### Implementación de un Lakehouse en AWS

#### Introducción

Este proyecto se centra en la implementación de un Lakehouse en Amazon Web Services (AWS) utilizando datasets obtenidos de Kaggle, que contienen información sobre las emisiones de CO2 de diferentes países a lo largo de los años y las emisiones generadas por la producción de alimentos. El objetivo principal es diseñar e implementar un ecosistema de datos que integre un Data Lake en S3 para el almacenamiento escalable, un Data Warehouse en Redshift para consultas avanzadas, y el procesamiento de grandes volúmenes de datos mediante Hadoop y Spark en AWS EMR. Este ecosistema permitirá la ejecución de consultas SQL optimizadas tanto en Amazon Athena como en Redshift Spectrum, facilitando el análisis detallado y la obtención de insights a partir de los datos.

#### Descripción de los Datasets

#### 1. CO2 emissions by country over time

Este archivo contiene datos históricos sobre las emisiones de dióxido de carbono (CO2) de diferentes países a lo largo del tiempo. La información está organizada por país y por año, permitiendo analizar las tendencias de emisiones de CO2 a nivel global y compararlas entre regiones. Los campos principales incluyen:

- Países: Listado de los diferentes países que reportan sus emisiones de CO2.
- Años: Años en los que se registraron los niveles de emisiones.
- Emisiones de CO2 (Toneladas métricas): La cantidad de dióxido de carbono emitida, medida en toneladas métricas, para cada país en un año específico.

Este dataset es crucial para estudiar cómo las emisiones de CO2 han cambiado a lo largo del tiempo, identificar patrones de crecimiento o disminución.

### CO2 emissions from food production

Este archivo contiene datos sobre las emisiones de CO2 generadas específicamente por la producción de alimentos. Incluye varios sectores relacionados con la agricultura y la ganadería, desglosando cómo cada tipo de producción contribuye a las emisiones globales de gases de efecto invernadero. Los campos principales incluyen:

- **Tipos de producción alimentaria**: Desglose por categorías, como producción agrícola, ganadería, y procesos industriales relacionados con alimentos.
- Países o regiones: Países o regiones donde se recopilan los datos.
- **Años**: Períodos en los que se registran las emisiones.
- Emisiones de CO2 (Toneladas métricas): La cantidad de CO2 emitida por cada tipo de producción alimentaria, lo que permite medir su impacto ambiental.

Este dataset es relevante para entender el papel de la industria alimentaria en el cambio climático y para identificar qué sectores alimentarios contribuyen más a las emisiones, proporcionando una base para estrategias de mitigación en el futuro.

#### Diseño del Data Lake

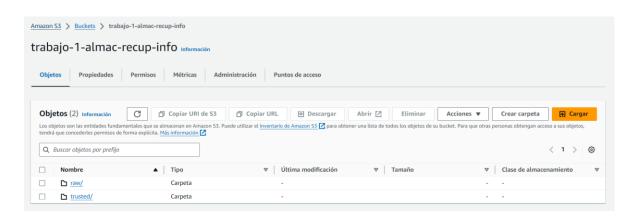
El Data Lake se ha implementado utilizando Amazon S3, estructurando los datos en diferentes zonas:

- Zona Raw: Aquí se almacenan los datasets originales en formato CSV, tal como se obtuvieron.
- **Zona Trusted:** Después de aplicar procesos de transformación y limpieza, los datos se almacenan en esta zona para su análisis y consulta.

La estructura de directorios en S3 se organizó de la siguiente manera:

# /trabajo-1-almac-recup-info /

/raw/
/country/
/food/
/trusted/
/country/
/food/

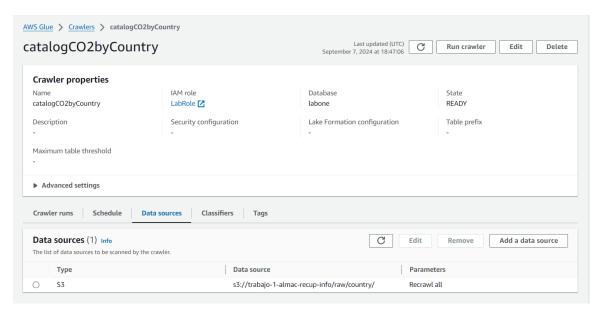


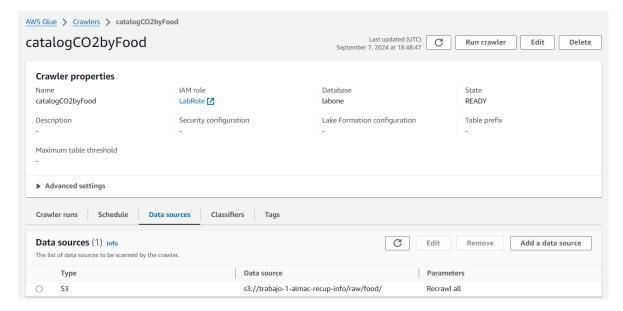


# Proceso catalogación y ETL con AWS Glue

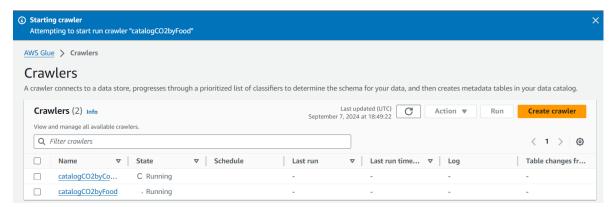
Para este proceso, se crearon dos crawlers en AWS Glue: uno encargado de extraer la información de la carpeta **country** y otro de la carpeta **food**. Cada crawler genera una tabla separada que almacena todos los datos correspondientes de los archivos CSV en su respectiva carpeta.

#### Crawlers.

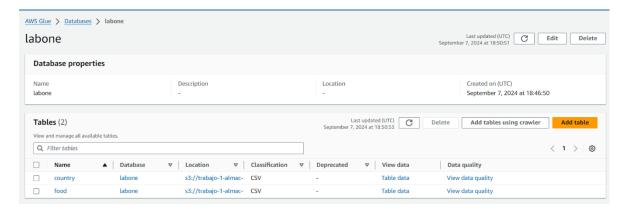


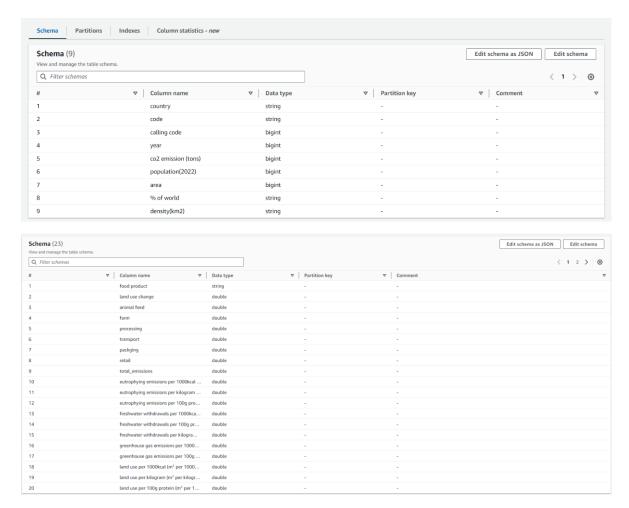


# Ejecutamos los Crawlers.



### Se verifica la creación de las tablas en la base de datos.





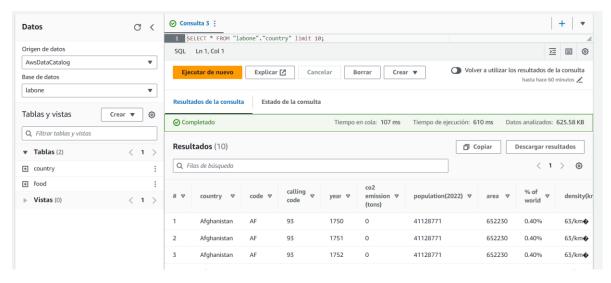
# Consultas SQL con Athena y Hive

Con los datos ya catalogados y transformados, se procedió a realizar un análisis exploratorio utilizando **AWS Athena** y **Hive**. Estas herramientas permitieron ejecutar consultas SQL sobre los datasets, facilitando la extracción de información relevante para el análisis del impacto de las emisiones de CO2 a nivel global y en el sector alimentario.

- 1. **Consultas de Prueba**: Inicialmente, se llevaron a cabo consultas simples para verificar la integridad de los datos y asegurar que no hubiera inconsistencias, como valores nulos o duplicados.
- Consultas Avanzadas: Después de las pruebas iniciales, se ejecutaron consultas más complejas que involucraban agregaciones, filtrados y cálculos sobre los datos de emisiones. Por ejemplo, se calcularon las emisiones promedio por continente y se identificaron los principales contribuyentes a las emisiones de CO2 a lo largo del tiempo.
- 3. **Resultados de las Consultas**: Los resultados de las consultas fueron almacenados para su posterior análisis. Estos datos fueron revisados exhaustivamente para confirmar que las transformaciones y cargas de datos se ejecutaron correctamente.

Esto permitió asegurar que los datos estuvieran listos para los siguientes pasos del análisis.

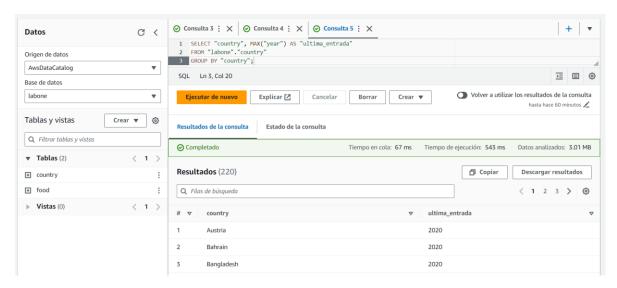
Realizamos un primer análisis exploratorio de los datos de la tabla country



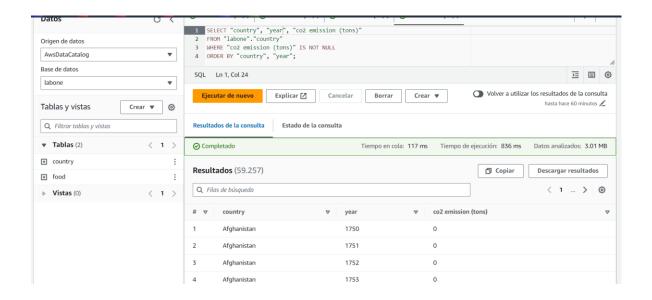
Con la siguiente consulta podemos identificar que en el archivo se tienen en cuenta 220 paises



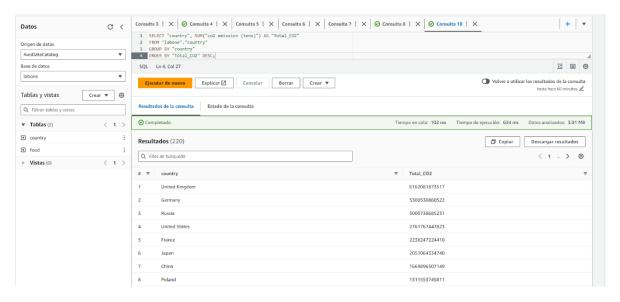
Con la siguiente consulta pudimos verificar que la última entrada de los países que se tienen en el documento fue en 2020, por lo que tenemos bastante información para trabajar con estos datos.



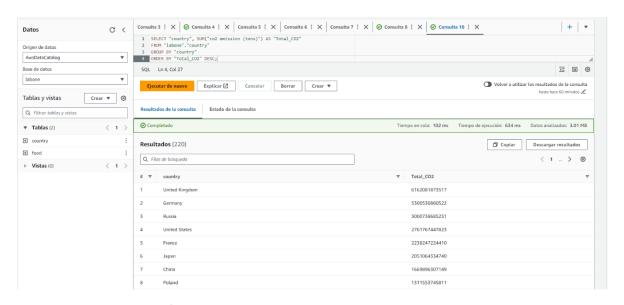
Realizamos otra consulta para evitar los datos nulos y categorizar las emisiones de CO2 por país y por año. En esta consulta encontramos que hay muchos datos que son 0 por lo cual deberían ser evitados en un futuro, debido a que no son datos relevantes



Ahora realizamos una consulta para saber que países son los que han generado más CO2 a lo largo de la historia.



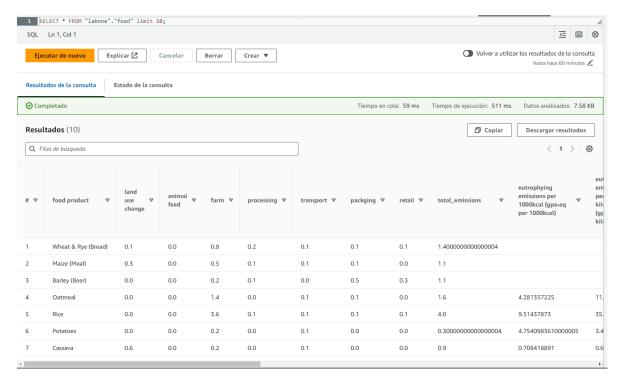
Luego de observar esto se realizó una búsqueda de China, Estados Unidos y Rusia, que son los países más desarrollados del mundo, por lo tanto, sus emisiones de CO2 también deberían ser considerablemente altas y encontramos que tienen muchos años con las emisiones en CO2 en 0 o sin valores:



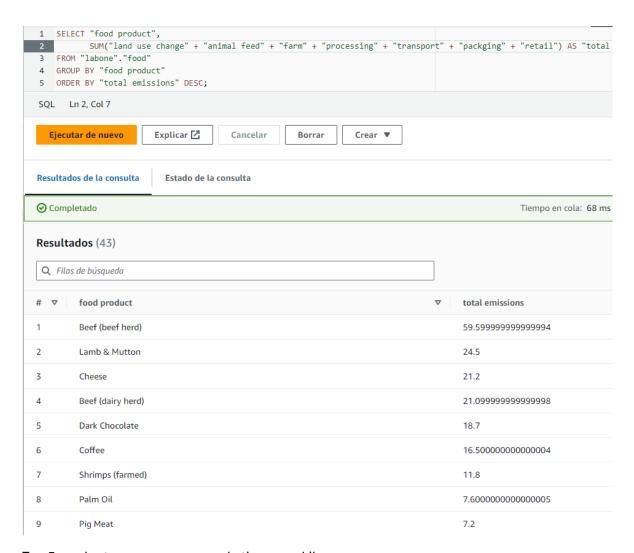
Debido a esto se detectó que algunos datos correspondientes a Estados Unidos estaban ausentes en varios años, aunque deberían estar presentes según las expectativas del dataset. Este error en la carga inicial de los datos sugiere que hubo un problema durante el proceso de ingestión.



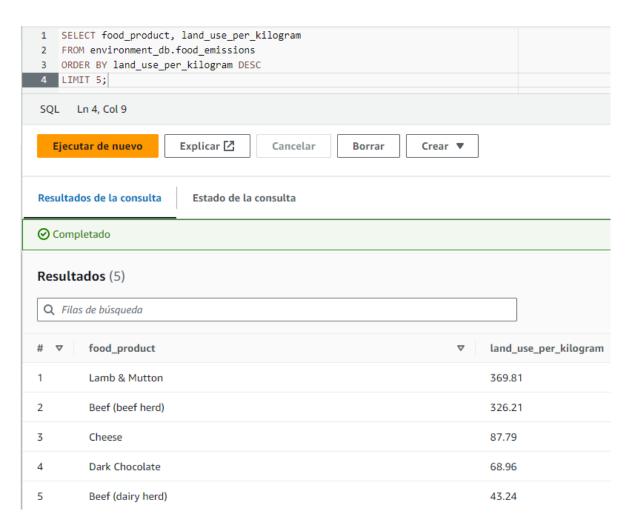
Ahora pasamos al análisis exploratorio de la tabla food.



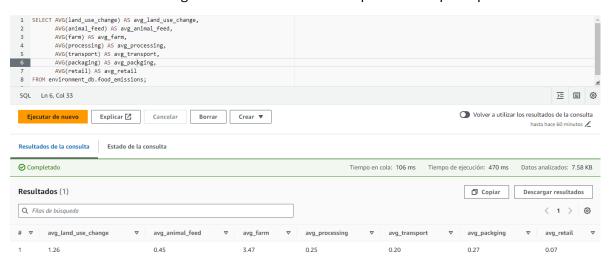
Total de emisiones por producto alimenticio



Top 5 productos con mayor uso de tierra por kilogramo



### Promedio de emisiones de gases de efecto invernadero por cada etapa de producción

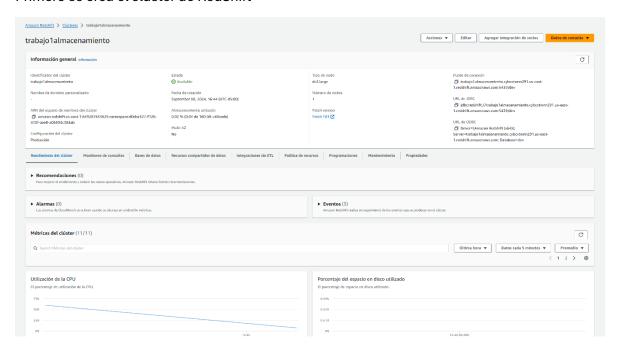


# Modelado y Análisis de Datos con Redshift

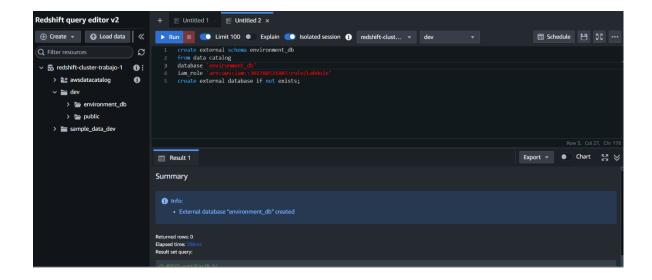
Para un análisis más avanzado, los datos fueron modelados y cargados en un Data Warehouse en Amazon Redshift:

- 1. **Modelado Multidimensional:** Se diseñaron tablas de hechos y dimensiones para permitir consultas complejas y análisis de tendencias en los datos de contaminación.
- 2. **Consultas en Redshift:** Se realizaron consultas sobre las tablas en Redshift, integrando datos desde S3 mediante Redshift Spectrum.

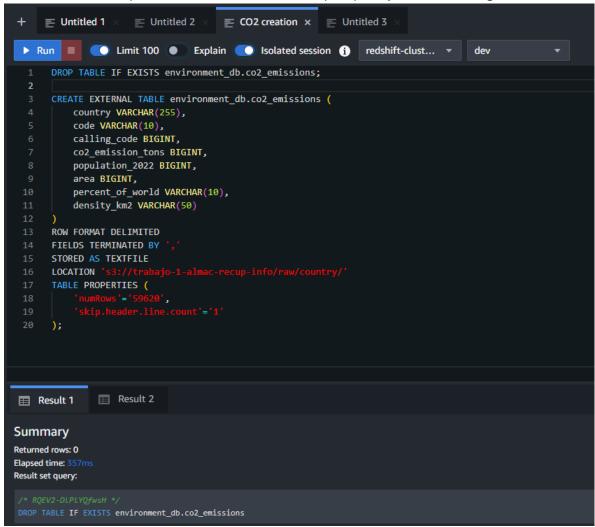
#### Primero se crea el cluster de RedShift



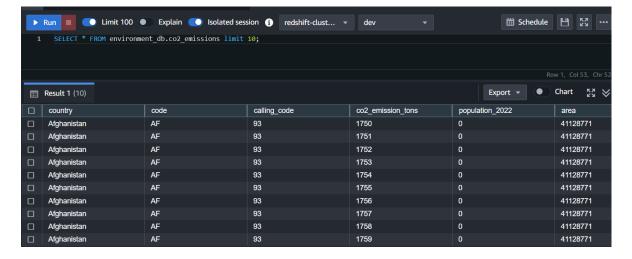
Creamos una nueva base de datos para poder realizar la subida de la información



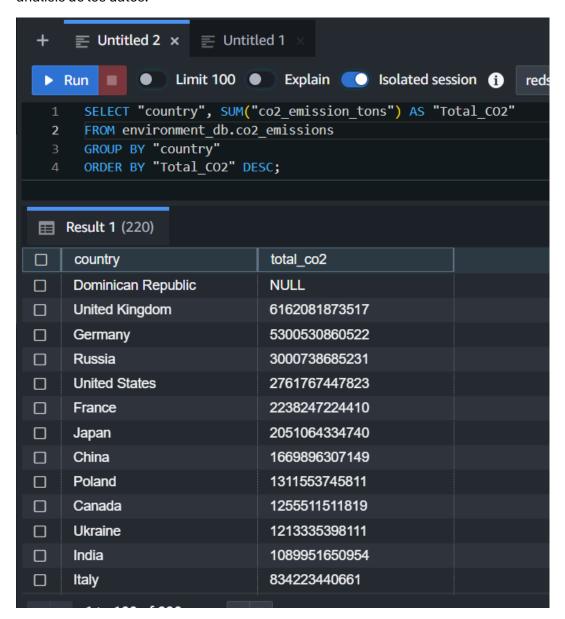
Creamos la tabla para las emisiones de CO2 por país y año de la siguiente manera:



Luego comprobamos que se haya subido correctamente los datos:



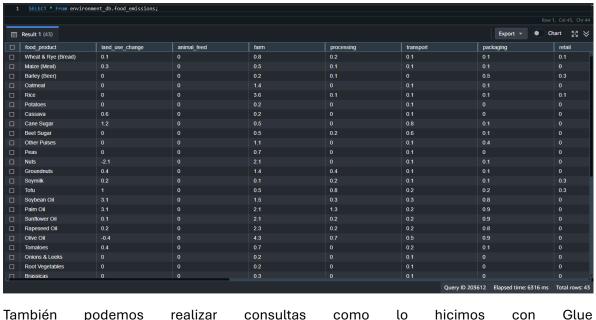
Además, podemos hacer consultas más complejas como lo hacíamos con Glue para hacer un análisis de los datos.

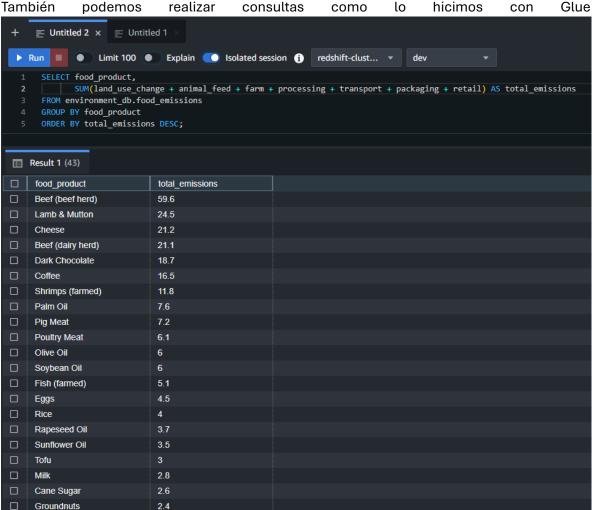


Ahora realizamos la creación y subida de los datos de CO2 por comida

```
DROP TABLE IF EXISTS environment db.food emissions;
CREATE EXTERNAL TABLE environment_db.food_emissions (
    food product VARCHAR(255),
    land_use_change DECIMAL(10,2),
    animal feed DECIMAL(10,2),
    farm DECIMAL(10,2),
    processing DECIMAL(10,2),
    transport DECIMAL(10,2),
    packaging DECIMAL(10,2),
    retail DECIMAL(10,2),
    total_emissions DECIMAL(10,2),
    eutrophying emissions per 1000kcal DECIMAL(10,2),
    eutrophying_emissions_per_kilogram DECIMAL(10,2),
    eutrophying_emissions_per_100g_protein DECIMAL(10,2),
    freshwater_withdrawals_per_1000kcal DECIMAL(10,2),
    freshwater_withdrawals_per_100g_protein_DECIMAL(10,2),
    freshwater withdrawals per kilogram DECIMAL(10,2),
    greenhouse gas emissions per 1000kcal DECIMAL(10,2),
    greenhouse_gas_emissions_per_100g_protein DECIMAL(10,2),
    land_use_per_1000kcal DECIMAL(10,2),
    land_use_per_kilogram DECIMAL(10,2),
    land use per 100g protein DECIMAL(10,2)
ROW FORMAT DELIMITED
FIELDS TERMINATED BY ','
STORED AS TEXTFILE
LOCATION 's3://trabajo-1-almac-recup-info/raw/foc
TABLE PROPERTIES (
);
```

Validamos los datos.



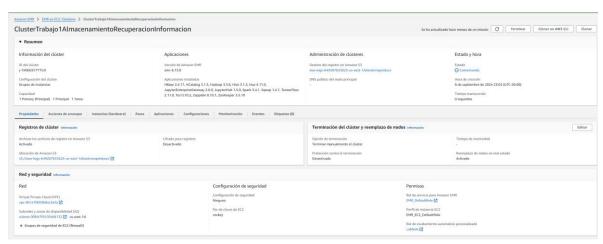


Implementación de Clúster EMR para Procesamiento con Spark

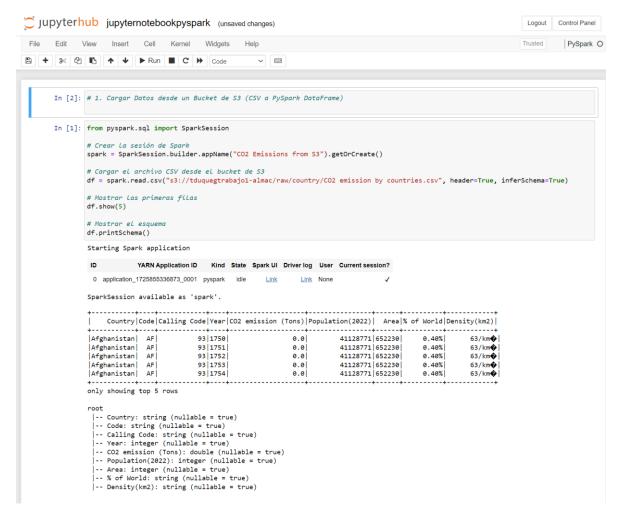
Finalmente, se desplegó un clúster de EMR en AWS para realizar análisis exploratorios utilizando PySpark:

- 1. **Configuración del Clúster EMR:** Se configuró un clúster EMR con soporte para PySpark y Jupyter Notebooks, permitiendo el análisis interactivo de los datos.
- 2. **Análisis Exploratorio:** Se ejecutaron notebooks de Jupyter que procesaron y analizaron los datos, generando visualizaciones y modelos preliminares.

Primero se crea el Cluster en EMR que venga con entre otras cosas, Spark y JupyterHub para soportar PySpark y Jupyter Notebooks



Luego desde la aplicación de JupyterHub, iniciamos sección, con las credenciales por defecto en AWS y empezamos a crear nuestro notebook



Luego de realizar los diferentes análisis a la base de datos estos se guardan automáticamente en s3 como un archivo parquet, el notebook se encuentra en el GitHub con más detalle: <a href="https://github.com/tduqueg/Trabajo1">https://github.com/tduqueg/Trabajo1</a>

