

Sommaire

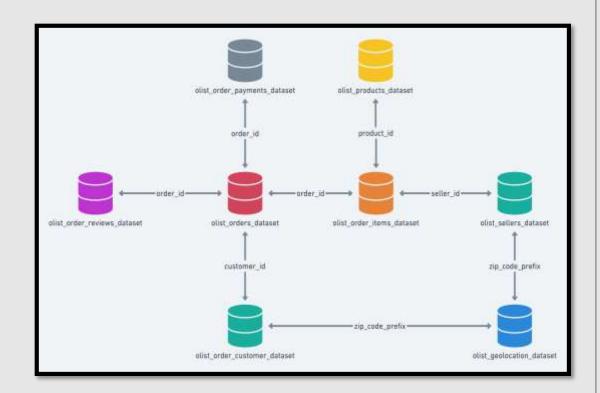
- o Problématique
- ° Cleaning
- Feature Engineering
- Exploration
- o Modélisations du problème
- o Choix du modèle
- ° Simulation de maintenance du modèle

I. Problématique

- Olist: entreprise brésilienne de vente en ligne
- °Segmentation des clients
 - o Comprendre les différents types d'utilisateurs
 - o Utilisation facile pour les équipes marketing
- ° Contrat de maintenance de la segmentation
- °Mise à disposition d'une base de données anonymisée

II. Cleaning

- o Union des jeux de données
- Valeurs manquantes
 - Implémentation par valeur moyenne et valeur la plus fréquente
 - ° Suppression de variables
- Doublons
 - o Lignes identiques
 - o Commandes identiques
- Outliers
 - ° Quantités non négatives



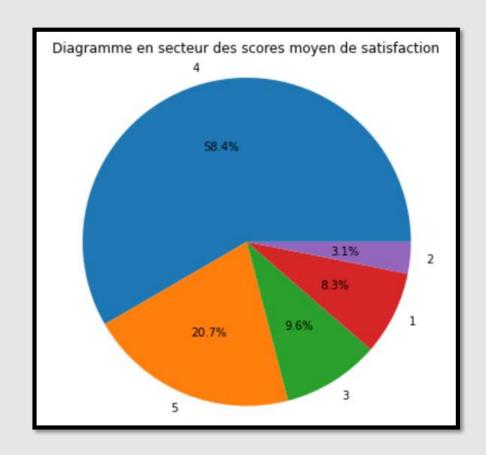
III. Feature Engineering

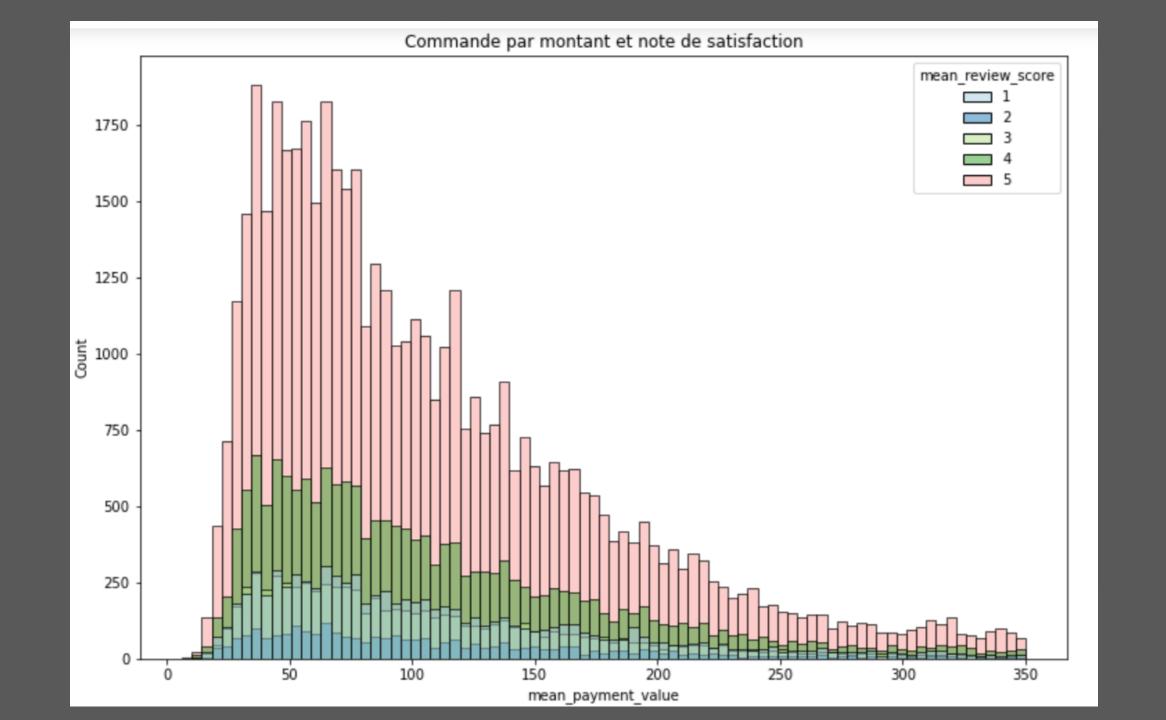
| delivery_time | estimated_delivery_time |
|---------------------|-------------------------|
| 8 days 19:30:00 | 19 days 08:54:25 |
| 16 days 15:52:55 | 24 days 03:11:36 |
| 26 days 01:51:06 | 24 days 07:52:15 |
| 14 days 23:57:47 | 27 days 07:53:22 |
| 11 days 11:04:18 | 16 days 14:08:30 |

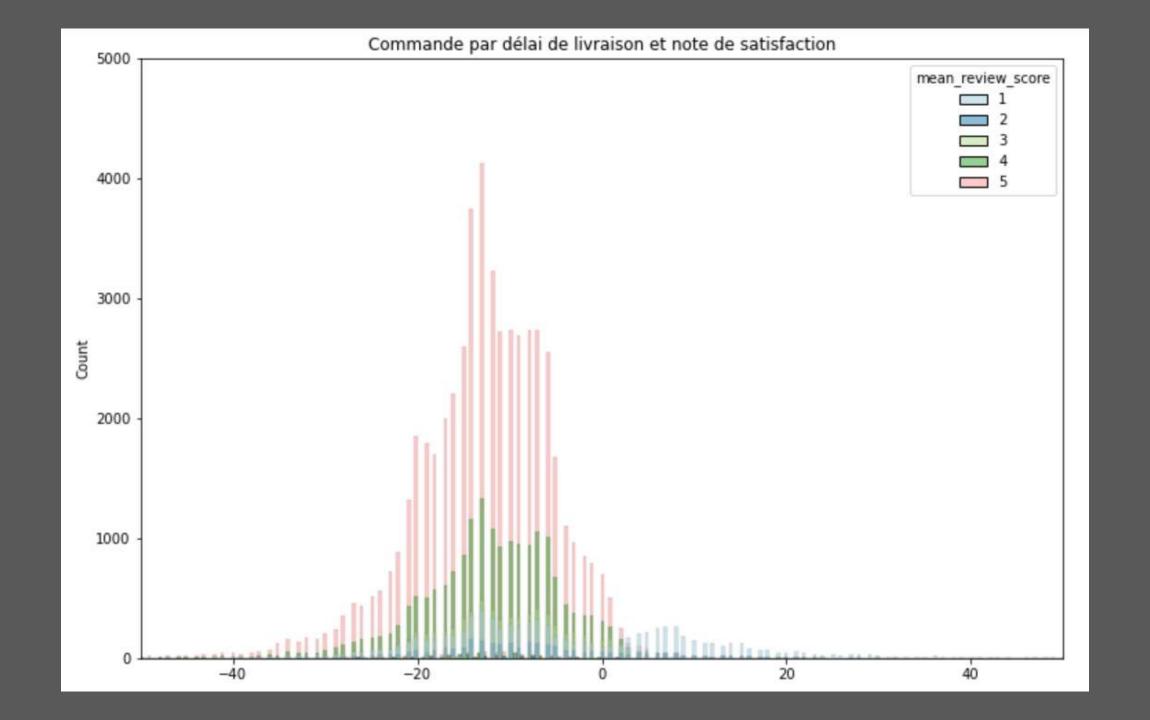
- o Création de nouvelles variables
 - ° Temps de livraison moyen
 - Nombre totale de commandes
 - o Somme totale dépensée
 - o Somme moyenne d'une commande
 - Note moyenne
 - o Nombre moyen de paiements
 - o Dernière date de commande
 - o Catégorie de produit la plus fréquente
 - o Quantité moyenne de photos
- o Traduction des catégories

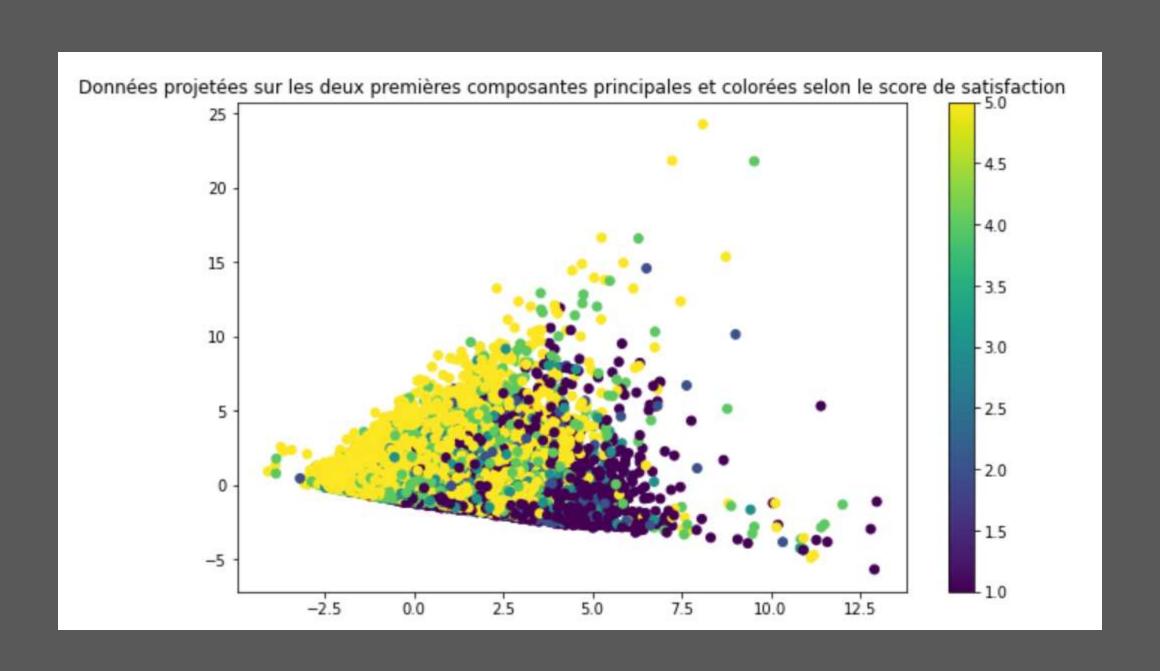
IV. Exploration des données

- Analyse Univariée
- Analyse Bivariée
 - o Corrélation de variables
- Réduction dimensionnelle
 - ACP
 - T-SNE
 - Visualisation des clusters









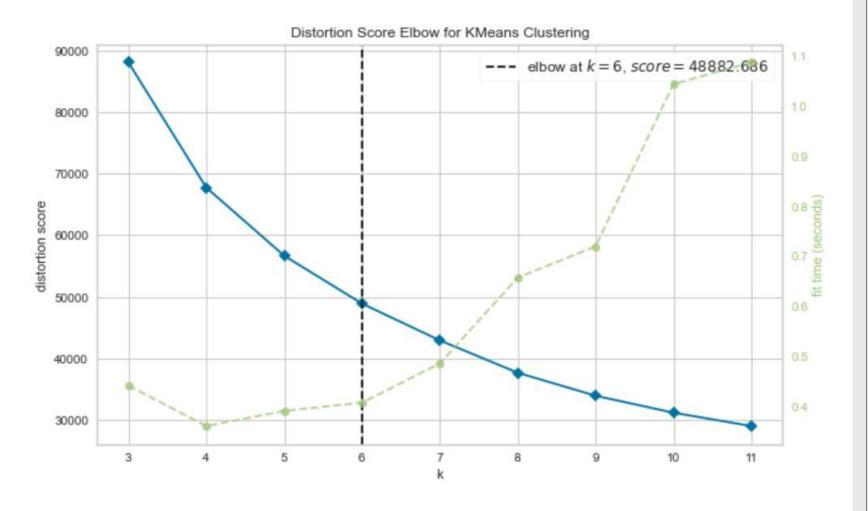
V. Modélisations du problème

Modèles utilisés

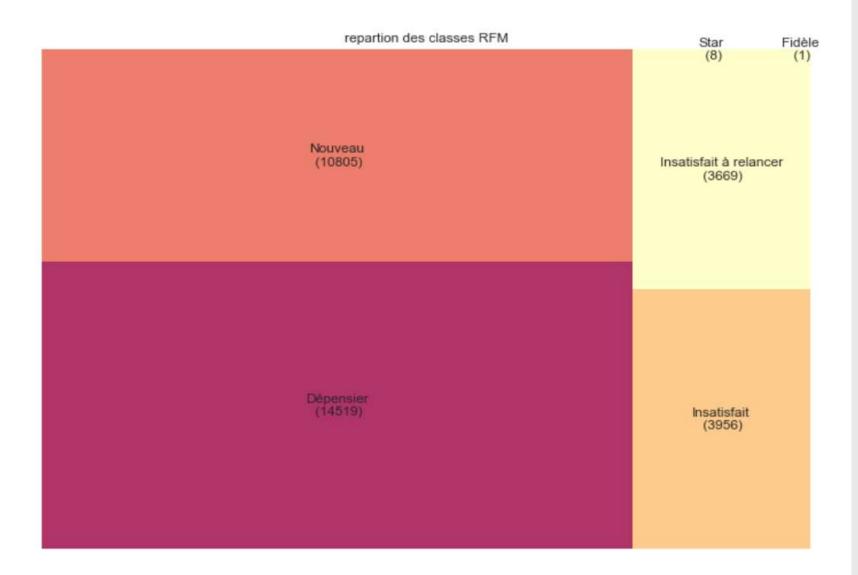
- Méthodes traditionnelles
 - RFM
 - o Loi de Pareto
- o Méthodes de clustering
 - K-Means
 - DBSCAN
 - Agglomerative Clustering

Démarche de modélisation

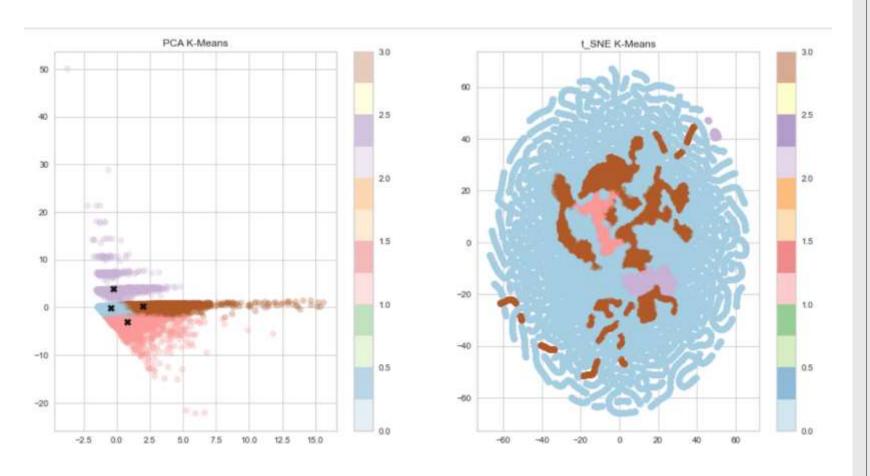
- o Optimisation des hyperparamètres
- o Proportions des clusters
- Visualisation des clusters
- o Boxplot des features par cluster
- Caractérisation des clusters



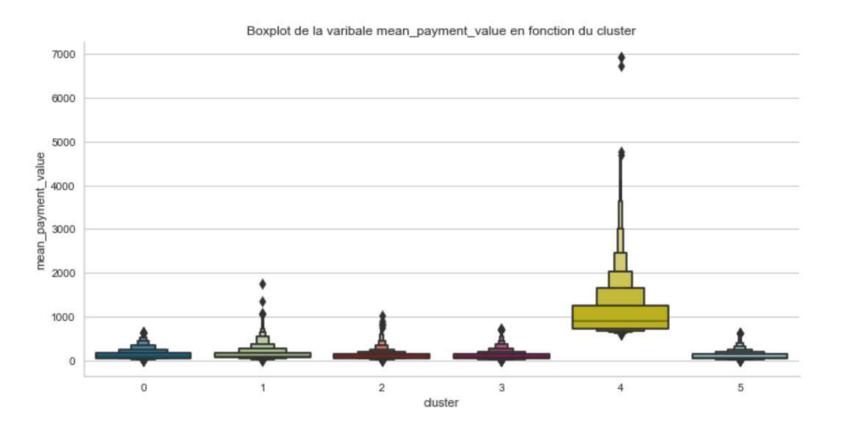
Optimisation hyperparamètre



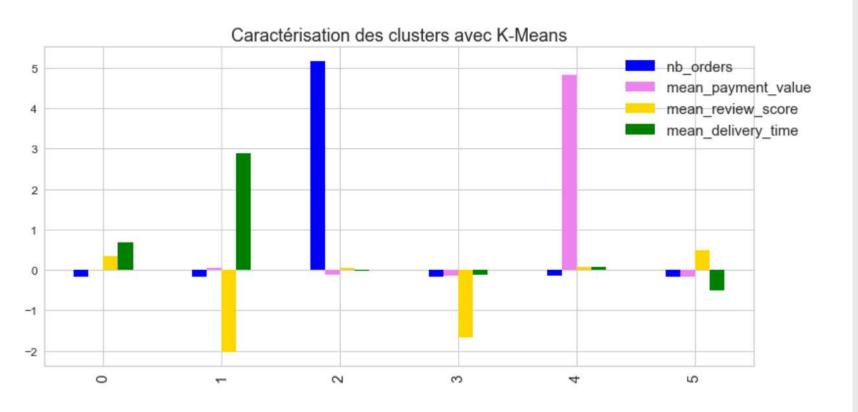
Proportion clusters



Visualisation clusters



Boxplot features



Caractérisation clusters

VI. Choix du modèle

- o Importance du temps de calcul
- o Clusters utilisables pour le problème métier
- o Choix du K-Means avec 6 clusters

| | -Means 4 clusters | K-Means 6 clusters | K-Means 8 clusters | DBSCAN eps=0.3 | DBSCAN eps=0.2 | Agglomerative Clustering 6 clusters | Agglomerative Clustering 5 clusters |
|-------------------------|----------------------|-----------------------|--------------------|-------------------|-------------------|-------------------------------------|-------------------------------------|
| Score de Silhouette | 0.547565 | 0.386366 | 0.390223 | 0.162327 | 0.090754 | 0.342169 | 0.333536 |
| Score Davies Bouldin | 0.804298 | 0.852013 | 0.820280 | 1.665363 | 1.775293 | 0.888254 | 0.974400 |
| Temps de Calcul | 0.939960 | 1.363340 | 1.889955 | 29.487150 | 15.057859 | 35.943649 | 39.912353 |

| Clusters | Description | Nom | Proportion |
|-----------|--|-------------|------------|
| Cluster 0 | - Très contents - Dépenses dans la moyenne - Délais de livraison plus longs que la moyenne | Prometteurs | 22% |
| Cluster 1 | - Pas contents - Dépenses dans la moyenne - Délais de livraison très longs | Mécontents | 5% |
| Cluster 2 | - Contents - Beaucoup de commandes - Dépenses plus faibles que la moyenne - Délais de livraison dans la moyenne | Fidèles | 3% |
| Cluster 3 | - Pas contents - Dépenses plus faibles que la moyenne - Délais de livraison courts | Râleurs | 15% |
| Cluster 4 | - Contents - Dépenses très élevées - Délais de livraison dans la moyenne | Dépensiers | 2% |
| Cluster 5 | - Très contents - Dépenses plus faibles que la moyenne - Délais de livraison très rapides | Lambdas | 53% |

VII. Simulation de maintenance du modèle

- Evolution mensuelle des proportions des clusters
- Calcul du score ARI après1,3,6,9 et 12mois
- Maintenance souhaitable après 6 mois



