Domácí úkol na BI-BIG

Vypracoval Matyáš Skalický 15.12.2018

OBSAH

ÚVOD	2
DATASET	. 2
ZDROJ DATASETU:	. 2
SPUŠTĚNÍ DATABÁZOVÉHO CLUSTERU	.4
SPARK	. 4
BUILD IMAGE PRO SPARK	
SPUŠTĚNÍ MASTER A WORKER NODE	
SPARK-SHELL	
PŘIPOJENÍ SPARK-SHELL NA MASTER	. 4
HDFS KONTEJNER	. 4
IMPORT DAT DO DATABÁZOVÉHO CLUSTERU	5
AGREGACE	6
1. VYTVOŘIT NOVÝ DATASET, KTERÝ BUDE AGREGOVAT DATA Z JEDNOHO PŮVODNÍHO DATASETU 2. VYTVOŘIT NOVÝ DATASET, KTERÝ BUDE AGREGOVAT DATA ZE DVOU PŮVODNÍCH DATASETŮ NAJEDNOU	
3. VYTVOŘIT NOVÝ DATASET, KTERÝ BUDE AGREGOVAT DATA ZE DVOU DATASETŮ NAJEDNOU, Z ČEHOŽ JEDEN BUDE VÝSLEDKEM PŘEDCHOZÍ AGREGACE A ULOŽIT HO ZPĚT DO DATABÁZE/NA FILE SYSTÉM	
EXPORT DAT ZE SPARK CLUSTERU	
VYHLADÁVACÍ INDEX	. 7
NAHRÁNÍ DAT A TVORBA INDEXU	
DOTAZY NA INDEX	. 8
FILTROVÁNÍ - VYHLEDÁNÍ VŠECH MUŽŮ:	
TŘÍDĚNÍ - SEŘADIT ZÁKAZNÍKY PODLE ÚTRATY	
WILDCARD HLEDÁNÍ - VŠICHNI ZÁKAZNÍCI CO PŘIŠLI Z GOOGLE	.8
DASHBOARD	. 9
ZÁVĚR	9

Úvod

Cílem tohoto úkolu je zopakovat si postupy probrané na cvičení na vlastních datech.

DATASET

Dataset obsahuje 550 000 záznamů z Black Friday z amerického obchodního řetězce. Obsahuje jak numerické, tak kategorické proměnné. Obsahuje chybějící hodnoty. Bylo dogenerován sloupec Refferal a upraveno Product_ID na numerickou hodnotu (odstraněním předpony P a úvodních nul). Úpravy datasetu jsou popsány v souboru DATASETTRANSFORM.IPYNB. Dataset byl pro potřeby úkolu rozdělen na 3 části.

ZDROJ DATASETU:

HTTPS://WWW.KAGGLE.COM/MEHDIDAG/BLACK-FRIDAY

DATASET USERS.CSV

User_ID	Gender	Age	Occupation	City_Category	Stay_In_Current_City_Years	Marital_Status	Refferal
1000001	F	0-17	10	Α	2	0	www.baidu.com
1000001	F	0-17	10	Α	2	0	www.samsung.com
1000001	F	0-17	10	Α	2	0	www.google.com.ar
1000001	F	0-17	10	Α	2	0	www.google.ca
1000002	М	55+	16	С	4+	0	www.accuweather.cor

RANGEINDEX: 537577 ENTRIES, 0 TO 537576

DATA COLUMNS (TOTAL 8 COLUMNS):

USER_ID 537577 INT64 - UNIKÁTNÍ IDENTIFIKÁTOR UŽIVATELE.

GENDER 537577 OBJECT - POHLAVÍ ZÁKAZNÍKA (M/F). AGE 537577 OBJECT - VĚKOVÁ SKUPINA ZÁKAZNÍKA.

OCCUPATION 537577 INT64 - KATEGORIE DLE TYPU ZAMĚSTNÁNÍ (MASKOVANÁ, ČÍSLO). CITY_CATEGORY 537577 OBJECT - KATEGORIE MĚSTA (MASKOVANÁ - HODNOTY A, B, C).

STAY_IN_CURRENT_CITY_YEARS 537577 OBJECT - DÉLKA POBYTU V SOUČASNÉM MĚSTĚ V LETECH.
MARITAL STATUS 537577 INT64 - MANŽELSKÝ STATUS (1=ŽENATÝ, 0=JINAK).

REFFERAL 537577 OBJECT - STRÁNKA, ODKUD UŽIVATEL PŘIŠEL, KDYŽ SE REGISTROVAL

MEMORY USAGE: 32.8+ MB

DATASET PRODUCTS.CSV

Product_Category_3	Product_Category_2	Product_Category_1	Product_ID	User_ID
nan	nan	3	69042	1e+06
14	6	1	248942	1e+06
nan	nan	12	87842	1e+06
nan	14	12	85442	1e+06
nan	nan	8	285442	1e+06

RANGEINDEX: 537577 ENTRIES, Ø TO 537576

DATA COLUMNS (TOTAL 5 COLUMNS):

USER_ID 537577 INT64 - UNIKÁTNÍ IDENTIFIKÁTOR UŽIVATELE.

PRODUCT_ID 537577 INT64 - UNIKÁTNÍ IDENTIFIKÁTOR PRODUKTU.

PRODUCT_CATEGORY_1 537577 FLOAT64 - PRIMÁRNÍ KATEGORIE PRODUKTU. (MASKOVANÁ, ČÍSLO)

PRODUCT_CATEGORY_2 370591 FLOAT64 - SEKUNDÁRNÍ KATEGORIE PRODUKTU. (MASKOVANÁ, ČÍSLO)

PRODUCT_CATEGORY_3 164278 FLOAT64 - TERCÉRNÍ KATEGORIE PRODUKTU. (MASKOVANÁ, ČÍSLO)

MEMORY USAGE: 20.5 MB

DATASET USER_PURCHASE.CSV

User_ID	Purchase
1e+06	8370
1e+06	15200
1e+06	1422
1e+06	1057
1e+06	7969

RANGEINDEX: 537577 ENTRIES, 0 TO 537576

DATA COLUMNS (TOTAL 2 COLUMNS):

USER_ID 537577 NON-NULL INT64 - UNIKÁTNÍ IDENTIFIKÁTOR UŽIVATELE.

PURCHASE 537577 NON-NULL INT64 - PŘEDPOKLÁDÁM ŽE KUMULATIVNÍ SUMA ČÁSTKY UTRACENÉ UŽIVATELEM V OBCHODĚ.

DATASET NEOBSAHUJE INFORMACE O MĚNĚ.

MEMORY USAGE: 8.2 MB

Spuštění databázového clusteru

Následující postup vychází z NÁVODU PREZENTOVANÉHO NA 5. CVIČENÍ. Postup vyžaduje nainstalovaný a plně funkční DOCKER-COMPOSE.

SPARK

BUILD IMAGE PRO SPARK

Otevřeme termínál ve složece spark. Bude vytvořen image *spark* který bude využit dle parametrů při spuštění jak pro worker, tak pro master node.

DOCKER BUILD -F SPARK.DF -T SPARK .

Spuštění master a worker node

DOCKER-COMPOSE UP

SPARK-SHELL

SPUŠTĚNÍ SPARK-SHELL

Následující příkaz spustí kontejner s přístupem do bashe na popředí.

DOCKER RUN -IT -P 8088:8088 -P 8042:8042 -P 4041:4040 -- NAME DRIVER -H DRIVER SPARK:LATEST BASH

PŘIPOJENÍ SPARK-SHELL NA MASTER

V běžícím bashi kontejneru se připojíme na master node spark clusteru.

SPARK-SHELL --MASTER SPARK://<IP ADRESA MASTERA>:7077

HDFS KONTEJNER

Pro spuštění kontejneru s Hadoop HDFS použijeme následující příkaz:

DOCKER RUN --NAME HADOOP -T -I SEQUENCEIQ/HADOOP-DOCKER /ETC/BOOTSTRAP.SH -BASH

Pro zjednodušení práce si přidáme do cesty image odkaz na hadoop.

EXPORT PATH=\$PATH:/USR/LOCAL/HADOOP/BIN/

IMPORT DAT DO DATABÁZOVÉHO CLUSTERU

Vytvoříme složku *data* v rootu image a v rootu HDFS filesystému.

```
MKDIR /DATA
HDFS DFS -MKDIR /DATA
```

Kopie dat do kontejneru na kterém běží HFDS.

```
DOCKER CP DATA/PRODUCTS.CSV HADOOP:/DATA/PRODUCTS.CSV
DOCKER CP DATA/USER_PURCHASE.CSV HADOOP:/DATA/USER_PURCHASE.CSV
DOCKER CP DATA/USERS.CSV HADOOP:/DATA/USERS.CSV
```

Vložení dat z filesystému image do HDFS.

```
HDFS DFS -PUT /DATA/PRODUCTS.CSV /DATA/PRODUCTS.CSV HDFS DFS -PUT /DATA/USER_PURCHASE.CSV /DATA/USER_PURCHASE.CSV HDFS DFS -PUT /DATA/USERS.CSV /DATA/USERS.CSV
```

Načtení csv souboru z HDFS do sparku

```
VAL USERS = SPARK.SQLCONTEXT.READ.FORMAT("CSV").OPTION("HEADER", "TRUE").OPTION("INFERSCHEMA", "TRUE").LOAD("HDFS://172.17.0.5:9000/DATA/USERS.CSV")

VAL USER_PURCHASE = SPARK.SQLCONTEXT.READ.FORMAT("CSV").OPTION("HEADER", "TRUE").OPTION("INFERSCHEMA", "TRUE").LOAD("HDFS://172.17.0.5:9000/DATA/USER_PURCHASE.CSV")

VAL PRODUCTS = SPARK.SQLCONTEXT.READ.FORMAT("CSV").OPTION("HEADER", "TRUE").OPTION("INFERSCHEMA", "TRUE").LOAD("HDFS://172.17.0.5:9000/DATA/PRODUCTS.CSV")
```

AGREGACE

1. VYTVOŘIT NOVÝ DATASET, KTERÝ BUDE AGREGOVAT DATA Z JEDNOHO PŮVODNÍHO DATASETU

Zjistíme, kolik maximálně uživatel utratil. Vzhledem k tomu, že přepokládám, že se jedná o kumulativní sumu tedy i kolik celkem v obchodě utratil.

```
// ZJISTÍME MAXIMÁLNÍ HODNOTY SLOUPCE PURCHASE
VAL USER_PURCHASE_MAX = USER_PURCHASE.GROUPBY("USER_ID").MAX("PURCHASE")
// ZOBRAZÍME VÝSLEDEK
USER_PURCHASE_MAX.SHOW()
```

2. VYTVOŘIT NOVÝ DATASET, KTERÝ BUDE AGREGOVAT DATA ZE DVOU PŮVODNÍCH DATASETŮ NAJEDNOU

Zjistíme, kteří zákazníci si koupili nejméně produktů

```
FROM USERS U FULL JOIN PRODUCTS P USING(USER_ID) GROUP BY USER_ID ORDER BY PRODUCT_COUNT ASC")

// ZOBRAZÍME SI VÝSLEDEK. VOLÁNÍ PROVEDE DOTAZ.
USERS_ORDER_COUNT.SHOW()
```

3. VYTVOŘIT NOVÝ DATASET, KTERÝ BUDE AGREGOVAT DATA ZE DVOU DATASETŮ NAJEDNOU, Z ČEHOŽ JEDEN BUDE VÝSLEDKEM PŘEDCHOZÍ AGREGACE A ULOŽIT HO ZPĚT DO DATABÁZE/NA FILE SYSTÉM

```
// REGISTRACE DATAFRAMU NA SQL TABULKU
USER_PURCHASE_MAX.WITHCOLUMNRENAMED("MAX(PURCHASE)",
"PURCHASE").REGISTERTEMPTABLE("USER_PURCHASE_MAX").
USERS_ORDER_COUNT.REGISTERTEMPTABLE("USERS_ORDER_COUNT")

// DOTAZ
VAL USER_AVERAGE_PURCHASE_AMOUNT = SPARK.SQLCONTEXT.SQL("SELECT USER_ID, PURCHASE / PRODUCT_COUNT AS AVERAGE_PURCHASE FROM USERS_ORDER_COUNT U JOIN USER_PURCHASE_MAX USING (USER_ID) ORDER BY AVERAGE_PURCHASE DESC")

// ZOBRAZÍME VÝSLEDEK
USER_AVERAGE_PURCHASE_AMOUNT.SHOW()
```

EXPORT DAT ZE SPARK CLUSTERU

Na HDFS se vytvoří složka /data/users_order_count s výsledným csv.

```
USERS_ORDER_COUNT.COALESCE(1).WRITE.FORMAT("COM.DATABRICKS.SPARK.CSV").OPTION("HEADER","TRUE").SAVE("HDFS: //172.17.0.5:9000/DATA/USERS_ORDER_COUNT")
```

Kopie dat z HDFS do filesystému kontejneru na kterém běží HDFS.

```
HDFS DFS -GET /DATA/USERS_ORDER_COUNT /DATA/USERS_ORDER_COUNT
```

Kopie dat z filesystému kontejneru do filesystému počítače.

```
DOCKER CP HADOOP:/DATA/USERS_ORDER_COUNT .
```

VYHLEDÁVACÍ INDEX

Nahrání dat a tvorba indexu

Použijeme kontejner s technologií ElasticSearch pro indexaci csv souboru. Zároveň spustíme i kontejner Kibana, jterý slouží pro vizualizaci a dotazování nad daty. Data do ElasticSearch dostaneme za pomocí docker kontejneru LogStash. POSTUP VYCHÁZÍ ZE CVIČENÍ ČÍSLO 9.

Jdeme do složky logstash. Kontejnery spustíme na pozadí s použitím příkazu:

```
DOCKER-COMPOSE UP -D
```

Data se načtou dle definice konfigurace v souboru logstash.conf:

```
INPUT {
   FILE {
       PATH => "/DATASETS/BLACKFRIDAYEDIT.CSV"
       START_POSITION => "BEGINNING"
    }
}
FILTER {
   CSV {
       SEPARATOR => ","
       COLUMNS => ["USER_ID", "PRODUCT_ID", "GENDER", "AGE", "OCCUPATION", "CITY_CATEGORY", "STAY_IN_CURR
ENT_CITY_YEARS", "MARITAL_STATUS", "PRODUCT_CATEGORY_1", "PRODUCT_CATEGORY_2", "PRODUCT_CATEGORY_3", "PURC
HASE", "REFFERAL"]
   }
   MUTATE {CONVERT => ["USER ID", "INTEGER"]}
   MUTATE {CONVERT => ["PRODUCT_ID", "INTEGER"]}
    MUTATE {CONVERT => ["OCCUPATION", "INTEGER"]}
    MUTATE {CONVERT => ["PRODUCT_CATEGORY_1", "INTEGER"]}
    MUTATE {CONVERT => ["PRODUCT_CATEGORY_2", "INTEGER"]}
    MUTATE {CONVERT => ["PRODUCT_CATEGORY_3", "INTEGER"]}
    MUTATE {CONVERT => ["PURCHASE", "INTEGER"]}
OUTPUT {
    ELASTICSEARCH {
       HOSTS => "HTTP://ELASTICSEARCH:9200"
       INDEX => "BLACKFRIDAY"
}
```

Uživatelské rozhraní Kibana je na adrese: HTTP://127.0.0.1:5601. Pro vytvoření indexu zvolíme *Management -> Index Patterns* a do pole "Index pattern" okopírujeme název indexu, tedy "blackfriday". Následně klikneme next a v time filter zvolíme možnost "I don't want to use Time Filter" jelikož náš dataset neobsahuje časové značky. Klikneme na Create index pattern a index je tak vytvořen.

DOTAZY NA INDEX

Dotazy v Kibaně lze provádět v záložce *Discover*. Konzole se nachází na *Dev Tools -> Console*.

FILTROVÁNÍ - VYHLEDÁNÍ VŠECH MUŽŮ:

Dev Tools:

Kibana: GENDER:M

TŘÍDĚNÍ - SEŘADIT ZÁKAZNÍKY PODLE ÚTRATY

Dev Tools:

```
GET /BLACKFRIDAY/DOC/_SEARCH
{
    "SORT": {
        "PURCHASE": {
              "ORDER": "DESC"
            }
      }
}
```

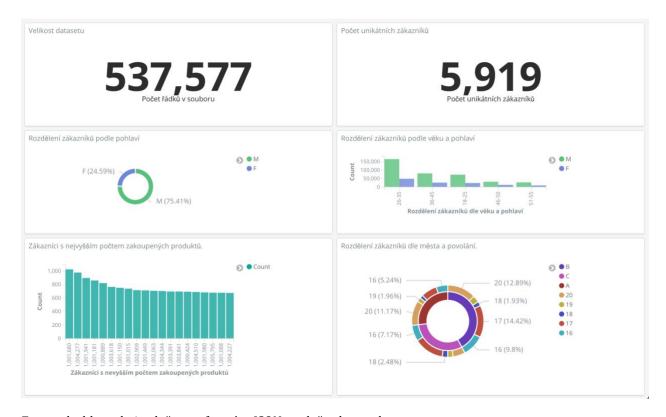
WILDCARD HLEDÁNÍ - VŠICHNI ZÁKAZNÍCI CO PŘIŠLI Z GOOGLE

Dev Tools:

```
GET /BLACKFRIDAY/DOC/_SEARCH
{
    "QUERY": {
        "WILDCARD": {
            "REFFERAL": "WWW.GOOGLE.*"
        }
    }
}
```

Kibana: REFFERAL: WWW.GOOGLE.*

DASHBOARD



Export dashboardu je uložen ve formátu JSON ve složce logstash.

ZÁVĚR

Vyzkoušel jsem si vytvořit vlastní Spark cluster s Hadoop HDFS úložištěm a následně ve spark-console udělat pár jednoduchých transformací. Dataset jsem taktéž importoval přes LogStash do ElasticSearch, vytvořil pár vyhledávacích dotazů a v Kibaně následně připravil dashboard s vizualizacemi. Vypracování úkolu mě moc nebavilo, protože jsem prováděl velmi podobné postupy jako na cvičení a v UseCasech. I tak mi tato semestrální práce zabrala větší množství času, než by mi připadalo užitečné. Mám pocit, že celá práce byla spíš než o big data o psaní dokumentace a o vymýšlení SQL dotazů.