# Prédiction des clients à risque de cesser d'utilizer les services de SyriaTel

Projet de classification binaire

Auteur: Nael Yssa I.A Robert

## Objectif du projet

- Prédire quels clients sont à risque de cesser d'utiliser les services de SyriaTel, afin que l'entreprise puisse mettre en place des actions pour réduire les pertes financières.
- Type de problème : Classification binaire (Churn = True/False)
- Public cible : secteur des télécommunications.
- Source de données : Kaggle

## Étape 1 : Exploration des données

Jeu de données : 3333 clients, 21 colonnes (informations sur usage des services, plan international, appels au service client, etc.)

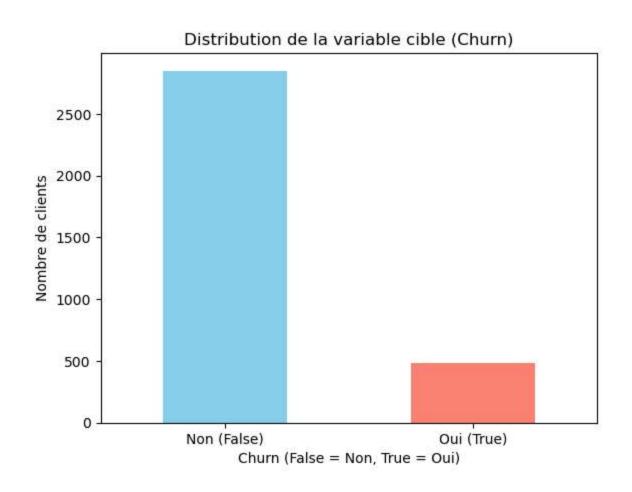
#### Méthodes utilisées pour l'exploration :

df.head(), df.info(), df.isnull().sum(), df['churn'].value\_counts()

#### **Analyse initiale:**

- Pas de valeurs manquantes
- •Classes déséquilibrées : 2850 Non-Churn, 483 Churn (~14% churn)
- Vérification des types de données : numériques et catégorielles

# Visualisation de la distribution de la variable cible(churn)



## Étape 2 : Préparation des données

**Objectif**: Mettre les données sous une forme exploitable par les modèles de classification.

#### Méthodes utilisées :

- Encodage des variables catégorielles : pd.get\_dummies()
- •Standardisation des variables numériques : StandardScaler().fit\_transform()
- •Séparation en train/test sets avec stratification : train\_test\_split(..., stratify=0.3, random\_state=1)

#### Actions:

- Encodage des variables catégorielles (One-Hot)
- •Standardisation ou normalisation des variables numériques
- •Séparation en train/test sets avec stratification pour maintenir la proportion de classes

## Étape 3 : Construction des modèles

**Objectif :** Créer plusieurs modèles de classification pour prédire le churn.

#### Méthodes utilisées :

- Régression logistique : LogisticRegression(class\_weight='balanced')
- Arbre de décision : DecisionTreeClassifier(class\_weight='balanced')
- •Évaluation des performances : accuracy\_score(), classification\_report(), confusion\_matrix()

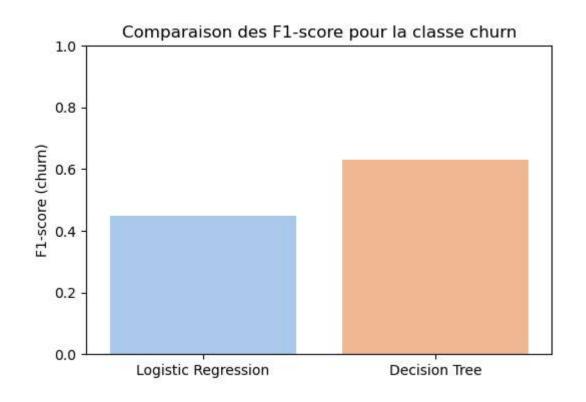
#### Actions:

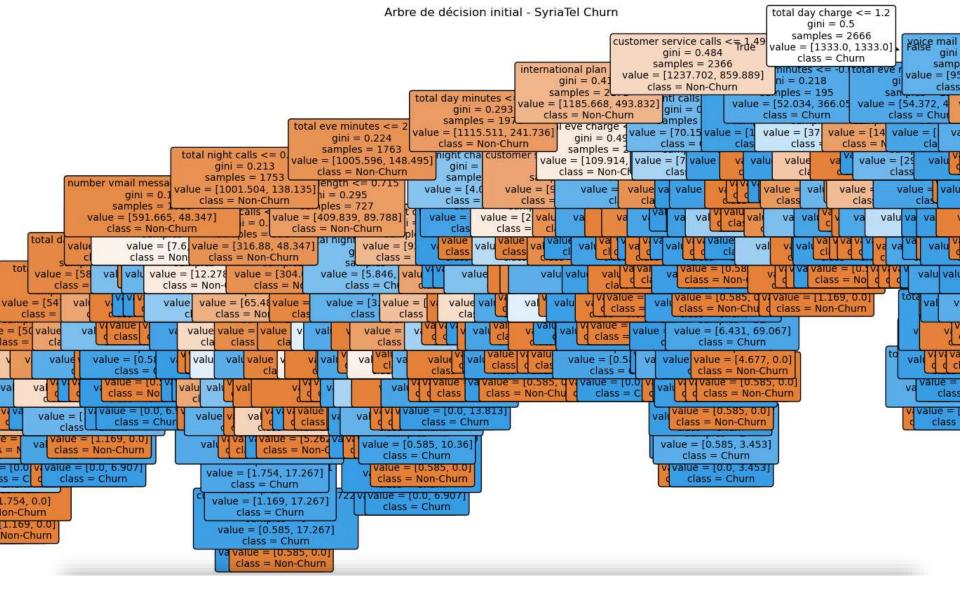
- •Régression logistique (simple et interprétable)
- Arbre de décision (capte les relations non linéaires)
- •Paramètre class\_weight='balanced' pour gérer le déséquilibre

#### Résultats:

- Régression logistique
  - Accuracy: 0.747
  - Classe Churn: Precision 0.33, Recall 0.70, F1-score 0.45
  - Limitation : faible précision pour détecter les clients à risque (beaucoup de faux positifs).
- Arbre de décision initial
  - Accuracy : 0.892
  - Classe Churn: Precision 0.63, Recall 0.63, F1-score 0.63
  - Avantage : meilleure détection des clients à risque, capture les relations non linéaires.

# Visualisation de la comparaison des f1\_score de chacun des modèles





Visualisation de l'arbre de decision

# Étape 4 : Optimisation de l'arbre de décision

#### •Meilleurs paramètres trouvés :

{'criterion': 'entropy', 'max\_depth': 5, 'min\_samples\_leaf': 1, 'min\_samples\_split': 10}

#### •Résultats sur le test set :

•Accuracy: 0.891

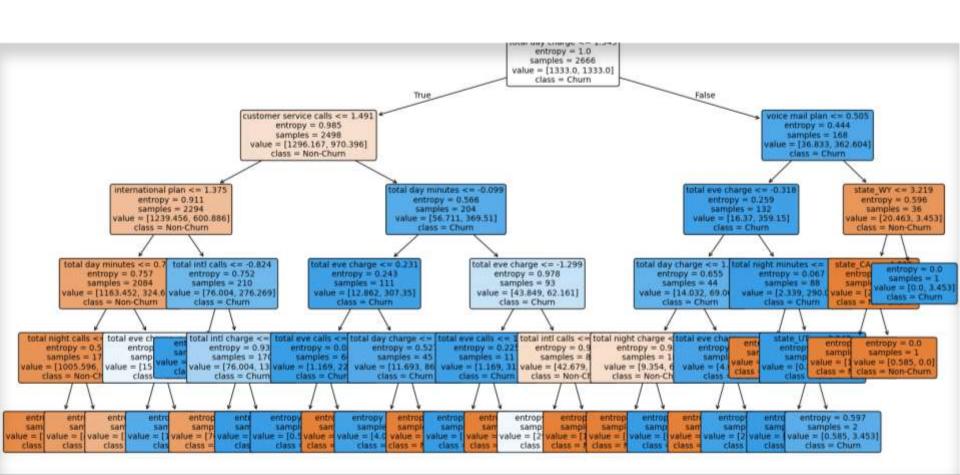
•Classe Churn (clients à risque) : Precision 0.61, Recall 0.68, F1-score 0.64

•Confusion Matrix:

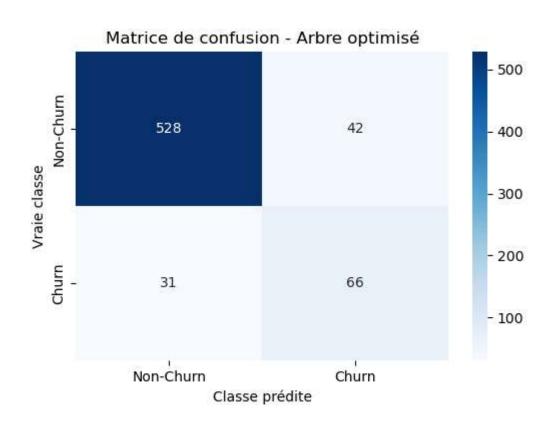
[[528 42] [ 31 66]]

- •Nombre total de clients identifiés comme à risque : 108 (66 vrais churn + 42 faux positifs)
- •Optimisation : meilleur compromis entre précision et rappel pour détecter les clients à risque.

## Visualisation de l'arbre optimisé



# Visualisation de la matrice de confusion de l'arbre optimisé



### Recommandations

L'arbre de décision optimisé est le modèle **Améliorations possibles** le plus efficace pour Actions pour SyriaTel: prédire les clients à risque de churn. Ajouter plus de données Contacter les 108 clients Réévaluer régulièrement comportementales ou identifiés comme à le modèle pour démographiques pour risque avec des offres mieux détecter les maintenir la précision. ou un suivi personnalisé. clients à risque.

### Conclusion

Le modèle optimisé permet à SyriaTel d'identifier les clients à risque de cesser d'utilizer ses services (churn) et de mettre en place des actions ciblées pour réduire les pertes financières.

## MERCI \*\*\*