#### Clase 7

Consigna: Por cada ejercicio, escribir el código y agregar una captura de pantalla del resultado obtenido.

Diccionario de datos:

https://www.nyc.gov/assets/tlc/downloads/pdf/data dictionary trip records yellow.pdf

1. En Hive, crear la siguiente tabla (externa) en la base de datos tripdata: a. airport trips(tpep pickup datetetime, airport fee, payment type, tolls amount, total amount)

Muestra la tablas actuales dentro de la base tripdata:

```
hive> show tables;
OK
tripdata table
tripdata table km
Time taken: 0.027 seconds, Fetched: 2 row(s)
```

create external table tripdata.airport\_trips(tpep\_pickup\_datetime timestamp, airport\_fee double, payment\_type bigint, tolls\_amount double, total\_amount double) > comment 'tabla externa airport trips clase 7'

- > stored as parquet
  > location '/tables/airport\_trips';

Con respecto a payment type **bigint**, hive no aceptó el tipo de dato "long" como estaba en el parquet, asique la IA me recomendó **bigint**. Y a los demás campos le puse el tipo de dato con el que están el archivo parquet.

```
hive> create external table tripdata.airport_trips(tpep_pickup_datetime timestamp, airport_f
ee double, payment_type bigint, tolls_amount double, total_amount double)
    > comment 'tabla externa airport trips clase 7'
    > stored as parquet
> location '/tables/airport_trips';
Time taken: 0.039 seconds
```

```
hadoop@5f1a3da9dadf:/$ hdfs dfs -ls /tables/
Found 1 items
                                         0 2025-10-14 14:27 /tables/airport trips
drwxr-xr-x - hadoop supergroup
```

2. En Hive, mostrar el esquema de airport trips

```
hive> describe airport_trips;
OK

tpep_pickup_datetime timestamp
airport_fee double
payment_type bigint
tolls_amount double
total_amount double
Time taken: 0.028 seconds, Fetched: 5 row(s)
```

Crear un archivo .bash que permita descargar los archivos mencionados abajo e ingestarlos en HDFS:

Yellow tripdata 2021-01.parquet:

https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/data-engineer/yellow\_tripdata\_ 2021-01\_parquet

Yellow\_tripdata\_2021-02.parquet:

https://dataengineerpublic.blob.core.windows.net/data-engineer/yellow\_tripdata\_2021-02\_parquet

#### **Script:**

```
#Descarga de archivo 2021-01 del sitio
https://www.nyc.gov/site/tlc/about/tlc-trip-record-data.page
wget -P /home/hadoop/landing
https://d37ci6vzurychx.cloudfront.net/trip-data/yellow_tripdata_2021-01.parquet
#Descarga de archivo 2021-02 del sitio
https://www.nyc.gov/site/tlc/about/tlc-trip-record-data.page
wget -P /home/hadoop/landing
https://d37ci6vzurychx.cloudfront.net/trip-data/yellow_tripdata_2021-02.parquet
#Copia de archivos desde carpeta Landing al HDFS.
/home/hadoop/hadoop/bin/hdfs dfs -put
/home/hadoop/landing/yellow tripdata 2021-01.parquet/ingest
/home/hadoop/hadoop/bin/hdfs dfs -put
/home/hadoop/landing/yellow tripdata 2021-02.parquet/ingest
#Borrado de archivo 2021-01 de carpeta Landing
rm /home/hadoop/landing/yellow_tripdata 2021-01.parquet
#Borrado de archivo 2021-02 de carpeta Landing
```

```
hadoop@5f1a3da9dadf:~/scripts$ cat > ingest clase7.sh
#Descarga de archivo 2021-01 del sitio https://www.nyc.gov/site/tlc/about/tlc-trip-r
ecord-data.page
wget -P /home/hadoop/landing https://d37ci6vzurychx.cloudfront.net/trip-data/yellow
tripdata 2021-01.parquet
#Descarga de archivo 2021-02 del sitio https://www.nyc.gov/site/tlc/about/tlc-trip-r
ecord-data.page
wget -P /home/hadoop/landing https://d37ci6vzurychx.cloudfront.net/trip-data/yellow
tripdata 2021-02.parquet
#Copia de archivos desde carpeta Landing al HDFS.
hdfs dfs -put /home/hadoop/landing/yellow tripdata 2021-01.parquet /ingest
hdfs dfs -put /home/hadoop/landing/yellow_tripdata_2021-02.parquet /ingest
#Borrado de archivo 2021-01 de carpeta Landing
rm /home/hadoop/landing/yellow tripdata 2021-01.parquet
#Borrado de archivo 2021-02 de carpeta Landing
rm /home/hadoop/landing/yellow_tripdata_2021-02.parquet hadoop@5f1a3da9dadf:~/script
```

4. Crear un archivo .py que permita, mediante Spark, crear un data frame uniendo los viajes del mes 01 y mes 02 del año 2021 y luego Insertar en la tabla airport\_trips los viajes que tuvieron como inicio o destino aeropuertos, que hayan pagado con dinero.

Leyendo la user guide en https://www.nyc.gov/site/tlc/about/tlc-trip-record-data.page

### Data Dictionaries and MetaData

Trip Record User Guide

#### PULocationid & DOLocationID—matching zone numbers to the map

Each of the trip records contains a field corresponding to the location of the pickup or drop-off of the trip (or in FHV records before 2017, just the pickup), populated by numbers ranging from 1-263. These numbers correspond to taxi zones, which may be downloaded as a table or map/shapefile and matched to the trip records using a join. The data is currently available on the Open Data Portal at <a href="https://data.cityofnewyork.us/Transportation/NYC-Taxi-Zones/d3c5-ddgc">https://data.cityofnewyork.us/Transportation/NYC-Taxi-Zones/d3c5-ddgc</a>, or on the trip records page on the TLC website, <a href="https://www1.nyc.gov/site/tlc/about/tlc-trip-record-data.page">https://www1.nyc.gov/site/tlc/about/tlc-trip-record-data.page</a>, under Taxi Zone Maps and Lookup Tables, see below:

Estos 2 campos PULocationID y DOLocationID muestran el pickup y drop-off, entiendo

que correspondería a **inicio** y **destino**. Los LocationID correspondientes a aeropuertos:

# Taxi Zone Maps and Lookup Tables

- Taxi Zone Lookup Table (CSV)
- Taxi Zone Shapefile (PARQUET)

Α	В	С	D
ocationID	Borough	Zone	service_zone
1	EWR	Newark Airport	EWR
132	Queens	JEK Airport	Airports
138	Queens	LaGuardia Airport	Airports

Haciendo un analisis previo primero y uniendo los 2 archivos no encontré nulos para **PULocationID** y **DOLocationID** asique entiendo los puedo utilizar como filtro sin otra operación previa para una consulta sql.

```
>>> df_01 = spark.read.parquet("hdfs://172.17.0.2:9000/ingest/yellow_tripdata_2021-01.parquet")
>>> df_02 = spark.read.parquet("hdfs://172.17.0.2:9000/ingest/yellow_tripdata_2021-02.parquet")
>>> df_union = df_01.union(df_02)
>>> df_union.createOrReplaceTempView("airport_vista")
>>> new_df = spark.sql("select * from airport_vista where PULocationID is null")
>>> new_df.count()
0
>>> new_df = spark.sql("select * from airport_vista where DOLocationID is null")
>>> new_df.count()
```

Además veo que muchos valores en el campo **airport\_fee** son null, pero entiendo que no importa porque no los vamos a utilizar para una operación de suma por ejemplo, en este caso es simplemente para contar cantidad de viajes.

Por lo último, la IA me recomendó trabajar con los archivos parquet por separado por temas de performance y después unirlos ya transformados.

Entonces el archivo de transformación t\_clase7.py queda así:

from pyspark.context import SparkContext from pyspark.sql.session import SparkSession sc = SparkContext('local') spark = SparkSession(sc) from pyspark.sql import HiveContext hc = HiveContext(sc)

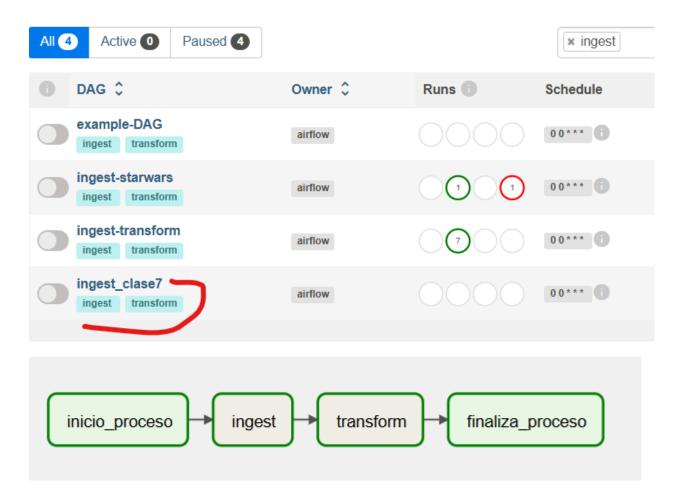
```
##Leyendo los 2 archivos parquet mes 01 y 02 de carpeta /ingest
df 01 =
   spark.read.parguet("hdfs://172.17.0.2:9000/ingest/yellow_tripdata_2021-01.parguet")
df 0\dot{2} =
   spark.read.parguet("hdfs://172.17.0.2:9000/ingest/yellow_tripdata_2021-02.parguet")
#Crea las vistas de cada parquet
df 01.createOrReplaceTempView("airport vista 1")
df 02.createOrReplaceTempView("airport vista 2")
#Filtro columnas y por viajes que se hayan pagado cash y que tengan como inicio ó
   destino aeropuertos
df 01 filtro = spark.sql("select cast(tpep_pickup_datetime as timestamp),
   cast(airport fee as double), cast(payment type as bigint), cast(tolls amount as
   double), cast(total amount as double) from airport vista 1 where payment type =
   2 and (PULocationID IN (1, 132, 138) or DOLocationID in (1, 132, 138)) ")
df 02 filtro = spark.sql("select cast(tpep pickup datetime as timestamp),
   cast(airport fee as double), cast(payment type as bigint), cast(tolls amount as
   double), cast(total_amount as double) from airport_vista_2 where payment_type =
   2 and (PULocationID IN (1, 132, 138) or DOLocationID in (1, 132, 138)) ")
#Uno los dataframes
df air unido = df 01 filtro.union(df 02 filtro)
#Hago la vista para insertar
df air unido.createOrReplaceTempView("airport trips insert")
#Hace load en HIVE
hc.sql("insert into tripdata.airport trips select * from airport trips insert")
hadoop@5f1a3da9dadf:~/scripts$ ls -rtl t clase7.py
```

hadoop@5f1a3da9dadf:~/scripts\$ ls -rtl t\_clase7.py -rw-rw-r-- 1 hadoop hadoop 1474 Oct 14 17:17 t\_clase7.py

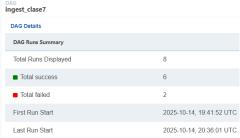
 Realizar un proceso automático en Airflow que orqueste los archivos creados en los puntos 3 y 4. Correrlo y mostrar una captura de pantalla (del DAG y del resultado en la base de datos)

```
dag.cli()hadoop@5f1a3da9dadf:~/airflow/dags$ ls -rtl
total 20
-rw-rw-r-- 1 hadoop hadoop 1079 May 1 2022 example-DAG.py
-rw-rw-r-- 1 hadoop hadoop 1024 May 5 2022 ingest-transform.py
-rw-rw-r-- 1 hadoop hadoop 1028 Oct 11 15:04 ingest-starwars.py
drwxrwxr-x 1 hadoop hadoop 4096 Oct 11 15:04 __pycache__
-rw-rw-r-- 1 hadoop hadoop 1039 Oct 14 16:32 ingest_clase7.py
```

### **DAGs**







## hive> select count(\*) from airport\_trips;

```
Total MapReduce CPU Time Spent: 0 msec
OK
30611
Time taken: 2.336 seconds, Fetched: 1 row(s)
hive>
```