### Teste Boticário – Bruno Flammarion C. Boscolo

## 1 - Realizar a importação dos dados dos 3 arquivos em uma tabela criada por você no banco de dados de sua escolha;

Existem várias formas de desenvolver essa ingestão, priorizei um desenvolvimento de um pipeline python com dataflow.

Outras formas de fazer essa ingestão:

- 1. bq load
- 2. dataflow com fluxos de template
- 3. datafusion

✓ 
limit testeboticario ②

- 4. via interface do Bigquery
- 5. Outras ferramentas Nifi, Streamsets e outras de ETL.

Para o projeto criei um ambiente na GCP, todo o teste foi em cima desse projeto.

# Selecione um projeto Q Pesquisar projetos e pastas RECENTE TODOS Nome ID

testeboticario-294416

Para iniciar o processo de ingestão, precisei configurar o ambiente com gcloud para enviar os arquivos, levando em consideração que um sistema ou fluxo ETL entregaria os arquivos no cloud storage.

gcloud auth login gcloud config set project testeboticario-294416 gsutil mb gs://testeboticatio gsutil cp Base\*.csv gs://testeboticatio

Alguns pré-requisitos para rodar dataflow:

- 1. Habilitar o dataflow API
- 2. Um account service com as devidas permissões (fiz a criação do dataflow@testeboticario-294416.iam.gserviceaccount.com)
- 3. Instalar as dependências
- 4. Ter o dataset criado, criei um dataset com o nome (teste boticatio)

Instalação de dependências: python3.7 -m pip install -r /home/testeboticariobruno/pipeline/requirements.txt

Para rodar o dataflow, deve executar os seguintes scripts:

#### Base 2017 1.csv:

python3.7 /home/testeboticariobruno/pipeline/df\_csv\_bq.py --project testeboticario-294416 --autoscaling\_algorithm THROUGHPUT\_BASED -- service\_account\_email dataflow@testeboticario-294416.iam.gserviceaccount.com --job\_name df-boticario-csv-bq -- runner DataflowRunner --input gs://testeboticatio/Base\_2017\_1.csv --staging\_location gs://testeboticatio/process --temp\_location gs://testeboticatio/temp --requirements\_file /home/testeboticariobruno/pipeline/requirements.txt --region us-central1

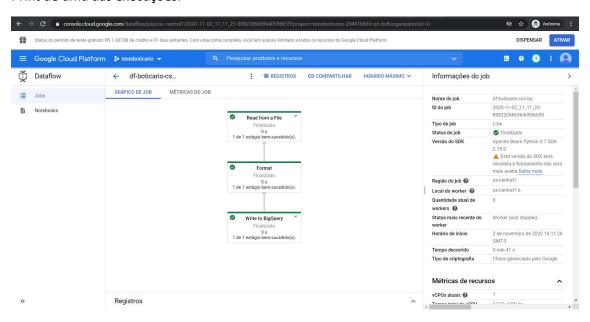
#### Base 2018 2.csv:

python3.7 /home/testeboticariobruno/pipeline/df\_csv\_bq.py --project testeboticario-294416 --autoscaling\_algorithm THROUGHPUT\_BASED -- service\_account\_email dataflow@testeboticario-294416.iam.gserviceaccount.com --job\_name df-boticario-csv-bq -- runner DataflowRunner --input gs://testeboticatio/Base\_2018\_2.csv --staging\_location gs://testeboticatio/process --temp\_location gs://testeboticatio/temp --requirements\_file /home/testeboticariobruno/pipeline/requirements.txt --region us-central1

#### Base 2019 3.csv:

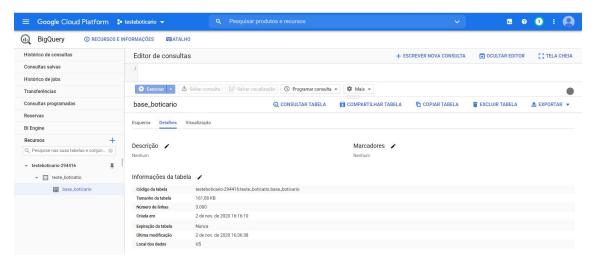
python3.7 /home/testeboticariobruno/pipeline/df\_csv\_bq.py --project testeboticario-294416 --autoscaling\_algorithm THROUGHPUT\_BASED --service\_account\_email dataflow@testeboticario-294416.iam.gserviceaccount.com --job\_name df-boticario-csv-bq --runner DataflowRunner --input gs://testeboticatio/Base\_2019\_3.csv-staging\_location gs://testeboticatio/process --temp\_location gs://testeboticatio/temp --requirements\_file /home/testeboticariobruno/pipeline/requirements.txt --region uscentral1

#### Print de uma das execuções:



Foi desenvolvido dessa forma pensando em criar uma cloud function para iniciar o processo batch assim que arquivo chegar no cloud Storage;

Segue print da tabela criada, até desenvolvi o pipeline para trabalhar com tabela particionada, mas quando fui fazer a agenda do Bigquery no Airflow encontrei alguns problemas quando as consultas no BigQueryOperator. Acabei voltando meu código e tabela para trabalhar sem o particionamento.



2 - Com os dados importados, modelar 4 novas tabelas e implementar processos que façam as transformações necessárias e insiram as seguintes visões nas tabelas:

Para executar o Airflow foi necessário habilitar o Composer na GCP, fiz a escrita de 4 Dags para gerar as visões.

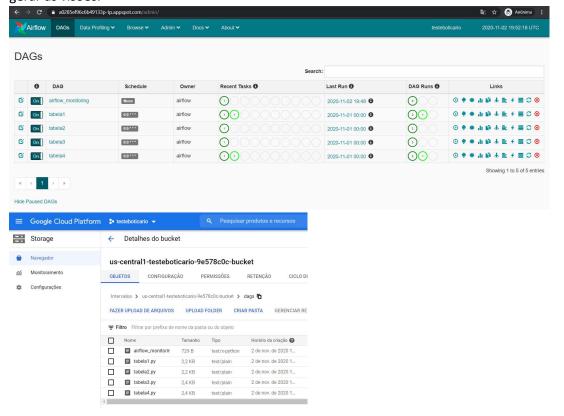


Tabela1: Consolidado de vendas por ano e mês;

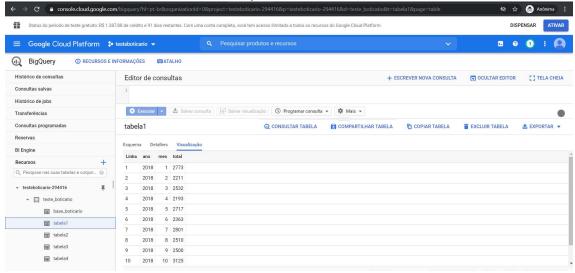


Tabela2: Consolidado de vendas por marca e linha;

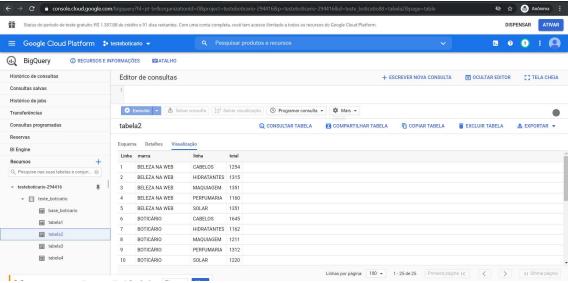


Tabela3: Consolidado de vendas por marca, ano e mês;

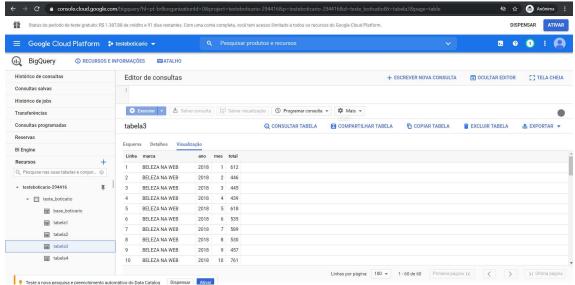
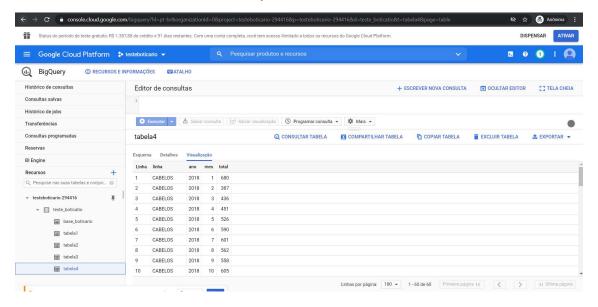


Tabela4: Consolidado de vendas por linha, ano e mês;

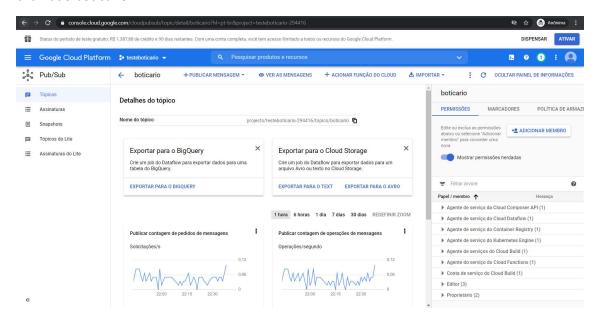


- 7 Criar um processo de captura de dados através da API do Twitter, que utilize os seguintes parâmetros:
- a. Palavras a serem pesquisadas: "Boticário" e o nome da linha com mais vendas no mês 12 de 2019 (conforme item 2.d.);
- b. Recuperar os 50 twitts mais recentes;
- c. Recuperar apenas twitts que estejam em português.

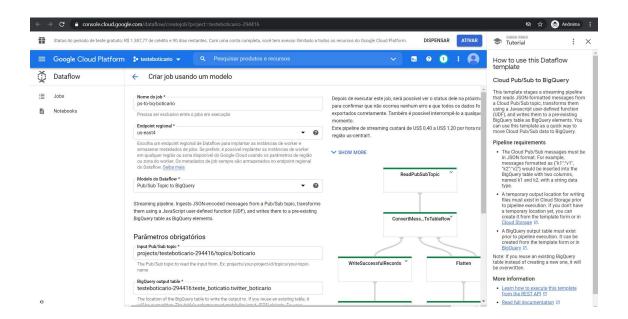
Para o processo do Twitter, iniciei com uma tentativa com Datafusion, mas tive alguns problemas com Account Service no Dataproc, acabei fazendo em python mesmo, aproveitei um projeto existente:

https://github.com/TDehaene/blogposts/blob/master/got\_sentiment/4\_streaming\_pipeline/streaming\_tweet.py

Utilizei o python para fazer as requisições no Twitter e jogar os dados para um Pubsub tópico chamado boticário.



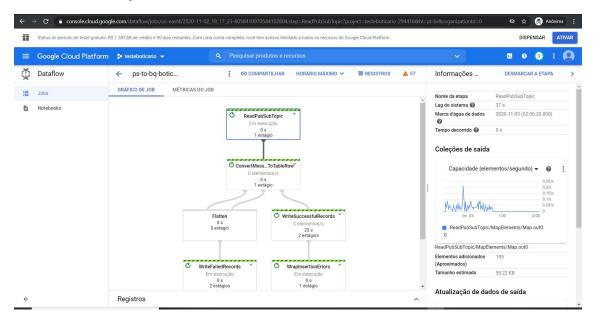
Para enviar os dados para o bigquery utilizei um template pronto:



#### Equivalência do comando:

gcloud dataflow jobs run ps-to-bq-boticario --gcs-location gs://dataflow-templates-us-east4/latest/PubSub\_to\_BigQuery --region us-east4 --staging-location gs://testeboticatio/temp --parameters inputTopic=projects/testeboticario294416/topics/boticario2,outputTableSpec=testeboticario294416:teste boticatio.twitter boticario

#### Print da execução:



#### Print da tabela

