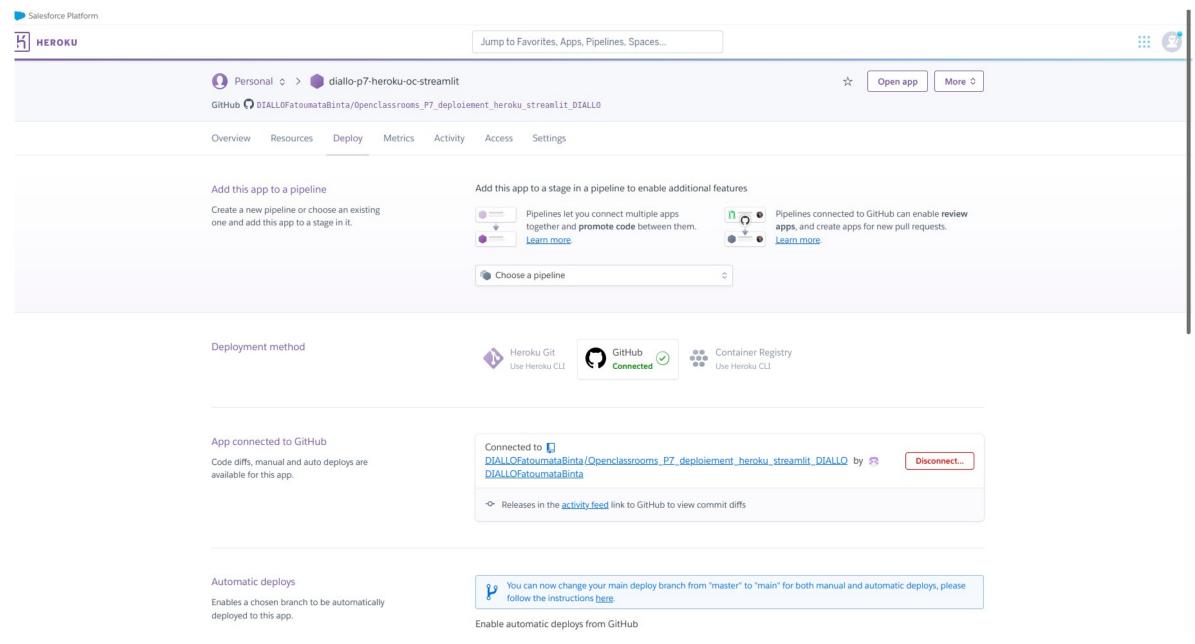


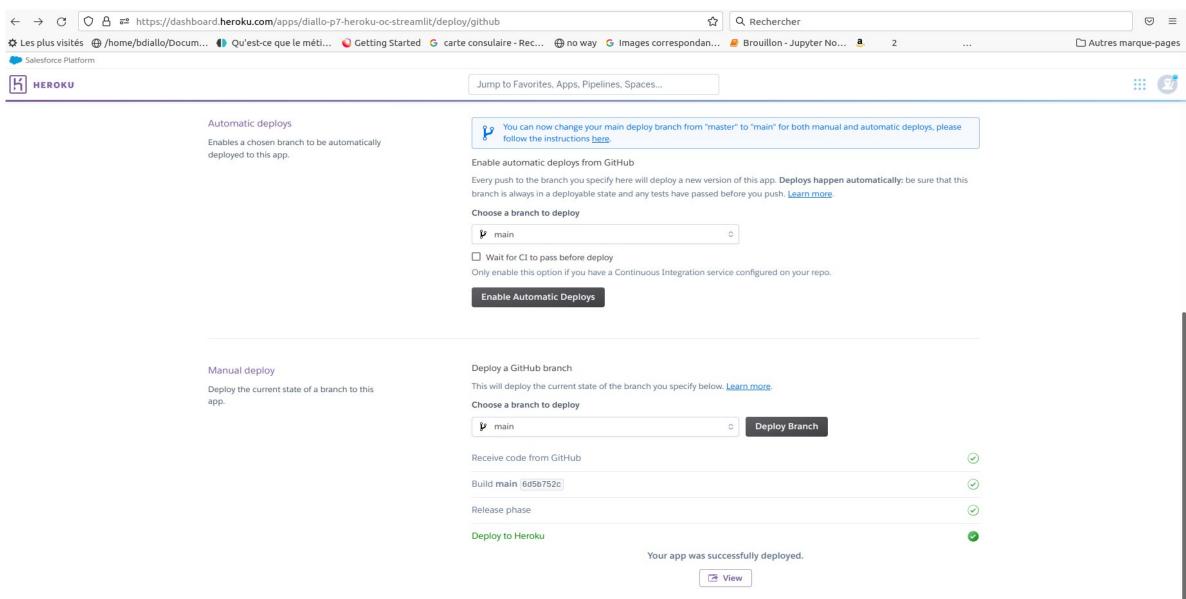
TABLEAU DE BORD : DÉPLOIEMENT AVEC HEROKU











Made with Streamlit

TABLEAU DE BORD : visualisation

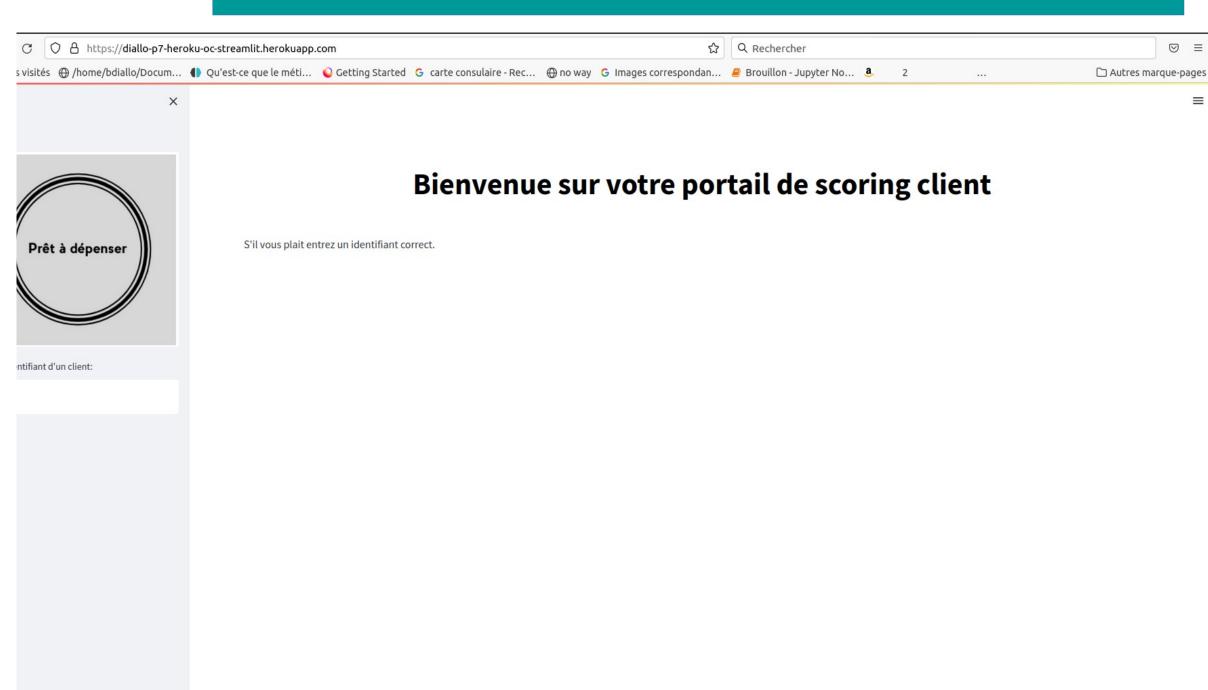


TABLEAU DE BORD : visualisation

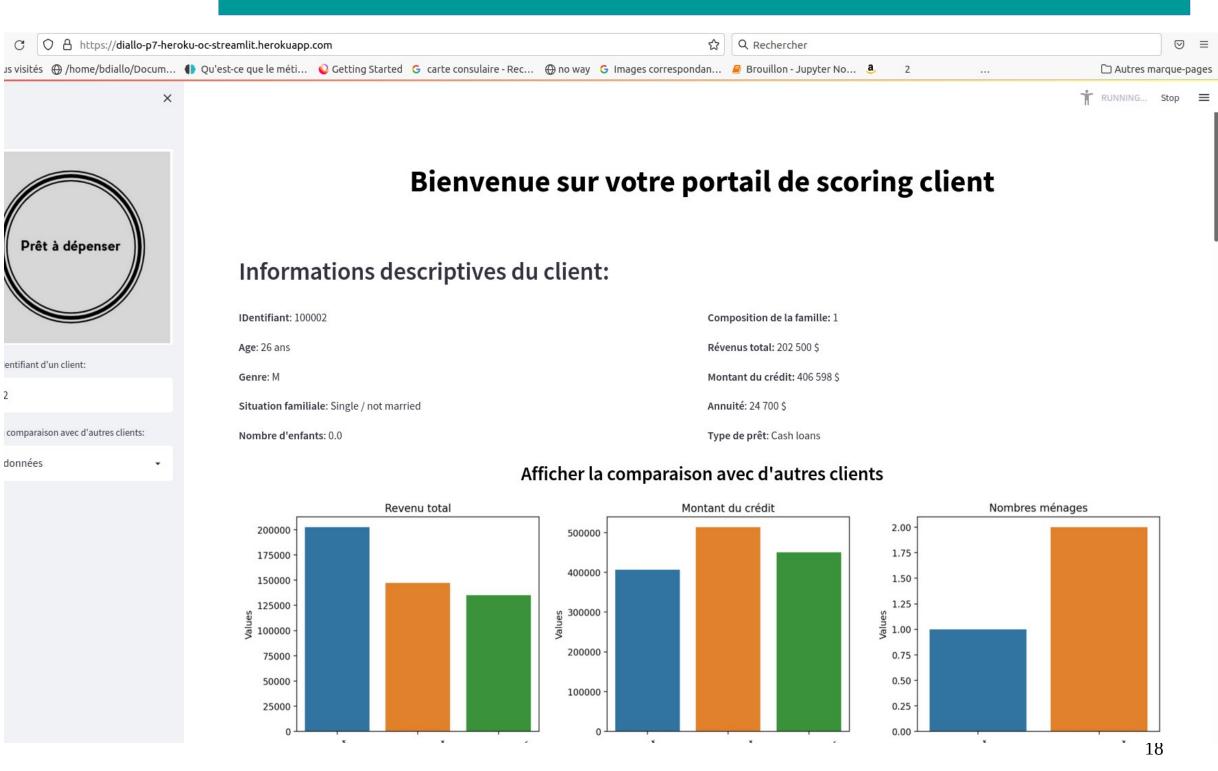
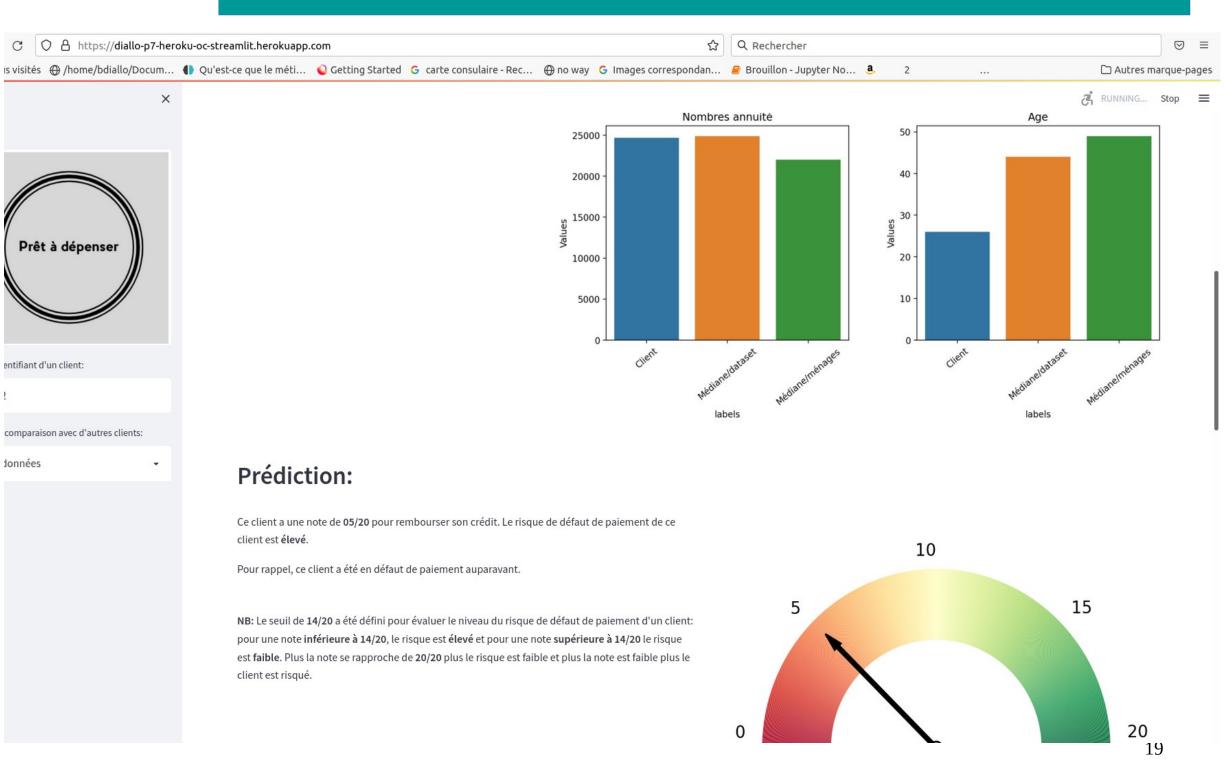


TABLEAU DE BORD : visualisation



IV. CONCLUSION

CONCLUSION

Travailler sur le projet 7 m'a permis :

- → d'étudier un problème de classification binaire et de créer un modèle de 'scoring'
- → de faire du versionning de code avec Git/GitHub
- → de comprendre le concept d'API et le déploiement de modèle
- → de comprendre comment faire une interprétabilité locale et globale avec LIME et 'Features importances'
- → d'utiliser Flask et Streamlit pour créer une webb application (dashboard)
- → d'utiliser heroku connecté à GitHub pour le déploiement de mon application

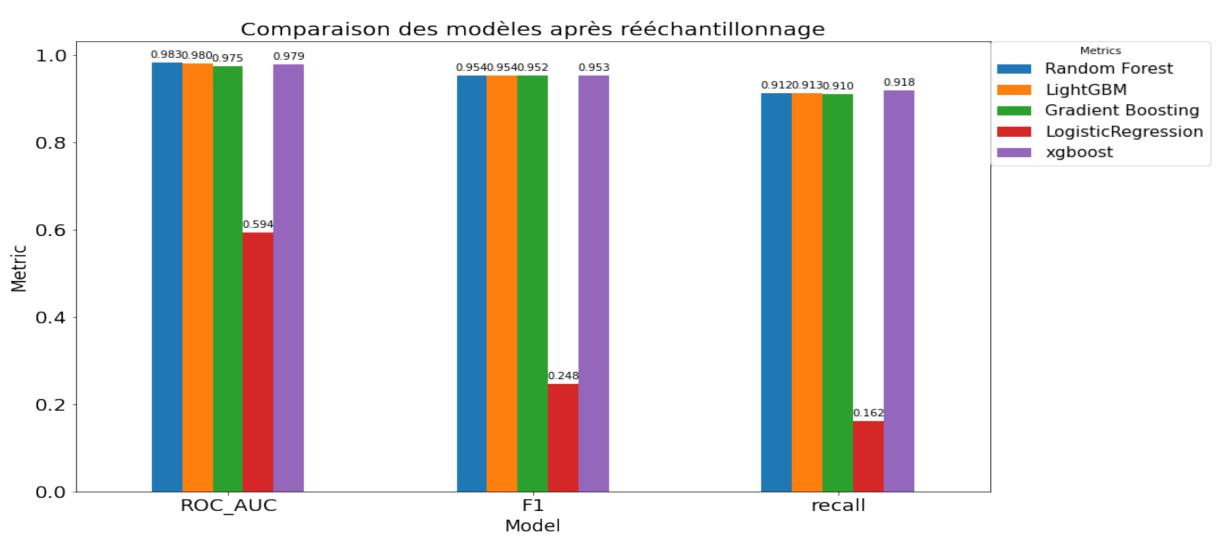


MÉTHODOLOGIE: ÉVALUATION DES MODÈLES

Échantillonnage des données :

80 % ~> training & **20** % ~> testing

Recherche du meilleur modèle :



- ◆ Métriques ROC_AUC & F1: RandomForest
- Métrique recall : Xgboost