

Rapport de Scoring d'Appétence - Crédit Conso

1. Analyse du Fichier Client Téléchargé

Nom du fichier : N/A

Taille du fichier : N/A

Nombre de lignes : 100

Nombre de colonnes : 10

Colonnes : age, revenus, situation_familiale, anciennete_emploi, duree_credit, montant_credit, taux_endettement, nombre_enfants, score_banque, historique_paiement

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

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

Nombre de clients appétents (seuil > 0.5) : 0

2. Performance du Moteur IA (Conso)

Accuracy : 1.0000

Precision : 1.0000

Recall : 1.0000

F1-Score : 1.0000

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 :

- Credit existant conso: 0.3602
- Nb enfants: 0.1641
- Anciennete client annees: 0.1600
- Revenu: 0.1586
- Age: 0.0911

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

- Age: 0.0911
- Statut pro retraite: 0.0472
- Statut pro cdi: 0.0081
- Statut pro auto-entrepreneur: 0.0077
- Statut pro cdd: 0.0030

3. Résultats de Scoring des Clients

Ce tableau présente les scores d'appétence au crédit pour les clients analysés du fichier soumis.

Age	Revenus	Situation familiale	Score appetence
24.0	22171.0	0.0	0.2100
37.0	17660.0	0.0	0.2300
49.0	28289.0	0.0	0.2500
63.0	12988.0	2.0	0.2700
48.0	37052.0	0.0	0.2500
39.0	32256.0	0.0	0.2500
22.0	39901.0	2.0	0.2100
48.0	7421.0	2.0	0.2500
32.0	8931.0	1.0	0.2300
61.0	11025.0	2.0	0.2700
34.0	31176.0	0.0	0.2300
54.0	34357.0	2.0	0.2400
36.0	28265.0	1.0	0.2300
27.0	18395.0	0.0	0.2100
61.0	34161.0	1.0	0.2700
51.0	5798.0	1.0	0.2500
66.0	8462.0	1.0	0.2700
42.0	35666.0	2.0	0.2500
54.0	12449.0	2.0	0.2400
45.0	35163.0	1.0	0.2300

4. Observations Top et Flop Impactant le Scoring

Cette section présente les profils de clients ayant obtenu les scores d'appétence les plus élevés (Top) et les plus bas (Flop), en soulignant les caractéristiques les plus influentes du modèle.

Clients TOP (scores les plus élevés) :

Client #44 - Score : 0.2700

Caractéristiques clés :

- Age: 61.0

Client #38 - Score : 0.2700

Caractéristiques clés :

- Age: 67.0

Client #25 - Score : 0.2700

Caractéristiques clés :

- Age: 60.0

Clients FLOP (scores les plus bas) :

Client #14 - Score : 0.2100

Caractéristiques clés :

- Age: 27.0

Client #7 - Score : 0.2100

Caractéristiques clés :

- Age: 22.0

Client #100 - Score : 0.2100

Caractéristiques clés :

- Age: 21.0

5. Distribution des Scores d'Appétence

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