Conception, Développement, et Exploitation d'un Data Lake pour une Entreprise Digitale

Bilgenur OZDEMIR Xuan Thu NGUYEN Boris Yves NZEUYO DJOKO Jiayin CHEN

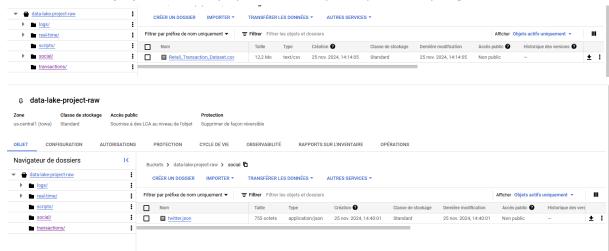
Partie 1 : Conception du Data Lake

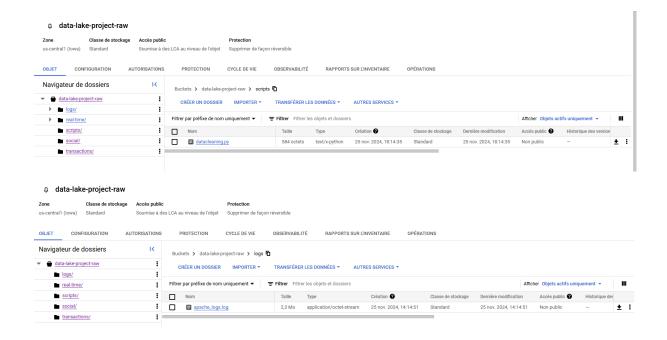
1. Analyse des besoins et conception logique

a. Description:

L'objectif est de comprendre les besoins en données de l'entreprise et de concevoir un Data Lake adapté. Cela inclut :

- Identifier les sources de données (bases de données, fichiers, logs, API).
- Définir les types de données : structurées (SQL), semi-structurées (JSON, XML) et non structurées (images, vidéos, logs).
- Planifier l'organisation des données en zones :
 - Zone brute (Zone brute) : Données telles qu'ingérées. : gs://data-lake-project-raw/
 Les dossiers suivants ont été créés pour organiser les données brutes par catégorie :
- Transactions: gs://data-lake-raw/transactions/Retail_Transaction_Dataset.csv
- Logs: gs://data-lake-raw/logs/apache_log.log
- Réseaux sociaux : gs://data-lake-raw/social/twitter.json
- Temps réel : gs://data-lake-raw/real-time/
- Zone nettoyée (Zone nettoyée): Données après transformation. gs://data-lake-cleansed/
- Zone analytique (Zone analytique): Données prêtes pour l'analyse. gs://data-lake-curated/





b. Technologies choisies sur GCP:

Nous avons choisi Google Cloud pour la réalisation de ce data lake. Cette infrastructure permettra une ingestion, un stockage, et un traitement efficace et scalable des données.

- Stockage avec GCS :
 - Création de buckets pour organiser les zones (Raw, Cleansed, Curated).
- Ingestion avec Pub/Sub:
 - O Mise en place de topics et abonnements pour collecter les données en streaming.
- Traitement avec Dataproc :
 - O Création d'un cluster Spark pour le traitement distribué.
- Analyse avec BigQuery :
 - Création de datasets pour l'analyse SQL des données nettoyées et agrégées.
- Sécurité: IAM (Identity and Access Management) pour contrôler les accès.

c. Diagramme des flux de données :

1. Ingestion:

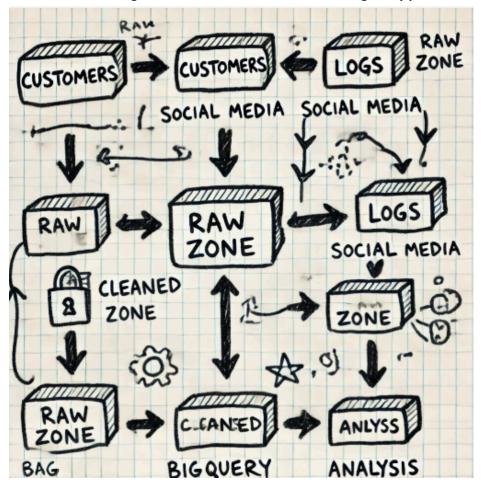
- \circ Transactions clients (base SQL) \rightarrow Cloud Storage (Raw Zone).
- Logs serveur (non structurés) → Cloud Storage (Raw Zone).
- Médias sociaux (API, JSON) → Cloud Storage (Raw Zone).
- \circ Flux publicitaires \rightarrow Pub/Sub \rightarrow Raw Zone.

2. Transformation:

 \circ Dataflow ou Spark pour nettoyer et enrichir \rightarrow Cleansed Zone.

3. Analyse:

• Chargement des données cleansed dans BigQuery pour des analyses.



2. Création de l'infrastructure

Pour la création de l'infrastruce, nous avons utilisé le terminal (Cloud Shell) sur GCP, ci-dessous le fichier shell bash :

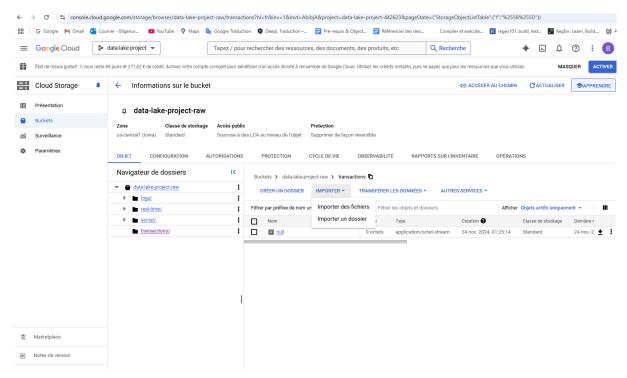
```
#!/bin/bash

# Variables

PROJECT_ID="data-lake-project"
```

```
LOCATION="us-central1"
# Étape 1 : Créer un projet GCP et configurer
echo "Création du projet GCP..."
gcloud projects create $PROJECT ID --set-as-default
gcloud config set project $PROJECT_ID
# Étape 2 : Activer les API nécessaires
echo "Activation des API nécessaires..."
gcloud services enable storage.googleapis.com pubsub.googleapis.com
dataproc.googleapis.com bigquery.googleapis.com
# Étape 3 : Créer les buckets dans Google Cloud Storage
echo "Création des buckets..."
# Étape 4 : Organiser les dossiers dans le bucket RAW
echo "Organisation des dossiers dans la zone RAW..."
gsutil mkdir gs://data-lake-raw/transactions/
gsutil mkdir gs://data-lake-raw/logs/
gsutil mkdir gs://data-lake-raw/social/
gsutil mkdir gs://data-lake-raw/real-time/
# Étape 5 : Vérifier la création des buckets et dossiers
echo "Vérification des buckets et dossiers créés..."
gsutil ls -p $PROJECT ID
# Étape 6 : Importer les données dans les buckets
echo "Importation des données..."
#import d'un fichier dans le dossier transactions
gsutil cp "D:/bilge/M2/Data Lakes Lionel/Nouveau dossier
(2) /Retail Transaction Dataset.csv"
gs://data-lake-project-raw/transactions/
gsutil cp "D:/bilge/M2/Data Lakes Lionel/Nouveau dossier
(2)/apache logs.log" gs://data-lake-project-raw/log/
gsutil cp "D:/bilge/M2/Data Lakes Lionel/Nouveau dossier
(2)/twitter.json" gs://data-lake-project-raw/social/
echo "Infrastructure Data Lake déployée avec succès !"
```

3.Import de fichier CSV



```
bilgenur_ozdemir95@cloudshell:~ (data-lake-project-442623)$ gsutil ls -r gs://data-lake-project-raw/gs://data-lake-project-raw/logs/:
gs://data-lake-project-raw/logs/apache_logs.log
gs://data-lake-project-raw/real-time/:
gs://data-lake-project-raw/real-time/null
gs://data-lake-project-raw/social/:
gs://data-lake-project-raw/social/twitter.json
gs://data-lake-project-raw/transactions/:
gs://data-lake-project-raw/transactions/:
gs://data-lake-project-raw/transactions/Retail Transaction Dataset.csv
```

Partie 2 : Ingestion et Transformation des Données

Étape 1 : Récupération de datasets publics

Voici des datasets que vous pouvez utiliser :

- 1. Transactions clients:
 - o Récupéré sur Kaggle Dataset Retail Data : gs://data-lake-raw/transactions/.

- 2. Logs serveur:
 - o Récupéré sur github un fichier log
- 3. Données JSON (médias sociaux):
 - o Ecrit en exemple
- 4. Flux en temps réel :
 - Simulez des flux publicitaires via Pub/Sub :

bash gcloud pubsub topics create flux_publicitaire

Fichier simulate sub:

```
#Simuler des flux en temps réel avec Pub/Sub : Crée un simulateur de
messages Pub/Sub
from google.cloud import pubsub_v1

# Utiliser le bon identifiant de projet
project_id = "data-lake-project-442623"
topic_id = "flux_publicitaire"

publisher = pubsub_v1.PublisherClient()
topic_path = publisher.topic_path(project_id, topic_id)

# Publier des messages simulés
for i in range(10):
    data = f"AdEvent {i}".encode("utf-8")
    future = publisher.publish(topic_path, data)
    print(f"Published message ID: {future.result()}")
```

Résultat :

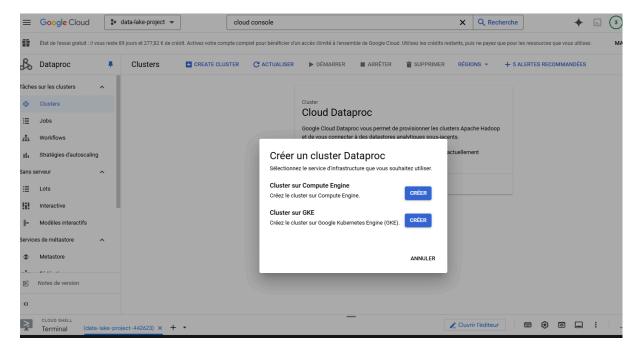
```
Dilgenur_ozdemir95&cloudshell:~ (data-lake-project) $ gcloud config set project data-lake-project-442623
Updated property [core/project].
bilgenur_ozdemir95&cloudshell:~ (data-lake-project-442623) $ python simulate_pubsub.py
Published message ID: 12750909481811911
Published message ID: 12749021891053057
Published message ID: 12968533387887759
Published message ID: 12970419967293501
Published message ID: 12970419967293501
Published message ID: 12749468326203187
Published message ID: 12749468326203187
Published message ID: 12749697206216917
Published message ID: 12749697206216917
Published message ID: 12971194264781203
Published message ID: 12969815320146839
bilgenur_ozdemir95&cloudshell:~ (data-lake-project-442623) $ [
```

Pipelines de Transformation des Données avec cluster Dataproc

Dataproc est le service GCP pour gérer Spark et Hadoop.

Crée un cluster Spark/Hadoop avec Dataproc :

bash
Copier le code
gcloud dataproc clusters create data-lake-cluster \
--region us-central1 \
--zone us-central1-a \
--master-machine-type n1-standard-2 \
--worker-machine-type n1-standard-2 \
--num-workers 2



Créer le cluster :

gcloud dataproc clusters create data-lake-cluster --enable-component-gateway --region us-central1 --zone us-central1-a --no-address --master-machine-type n1-standard-2 --master-boot-disk-type pd-balanced --master-boot-disk-size 50 --num-workers 2 --worker-machine-type n1-standard-2 --worker-boot-disk-type pd-balanced --worker-boot-disk-size 50 --project data-lake-project-442623

Maintenant que le cluster est en cours d'éxecution créer un script PYSPARK pour nettoyer les données, transformer et créer un fichier parquet afin de les analyser : from pyspark.sql import SparkSession import re

Créer une session Spark

```
spark = SparkSession.builder.appName("DataCleaning").getOrCreate()
# Charger les données brutes
raw data =
spark.read.text("gs://data-lake-project-raw/transactions/Retail Transac
tion Dataset.csv")
# Transformer les données en RDD pour un traitement ligne par ligne
rdd = raw data.rdd.map(lambda row: row[0])
# Fonction pour détecter si une ligne commence par un chiffre
def starts_with_digit(line):
   return re.match(r"^\d", line)
# Fonction pour corriger les lignes mal alignées
def correct misaligned lines(lines):
   corrected = []
   buffer = None
    for line in lines:
        if starts with digit(line):
            if buffer:
                corrected.append(buffer)
           buffer = line
       else:
            if buffer:
               buffer += " " + line
   if buffer:
        corrected.append(buffer)
    return corrected
# Appliquer la correction sur les lignes
corrected rdd = rdd.mapPartitions(correct misaligned lines)
# Convertir les lignes corrigées en DataFrame
schema = ["CustomerID", "ProductID", "Quantity", "Price",
"TransactionDate", "PaymentMethod", "StoreLocation", "ProductCategory",
"DiscountApplied", "TotalAmount"]
# Diviser chaque ligne corrigée en colonnes
data split = corrected rdd.map(lambda line: line.split(","))
# Vérifier que chaque ligne a exactement le nombre de colonnes attendu
data filtered = data split.filter(lambda row: len(row) == len(schema))
```

```
# Convertir les données filtrées en DataFrame
cleaned df = data filtered.toDF(schema=schema)
# Sauvegarder les données nettoyées au format Parquet
cleaned df.write.parquet("gs://data-lake-cleansed/transactions cleaned
v2.parquet", mode="overwrite")
# Afficher un aperçu des données nettoyées
cleaned df.show(10)
Partie 2 : Logs ###
print("Nettoyage des logs...")
 Lire les logs Apache
logs =
spark.read.text("gs://data-lake-project-raw/logs/apache logs.log")
 #Transformer les logs pour extraire des colonnes utiles (parsing des
lignes)
logs transformed = logs.select(
   split(col("value"), " ")[0].alias("IP"),
    split(col("value"), " ")[3].alias("Timestamp"),
    split(col("value"), " ")[5].alias("Request Type"),
    split(col("value"), " ")[6].alias("Endpoint")
)
# Sauvegarder les logs transformés
logs transformed.write.parquet(
    "gs://data-lake-cleansed/logs cleaned.parquet",
    mode="overwrite"
print("Nettoyage des logs terminé !")
Copier le fichier codé dans le scripts:
gsutil cp datacleaningv2.py gs://data-lake-project-raw/scripts/datacleaningv2.py
```

Executer ce spark:

Eligenur_cozennrty=Eloudshell:- (data-lake-project-412/2/3); geloud adatproc jobs summit pyspark gs://data-lake-project-fab/2/3); geloud adatproc jobs summit pyspark gs://data-lake-project-fab/2/3 summit py

resultat avec apercu 10 premieres valeur :

Partie 3 : Analyse et Exploitation des Données

Pour envoyer ces données transformées nous créons une table externe et un dataset afin d'analyser sur BigQuery :

```
bq mkdef --autodetect --source_format=PARQUET
gs://data-lake-cleansed/transactions_cleaned.parquet > table_def.json
```

bq mk --external_table_definition=table_def.json twitter.transactions_cleaned Table 'data-lake-project-442623:twitter.transactions_cleaned' successfully created.

```
bilgenur_ozdemir95&cloudshell:~ (data-lake-project-442623) $ bq show twitter.transactions_cleaned

Table data-lake-project-442623:twitter.transactions_cleaned

Last modified Schema Type Total URIs Expiration Labels

25 Nov 18:37:59 |- CustomerID: string EXTERNAL 1
|- ProductID: string
|- Quantity: string
|- Price: float
|- TransactionDate: string
|- PaymentMethod: string
|- StoreLocation: string
|- ProductCategory: string
|- DiscountApplied_: string
|- TotalAmount: string
```

Créer le fichier api flask

```
from flask import Flask, jsonify
from google.cloud import bigquery
import os

app = Flask(__name__)

@app.route('/api/transactions', methods=['GET'])
def get_transactions():
```

```
client = bigquery.Client()
    #query = "SELECT * FROM

`data-lake-project-442623.dataset.transactions_cleaned_v2` LIMIT 10"
    query = "SELECT * FROM

`data-lake-project-442623.new_dataset.transactions_cleaned_v2` LIMIT
5;"
    #query = "SELECT * FROM

`data-lake-project-442623.new_dataset.logs_cleaned` LIMIT 5;"

    results = client.query(query).result()
    return jsonify([dict(row) for row in results])

if __name__ == "__main__":
    app.run(host="0.0.0.0", port=int(os.environ.get("PORT", 5000)),
debug=True)

#app.run(debug=True)os
```

L'ancement de l'API:

```
bilgenur_ozdemir95@cloudshell:~ (data-lake-project-442623)$ python app.py

* Serving Flask app 'app'

* Debug mode: on

WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

* Running on all addresses (0.0.0.0)

* Running on http://127.0.0.1:5000

* Running on http://10.88.0.5:5000

Press CTRL+C to quit

* Restarting with stat

* Debugger is active!

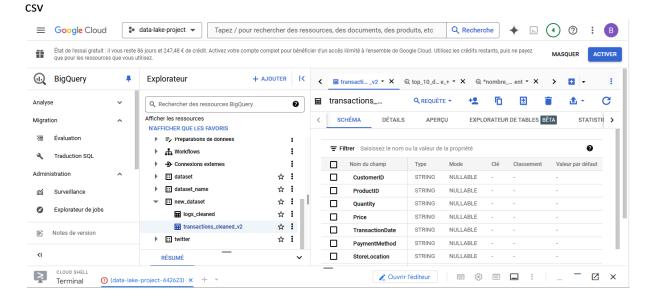
* Debugger PIN: 719-309-969

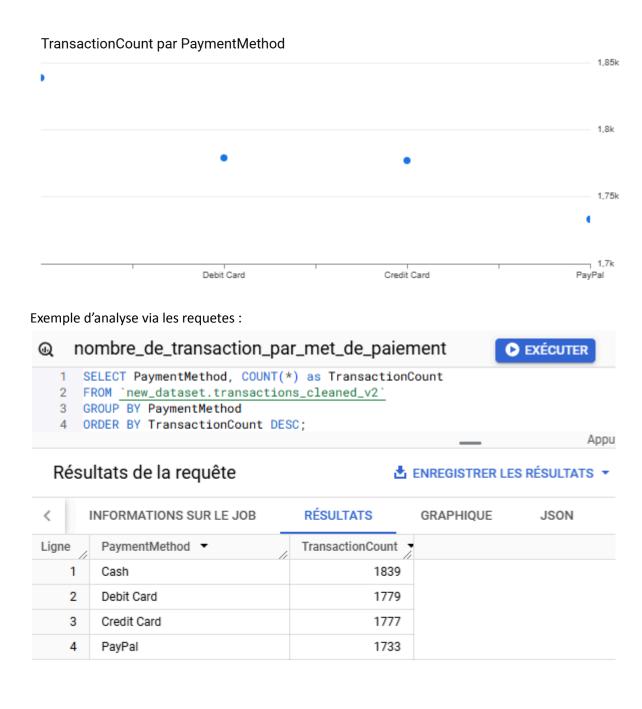
127.0.0.1 - [28/Nov/2024 22:45:32] "GET /api/transactions HTTP/1.1" 200 -
```

Resultat / connexion a l'api :

L'API renvoie une requete pour l'affichage des 5 premieres.

Enfin , pour afficher des graphiques pour l'analyse et l'exploitation des données sur BigQuery, nous utilisons Google Data Studio, les Graphiques intégrés dans BigQuery,





Graphique:

nombre_de_transaction_par_met_de_paiement SELECT PaymentMethod, COUNT(*) as TransactionCount

- 2 FROM `new_dataset.transactions_cleaned_v2`
- 3 GROUP BY PaymentMethod
- 4 ORDER BY TransactionCount DESC;

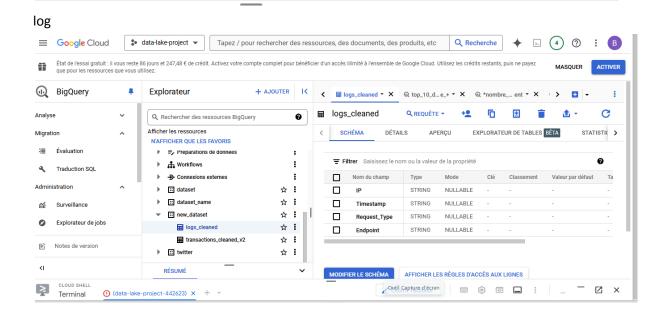
Appu

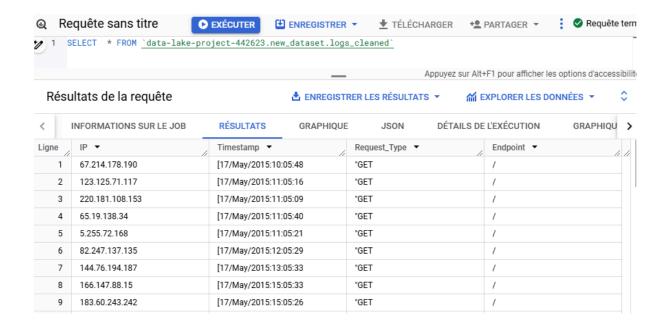
Résultats de la requête

♣ ENREGISTRER LES RÉSULTATS ▼

EXÉCUTER

< 1	NFORMATIONS SUR LE JOB	RÉSULTATS	GRAPHIQUE	JSON
Ligne	PaymentMethod ▼	TransactionCount		
1	Cash	1839		
2	Debit Card	1779		
3	Credit Card	1777		
4	PayPal	1733		





Partie 4 : Sécurité, Gouvernance et Qualité des Données

Pour la sécurisation des données on attribue des rôles et accessibilités uniquement par les personnes autorisées :

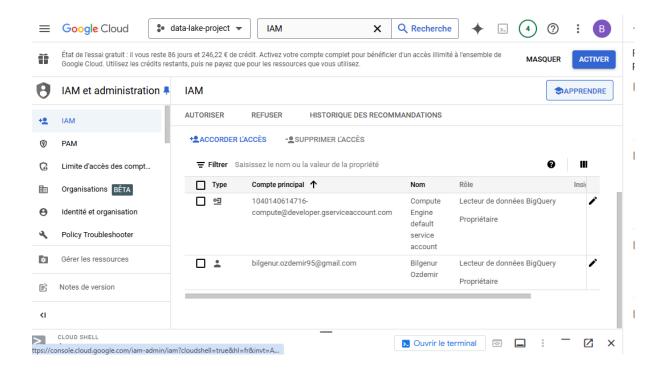
• Configurez les rôles IAM :

bash gcloud projects add-iam-policy-binding data-lake-project-442623 \

 $--member = "service Account: data-lake-project-442623-compute@developer.gservice account.com" \ \ \\$

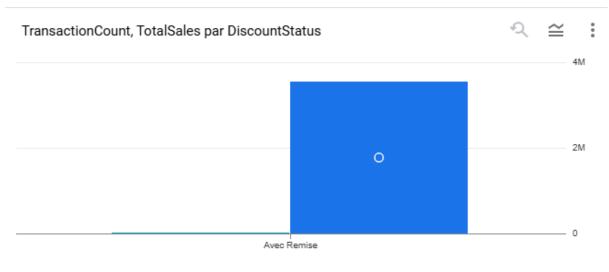
--role="roles/bigquery.dataViewer"

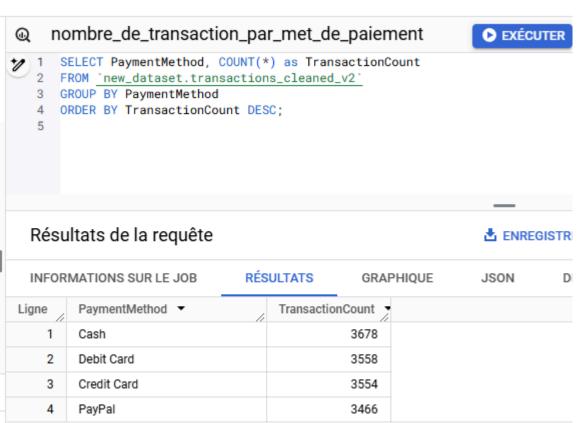
Ou bien vérifier manuellement

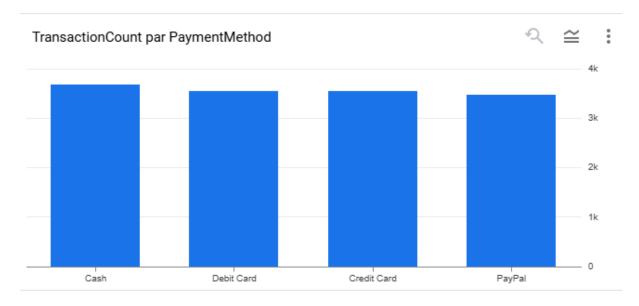


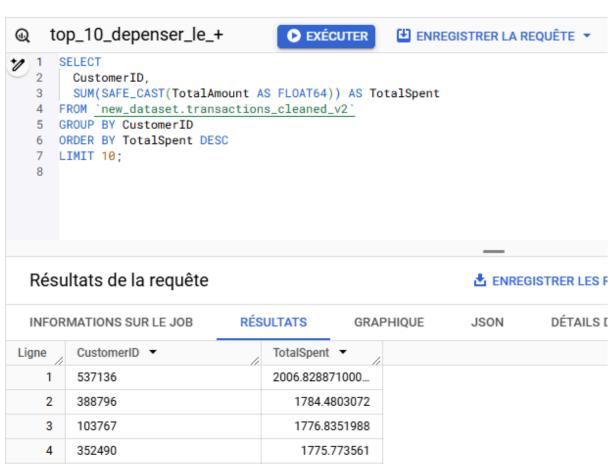
—-----Capture des graphiques -analyse —------













Résultats de la requête

L ENREGIST

INFORMATIONS SUR LE JOB		RÉSULTATS		GRAPHIQUE		JSON
Ligne	ProductCategory ▼	//	TotalSales	· /		
1	Clothing		917117.37	96691		
2	Books		905722.60	89505		
3	Electronics		891748.30	21964		
4	Home Decor		840775.85	79578		

