# Flink SQL Client综合实战

在《Flink SQL Client初探》一文中,我们体验了Flink SQL Client的基本功能,今天来通过实战更深入学习和体验Flink SQL;

#### 实战内容

本次实战主要是通过Flink SQL Client消费kafka的实时消息,再用各种SQL操作对数据进行查询统计,内容汇总如下:

- 1. DDL创建Kafka表
- 2. 窗口统计;
- 3. 数据写入ElasticSearch
- 4. 联表操作

#### 版本信息

1. Flink: 1.10.0

2. Flink所在操作系统: CentOS Linux release 7.7.1908

3. JDK: 1.8.0\_211

4. Kafka: 2.4.0 (scala: 2.12)

5. Mysql: 5.7.29

## 数据源准备

- 1. 本次实战用的数据,来源是阿里云天池公开数据集的一份淘宝用户行为数据集,获取方式请参考《准备数据集用于flink学习》
- 2. 获取到数据集文件后转成kafka消息发出,这样我们使用Flink SQL时就按照实时消费kafka消息的方式来操作,具体的操作方式请参考《将CSV的数据发送到kafka》
- 3. 上述操作完成后,一百零四万条淘宝用户行为数据就会通过kafka消息顺序发出,咱们的实战就有不间断实时数据可用了,消息内容如下:

```
{"user_id":1004080,"item_id":2258662,"category_id":79451,"behavior":"pv","ts":"2017-11-2 {"user_id":100814,"item_id":5071478,"category_id":1107469,"behavior":"pv","ts":"2017-11-{"user_id":114321,"item_id":4306269,"category_id":4756105,"behavior":"pv","ts":"2017-11-
```

#### 1. 上述消息中每个字段的含义如下表:

列名称	说明
用户ID	整数类型,序列化后的用户ID
商品ID	整数类型,序列化后的商品ID
商品类目ID	整数类型,序列化后的商品所属类目ID
行为类型	字符串,枚举类型,包括('pv', 'buy', 'cart', 'fav')
时间戳	行为发生的时间戳
时间字符串	根据时间戳字段生成的时间字符串

# jar准备

实战过程中要用到下面这五个jar文件:

- 1. flink-jdbc\_2.11-1.10.0.jar
- 2. flink-json-1.10.0.jar
- 3. flink-sql-connector-elasticsearch6\_2.11-1.10.0.jar
- 4. flink-sql-connector-kafka\_2.11-1.10.0.jar
- 5. mysql-connector-java-5.1.48.jar

我已将这些文件打包上传到GitHub,下载地址:

https://raw.githubusercontent.com/zq2599/blog\_demos/master/files/sql\_lib.zip

请在flink安装目录下新建文件夹sql\_lib,然后将这五个jar文件放进去;

#### Elasticsearch准备

如果您装了docker和docker-compose,那么下面的命令可以快速部署elasticsearch和head工具:

 $wget\ https://raw.githubusercontent.com/zq2599/blog\_demos/master/elasticsearch\_docker\_com/docker\_$ 

准备完毕, 开始操作吧;

## DDL创建Kafka表

- 1. 进入flink目录, 启动flink: bin/start-cluster.sh
- 2. 启动Flink SQL Client: bin/sql-client.sh embedded -l sql\_lib

#### 3. 启动成功显示如下:



4. 执行以下命令即可创建kafka表,请按照自己的信息调整参数:

```
CREATE TABLE user_behavior(
    user_id BIGINT,
    item_id BIGINT,
    category_id BIGINT,
    behavior STRING,
    ts TIMESTAMP(3),
    proctime as PROCTIME(), -- 处理时间列
    WATERMARK FOR ts as ts - INTERVAL '5' SECOND -- 在ts上定义watermark, ts成为事件时间列
) WITH(
    'connector.type' = 'kafka', -- kafka connector
    'connector.version' = 'universal', -- universal 支持 0.11 以上的版本
    'connector.topic' = 'user_behavior', -- kafka topic
    'connector.startup-mode' = 'earliest-offset', -- 从起始 offset 开始读取
    'connector.properties.zookeeper.connect' = '192.168.50.43:2181', -- zk 地址
```

```
'connector.properties.bootstrap.servers' = '192.168.50.43:9092', -- broker 地址 'format.type' = 'json' -- 数据源格式为 json
);
```

1. 执行SELECT \* FROM user\_behavior;看看原始数据,如果消息正常应该和下图类似:

#### 窗口统计

1. 下面的SQL是以每十分钟为窗口,统计每个窗口内的总浏览数,TUMBLE\_START返回的数据格式是timestamp,这里再调用DATE\_FORMAT函数将其格式化成了字符串:

```
SELECT DATE_FORMAT(TUMBLE_START(ts, INTERVAL '10' MINUTE), 'yyyy-MM-dd hh:mm:ss'),
DATE_FORMAT(TUMBLE_END(ts, INTERVAL '10' MINUTE), 'yyyy-MM-dd hh:mm:ss'),
COUNT(*)
FROM user_behavior
WHERE behavior = 'pv'
GROUP BY TUMBLE(ts, INTERVAL '10' MINUTE);
```

1. 得到数据如下所示:

```
SQL Query Result (Table)
Refresh: 1 s
                                                                               Page: 2 of 2
                  EXPR$0
     2017-11-24 04:10:00
                                2017-11-24 04:20:00
     2017-11-24 04:20:00
                                2017-11-24 04:30:00
     2017-11-24 04:30:00
                                2017-11-24 04:40:00
     2017-11-24 04:40:00
                                2017-11-24 04:50:00
     2017-11-24 04:50:00
                                2017-11-24 05:00:00
      2017-11-24 05:10:00
                                2017-11-24 05:20:00
                                2017-11-24 05:30:00
     2017-11-24 05:20:00
     2017-11-24 05:40:00
                                2017-11-24 05:50:00
     2017-11-24 05:50:00
                                2017-11-24 06:00:00
     2017-11-24 06:00:00
                                2017-11-24 06:10:00
                                2017-11-24 06:20:00
     2017-11-24 06:10:00
                                                          https://blog.csdn.net/boling_cavalry
     2017-11-24 06:20:00
                                2017-11-24 06:30:00
```

#### 数据写入ElasticSearch

- 1. 确保elasticsearch已部署好;
- 2. 执行以下语句即可创建es表,请按照您自己的es信息调整下面的参数:

```
CREATE TABLE pv_per_minute (
    start_time STRING,
```

```
end_time STRING,
    pv_cnt BIGINT

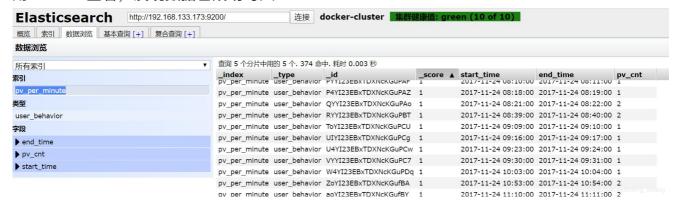
) WITH (
    'connector.type' = 'elasticsearch', -- 类型
    'connector.version' = '6', -- elasticsearch版本
    'connector.hosts' = 'http://192.168.133.173:9200', -- elasticsearch地址
    'connector.index' = 'pv_per_minute', -- 索引名, 相当于数据库表名
    'connector.document-type' = 'user_behavior', -- type, 相当于数据库库名
    'connector.bulk-flush.max-actions' = '1', -- 每条数据都刷新
    'format.type' = 'json', -- 输出数据格式json
    'update-mode' = 'append'

);
```

1. 执行以下语句,就会将每分钟的pv总数写入es的pv\_per\_minute索引:

```
INSERT INTO pv_per_minute
SELECT DATE_FORMAT(TUMBLE_START(ts, INTERVAL '1' MINUTE), 'yyyy-MM-dd hh:mm:ss') AS star
DATE_FORMAT(TUMBLE_END(ts, INTERVAL '1' MINUTE), 'yyyy-MM-dd hh:mm:ss') AS end_time,
COUNT(*) AS pv_cnt
FROM user_behavior
WHERE behavior = 'pv'
GROUP BY TUMBLE(ts, INTERVAL '1' MINUTE);
```

1. 用es-head查看,发现数据已成功写入:



### 联表操作

- 1. 当前user\_behavior表的category\_id表示商品类目,例如11120表示计算机书籍,61626表示牛仔裤,本次实战的数据集中,这样的类目共有五千多种;
- 2. 如果我们将这五千多种类目分成6个大类,例如11120属于教育类,61626属于服装类,那么应该有个大类和类目的关系表;
- 3. 这个大类和类目的关系表在MySQL创建,表名叫category\_info,建表语句如下:

```
CREATE TABLE `category_info`(
  `id` int(11) unsigned NOT NULL AUTO_INCREMENT,
  `parent_id` bigint ,
  `category_id` bigint ,
```

```
PRIMARY KEY ( `id` )
) ENGINE=InnoDB AUTO_INCREMENT=5 DEFAULT CHARSET=utf8 COLLATE=utf8_bin;
```

1. 表category\_info所有数据来自对原始数据中category\_id字段的提取,并且随机将它们划分为6个大类,该表的数据请在我的GitHub下载:

https://raw.githubusercontent.com/zq2599/blog\_demos/master/files/category\_info.sql

- 2. 请在MySQL上建表category\_info,并将上述数据全部写进去;
- 3. 在Flink SQL Client执行以下语句创建这个维表, mysql信息请按您自己配置调整:

1. 尝试联表查询:

```
SELECT U.user_id, U.item_id, U.behavior, C.parent_id, C.category_id
FROM user_behavior AS U LEFT JOIN category_info FOR SYSTEM_TIME AS OF U.proctime AS C
ON U.category_id = C.category_id;
```

1. 如下图,联表查询成功,每条记录都能对应大类:

2. 再试试联表统计,每个大类的总浏览量:

```
SELECT C.parent_id, COUNT(*) AS pv_count
FROM user_behavior AS U LEFT JOIN category_info FOR SYSTEM_TIME AS OF U.proctime AS C
ON U.category_id = C.category_id
WHERE behavior = 'pv'
GROUP BY C.parent_id;
```

1. 如下图,数据是动态更新的:

2. 执行以下语句,可以在统计时将大类ID转成中文名:

```
SELECT CASE C.parent_id

WHEN 1 THEN '服饰鞋包'

WHEN 2 THEN '家装家饰'

WHEN 3 THEN '家电'

WHEN 4 THEN '美妆'

WHEN 5 THEN '母婴'

WHEN 6 THEN '3C数码'

ELSE '其他'

END AS category_name,

COUNT(*) AS pv_count

FROM user_behavior AS U LEFT JOIN category_info FOR SYSTEM_TIME AS OF U.proctime AS C
ON U.category_id = C.category_id

WHERE behavior = 'pv'

GROUP BY C.parent_id;
```

1. 效果如下图:



至此,我们借助Flink SQL Client体验了Flink SQL丰富的功能,如果您也在学习Flink SQL,希望本文能给您一些参考;