## Prueba Técnica: Mini-Proyecto de Pipeline de Datos

#### Primera Parte: GitHub

- 1) Tienes que crear una cuenta de GitHub si no la tienes. Es gratuito, así que no debería de haber problema.
- 2) Crea un repositorio nuevo. Tiene que ser público para que lo podamos revisar (nos tendrás que pasar el enlace al repo).
- 3) A partir de ahora deberás hacer los ejercicios a continuación. Cada apartado numerado debería de ser un único commit (el mensaje que pongas en cada uno es libre, pero como sugerencia puedes poner el nombre del ejercicio y el número del apartado), pero puedes hacer tantos commits como necesites.

### Segunda Parte: Python + GCP + BQ

 Tienes que crear un script de Python que se conecte a una API y se descargue los datos (con 100 registros más que suficiente).
 Tiene que haber una clase para descargar de la API y otra para subirla a BigQuery. Haz un commit con esta parte y súbelo al repositorio como "parte2" (puedes hacer los commits que quieras pero indicando cada parte)

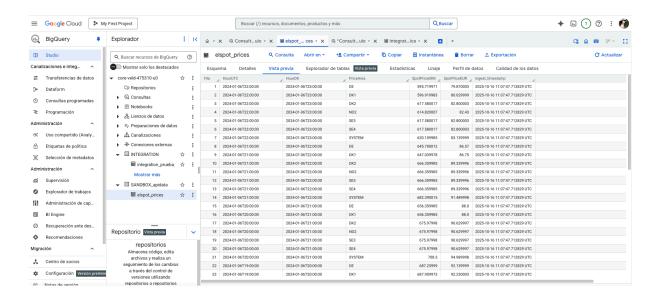
```
Printe

Printe
```

En la carpeta Python\_BQ del repositorio podéis encontrar dicho script.

- 2) Los resultados de la conexión a la API los tienes que cargar en un DATASET que te crees en Bigquery.
  - a) El Dataset que reciba los datos de la API debe seguir esta nomenclatura: SANDBOX\_<nombre de tu aplicación>

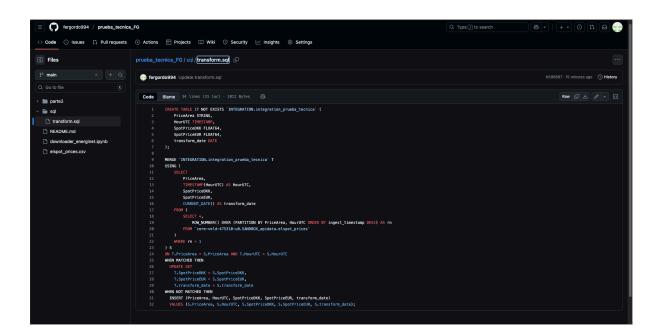
Para esta parte, cuando lo tengas, puedes adjuntar captura de pantalla y subir el fichero que genera la tabla al repositorio.



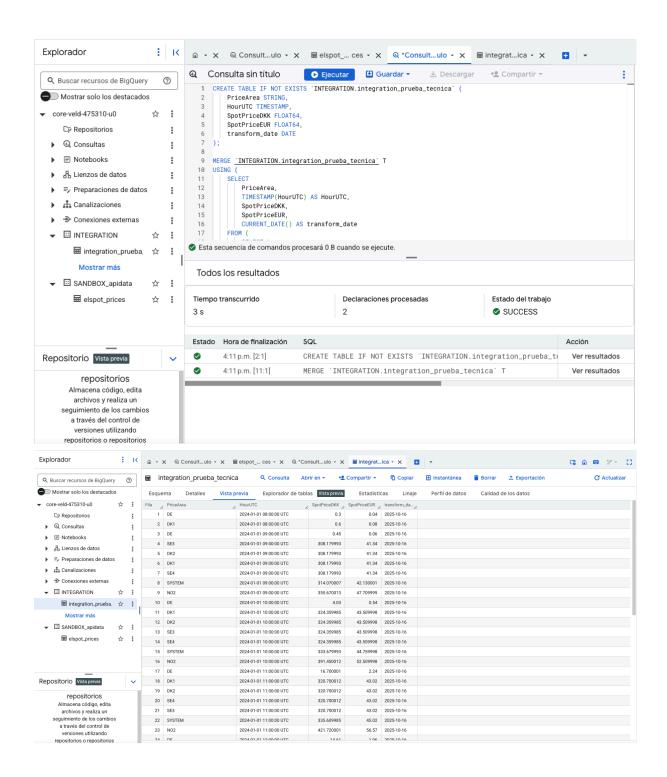
En la carpeta BQ\_Dataset del repositorio encontraréis tanto el csv generado como el mismo pantallazo que encontramos arriba.

- 3) Vas a transformar los datos del sandbox. Dentro del repositorio, debe haber una carpeta sql/ con al menos un archivo:
  - transform.sql: Este archivo debe contener una única consulta SQL que: 

     Lea los datos de la tabla almacenada en SANDBOX\_<nombre de tu aplicación>
    - Realice alguna transformación simple. Por ejemplo: eliminar posibles duplicados del día, añadir una columna con la fecha en que se ejecuta la transformación...
    - Inserte el resultado transformado en la tabla INTEGRATION.integration\_prueba\_tecnica.
    - Requisito clave: La consulta debe ser idempotente. Es decir, si se ejecuta varias veces sobre los mismos datos crudos del día, el resultado en la tabla final debe ser el mismo (no debe generar duplicados).



En la carpeta sql del repositorio se encuentran el archivo sql transform, que realiza las transformaciones necesarias en BQ, y el csv generado tras su ejecucion. A continuacion, podeis encontrar unos pantallazos de cuando lo ejecuté y el resultado dentro de BigQuery.



#### **Tercera Parte: Airflow**

Para esta prueba vas a necesitar tener el módulo Airflow instalado en local o en una máquina de docker para poder lanzarlo.

1) Define un DAG llamado **test** que se ejecuta cada día a las 3:00 UTC, con los siguientes argumentos por defecto:

```
from datetime import datetime, timedelta
default_args = {
'owner': 'airflow',
'depends_on_past': False,
'start_date': datetime(1900, 1, 1),
'retries': 1,
'retry_delay': timedelta(seconds=5)
}
```

Creamos el archivo script airflow\_dag.py para crear el dag test.

# Comprobando en terminal con airflow dags list, vemos que se ha creado correctamente

(venv) (base) fernandogordo@CARTOs-MacBook-Pro dags % airflow dags list

latest_only_with_trigger	le_latest_only.py   /Users/fernandogordo/venv/l   ib/python3.11/site-packages   /airflow/example_dags/examp	airflow	True
test	le_latest_only_with_trigger   .py   /Users/fernandogordo/airflo	     airflow	True
tutorial	w/dags/airflow_dag.py   /Users/fernandogordo/venv/l	airflow	True
	ib/python3.11/site-packages   /airflow/example_dags/tutor   ial.py		
tutorial_dag	/ /Users/fernandogordo/venv/l   ib/python3.11/site-packages	airflow	True

2) Incluye las tareas **start** y **end** como **DummyOperator** y que end vaya detrás de start en el DAG.

```
# Tareas start y end
start = DummyOperator(task_id='start')
end = DummyOperator(task_id='end')
```

Podemos verificar esto y la estructura de nuestro dag con el siguiente comando: airflow dags show test

(venv) (base) fernandogordo@CARTOs-MacBook-Pro dags % airflow dags show test

```
digraph test {
    graph [label=test labelloc=t rankdir=LR]
    end [color="#000000" fillcolor="#e8f7e4" label=end shape=rectangle style="filled, rounded"]
    start [color="#000000" fillcolor="#e8f7e4" label=start shape=rectangle style="filled, rounded"]
    task_1 [color="#000000" fillcolor="#e8f7e4" label=task_1 shape=rectangle style="filled, rounded"]
    task_2 [color="#000000" fillcolor="#e8f7e4" label=task_2 shape=rectangle style="filled, rounded"]
    task_3 [color="#000000" fillcolor="#e8f7e4" label=task_2 shape=rectangle style="filled, rounded"]
    task_4 [color="#000000" fillcolor="#e8f7e4" label=task_3 shape=rectangle style="filled, rounded"]
    time_diff_task [color="#000000" fillcolor="#fffff" label=time_diff_task shape=rectangle style="filled, rounded"]
    start -> task_1
    start -> task_2
    start -> task_2
    start -> task_2
    task_1 -> task_2
    task_3 -> time_diff_task
    task_3 -> task_4
    task_4 -> task_4
    task_5 -> task_4
    task_6 -> task_6
    task_6 -> tas
```

3) Define una lista de tareas dummy **task\_n** con **N** tareas, donde cada tarea con **n** par dependa de todas las tareas impares.

En el pantallazo anterior, vemos como task 1 esta relacionada con task 2 y task 4, mientras que task 3 se relaciona con task 2 y 4 también. Pares con impares.

Podemos sacar un listado de las diferentes tareas:

```
(venv) (base) fernandogordo@CARTOs-MacBook-Pro dags % airflow tasks list test
end
start
task_1
task_2
task_3
task_4
time_diff_task
```

4) Define un nuevo operador TimeDiff que parta del BaseOperator, que reciba una fecha (diff\_date) como entrada y muestre la diferencia con la actual. Crea una tarea nueva con el operador.

En esta parte del codigo creamos un operador personalizado como clase, que lo hace es decirnos la diferencia entre la fecha diff, que hemos dicho que sea 2024,1,1 y la fecha actual calculada mediante datetime.now

```
# Operador personalizado: TimeDiff
class TimeDiffOperator(BaseOperator):

@apply_defaults
def __init__(self, diff_date, *args, **kwargs):
    super(TimeDiffOperator, self).__init__(*args, **kwargs)
    self.diff_date = diff_date

def execute(self, context):
    now = datetime.utenow()
    diff = now - self.diff_date
    print(f"La diferencia de tiempo es: {diff}")
    return diff

time_diff_task = TimeDiffOperator(
    task_id='time_diff_task',
    diff_date=datetime(2024, 1, 1)
)
```

Si queremos probar que funciona correctamente, podemos probar de la siguiente

manera:

airflow tasks test test time\_diff\_task 2025-10-17

```
(venv) (base) fernandogordo@CARTOs-MacBook-Pro dags % airflow tasks test test time_diff_task 2025-10-17

La diferencia de tiempo es: 655 days, 9:41:21.691115

[2025-10-17T11:41:21.691+0200] {taskinstance.py:441} INFO - ::group::Post task execution logs

[2025-10-17T11:41:21.693+0200] {taskinstance.py:1206} INFO - Marking task as SUCCESS. dag_id=test, te=20251017T0000000, start_date=, end_date=20251017T094121
```

5) ¿Qué es un Hook? ¿En qué se diferencia de una conexión? Puedes responder en un comentario dentro del código.

Respuesta incluida dentro del código.