



Implémentez un modèle de scoring

Projet 7 - Openclassroom

Plan de la présentation

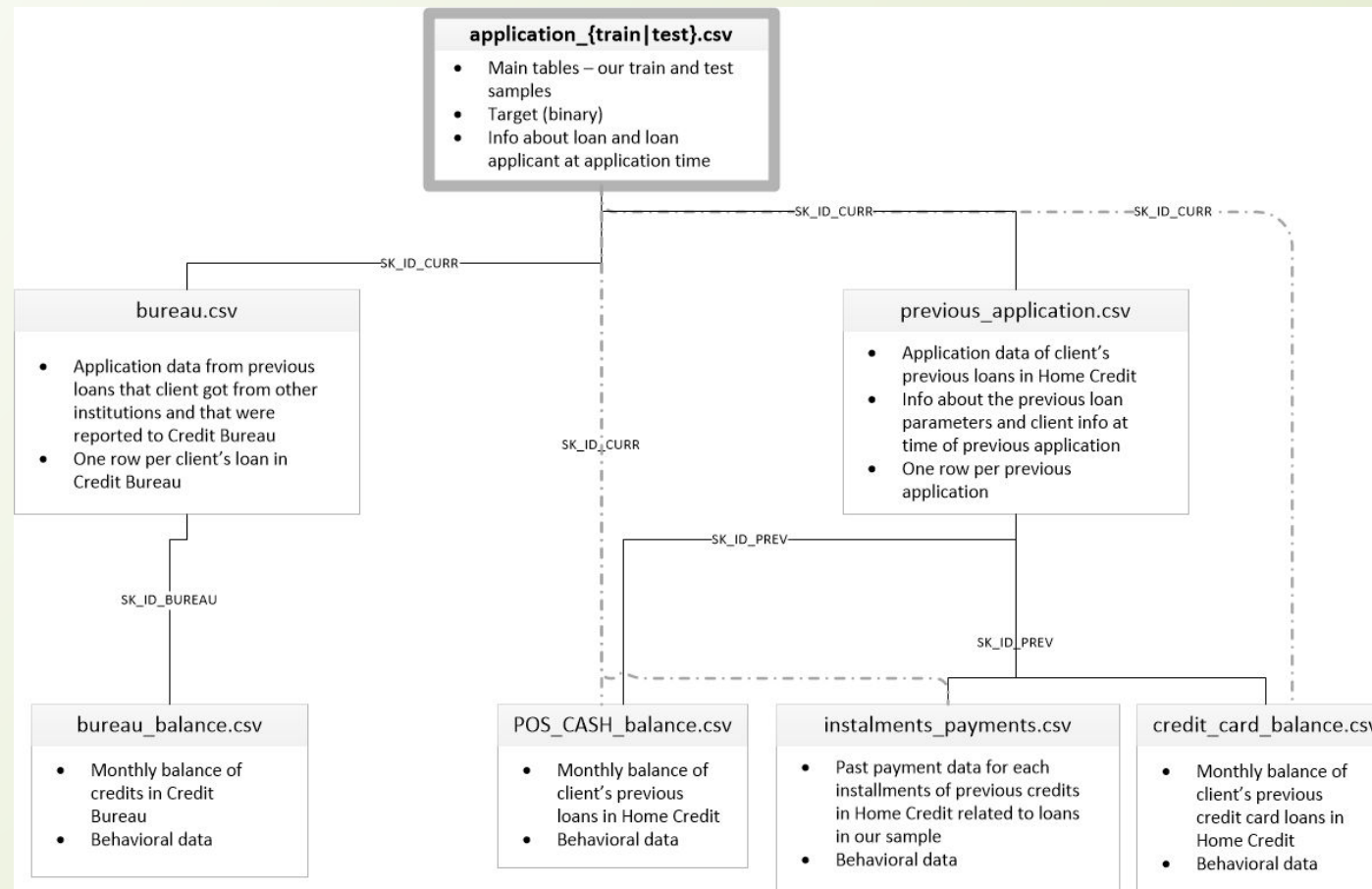
- I. Présentation de la problématique
 - i. Rappel de la problématique
 - ii. Présentation du jeu de données
- II. Modélisation effectuée
 - i. Utilisation d'une Baseline
 - ii. Définition d'une fonction de scoring
 - iii. Optimisation du modèle
- III. Présentation du dashboard
- IV. Conclusion

Présentation de la problématique

Rappel de la problématique

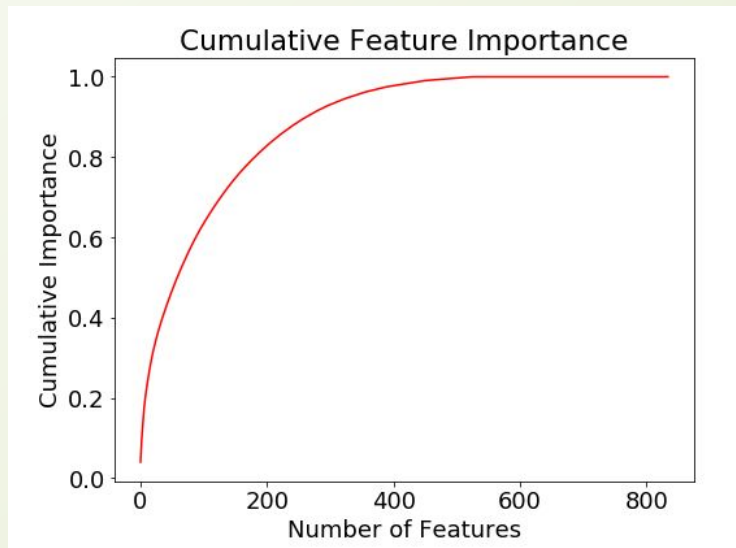
- ❑ Prêt à dépenser : Société financière qui propose des crédits à la consommation
- ❑ Développer un modèle de scoring de probabilité de défaut d'un client
- ❑ Pouvoir expliquer le refus ou l'acceptation d'une demande de crédit au client
- ❑ Utiliser un dashboard intuitif au vue des utilisateurs

Présentation du jeu de données



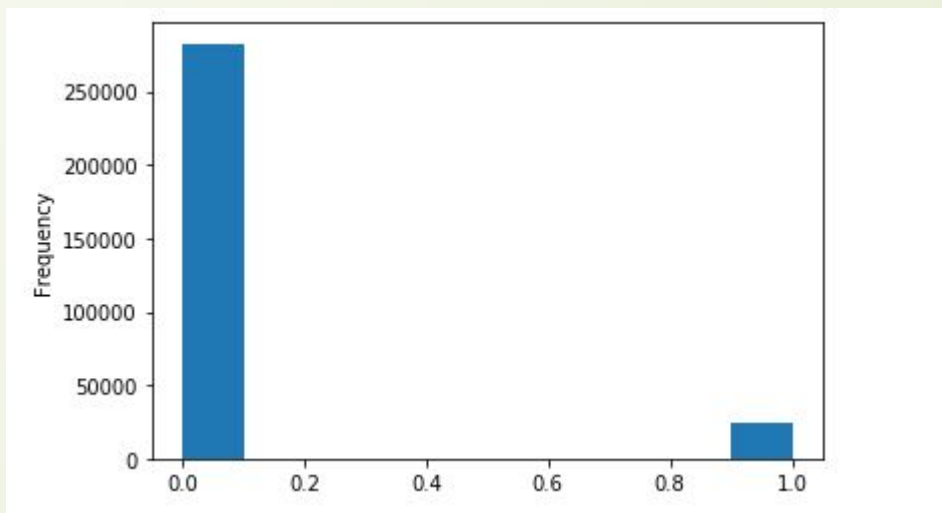
Présentation du jeu de données

- Après agrégations des données 307511 données et 1465 features
- En enlevant les variables fortement corrélées => 854 features
- En enlevant les features pas importantes pour notre modèle => 338 features



Présentation du jeu de données

- Visualisation de la répartition de la valeur target

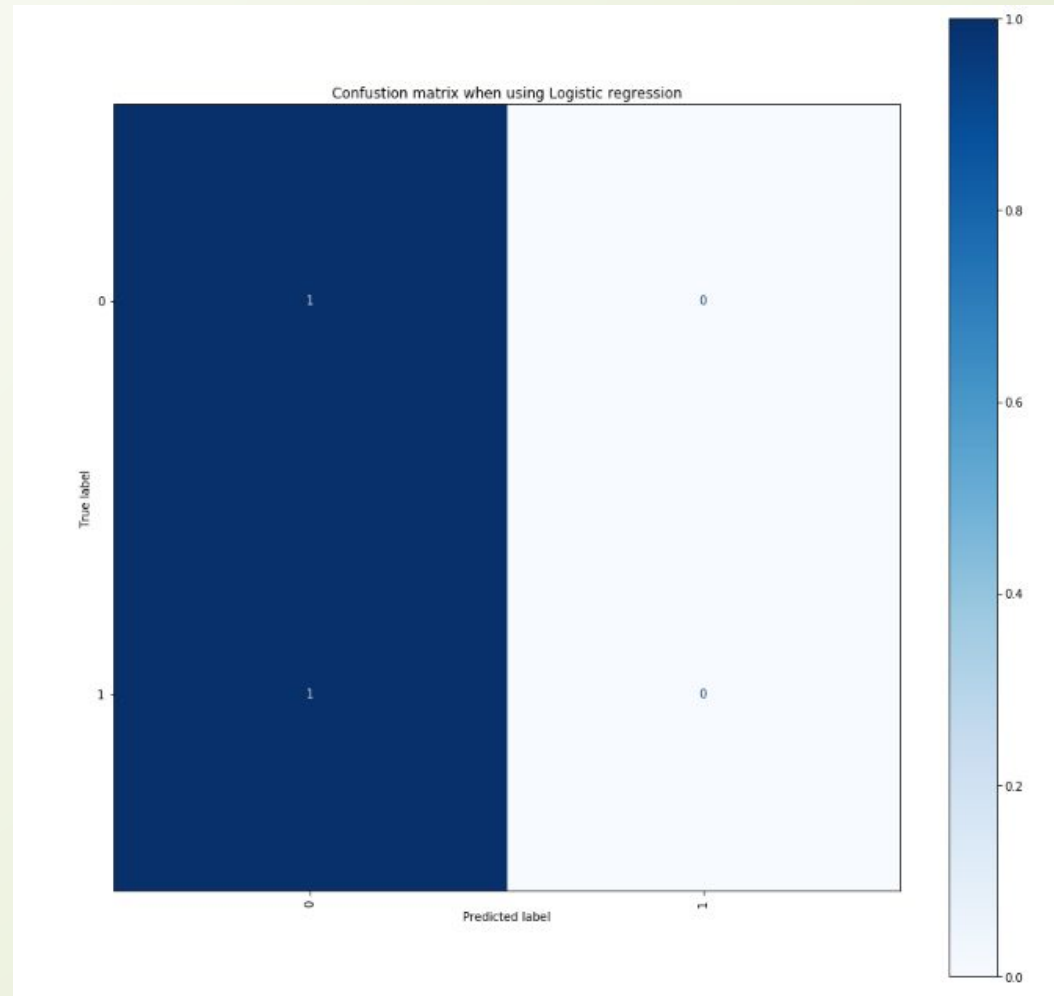


Modélisation effectuée

Utilisation d'une baseline

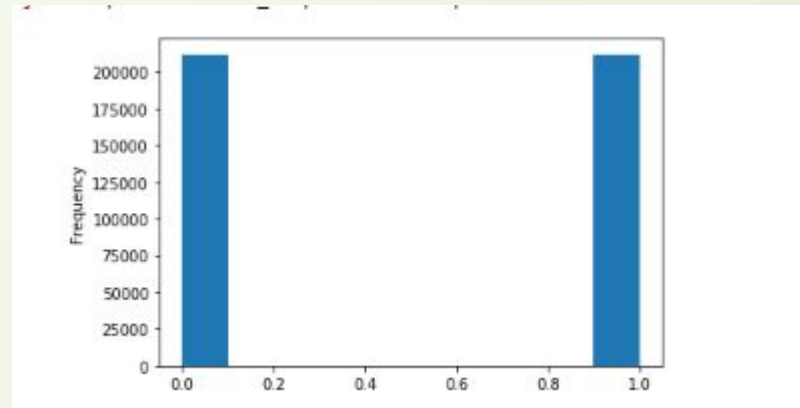
- Régression logistique =>
 - Accuracy = 91%
 - AUC score = 50%

Utilisation d'une baseline

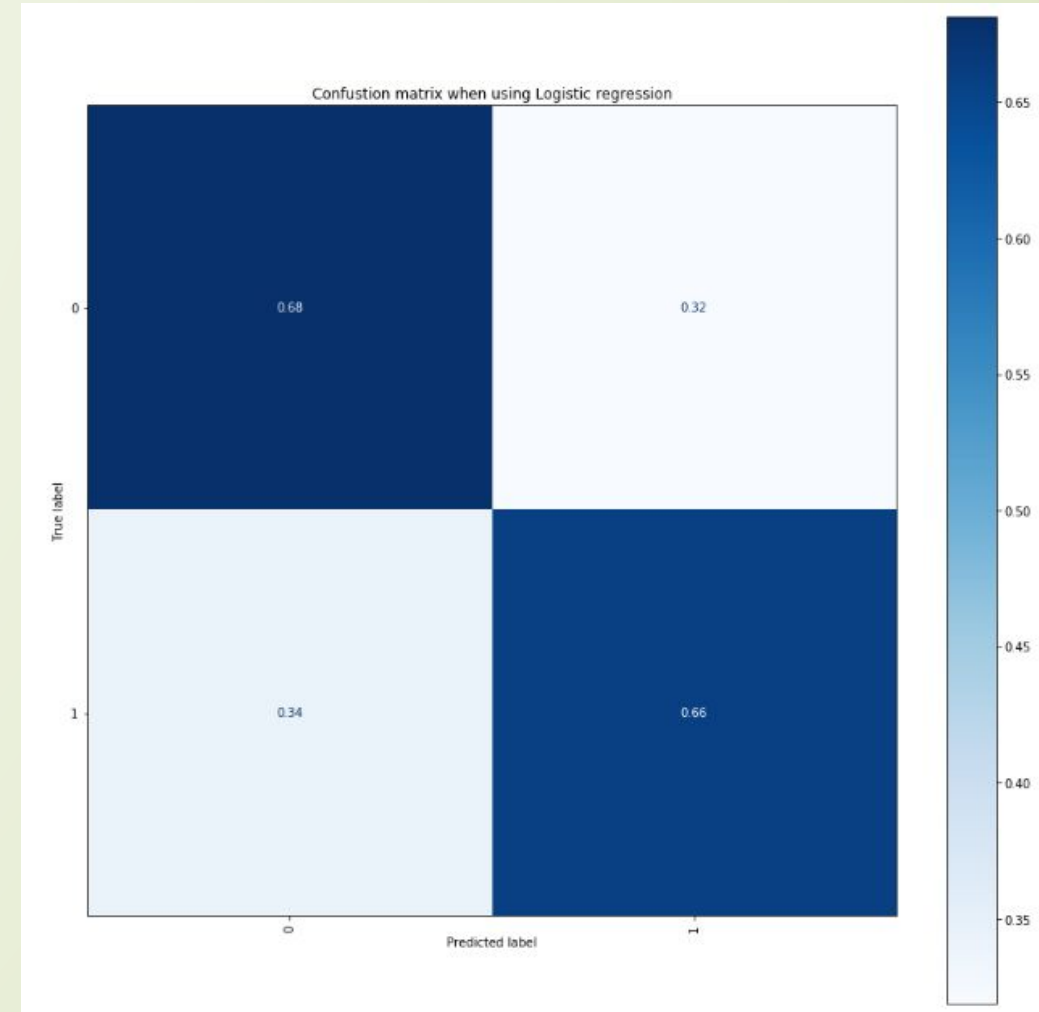
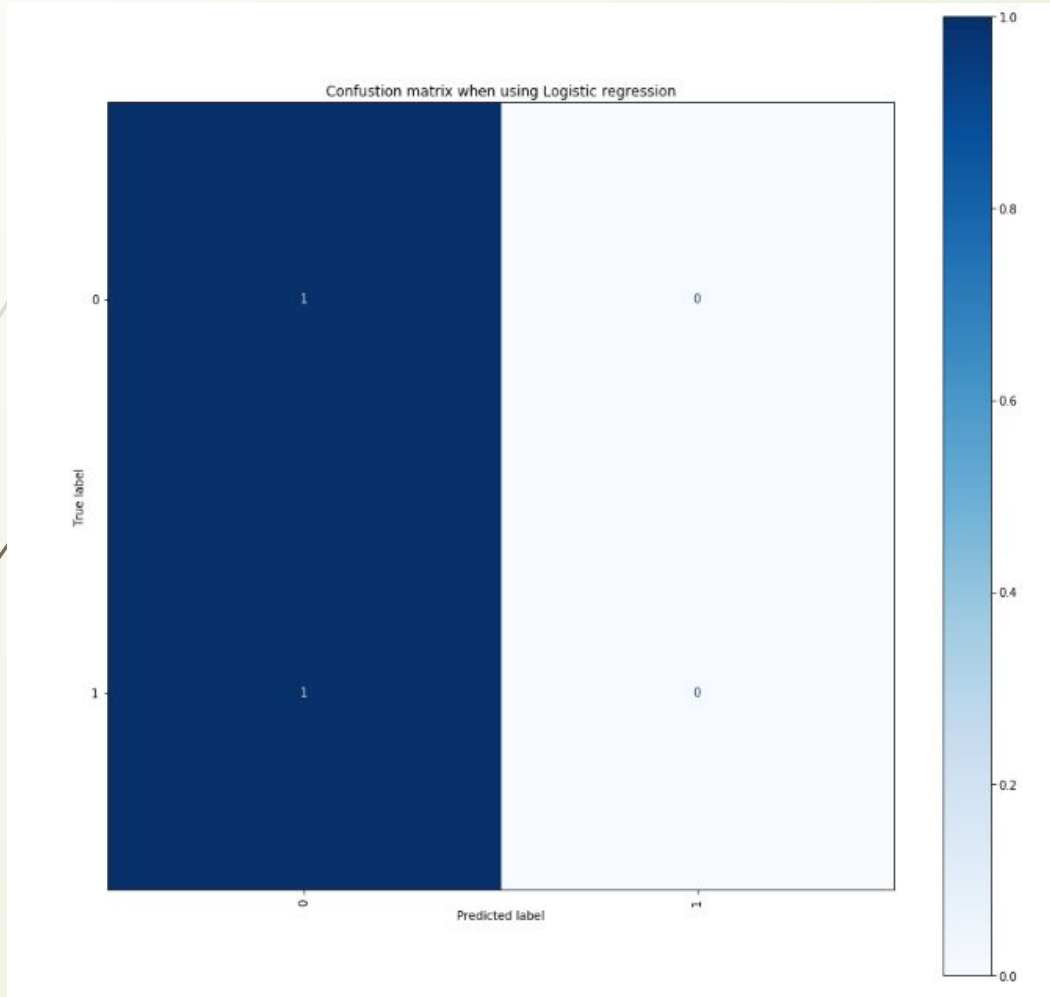


Utilisation d'une baseline

- Over-sampling en utilisant SMOTE :



Utilisation d'une baseline



Définition d'une fonction de scoring

- Quelle fonction de scoring choisir:
 - AUC – ROC : pas intéressant on voudrait donner plus de poids aux faux positifs
 - F-Bêta score : Un peu plus intéressant, mais ça correspond pas à la vraie mesure métier

$$F_{\beta} = (1 + \beta^2) \cdot \frac{\text{precision} \cdot \text{recall}}{(\beta^2 \cdot \text{precision}) + \text{recall}}$$

$$F_{\beta} = \frac{(1 + \beta^2) \cdot \text{true positive}}{(1 + \beta^2) \cdot \text{true positive} + \beta^2 \cdot \text{false negative} + \text{false positive}}$$

Définition d'une fonction de scoring

- $annuityfactor = \frac{1 - (1+r)^{-1 * nyears}}{r}$
- $installements = \frac{amount}{annuityfactor}$
- $creditcost = installements * nyears - amount$

	AMT_CREDIT	AMT_ANNUIITY	cost	percent of credit
0	254700.0	28867.5	6295.514197	2.471737
1	337500.0	16875.0	17998.551323	5.332904
2	719365.5	36859.5	37464.837987	5.208039
3	408780.0	13185.0	33521.265320	8.200319
4	273636.0	15835.5	12674.310872	4.631814
...
230628	216000.0	8271.0	14947.889979	6.920319
230629	1214086.5	43609.5	89487.866336	7.370798
230630	1129500.0	58612.5	58108.392423	5.144612
230631	755856.0	31905.0	47536.615124	6.289110
230632	270000.0	13500.0	14398.841058	5.332904

Optimisation du modèle

Préprocessing

- Nettoyage des données
- One hot encoding + Label encoding
- Imputer (Median)
- Min Max Scaler

Oversampling

- Smote with Knn (Neighbors=5)
- 50% Target 1 et 50% Target 0

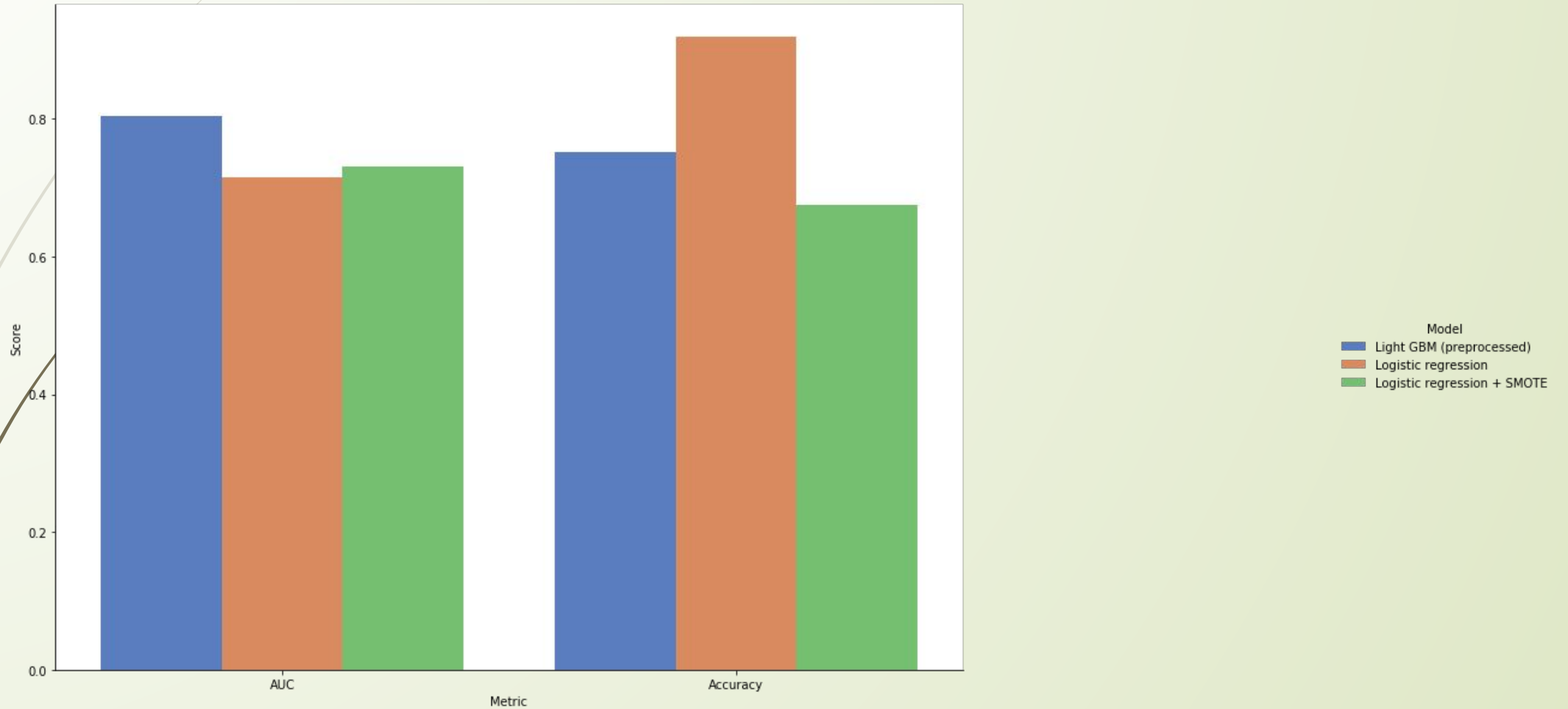
Hyperopt + Light GBM

- Light GBM + Adaptive TPE
- Early stopping avec la fonction de scoring de crédit
- Trials Hyperopt dépendant de la stabilité du score
- Utilisation de GOSS

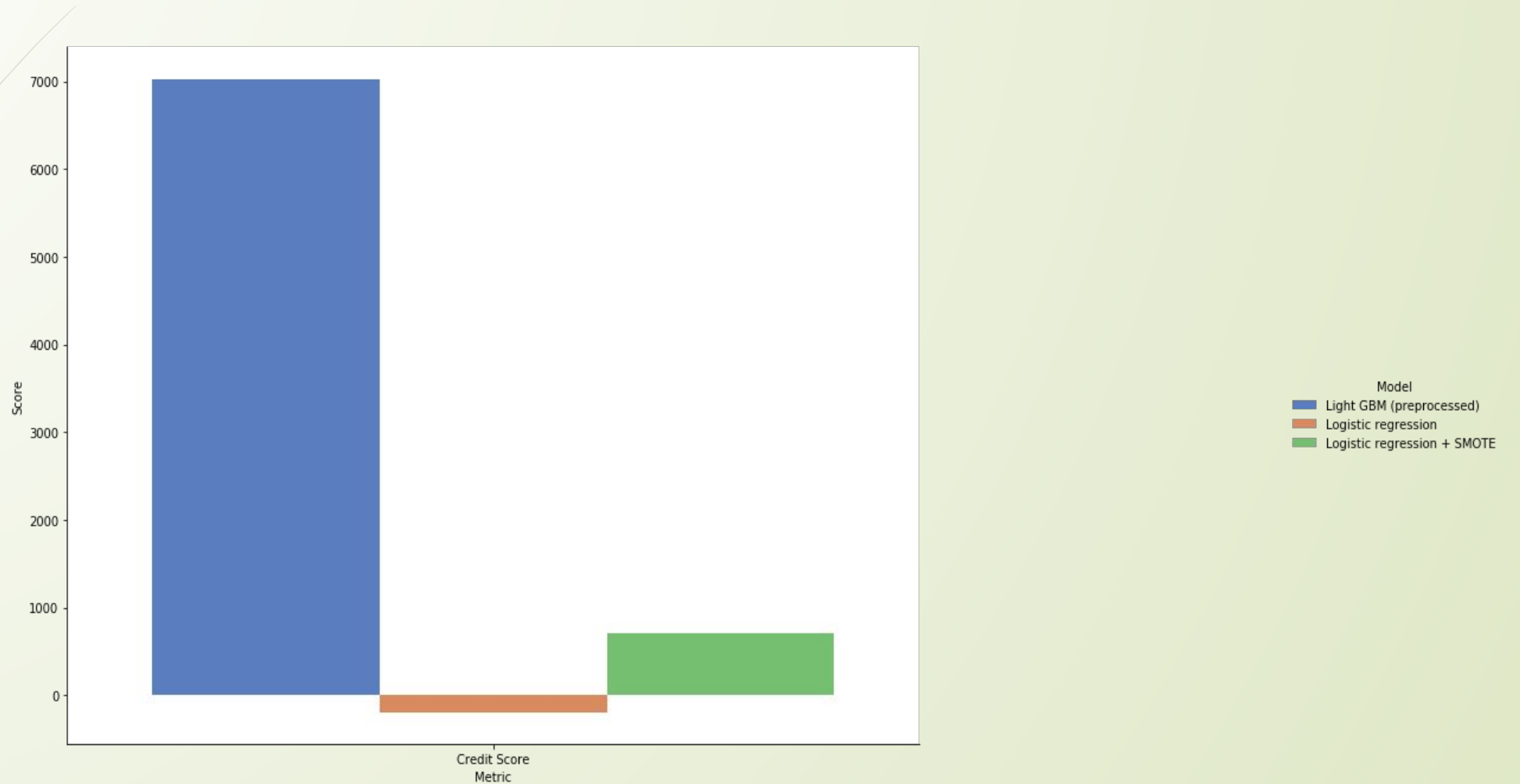
Optimisation du modèle

- `boosting_type='goss',`
- `class_weight='balanced',`
- `colsample_bytree=0.7069849102479817,`
- `min_child_samples=87,`
- `min_child_weight=4.2031367501272445`
- `n_estimators=10000,`
- `num_leaves=25,`
- `objective='binary',`
- `reg_alpha=0.7724008005312301`
- `reg_lambda=0.720234086958816`

Optimisation du modèle

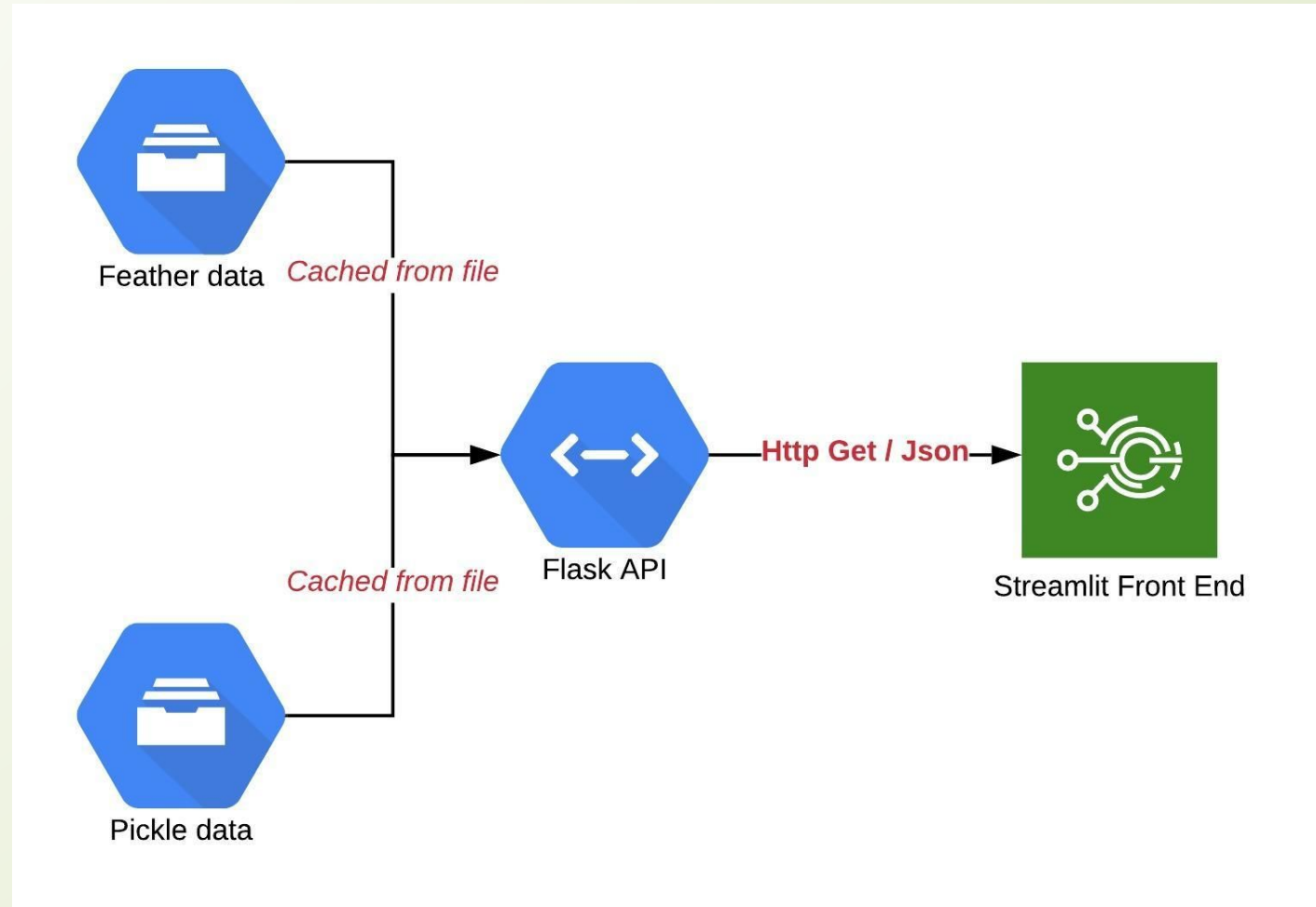


Optimisation du modèle



Présentation du dashboard

Présentation du dashboard



Présentation du dashboard

- <https://pret-a-depenser.herokuapp.com/>
- https://pret-a-depenser-backend.herokuapp.com/get_all_clients

Conclusion

Conclusion

- ❑ Pousser un peu plus le nettoyage des données
- ❑ Utiliser une structure cloud pour améliorer la recherche hyperopt
- ❑ Utiliser un model stacking
- ❑ Améliorer la lisibilité des résultats (One hot encoding)
- ❑ Charger toutes les données dans le dashboard (en utilisant une meilleure architecture)
- ❑ Autoriser de renseigner des informations d'un client pour pouvoir avoir une prédiction
- ❑ Limites du modèle Light GBM