Práctica del módulo Big Data Processing

En este proyecto vamos a realizar el procesamiento de datos recolectados desde antenas de telefonía móvil. Para ellos vamos a generar tres capas de procesamiento y un Script para la creación de las tablas SQL:

Script de Provisionamiento JDBC

(BigDataProcessing\practica\src\main\scala\io\keepcoding\spark\exercic e\provisioner\JdbcProvisioner.scala)

En esta capa creamos un Script en el que realizaremos dos acciones, la primera, la creación de 4 tablas en una base de datos de postgres en GCP. Y la segunda, insertar información de usuarios en una de las tablas (user_metadata) para tener dicha información de forma estática. Tras la ejecución debemos obtener el siguiente mensaje:

```
"C:\Program Files\Java\jdk1.8.0_202\bin\java.exe" ...

Conexión establecida correctamente!

Creando la tabla bytes (timestamp TIMESTAMP, id_movil TEXT,value BIGINT)

Creando la tabla bytes_hourly (timestamp TIMESTAMP, id TEXT, value BIGINT, type TEXT)

Creando la tabla user_quota_limit (email TEXT, usage BIGINT, quota BIGINT, timestamp TIMESTAMP)

Creando la tabla user_metadata (id TEXT, name TEXT, email TEXT, quota BIGINT)

Dando de alta la información de usuarios

Process finished with exit code 0
```

Comprobamos en la consola de la instancia de SQL dentro de GCP si se han creado las tablas correctamente:

Y que los datos se hayan insertado correctamente en la tabla user_metadata:

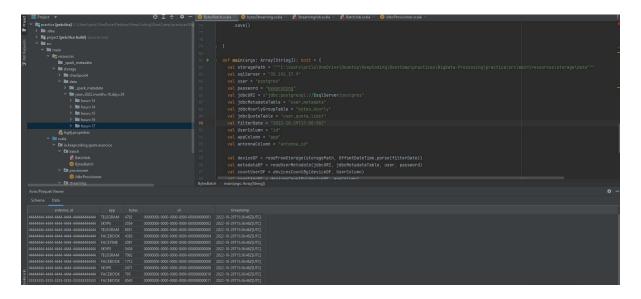
```
id
                                        name
                                                         email
                                                                         quota
00000000-0000-0000-0000-000000000001
                                                | andres@gmail.com
                                      andres
                                                                         200000
00000000-0000-0000-0000-00000000000
                                                | paco@gmail.com
                                                                         300000
                                      paco
0000000-0000-0000-0000-00000000000
                                      juan
                                                  juan@gmail.com
                                                                         100000
00000000-0000-0000-0000-000000000004
                                                  fede@gmail.com
                                                                           5000
                                      gorka
00000000-0000-0000-0000-00000000005
                                                | gorka@gmail.com
                                                                         200000
                                      luis
00000000-0000-0000-0000-00000000000
                                                | luis@gmail.com
                                                                         200000
00000000-0000-0000-0000-00000000000
                                                | eric@gmail.com
                                      eric
                                                                         300000
                                                | carlos@gmail.com
8000000000-0000-0000-000000000000
                                                                         100000
                                      carlos
00000000-0000-0000-0000-00000000000
                                                | david@gmail.com
                                                                         300000
00000000-0000-0000-0000-000000000000
                                                | juanchu@gmail.com
                                      juanchu
                                                                         300000
00000000-0000-0000-0000-00000000011
                                      charo
                                                  charo@gmail.com
                                                                         300000
delicidas | delicidas@gmail.com |
                                                                        1000000
00000000-0000-0000-0000-000000000013
                                      milagros | milagros@gmail.com
                                                                         200000
00000000-0000-0000-0000-00000000014
                                                | antonio@gmail.com
                                                                        1000000
                                      antonio
00000000-0000-0000-0000-000000000015
                                      sergio
                                                | sergio@gmail.com
                                                                        1000000
                                                  maria@gmail.com
00000000-0000-0000-0000-000000000016
                                                                        1000000
                                                                         300000
00000000-0000-0000-0000-0000000000017
                                                | cristina@gmail.com
                                      cristina
00000000-0000-0000-0000-00000000018
                                      lucia
                                                | lucia@gmail.com
                                                                         300000
00000000-0000-0000-0000-000000000019
                                                | carlota@gmail.com
                                      carlota
                                                                         200000
00000000-0000-0000-0000-000000000000
                                      emilio
                                                | emilio@gmail.com
                                                                         200000
```

Capa Speed Layer

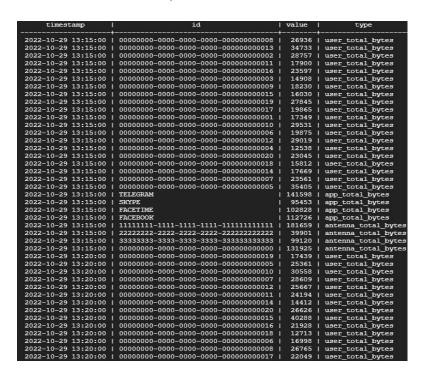
(BigDataProcessing\practica\src\main\scala\io\keepcoding\spark\exercic e\streaming\bytesStreaming.scala)

En este apartado realizaremos la descarga, trasformación y guardado de los datos obtenidos en Kafka. Para ello es necesario llevar a cabo varias operaciones:

- 1. En primer lugar, creamos la SparkSession
- 2. Almacenamos en una variable tipo DataFrame los datos que se leen en RealTime de Kafka
- 3. Realizamos el parseo de los datos que leemos de Kafka devolviendo un Json de formato {timestamp:timestamp, id:String, antenna_id:String, bytes:Long, app:String}
- 4. La data que vamos obteniendo en el punto anterior se ira guardando en un storage local, formato parquet particionado por AÑO, MES, DIA, HORA.



5. Del dataframe obtenido en el apartado 3, obtendremos 3 DF con el siguiente esquema: (timestamp TIMESTAMP, id TEXT, value BIGINT, type TEXT) Para ello realizaremos tres agrupaciones, una para cada identificador(móvil, antena y app) Realizaremos la suma de bytes por cada id y añadiremos el nombre de la métrica correspondiente en cada caso en una columna que llamaremos type. 6. A medida que se vayan creando los DF del punto anterior, se irán guardando en la tabla bytes dentro de la instancia de postgres que tenemos levantada en GCP con el esquema indicado en el punto anterior. Comprobamos en postgres que la tabla bytes se va llenando con los datos obtenidos en los procesos anteriores en base al esquema indicado.



Capa Batch Layer

(BigDataProcessing\practica\src\main\scala\io\keepcoding\spark\exercic e\batch\BytesBatch.scala)

La capa de batch también está compuesta por varias operaciones:

1. Primero realizaremos la lectura de nuestras fuentes de datos:

a.Archivo parquet. Realizaremos la lectura de la data almacenada en el apartado anterior en base a una fecha y hora determinada

b.Tabla de Postgres. Almacenaremos los datos de la tabla user_metadata para obtener los datos de los usuarios

 Con el DF obtenido de la lectura del archivo parquet, igual que en el apartado 5 del apartado de streaming, obtendremos 3 DF con el siguiente esquema: (timestamp TIMESTAMP, id TEXT, value BIGINT, type TEXT)
 Realizando nuevamente la suma de bytes por cada id y añadiendo el nombre de la métrica correspondiente en cada caso en una columna también llamada type. 3. Los DF obtenidos en el punto anterior se almacenan en una tabla dentro de la instancia de postgres llamada bytes_hourly. Comprobamos que se insertan los datos:

timestamp	id	value	l type
2022-10-29 13:00:00	0000000-0000-0000-0000-00000000000	+ 110603	t user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000000	1 102160	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000014	97876	user total bytes
2022-10-29 13:00:00		1 104115	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000	1 128169	user total bytes
2022-10-29 13:00:00		132313	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000018	93140	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	0000000-0000-0000-0000-000000000000	131393	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-00000000000	106127	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-0000000000012	1 107221	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	0000000-0000-0000-0000-000000000000	131188	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000000	133697	user total bytes
2022-10-29 13:00:00 I	0000000-0000-0000-0000-0000000000000	1 129184	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-00000000000	100423	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	0000000-0000-0000-0000-000000000000	1 102333	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	800000000-0000-0000-0000-0000000000	115711	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-0000000000004	115494	user total bytes
2022-10-29 13:00:00 I	00000000-0000-0000-0000-000000000000	1 108944	user total bytes
2022-10-29 13:00:00 I	0000000-0000-0000-0000-000000000011	1 111530	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000	1 118326	user total bytes
2022-10-29 13:00:00	SKYPE	529361	app total bytes
2022-10-29 13:00:00 I	FACETIME	1 472827	app total bytes
2022-10-29 13:00:00	TELEGRAM	694975	app total bytes
2022-10-29 13:00:00 I	FACEBOOK	1 582784	app total bytes
2022-10-29 13:00:00 I	11111111-1111-1111-1111-1111111111111	1 582730	antenna total bytes
2022-10-29 13:00:00	3333333-3333-3333-3333-333333333333	402889	antenna total bytes
2022-10-29 13:00:00 I	0000000-0000-0000-0000-000000000000	1 271088	antenna total bytes
2022-10-29 13:00:00	4444444-4444-4444-4444-444444444444	542669	antenna total bytes
2022-10-29 13:00:00	22222222-2222-2222-2222-22222222222	480571	antenna total bytes
2022-10-29 14:00:00 I	0000000-0000-0000-0000-000000000000	1 54817	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-00000000000	45229	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000000	70235	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000016	57167	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-00000000014	55375	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000	43971	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000000	45491	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-00000000000	1 44908	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-00000000000	1 42049	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-00000000011	1 59680	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-0000000000004	62056	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000	50829	user total bytes
2022-10-29 14:00:00	00000000-0000-0000-0000-000000000000	65552	user_total_bytes
2022 10 20 14 00 00 1	00000000 0000 0000 0000 0000000000	1 47706	Lugar total buton

4. De los 3DF obtenidos en el apartado 2, necesitaremos el correspondiente a la agrupación por id del móvil. Lo enriqueceremos con los datos almacenados en el punto 1b y obtendremos un DF con el siguiente esquema:

(timestamp TIMESTAMP, id TEXT, value BIGINT, type TEXT, name TEXT, email TEXT, quota BIGINT)

- 5. Con el DF del punto 4 realizaremos un filtro para que nos muestren los usuarios que tienen los bytesConsumidos/h > quota/h y devolveremos un dataframe con el siguiente esquema: (email TEXT, usage BIGINT, quota BIGINT, timestamp TIMESTAMP)
- 6. El DF que se obtiene en el punto anterior se almacena en una tabla dentro de nuestro postgres llamada user_quota_limit

ostgres=> select	*	from us	se:	r_quota_	_1:	imit;	
email		usage	!	quota		timestamp	
juan@gmail.com	ï	106127	ï	100000	i	2022-10-29 13:00:	:00
fede@gmail.com	1	115494	1	5000	1	2022-10-29 13:00:	00
carlos@gmail.com	1	115711	1	100000	1	2022-10-29 13:00:	00
fede@gmail.com	1	62056	1	5000	1	2022-10-29 14:00:	00
juan@gmail.com	1	156337	1	100000	1	2022-10-29 15:00:	00
fede@gmail.com	1	138482	1	5000	1	2022-10-29 15:00:	00
carlos@gmail.com	1	153606	1	100000	1	2022-10-29 15:00:	00
fede@gmail.com	1	12448	1	5000	1	2022-10-29 16:00:	00
juan@gmail.com	1	113638	1	100000	1	2022-10-29 17:00:	00
fede@gmail.com	1	107362	1	5000	1	2022-10-29 17:00:	00
carlos@gmail.com	ī	111394	1	100000	1	2022-10-29 17:00:	00

Serving Layer

A través de apache superset realizamos las gráficas del flujo de bytes en base a la id del móvil, de la antena y de la app, de los datos que se van recibiendo en streaming, en las siguientes gráficas se muestra el flujo en un intervalo de 13h a 17 h:



En las siguientes imágenes se muestran gráficas obtenidas de la tabla bytes_hourly, es decir, de los datos obtenidos en el apartado batch

