

Prévision de prêts, solution et déploiement Sorbonne Data Analytics

Ibrahim Guoual Belhamidi

Problematic

Nous faisons partie d'une équipe dans le secteur de la banque de détail, confrontée à un taux de défaut plus élevé que prévu sur les prêts personnels. Ces prêts jouent un rôle essentiel dans les revenus de la banque, mais présentent un risque important de non-remboursement de la part des emprunteurs.



Objectif

L'objectif est de développer un modèle prédictif permettant d'estimer la probabilité de défaut de chaque client, basé sur ses caractéristiques. Cela aidera la banque à anticiper les pertes potentielles et à allouer le capital nécessaire pour maintenir sa stabilité financière.

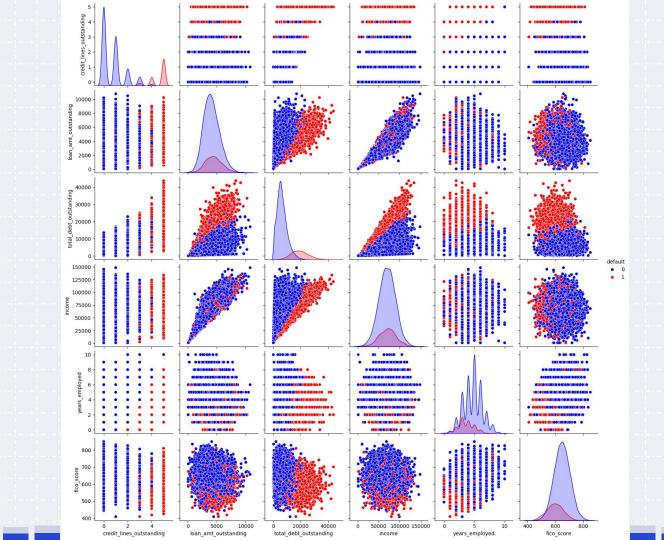


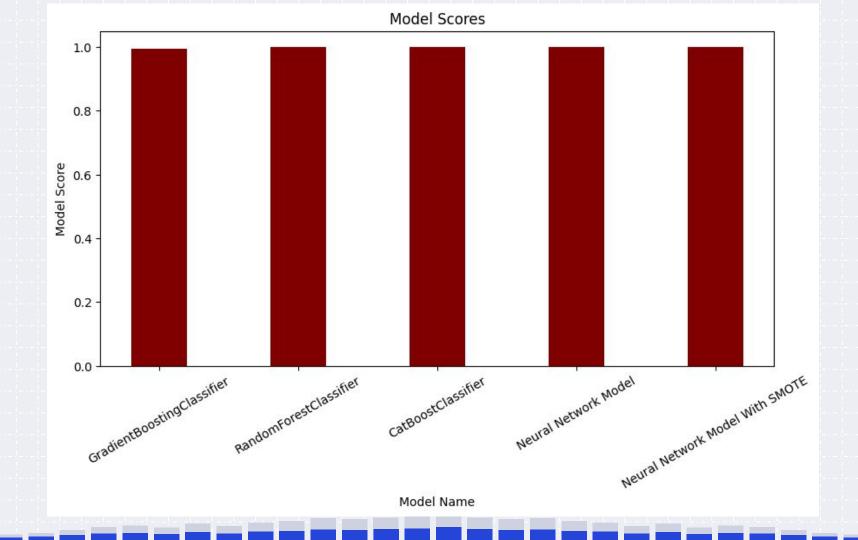
1851 (18.51%)

clients qui ont effectivement manqué leurs paiements

8149 (81.49%)

clients qui n'ont pas manqué leurs paiements





Colur	mns 🗸 🗏 Group by 🗸					
	Run Name	Created ☴	Dataset	Duration	Source	Models
	NN_with_SMOTE_and_R			3.7min	🕜 ipykern	% keras
		⊘ 36 minutes ago		2.3min	🕜 ipykern	🕱 keras
		⊘ 37 minutes ago		5.6s	🕜 ipykern	🕱 sklearn
	RandomForestClassifier	⊘ 37 minutes ago		7.2s	🕜 ipykern	🕱 sklearn
	NN_with_SMOTE_and_R			4.3min	🕜 ipykern	% keras
		⊘ 58 minutes ago		2.6min	🕜 ipykern	🕱 keras
	Neural_Network_Loan_P	⊗ 1 hour ago		2.4min	🕜 ipykern	
	CatBoostClassifier_Loan	O 1 hour ago		7.0s	🕜 ipykern	😘 sklearn
		○ 1 hour ago		9.4s	🝙 ipykern	🕱 sklearn
		! ! ! ! !		!!!!		





RandomForestClassifier_Loan_Default

Overview Model metrics System metrics Artifacts

Register model

overtical incurs means sys	Ten medias Addition
Created at	2024-09-08 19:47:00
Created by	
Experiment ID	664358845760291567 日
Status	⊘ Finished
Run ID	d0f7056606254752946421ea5bd113b0 ☐
Duration	9.4s
Datasets used	
Tags	
Source	☐ ipykernel_launcher.py
Logged models	
Pagistared models	

Parameters (2)

Q Search parameters		
Parameter	Value	
random_state	42	
class_weight	balanced	

Metrics (2)

Q Search metrics		
Metric	Value	
	0.9993303020550106	
	0.9998410329519092	

CatBoostClassifier_Loan_Default

Register model

Overview Model metrics System metrics Artifacts

Description 🧷

Details

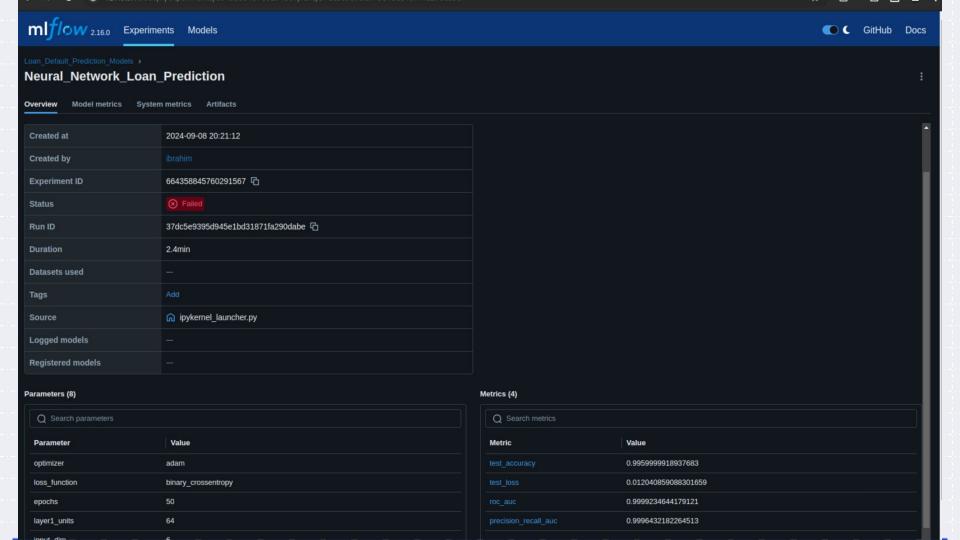
Created at	2024-09-08 20:18:18
Created by	
Experiment ID	664358845760291567 日
Status	⊘ Finished
Run ID	a3c3a58a29a64589b4c5ea60775e737f 🔁
Duration	7.0s
Datasets used	
Tags	
Source	் ipykernel_launcher.py
Logged models	
Registered models	

Parameters (2)

Q Search parameters		
Parameter	Value	
random_state	42	
class_weights	[1, 97]	

Metrics (2)

Q Search metrics		
Metric	Value	
	0.9993487073843894	
	0.9998461140904327	

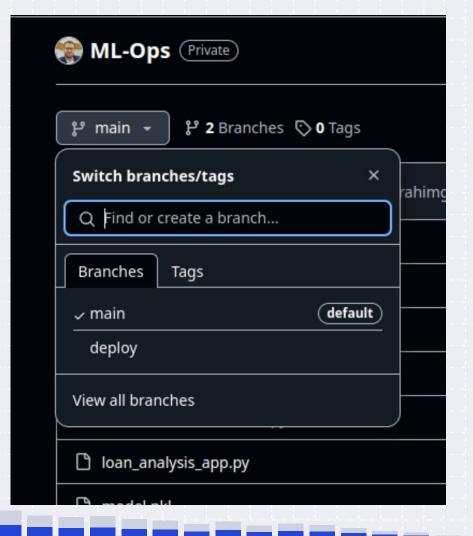


CI-CD:

Dans notre cas, nous avons créé deux branches: l'une est notre branche de développement où une image Docker sera créée, et l'autre, « deploy », poussera cette image vers le registre de conteneurs Azure. C'est considéré comme un bon modèle de conception pour le déploiement. En pratique, seul le responsable de l'équipe ou le chef de projet aura l'autorité pour déployer le projet (après fusion dans la branche principale).

Deploy URL:

https://loan-analysis-app.bluewave-fad57f1e.f rancecentral.azurecontainerapps.io

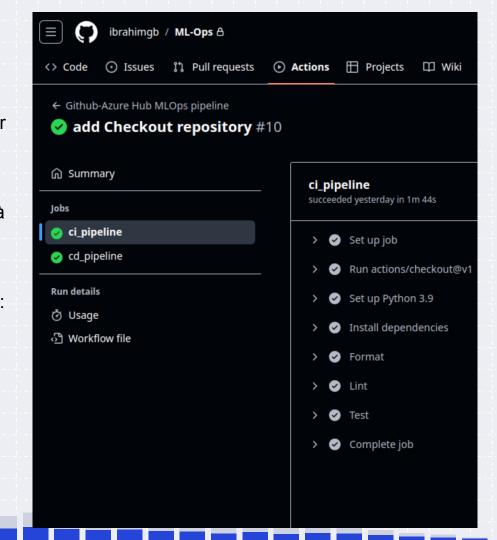


CI:

Ce pipeline est un workflow GitHub Actions utilisé pour le MLOps, spécifiquement pour un dépôt de projet. Il se compose de deux tâches principales :

Pipeline CI (Intégration Continue) : Cette tâche veille à ce que le code soit extrait, que les dépendances soient installées, et elle exécute des étapes de formatage, de linting et de tests pour vérifier la qualité et la fonctionnalité du code. La configuration implique :

- Configuration de Python 3.9
- Installation des dépendances nécessaires
- Exécution des vérifications de formatage du code
- Linting pour faire respecter les normes de code
- Exécution des tests pour s'assurer que tout fonctionne correctement



CD:

Ce pipeline est le Pipeline CD (Déploiement Continu) du workflow GitHub Actions. Il gère le processus de déploiement automatisé pour le projet MLOps, avec les étapes suivantes :

Connexion et Configuration :

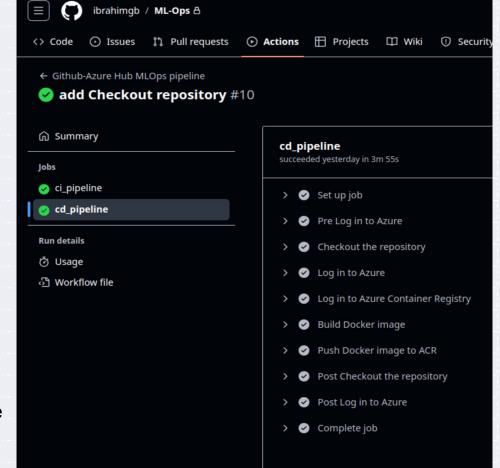
- Pré-connexion à Azure
- Extraction du dépôt
- Connexion à Azure et au Registre de Conteneurs Azure (ACR)

Containerisation:

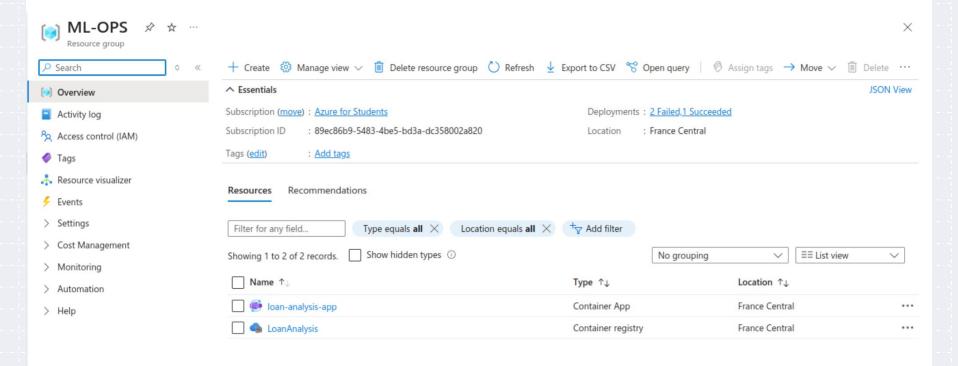
- Création d'une image Docker de l'application
- Pousser l'image Docker vers l'ACR

Post-Déploiement :

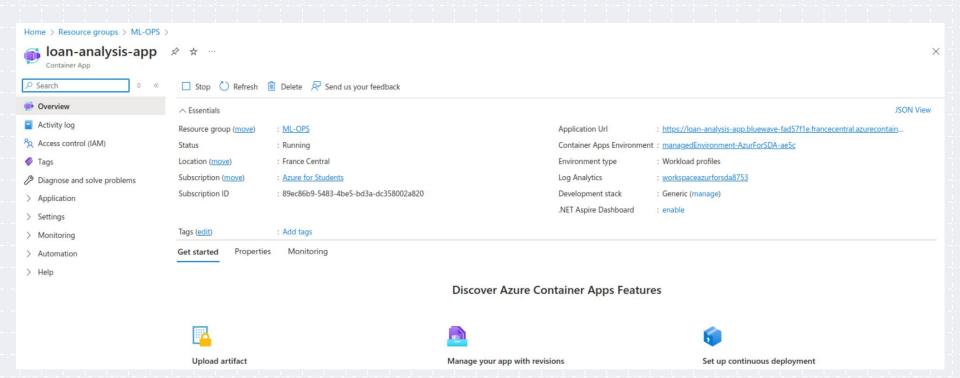
- Post-extraction du dépôt et connexion finale à Azure
- Finalisation de la tâche



Azure resource group:

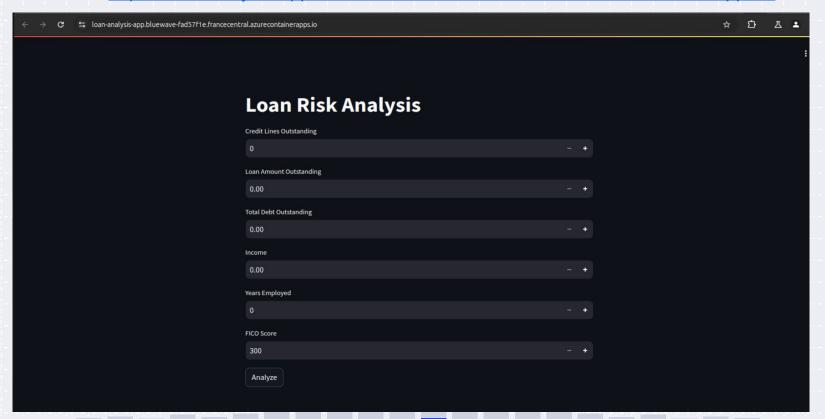


Azure resource group:



Solution déployée:

URL: https://loan-analysis-app.bluewave-fad57f1e.francecentral.azurecontainerapps.io



Merci!



