

ETL Project - Third Delivery: Credit Card Transactions (Airflow + Kafka)

Repository

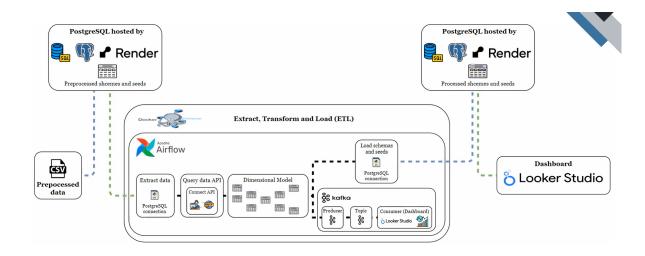
Canva

Team dev

- David Alejandro Cajiao Lazt
- Sebastián Ortiz
- Juan Andrés López Alvarez

Cosas por Hacer: @JUAN ANDRES LOPEZ ALVAREZ @JUAN SEBASTIAN ORTIZ GUERRERO

Diagrama del Proyecto:



Flujo del Proyecto

El flujo general de nuestro proyecto sigue los siguientes pasos:

- Procesamiento Inicial: Partimos de datos "sucios" o sin procesar (raw data), los cuales son cargados en una base de datos PostgreSQL alojada en Render.
- Extracción y Enriquecimiento: Posteriormente, extraemos los datos desde la base de datos y los procesamos en nuestro entorno. En este punto, realizamos una integración (merge) con una API diseñada para obtener datos demográficos, específicamente la población de cada estado de EE. UU.
- 3. **Modelado**: Una vez enriquecidos los datos, se genera el esquema en formato Snowflake.
- 4. **Almacenamiento Final**: El esquema Snowflake se carga en una segunda base de datos en Render. Esta base de datos se utiliza para alimentar un dashboard estático donde se visualizan los datos procesados.

Este flujo describe el funcionamiento principal de nuestro proyecto, según la entrega anterior.

Mejora Incorporada: (+Kafka)

En la nueva iteración, se añadió un paso adicional entre la generación del esquema Snowflake y su carga en la base de datos:

- Antes de cargar los datos procesados, se toma una muestra representativa de 1,000 registros. Estos registros son publicados como un topic en Apache Kafka, desde donde son enviados en streaming hacia nuestro dashboard en Looker.
- Aunque la transmisión de datos se realiza en tiempo real, el dashboard es considerado de actualización periódica debido a la limitación de la tasa mínima de refresco permitida por Looker, que es de 1 minuto.

Elementos de la Base de Datos:

DATABASE MODEL

Version 2

What do we have in our database?







enewitake wede

Tabla de Hechos: fact_table_transaction

La tabla de hechos contiene datos numéricos y claves foráneas necesarias para analizar las transacciones.

Campos:

- trans_num_PK: (TEXT) Clave primaria que identifica cada transacción.
- is_fraud: (TINYINT) Indica si la transacción fue fraudulenta.
- amt: (DECIMAL) Monto de la transacción.
- hour: (TIME) Hora de la transacción.
- date_FK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de fechas.
- client_cc_num_FK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de clientes.
- location_PK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de ubicaciones.
- merchant_PK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de comerciantes.

Tablas de Dimensiones

Dimensión Fecha (date)

La tabla de fecha almacena información de fecha y hora para las transacciones.

Campos:

- date_PK: (INT) Clave primaria para la fecha.
- date: (DATETIME) Fecha y hora completas.
- month: (VARCHAR) Mes de la transacción.
- year: (YEAR) Año de la transacción.

Dimensión Cliente (client)

La tabla de cliente almacena detalles del cliente asociado con cada transacción.

Campos:

- client_cc_num_PK: (INT) Clave primaria del cliente.
- firstname: (VARCHAR) Nombre del cliente.
- lastname: (VARCHAR) Apellido del cliente.
- **gender**: (VARCHAR) Género del cliente.
- age: (INT) Edad del cliente.
- job_FK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de trabajos.

Dimensión Ubicación (location)

La tabla de ubicación almacena información sobre dónde ocurrió la transacción y está normalizada en tablas separadas para ciudad, estado y país.

Campos:

- location_PK: (INT) Clave primaria para la ubicación.
- street: (VARCHAR) Dirección donde se realizó la transacción.
- lat: (DECIMAL) Latitud de la ubicación.
- long: (DECIMAL) Longitud de la ubicación.
- **zipcode**: (INT) Código postal.
- state_FK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de estados.
- city_FK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de ciudades.

 country_code_FK: (VARCHAR) Clave foránea que referencia la tabla de países.

Dimensión Comerciante (merchant)

La tabla de comerciante almacena detalles del comerciante involucrado en cada transacción.

Campos:

- merchant_PK: (INT) Clave primaria del comerciante.
- merchant_name: (VARCHAR) Nombre del comerciante.
- category_FK: (INT) Clave foránea que referencia la tabla de categorías.

Dimensión Categoría (category)

La tabla de categorías almacena las categorías de los comerciantes.

Campos:

- category_PK: (INT) Clave primaria para la categoría.
- category_name: (VARCHAR) Nombre de la categoría.

Dimensión Trabajo (job)

La tabla de trabajos almacena la ocupación o trabajo del cliente.

Campos:

- job_PK: (INT) Clave primaria para el trabajo.
- job_name: (VARCHAR) Título del trabajo.

Dimensión Estado (state)

La tabla de estados almacena información sobre el estado/provincia donde ocurrió la transacción.

Campos:

- state_PK: (INT) Clave primaria para el estado.
- state_name: (VARCHAR) Nombre del estado.
- population: (INT) Población del estado.

Dimensión Ciudad (city)

La tabla de ciudades almacena información sobre la ciudad donde ocurrió la transacción.

Campos:

- city_PK: (INT) Clave primaria para la ciudad.
- city_name: (VARCHAR) Nombre de la ciudad.

Dimensión País (country)

La tabla de países almacena información sobre el país donde ocurrió la transacción.

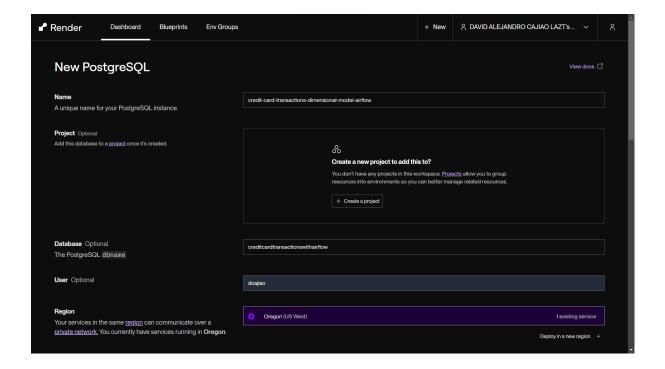
Campos:

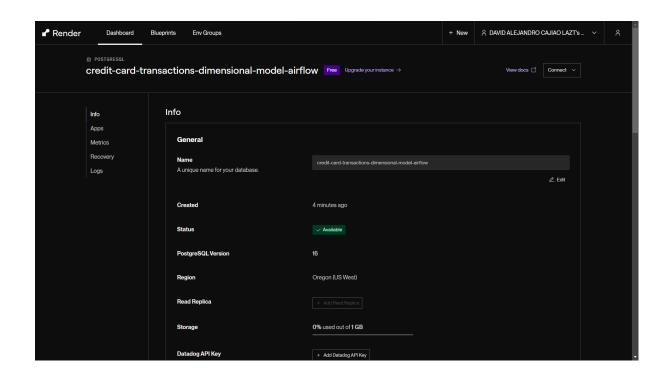
- country_code_PK: (VARCHAR) Clave primaria para el país.
- name: (VARCHAR) Nombre del país.

Creación de la Base de Datos y subida de datos:

¿Qué se hizo?

Tuvimos que volver a crear y subir los datos que teniamos alojados en render, debido a que la versión gratis de render tiene una limitante de almacenamiento y además de tiempo de alojamiento de información.





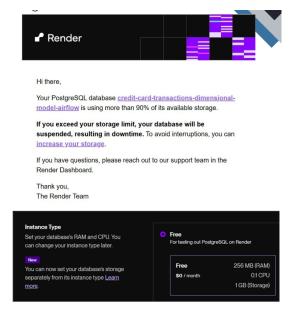
```
# Seed data by executing the seed data script in batches
   db.execute_in_batches("../sql/raw_table_seed_data.sql", batch_size=20000)
 √ 12m 24.2s
INFO:root: ✓ Connected to database
INFO:root: ✓ Executed a batch of 20000 records
```

La información se subió nuevamente por Batches, debido a que 20.000 registros era el limite de escritura que soportaba Render en su versión gratuita. Además que la instancia gratuita que utilizamos para la anterior entrega, ya expiró.

Algunas dificultades con la Base de Datos en Render:

Llegamos casi que al tope del almacenamiento gratuitio que ofrece Render, además excedimos el consumo de CPU usada en la ejecución del DAG. Todo esto debio a la cantidad de datos manejados.





DAGS en Apache-Airflow para Kafka:



El pipeline ETL consta de tres tareas principales orquestadas por Airflow:

- Extracción de Datos desde la API (api_get): Recupera datos de una API externa.
- Extracción de Datos desde la Base de Datos (db_get): Obtiene datos de una base de datos.
- 3. **Fusión de Datos (** data_merge): Combina los datos extraídos de la API y de la base de datos en un DataFrame unificado.
- 4. **Modelado Dimensional (dimensional_model)**: Transforma los datos en tablas de hechos y dimensiones.

- 5. **Generación de Consultas (create_queries)**: Crea esquemas SQL y archivos de datos iniciales (seed data) para cada dimensión.
- 6. Carga de Datos (upload_queries): Sube las consultas y esquemas generados a la base de datos para su posterior análisis.
- 7. **Kafka producer:** Toma una muestra de 100 datos para empezar el proceso de streaming de la info.
- 8. Kafka Consumer: Se encarga de escuchar los mensajes enviados al topic, para luego renderizar un query con base al contenido del mensaje, e insertar los datos en la tabla que hace de simulación de tiempo real con Looker

¿Por qué Kafka producer y consumer están en un mismo DAG?

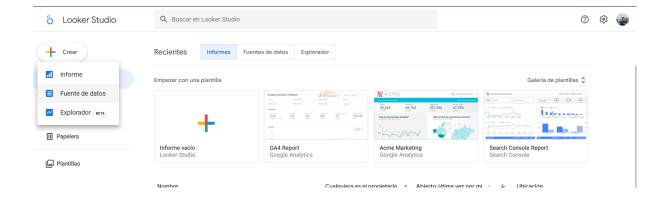
Aunque sabemos que esto no es una buena práctica. Se decidió añadir ya que se quería automatizar lo más que se pudiera la ejecución de nuestro proyecto, quitando así la necesidad de abrir dos terminales para la ejecución del kafka (producer y consumer). Automatizando esto con el docker compose y añadiendolo como una taks de Airflow.

Dashboard:

Se recalca que: Aunque la transmisión de datos se realiza en tiempo real, el dashboard es considerado de actualización periódica debido a la limitación de la tasa mínima de refresco permitida por Looker, que es de 1 minuto.

003_ETL-REALTIME-Credit-Card-Transaction-Dashboard

Conexión con el tablero de Looker



5 Fuente de datos sin título

Google Connectors (1 de 24)

Connectors built and supported by Looker Studio Más información



5 credit-card-data-streaming





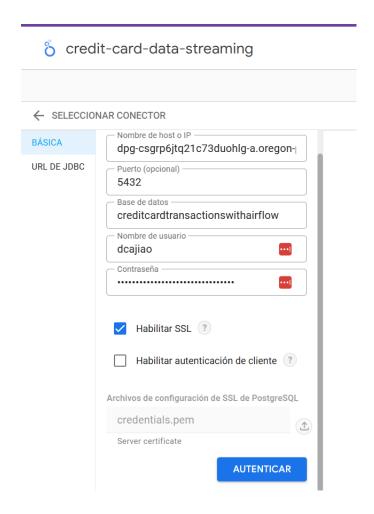
PostgreSQL

De Google

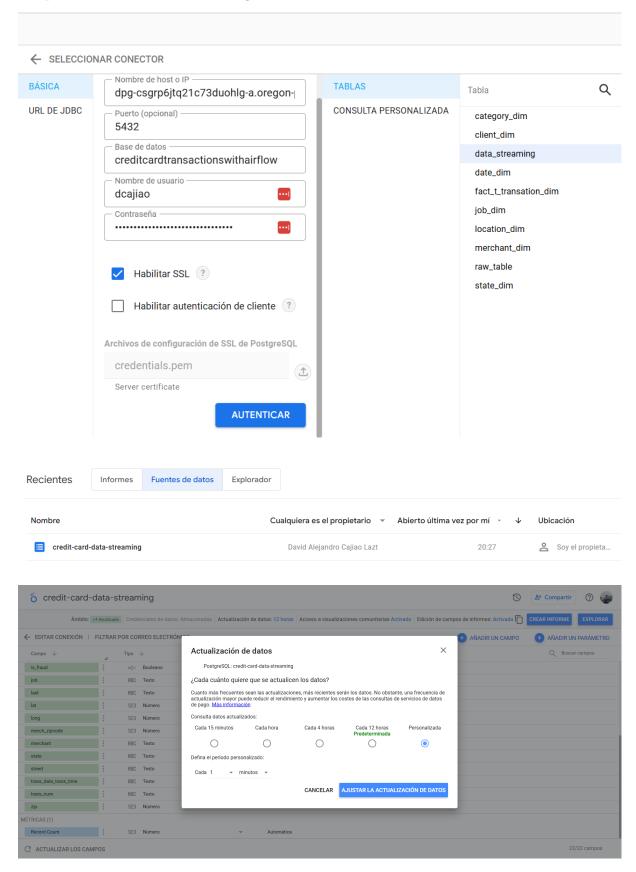
El conector de PostgreSQL te permite acceder a la información de las bases conector usa el controlador JDBC de PostgreSQL para conectar una fuente datos de PostgreSQL.

MÁS INFORMACIÓN NOTIFICAR UN PROBLEMA





5 credit-card-data-streaming



Evidencia de ejecución:

https://youtu.be/Lq-f_krFQXo

README:

Dependencias:

Git

Docker & Docker compose

git clone https://github.com/DCajiao/Credit-Card-Transaction-cd Credit-Card-Transaction-ETL-Project

Estructura del archivo ... necesario:

Se agrega el archivo ... env en la ruta ./src/.env

```
DBNAME = your_name_db_on_render
```

DBUSER = your_user

DBPASS = your_password

DBHOST = your_host_on_render

DBPORT = 5432 (optional) you can change it.

Levantamiento de servicios con Docker

docker-compose up airflow-init

docker-compose up --build -d