## Informe Grupo 25 - Laboratorio 5

César Luis Moreno González - 201924899

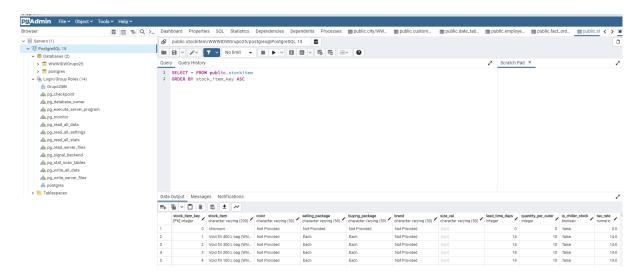
Gustavo Adolfo Tabima Luque - 201914586

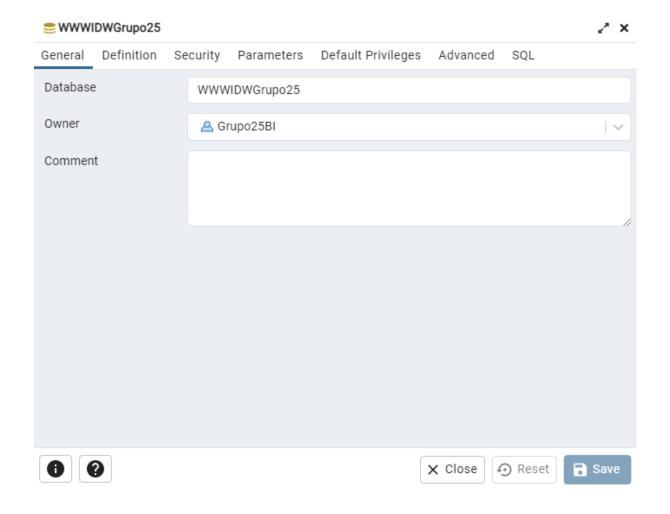
Juan Carlos Eduardo Nunes Ariza 202010826

1. Documentación de los pasos a seguir en el laboratorio:

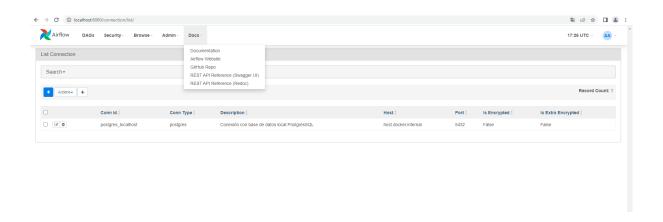
Con el archivo de preprocesamiento se crean las tablas, se insertan, luego los datos de las filas y lo insertado en la base de datos (con la coherencia que se espera) se usan las siguientes Querys para poblar las tablas vacías que hicimos, con eso se hace la tabla de hechos y con las foreign Keys se unen los datos y con eso ya se tendría el funcionamiento de laboratorio 5

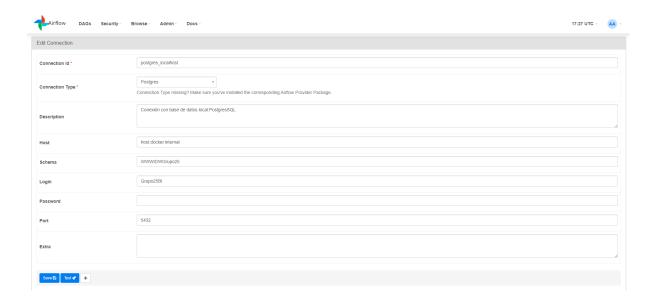
Creación de la base de datos y del rol



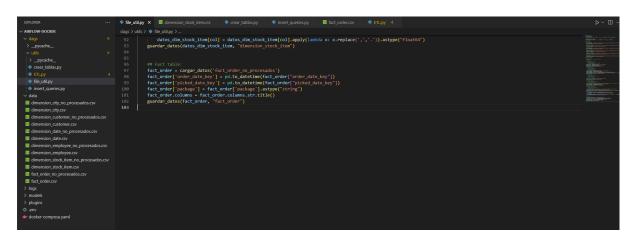


Creación de una conexión de postgres en airflow





## Creación de archivos de utilidad para DAGS



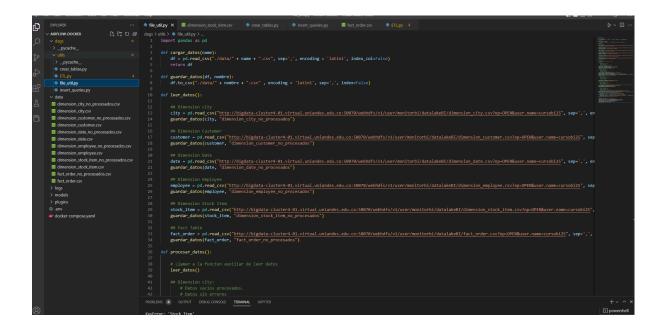
```
✓ ABSPT
1 off
Core plants
2 off

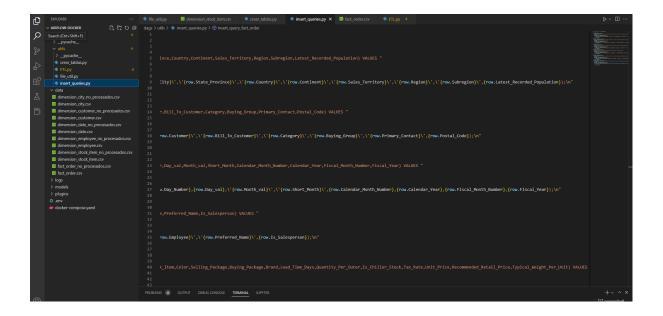
✓ ADSP
1 off
Core plants
2 off

✓ Volk
3 off
5 off
CREAT
TABLE IF NOT EXISTS date table (

✓ Use
3 off
CREAT
TABLE IF NOT EXISTS date table (
Date, key DATE RELIBORY
5 off
Date, key DATE RELIBORY
6 off
Date, key DATE RELIBORY
10 off
Calendar Year DATE
```

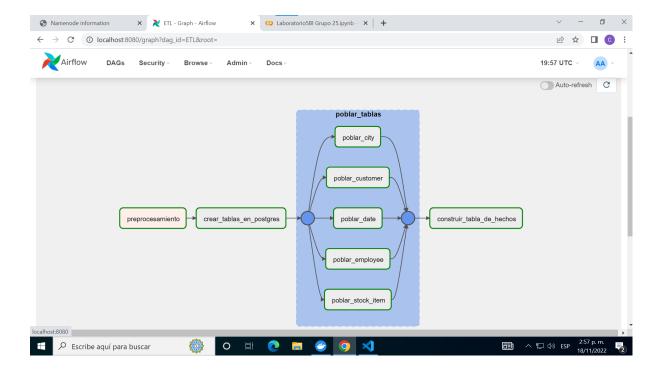
```
The control of the co
```



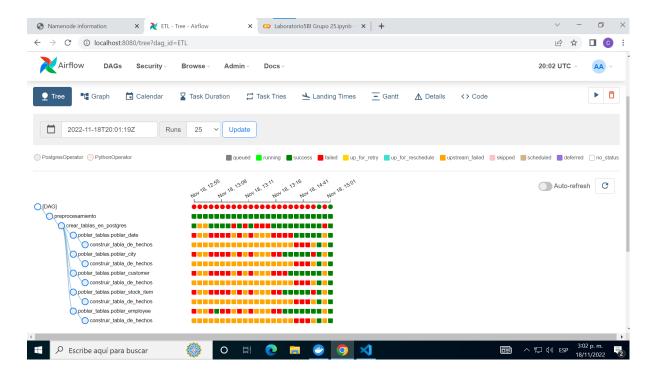


# 2. Capturas de pantalla de los resultados:

## 2.1.Grafo de ejecución:



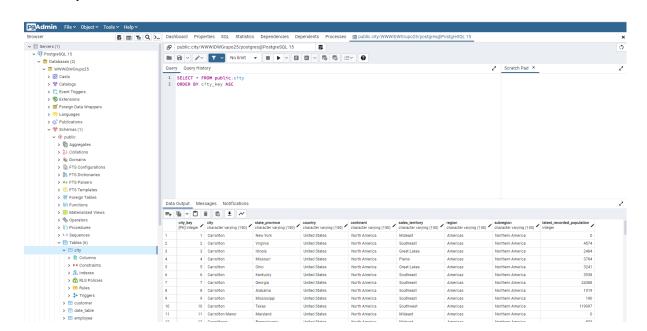
## 2.2.Árbol:



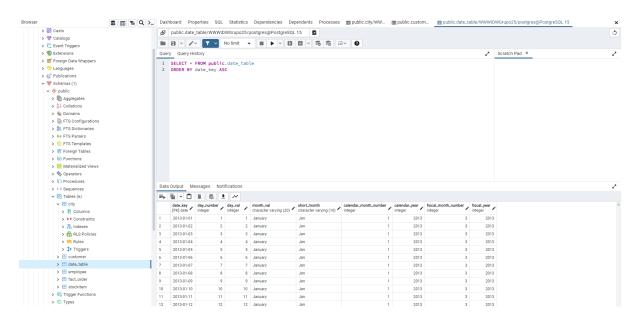
#### 2.3.Base de datos Posgres:

## 3. Sentencias SQL de las consultas:

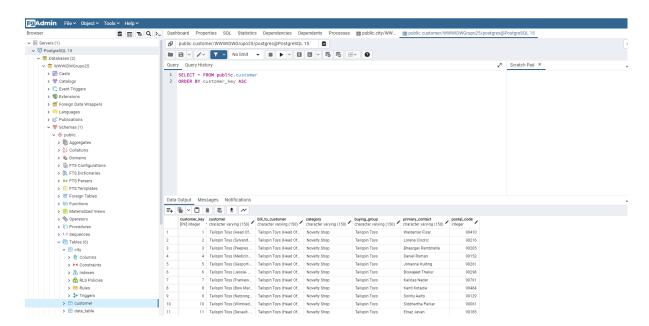
#### Tabla city



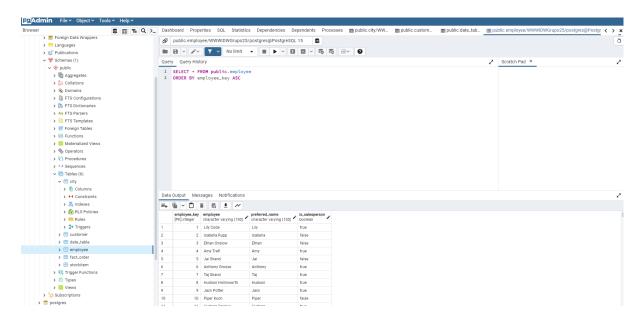
## Tabla data tabla



#### Tabla customer



## Tabla Employee



### Tabla fact order

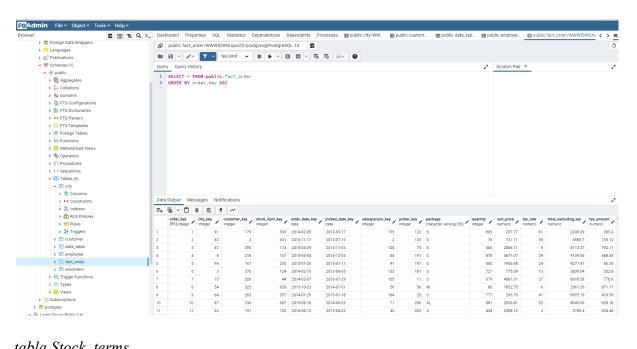
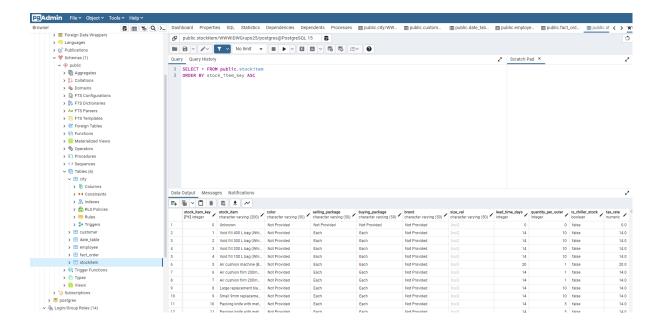


tabla Stock terms



## 4. Preguntas del laboratorio:

- 4.1. Explique a fondo los siguientes conceptos de airflow:
  - a. Task: Es la unidad básica de ejecución en Airflow. Las tareas se organizan en DAG y luego se establecen dependencias ascendentes y descendentes entre ellas para expresar el orden en el que deben ejecutarse.

 $\underline{https://airflow.apache.org/docs/apache-airflow/stable/concepts/tasks.ht} \ ml$ 

- b. Operator: Los operadores son los componentes básicos de los DAG Airflow. Contienen la lógica de cómo se procesan los datos en una canalización. Cada tarea en un DAG se define instanciando un operador. Hay muchos tipos diferentes de operadores disponibles en Airflow. Algunos operadores, como las funciones de Python, ejecutan código general proporcionado por el usuario, mientras que otros operadores realizan acciones muy específicas, como transferir datos de un sistema a otro. <a href="https://docs.astronomer.io/learn/what-is-an-operator">https://docs.astronomer.io/learn/what-is-an-operator</a>
- c. DAG: Un DAG, o un gráfico acíclico dirigido, es una colección de todas las tareas que desea ejecutar, organizadas de una manera que refleja sus relaciones y dependencias. Un DAG se define en un script de Python, que representa la estructura de los DAG (tareas y sus dependencias) como código. Por ejemplo, un DAG simple podría constar de tres tareas: A, B y C. Podría decir que A tiene que ejecutarse correctamente antes de que B pueda ejecutarse, pero C puede

ejecutarse en cualquier momento. Podría decir que la tarea A se agota después de 5 minutos y B se puede reiniciar hasta 5 veces en caso de que falle. También podría decir que el flujo de trabajo se ejecutará todas las noches a las 10:00 p. m., pero no debería comenzar hasta una fecha determinada.

https://airflow.apache.org/docs/apache-airflow/1.10.12/concepts.html#: ~:text=In%20Airflow%2C%20a%20DAG%20%E2%80%93%20or,and%20their%20dependencies)%20as%20code.

4.2.¿Por qué para la columna de día se utiliza el nombre "day\_val" y no "day"?

Se utiliza porque para hacer una búsqueda sobre la columna no se hace con DATE o un día sino con valor que permite encontrar el día.

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

Se encuentra en el archivo crear tabla.py

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

Es necesario para mostrar cómo se debe ejecutar cada una de las tareas y el orden de las mismas porque es el encargado de convertir los ficheros de texto plano, extraer su información y almacenarla en la base de datos.

4.4.¿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?

La diferencia entre los datos de origen y de destino se carga a través del proceso ETL en el almacén de datos. Hay 2 tipos de cargas incrementales,

según el volumen de datos que esté cargando; transmisión de carga incremental y carga incremental por lotes.

La carga incremental es más rápida que una carga completa. El principal inconveniente de este tipo de carga es la mantenibilidad. A diferencia de una carga completa, con una carga incremental no se puede volver a ejecutar la carga completa si hay un error. Además de esto, los archivos deben cargarse en orden, por lo que los errores agravarán el problema a medida que otros datos se ponen en cola. Entonces los cambios es que la carga de datos se haría mediante el procesamiento continuo, lo que significa que a medida que las aplicaciones cliente escriben datos en la fuente de datos, los datos se tratan, se transforman y se guardan en la bodega de datos de destino. Al mismo tiempo la falta de posibilidad para poder subir de nuevo todo, debido a un error.

4.5.¿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 cómo 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 consecutivas. ¿Qué se debe hacer para que este cambio sea efectivo? Muestre un ejemplo para una dimensión y su efecto en la tabla de hechos.

Se cambia las columnas que tenemos como pk y le ponemos el sufijo T, creo otra columna que tenga el mismo nombre la columna principal, con el sufijo DWH y luego se dice que esta columna sea el PK y le quito esa característica a la que tiene sufijo T. Luego lo que cambia en las demás tablas que hacen referencia,

Así que ahora las FK de la fact table no van a ser los IDS de la forma transaccional sino que van a ser los campos que tienen como sufijo DWH.

Por ejemplo, si tengo una fact table que tiene como PK y FK una referencia a la tabla date table, y la PK de esta tabla es un ID, lo que cambiaría al aplicar este cambio es que ahora la referencia a date table no va a ser un id sino la fecha en sí que ahora en la PK de la tabla.

4.6.¿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 corregirá este error?

Se utilizarían los campos con números, existen unos campos que tienen cada una de las partes de la fecha, a esos campos es a los que se hará referencia en la fact table para solucionar el error. Otra forma de solucionar el error podría ser parsear la fecha a un entero y crear otra columna con el resultado para que se haga referencia a esta columna como PK de la tabla., esos números son a los que se hace referencia en la fact table