## Prédiction des Annulations de Réservations

Réduire les pertes et améliorer l'expérience client



#### **Contexte**

- L'entreprise subit des **pertes financières** dues aux réservations annulées ou incomplètes.
- Objectif : anticiper les annulations pour réduire les pertes et améliorer l'expérience utilisateur.
- Parties prenantes : direction, équipes opérationnelles, clients et chauffeurs.

#### **Dataset**

- Plus de **150 000 réservations** analysées.
- Variables principales :
  - Type de véhicule
  - o Distance du trajet
  - Montant de la course
  - Notes clients et chauffeurs
  - Méthode de paiement
- Valeurs manquantes présentes → nettoyées avant modélisation.

## Préparation des données

- Transformation des variables catégorielles en valeurs numériques (encodage).
- Création de la cible binaire :
  - $\circ$  Completed = 1
  - Cancelled / Incomplete / No Driver Found = 0

Séparation des données en train/test pour évaluer les modèles.

## **Analyse exploratoire (EDA)**

- Visualisation de la répartition des réservations complétées et annulées.
- Corrélations importantes : distance ↔ montant, notes ↔ annulations.
- Patterns observés :
  - Certains types de véhicules ont plus d'annulations
  - Les jours et heures influencent le risque
  - Méthodes de paiement plus ou moins fiables

#### Modèles utilisés

- Forêt Aléatoire (Random Forest): robuste, interprétation simple.
- **XGBoost**: performant pour les relations complexes.
- Évaluation avec : Accuracy, Precision, Recall, F1-score, AUC.

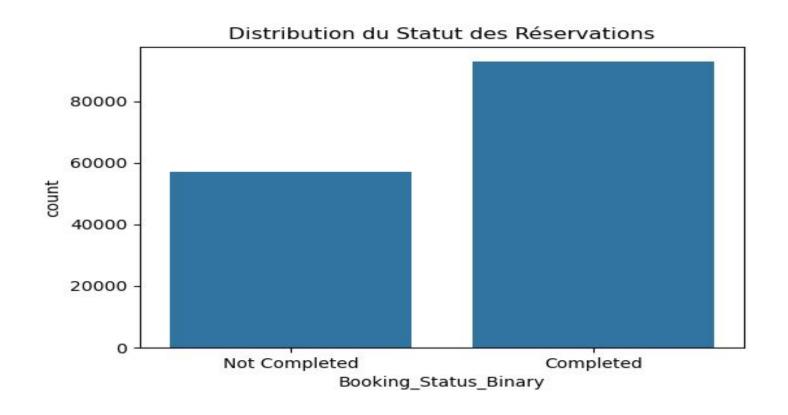
# Interprétation avec SHAP

- Permet de comprendre quelles variables influencent le plus le risque d'annulation.
- Les 6 variables clés identifiées :
  - 1. Payment Method
  - 2. Rides incomplètes
  - 3. Ride Distance
  - 4. Booking Value
  - 5. avg ctat (Customer Rating)
  - 6. avg vtat (Driver Rating)

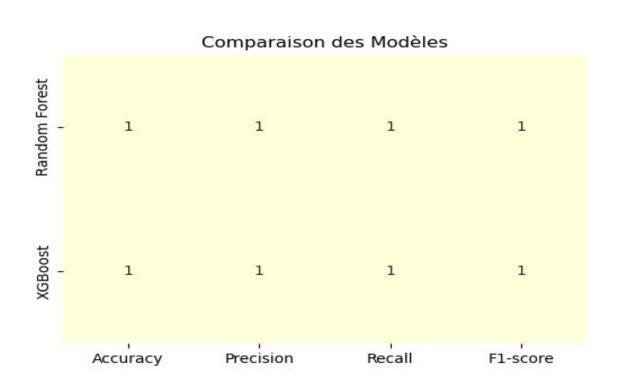
### Recommandations business

- Optimiser la méthode de paiement
- Réduire les courses incomplètes
- Gestion des trajets
- Focus sur la valeur de la réservation
- Suivi des notes client et chauffeur

### Distribution du Statut des Réservations



# Comparaison des Modèles



#### **Conclusions**

- Le modèle prévoit efficacement les annulations.
- Les features clés offrent des actions concrètes pour le business.
- XGBoost légèrement plus performant que la Forêt Aléatoire.

#### **Recommandations business**

- 1. Optimiser les méthodes de paiement.
- 2. Ajuster la disponibilité des chauffeurs selon les jours à risque.
- 3. Surveiller les trajets longs et coûteux.
- 4. Suivi des notes clients et chauffeurs pour réduire les annulations.
- 5. Mise à jour régulière du modèle avec les nouvelles données.