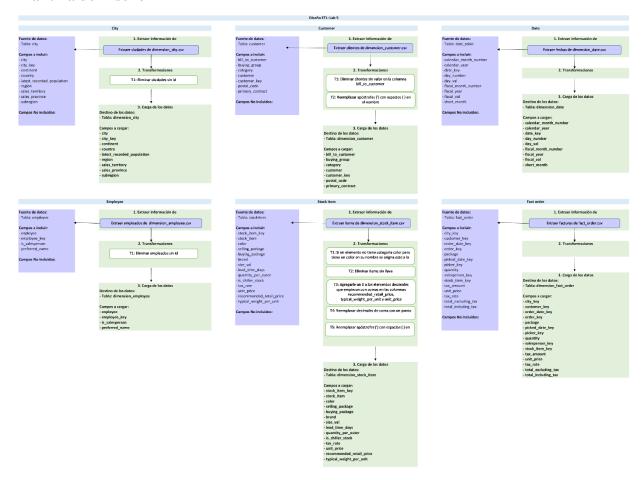
Enlace Repositorio en GitHub: Lab5

Enlace Excel con plantilla de diseño: Excel

Plantilla de Diseño ETL



Limpieza de datos

- **Preprocesamiento dimension_city.csv:** Al revisar el archivo pudimos ver que existe una fila completa de nulos, así que decidimos eliminarla pues no aporta nada al modelo ni al negocio. Se eliminó la columna de los IDs de las filas.
- **Preprocesamiento dimension_customer.csv:** Al revisar el archivo pudimos ver que existe una fila completa de nulos, así que decidimos eliminarla pues no aporta nada al modelo ni al negocio. Se quitó el carácter ' para evitar errores en la base de datos.
- Preprocesamiento dimension_date.csv: No hubo necesidad de hacer transformación
- **Preprocesamiento dimension_employee.csv:** Se eliminaron las filas que contenían nulos.
- Preprocesamiento dimension_stock_item.csv: Existen algunos elementos que tienen un color en el nombre pero en el campo de Color hay nulos, entonces para aquellos que tenían color en el nombre se llenó el campo de color con el color que estaba en el nombre. Se eliminó la fila que solo tenía nulos. Existían numeros que no estaban completos sino que comenzaban con , esto hacía conflicto con las queries de inserción así que decidimos añadirles un 0 al principio y cambiar la , por el .

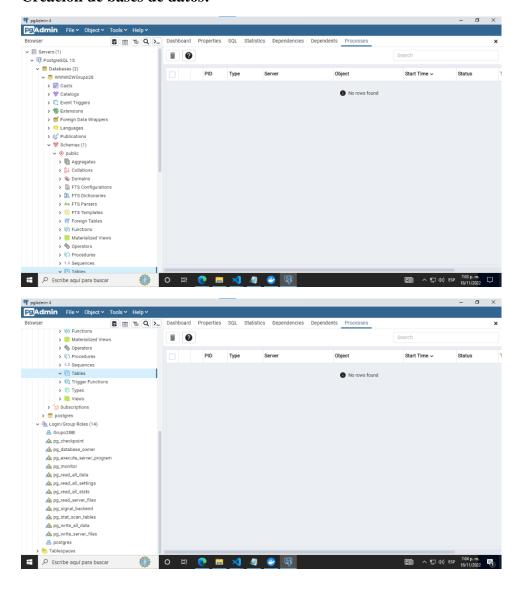
• Preprocesamiento fact_order.csv: No fue necesaria ninguna transformación.

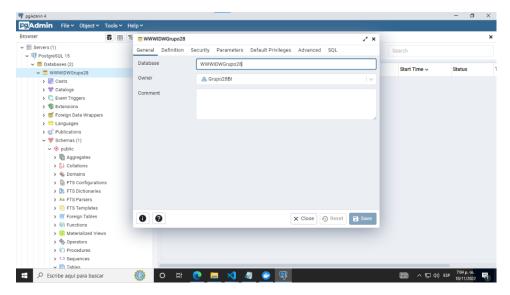
Errores más dificiles para solucionar

La forma en la que explicaron la conexión con la base de datos no funcionó al principio, así que tuvimos que buscar la forma de que funcionara.

Pasos

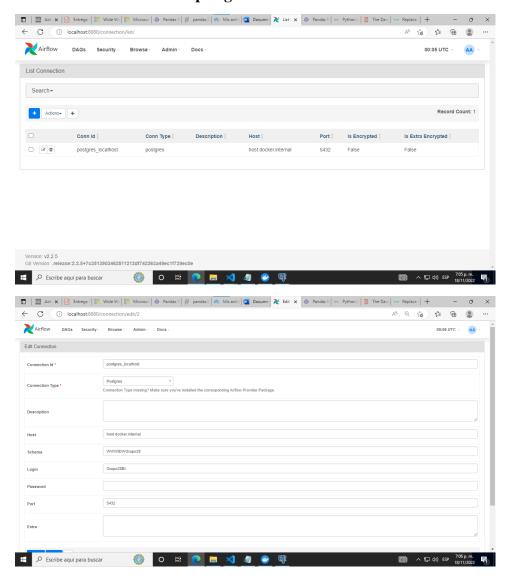
Creación de bases de datos:





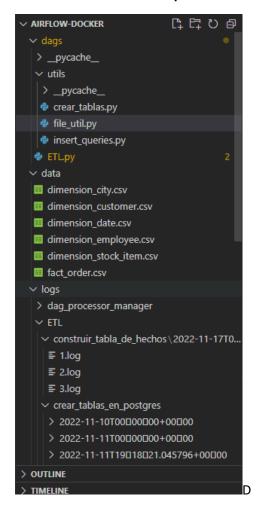
Esta es la base de datos que creamos de acuerdo con lo sugerido en el enunciado. Se creó una base de datos llamada WWWIDWGrupo28, en donde el dueño es el usuario Grupo28BI

Creación de una conexión postgres en Airflow:

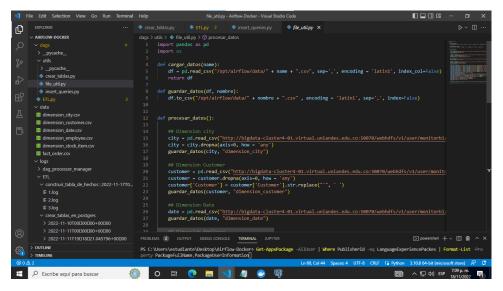


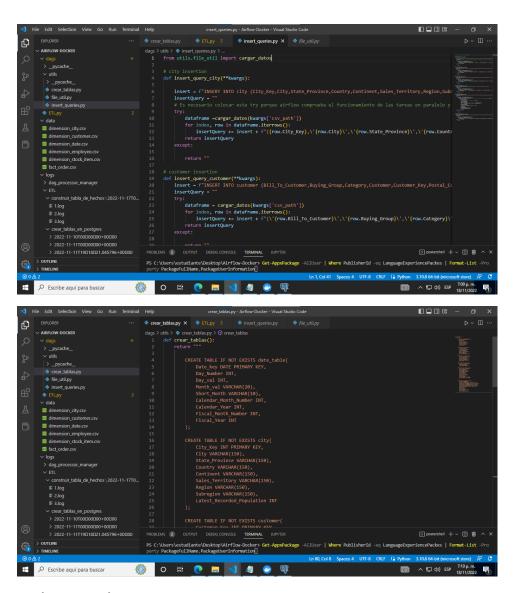
Se creó una conexión en Airflow a la base de datos con los datos que aparecen en pantalla y la contraseña de la base de datos.

Crear archivos de utilidad para los DAGS

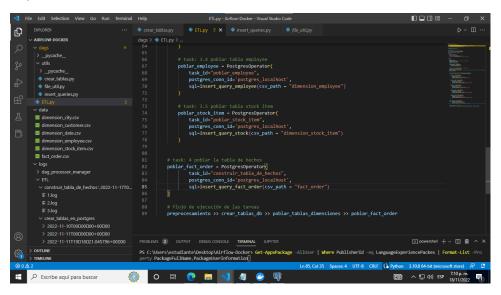


Se creó un folder llamado Utils en donde se crearon los archivos de utilidad para el DAG, estos archivos se llaman crear_tablas, file_util e insert_queries



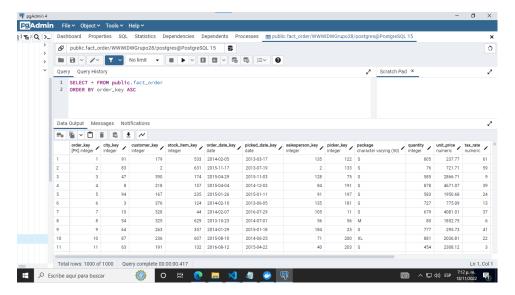


Implementar el DAG

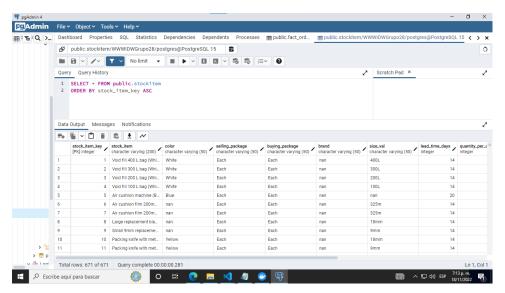


Se creó el archivo ETL y se pegó lo que solicitaba el enunciado.

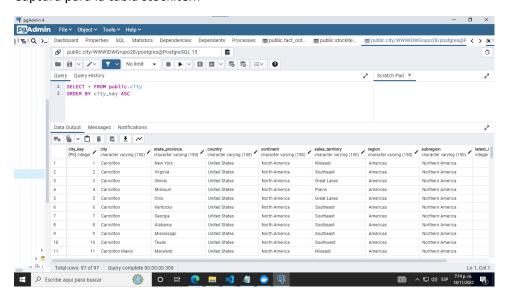
Consultas a las bases de datos



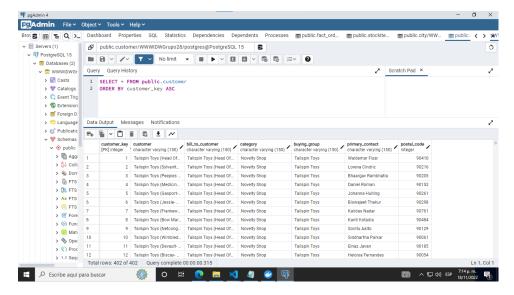
Captura para la tabla fact_order



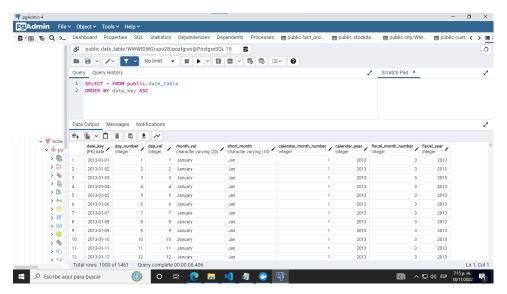
Captura para la tabla stockitem



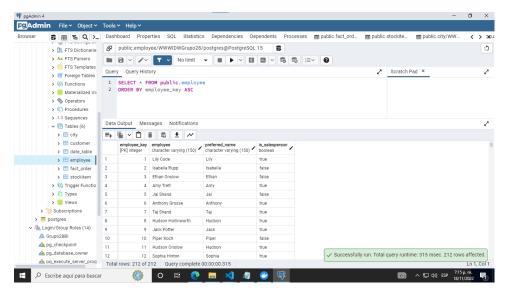
Captura para la tabla city



Captura para la tabla customer

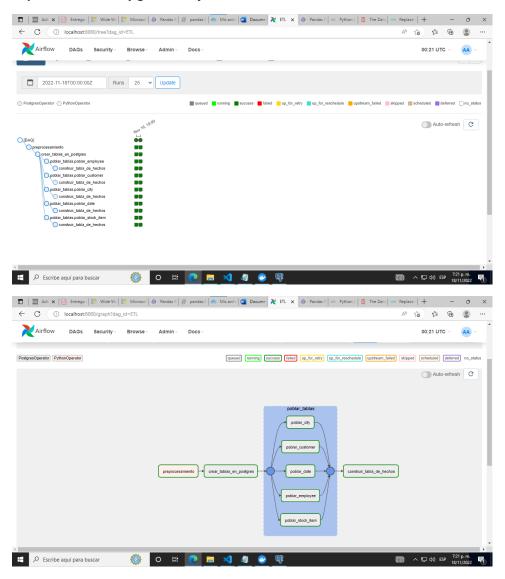


Captura para la tabla date_table



Captura para la tabla employee

Capturas del arbol y grafo en ejecución



Preguntas:

• Explique a fondo los siguientes conceptos de airflow: Task, Operator, DAG.

Task: Es la unidad básica de ejecución, estás se organizan en DAGs y se establecen dependencias ascendentes y descendentes para saber el orden en que deben llevarse a cabo.

Operator: Es una plantilla que utiliza una tarea, estos se pueden definir dentro del DAG.

Airflow tiene un conjunto muy amplio de operadores disponibles, con algunos integrados en el núcleo o proveedores preinstalados. Algunos operadores populares del núcleo incluyen:

- ➤ BashOperator- ejecuta un comando bash
- > PythonOperator- llama a una función de Python arbitraria

- > EmailOperator- envía un correo electrónico
- Use el @taskdecorador para ejecutar una función de Python arbitraria. No admite la representación de plantillas jinja pasadas como argumentos.

DAG: Un DAG recopila tareas organizadas con sus dependencias y relaciones correspondientes para decir como deben ejecutarse. El DAG no se preocupa por lo que hace cada tarea, su ocupación es simplemente el orden de ejecución y especificaciones de ejecución como cantidad y tiempos.

• ¿Por qué para la columna de día se utiliza el nombre "day val" y no "day"?

Este nombre se usa porque al usar solo el nombre day es abierto a la interpretación de que la columna se puede referir al número de día en el mes, el número de día en la semana, el nombre del día de la semana o incluso a la fecha entera.

• ¿De dónde se obtiene la información sobre las columnas que hay que crear en la tabla?

Esta información se basa en el diseño que se determina para el modelo multidimensional ya que las columnas que se crean son directamente los atributos de las dimensiones.

• ¿Por qué es necesario un flujo de ejecución de las tareas en Airflow?

El flujo de ejecución le indica a la máquina virtual de Apache en que orden se deben ejecutar las tareas que están en el DAG.

• ¿Qué ajustes habría que hacer a este proceso de ETL si se trata de un ETL incremental, donde previamente hay datos cargados en la bodega de datos?

En caso de que en la bodega de datos ya se encuentren generadas las tablas que se esperan en el diseño entonces se debería remover la parte de la creación de datos y solo agregar los nuevos a la bodega. En caso de que la bodega contenga tablas diferentes a las deseadas, el proceso deberá traer los datos existentes, adaptarlos al nuevo modelo (agregando o eliminando las columnas que sean o no necesarias, como llaves subrogadas) y sumarle los datos nuevos para ser cargados a la bodega.

• ¿Al revisar lo entregado por el grupo previo de consultores, se evidencia que no se está trabajando de forma apropiada con las llaves primarias, ya que se tienen las del sistema transaccional como PK, es así como se decide mantener esas llaves y renombrarlas con el sufijo _T y crear las propias de la bodega de datos con el sufijo _DWH. Estas últimas son consecutivos. Qué se debe hacer para que este cambio sea efectivo? muestre un ejemplo para una dimensión y su efecto en la tabla de hechos?

Para esto se debe agregar a la tabla la columna de las nuevas llaves primarias que se asignen de modo incremental y renombrar en la creación de la tabla la columna con la llave transaccional afectando los archivos de crear tablas e insertar los datos con los nombres nuevos para las columnas. Además, la referencia de la tabla de hechos también se debe renombrar.

```
def insert_query_employee(**kwargs):
  insert = f"INSERT INTO employee (Employee_Key_T,Employee,Preferred_Name,Is_Salesperson) VALUES "
  insertQuery =
     dataframe = cargar_datos(kwargs['csv_path'])
for index, row in dataframe.iterrows():
        insertQuery += insert + f"({row.Employee_Key},\'{row.Employee}\',\'{row.Preferred_Name}\',
     return insertOuerv
  except:
     return ""
CREATE TABLE IF NOT EXISTS employee(
     Employee Key DWH SERIAL PRIMARY KEY,
     Employee_Key_T INT,
     Employee VARCHAR(150),
     Preferred Name VARCHAR(150),
     Is Salesperson BOOLEAN
);
  CREATE TABLE IF NOT EXISTS fact order(
      Order Key INT PRIMARY KEY,
      City Key INT REFERENCES city (city_key),
      Customer_Key INT REFERENCES customer (customer_key),
      Stock_Item_Key INT REFERENCES stockitem (stock_item_key),
      Order Date Key DATE REFERENCES date table (date key),
      Picked_Date_Key DATE REFERENCES date_table (date_key),
      Salesperson Key INT REFERENCES employee (employee key DWH),
      Picker Key INT REFERENCES employee (employee key DWH),
      Package VARCHAR(50),
      Quantity INT,
      Unit_Price DECIMAL,
      Tax_Rate DECIMAL,
      Total_Excluding_Tax DECIMAL,
      Tax Amount DECIMAL,
      Total Including Tax DECIMAL
```

• ¿A nivel de la dimensión Fecha, se detecta que la llave primaria no es un entero que represente la fecha (AAAAMMDD), si no un atributo de tipo DATE, cómo corregirían este error?

Al cargar los datos a la bodega se debe realizar una transformación sobre la fecha para que esta sea almacenada en la llave primaria como el entero que se desea.

Referencias

https://airflow.apache.org/

https://airflow.apache.org/docs/

https://docs.docker.com/desktop/windows/

https://github.com/apache/airflow/tree/main/airflow/example_dags

https://hadoop.apache.org/docs/stable/

https://www.postgresql.org/docs/

https://docs.microsoft.com/es-es/sql/samples/wide-world-importers-what-is?view=sql-server-ver15

[3] Capítulo 20 (desde pág. 512 hasta pág. 520). - [3] KIMBALL, Ralph, ROSS, Margy. "The Data Warehouse Toolkit: the definitive guide to dimensional modeling". Third Edition. John Wiley & Sons, Inc, 2013.

Opc. [6] Capítulo 11 (págs. 464-472) - [6] KIMBALL, Ralph, ROSS, Margy, BECKER, Bob, MUNDY Joy, and THORNTHWAITE, Warren. "The Kimball Group Reader: Relentlessly Practical Tools for Data Warehousing and Business Intelligence Remastered Collection". Wiley, 2016