

Analyse des ventes avec Spark SQL

I. Introduction à Spark SQL

→ Qu'est-ce que Spark SQL ?

Spark SQL est un module de PySpark qui permet d'utiliser le langage SQL pour manipuler des DataFrames. → Il combine la simplicité du SQL et la puissance de Spark.

Exemple

```
spark.sql("SELECT region, SUM(prix) FROM ventes GROUP BY region")
```

→ C'est exactement comme du SQL classique, sauf que les données sont distribuées sur plusieurs machines.

→ Les vues (views) dans Spark

Une **vue** (ou *View*) est comme une table virtuelle. Elle ne contient pas de données en elle-même, mais elle fait référence à un **DataFrame**.

○ Deux types de vues

Type de vue	Commande	Portée
Temporaire	<code>createOrReplaceTempView("nom")</code>	Accessible seulement dans la session Spark actuelle
Globale	<code>createGlobalTempView("nom")</code>	Accessible depuis toutes les sessions Spark (dans le même cluster)

Exemple

```
df.createOrReplaceTempView("ventes")  
spark.sql("SELECT * FROM ventes").show()
```

II. Mise en place de l'environnement

```

from pyspark.sql import SparkSession
from pyspark.sql.functions import *

# Création du fichier CSV
data = """date,region,produit,quantite,prix
2025-10-19,Guelmim-Oued Noun,Laptop,10,10401
2025-10-26,Tanger-Tétouan-Al Hoceïma,Imprimante,2,2230
2025-10-15,Fès-Meknès,Casque,5,775
2025-10-02,Fès-Meknès,Imprimante,9,3129
2025-10-02,Marrakech-Safi,Laptop,1,8514
2025-10-30,Tanger-Tétouan-Al Hoceïma,USB,9,85
2025-10-19,Fès-Meknès,Laptop,4,9466
2025-10-25,Marrakech-Safi,Imprimante,9,2216
"""

with open("ventes.csv", "w") as f:
    f.write(data)

# Chargement du fichier CSV
df = spark.read.option("header", True).option("inferSchema", True).csv("ventes.csv")

df.show()
df.printSchema()

```

III. Rappel sur les requêtes SQL de base

```

# Création d'une vue temporaire à partir du DataFrame ventes
df.createOrReplaceTempView("ventes")

# 1. Afficher toutes les données
spark.sql("SELECT * FROM ventes").show()

# 2. Sélection de colonnes spécifiques
spark.sql("SELECT date, region, produit, prix FROM ventes").show()

# 3. Filtrage (WHERE)
spark.sql("SELECT * FROM ventes WHERE prix > 5000").show()

# 4. Tri (ORDER BY)
spark.sql("SELECT * FROM ventes ORDER BY prix DESC").show()

# 5. Supprimer les doublons
spark.sql("SELECT DISTINCT region FROM ventes").show()

```

IV. Calculs et agrégations

1. Somme totale par région

```

spark.sql("""
SELECT region, SUM(prix) AS total_prix
FROM ventes
GROUP BY region
""").show()

```

2. Moyenne des prix par produit

```
spark.sql("""
SELECT produit, AVG(prix) AS prix_moyen
FROM ventes
GROUP BY produit
""").show()
```

3. Total par région et produit

```
spark.sql("""
SELECT region, produit, SUM(prix) AS total
FROM ventes
GROUP BY region, produit
""").show()
```

4. Condition sur l'agrégation (HAVING)

```
spark.sql("""
SELECT region, SUM(prix) AS total
FROM ventes
GROUP BY region
HAVING total > 10000
""").show()
```

V. Création de nouvelles vues

On peut créer une nouvelle vue à partir d'une requête SQL :

```
# Création d'une nouvelle vue
spark.sql("""
CREATE OR REPLACE TEMP VIEW ventes_resumees AS
SELECT region, produit, SUM(quantite) AS qte_totale, SUM(prix) AS total_prix
FROM ventes
GROUP BY region, produit
""")

spark.sql("SELECT * FROM ventes_resumees").show()
```

➔ Cette vue **ventes_resumees** contient des données agrégées utiles pour d'autres analyses.

VI. Jointures entre vues

Créons un mini DataFrame des catégories :

```
data_cat = [
    ("Laptop", "Informatique"),
    ("Imprimante", "Bureau"),
    ("Casque", "Audio"),
    ("USB", "Accessoires")
]

df_cat = spark.createDataFrame(data_cat, ["produit", "categorie"])
df_cat.createOrReplaceTempView("categories")
```

➔ Jointure entre ventes et categories :

```
spark.sql("""
SELECT v.region, v.produit, c.categorie, v.quantite, v.prix
FROM ventes v
JOIN categories c ON v.produit = c.produit
""").show()
```

VII. Fonctions SQL avancées

1. Extraire l'année et le mois

```
spark.sql("""
SELECT
    date,
    SUBSTRING(date, 1, 4) AS annee,
    SUBSTRING(date, 6, 2) AS mois,
    produit,
    prix
FROM ventes
""").show()
```

- `SUBSTRING(date, 1, 4)` : Extrait les 4 premiers caractères de la colonne `date`, soit l'année (exemple : "2025").
- `SUBSTRING(date, 6, 2)` : Extrait le 6^e et 7^e caractère, soit le mois (exemple : "10").

➔ analyser les ventes par année et par mois pour détecter des tendances temporelles.

2. Ajouter des colonnes calculées

```
spark.sql("""
SELECT *,
    quantite * prix AS total_vente
FROM ventes
""").show()
```

3. Utiliser des fonctions d'agrégation multiples

```
spark.sql("""
SELECT
  region,
  MAX(prix) AS prix_max,
  MIN(prix) AS prix_min,
  ROUND(AVG(prix),2) AS prix_moyen
FROM ventes
GROUP BY region
""").show()
```

- **MAX(prix)** : Renvoie le **prix le plus élevé** pour chaque région.
- **MIN(prix)** : Renvoie le **prix le plus bas** pour chaque région.
- **AVG(prix)** : Calcule la **moyenne des prix** pour chaque région.
- **ROUND(...,2)** : Arrondit la moyenne à 2 décimales pour plus de lisibilité.
- **GROUP BY region** : Regroupe les lignes par région pour effectuer les agrégations.

→ Synthèse

- Spark SQL permet de manipuler les données comme en SQL classique.
- Les vues facilitent la réutilisation des requêtes complexes.
- Les fonctions d'agrégation et de jointure sont essentielles pour l'analyse.
- On peut combiner SQL + DataFrame API selon le besoin (flexibilité).

Exercice pratique : Analyse des ventes

- Dataset : **ventes.csv**
 - Colonnes : **date, region, produit, quantite, prix**
1. Créez une vue temporaire **ventes_view** pour pouvoir exécuter toutes les requêtes en SQL.
 2. Affichez le nombre total d'unités vendues par région (SUM(quantite)) et triez les résultats par ordre décroissant.
 3. Pour chaque produit, affichez le prix maximum et identifiez le produit le plus cher du dataset.
 4. Créez une colonne calculée `total_vente = quantite * prix` et affichez le chiffre d'affaires total par produit (SUM(total_vente)).
 5. Analyse mensuelle des ventes
 - Extraire l'année et le mois à partir de la colonne `date`.
 - Affichez le chiffre d'affaires total par mois pour l'année 2025.
 6. Affichez toutes les ventes où le chiffre d'affaires total dépasse 10 000 (`total_vente > 10000`).
 7. Pour chaque région, identifiez le produit le plus vendu en quantité.
 8. Pour chaque produit, calculez :
 - Le prix minimum (MIN(prix)),
 - Le prix maximum (MAX(prix)),
 - Le prix moyen (AVG(prix)).

9. Créez une nouvelle vue `ventes_analyse` contenant :
 - **region, produit, quantite, prix, total_vente, annee, mois**
 - Cette vue servira pour toutes les analyses suivantes.
10. Affichez les 3 produits générant le plus de chiffre d'affaires (`SUM(total_vente)`), triés par ordre décroissant.
11. Calculez le chiffre d'affaires total par région et identifiez la région avec le plus haut chiffre d'affaires.