

Gestão de Grandes Conjuntos de Dados  
Trabalho Prático 2 - Spark  
Grupo 11

Daniel Regado (PG42577)

# Conteúdo

<b>1</b>	<b>Introdução</b>	<b>2</b>
<b>2</b>	<b>Preparação e Contextualização</b>	<b>3</b>
2.1	Maven . . . . .	3
2.1.1	Dependências . . . . .	3
2.1.2	Plugins . . . . .	4
2.2	Estrutura do projeto . . . . .	5
2.3	Cluster . . . . .	5
2.3.1	Arquitetura . . . . .	5
2.3.2	Ações . . . . .	6
<b>3</b>	<b>Hive</b>	<b>8</b>
3.1	Localização dos ficheiros . . . . .	8
3.2	Nomes das tabelas . . . . .	8
3.3	Especificação dos datasets . . . . .	8
3.4	Definição de tipos . . . . .	9
3.5	Estruturação dos dados . . . . .	9
3.6	Execução . . . . .	9
3.7	Resultados . . . . .	11
<b>4</b>	<b>Jobs</b>	<b>13</b>
4.1	ShowRddOperations . . . . .	13
4.1.1	Execução . . . . .	14
4.2	CreateActorPage . . . . .	14
4.2.1	Esquema de dados actorPage . . . . .	16
4.2.2	Execução . . . . .	17
4.3	Resultados . . . . .	18
<b>5</b>	<b>Automatização da execução das tarefas</b>	<b>19</b>
<b>6</b>	<b>Conclusão</b>	<b>20</b>

# 1 | Introdução

Este trabalho prático tem como objetivo aplicar os conhecimentos adquiridos nas aulas relativos à utilização do *stack* Spark, Hive e HDFS. Além disso, de forma a aprofundar conhecimentos adicionais, embora não diretamente especificado no enunciado, irá também ser abordado o HBase para armazenamento de dados de forma distribuída. Todos estes conceitos e componentes estão disponíveis recorrendo ao Google Cloud Platform (GCP), pelo que também é objetivo deste trabalho prático compreender a interação entre os componentes, assim como o funcionamento de *clusters* no *Dataproc*.

## 2 | Preparação e Contextualização

Tendo em conta o desenvolvimento do trabalho prático anterior, existe trabalho que pode ser aproveitado, por exemplo, configurações Maven, arquitetura básica do *cluster* e ferramentas para interação com este. Por essa razão, existirão similaridades nos desenvolvimentos em componentes que sejam comuns a ambos trabalhos práticos.

### 2.1 Maven

Nesta secção abordamos as configurações presentes em *pom.xml*, ou seja, as configurações do Maven. Em termos de propriedades, definimos como *compiler* a versão 8 do Java, de forma a ser compatível com a versão presente do *Dataproc*. Além disso, foi definido também o *encoding* como UTF-8, de forma a suprimir *warning* na fase de *packaging*.

#### 2.1.1 Dependências

##### Spark e Spark-SQL

Estas dependências já vêm instaladas no *cluster*, portanto podemos assinalar como *provided*. Trata-se das dependências *spark-core* e *spark-sql* na versão 3.1.1.

```
<dependency>
  <groupId>org.apache.spark</groupId>
  <artifactId>spark-core_2.12</artifactId>
  <version>3.1.1</version>
  <scope>provided</scope>
</dependency>
<dependency>
  <groupId>org.apache.spark</groupId>
  <artifactId>spark-sql_2.12</artifactId>
  <version>3.1.1</version>
  <scope>provided</scope>
</dependency>
```

##### Hive

A dependência *Hive* também já está pré-instalada no *cluster*, portanto também é assinalada como *provided*. Está em utilização a versão 3.1.1.

```

<dependency>
  <groupId>org.apache.spark</groupId>
  <artifactId>spark-hive_2.12</artifactId>
  <version>3.1.1</version>
  <scope>provided</scope>
</dependency>

```

## HBase

A seguinte dependência não vem instalada por *default* no *cluster*, pelo que esta não será assinalada como *provided*. Está em utilização a versão 2.1.9, pelo que foi a última versão que funciona no contexto do *Dataproc*. Foi experimentada a última versão disponível (2.4.3), mas ocorreram problemas de conexão no contexto da API Java.

```

<dependency>
  <groupId>org.apache.hbase</groupId>
  <artifactId>hbase-shaded-client</artifactId>
  <version>2.1.9</version>
</dependency>

```

### 2.1.2 Plugins

#### Jar

Este plugin serve para a geração do *jar* na altura de *package*, e ativamos a configuração *forceCreation* para que este não ativasse um warning na criação do jar, pois este iria entrar em conflito com uma versão anterior que tivesse sido gerada.

```

<plugin>
  <groupId>org.apache.maven.plugins</groupId>
  <artifactId>maven-jar-plugin</artifactId>
  <version>3.2.0</version>
  <configuration>
    <forceCreation>true</forceCreation>
  </configuration>
</plugin>

```

#### Shade

O *shade* serve para incluir as dependências associadas ao projeto no jar, de forma a que o ficheiro resultante possa ser executado no *Dataproc* sem instalações adicionais. Abaixo temos a configuração do *shade*. Foi desativa a criação do *dependency-reduced-pom.xml*, pois ocasionalmente o IntelliJ associava esse ficheiro a uma nova configuração Maven. Não foi ativa a configuração de *minimizeJar* pois isso fazia com que fossem retiradas dependências que eram utilizadas posteriormente no cluster. A configuração deste plugin está feita de forma a evitar warnings e a descartar dependências duplicadas.

```

<plugin>
  <groupId>org.apache.maven.plugins</groupId>
  <artifactId>maven-shade-plugin</artifactId>

```

```

    <version>3.2.4</version>
    <configuration>
        <createDependencyReducedPom>false</createDependencyReducedPom>
    </configuration>
    ...
</plugin>

```

## 2.2 Estrutura do projeto

Em termos de estrutura do projeto, mais propriamente na pasta *src*, temos o seguinte conteúdo:

- *gcloud*
- *main*
- *hive*

Em *gcloud*, temos um *bash script* para interação com o cluster, que será abordado de forma mais elaborada seguidamente.

Em *main*, temos o *source code* Java do projeto. Está estruturado por packages, e estes estão organizados de forma intuitiva.

Por fim, em *hive* temos os ficheiros *hql*, que tratam da passagem dos dados em formatos de texto para dados organizados no Hive, tomando assim partido de uma estrutura organizada, assim como da existência dos metadados.

## 2.3 Cluster

De modo a não estar sujeito apenas ao browser para interações com o cluster, ou a relembrar comandos extensos, foi desenvolvido um *bash script*, *cluster.sh*, para interagir com o cluster. Neste ficheiro, estão definidos parâmetros que são utilizados repetidamente, como por exemplo o *project name* e *cluster name*, entre outros. Além disso, fazer alterações de arquitetura no cluster também se torna mais fácil deste modo. Este script tem como pré-requisito o *Google Cloud SDK* em funcionamento.

### 2.3.1 Arquitetura

Como parâmetros do cluster, definimos os seguintes atributos:

```

PROJECT_ID="ggcd-spark"
CLUSTER_NAME="spark-cluster"
REGION="europe-west2"
ZONE="europe-west2-b"
MASTER_MACHINE_TYPE="e2-standard-4"
WORKER_MACHINE_TYPE="e2-highmem-4"
DISK_SIZE=50
DISK_TYPE="pd-ssd"
WORKERS=2
SECONDARY_WORKERS=2

```

```
IMAGE_VERSION="2.0-debian10"
MAX_IDLE_SECONDS="3600s"
```

Desta forma, temos definidos neste script as características dos cluster. Foi escolhida uma arquitetura que excedesse as necessidades mínimas para execução dos Jobs, de forma a tornar estes mais rápidos e a suportar os *datasets* na íntegra. Foram escolhidos discos SSD de forma a melhorar a performance de I/O do HDFS. Além disso, foi colocado um *max idle time* de 1 horas, de forma a que não sejam gastos recursos desnecessariamente.

De forma a tirar partido das funcionalidades oferecidas pela GCP, foram incorporados *secondary workers* na arquitetura escolhida. Este *workers* não contribuem armazenamento para o *HDFS*, pois são máquinas *preemptible*. Isto significa que estas máquinas estão sujeitas a paragens caso sejam necessárias para outras tarefas pela parte da Google, e portanto não podem armazenar dados de forma persistente. No entanto, vêm com a vantagens de serem consideravelmente mais baratas, e dado que as tarefas que executamos têm no máximo alguns minutos de duração, conseguimos tirar proveito do poder computacional destes *workers*.

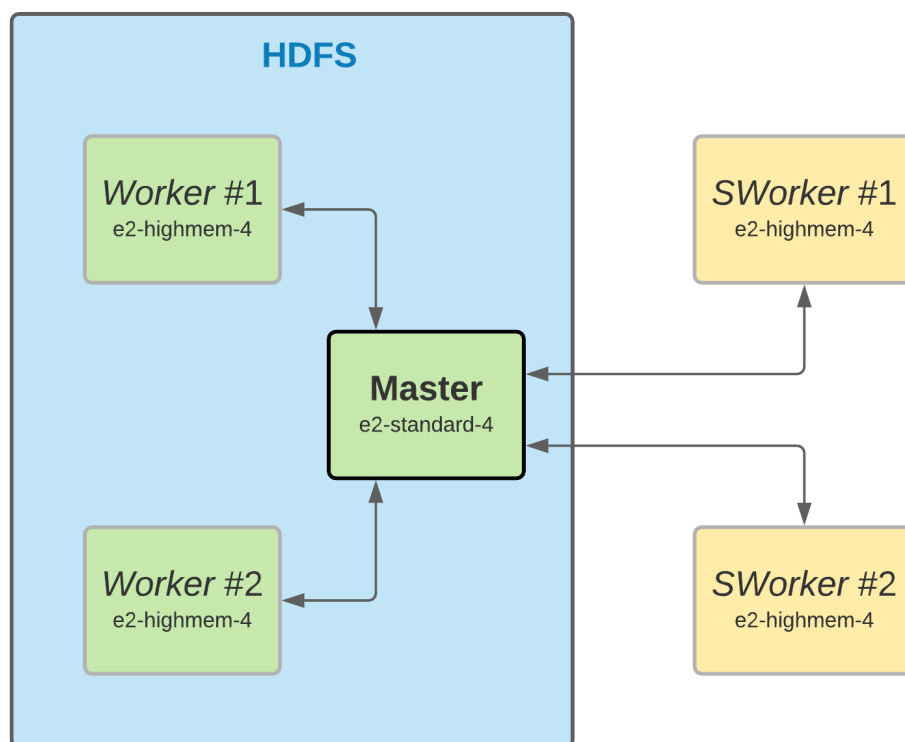


Figura 2.1: Arquitetura do cluster

### 2.3.2 Ações

Estão implementadas as seguintes ações de interação com o cluster:

Descrição	Comando
Cria o cluster	\$ ./cluster.sh create
Apaga o cluster	\$ ./cluster.sh delete
Inicia o cluster	\$ ./cluster.sh start
Pára o cluster	\$ ./cluster.sh stop
Submite job Spark para cluster	\$ ./cluster.sh spark <JAR> <CLASS>
Submite job Hive para cluster	\$ ./cluster.sh hive <QUERY_PATH>
Criar diretoria no HDFS	\$ ./cluster.sh hdfs_mkdir <DIR>
Upload de ficheiro para HDFS	\$ ./cluster.sh hdfs_upload <SRC> <DEST>
Download de ficheiro para HDFS	\$ ./cluster.sh hdfs_download <SRC> <DEST>
Apagar ficheiro no HDFS	\$ ./cluster.sh hdfs_delete <FILE/DIR>
Listar diretoria no HDFS	\$ ./cluster.sh hdfs_ls <DIR>



## 3 | Hive

Neste capítulo, iremos abordar as *queries* desenvolvidas para cumprir o objetivo 1 deste trabalho prático, que consiste em carregar os ficheiros para o Hive, em vez de tratar os ficheiros diretamente em formato de texto. Ao colocar os ficheiros no Hive, obtemos metadados, que serão úteis, por exemplo, para otimizar operações de *join* em *queries*.

### 3.1 Localização dos ficheiros

De modo a não ter que especificar na execução de cada Job quais seriam os ficheiros de input, foi decidido a utilização de diretorias pré-definidas para localização dos datasets. Esta decisão foi tomada de modo a simplificar a execução dos Jobs, de modo a não ser necessário definir explicitamente a localização de cada ficheiro como argumento. Portanto, para a geração das tabelas, estas assumem a existência dos datasets nas seguintes diretorias:

```
location 'hdfs:///titleBasics'      /* titleBasics.hql */
location 'hdfs:///titleRatings'    /* titleRatings.hql */
location 'hdfs:///titlePrincipals' /* titlePrincipals.hql */
location 'hdfs:///nameBasics'      /* nameBasics.hql */
```

### 3.2 Nomes das tabelas

Mais uma vez, de forma a simplificar a execução dos jobs, o nome das colunas onde são guardados os dados também estão definidas nestes ficheiros, e são utilizados esses nomes no resto do projeto. Essas tabelas são as seguintes:

Dataset	Tabela Hive
title.basics	titleBasics
title.ratings	titleRatings
title.principal	titlePrincipals
name.basics	nameBasics

### 3.3 Especificação dos datasets

Retirando a localização, todas as *queries* definidas para a criação das tabelas no Hive contém as seguintes especificações para os datasets:

```

row format delimited
  fields terminated by '\t'
  lines terminated by '\n'
  NULL defined as '\\N'
stored as textfile
tblproperties ("skip.header.line.count"="1");

```

Além disso, os datasets que contêm campos compostos, como por exemplo o caso de *genres* em *title.basics*, definem adicionalmente a seguinte especificação:

```
collection items terminated by ','
```

### 3.4 Definição de tipos

De forma a minimizar o espaço ocupado e a definir devidamente os tipos para cada atributo, foi tida em atenção a amplitude e casos possíveis para cada atributo. Na secção abaixo, conseguimos observar alguns exemplos os tipos de dados utilizados:

```

averageRating decimal(10,1)
numVotes integer
tconst string
isAdult boolean
genres array<string>
startYear smallint

```

### 3.5 Estruturação dos dados

Em termos de estruturação dos dados, iremos fazer testes comparando resultados com estruturação em *ORC* e *Parquet*, de forma a verificar qual a melhor abordagem, para os jobs em causa. Em ambos os casos, são estruturas colunares. Na análise de resultados, irá ser feita a execução dos Jobs recorrendo às tabelas com as diferentes estruturas, de forma a concluir se existem diferenças significativas em termos de utilização de recursos, analisando métricas e logs.

### 3.6 Execução

Para executar as 4 *queries* desenvolvidas, uma para cada dataset, utiliza-se o *script* cluster.sh referido anteriormente. Recorre-se então ao comando `$ ./cluster.sh hive <HQL_FILE>` para executar os jobs no Hive. Podemos depois executar o comando *describe* no Hive, para observar as tabelas geradas:

```
> describe titleRatings
```

col_name	data_type	comment
tconst	string	
averagerating	decimal(10,1)	
numvotes	int	

```
> describe titlePrincipals
```

col_name	data_type	comment
tconst	string	
ordering	smallint	
nconst	string	
category	string	
job	string	
characters	array<string>	

```
> describe nameBasics
```

col_name	data_type	comment
nconst	string	
primaryname	string	
birthyear	smallint	
deathyear	smallint	
primaryprofession	array<string>	
knownfortitles	array<string>	

```
> describe titleBasics
```

col_name	data_type	comment
tconst	string	
primarytitle	string	
originaltitle	string	
isadult	boolean	
startyear	smallint	
endyear	smallint	
runtimeinminutes	smallint	
genres	array<string>	
titletype	string	
	NULL	NULL
# Partition Information	NULL	NULL
# col_name	data_type	comment
titletype	string	

### 3.7 Resultados

Os datasets processados correspondem aos datasets totais, retirados de [imbd.com/interfaces](http://imbd.com/interfaces), e comprimidos no formato bz2. É de salientar que de todas as operações definidas nos ficheiros *hql*, apenas a operação de *insert* é que é realmente tratada como um job, visto que as operações de criar tabelas não acedem diretamente a dados. Tendo isso em conta, vamos analisar utilização de recursos na etapa de *insert*. As tabelas apresentadas seguidamente exibem valores provenientes do Yarn ResourceManager:

Parquet			
Table	Time	MB-seconds	vcore-seconds
titleBasics	1m45s	1414571	199
titleRatings	25s	284192	39
titlePrincipals	3m41s	3077490	435
nameBasics	1m55s	1584839	223

Tabela 3.1: Métricas ResourceManager para tabelas em Parquet.

ORC			
Table	Time	MB-seconds	vcore-seconds
titleBasics	1m33s	1236798	174
titleRatings	20s	245580	33
titlePrincipals	6m16s	5272503	745
nameBasics	2m25s	1985334	280

Tabela 3.2: Métricas ResourceManager para tabelas em ORC.

Os valores *MB-seconds* e *vcore-seconds* são métricas que multiplicam o valor agregado de memória e vcores pelo tempo de que a aplicação está a ser executada, em segundos.

Além disso, também podemos observar os logs no *Tez*, para verificar operações de escrita e leitura no HDFS. Temos abaixo alguma informação proveniente desses logs.

Parquet				
Table	Write Ops	Write MB	Read Ops	Read MB
titleBasics	41	490751	52	110875
titleRatings	5	22547	8	5253
titlePrincipals	3	1545982	5	271092
nameBasics	3	563768	5	151617

Tabela 3.3: Métricas Tez para tabelas em Parquet.

ORC				
Table	Write Ops	Write MB	Read Ops	Read MB
titleBasics	41	178766	52	110875
titleRatings	5	5517	8	5253
titlePrincipals	3	563768	5	271092
nameBasics	3	175023	5	151617

Tabela 3.4: Métricas Tez para tabelas em ORC.

Dos dados apresentados nas tabelas 3.4 e 3.3, os dados relativos a *Read Ops* e *Read MB* estão expostos para confirmar que os dados de entrada são iguais. Observando e comparando os valores de *Write MB* e as métricas do *ResourceManager*, verifica-se que existe um trade-off entre armazenamento e recursos gastos (e consequentemente, tempo de execução). Por exemplo, para a table *titlePrincipals*, verifica-se que os valores de tempo de execução, memória gasta e vcores utilizados são bastante superiores no caso do ORC. No entanto, este escreve 3 vezes menos conteúdo no HDFS. Isto deve-se à utilização de *stripes* pela parte do ORC, pelo que apresenta uma melhor compactação de dados. Dependendo do ambiente, a decisão da estrutura das tabelas poderá ser feita tendo em conta limites computacionais ou de armazenamento. No entanto, ainda só consideramos o carregamento do dataset para o Hive, ainda será necessário verificar as diferenças na execução dos próprios jobs.

Os ficheiros de onde foram retirados todos estes dados estão disponíveis na pasta *output*, pelo que é possível observar mais métricas analisando esses ficheiros.

## 4 | Jobs

### 4.1 ShowRddOperations

Este job corresponde à execução das operações sobre RDDs que satisfazem o objetivo 2 do enunciado. Para tal, são executados os métodos sobre RDDs definidos no *package* **RddOperations**. Depois de executadas, o resultado dessas operações é impresso no ecrã, visto que não é pedido que estes resultados sejam guardados em ficheiros.

Para realizar estas operações, as tabelas correspondentes aos datasets são convertidas para RDDs.

```
JavaRDD<Row> titleBasicsWithStartYear = sparkSession
    .table("titleBasics")
    .select("tconst", "primaryTitle", "startYear", "genres")
    .toJavaRDD()
    .filter(row -> !row.isNullAt(2))
    .cache();
JavaRDD<Row> titleRatings = sparkSession
    .table("titleRatings")
    .select("tconst", "averageRating")
    .toJavaRDD();
JavaRDD<Row> titlePrincipals = sparkSession
    .table("titlePrincipals")
    .select("tconst", "nconst", "category")
    .toJavaRDD();
JavaRDD<Row> nameBasics = sparkSession
    .table("nameBasics")
    .select("nconst", "primaryName")
    .toJavaRDD();
```

O RDD *titleBasicsWithStartYear* fica em cache por ser utilizado duas vezes. Esses datasets são complementados com seleção de colunas, de modo a não carregar dados desnecessários.

#### RddOperations.TopGenres

Operação sobre o RDD *titleBasicsWithStartYear*, que trata de calcular o género mais comum para cada década. Portanto, é obrigatório que os títulos não tenham o campo *startYear* nulo. No caso de TV Series, que possuem *endYear*, é considerado apenas o *startYear*, não tendo em consideração a duração da série, apenas a estreia.

## RddOperations.SeasonHits

Operação sobre os RDDs *titleBasicsWithStartYear* e *titleRatings*, para calcular o título mais bem classificado para cada ano.

## RddOperations.TopActors

Operação sobre os RDDs *titlePrincipals* e *nameBasics*, para calcular os atores que participaram em mais títulos. Estes valores ficam um pouco incomparáveis entre atores que participam em TV Series e atores que não participam, visto que cada episódio conta como uma participação.

### 4.1.1 Execução

Para executar este job, recorreremos mais uma vez ao script *cluster.sh*, pelo seguinte comando:

```
$ ./cluster.sh spark <JAR> Jobs.ShowRddOperations
```

O resultado deste job está junto com o source code, na pasta *output*. Retirando uma parte do output deste job para demonstração, obtemos o seguinte:

Top Genres:

```
Decade: 1940, Genre: Film-Noir
Decade: 2010, Genre: Action
...
```

Season Hits:

```
Year: 1895, Title: The Waterer Watered, Rating: 7.1
Year: 1940, Title: Tom and Jerry, Rating: 9.3
...
```

Top 10 Actors:

```
Actor: Sameera Sherief, Appearances: 9518
Actor: Subhalekha Sudhakar, Appearances: 6816
...
```

## 4.2 CreateActorPage

Este job corresponde à execução de operações SQL e sobre RDDs, de forma a gerar um único ficheiro relativo a nome, idade, 10 títulos mais bem classificados, etc.. Para tal, foram geradas 2 operações totalmente em SQL, para recolher as informações *Base* e *Friends*. Existem 2 outras operações que utilizam SQL para agregar alguns dados, que posteriormente são processados por RDDs. As classes que implementam estas operações estão no *package ActorPage*. Após a execução destas operações, é efetuado um join sobre o resultados das operações *Base* e *Friends*, pelo campo *nconst*. Sendo estas operações totalmente em SQL, o resultado deste join é ainda um *Dataset<Row>*. Este é posteriormente convertido para um *JavaPairRDD*, usando como *key* o *nconst*, para depois executar mais um join, desta vez com o *JavaPairRDD* correspondente a *Hits*. Por fim, é obtido um *HashMap* a partir do RDD correspondente a *Generation*. No fim de todas estas operações, a informação proveniente do RDD com informação de *Base*, *Friends* e *Hits* é passada para um método que irá escrever esta informação no HBase, juntamente com a informação correspondente da *Generation*.

## Actor.Base

Implementa o método *getBaseDataset*, que se trata de uma operação SQL para obter os seguintes atributos:

- *nconst*
- *name*
- *age*
- *decade*
- *active\_years*
- *titles*
- *avg\_ratings*

Para além dos atributos pedidos, existem aqui atributos adicionais. O atributo *nconst* será utilizado como *key* para associar o ator à sua informação no HBase, assim como para operações de join com as restantes informações. O atributo *decade* será necessário para identificar qual é a lista *Generation* correspondente.

## Actor.Friends

Implementa o método *getFriendsDataset*, que se trata de uma operação SQL para obter os seguintes atributos:

- *nbconst*
- *friends*

À semelhança da classe anterior, o atributo *nconst* será utilizado para as operações de join.

## Actor.Hits

Implementa o método *getHitsRDD*, que se trata de uma operação sobre RDDs, a partir do resultado de uma query SQL. Essa query obtém os seguintes atributos:

- *nconst*
- *primaryTitle*
- *averageRating*

Posteriormente, esse Dataset é convertido para um RDD, que juntamente com outras operações, resulta num JavaPairRDD que associa a um *nconst* os seus 10 títulos mais bem classificados.



## Actor.Generation

Implementa o método *getGenerationRDD*, que se trata de uma operação sobre RDDs, a partir do resultado de uma query SQL. Essa query obtém os seguintes atributos:

- decade
- name
- avg\_ratings

Posteriormentem, esse Dataset é convertido para um RDD, seguido de uma operação *groupBy* pela *decade*, ordena os atores pela sua classificação média, e guarda o top 10. No fim destas operações, temos um JavaPairRDD que tem como *key* uma década, e como *value* os top 10 de atores, tendo em conta a média das classificações dos títulos em qual participou.

### 4.2.1 Esquema de dados actorPage

Como foi referido anteriormente, uma vez realizadas todas as operações e os dados estejam prontos, estes são guardados no HBase, numa tabela com esquema apropriado. Para tal, o cluster necessitou dos componentes opcionais *HBase* e *Zookeeper*. Para guardar os dados, é criada uma tabela com 4 *column families*, correspondentes às alíneas apresentadas no enunciado no objetivo 3. Para criar a tabela, recorre-se ao método *createTableIfNotTaken* em *ActorPage.HBase*, que recebe como argumentos o nome da tabela e uma *collection* de *strings*, correspondente às *column families*:

```
HBase.createTableIfNotTaken(conf,
    "actorPage",
    Arrays.asList("base", "friends", "generation", "hits")
);
```

Posteriormente, cada ator irá associar ao seu *nconst* os seus atributos, preenchendo as colunas na respetiva *column family*. Além disso, após a criação da tabela, podemos usar a *hbase shell* para obter uma descrição da tabela, executando `hbase(main):001:0> describe "actorPage"`:

```
hbase(main):001:0> describe "actorPage"
Table actorPage is ENABLED
actorPage
COLUMN FAMILIES DESCRIPTION
{NAME => 'base', VERSIONS => '1', NEW_VERSION_BEHAVIOR => 'false', KEEP_DELETED_CELLS =>
'FALSE', DATA_BLOCK_ENCODING => 'NONE', TTL => 'FOREVER', MIN_VERSIONS => '0',
REPLICATION_SCOPE => '0', BLOOMFILTER => 'ROW', IN_MEMORY => 'false', COMPRESSION =>
'NONE', BLOCKCACHE => 'true', BLOCKSIZE => '65536', METADATA => {'EVICT_BLOCKS_ON_CLOSE'
=> 'false', 'CACHE_DATA_ON_WRITE' => 'false', 'CACHE_INDEX_ON_WRITE' => 'false',
'CACHE_BLOOMS_ON_WRITE' => 'false', 'PREFETCH_BLOCKS_ON_OPEN' => 'false'}}
{NAME => 'friends', VERSIONS => '1', ...}}
{NAME => 'generation', VERSIONS => '1', ...}}
{NAME => 'hits', VERSIONS => '1', ...}}
```

## ActorPage.Actor

Esta classe implementa um construtor que está preparado para ir buscar informações de um dado ator à tabela `actorPage`, no HBase, criada pelo job `CreateActorPage`. Tem também implementado o método `main`, que exemplifica instanciar esta classe para o ator Robert Downey Jr.

Portanto, se executarmos `$ ./cluster.sh spark <JAR> ActorPage.Actor`, iremos obter um output semelhante ao abaixo, que foi reduzido para não ocupar demasiado espaço desnecessariamente. Mais uma vez, a versão completa deste output está disponível na pasta `output`:

```
{
  "name": "Robert Downey Jr.",
  "age": 56,
  "activeYears": 36,
  "titles": 196,
  "avgRatings": 6.66,
  "friends": [
    "Cary-HiroYuki Tagawa",
    "Anton Yelchin",
    "Chris Evans"
  ],
  "generation": {
    "0": "Igor Hajdarhodzic",
    "1": "Matthew Brooks",
    "9": "Stefano Simondo"
  },
  "hits": {
    "0": "Robert Downey, Jr.",
    "1": "SmartLess",
    "9": "Iron Man"
  }
}
```

### 4.2.2 Execução

Para executar este job, recorreremos mais uma vez ao script `cluster.sh`, pelo seguinte comando:

```
$ ./cluster.sh spark <JAR> Jobs.CreateActorPage
```

Posteriormente, podemos observar uma entrada no HBase, para verificar a representação dos dados. Por exemplo, podemos voltar a recolher os dados para o ator Robert Downey Jr., pela execução do comando `hbase(main):001:0> get "actorPage", "nm0000375"`:

COLUMN	CELL
base:active_years	timestamp=1622656350969, value=\x00\$
base:age	timestamp=1622656350969, value=\x008
base:avg_ratings	timestamp=1622656350969, value=\x00\x00\x00\x02\x02\x9A
base:name	timestamp=1622656350969, value=Robert Downey Jr.
base:titles	timestamp=1622656350969, value=\x00\x00\x00\x00\x00\x00\xC4
friends:friends	timestamp=1622656350969, value=Cary-HiroYuki Tagawa \x09Anton Yelchin\x09Nicole Kidman\x09Joaquim de Almeida

```

                                \x09Joe Pantoliano\x09Eddie Marsan
generation:0                    timestamp=1622656350969, value=Miriam Fiordeponi
generation:1                    timestamp=1622656350969, value=Matthew Brooks
...                             ...
generation:9                    timestamp=1622656350969, value=Stefano Simondo
hits:0                          timestamp=1622656350969, value=Robert Downey, Jr.
hits:1                          timestamp=1622656350969, value=Saving the world one algorithm at a time
...                             ...
hits:9                          timestamp=1622656350969, value=The Age of A.I.

```

Como podemos observar, os tipos de dados são preservados. Assim, garantimos uma utilização eficiente de disco.

### 4.3 Resultados

Nesta secção iremos abordar resultados para ambos os jobs descritos em 4.1 e 4.2. Idealmente, utilizaríamos o Spark History para a monitorização dos jobs, mas esta ferramenta estava com problemas no cluster, e ficava a carregar dados indefinidamente, sem progresso. Portanto, iremos observar algumas métricas provenientes do Yarn ResourceManager:

Job	Tables	Time	MB-seconds	vcore-seconds
ShowRddOperations	ORC	2m34s	6461494	454
ShowRddOperations	Parquet	2m07s	8326487	585
CreateActorPage	ORC	7m47s	23448335	1652
CreateActorPage	Parquet	8m1s	23824732	1680

Tabela 4.1: Métricas de ResourceManager para Jobs.

Comparando os resultados, não existem grandes diferenças no job *CreateActorPage*, mas no caso do job *ShowRddOperations*, a utilização de tabelas em ORC resultou num tempo de execução 21% superior. No entanto, tabelas em Parquet resultam 28% mais utilização de memória e CPU.

Por curiosidade, foram também executados os jobs recorrendo apenas à tabela externa, com os dados guardados em ficheiro. Mesmo com 4 workers com 32GB de memória RAM cada, os jobs não conseguiram executar por falta de memória, pelo que é importante a escolha acertada da representação dos dados.

Tendo em consideração os resultados aqui expostos na execução dos jobs, e os resultados expostos na execução das *queries* para carregamento dos dados para o Hive, já é possível tirar algumas conclusões sobre qual a estrutura de tabela mais apropriada, neste contexto. Como os datasets sobre os quais é feito o processamento não possuem um tamanho na grandeza de dezenas de gigabytes ou terabytes, talvez não se justificará a utilização de tabelas em ORC, pelo que demoram mais no carregamento para o Hive, e não apresentam melhorias proporcionais na execução dos jobs. No entanto, caso o armazenamento fosse limitado, já faria mais sentido a utilização desta estrutura para as tabelas.

Mais uma vez, os ficheiros de onde foram retirados estes dados estão disponíveis na pasta *output*.

## 5 | Automatização da execução das tarefas

De forma a facilitar a execução de todas as tarefas, foi criado um *bash script* (*run.sh*). Basta indicar como argumentos os datasets, e este trata de importar os ficheiros para o HDFS e executar todos os Jobs.

O fluxo de execução deste script pode ser dividido nas seguintes fases:

- Compilar o JAR
- Criar o cluster
- Criar pastas para dados no HDFS
- Copiar dados para as pastas criadas no HDFS
- Executar os jobs Hive
  - titleBasics.hql
  - titleRatings.hql
  - titlePrincipals.hql
  - nameBasics.hql
- Executar os jobs Spark
  - Jobs.ShowRddOperations
  - Jobs.CreateActorPage
  - ActorPage.Actor

### Execução

O script verifica se os argumentos fornecidos são ficheiros existentes. A execução deste script deve ser feita com o cluster desligado, pois a intenção deste script é executar tudo o que for necessário, de início a fim. No entanto, este *script* não elimina o cluster, pois como os resultados ficam no Hive e no HBase, fica à responsabilidade do utilizador a manipulação final destes ficheiros e a eliminação do cluster. Para executar este script, basta executar um comando semelhante a este:

```
$ ./run.sh <TITLE_BASICS> <TITLE_RATINGS> <TITLE_PRINCIPALS> <NAME_BASICS>
```

## 6 | Conclusão

Com este trabalho prático, conseguimos aplicar os conhecimentos obtidos nas aulas, e ainda aprofundar estes conhecimentos, como por exemplo, com os desenvolvimentos no HBase, no objetivo 3. Foi possível também ganhar mais experiência no que toca ao *Datapro*, visto que foi necessária alguma configuração adicional para que houvesse o funcionamento de todos os componentes, nomeadamente com a integração do HBase, com o objetivo de trabalhar com dados num contexto não relacional. Além disso, a execução dos jobs desenvolvidos e carregamento de dados recorrendo a mais do que uma estrutura de tabela no Hive, reitera que não existe uma opção universalmente certa, no que toca a estruturação de dados. Depende da finalidade e das prioridades no contexto dos dados, tendo em conta fatores, como por exemplo, a frequência de atualização de campos ou a inserção de novos dados.