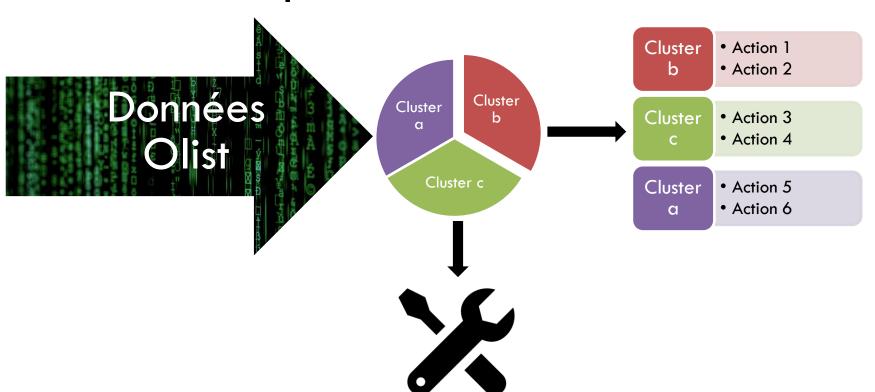
Soutenance du 26 juin 2023 Yann Pham-Van

- Problématique
- Exploration
- Essais de modélisation
- Modèle final
- Maintenance du modèle
- Propositions

- Problématique
- Exploration
- Essais de modélisation
- Modèle final
- Maintenance du modèle
- Propositions

Problématique



- Problématique
- Exploration
- Essais de modélisation
- Modèle final
- Maintenance du modèle
- Propositions

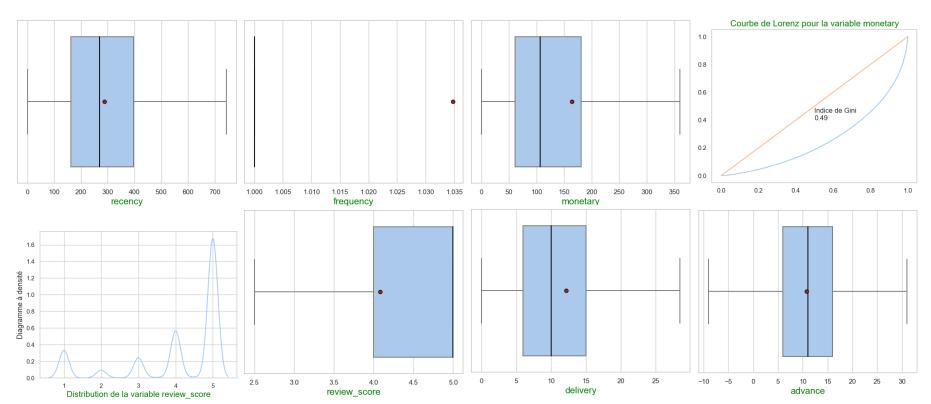
Exploration > nettoyage initial

Opération	Nombre de lignes	Nombre de variables
Fusion des datasets en un seul dataframe	119 143	40
Suppression catégories en portugais	119 143	39
Formatage des dates	119 143	39
Suppression doublons dus aux moyens de paiement supplémentaires	114 002	39
Suppression doublons dus aux échéances de paiement multiples	113 335	39

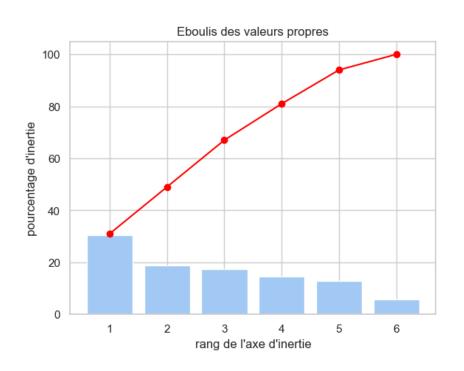
Exploration > feature engineering

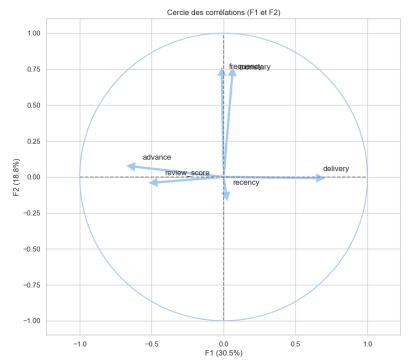
- Construction d'un nouveau dataframe pour les 96 019 clients uniques avec 6 variables
 - Récence
 - Fréquence
 - Montant
 - Review Score moyen
 - Délai moyen de livraison
 - Avance de livraison moyenne
- Imputation des valeurs manquantes
 - review_score : 0,7%
 - delivery : 2,8%
 - Advance: 2,8%

Exploration > analyses univariées



Exploration > ACP

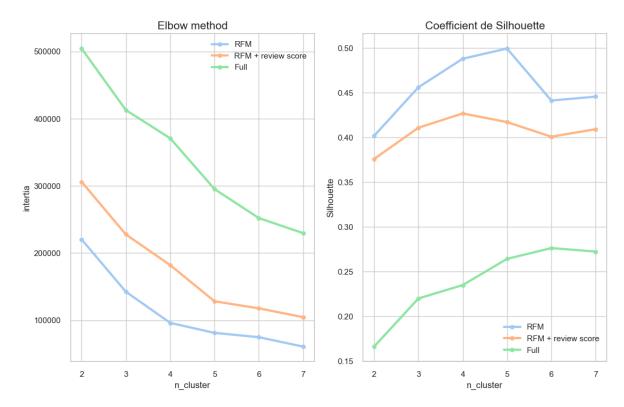




- Problématique
- Exploration
- Essais de modélisation
- Modèle final
- Maintenance du modèle
- Propositions

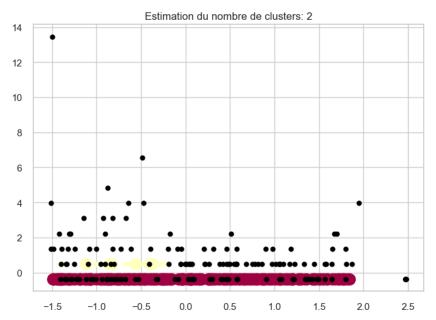
Essais de modélisation > dataframes

- RFM
- RFM + review_score
- RFM +
 review_score
 + delivery +
 advance



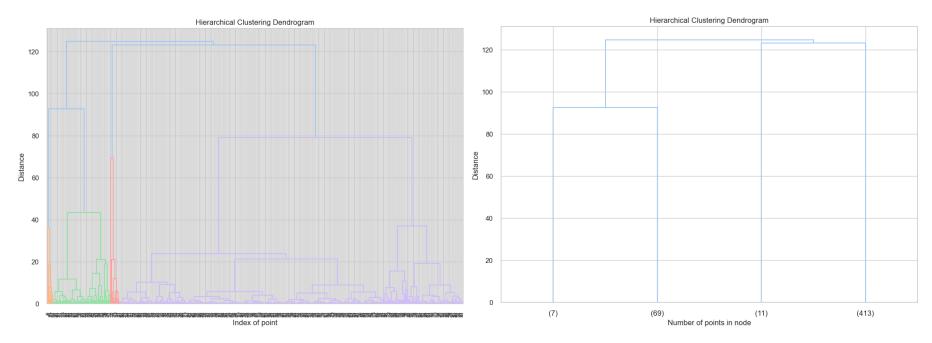
Essais de modélisation > algorithmes testés

DBSCAN avec pré-clustering de 500 centroïdes obtenus avec KMeans



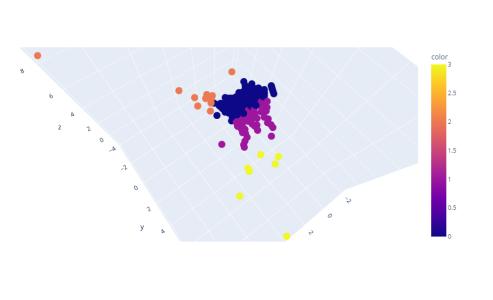
Essais de modélisation > algorithmes testés

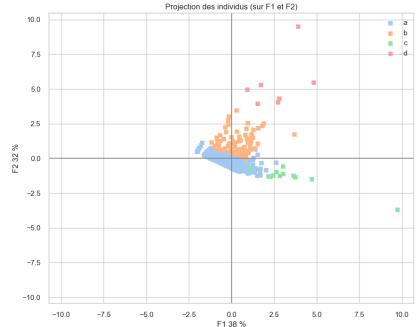
CAH avec pré-clustering de 500 centroïdes obtenus avec KMeans



Essais de modélisation > algorithmes testés

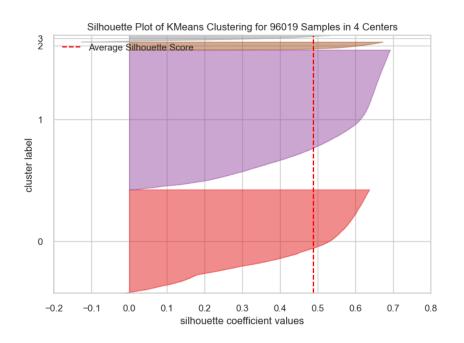
CAH avec pré-clustering de 500 centroïdes obtenus avec KMeans





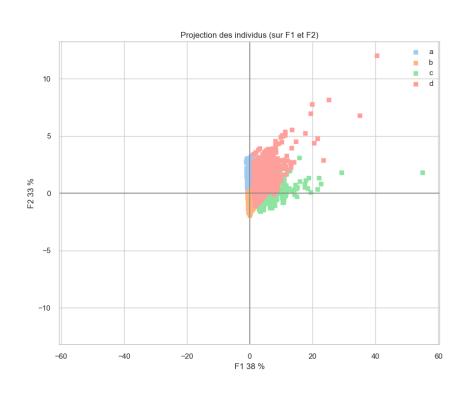
- Problématique
- Exploration
- Essais de modélisation
- Modèle final
- Maintenance du modèle
- Propositions

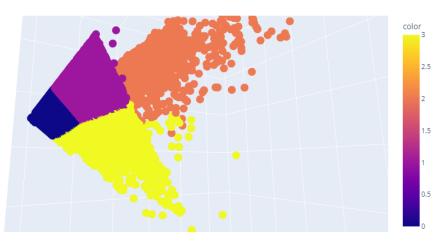
Modèle final > KMeans



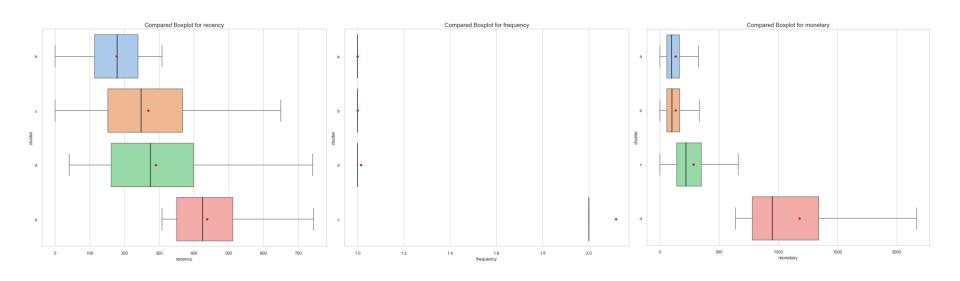
Cluster	Nombre clients	Part (%)
а	38623	40.2
b	51993	54.1
C	2961	3.1
d	2442	2.5

Modèle final > visualisations

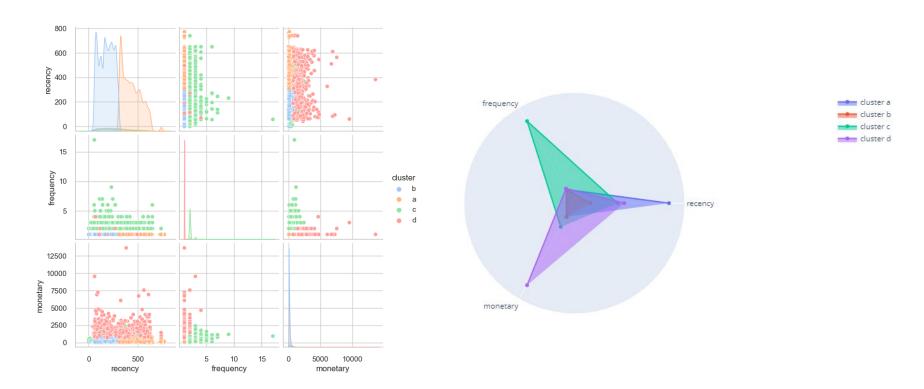




Modèle final > analyse des clusters



Modèle final > an. bivariée, radarplot



Modèle final > segmentation des clients

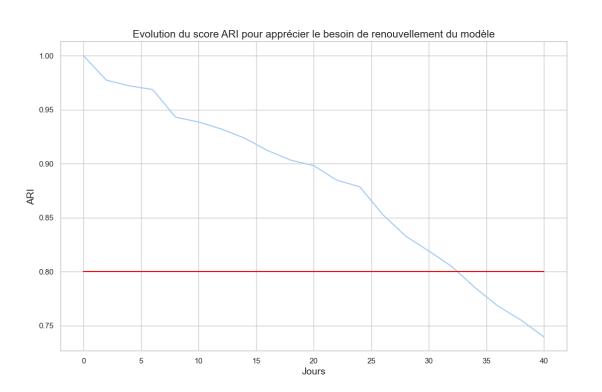
Cluster	Caractéristiques	Appellation
Α	Anciens clients ponctuels à faible pouvoir d'achat	Les perdus
В	Nouveaux clients à faible pouvoir d'achat	Les prometteurs
С	Clients récurrents à pouvoir d'achat modéré	Les fidèles
D	Clients occasionnels à haut pouvoir d'achat	Les risqués

- Problématique
- Exploration
- Essais de modélisation
- Modèle final
- Maintenance du modèle
- Propositions

Maintenance du modèle > démarche

- Objectif
 - Déterminer la périodicité d'actualisation du modèle
- Étapes
 - Récupération du dataframe nettoyé, avant feature engineering
 - Création d'une ligne chronologique pour se soustraire aux contraintes de dates
 - Création de fonctions
 - Extraire des dataframes RFM périodiques
 - Instancier des scalers/modèles
 - Agglomérer les fonctions pour compiler les scores de comparaison entre scaler/modèle initial et ceux des périodes prolongées suivantes

Maintenance du modèle > conclusion



- Problématique
- Exploration
- Essais de modélisation
- Modèle final
- Maintenance du modèle
- Propositions

Propositions

Actions ciblées sur les clients

Segment de clients	Actions suggérées
Les perdus	 raisons du départ reconquête réveil intérêt via campagne MKT adaptée
Les prometteurs	 découverte des produits via réseaux sociaux période d'essai offerte
Les fidèles	 •up-sell ciblés •communication via enquête de satisfaction •exclusivités, promotions
Les risqués	 réveil du potentiel avec emails personnalisés avantages, réductions sur prochains achats

Maintenance

32 jours

Avez-vous des questions ?