



PRÉVENIR L'ATTRITION DES CLIENTS CHEZ STREAM







Christine Fouque Louis Hiel Rodrigue Bernard Naodata

> JSID17 STATISTIQUES 2 MASTER MEDAS



OBJECTIFS DE L'AUDIT



Prédire la résiliation des clients chez Stream

Le directeur commercial d'un portefeuille de cartes de crédit à la consommation est confronté au problème de l'attrition des clients.



Démarche:

- Analyse des données
- Découvrir la raison de ce phénomène
- Prédire les clients susceptibles de résilier
- Proposer des actions proactives pour prévenir le départ du client

Méthodologie

- Analyse exploratoire
 - Statistiques bivariées
- Segmentation
 - Statistiques multivariées
- Modélisation
 - Evaluation des modèles



SOMMAIRE





Recherche de Corrélations

Réalisation des Modèles (algorithmes prédictifs)



ANALYSE EXPLORATOIRE DES DONNÉES

Nettoyage des données Analyse des variables





LES DONNÉES

- 23 colonnes
- Pas de valeurs aberrantes ou nulles
- Anonymisation des données

Clientnum Numéro de client. Identifiant unique du client titulaire du compte

La variable d'intérêt : Attrition_Flag

 Variable d'interet

 Attrition_Flag
 Existing Customer (client), Attrited Customer (compte fermé)

- Existing Customer (84%)
- Attrited Customer (16%)
- ⇒ Prédiction par régression logistique

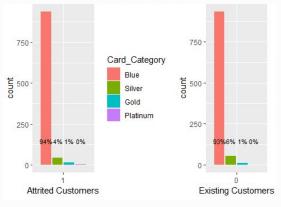
- Les 19 variables explicatives :
 - 5 qualitatives
 - 14 quantitatives
- 2 types d'informations
 - 6 variables socio-démographiques
 Genre, Âge, Statut marital...
 - 13 variables services bancaires
 - Relation avec la banque Ancienneté, Échanges
 - ProduitCarte, Crédit accordé
 - Les transactionsNombre, Montants & variations sur l'année
 - Activités du compte
 Utilisation de la carte, mois sans activité
 - Gestion financière
 Montant impayé, à payer



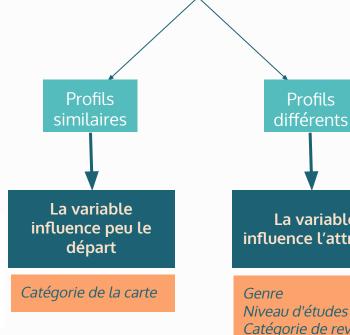
VARIABLES QUALITATIVES

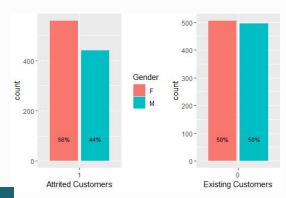
Selon le type de clients, 2 populations , pour chaque variable :

- analyse visuelle des profils
- tableau de fréquence relatives de chaque modalités



Carte	1	0
Blue	0,934	0,931
Silver	0,05	0,056
Gold	0,013	0,011
Platinum	0,003	0,002





La variable influence l'attrition

Niveau d'études Catégorie de revenus et le statut marital

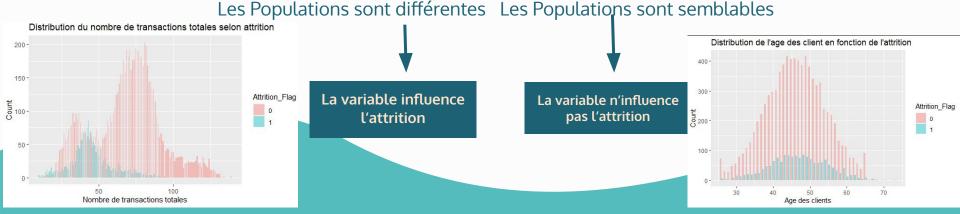
Genre	1	0
M	0,43	0,48
F	0,57	0,52



VARIABLES QUANTITATIVES

La variable influence t-elle le départ des clients?

- 1- Sur les 2 populations (clients/anciens clients):
 - Analyse visuelle
 - Statistiques classiques
- 2- Comparaison des deux populations de clients Tests statistiques de comparaison (moyenne ou médiane)





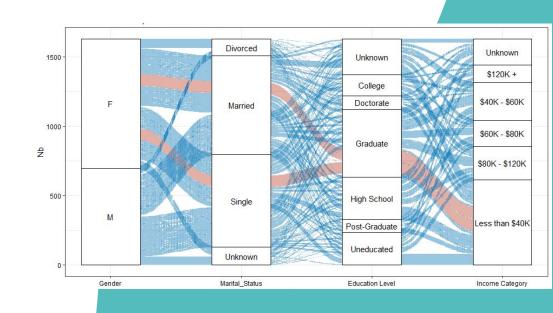
ANALYSES EXPLORATOIRES DES DONNÉES

4 Variables qualitatives influentes:

- genre
- niveau d'étude
- le revenu
- niveau d'éducation

9 Variables quantitatives influentes:

- Activité du compte
 - utilisation de la carte
 - o nombre de moins sans activité
- Les transactions :
 - leur nombres et la variation
 - les montants et la variation
- Nombre de produits
- Montant impayé (Revolving balance)
- Nombre d'échanges annuels avec la banque



Des pistes à explorer ...





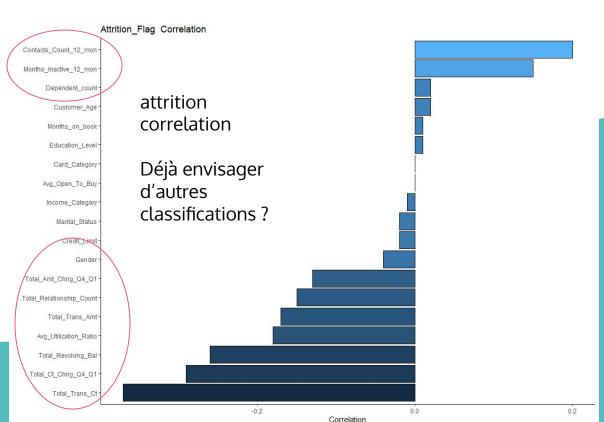
RECHERCHE DE CORRÉLATIONS

- Corrélations
- Segmentation





CORRÉLATION AVEC LA CIBLE D'INTÉRÊT



Identifier les variables explicatives les plus corrélées avec la variable d'intérêt, taux d'attrition

• Corrélations positives :

- Activité bancaire : crédit consommé
 - Nombre et montant total de transactions, usage de la carte
- Genre qui influe un peu

Corrélations négatives

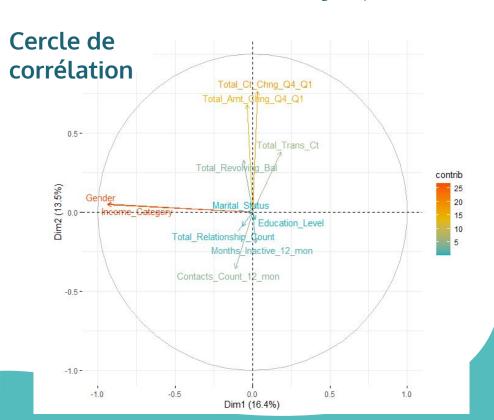
- Echanges du client avec la banque
- Inactivité du compte



SEGMENTATION



Identifier des groupes d'observations ayant des caractéristiques similaires

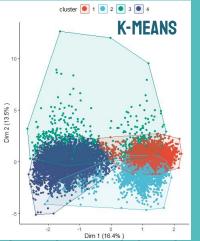


- Genre et revenu bien représenté
- activité bancaire par trimestre
- une dizaine de facteurs influent sur le taux d'attrition

les 6 premières dimensions ne parviennent pas à expliquer plus de 70% de la variance ou masse totale d'inertie

Quels individus dans un même groupe se ressemblent? Quels individus dans des groupes différents se démarquent? Première itération en projetant les combinaisons des couples de dimensions sur un nuage de points, sur 4 clusters

DIM	VARIANCE	CUMUL
Dim1		
Dim2		29.9
Dim3	11.8	41.8
Dim5		



⇒Les cumuls de variance ne nous permettent pas ici d'obtenir pour le moment une qualité globale explicative de l'analyse





EVALUATION DES MODÈLES







MODÈLE GLOBAL

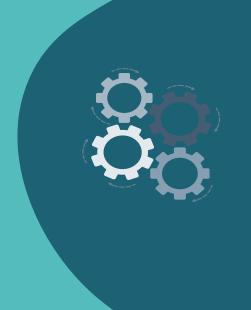
Taux de vraisemblance = 996

Variables influentes:

- Nombre total des transactions (12 derniers mois)
- Montant total des transactions (12 derniers mois)
- Variation du nombre total des transactions (Q4 par rapport à Q1)
- Solde de crédit impayé
- Contact de la banque sur les 12 derniers mois
- Nombre total de produits détenus par le client
- Inactivité du client au cours des 12 derniers mois
- Le genre

ATTRITION		
	244	44
		256

CRITÈRE	%
bien classé	83%
sensibilité	85%
spécificité	81%





MODELE CATÉGORISÉ

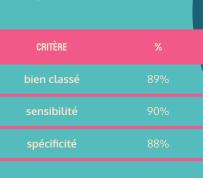
Affinage de la classification des indicateurs

Taux de vraisemblance = 705

_ \ .	/aria	hloc	Intl	1100	toc'
- AV					

- Montant total des transactions (12 derniers mois) i *nférieur à 3000 \$*
- Ratio créé: Montant total des transactions / Nombre total des transactions
- Nombre total des transactions (12 derniers mois) *très faible*
- Solde de crédit impayé supérieur à 2200 \$ ou inférieur à 500 \$
- Variation du nombre total des transactions (Q4 par rapport à Q1) très faible
- Variation du montant total des transactions (Q4 par rapport à Q1) très faible ou très fort
- Nombre total de produits détenus par le client
- Inactivité du client au cours des 12 derniers mois
- Contact de la banque sur les 12 derniers mois
- Les hommes

ATTRITION		
	265	
		269







MODÈLE SIMPLIFIÉ

Taux de vraisemblance = 743

Restructuration:

- Le statut marital et le nombre de personnes à charge écartés
- Restructuration de la catégorie du revenu du client





EVALUATION DES MODÈLES



~90% CATÉGORISÉ

10 % de faux positif

~ 90% de Sensibilité, Spécificité, Taux de bien classé





CONCLUSION

Proposition de solution pour réduire l'attrition des clients chez STREAM :

- Optimisation des flux d'appels afin de cibler les clients avec une inactivité significative
- Affinage des campagnes de communication centrée sur une approche produit
- Enquête consommateur sur les raisons des crédits impayés...

NEXT STEP

- Prediction segmentée par produit (type de carte...)
- Analyse du type de produit par rapport au profil de consommation
- vers un outils de supervision en temps réel pour prioriser les appels aux clients ?



NOTRE ÉQUIPE

MERCI!



CHRISTINE FOUQUE cheffe de projet



LOUIS HIEL data manager



RODRIGUE BERNARD
data analyst

Questions?

