

Enunciado de la práctica:

Diseñar, especificar y desplegar un datalake para el procesamiento de datos provenientes de fuentes de datos no estructurados extraídos mediante técnicas de scraping/crawling de sitios de dominio público.

PARTE 1: Enunciado y diagrama

• IDEA DEL PROYECTO:

Vamos a cruzar los datos del dataset inicial de airbnb con los museos de Madrid. De esta forma podremos recomendar los pisos más próximos al museo elegido, más baratos y mejor valorados.

• DEFINICIÓN DE LA ESTRATEGIA DEL DATA ANALYSIS AS A SERVICE (DAaaS):

Se parte de un dataset ya **scrapeado** de la web de airbnb con los pisos de Madrid. Se añade otro fichero de entrada que se obtiene haciendo scraping en la API REST del ayuntamiento de Madrid (datos.madrid.es). Este contiene el listado de museos de la ciudad de Madrid.

Ambos ficheros (extensión csv) se suben a la nube: Google Cloud Platform (GCP) y allí se almacenan en un segmento (Google Cloud Storage), se depuran para limpiarlos (Google Cloud Dataprep by Trifacta) y se procesan con HIVE en un clúster de Hadoop (Google Cloud Dataproc).

ARQUITECTURA DEL DAaaS:

Para hacer el scraping se usa un Google Collaboratory que llama al API REST y almacena los datos en un fichero csv.

Ambos ficheros de entrada (airbnb y museos) se suben a un segmento del GCS.

A continuación, se usa el Dataprep de Trifacta (dentro de GCP) para limpiar los datos iniciales. El resultado se guarda en otro directorio dentro del mismo segmento del GCS.

Estos datos se cargan en el clúster de Hadoop para poder ser procesados. Dicho clúster está formado por 3 nodos: uno máster y dos de trabajo. El máster contiene un Resource Manager de YARN y un NameNode de HDFS además de los controladores de tareas. Por su parte los nodos de trabajo tienen un NodeManager de YARN y un DataNode de HDFS.

Al tratarse de datos estructurados (.csv) se usa HIVE, de esta forma se pueden crear y cargar las tablas, y se puede interactuar con ellos para hacer consultas. Estos resultados finales vuelven a almacenarse en el mismo segmento de trabajo de GCS.

MODELO OPERATIVO DEL DAaaS:

Los ficheros de entrada los obtenemos por dos vías diferentes:

- El de airbnb está disponible en el link facilitado en el enunciado de la práctica (dataset_airbnb). En este caso se utiliza la versión corta de 58 MB (solo 14780 grabaciones seleccionadas) ya que el fichero completo de 1.8 GB no tiene ninguno de dicha ciudad. Son pisos principalmente de Amsterdam (Holanda) y Barcelona (España).
- El de museos de Madrid se obtiene ejecutando de forma manual un Google Collaboratory. Se ha codificado en python un pequeño código que realiza un scraping del API REST del ayuntamiento de Madrid (datos.madrid.es) y devuelve los datos en un fichero csv.

Ambos ficheros se suben de manera manual a un segmento del GCS. Para ello se usan los directorios *'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/input_airbnb'* y *'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/input_museos'* respectivamente.

A continuación se usa un flujo de Trifacta (Dataprep en GCP). Se aplican unas recetas y de esta forma depuramos ambos ficheros. Se eliminan todos los pisos que no pertenecen a Madrid y todos los museos que tienen un error de formato. Estos ficheros resultantes se vuelven a guardar dentro del mismo segmento en un directorio llamado 'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/ficheros depurados'. Además, por motivos de seguridad y eficiencia se guarda una copia de todos los ficheros que hemos tratado hasta ahora (los dos originales de entrada y los dos directorios depurados). Esto se realiza en los del segmento: 'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/backup entradas' У 'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/backup depurados'

El siguiente paso es crear manualmente un clúster de Hadoop con 3 nodos (uno maestro y dos trabajadores) y asociarlo con dicho segmento donde están guardados los datos depurados. A continuación se crean manualmente tareas de HIVE o directamente se puede usar una consola en la nube para utilizar beeline. De esta forma se crean y cargan las tablas, así como se ejecuta la consulta que cruza los museos con los pisos más cercanos, más baratos y mejor valorados. Estos resultados se almacenan en un directorio del mismo segmento llamado: 'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/outputs'.

Llegados a este punto se elimina el clúster de la CGP para no consumir recursos, pero se tienen disponibles los resultados en el segmento para que se puedan usar en cualquier momento.

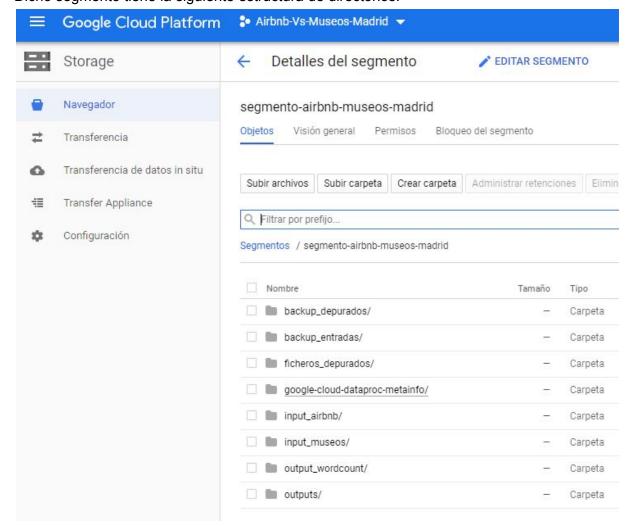
DESARROLLO DEL DAaaS:

Los datos de entrada son los siguientes:

- Dataset airbnb
- Listado de museos de Madrid obtenido del siguiente scraping: <u>Scraping data</u> madrid Museos.ipynb

Se suben a la nube, en concreto al segmento "segmento-airbnb-museos-madrid" (he dado permisos a <u>ricardovegas@gmail.com</u>). <u>Link del segmento</u>

Dicho segmento tiene la siguiente estructura de directorios:



Los ficheros originales de entrada se guardan en /input_airbnb e /input_museos.

Los ficheros depurados en dataprep se almacenan en /ficheros_depurados.

Todos estos ficheros tienen una copia de seguridad en /backup_entradas y /backup depurados.

Por último, las salidas de las consultas de HIVE están disponibles en /outputs.

El trabajo en HIVE se desarrolla de la siguiente manera:

- Se crea la tabla museos y se cargan los datos depurados:

CREATE TABLE museos (Nombre STRING, URL_info STRING, Ciudad STRING, Codigo_postal STRING, Direccion STRING, Latitud STRING, Longitud STRING) ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ',';

LOAD DATA INPATH 'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/ficheros_depurados/Copia de Copia de museos depurado' INTO TABLE museos;

- Se crea la tabla airbnb y se cargan los datos depurados:

CREATE TABLE airbnb (ID INT, Listing Url STRING, Scrape ID STRING, Last Scraped STRING, Name STRING, Summary STRING, Space STRING, Description Experiences Offered STRING, Neighborhood Overview STRING, Notes STRING, Transit STRING, Access STRING, Interaction STRING, House Rules STRING, Thumbnail Url STRING, Medium Url STRING, Picture Url STRING, XL Picture Url STRING, Host ID STRING, Host URL STRING, Host Name STRING, STRING, Host Location STRING, Host About Host Since STRING, Host Response Time STRING, Host Response Rate STRING, Host Acceptance Rate Host_Thumbnail_Url STRING, Host Picture Url STRING, Host Neighbourhood STRING, Host Listings Count STRING, Host Total Listings Count STRING, Host Verifications STRING, Street STRING, Neighbourhood STRING, Neighbourhood Cleansed Neighbourhood Group Cleansed STRING, City STRING, State STRING, Zipcode STRING, Market STRING, Smart Location STRING, Country Code STRING, Country STRING, Latitude STRING, Longitude STRING, Property Type STRING, Room Type STRING, Accommodates STRING, Bathrooms STRING, Bedrooms STRING, Beds STRING, Bed Type STRING, Amenities STRING, Square Feet STRING, Price FLOAT, Weekly Price STRING, Monthly Price STRING, Security Deposit STRING, STRING, Guests Included STRING, Extra People Cleaning Fee STRING, Minimum Nights INT, Maximum Nights INT, Calendar Updated STRING, Has Availability STRING, Availability 30 STRING, Availability 60 STRING, Availability 90 STRING, Availability 365 STRING, Calendar last Scraped STRING, Number of Reviews STRING, First Review STRING, Last Review STRING, Review Scores Rating STRING, Review Scores Accuracy STRING, STRING, Review Scores Cleanliness STRING, Review Scores Checkin Review Scores Communication STRING, Review Scores Location STRING, Review Scores Value STRING, License STRING, Jurisdiction Names STRING, Cancellation Policy STRING, Calculated host listings count STRING, Reviews per Month STRING, Geolocation STRING, Features STRING) ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ':::';

LOAD DATA INPATH
'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/ficheros_depurados/Copia de Copia de
airbnb-listings-depurado.csv' INTO TABLE airbnb;

En este punto he de decir que he tenido muchos problemas para trabajar con la tabla airbnb. Después de numerosas pruebas con el fichero original, con el depurado, con varios tipos de separadores, con las comillas como envoltorio de los campos, etcétera no consigo una tabla legible en todos sus campos, por lo que me es imposible hacer ningún tipo de JOIN. Mi idea es usar los campos airbnb.city y museos.ciudad para cruzar dichas tablas. De esta forma, usando las latitudes y longitudes de pisos y museos podría calcular la distancia entre ellos. Consulta tipo:

```
select 2 * 6371000 * asin(sqrt(pow(sin(radians((cast(airbnb.latitude as
decimal(20,10)) - cast(museos.latitud as decimal(20,10))) / 2)),2)

+ cos(radians(cast(museos.latitud as decimal(20,10)))) *
cos(radians(cast(airbnb.latitude as decimal(20,10)))) *
pow(sin(radians((cast(airbnb.longitude as decimal(20,10))) -
cast(museos.longitud as decimal(20,10))) / 2)), 2))) as distance from airbnb
where airbnb.latitude is not null;
```

Al campo distancia habría que añadir otros como los nombres, los identificadores, el precio y las valoraciones para hacer la consulta final y de ahí obtener el top de pisos deseados. El resultado de dicha sentencia se guarda en el segmento de trabajo de la siguiente forma. A modo de ejemplo:

```
INSERT OVERWRITE DIRECTORY 'gs://segmento-airbnb-museos-madrid/outputs/' ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ',' SELECT a.id, a.latitude, a.longitude, m.nombre, m.Latitud, m.Longitud from airbnb a left join museos m on a.City = m.Ciudad where a.id>1;
```

DIAGRAMA:

Diagrama práctica BDA

PARTE 2: Scraper

Se ha creado un scraper en Google Collaboratory a partir del API REST de la web del ayuntamiento de Madrid. De aquí se obtiene un archivo .csv que contiene el listado de museos de dicha ciudad.

Scraping data madrid Museos.ipynb

PARTE 3: Proveedor de Cloud y clúster

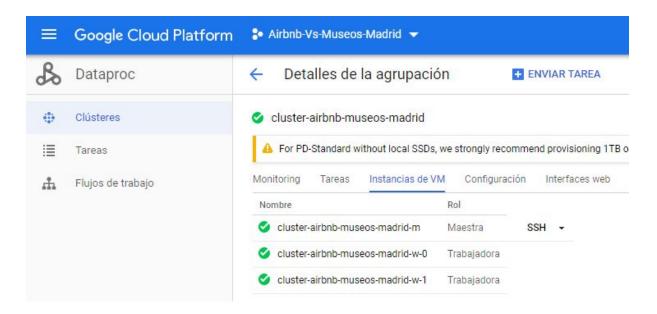
Estamos trabajando en la nube con Google Cloud Platform (GCP) y gracias a Dataproc hemos creado un clúster de 3 nodos: uno maestro y dos de trabajo.

El nodo maestro contiene un YARN Resource Manager, un HDFS NameNode y todos los controladores de tareas. Por su parte los de trabajo tienen un YARN NodeManager y un HDFS DataNode cada uno.

Además le hemos asignado el segmento que ya hemos creado previamente y en el que tenemos almacenados los datos de entrada de airbnb y museos Madrid.

A continuación añadimos una regla de cortafuegos (red de VPC del GCP) donde indicamos la ip de nuestra máquina y los puertos 8088 y 9870 (YARN y HDFS) del clúster para que podamos entrar así en las vistas de administración del clúster.

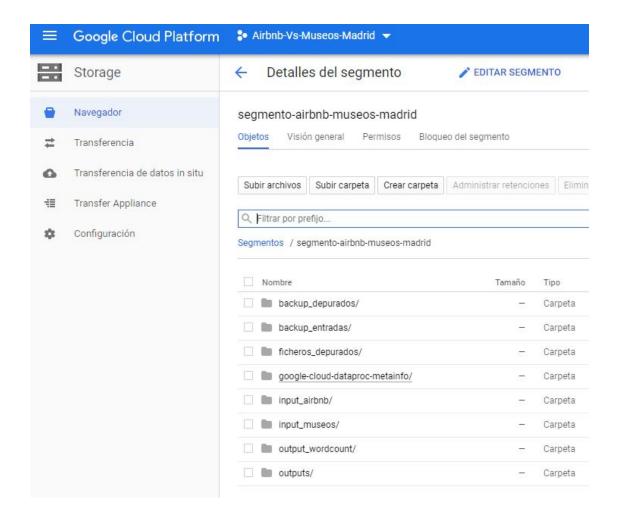
Clúster creado: "cluster-airbnb-museos-madrid"



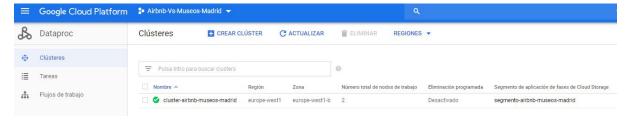
PARTE 4: Hadoop (HDFS, YARN y MAPREDUCE)

Como ya hemos visto en el apartado anterior, al crear el clúster lo hemos asociado con el segmento donde tenemos almacenados los ficheros con los que vamos a trabajar. De esta forma no nos hace falta insertarlos personalmente en el HDFS, sino que prácticamente es transparente para nosotros y de forma automática los ficheros del segmento pasan al HDFS del clúster en el que estamos trabajando.

Segmento creado: "segmento-airbnb-museos-madrid"



Vinculación entre clúster y segmento:



A continuación, a modo de ejemplo, utilizamos WordCount para ejecutar una tarea dentro de Dataproc de GCP.

Creación de la tarea: Google Cloud Platform ♣ Airbnb-Vs-Museos-Madrid ▼ Dataproc Enviar una tarea ID de tarea ::: Clústeres wordcount-airbnb ≣ Tareas Región 🔞 Flujos de trabajo å europe-west1 Clúster cluster-airbnb-museos-madrid Tipo de tarea Hadoop Clase principal o .jar @ file:////usr/lib/hadoop-mapreduce/hadoop-mapreduce-examples.jar Argumentos (Opcional) wordcount gs://segmento-airbnb-museosmadrid/ficheros_depurados/jobrun/input_airbnb.csv gs://segmento-airbnb-museos-madrid/output_wordcount × Pulsa <Intro> para añadir más argumentos Archivos .jar (Opcional) Introduce la ruta del archivo, por ejemplo hdfs://example/example.jar Propiedades (Opcional) + Añadir elemento Etiquetas (Opcional) + Añadir etiqueta N.º máximo de reinicios por hora (Opcional) Déjalo en blanco si no quieres permitir que se lleven a cabo reinicios automáticos cuando fallen las tareas. Más información

1-10

Enviar

Cancelar

<1

