28 Février 2022

IMPLÉMENTEZ UN MODÈLE DE SCORING

Projet n°7 Openclassrooms

Présenté par Louisy-Louis Matthieu

<u>OPENCLASSROOMS</u>

Sommaire

- I. Présentation de la problématique
 - II. Présentation des données
 - III. Modélisation
 - IV. Présentation du Dashboard
 - V. Questions/Réponses

VI. Bilan



PRÉSENTATION DE LA PROBLÉMATIQUE

Description du projet et des objectifs

Création d'un outil de scoring crédit



Développer un algorithme de classification

• A partir de données diverses, classe un client en fonction de sa solvabilité (crédit accordé/refusé)

Développer un Dashboard interactif

- Simplifier l'utilisation du modèle pour une personne non initiée.
- Permettre au chargé de clientèle de pouvoir expliquer de façon plus transparente les décisions d'octroi de crédit.

Outils utilisés

- Anaconda
- JupiterLab
- Python
 - Pandas
 - ScikitLearn
 - Seaborn
 - LightGBM
 - Pickle
 - Shap
- Git/Github
- Plotly
- Heroku

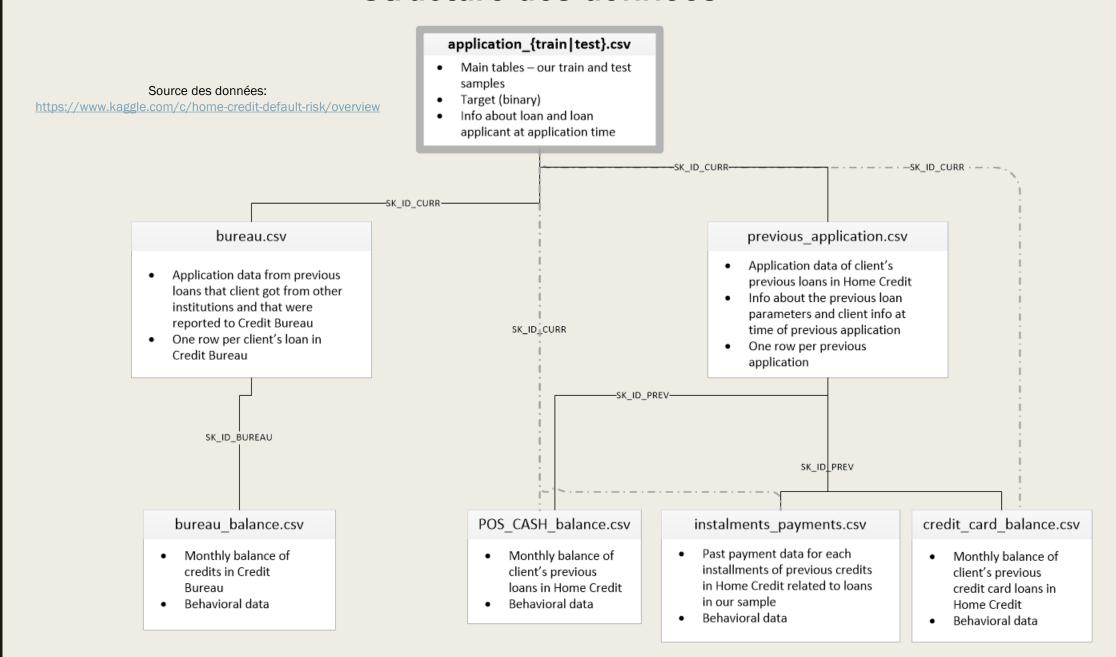






PRÉSENTATION DES DONNÉES

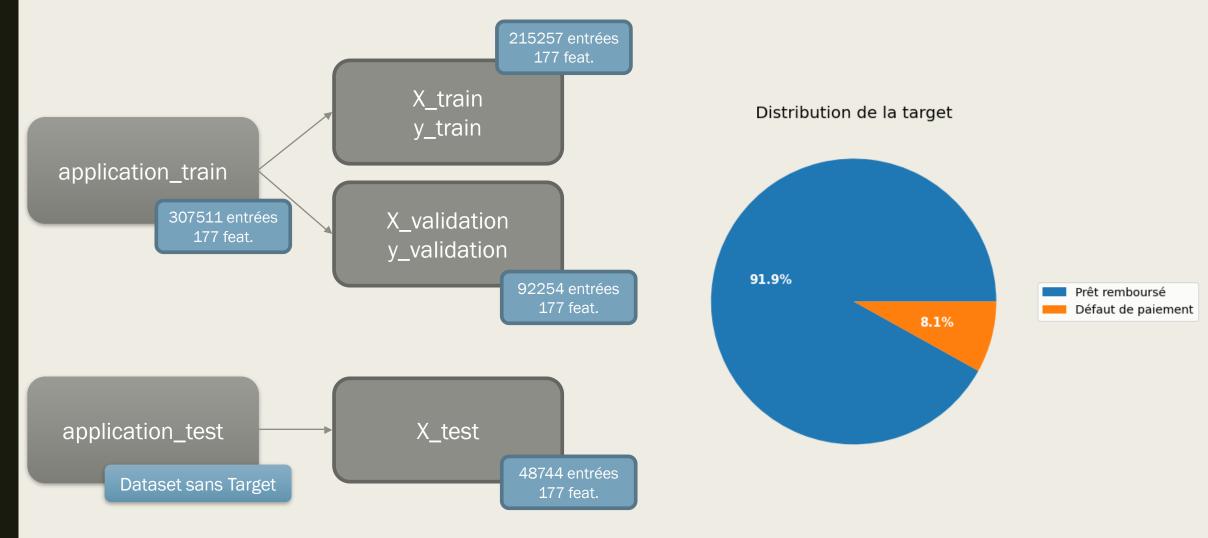
Structure des données



Feature engineering

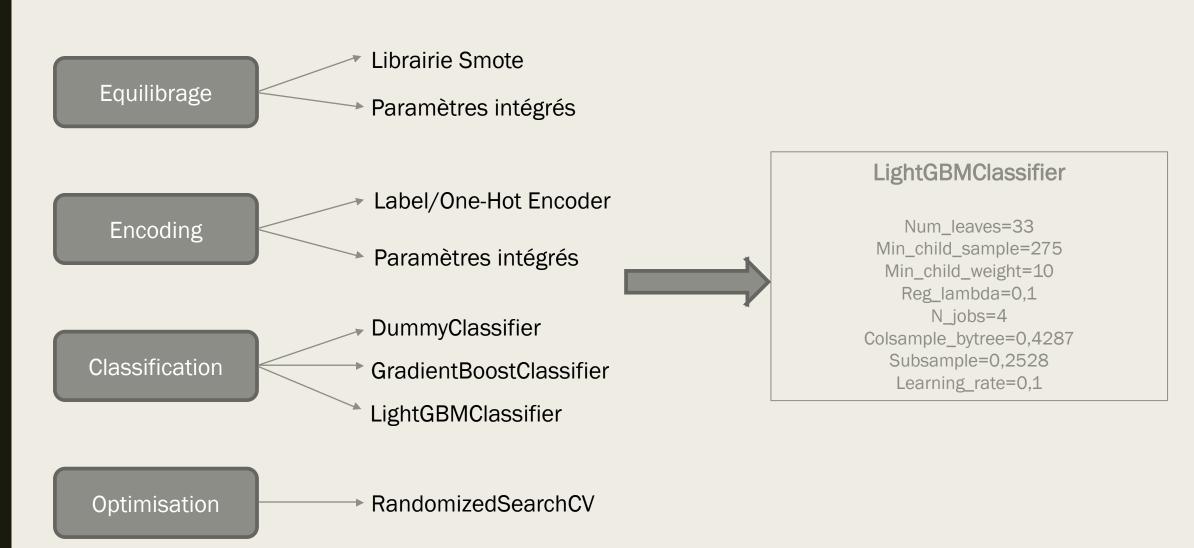
- Agrégation sur les données du « bureau »
- Ajout de nouvelles features (par ex. Taux d'endettement = Anuité/Income*100)
- Suppression des features trop corrélées avec la target
- Réduction des catégories (Organization_type)

Split des données et équilibrage



MODÉLISATION

Choix du modèle

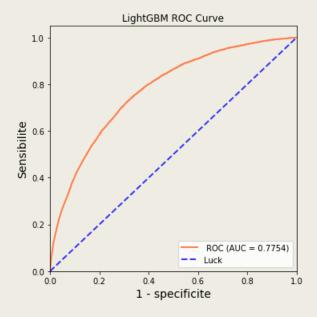


Métriques

Métriques simple pour classifieur

- Accuracy: Précision du modèle
- Precision: Proportion de prédictions correctes parmi la classe 1
- Recall: Proportion de classe 1 correctement prédite
- **F1-Score**: Moyenne harmonique de *precision* et *recall*

Un classifieur naïf qui ne prédirait que la classe 0 obtiendrait une accuracy de 92%

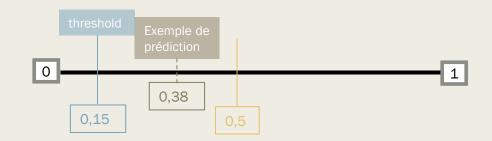


Utilisation de la courbe ROC (Receiver Operation Characteristic) et du score AUC (Area Under Curve) pour l'évaluation du modèle.

Problématique métier

Utilisation de la fonction predict pour le classifieur seuil de 0,5 Utilisation de la fonction predict_proba pour le classifieur seuil ajustable

Threshold: Valeur choisie pour déterminer si une valeur prédite appartient à la classe 0 (solvable) ou la classe 1 (non-solvable)



Un client non-solvable est une perte sèche pour l'entreprise

Importance de bien détecté les clients non-solvable (classe 1)

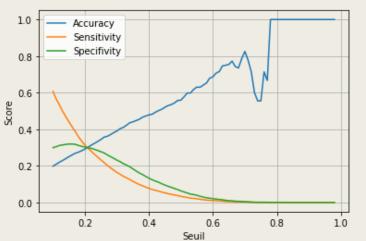
Un client peu à risque qui n'obtient pas de prêt est une perte de profit potentiel

Eviter de classer inutilement des clients peu à risque (classe 0) comme étant nonsolvable



Limitation du nombre de Faux Positif

Problématique métier

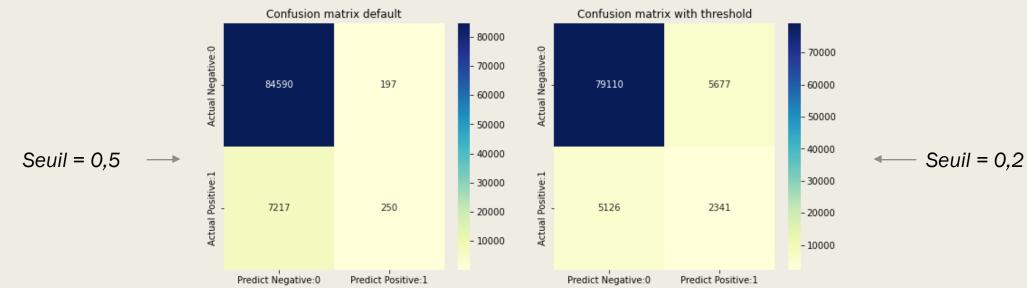


Sensitivity =
$$\frac{TP}{TP+FN}$$

Specificity =
$$\frac{TN}{FP+TN}$$

		Classe réelle	
		-	+
Classe prédite	-	True N egatives (vrais négatifs)	False N egatives (faux négatifs)
	+	False Positives (faux positifs)	True Positives (vrais positifs)

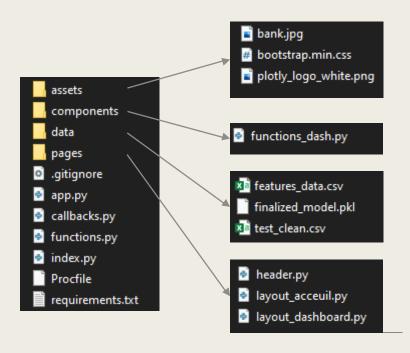
Seuil fixé à 0,2

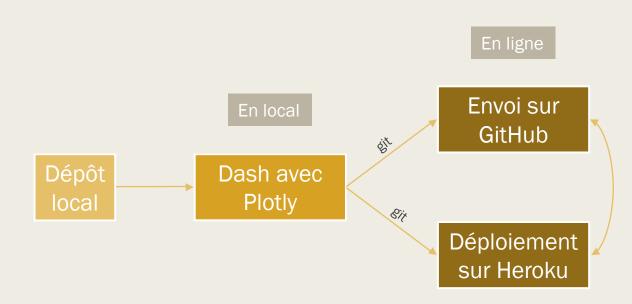


PRÉSENTATION DU DASHBOARD

Structure

Arborescence du dashboard





Lien GitHub: https://github.com/MatthieuLL/P7_OC_Scoring_Credit



Lien Heroku: https://p07-oc-scoring-credit.herokuapp.com/



Démonstration



QUESTIONS/RÉPONSES

Jeu de rôle - Mise en situation

BILAN

Améliorations possibles

- Le prétraitement des données n'a pas fait l'objet d'une attention particulière dans ce projet.
- Le modèle pourrait être affiné: la solution utilisée a pour but d'être simple d'utilisation et rapide en exécution.
- L'utilisation de la version gratuite d'Heroku limite les performances de l'application, qui pourrait être encore plus complète.

Classification
LightGBM relativement efficace



Réalisation du dashboard avec les principales informations

FIN DE LA SOUTENANCE