Teste para Engenharia de Dados - Cognitivo Al

Autora: Caroline Inês Lisevski

A proposta desse trabalho é, a partir de um dataset no formato CSV, identificar os registros que estão deduplicados e realizar processos de modo a permanecer com a entrada mais recente de cada registro.

Os requisitos desse trabalho são:

- -todas as operações devem ser realizadas usando o Spark;
- -cada operação deverá ser executada no dataframe anterior;
- -o arquivo final deverá estar em um formato colunar de alta perfomance de leitura;
- -algumas variáveis deverão ser convertidas, conforme arquivo types_mapping.json.

O processamento será local por ter um dataset pequeno. Inicialmente serão importadas as bibliotecas necessárias para o desenvolvimento do trabalho.

```
In [1]: # importando as bibliotecas necessárias
import pandas as pd
import findspark #usado para encontrar a instalação do Spark na máquina
findspark.init()
from pyspark.sql import SparkSession, functions
from pyspark.sql.types import TimestampType, IntegerType
from pyspark.sql.functions import col
import json
```

Primeiramente é necessário iniciar uma sessão no Spark e definir que o local de processamento é a máquina que estamos trabalhando ('local[*]')

```
In [2]: # iniciar o spark
spark = SparkSession.builder.master('local[*]').getOrCreate()
```

Vamos usar a biblioteca Pandas para carregar o dataset e, na sequência, esse arquivo será convertido em Spark DataFrame.

```
In [3]: # carregar o dataset e converter ele em spark dataframe
data = pd.read_csv("data/input/users/load.csv")
df = spark.createDataFrame(data)
```

Vamos olhar o Data Frame usando o comando show():

```
In [4]: df.show()
```

```
email|
update_date|
| id|
                 name
                                                 phone
            create_date
address age
_____+
  1 | david.lynch@cogni... | David Lynch | (11) 99999-9997 | Mulholland D
rive,... | 72 | 2018-03-03 18:47:... | 2018-03-03 18:47:... |
| 1|david.lynch@cogni...| David Lynch|(11) 99999-9998|Mulholland Drive,...| 72|2018-03-03 18:47:...|2018-04-14 17:09:...|
2|sherlock.holmes@c...| Sherlock Holmes | (11) 94815-1623 | 221B Baker S
treet... | 34 | 2018-04-21 20:21:... | 2018-04-21 20:21:... |
3 | spongebob.squarep... | Spongebob Squarep... | (11) 91234-5678 | 124 Conch St
reet,... | 13 | 2018-05-19 04:07:... | 2018-05-19 04:07:... |
1 david.lynch@cogni...
                             David Lynch (11) 99999-9999 Mulholland D
rive,... | 72 | 2018-03-03 | 18:47:... | 2018-05-23 | 10:13:... |
  3 spongebob.squarep... Spongebob Squarep... (11) 98765-4321 122 Conch St
reet,... | 13 | 2018-05-19 04:07:... | 2018-05-19 05:08:... |
```

Esse Data Frame possui cinco registros com as variáveis 'id', 'name', 'email', 'phone', 'address', 'age', 'create_date' and 'update_date'. Analisando os registros é possível observar que os dados da variável 'name' estão na variável 'email' e vice-versa. Nesse caso é suficiente apenas renomear as colunas de acordo com as entradas.

```
In [5]: | df = df.withColumnRenamed("name", "e_mail").withColumnRenamed("email", "name")
      df.show()
      id
                   e mail
                                    name
                                               phone
      address|age| create_date|
                                    update_date|
      1 | david.lynch@cogni... | David Lynch | (11) 99999-9997 | Mulholland D
      | 1|david.lynch@cogni...| David Lynch|(11) 99999-9998|Mulholland D
      rive,... | 72 | 2018-03-03 | 18:47:... | 2018-04-14 | 17:09:... |
        2|sherlock.holmes@c...| Sherlock Holmes | (11) 94815-1623 | 221B Baker S
      treet... | 34 | 2018-04-21 20:21:... | 2018-04-21 20:21:... |
        3 spongebob.squarep... Spongebob Squarep... (11) 91234-5678 124 Conch St
      reet,... | 13 | 2018-05-19 04:07:... | 2018-05-19 04:07:... |
      | 1|david.lynch@cogni...| David Lynch|(11) 99999-9999|Mulholland D
      rive,... | 72 | 2018-03-03 18:47:... | 2018-05-23 10:13:... |
      3 | spongebob.squarep... | Spongebob Squarep... | (11) 98765-4321 | 122 Conch St
      reet,... | 13 | 2018-05-19 04:07:... | 2018-05-19 05:08:... |
      _____+
```

Agora vamos ver os tipos de variáveis do Data Frame

```
In [6]: df.printSchema()
```

```
root
  |-- id: long (nullable = true)
  |-- e_mail: string (nullable = true)
  |-- name: string (nullable = true)
  |-- phone: string (nullable = true)
  |-- address: string (nullable = true)
  |-- age: long (nullable = true)
  |-- create_date: string (nullable = true)
  |-- update_date: string (nullable = true)
```

Algumas das variáveis precisam ser convertidas para tipos específicos. O arquivo types_mapping.json nos dá quais variáveis devem ser convertidas e para qual tipo.

```
#importanto o arquivo json com informações sobre as variáveis que precisam
In [7]:
         with open('config/types_mapping.json') as mapping:
             dados = json.load(mapping)
         print(dados)
        { 'age': 'integer', 'create_date': 'timestamp', 'update_date': 'timestamp'}
        A variável 'age' deve ser convertida em 'integer' e as variáveis 'create_date' e
        'update_date' para 'timestamp'.
         #alterar a variável age como Integer
In [8]:
         df = df.withColumn('age', df['age'].cast(IntegerType()))
         #alterar as variáveis create date e update date como Timestamp
         df = df.withColumn('create_date', df['create_date'].cast(TimestampType()))
         df = df.withColumn('update_date', df['update_date'].cast(TimestampType()))
        #verificando se as alterações nas variáveis foram realizadas
In [9]:
         df.printSchema()
        root
          -- id: long (nullable = true)
          -- e mail: string (nullable = true)
          -- name: string (nullable = true)
          -- phone: string (nullable = true)
          -- address: string (nullable = true)
          -- age: integer (nullable = true)
          -- create date: timestamp (nullable = true)
          -- update date: timestamp (nullable = true)
```

Na sequência será feita a filtragem dos dados de modo que seja mantido o dado mais recente ('update_date') para cada 'id'.

Agora esses dados serão exportados para um arquivo em formato colunar. Para esse trabalho o formato colunar escolhido foi o Parquet porque ele fornece uma compressão de dados eficiente e também porque o Spark possui suporte em sua biblioteca para o Parquet, o que não exige a instalação de mais bibliotecas.

```
#coverter o arquivo para formato colunar Parquet
In [14]:
        df1.write.parquet("data/output/out.parquet")
        #verificando se o arquivo foi salvo
In [15]:
        df2 = spark.read.parquet("data/output/out.parquet")
        df2.orderBy('id').show()
         -----+---+-----
       | id|
                     e mail
                                         name
                                                      phone
                   create_date| update_date|
       address age
          1 | david.lynch@cogni... | David Lynch | (11) 99999-9999 | Mulholland D
       rive,... | 72 | 2018-03-03 18:47:... | 2018-05-23 10:13:... |
       2|sherlock.holmes@c...| Sherlock Holmes (11) 94815-1623 221B Baker S
       treet... | 34 | 2018-04-21 20:21:... | 2018-04-21 20:21:... |
          3|spongebob.squarep...|Spongebob Squarep...|(11) 98765-4321|122 Conch St
       reet,... | 13 | 2018-05-19 04:07:... | 2018-05-19 05:08:... |
       ----+
In [ ]:
```