

Carttrend

Présentation de Laurent BRUNET du 7 avril 2025

Projet final réalisé en collaboration avec

Yanis BIDAK, Ghazi EL AYDI et Isis ZAKY



INTRODUCTION

Qu'est-ce que Carttrend?





INTRODUCTION

L'analyse de données du projet se situe dans les quatre domaines suivants :

- Ventes
- Satisfaction client
- Marketing
- Logistique



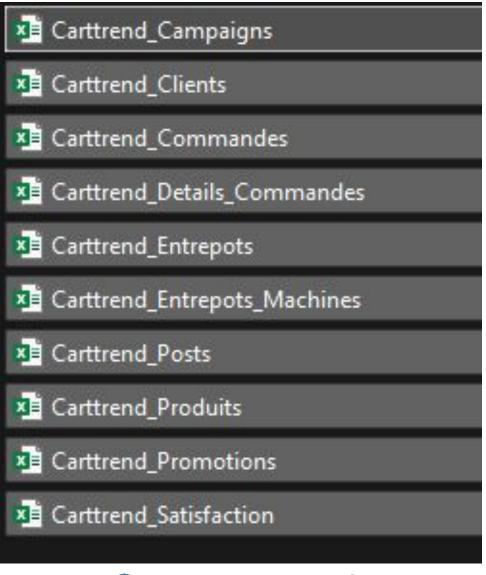
CONSTAT/PROBLEMATIQUES

- Données massives (Google Sheets, fichiers CSV).
- Manque de clarté sur les performances des produits
- Efficacité marketing limitée
- Saturation logistique
- Insatisfaction client croissante
- Mauvaise anticipation des tendances





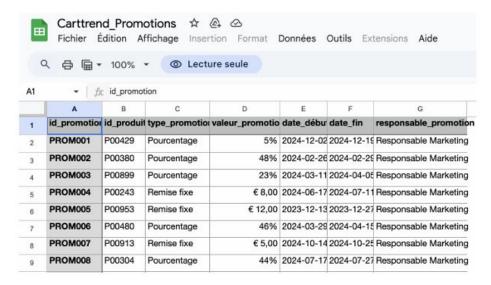


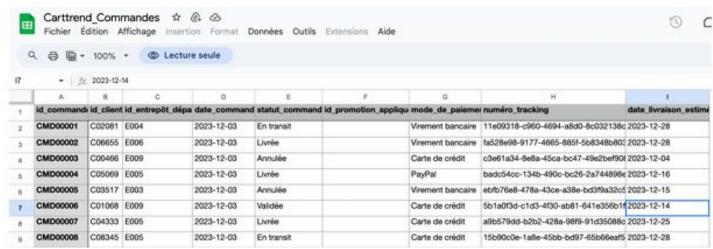






Les fichiers peuvent compter jusqu'à 80 000 lignes de données (le fichier Commandes).









Quelques exemples:

Fichier concerné	KPI	Intérêt opérationnel
Carttrend_Commandes	Nombre total de commandes	Evolution chiffre d'affaires
Carttrend_Commandes	Taux de commandes livrées à temps	Réduction des plaintes
Carttrend_Satisfaction ——	Note des clients	Impact réseaux sociaux
Carttrend_Entrepots_Machines	Taux de disponibilité des machines (%)	Productivité
Carttrend_Promotions ——	Durée moyenne des promotions	Effort financier
Carttrend_Clients	Nombre total de clients actifs	Fidélité clients



OBJECTIF



OBJECTIF

Quels sont les objectifs du projet ?

- Améliorer les ventes
- Optimiser les campagnes Marketing
- Améliorer la satisfaction client
- Optimiser ses performances logistiques





Qu'est-ce qu'un pipeline ?



Nous avions le choix entre 2 types de pipelines :

- Pipeline ELT (Extract-Load-Transform)
- Pipeline ETL (Extract-Transform-Load)



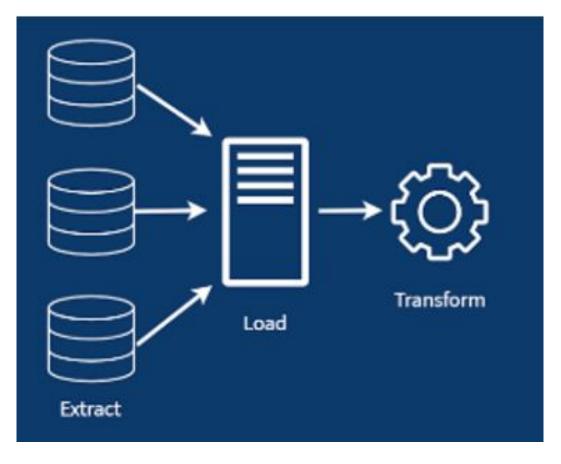


Les raisons de notre choix pour le pipeline ELT :

- Traitement efficace des données massives.
- Flexibilité et rapidité d'analyse.
- Infrastructure évolutive pour répondre aux besoins futurs.



Synthèse : Le pipeline ELT







Les outils principaux sélectionnés pour le pipeline ELT :









MODELE EN FLOCON



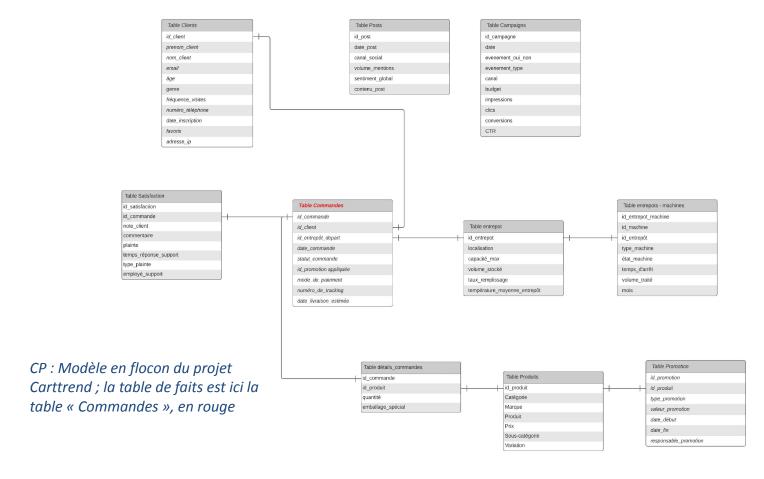
MODELE EN FLOCON





MODELE EN FLOCON

- Schéma de modélisation : étoile, flocon, constellation ?
- -> Nous avons conclu au modèle en flocon.





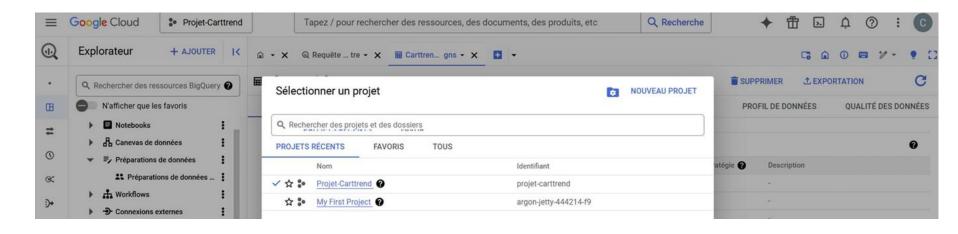






Préparation de notre projet sur Google Cloud.

 Création du projet, du dataset et ajout des tables dans BigQuery.















☐ carttrend	
☐ analyses	
□ macros	
☐ models	М
☐ marts	М
analyse_vente	M
logistique	М
marketing	М
satisfaction_clients	М
☐ staging_models	М
schema.yml	Α
stg_campaigns_data.sql	
stg_clients_data.sql	
stg_commandes_data.sql	
stg_details_commandes_data.sql	
stg_entrepots_data.sql	
stg_machines_data.sql	
stg_posts_data.sql	
stg_produits.sql	
stg_promotions.sql	
stg_satisfaction_data.sql	
source.yml	





Un exemple de script SQL sur DBT pour un modèle staging.

```
stg_commandes_data.sql
models / staging_models / stg_commandes_data.sql (3)
      WITH commandes_data AS (
          -- Sélection des commandes livrées et leurs détails associés
          SELECT
              id_commande,
               'id_client',
               'id_entrepôt_départ',
              date_commande,
              statut_commande,
               'id_promotion_appliquée',
10
              mode_de_paiement,
11
12
               `numéro_tracking`,
13
               'date_livraison_estimée',
14
          FROM
15
              {{ source('data_carttrend', 'Carttrend_Commandes') }}
16
```



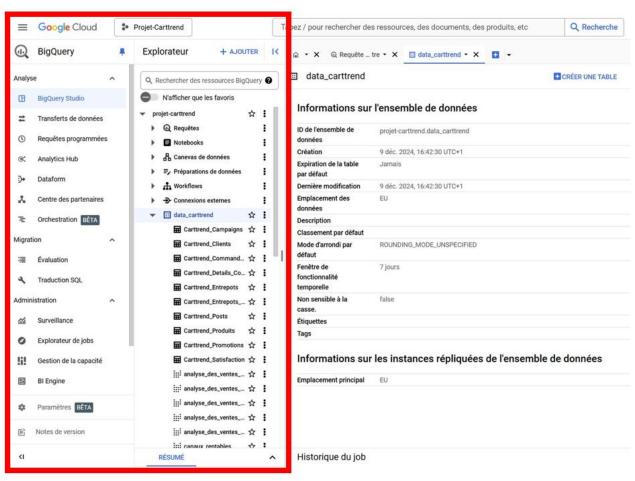


Un exemple de script SQL d'un modèle analytique marts

```
analyse_des_ventes_pro_f... ×
models / marts / analyse_vente / analyse_des_ventes_pro_fre.sql @
      WITH Paires_Produits AS (
          SELECT
              dcl.id_produit AS produit_1,
              dc2.id_produit AS produit_2,
              COUNT(*) AS nombre_occurrences
          FROM {{ref('stg_commandes_data')}} c1
          JOIN {{ref('stg_commandes_data')}} c2
              ON c1.id client = c2.id client
              AND c1.date_commande = c2.date_commande
10
          JOIN {{ref('stg_details_commandes_data')}} dc1
11
              ON dc1.id_commande = c1.id_commande
12
          JOIN {{ref('stg_details_commandes_data')}} dc2
              ON dcl.id_produit < dc2.id_produit -- Évite les doublons symétriques
13
              AND dc2.id_commande = c2.id_commande
14
          GROUP BY dc1.id_produit, dc2.id_produit
15
16
```



Vues sur DBT



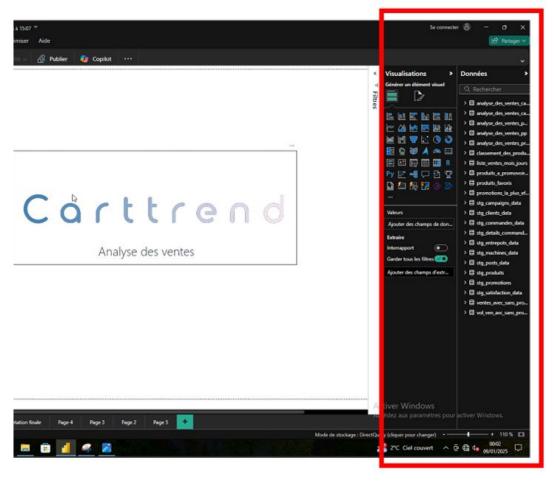








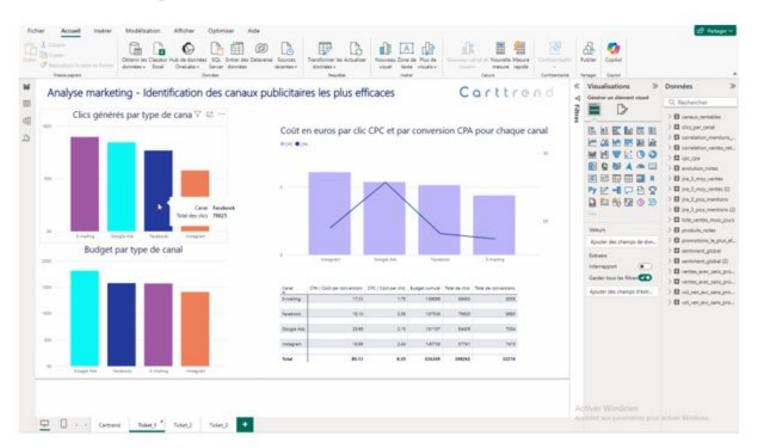
• Voici une capture d'écran de l'interface de PowerBI avec les onglets de visualisations et de données à droite.







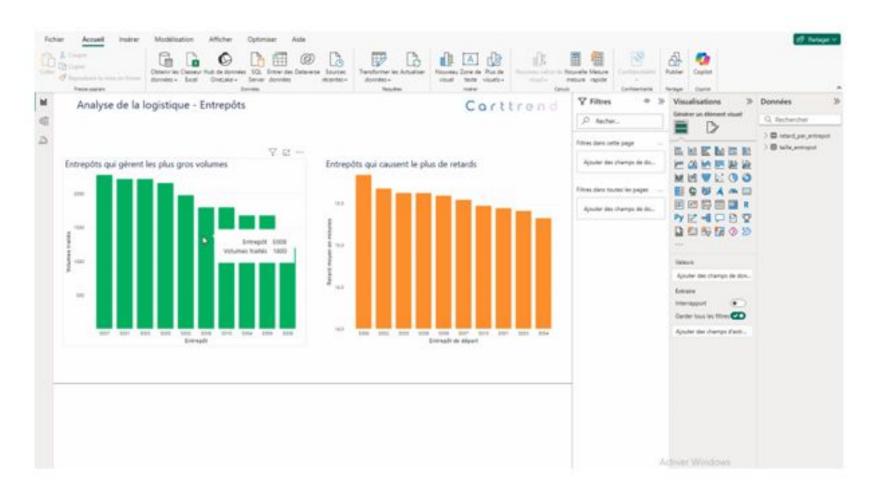
 Mise en place de dashboards interactifs sur PowerBl pour visualiser les insights clés.



Dashboards interactif PowerBI: Marketing



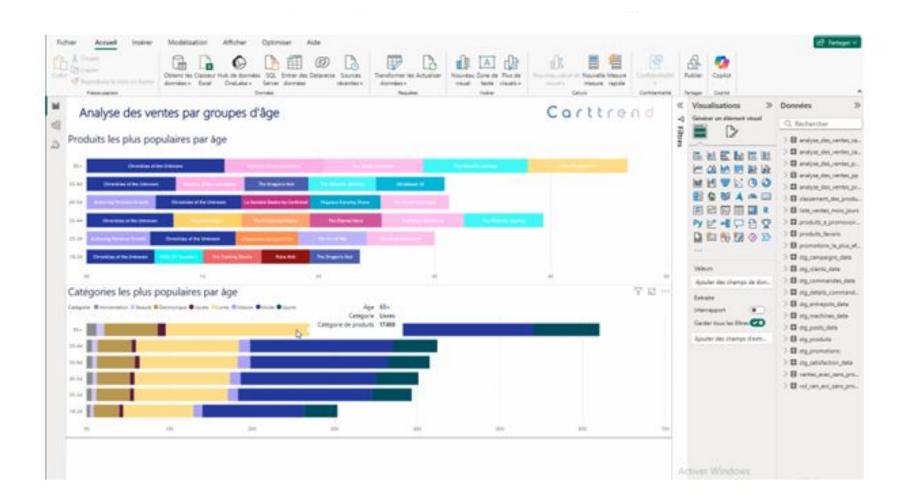




Dashboards interactif PowerBI: Logistique



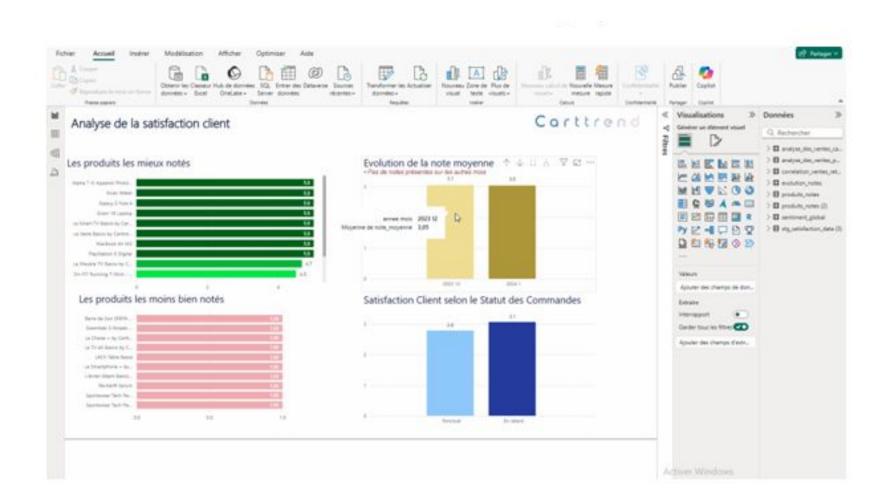




Dashboards interactif PowerBI: Analyse des ventes







Dashboards interactif PowerBI: Satisfaction client



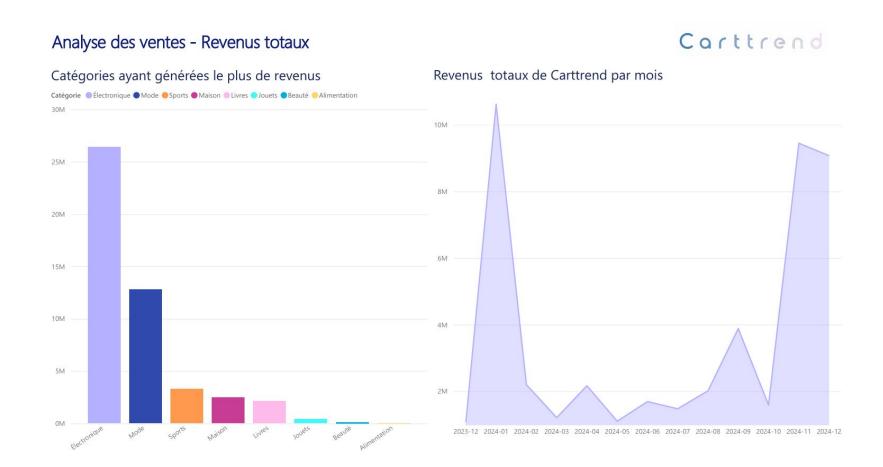


ANALYSE DES RESULTATS





ANALYSE







Analyse des données

Analyse des ventes - Produits populaires/ Impopulaires

Carttrend







OK

10K

20K

Analyse des données

Carttrend Analyse des ventes par groupes d'âge Produits les plus populaires par âge 65+ Chronicles of the Unknown 45-54 35-44 Chronicles of the Unknown OK 2K Catégories les plus populaires par âge Catégorie Alimentation Beauté Électronique Jouets Livres Maison Mode Sports 18-24

30K



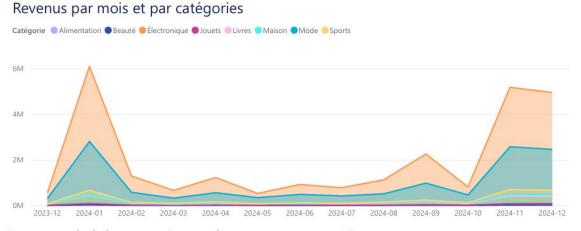
40K

50K

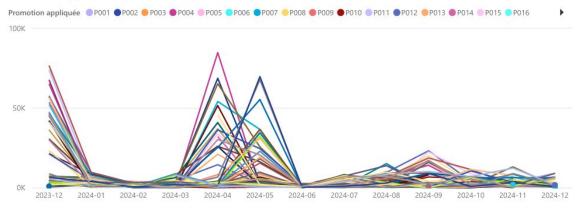
60K



Analyse des ventes - Revenus générés par catégories et impact des promotions







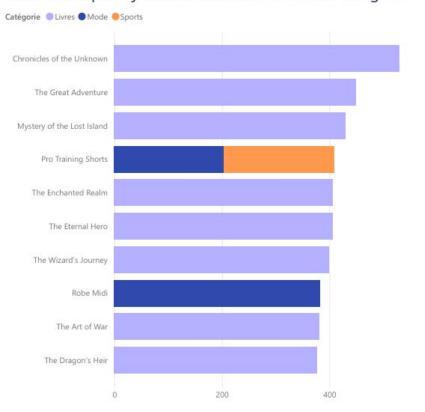




Analyse des ventes - Produits plébiscités dans les favoris - Produits achetés ensemble

Carttrend

Produits les plus ajoutés dans les favoris et leur catégorie



Produits le plus souvent achetés ensemble (combinaisons)

Nombre de combinaisons	Produit 1	Produit 2 The Enchanted Realm		
4	Achieving Personal Growth			
4	La Chaussure de Sport + by Carttrend	Pro Training Shorts The History of Technology The Power of Habits Tiro 21 Training Pants NMD_R1 Sneakers La Sneaker Basics by Carttrend The Eternal Hero The Story of Civilization Predator Edge.1 La Sandale + by Carttrend NMD_R1 Primeblue Zoom Pegasus 39		
4	La Sneaker + by Carttrend			
4	Pro Training Shorts			
4	The Eternal Hero			
3	Adicolor Classics Tee			
3 3 3 3	Chronicles of the Unknown			
	Chronicles of the Unknown			
	Chronicles of the Unknown			
	Famous Historical Figures			
3	La Chaussure de Sport + by Carttrend			
3	La Chaussure de Sport Basics by Carttrend			
3	La Sandale Pro by Carttrend			
3	Le T-shirt Basics by Carttrend	The Art of War		
3	NMD_R1 Primeblue	Pegasus Running Shoes		
3	NMD_R1 Sneakers	The Enchanted Realm		
3 3 3	Pull en Cachemire	The Wizard's Journey		
	Quantum Mechanics Simplified	The History of Technology		
	The Eternal Hero	Training Shorts		
3	The Great Adventure	The Power of Habits		
3	The Great Adventure	The Wonders of Biology		
2	Achieving Personal Growth	Chemisier Satiné		
2	Achieving Personal Growth Chronicles of the Unknown			
2	Achieving Personal Growth	La Chaussure de Sport Basics by Carttrend La Sneaker + by Carttrend		
2	Achieving Personal Growth			
2	Achieving Personal Growth	La Sneaker Pro by Carttrend		
2002		99.		

Carttrend

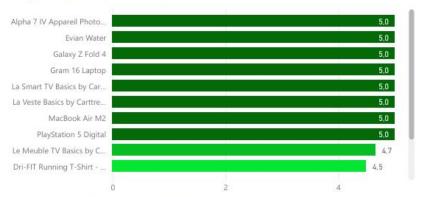
600



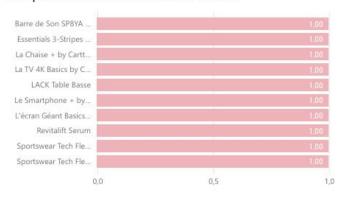
Analyse de la satisfaction client

Carttrend

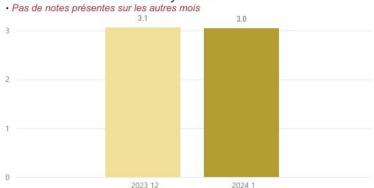
Les produits les mieux notés



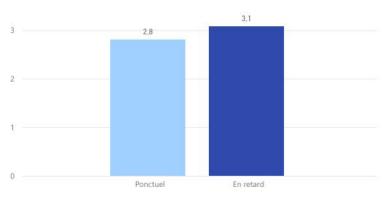
Les produits les moins bien notés



Evolution de la note moyenne



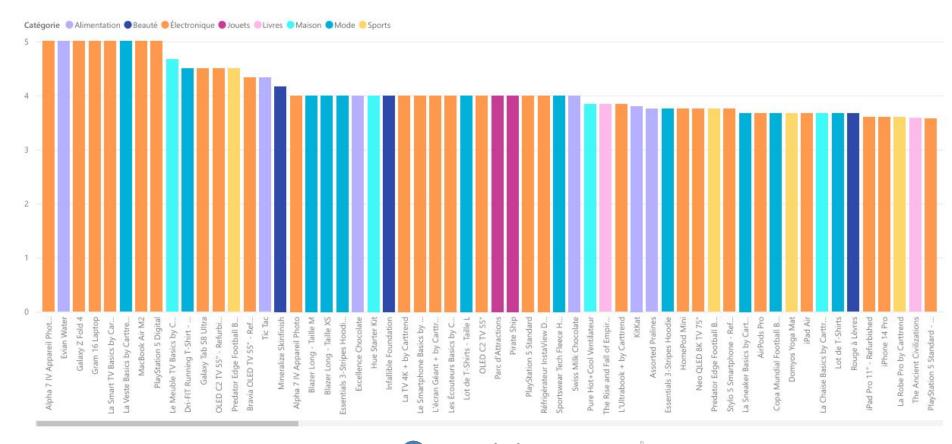
Satisfaction Client selon le Statut des Commandes







Analyse de la satisfaction client - Impact du type de catégorie sur les notes







Analyse de la satisfaction client

Carttrend

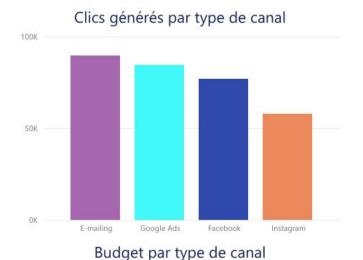
Nuage de Mots Récurrents dans les Commentaires :

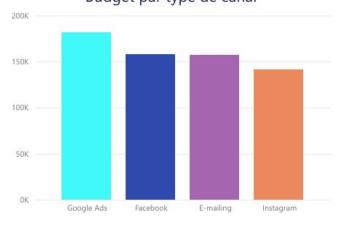
```
Nuage de mots - Commentaires Positifs:
    purchase Good service Fast
    happy Perfect experience Fast
recommend Excellent 8000 Service
product highly Excellent product.
Perfect experience Service Latisfied Product happy
recommend Good Service Satisfied Produ
```

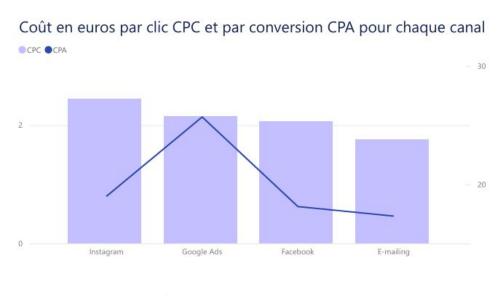




Analyse marketing - Identification des canaux publicitaires les plus efficaces





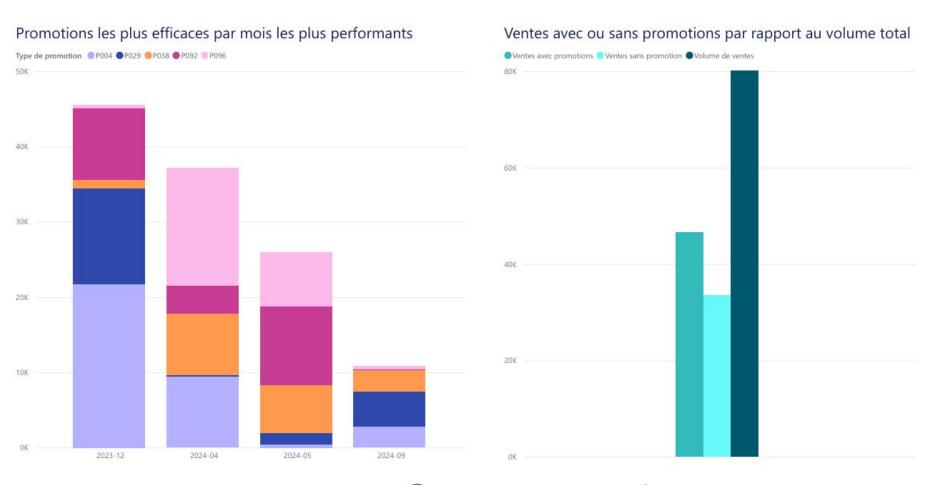


Canal	CPA (Coût par conversion)	CPC (Coût par clic)	Budget cumulé	Total de clics	Total de conversions
E-mailing	17,33	1,75	156896	89493	9056
Facebook	18,13	2,06	157538	76625	8690
Google Ads	25,69	2,15	181197	84406	7054
Instagram	18,99	2,44	140738	57741	7410
Total	80,13	8,39	636369	308265	32210





Analyse marketing - Impact des promotions sur les ventes et les marges

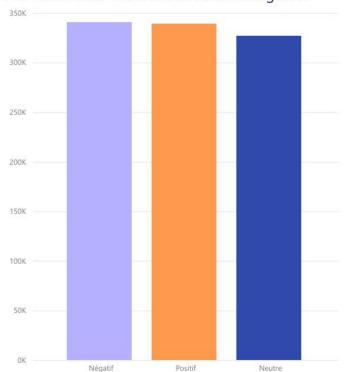




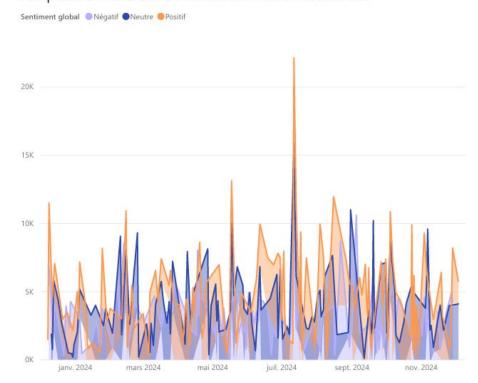
Analyse marketing - Impact des réseaux sociaux sur les ventes et la satisfaction

Carttrend





Les pics de mentions de satisfaction selon les ventes







Analyse de la logistique - Entrepôts









Rôle du machine learning :

• Le ML est généralement adapté aux requêtes prédictive, basée sur des données avec un certain nombre de critères.





Exemple de questions pouvant être résolues par le ML :

Ventes:

Quelle sera la demande pour chaque produit/catégorie le mois prochain ?

Satisfaction client

Quels aspects précis impactent négativement la satisfaction des clients ?

Marketing :

Quel est le meilleur moment et/ou canal pour envoyer une offre promotionnelle ?

Logistique :

Quels entrepôts ou transporteurs sont susceptibles d'engendrer des retards ?







Forêts aléatoires (Random Forest) :

```
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
from sklearn.metrics import mean absolute error, mean squared error
# Initialiser le modèle
model = RandomForestRegressor(n_estimators=100, random_state=42)
# Entraîner le modèle
model.fit(X_train, y_train)
# Prédire les valeurs sur l'ensemble de test
y_pred = model.predict(X_test)
# Évaluer les performances
mae = mean_absolute_error(y_test, y_pred)
rmse = mean_squared_error(y_test, y_pred, squared=False)
print(f"MAE: {mae}")
print(f"RMSE: (rmse)")
MAE: 0.08101068343021665
RMSE: 4.057429730599401
```





Régression linéaire :

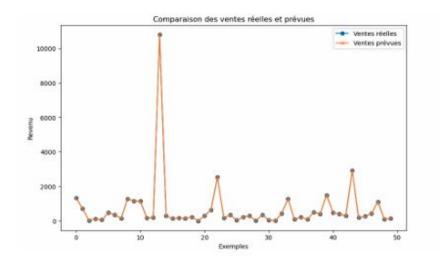
```
[64]: from sklearn.linear_model import LinearRegression
      from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error
      # Initialiser le modèle de régression linéaire
      linear_model = LinearRegression()
      # Entraîner le modèle
      linear_model.fit(X_train, y_train)
      # Prédire sur l'ensemble de test
      y_pred_linear = linear_model.predict(X_test)
      # Calcul des métriques
      mae linear = mean absolute error(y test, y pred linear)
      rmse_linear = mean_squared_error(y_test, y_pred_linear, squared=False)
      print(f"Régression Linéaire - MAE: {mae_linear}")
      print(f"Régression Linéaire - RMSE: {rmse_linear}")
      Régression Linéaire - MAE: 459.12654395080267
      Régression Linéaire - RMSE: 1185.9037993429984
```





Analyse prédictive pour analyser les ventes futures du 20/12/2024 :

```
# Comparaison des valeurs réelles et prévues
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(y_test.values[:50], label='Ventes réelles', marker='o')
plt.plot(y_pred[:50], label='Ventes prévues', marker='x')
plt.title("Comparaison des ventes réelles et prévues")
plt.xlabel("Exemples")
plt.ylabel("Revenu")
plt.legend()
plt.show()
```



Comparer les ventes réelles et prévues





CONCLUSION



CONCLUSION

Améliorations à prendre en compte pour de futurs projets :

- Améliorer l'analyse prédictive
- Meilleure planification des visualisations
- Réaliser des tableaux de bord PowerBI plus interactifs



CONCLUSION

- Compréhension des besoins clients
- Mise en place d'une stratégie efficace
- Analyse approfondie des données
- Visualisation claire et impactante
- Utilisation pertinente et suivi continu des KPI