

Rapport de Scoring d'Appétence - Crédit Conso

1. Analyse du Fichier Client Téléchargé

Nom du fichier : train_dataset.xlsx

Taille du fichier : 286.26 KB

Nombre de lignes : 5000

Nombre de colonnes : 12

Colonnes originales du fichier : age, revenus, situation_familiale, anciennete_emploi, duree_credit, montant_credit, taux_endettement, nombre_enfants, score_banque, historique_paiement, appetence_conso, appetence_immo

Types de données :

- age: int64
- revenus: int64
- situation_familiale: int64
- anciennete_emploi: int64
- duree_credit: int64
- montant_credit: int64
- taux_endettement: float64
- nombre_enfants: int64
- score_banque: int64
- historique_paiement: int64
- appetence_conso: float64
- appetence_immo: float64

Valeurs manquantes (par colonne) :

- age: 0
- revenus: 0
- situation_familiale: 0
- anciennete_emploi: 0
- duree_credit: 0
- montant_credit: 0
- taux_endettement: 0
- nombre_enfants: 0
- score_banque: 0
- historique_paiement: 0
- appetence_conso: 5000
- appetence_immo: 5000

Nombre de clients appétents (seuil > 0.5) : 1187

2. Critères Traités par le Modèle

Le modèle utilise un ensemble spécifique de critères sur lesquels il a été entraîné. Voici la ventilation des critères de

votre fichier par rapport à ces critères d'entraînement :

Critères Pris en Charge (Utilisés par le modèle pour la prédiction) :

- Age
- Revenus
- Taux endettement

Critères Non Pris en Charge (Ignorés par le modèle, à entraîner si pertinents) :

- Situation familiale
- Anciennete emploi
- Duree credit
- Montant credit
- Nombre enfants
- Score banque
- Historique paiement
- Appetence conso
- Appetence immo

Critères Manquants (Attendus par le modèle mais absents de votre fichier) :

- Credit conso
- Credit immo
- Duree anciennete
- Nb credits
- Montant credits
- Historique: A
- Historique: I

3. Performance du Moteur IA (Conso)

Accuracy : 0.4690

Precision : 0.4821

Recall : 0.5000

F1-Score : 0.4909

Définitions des métriques :

- *Recall (Rappel) : Mesure la capacité du modèle à trouver toutes les instances positives réelles. C'est la proportion de vrais positifs parmi tous les positifs réels. Formule : $VP / (VP + FN)$*

- *F1-Score : Moyenne harmonique de la précision et du rappel. Il atteint sa meilleure valeur à 1 et sa pire à 0. Il est particulièrement utile lorsque la distribution des classes est inégale. Formule : $2 * (Précision * Rappel) / (Précision + Rappel)$*

Caractéristiques les plus influentes :

- Taux endettement: 0.1903
- Revenus: 0.1900
- Montant credits: 0.1882
- Age: 0.1446
- Duree anciennete: 0.1307

Caractéristiques les moins influentes (ex: peut indiquer peu de pertinence ou redondance) :

- Nb credits: 0.0892
- Credit immo: 0.0237
- Credit conso: 0.0221
- Historique i: 0.0107
- Historique a: 0.0104

4. Résultats de Scoring Détaillés des Clients

Ce tableau présente les scores d'appétence au crédit pour les clients analysés du fichier soumis, incluant des observations sur leurs forces et faiblesses par rapport au modèle.

Age	Score appetence	Observations forces	Observations faiblesses
56	0.5400	Age Élevé (56)	Taux endettement Élevé (1)
69	0.3900	Taux endettement Faible (0); Age Élevé (69)	N/A
46	0.4600	Age Élevé (46)	Taux endettement Élevé (1)
32	0.4300	Taux endettement Faible (0)	Age Faible (32)
60	0.4800	Taux endettement Faible (0); Age Élevé (60)	N/A
25	0.4800	N/A	Taux endettement Élevé (1); Age Faible (25)
38	0.4300	Taux endettement Faible (0)	Age Faible (38)
56	0.4900	Age Élevé (56)	Taux endettement Élevé (1)
36	0.4600	Taux endettement Faible (0)	Age Faible (36)
40	0.4500	N/A	Taux endettement Élevé (1); Age Faible (40)
28	0.4400	Taux endettement Faible (0)	Age Faible (28)
28	0.4600	N/A	Taux endettement Élevé (1); Age Faible (28)
41	0.4600	N/A	Taux endettement Élevé (1); Age Faible (41)
53	0.5100	Taux endettement Faible (0); Age Élevé (53)	N/A
57	0.4900	Taux endettement Faible (0); Age Élevé (57)	N/A

5. Distribution des Scores d'Appétence

Impossible de générer le graphique de distribution des scores : '_io.BytesIO' object has no attribute 'startswith'