🎓 PROYECTO FINAL – ARQUITECTURA MEDALLION CON AZURE + DATABRICKS

Autor: César Fernando Campos Millán

Curso: Ingeniería de Datos e IA con Databricks

Fecha: Noviembre 2025

🧭 1. Introducción

El presente proyecto implementa un flujo completo de procesamiento de datos utilizando la Arquitectura Medallion sobre Azure Databricks y Azure Data Lake Storage (ADLS).

El objetivo principal es construir un pipeline moderno y escalable que permita:

- Ingestar datos crudos desde ADLS
- Transformarlos mediante PySpark
- Organizar los datos en capas (Bronze, Silver, Gold)
- Publicar tablas curatoradas en Delta Lake
- Automatizar el ETL con Databricks Jobs
- Crear dashboards analíticos basados en la capa Gold

🏗️ 2. Arquitectura del Proyecto

El pipeline sigue la arquitectura Medallion:

RAW → BRONZE → SILVER → GOLD → Dashboards

Servicios utilizados:

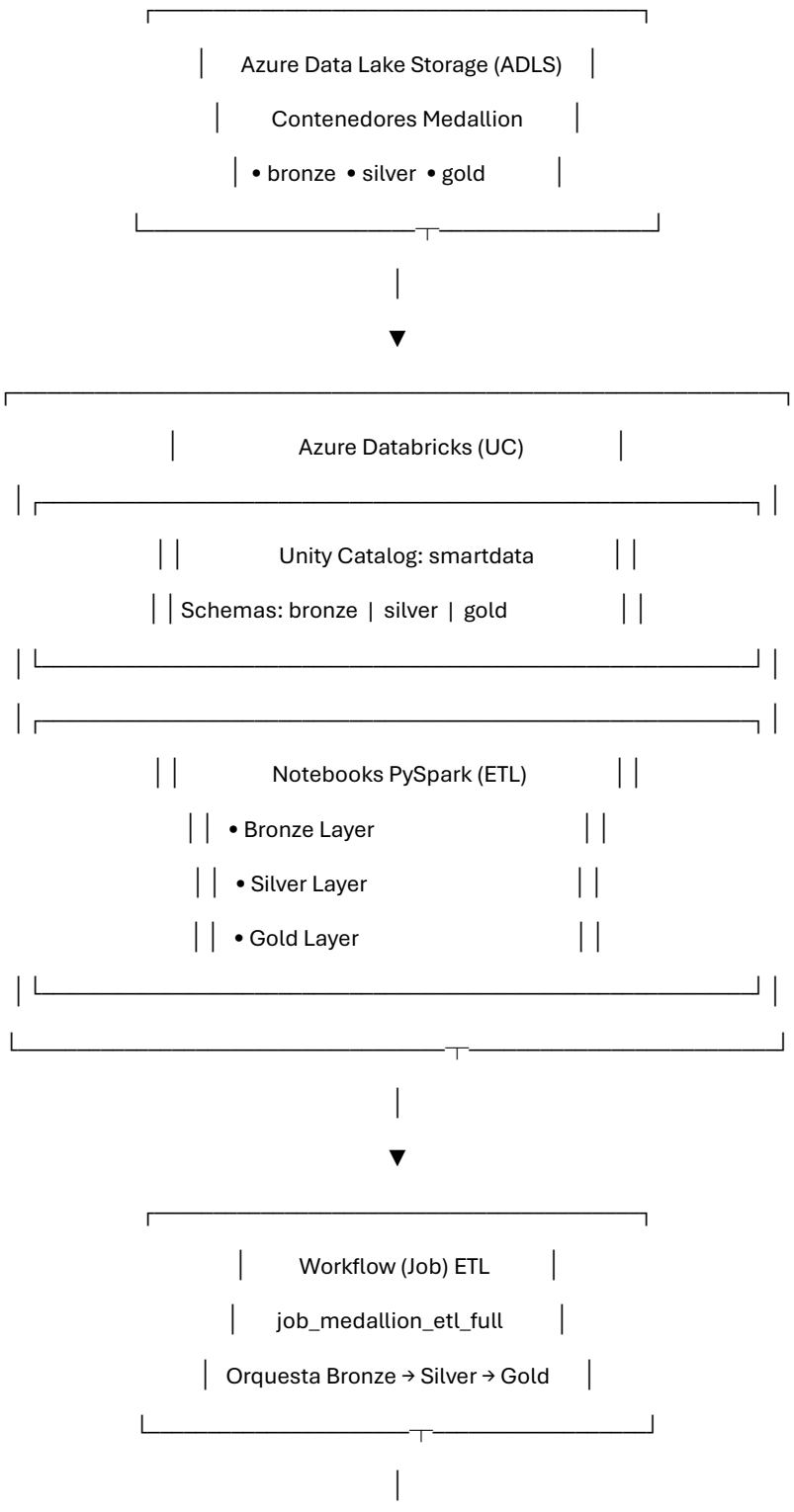
Azure Data Lake Storage Gen2 (ADLS)

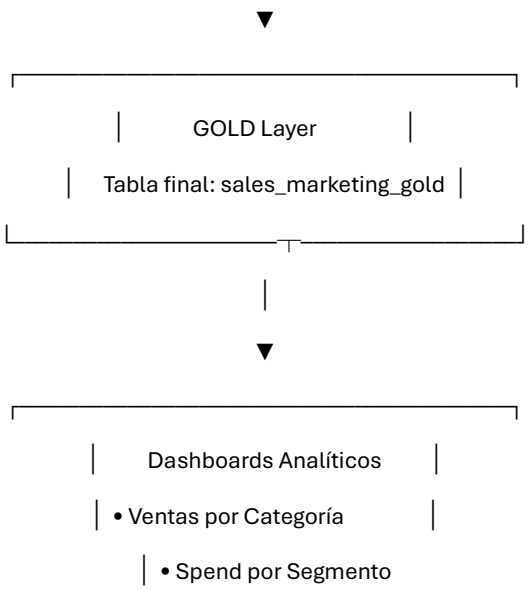
Azure Databricks (Unity Catalog)

Delta Lake

Databricks Jobs / Workflows

Databricks SQL Dashboards





🌩️ 3. Azure Data Lake – Capa de Almacenamiento

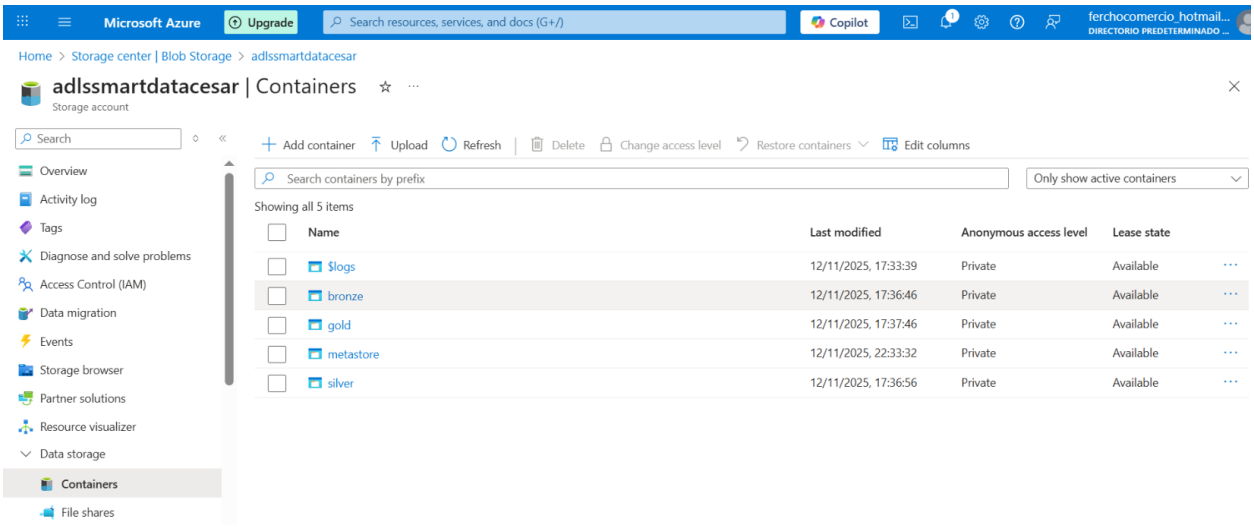
Se configuró un Storage Account con tres contenedores:

bronze

silver

gold

Cada contenedor representa una capa de la arquitectura Medallion.



🥉 4. Capa BRONZE – Ingesta de Datos

En esta capa se almacenan los datos crudos provenientes de:

DBFS (marketing_campaign.csv)

ADLS (Ecommerce_Sales_Prediction_Dataset.csv)

Transformaciones realizadas:

Lectura en formato CSV

Inferencia automática de esquemas

Normalización mínima (renombrado de columnas cuando aplica)

Código ejemplo Bronze:

```
spark.sql("USE CATALOG smartdata")
spark.sql("USE SCHEMA bronze")

df_mkt_bronze = (
  spark.read.format("csv")
```

```
    .option("header", "true")
    .option("inferSchema", "true")
    .option("delimiter", "\t")
    .load("dbfs:/FileStore/marketing_campaign.csv")
)
df_mkt_bronze.write.format("delta").mode("overwrite") \
  .saveAsTable("smartdata.bronze.marketing_raw")
```

Tablas generadas:

smartdata.bronze.marketing_raw

smartdata.bronze.ecommerce_raw

🥈 5. Capa SILVER – Limpieza y Estandarización

En esta etapa se realizan transformaciones para mejorar la calidad del dato.

Acciones principales:

Conversión de tipos: int, double, date

Corrección de formatos

Estandarización de columnas

Preparación para capa Gold

Código ejemplo Silver:

```
df_marketing_silver = (
  df_marketing
  .withColumn("Dt_Customer", F.to_date("Dt_Customer", "yyyy-MM-dd"))
  .withColumn("Income", F.col("Income").cast("int"))
)

df_marketing_silver.write.format("delta").mode("overwrite") \
```

```
  .saveAsTable("smartdata.silver.marketing_campaign_silver")
```

🏅 6. Capa GOLD – Curación y Enriquecimiento

La capa GOLD contiene la versión “curada” y enriquecida del dato.

Acciones realizadas:

Cálculo de nuevas métricas:

Age

Total_Spend

Net_Price

Revenue

Generación de tabla final unificada para análisis:

smartdata.gold.sales_marketing_gold

Código ejemplo Gold:

```
df_gold = df_ecom_silver.crossJoin(df_mkt_silver)
df_gold = df_gold.withColumn("row_id", F.monotonically_increasing_id())

df_gold.write.format("delta").mode("overwrite") \
  .saveAsTable("smartdata.gold.sales_marketing_gold")
```

🗂️ 7. Unity Catalog – Gobernanza del Proyecto

Se organizó el catálogo:

Catálogo: smartdata

Schemas:

bronze

silver

gold

Tablas creadas:

marketing_raw

ecommerce_raw

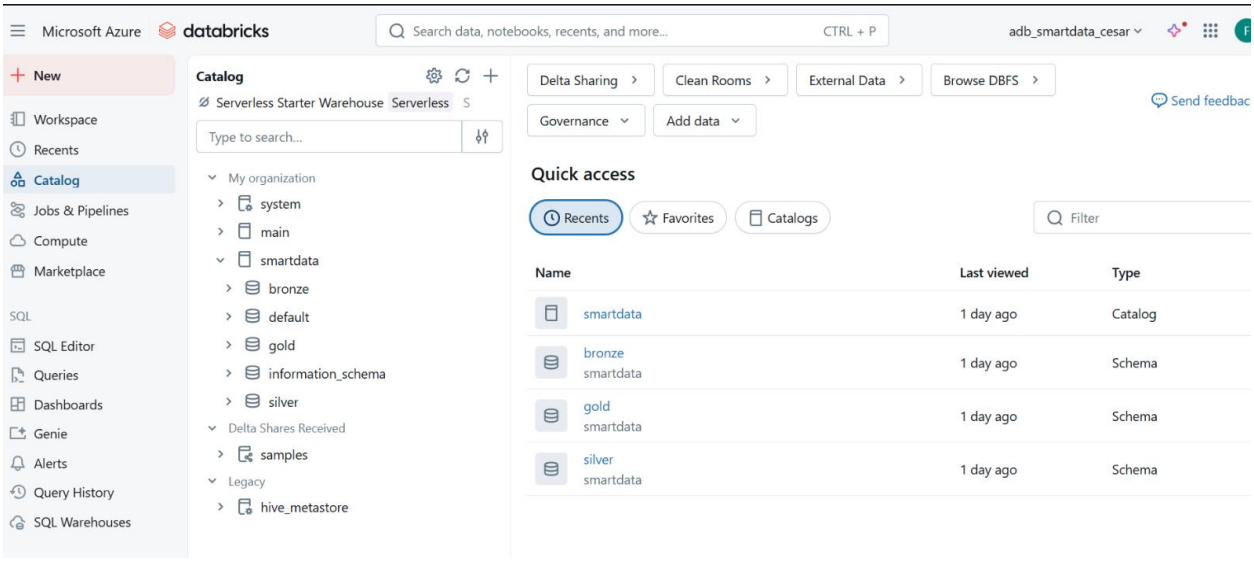
marketing_campaign_silver

ecommerce_silver

marketing_campaign_gold

ecommerce_gold

sales_marketing_gold



⚙️ 8. Databricks Workflow (Job)

Se implementó un job llamado:

🔧 job_medallion_etl_full

Este job ejecuta automáticamente las tres capas del ETL.

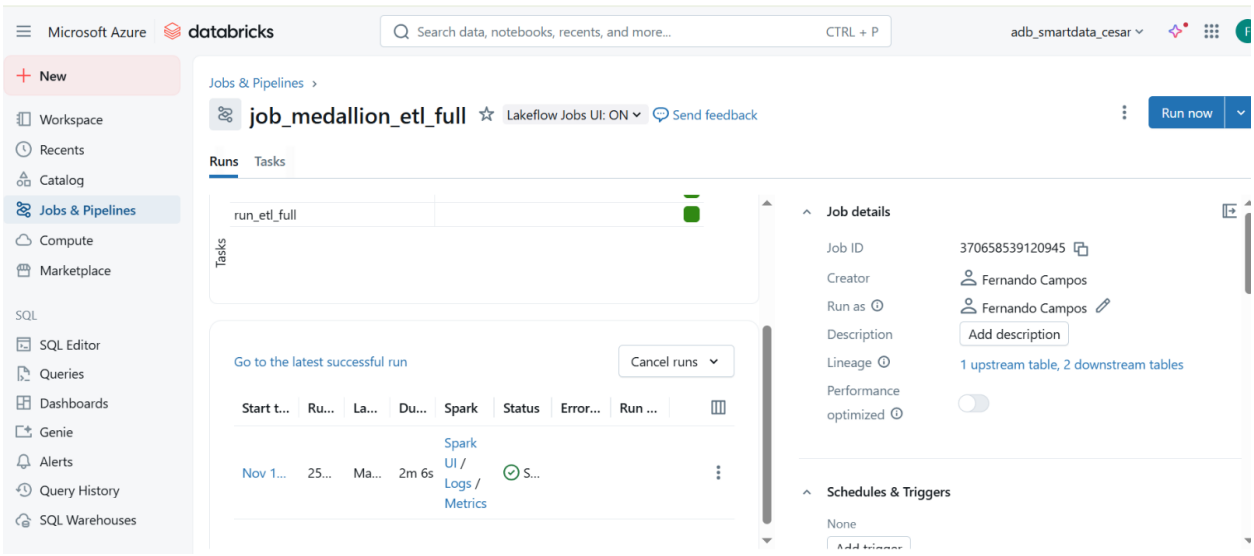
Funcionalidades:

Automatiza el pipeline

Orquesta Bronze → Silver → Gold

Permite ejecución manual o programada

Conecta al cluster de Databricks



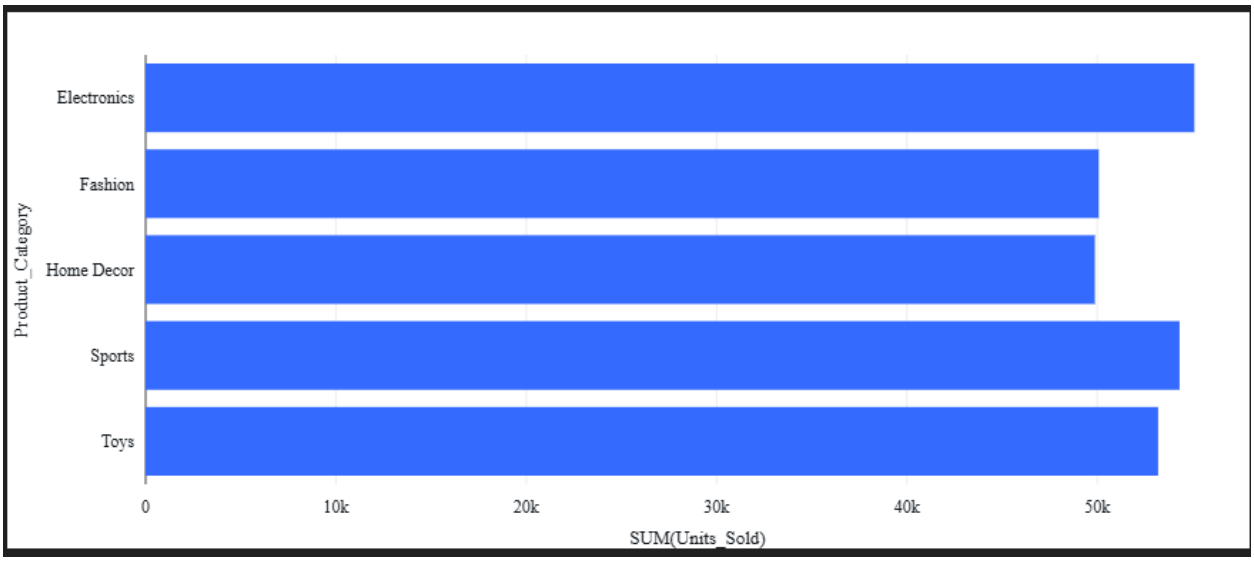
📊 9. Dashboards – Análisis Final

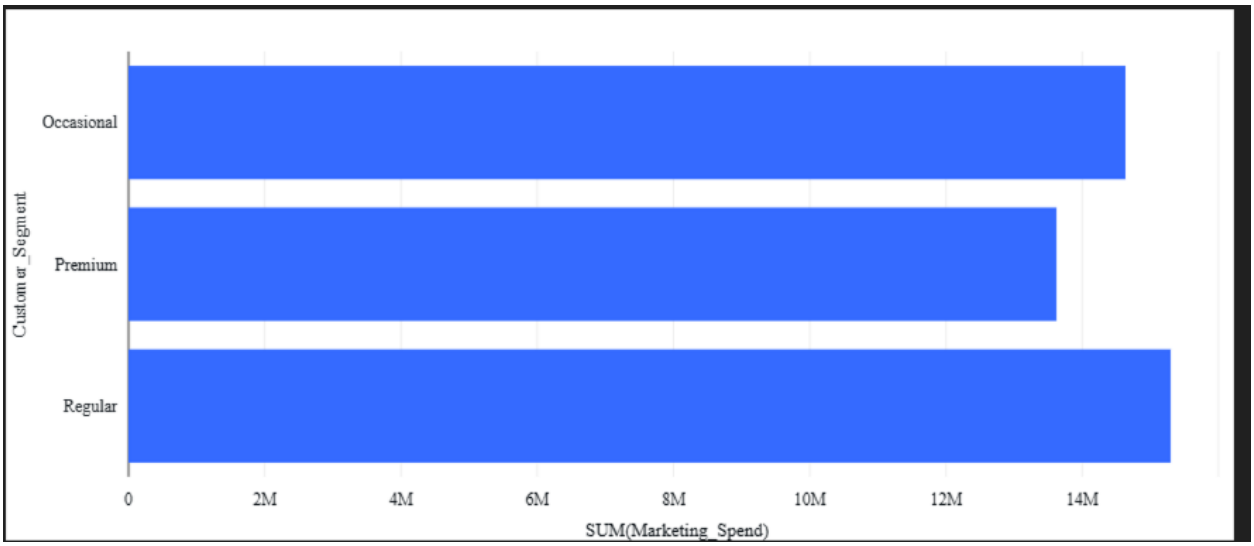
Se generaron 3 visualizaciones desde la tabla Gold:

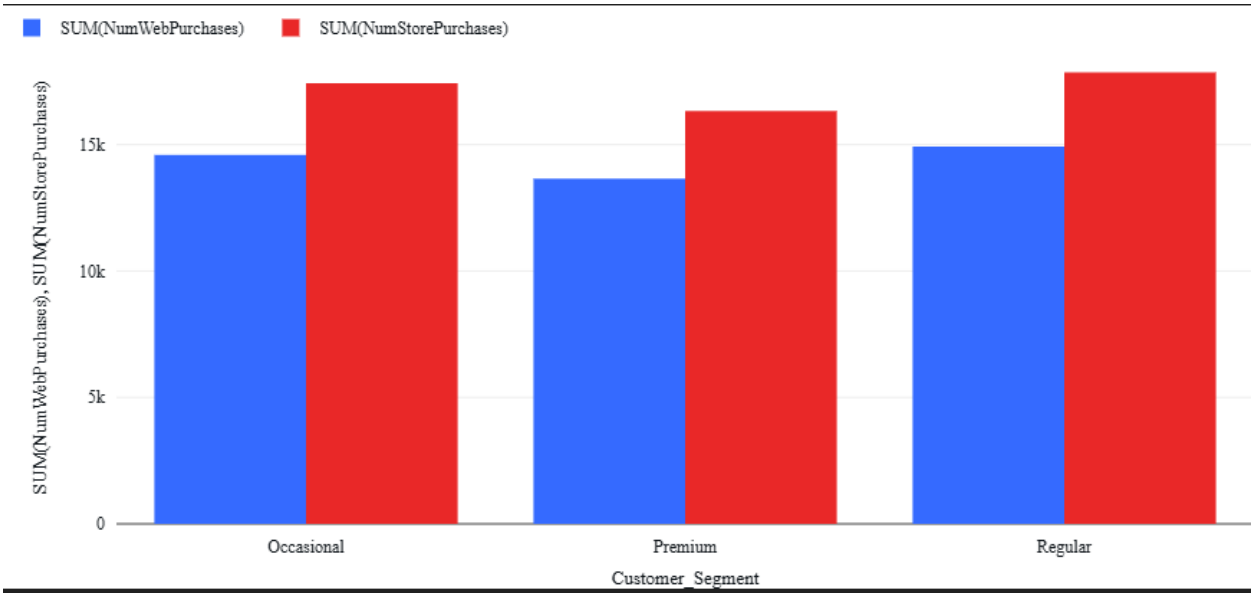
✔ Ventas por Categoría

✔ Marketing Spend por Segmento

✔ Compras Web vs Tienda


Electronics
Fashion
Home Decor
Sports
Toys
Product_Category
0
10k
20k
30k
40k
50k
SUM(Units_Sold)


Occasional
Premium
Regular
Customer_Segment
0
2M
4M
6M
8M
10M
12M
14M
SUM(Marketing_Spend)



📜 10. Conclusiones Finales

La arquitectura Medallion permite un pipeline organizado, limpio y escalable.

La separación en capas Bronze/Silver/Gold facilitó el mantenimiento y comprensión del flujo.

El uso de Delta Lake garantizó confiabilidad, versionamiento y eficiencia en las tablas.

Unity Catalog brindó gobernanza, control de acceso y orden en los datos.

El workflow permitió automatizar por completo el ETL.

Los dashboards generados demostraron el valor final del pipeline analítico.