

Système de détection de Fraude

Identification en temps réel et prévention automatisée

Kévin Chatelain Architecte en Intelligence Artificielle Bloc 3 – « Analyse-predictive-dedonnees-structurees-par-IA » Jedha 2023/2024





Section 1 : Contexte et enjeux

Présentation des données, modèles et de l'API



Contexte et enjeux Introduction générale

Problématique

Les risques liés aux fraudes dans les paiements en temps réel

Objectifs

- Détecter les paiements frauduleux avec précision.
- Fournir une infrastructure scalable et automatisée.

Valeur ajoutée

Prévention des pertes financières et amélioration de la sécurité.



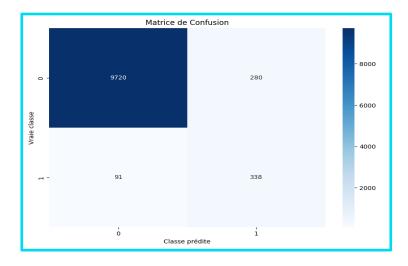
Contexte et ressources

Présentation du modèle

Random Forest (RF): Performant pour les datasets déséquilibrés, robuste au bruit et adapté aux tâches de classification complexes.

Variable clés:

- Montant de la transaction.
- Distance géographique entre le marchand et le client.
- Horaire de la transaction.



Modèle	Précision (%)	F1- Score (%)	AUC- ROC (%)	Note du modèle
RF	97.5%	86.3%	94%	Meilleur modèle : haute précision et robustesse.



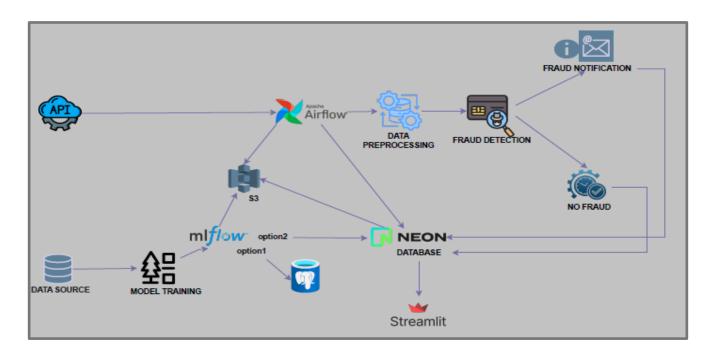
Section 2 : Archictecture du projet

Présentation des données, modèles et de l'API



Architecture du projet

Schéma d'infrastructure





Architecture du projet

Avantages clés



Automatisation

Processus entièrement automatisé



<u>Temps réel</u>

Analyse instantanée des transactions



Scalabilité

Adapté aux volumes croissants



<u>Traçabilité</u>

Suivi complet des metrics



<u>Interopérabilité</u>

Intégration fluide des outils



Architecture du projet

Avantages clés



Monitoring robuste

Surveillance continue des systèmes



Sécurité

Sauvegarde centralisée et régulière



<u>Accessibilité</u>

Visualisation simplifiée



Optimisation des coûts

Utilisation efficace des outils cloud



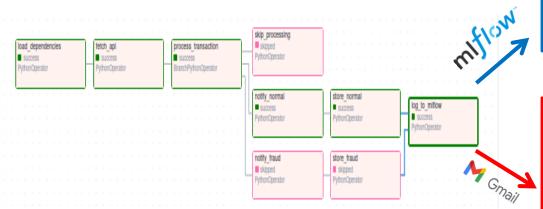
Section 3 : Pipeline de détection

Cheminement et outils



← Pipeline de détection

Exécution avec Airflow et résultats



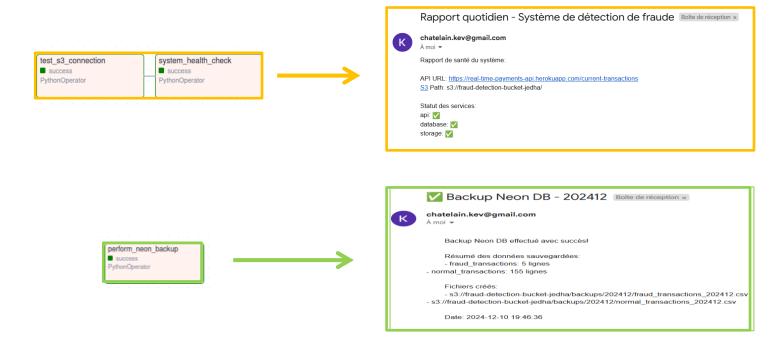
0	Run Name	Created ₹↓	Dataset	Duration	Source	Models
0	fraud_detection_fixed_run			33.3s	□ airflow	
0	fraud_detection_fixed_run	⊙ 1 minute ago		30.7s	☐ airflow	
0	fraud_detection_fixed_run	2 minutes ago		28.1s	$\underline{\hfill}$ airflow	
0	fraud_detection_fixed_run	2 minutes ago		36.6s	☐ airflow	
0	fraud_detection_fixed_run	∃ minutes ago		48.2s	□ airflow	





Pipeline de détection

Supervision et sauvegardes avec Airflow





Pipeline de détection

Airflow -

Pipeline de detection

- Analyse en temps réel des transactions.
- Détection des fraudes avec notifications instantanées.
- Stockage des résultats pour analyse ultérieure.

Pipeline de sauvegarde

- Sauvegarde automatique des données critiques.
- Conservation historique des transactions.
- Prévention des pertes de données grâce à S3.

Pipeline de monitoring

- Vérification quotidienne de la santé des systèmes.
- Notifications en cas d'anomalies détectées.
- Garantie de la continuité des services.



Section 4: Données et visualisation

Outils de monitoring et de restitution



Données et visualisation

NeonDB

Stockage et gestion des métriques



- Haute disponibilité et scalabilité des données.
- Garantit la cohérence et le back-up des données.
- Requêtes SQL avancées pour des analyses complexes.

Suivi des expérimentations



- Centralisation des expérimentations (runs, métriques, artefacts).
- Visualisation claire des résultats de chaque itération.
- Reproductibilité des modèles grâce à la gestion des versions.

Visualisation interactive



- Tableaux de bord personnalisés pour visualiser les performances.
- Interactions dynamiques avec les données (filtres, graphiques).
- Accessibilité pour les utilisateurs non techniques.



Section 4: Axes d'améliorations

Optimisation & outils potentiels



Merci de votre Attention!

