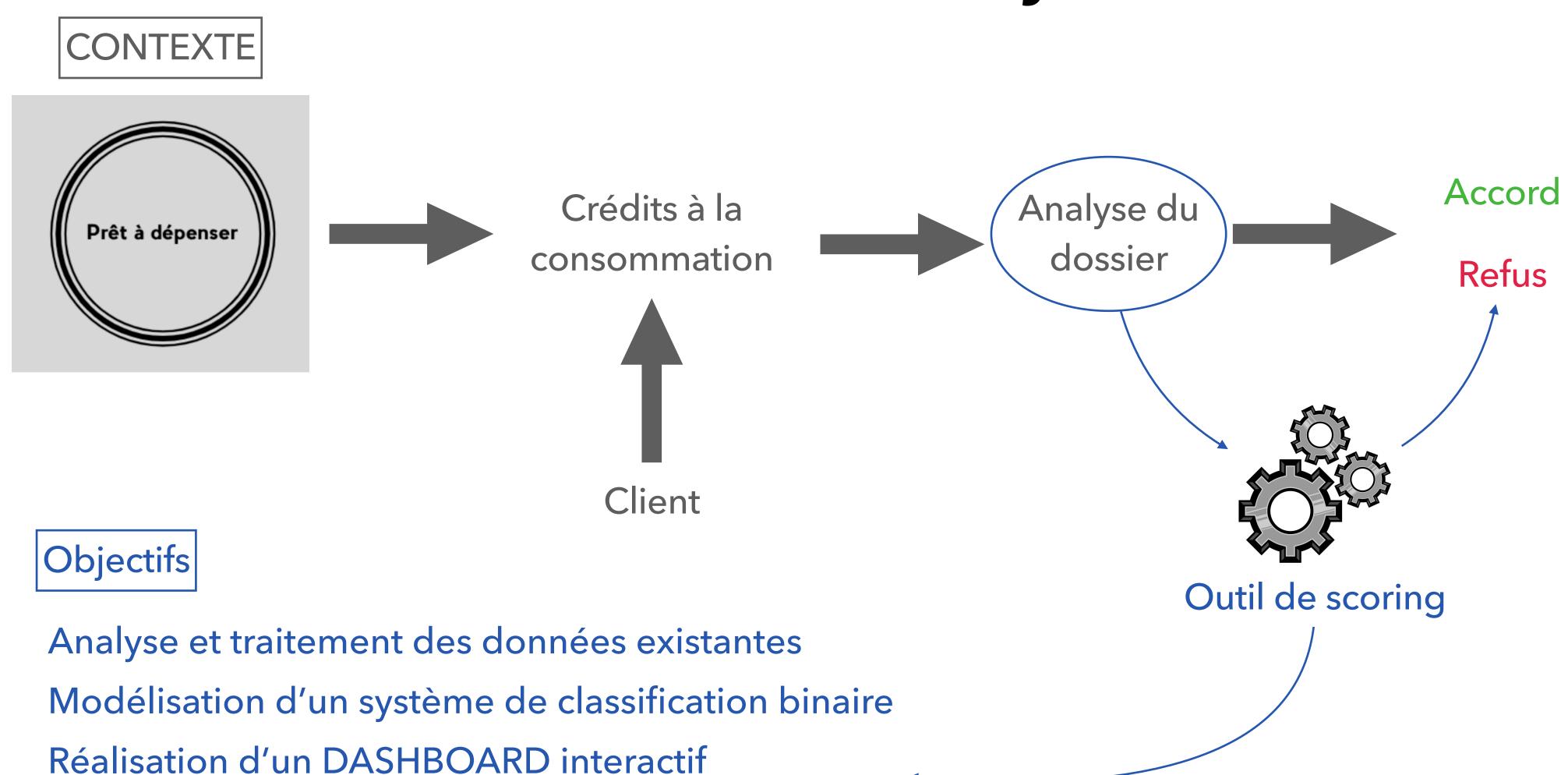
# Projet 7

Implémentez un modèle de scoring

### Développement d'un « outil de scoring » pour la société Prêt à dépenser

- 1 Contexte et objectifs du projet
- 2 Présentation et préparation du jeu de données
- 3 Modélisation
- 4 Analyse de DataDrift
- 5 Construction et le déploiement du DASHBOARD
- 6 Démonstration de l'API
- 7 Conclusion

## 1 - Contexte et objectifs



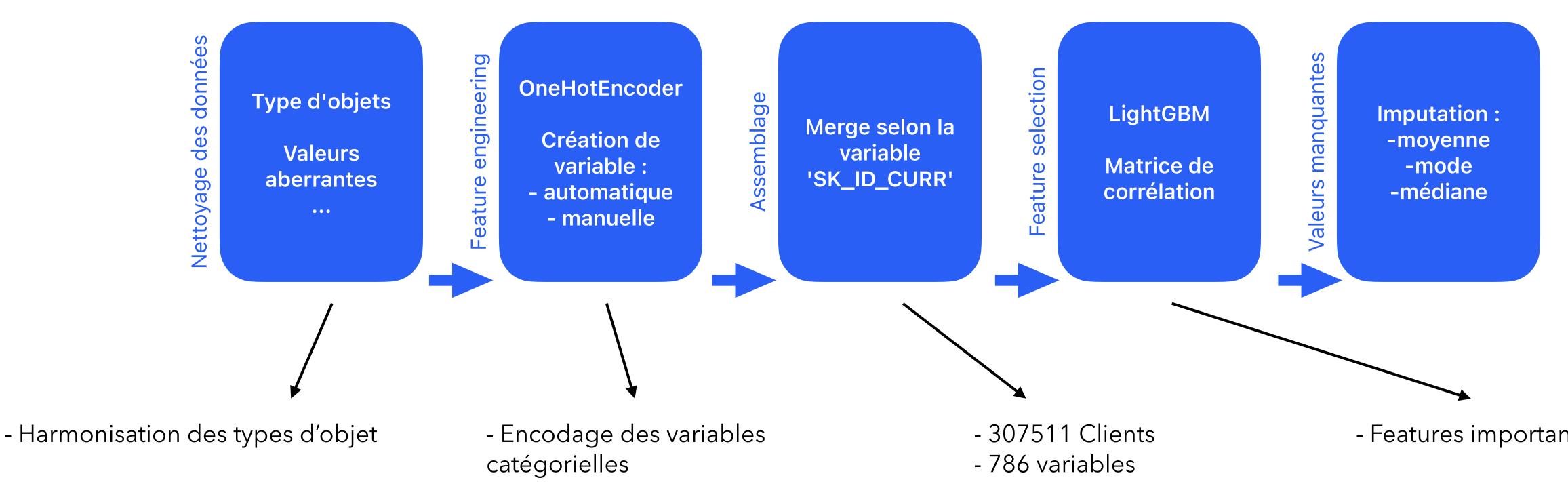
## 2 - Présentation et préparation

Crédits antérieurs Crédits antérieurs (d'autres institutions) (même institution) Demande de prêt Fichier Principal Fichier Principal application\_train application\_test previous\_application bureau SK\_ID\_CURR SK\_ID\_CURR Panel d'entraînement Panel de nouveaux clients Données mensuelles Données mensuelles credit\_card\_balance bureau\_balance installments\_payments POSH\_CASH\_balance SK\_ID\_CURR VAR\_1 VAR\_n SK\_ID\_CURR\_1

SK\_ID\_CURR\_k

## 2 - Présentation et préparation

Utilisation de Kernels Kaggle



- Correction ou élimination
- des valeurs aberrantes

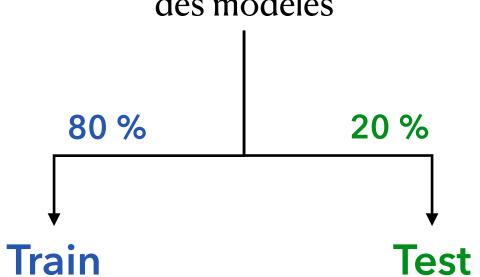
- Agrégation (min, max, moy....)
- Compréhension métier

- Features importance
- Sélection du top 100
- Etude de corrélation
- 57 features retenues

Dataset avec TARGET

Dataset sans TARGET

Utilisation pour l'entrainement des modèles



Simulation de nouveaux clients DASHBOARD

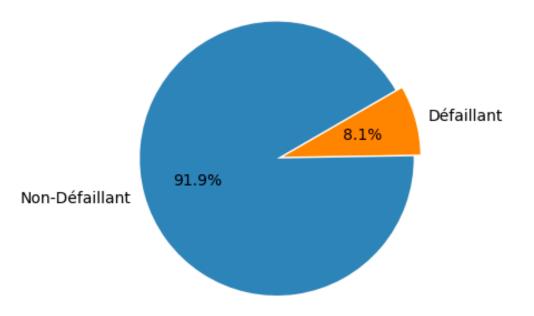
Répartition de la cible avant rééquilibrage

Répartition de la cible après rééquilibrage

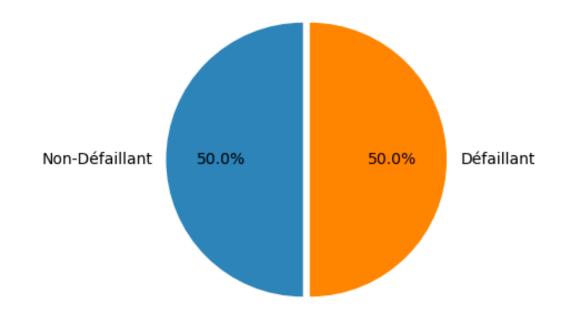


Ré-équilibrage

Standardisation







Métriques d'évaluation

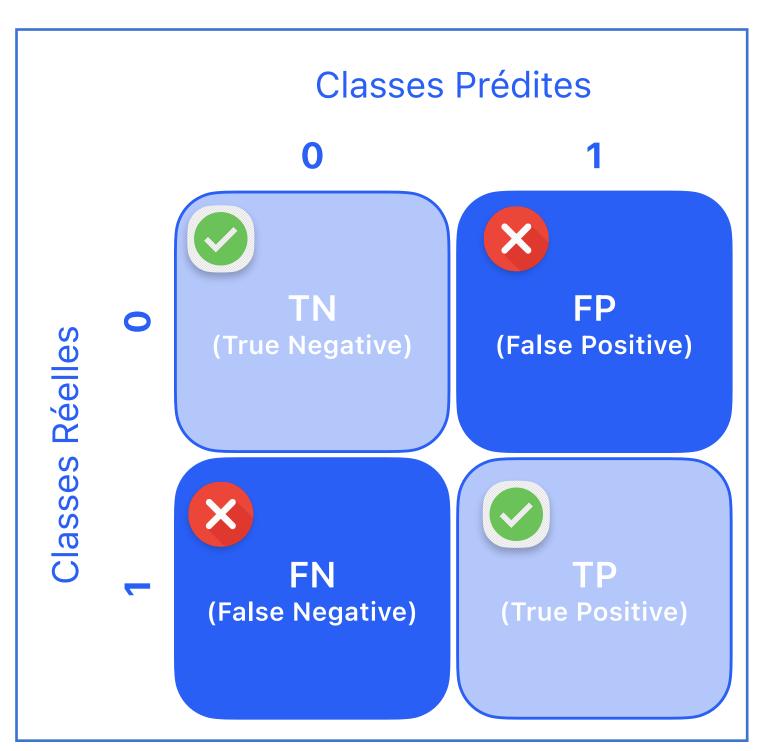
#### **Classification Binaire**

Evaluation de la performance du modèle

Evaluation de la qualité de la classification

Dépendance de la problématique

Minimiser les pertes financières

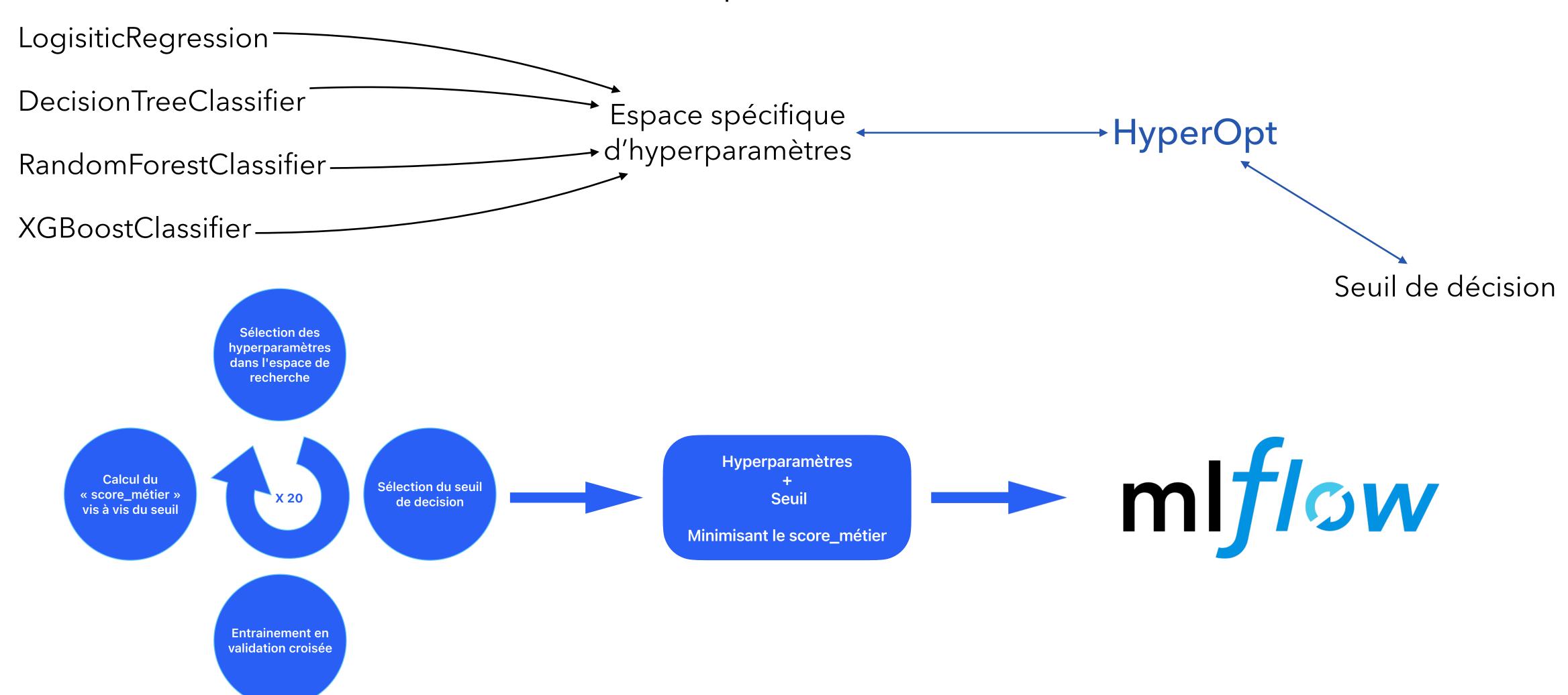


FP:
Perte des interêts
de remboursement

FN : Perte de la somme prêtée

« Score métier » = 
$$\frac{10*FN+FP}{TN+TP+FP+10*FN}$$

Entrainement et optimisation des modèles



#### Tracking via MLFlow et Résultat

35856

26065

0.2519995429386416

score\_metier\_test

score\_metier\_val

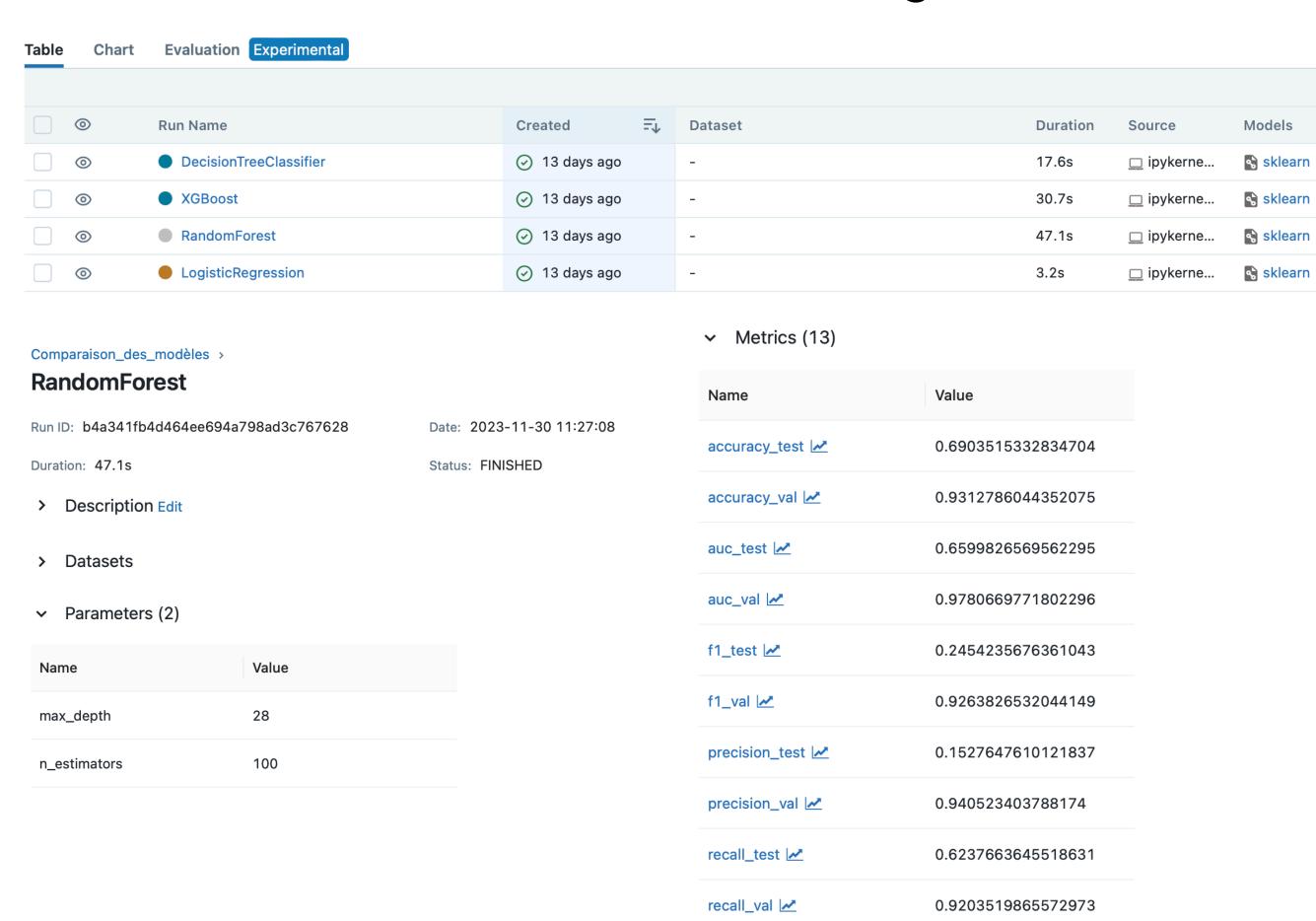
threshold M

Models

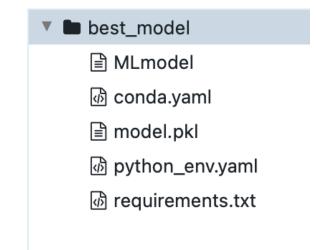
😵 sklearn

sklearn

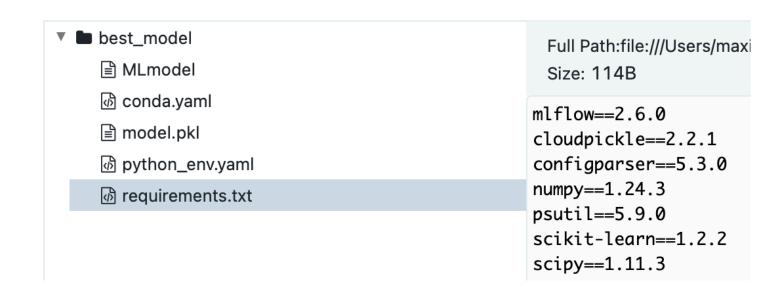
🗞 sklearn



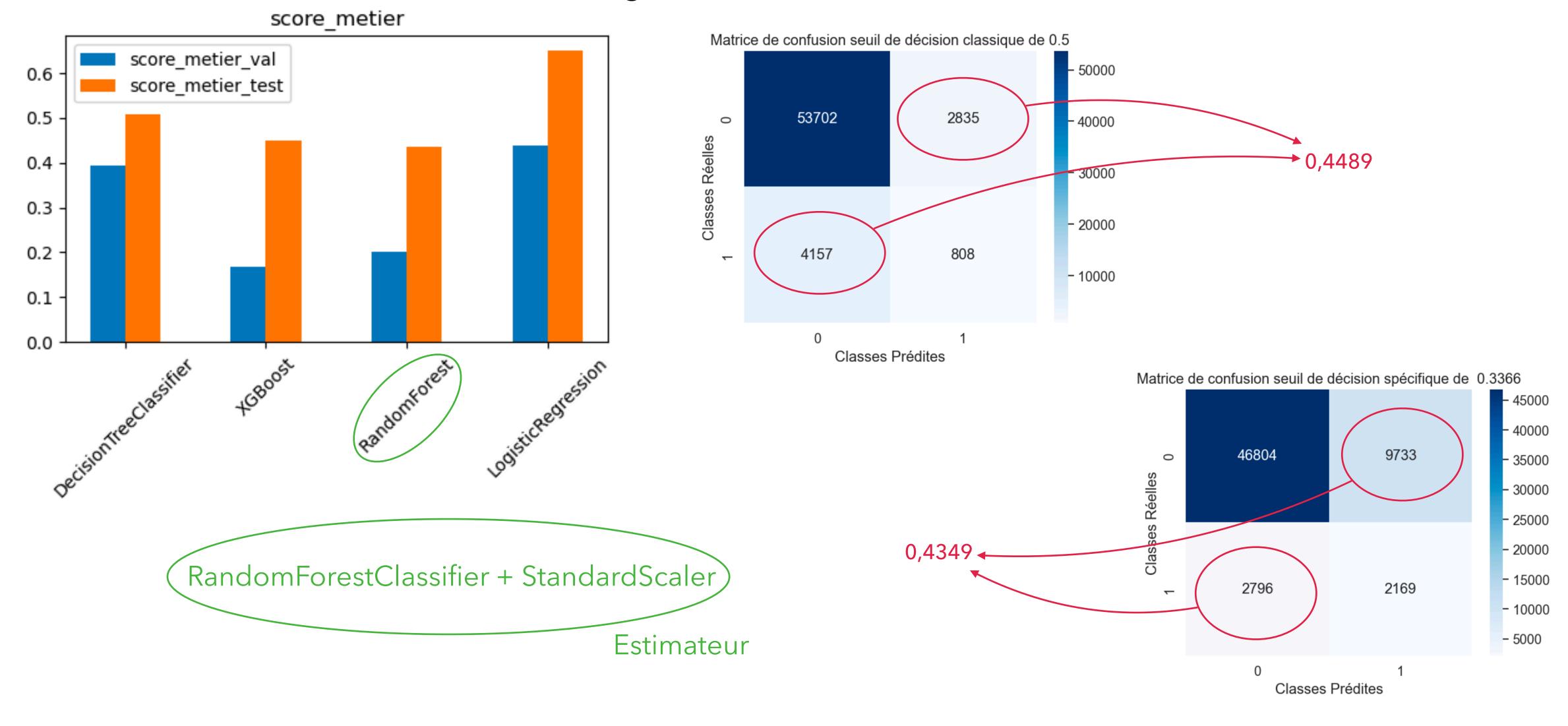
#### Artifacts



#### Artifacts



#### Tracking via MLFlow et Résultat



# 4 - Analyse de DATADRIFT

#### Evidently

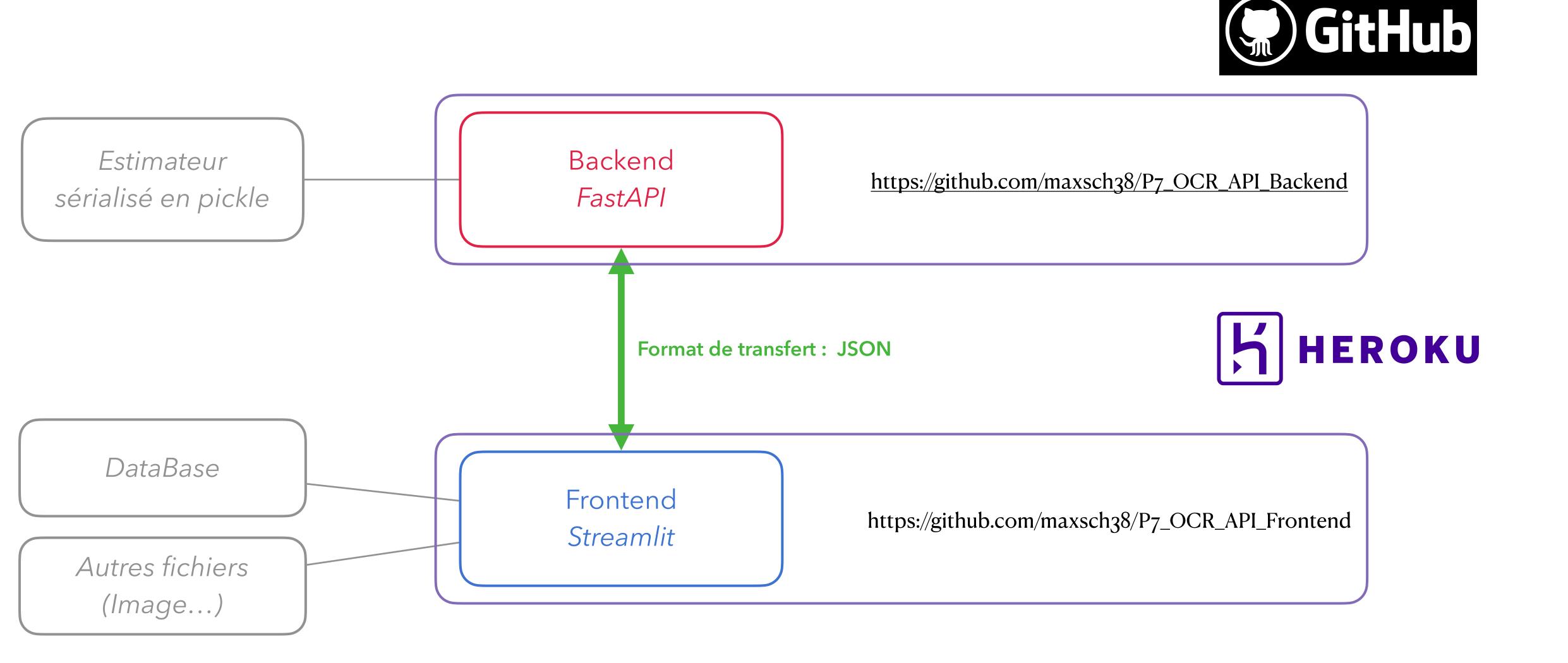
#### **Dataset Drift**

Dataset Drift is NOT detected. Dataset drift detection threshold is 0.5

57 Columns			9 Drifted Columns		0.158 Share of Drifted Columns			
			Data Drift Sun	nmary				
is de	etected for 15.789% of columns (9 out of 57).					C	Search	
	Column	Туре	Reference Distribution	Current Distribution	Data Drift	Stat Test	Drift Score	
>	BURO_STATUS_0_MEAN_MEAN	num	<u> </u>		Detected	Wasserstein distance (normed)	1.277687	
>	PAYMENT_RATE	num		<b>■■■</b> ■■■■	Detected	Wasserstein distance (normed)	0.57475	
>	EXT_SOURCE_1	num			Detected	Wasserstein distance (normed)	0.17996	
>	INCOME_CREDIT_PERC	num		<b>I.</b>	Detected	Wasserstein distance (normed)	0.179299	
>	AMT_ANNUITY	num			Detected	Wasserstein distance (normed)	0.160446	

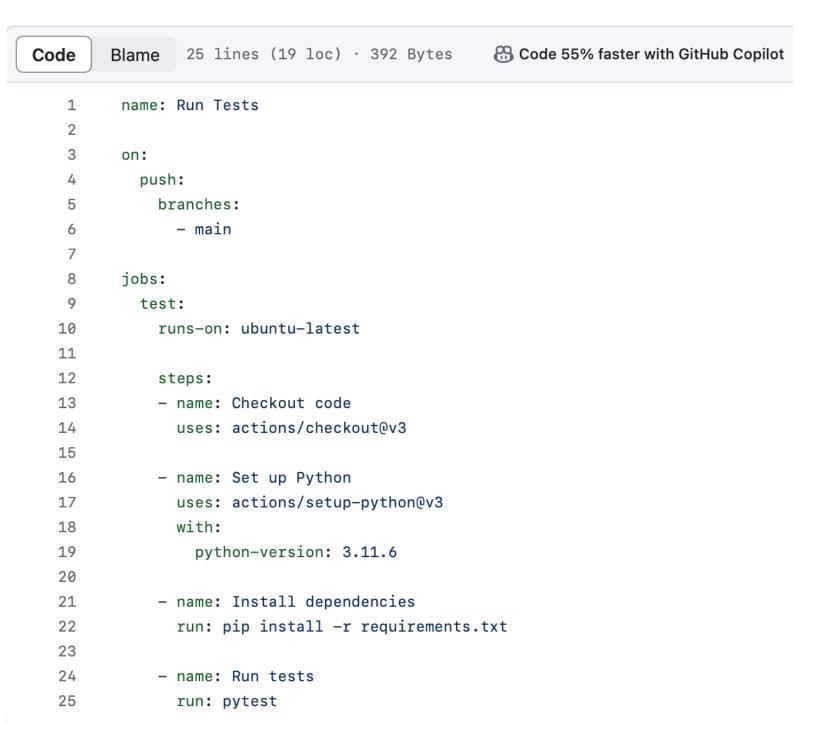
Pas de dérive significative sur l'ensemble 9 dérives sur 57 variables dont deux assez conséquentes

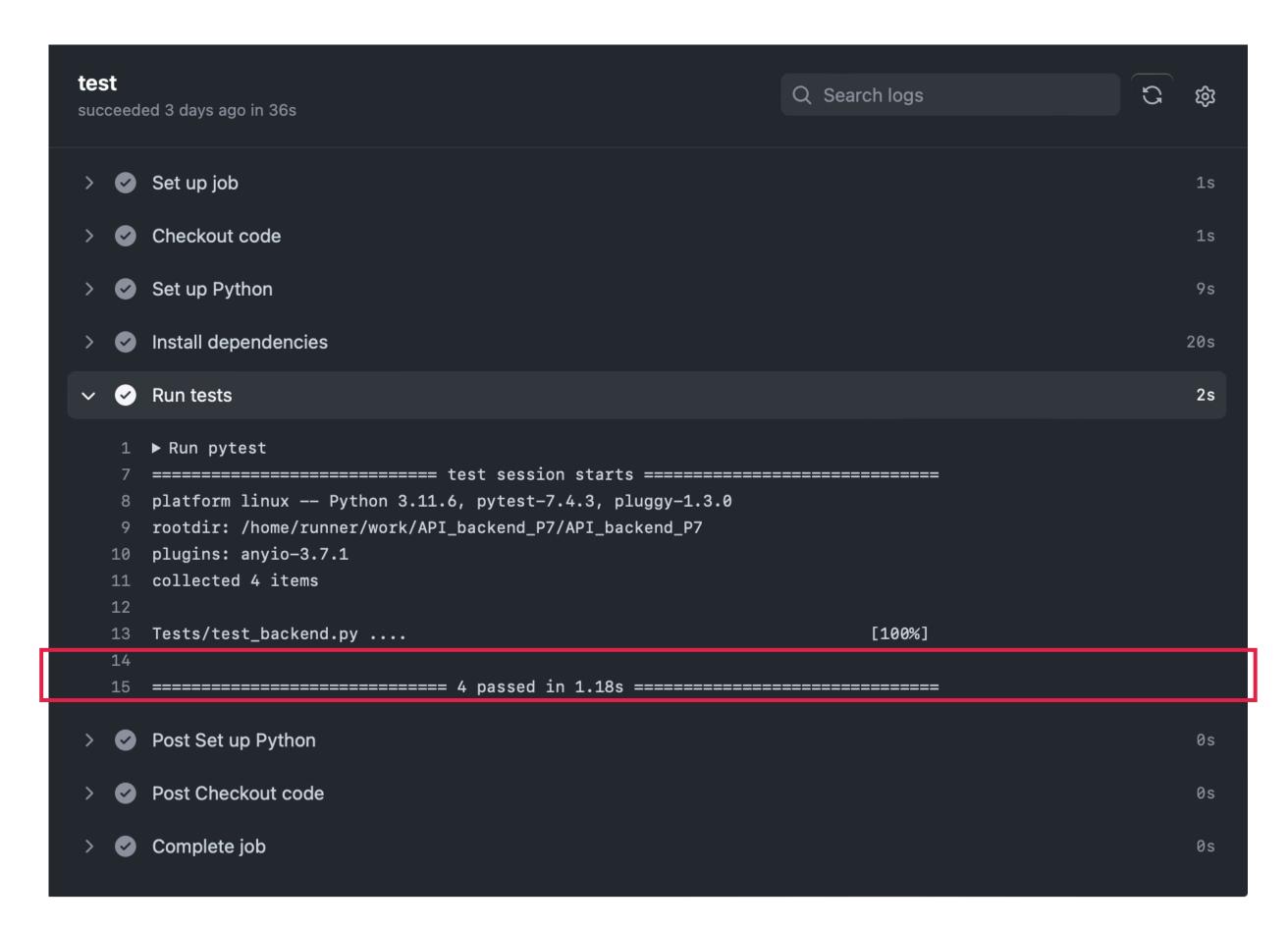
# 5 - Construction et déploiement d'un DASHBOARD



# 5 - Construction et déploiement d'un DASHBOARD







Démonstration de l'API avec modèle un modèle léger

#### Conclusion

#### Développement d'un « outil de scoring »

- Entrainement et mise en place d'un estimateur pour la prise de décision automatique d'accord ou de refus de prêt.
- Création d'un DashBoard interactif pour le conseiller financier
- Mise en place d'un pipeline de déploiement continu

#### Axes d'amélioration :

- Solution technique pour déploiement du véritable estimateur (RandomForestClassifier)
- Soliciter l'avis d'expert financier pour la création de variable et d'un score spécifique plus adapté
- Dbtenir un retour de la société de crédit sur l'interface de l'API pour l'amélioration des fonctionnalités

# Question?