### **OpenClassrooms**

**Projet P7:** 

### **Sommaire**

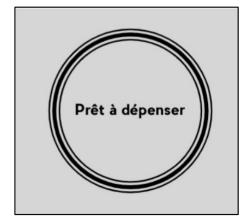
- Contexte
- Présentation des informations disponibles
- Modélisation
- Tableau de bord (dashboard)
- Conclusion et perspectives

- Contexte
- Présentation des informations disponibles
- Modélisation
- Tableau de bord
- Conclusion et perspectives

### Contexte

La société financière « Prêt à dépenser » propose des crédits à la consommation. Elle souhaite évaluer le risque crédit : la probabilité qu'un client ne rembourse pas son crédit.

- ⇒ Conception d'une modélisation du risque client,
- ⇒ Développement d'un Tableau de bord



Prêt à dépenser

- Contexte
- Présentation des informations disponibles
- Modélisation
- Tableau de bord
- Conclusion et perspectives

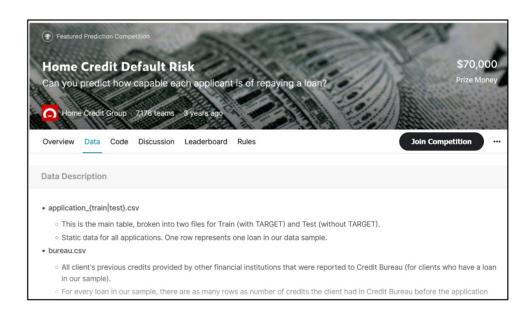
### Présentation des informations disponibles

Les informations disponibles sont issues de la <u>plateforme Kaggle</u>:

- Données : fichiers au format csv,
- Notebooks de compétiteurs.

Ligne → un client Colonne → caractéristiques clients :

- > Identifiant client,
  - > montant du crédit,
  - ressources du client, etc.



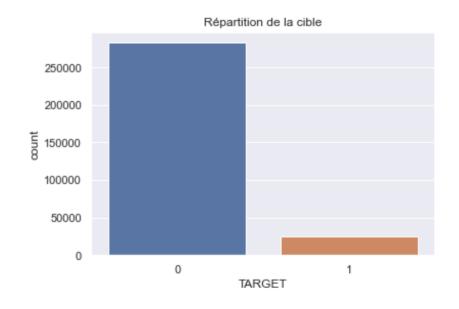
La plateforme kaggle

- Contexte
- Présentation des informations disponibles
- Modélisation
- Tableau de bord
- Conclusion et perspectives

### Modélisation

### L'entraînement:

- Jeu d'entraînement et de test (80% / 20%)
- Distribution déséquilibré (92 % / 8 %):
  - ⇒ utilisation de la librairie smote
- Optimisation d'hyperparamètres:
- ⇒ nombre d'estimateurs, de feuilles, de profondeur et paramètre pour l'équilibrage de données.



### Modélisation

#### Le modèle:

- Problème de classification binaire : probabilité de défaut client
  - Algorithme ensembliste: Lightgbm
- Métrique : matrice de confusion , accuracy, précision, rappel.

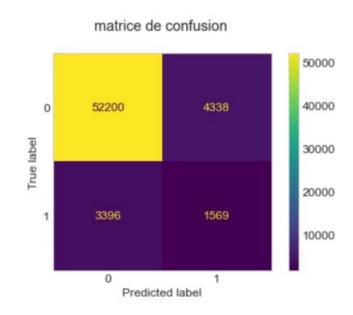
		Classe réelle	
		-	+
Classe prédite	-	True Negatives (vrais négatifs)	False Negatives (faux négatifs)
	+	False Positives (faux positifs)	True Positives (vrais positifs)

Matrice de confusion

### Modélisation

### Le modèle, résultats:

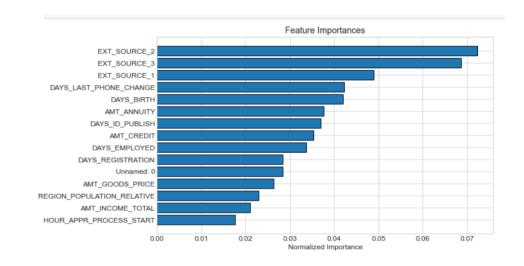
- accuracy ~ 0,75
- précision ~ 30%
- rappel (sensibilité) ~ 30%



### Modélisation

### Les variables les plus contributrices retenues:

- score provenant d'un calcul externe (EXT\_SOURCE)
- annuité (AMT\_ANNUITY)
- montant du crédit (AMT\_CREDIT)
- nombre de jours en emploi (DAYS\_EMPLOYED)
- montant du bien (AMT GOODS PRICE)
- ressources du client (AMT INCOME TOTAL)



- Contexte
- Présentation des informations disponibles
- Modélisation
- · Tableau de bord
- Conclusion et perspectives

### Tableau de bord



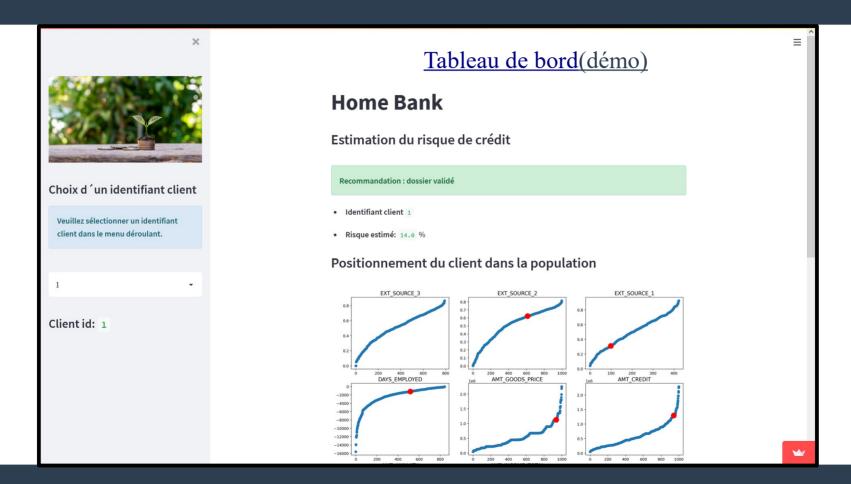


- Langages : Python, Flask
- Requête avec une méthode 'get' à une url, retour des données au format json.
- Stockage sur la plateforme Heroku



### Tableau de bord:

- Langage/Outil:Python, Streamlit, Matplotlib
- Sélection d'un client, requête de l'api, affichage des résultats
- Stockage sur la plateforme Streamlit



- Contexte
- Présentation des informations disponibles
- Modélisation
- Tableau de bord
- Conclusion et perspectives

### **Conclusion et perspectives**

<u>Tableau de bord</u>: Maquette Heroku et Streamlit ⇒ BI, python/dash ou html, css, javascript, d3js, php/sql etc.

### **Modélisation:**

- · Rappel de 30 % et 75 % d'accuracy
- · Difficulté : le feature engineering
- · Pistes d'améliorations :
  - ⇒ notebook kaggle
  - ⇒ modèle ensembliste ou réseaux de neurones
  - ⇒ retour métiers (technique et éthique)

