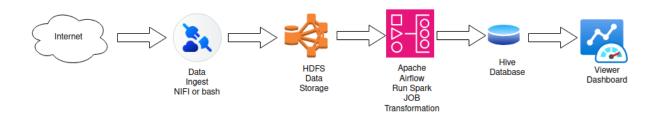
ESCUDERO, Erica BOOTCAM DATA ENGINEERING 2024 EXAMEN FINAL Diciembre 2024

EJ. 1 AVIACIÓN CIVIL

En primera instancia realizaré el análisis a través de las herramientas del ecosistema Hadoop según el siguiente pipeline:

Hadopp Ecosystem Pipeline



1) INGESTA DE DATA

CREAMOS UN DIRECTORIO EN HDFS PARA INGESTAR LOS ARCHIVOS DE ANÁLISIS

hdfs dfs -mkdir -p ingest/

```
hadoop@d4236fd64627:-$ hdfs dfs -nkdtr -p tngest/
hadoop@d4236fd64627:-$ hdfs dfs -nkdtr -p tngest/
hadoop@d4236fd64627:-$ hdfs dfs -ts

dfswc -sr. shadoop supergroup 0 2024-12-16 18:47 .sparkStaging
dfswc -sr. shadoop supergroup 0 2024-12-18 14:36 ingest
dfswc -sr. shadoop supergroup 0 2024-12-18 14:36 ingest
hadoop@d4236fd64627:-$

hadoop@d4236fd64627:-$
```

Ingestamos los csv a HDFS

wget -P 2021-informe-ministerio.csv

"https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/data-engineer/2021-informe-ministerio.csv"

wget -P 202206-informe-ministerio.csv

"https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/data-engineer/202206-informe-ministerio.csv"

wget -P aeropuertos_detalle.csv

"https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/dataengineer/aeropuertos_detalle.csv"

ingesta completada en HDFS

Subimos los archivos a HDFS

hdfs dfs -put 2021-informe-ministerio.csv/ingest/ hdfs dfs -put 202206-informe-ministerio.csv/ingest/ hdfs dfs -put aeropuertos_detalle.csv/ingest/

desde el directorio landing

hdfs dfs -put /home/hadoop/landing/2021-informe-ministerio.csv /ingest/hdfs dfs -put /home/hadoop/landing/202206-informe-ministerio.csv /ingest/hdfs dfs -put /home/hadoop/landing/aeropuertos_detalle.csv /ingest/

Verificamos si los datos están

hdfs dfs -ls /ingest/

```
hadoop@d4236fd64627:-$ hdfs dfs -put 2021-informe-ministerio.csv /ingest/
hadoop@d4236fd64627:-$ hdfs dfs -put 202206-informe-ministerio.csv /ingest/
hadoop@d4236fd64027:-$ hdfs dfs -put 202206-informe-ministerio.csv /ingest/
hadoop@d4230fd64027:-$ hdfs dfs -put aeropuertos detalle.csv /ingest/
hadoop@d4230fd64027:-$ hdfs dfs -is /ingest/
hadoop@d4230fd64027:-$ hdfs dfs -is /ingest/
drawr.wr.ac hadoop hadoop

drawr.wr.ac hadoop hadoop

0 2024-12:18 15:09 /ingest/2021-informe-ministerio.csv

drawr.wr.ac hadoop hadoop

0 2024-12:18 15:09 /ingest/2021-informe-ministerio.csv

-rwxrwx.-- 3 hadoop hadoop

0 2024-12:18 15:09 /ingest/20200-informe-ministerio.csv

-rwxrwx.-- 3 hadoop hadoop

10 2024-12:18 15:09 /ingest/20200-informe-ministerio.csv

-rwxrwx.-- 3 hadoop hadoop

10 2024-12:18 /ingest/part-00000-c182575e-175a-4a0b-8170-9fa9cb98deee-c000
```

SCRIPT de ingesta:

```
#Escudero final ejercicio 1 -Aviación Civil-
#!/bin/bash
```

```
# Mensaje de inicio
echo "****** Inicio Ingesta Aviacion Civil ******
```

1 Crear el directorio 'landing' en /home/hadoop mkdir -p /home/hadoop/landing

2 Eliminar todos los archivos en el directorio local 'landing' rm -f /home/hadoop/landing/*

3 Descargar los archivos desde las URLs especificadas

wget -P /home/hadoop/landing "https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/dataengineer/2021-informe-ministerio.csv'

wget -P /home/hadoop/landing "https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/dataengineer/202206-informe-ministerio.csv"

wget -P /home/hadoop/landing "https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/dataengineer/aeropuertos detalle.csv

4 Eliminar todos los archivos en el directorio HDFS '/ingest' hdfs dfs -rm -f /ingest/*

5 Subir los nuevos archivos desde 'landing' a HDFS '/ingest' hdfs dfs -put /home/hadoop/landing/* /ingest/

Mensaje de finalizacion echo "\n***** Fin Ingesta Aviacion Civil *****

Creamos el script por consola en un .sh

nano/home/hadoop/scripts/data-aviacion.sh

y debemos darle permiso de ejecución

chmod +x /home/hadoop/scripts/data-aviacion.sh

lo ejecutamos para verificar el funcionamiento y chequemos la carga de los datos

bash /home/hadoop/scripts/data-aviacion.sh

el bash está funcionando

```
ata_aviacion.sh
..blob.core.windows.net/data-engineer/2021-informe-ministerio.csv
(dataengineerpublic.blob.core.windows.net)... 20.150.25.164
.net (dataengineerpublic.blob.core.windows.net)|20.150.25.164|:443... connected.
                                    taengineerpublic.s.
, awaiting response... 200 OK
(31M) [text/csv]
e/hadoop/landing/2021-informe-ministerio.csv'
024-12-18 17:31:54 (599 KB/s) - '/home/hadoop/landing/2021-informe-ministerio.csv' saved [32322556/32322556]
            -12-18 17:31:54-- https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/data-engineer/202206-informe-ministerio.csv
ing dataengineerpublic.blob.core.windows.net (dataengineerpublic.blob.core.windows.net)...28.158.25.164
Iting to dataengineerpublic.blob.core.windows.net (dataengineerpublic.blob.core.windows.net)|20.150.25.164|:443... connected.
:22833520 (229) [text/czy]
to: '/home/hadoop/landing/202206-informe-ministerio.csv'
               adoop/landing/202206-informe-ministerio.csv 100%[======
             :-18 17:32:30 (632 KB/s) - '/home/hadoop/landing/202206-informe-ministerio.csv' saved [22833520/22833520]
         4-12-18 17:32:30- https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/data-engineer/aeropuertos_detalle.csv
ving dataengineerpublic.blob.core.windows.net (dataengineerpublic.blob.core.windows.net)... 20.150.25.164
citing to dataengineerpublic.blob.core.windows.net (dataengineerpublic.blob.core.windows.net)|20.150.25.164|:443... connected.
request sent, awaiting response... 200 OK
h: 13600 (133%) [text_csp.
g to: '/hone/hadoop/landing/aeropuertos_detalle.csv'
             adoop/landing/aeropuertos_detalle.csv
924-12-18 17:32:32 (247 KB/s) - '/home/hadoop/landing/aeropuertos_detalle.csv' saved [136007/136007]
         /ingest/2021-informe-ministerio.csv': Is a directory 
/ingest/202206-informe-ministerio.csv': Is a directory 
/ingest/202206-informe-ministerio.csv': Is a directory 
/ingest/part-000000-c182575c-175a-4a0b-8170-97a0cb98deee-c000 
/ingest/2021-informe-ministerio.csv': File exists 
/ingest/202206-informe-ministerio.csv': File exists 
/ingest/202206-informe-ministerio.csv': File exists
```

```
hadoop@d4236fd64627:~$ hdfs dfs -ls /ingest

Found 3 items
drwxr-xr-x - hadoop hadoop 0 2024-12-18 15:00 /ingest/2021-informe-ministerio.csv
drwxr-xr-x - hadoop hadoop 0 2024-12-18 15:00 /ingest/202206-informe-ministerio.csv
drwxr-xr-x - hadoop hadoop 0 2024-12-18 15:00 /ingest/aeropuertos_detalle.csv
hadoop@d4236fd64627:~$
```

Damos los permisos necesarios de los archvios

hdfs dfs -chmod 644 /ingest/*.csv

y del directorios hdfs dfs -chmod 755 /ingest

2. Crear 2 tablas en el datawarehouse, una para los vuelos realizados en 2021 y 2022 (2021-informe-ministerio.csv y 202206-informe-ministerio) y otra tabla para el detalle de los aeropuertos

campos	tipo
fecha	date
horaUTC	string
clase_de_vuelo	string
clasificacion_de_vuelo	string
tipo_de_movimiento	string
aeropuerto	string
origen_destino	string
aerolinea_nombre	string
aeronave	string
pasajeros	integer

(aeropuertos_detalle.csv)

```
pasos previos
show databases;
con esto vemos que tenemos
creamos una nueva data base
-- create database vuelosdb;
le indico en que DB voy a trabajar
-- use vuelosdb;
para saber donde estamos parados
-- select current_database();
Creación de tablas:
1. En Hive, crear la siguiente tabla (externa) en la base de datos vuelos data:
CREATE EXTERNAL TABLE aeropuerto_tabla (
  fecha DATE,
  hora utc STRING,
  clase_de_vuelo STRING,
  clasificacion_de_vuelo STRING,
  tipo de movimiento STRING,
  aeropuerto STRING,
  origen destino STRING,
  aerolinea_nombre STRING,
  aeronave STRING,
  pasajeros INT
ROW FORMAT DELIMITED
FIELDS TERMINATED BY ','
STORED AS TEXTFILE
LOCATION '/ingest';
TABLA creada en Hive
```

```
hive> describe aeropuerto_tabla;
OK
fecha
                         date
hora utc
                         string
clase_de_vuelo
                         string
clasificacion_de_vuelo string
tipo_de_movimiento
                         string
aeropuerto
                         string
origen destino
                         string
aerolinea_nombre
                         string
aeronave
                         string
pasajeros
                         int
```

a. tabla aeropuerto detalles tabla

```
CREATE EXTERNAL TABLE aeropuerto detalles tabla (
  aeropuerto STRING,
  oac STRING,
  iata STRING,
  tipo STRING,
  denominacion STRING,
  coordenadas STRING,
  latitud STRING,
  longitud STRING,
  elev FLOAT,
  uom elev STRING,
  ref STRING,
  distancia_ref FLOAT,
  direccion ref STRING,
  condicion STRING,
  control STRING,
  region STRING,
  uso STRING,
  trafico STRING,
  sna STRING,
  concesionado STRING,
  provincia STRING
)
ROW FORMAT DELIMITED
FIELDS TERMINATED BY ','
STORED AS TEXTFILE
LOCATION '/ingest';
```

```
hive> describe aeropuerto_detalles_tabla;
OK
aeropuerto
                         string
oac
                         string
iata
                         string
tipo
                         string
denominacion
                         string
coordenadas
                         string
latitud
                         string
longitud
                         string
elev
                         float
uom_elev
                         string
ref
                         string
distancia_ref
                         float
direccion_ref
                         string
condicion
                         string
                         string
control
region
                         string
uso
                         string
Time taken: 0.058 seconds, Fetched: 17 row(s)
```

Dar permiso de acceso en HDFS para que se puedan leer los archivos en /ingest

hdfs dfs -chmod -R 555 /ingest

3.- Ingesta de archivos con pyspark y armado del DF total para la transformación Generamos el dag_vuelos.py para la ejecucion en airflow, código:

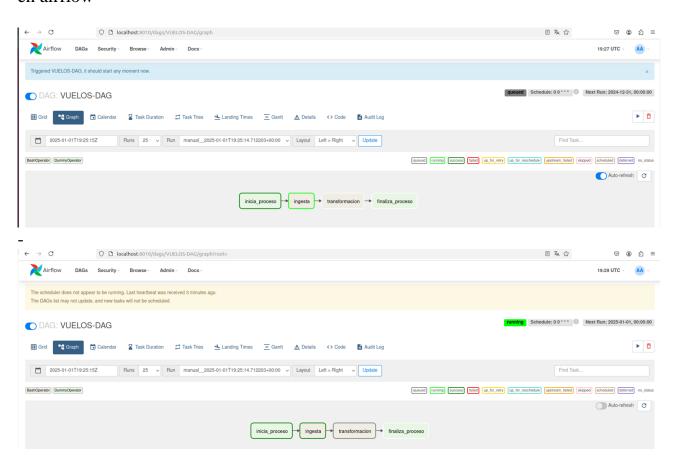
```
#ESCUDERO FINAL EJERCICIO 1 DGA
from datetime import timedelta
from airflow import DAG
from airflow.operators.bash import BashOperator
from airflow.operators.dummy import DummyOperator
from airflow.utils.dates import days_ago
args = {
    'owner': 'airflow',
}
with DAG(
    dag_id='VUELOS-DAG',
```

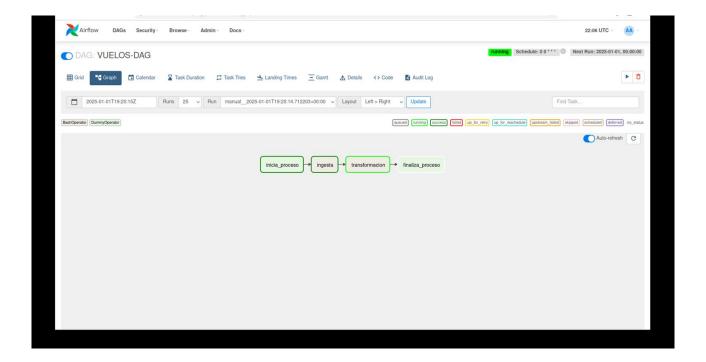
```
default_args=args,
  schedule_interval='0 0 * * *'.
  start_date=days_ago(1),
  catchup=False,
  dagrun_timeout=timedelta(minutes=60),
  tags=['ingest', 'transform'],
  params={"example_key": "example_value"},
) as dag:
  inicia_proceso = DummyOperator(
    task id='inicia proceso',
  )
  finaliza_proceso = DummyOperator(
    task id='finaliza proceso',
  ingest = BashOperator(
    task_id='ingesta',
    bash_command='/usr/bin/sh /home/hadoop/scripts/data-aviacion.sh ',
  )
  transform = BashOperator(
    task id='transformacion',
    bash_command='ssh hadoop@172.17.0.2 /home/hadoop/spark/bin/spark-submit
--files /home/hadoop/hive/conf/hive-site.xml
/home/hadoop/scripts/vuelos_transformacion.py ',
  )
  inicia_proceso >> ingest >> transform >> finaliza_proceso
if __name__ == "__main__":
  dag.cli()
```

```
Transform a submitted to the court is about the cou
```

hadoop@d4236fd64627:-/AstrTLow/daps is DAG_str_weather.py DAG_weather2kafka.py __pycache__ dag_vuelos.py example-DAG.py ingest-transform.py kika-DAG.py kika-DAG2.py kika-DAG3.py hadoop@d423fd6d4627:-/AstrTLow/daps5 |

en airflow





4.- Realizar las siguiente transformaciones en los pipelines de datos:

```
hadoop@d4236fd64627:~/scripts$ nano vuelos_transformacion.py
hadoop@d4236fd64627:~/scripts$ ls
aeroport_transform.py data_aviacion.sh derby.log ingest.sh spark-warehouse start-services.sh transformation.py vuelos_transformacion.py
hadoop@d4236fd64627:~/scripts$
```

Creamos un vuelos_transformacion.py para las transformaciones de los datos

```
df aeroport = spark.read.option("header", "true").option("sep",
";").csv("/ingest/aeropuertos_detalle.csv")
# Eliminar columna "calidad_del_dato" de df_2021 y df_2022
df 2021 = df 2021.drop("calidad dato")
df_2022 = df_2022.drop("calidad dato")
# 2. Union df 2021 y df 2022
df_vuelos = df_v
# Eliminar columnas "inhab" y "fir" de df_aeroport
df_aeroport = df_aeroport.drop("inhab", "fir")
# hay que renombrar algunas col de aeroport local >> aeropuerto y oaci >>>> aoc
df_aeroport = df_aeroport.withColumnRenamed("local",
"aeropuerto").withColumnRenamed("oaci", "aoc")
# Filtra por vuelos domesticos, elimina columna 'calidad del dato' y reemplaza nulos
de la columna 'pasajeros' por ceros
df vuelos mod = df vuelos \
     .withColumn("Pasajeros", F.col("Pasajeros").cast("int")) \
     .withColumn("Fecha", F.to date(df vuelos["Fecha"],
"dd/MM/yyyy").alias("Fecha")) \
     .replace({'Doméstico': 'Domestico'}, subset=['Clasificación Vuelo'])
vuelos filtered = df vuelos mod \
     .filter(df_vuelos_mod['Clasificación Vuelo'] == "Domestico") \
     .fillna(0, 'pasajeros')
# Renombrar las columnas para que coincidan con las de la tabla de Hive
vuelos filtered renamed = vuelos filtered \
     .withColumnRenamed("Fecha", "fecha") \
     .withColumnRenamed("Hora UTC", "hora_utc") \
     .withColumnRenamed("Clase de Vuelo (todos los vuelos)", "clase_de_vuelo") \
     .withColumnRenamed("Clasificación Vuelo", "clasificacion_de_vuelo") \
     .withColumnRenamed("Tipo de Movimiento", "tipo_de_movimiento") \
     .withColumnRenamed("Aeropuerto", "aeropuerto") \
     .withColumnRenamed("Origen / Destino", "origen_destino") \
     .withColumnRenamed("Aerolinea Nombre", "aerolinea_nombre") \
     .withColumnRenamed("Aeronave", "aeronave") \
```

```
.withColumnRenamed("Pasajeros", "pasajeros")
# Inserta tabla "vuelos filtered" en la BD vuelosdb, en la tabla 'aeropuerto tabla'
funcionando 30-12
vuelos filtered renamed.write.insertInto("vuelosdb.aeropuerto tabla",
overwrite=False)
# reemplaza nulos de la columna 'distancia_ref' por ceros.
df aeroport = df aeroport
  .fillna(0, "distancia_ref")
# Convertir elev y distancia_ref a float
df_aeroport = df_aeroport.withColumn("elev", df_aeroport["elev"].cast(FloatType()))
df aeroport = df aeroport.withColumn("distancia ref",
df_aeroport["distancia_ref"].cast(FloatType()))
# reorganizacion de columnas
df_aeroport_adjusted = df_aeroport.withColumnRenamed("aoc", "oac")
# Seleccionar únicamente las columnas necesarias para la tabla Hive
columns_to_select = [
  "aeropuerto", "oac", "iata", "tipo", "denominacion", "coordenadas",
  "latitud", "longitud", "elev", "uom_elev", "ref", "distancia_ref",
  "direccion ref", "condicion", "control", "region", "uso"
df aeroport filtered = df aeroport adjusted.select(columns to select)
#Insertamos df_aeroport en la DB vuelosdb tabla aeropurtos
df_aeroport_filtered.write.insertInto("vuelosdb.aeropuerto_detalles_tabla")
Y le damos los permisos de ejecución:
chmod 555 vuelos_transformacion.py
  hadoop@d4236fd64627:~/scripts$ chmod 555 vuelos_transformacion.py
  hadoop@d4236fd64627:~/scripts$
```

/home/hadoop/spark/bin/spark-submit \
--files /home/hadoop/hive/conf/hive-site.xml \
/home/hadoop/scripts/vuelos transformacion.py

df_aeroport_adjusted.write.insertInto("vuelosdb.aeropuerto_detalles_tabla")

5.- Mostrar mediante una impresión de pantalla, que los tipos de campos de las tablas sean los solicitados en el datawarehouse (ej: fecha date, aeronave string, pasajeros integer, etc.)

Tabla aeropuerto detalles tabla

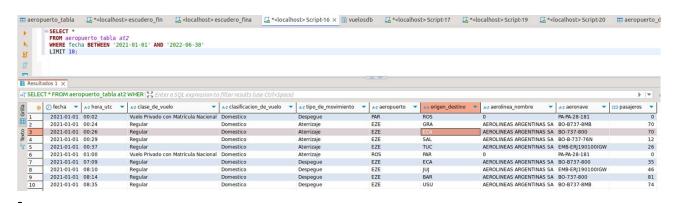
```
hive> describe aeropuerto_detalles_tabla;
aeropuerto
                         string
oac
                         string
iata
                         string
tipo
                         string
denominacion
                         string
coordenadas
                         string
latitud
                         string
longitud
                         string
elev
                         float
uom elev
                         string
ref
                         string
distancia_ref
                         float
direccion ref
                         string
condicion
                         string
control
                         string
region
                         string
uso
                         string
Time taken: 0.058 seconds, Fetched: 17 row(s)
```

```
hive> describe aeropuerto_tabla;
fecha
                         date
hora utc
                         string
clase_de_vuelo
                         string
clasificacion_de_vuelo
                         string
tipo de movimiento
                         string
aeropuerto
                         string
origen_destino
                         string
aerolinea nombre
                         string
aeronave
                         string
pasajeros
                         int
Time taken: 0.044 seconds, Fetched: 10 row(s)
hive>
```

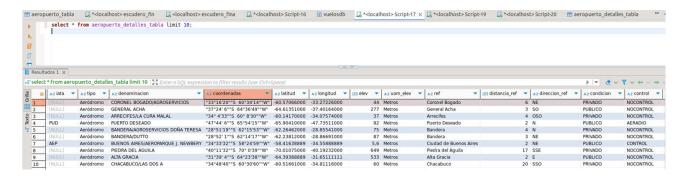
6.- Determinar la cantidad de vuelos entre las fechas 01/12/2021 y 31/01/2022. Mostrar consulta y Resultado de la query

Desde Postgres hacemos las querries, para contar el numero de vuelos cuento las horas registradas que corresponden a un despegue o aterrizaje

Detalle de aeropuerto tabla

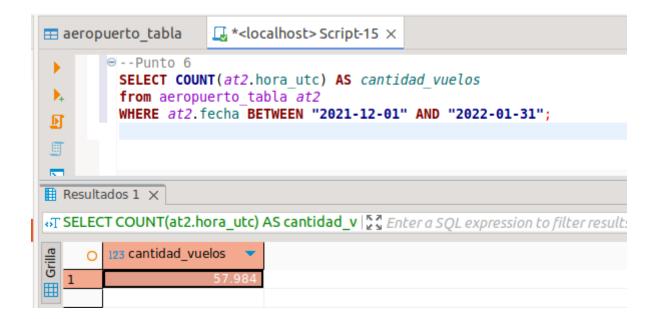


Detalle de aeropueto detalles tabla



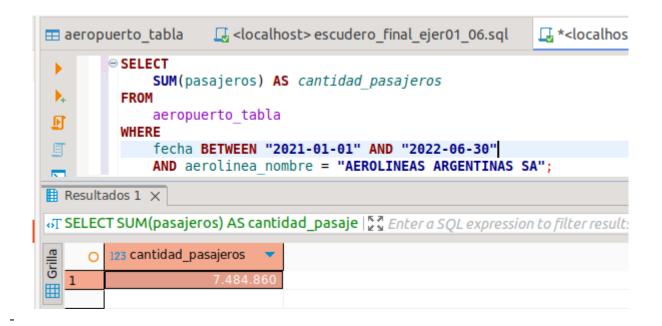
```
SELECT COUNT(at2.hora_utc) AS cantidad_vuelos from aeropuerto_tabla at2 WHERE at2.fecha BETWEEN "2021-12-01" AND "2022-01-31";
```

```
SELECT COUNT(at2.hora_utc) AS cantidad_vuelos
FROM aeropuerto_tabla at2
WHERE at2.fecha BETWEEN "2021-12-01" AND "2022-01-31";
```



7.- Cantidad de pasajeros que viajaron en Aerolíneas Argentinas entre el 01/01/2021 y 30/06/2022. Mostrar consulta y Resultado de la query

SELECT
SUM(pasajeros) AS cantidad_pasajeros
FROM
aeropuerto_tabla
WHERE
fecha BETWEEN "2021-01-01" AND "2022-06-30"
AND aerolinea_nombre = "AEROLINEAS ARGENTINAS SA";



8.- Mostrar fecha, hora, código aeropuerto salida, ciudad de salida, código de aeropuerto de arribo, ciudad de arribo, y cantidad de pasajeros de cada vuelo, entre el 01/01/2022y el 30/06/2022 ordenados por fecha de manera descendiente. Mostrar consulta y Resultado de la query

esta no me da, querry

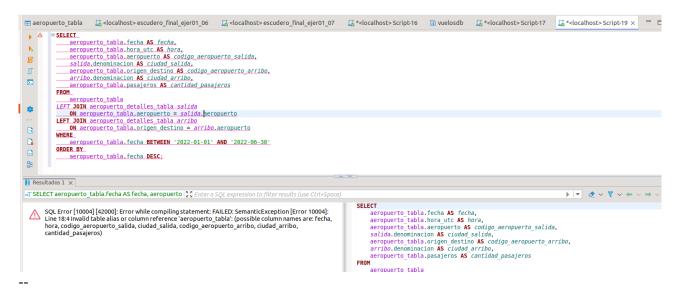
SELECT

aeropuerto tabla.fecha AS fecha. aeropuerto tabla.hora utc AS hora.

```
aeropuerto tabla.aeropuerto AS codigo aeropuerto salida,
salida.denominacion AS ciudad salida,
aeropuerto tabla.origen destino AS codigo aeropuerto arribo,
arribo.denominacion AS ciudad arribo,
aeropuerto tabla.pasajeros AS cantidad pasajeros
FROM
aeropuerto tabla
LEFT JOIN aeropuerto detalles tabla salida
ON aeropuerto tabla.aeropuerto = salida.aeropuerto
LEFT JOIN aeropuerto detalles tabla arribo
ON aeropuerto tabla.origen destino = arribo.aeropuerto
WHERE
aeropuerto tabla.fecha BETWEEN '2022-01-01' AND '2022-06-30'
```

aeropuerto_tabla.fecha **DESC**;

ORDER BY



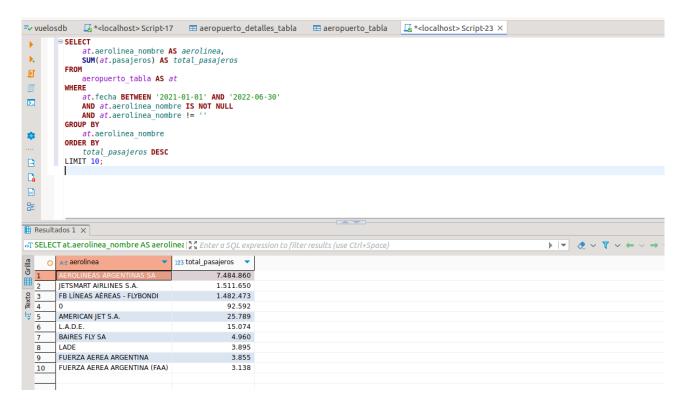
9.- Cuales son las 10 aerolíneas que más pasajeros llevaron entre el 01/01/2021 y el 30/06/2022 exceptuando aquellas aerolíneas que no tengan nombre. Mostrar consulta y Visualización Querry

```
SELECT

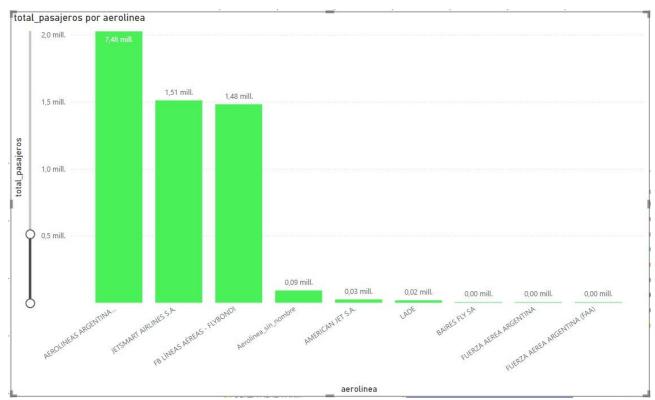
at.aerolinea_nombre AS aerolinea,
SUM(at.pasajeros) AS total_pasajeros
FROM

aeropuerto_tabla AS at
WHERE

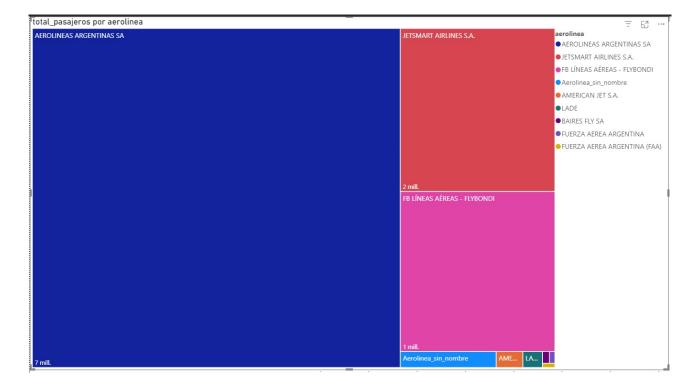
at.fecha BETWEEN '2021-01-01' AND '2022-06-30'
AND at.aerolinea_nombre IS NOT NULL
AND at.aerolinea_nombre != "
GROUP BY
at.aerolinea_nombre
ORDER BY
total_pasajeros DESC
LIMIT 10:
```



Estos datos los importamos y graficamos con PowerBI. Las siguientes imágenes corresponden a los datos de la querry



-- Gráfico de barras con indice deslizante para poder ver las aerolíneas que tiene menos pasajeros.



En ambas gráficas vemos que las tres primeras aerolíneas por cantidad toral de pasajeros son:

- 1.- Aerolíneas Argentinas
- 2.- Jetsmart Airline
- 3.- FlyBondi

Siendo Aerolíneas Argentinas la primera en cantidad de pasajeros.

10.- Cuales son las 10 aeronaves más utilizadas entre el 01/01/2021 y el 30/06/22 que despegaron desde la Ciudad autónoma de Buenos Aires o de Buenos Aires, exceptuando aquellas aeronaves que no cuentan con nombre. Mostrar consulta y Visualización

Creo una view en Hive para filtrar los vuelos de Buenos Aires

Códigos Aeropuertos de Argentina



```
SELECT
adt.aeropuerto,
adt.provincia
FROM
aeropuerto_detalles_tabla adt
WHERE
adt.provincia IN ('BUENOS AIRES', 'CIUDAD AUTÓNOMA DE BUENOS AIRES');
```

```
hive> CREATE VIEW aeropuertos_baires AS

> SELECT

> adt.aeropuerto,

> FROM

> aeropuerto_detalles_tabla adt

> WHERE

> adt.provincia IN ('BUENOS AIRES', 'CIUDAD AUT??NOMA DE BUENOS AIRES');

OK
```

creamos otra vista temporal en HIVE de los avisones utilizados

```
CREATE VIEW aeronaves AS

SELECT

AT.aeropuerto,
AT.aeronave

FROM
aeropuerto_tabla AT

WHERE

AT.fecha BETWEEN '2021-01-01' AND '2022-06-30'
AND AT.aeronave IS NOT NULL
AND AT.aeronave <> '0'
AND AT.tipo_de_movimiento = 'Despegue';
```

```
hive> CREATE VIEW aeronaves AS

> SELECT

AT.aeropuerto,

AT.aeronave

FROM

aeropuerto_tabla AT

WHERE

AT.fecha BETWEEN '2021-01-01' AND '2022-06-30'

AND AT.aeronave IS NOT NULL

AND AT.aeronave <> '0'

AND AT.tipo_de_movimiento = 'Despegue';

OK

Time taken: 0.089 seconds
```

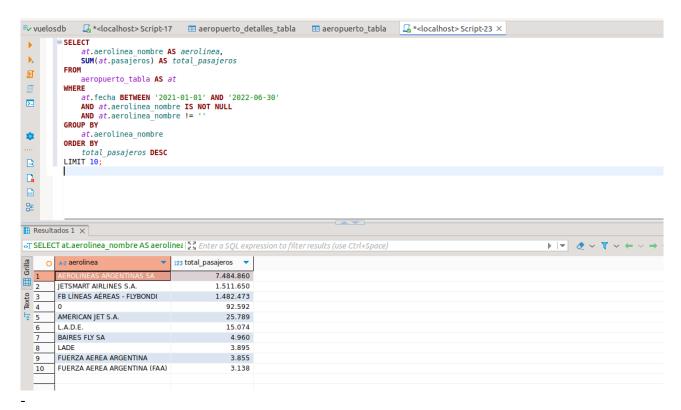
FALTA TERMINAR

11.- Qué datos externos agregaría en este dataset que mejoraría el análisis de los datos

Se debería agregar una tabla de los código de aeropuerto y su ciudad correspondiente.

12. Elabore sus conclusiones y recomendaciones sobre este proyecto.

Por ejemplo a través de los datos de la consulta del punto 9



se podría analizar los aeropuertos de destino más habituales o menos habituales a fin de determinar nuevas promociones o rutas de vuelos según los destino

13. Proponer una arquitectura alternativa para este proceso ya sea con herramientas on premise o cloud (Sí aplica).

Para un análisis más comercial o de optimización por parte de algunas de las compañías aéreas, quizás es más interesante y dinámico la implementación a través de alguna plataforma CLOUD tipo GCP.

Este tipo de plataformas permite escalar los recursos de ser necesario, de forma modular, además de ofrecer todo un abanico de servicios de seguridad y permisos sobre el manejo de los datos los cuales, en otro tipo de implementación, llevaría muchos recursos técnicos y humanos.

A continuación describo el proceso a través de GCP:

- 1.- Data Ingestion, la ingestión de datos de puede realizar a través de Cloud function realizando un scripts similar al data-ingest.sh realizado en el DAG sobre Airflow. Estos datos los podemos almacenar en Google Cloud y tenerlos disponibles para su procesamiento posterior.
- 2.- Data Transformation, a través de Dataproc podemos correr el script de transformación realizado vuelos_transformacion.py y automatizarlos.
- 3.- Orchestration, en el ecosistema de GCP podemos utilizar Cloud composer, quien utiliza Airflow sobre GCP, para realizar la orquestación similar al DAG en Airflow.
- 4.- Database, una vez transformados los datos, los mismos los podemos almacenar en Big Querry, el motor de base de datos de GCP para su posterior análisis según lo solicitado en el ejercicio, hacer las distintas querries. Una vez realizada las querries, las mismas se puede graficar, por ejemplo con Looker o con Power BI, dos herramientas para realizar gráficas que se conectan a Big querry y permite realizar análisis gráficos sobre los datos. Estos análisis se mantienen actualizados al estar

todo el pipeline automatizado a través de las distintos servicios disponibles en Google Cloud Platform.

A continuación podrán ver una imagen del pipeline de este ejercicio realizado para GCP:

Google Cloud Platform Pipeline



--