用户推荐数据从BigQuery导出到 BigTable

BigQuery是谷歌云的数据仓库产品,主要用来执行数据分析任务,其延时一般在秒级。BigTable 是谷歌云的NoSQL数据库产品,主要用来执行高并发实时查询和写入任务,其延时一般在10毫秒以下。结合二者优点,我们可以将针对用户的分析型处理在BigQuery中执行,结果存储在有用户ID字段的表中,然后用Dataflow导出数据到BigTable,存放在以用户ID作为Row Key的表中,之后就可以从客户端对BigTable中的数据做高速读取。下面的例子针对一个简单的内容推荐场景提供相应示例。

BigQuery数据表准备

可以准备一个符合以下Schema的表。存放示例数据。

本例中的表为youzhi-lab.movielens.recomm_ranked_filtered_short, 其权限设定为可以公共读取。其中内容如下。

Row	predicted_rating	user_id	item_id	rating_rank
1	4.8766766223891409	1	356	1
2	4.740690997059704	1	318	2
3	4.7170527143988785	1	1234	3
4	4.7052213124968878	1	2905	4
5	4.70433886514265	1	527	5
6	4.7937573047432629	2	356	1
7	4.6538003904722638	2	1240	2
8	4.644783312514762	2	2028	3
9	4.6304927464501473	2	110	4
10	4.5697576169622236	2	1246	5

其中各字段

● user_id:用户的ID

● item_id:推荐给用户的内容的ID

● predicted_rating:此条推荐内容的置信度

• rating_rank: 此条推荐内容在给此用户的所有推荐内容中的置信度排名

BigTable数据表准备

在谷歌云控制台上创建好BigTable实例。本例的实例名为bt-quickstart,然后用谷歌云提供的cbt命令行工具创建表和列族。

cbt createtable user-recommendations
cbt createfamily user-recommendations cf_recommendations

表中不用写入任何数据。稍后作为目的表接收Dataflow写入的用户推荐数据。

运行Dataflow数据导入任务

首先下载代码到本地。

git clone https://github.com/cloudymoma/DataflowTemplates.git

创建一个谷歌云存储桶用作零时文件存储。本例为youzhi-lab。

注意:建议BigQuery数据集,BigTable实例,Dataflow临时文件存储桶和Dataflow集群都创建在同一个区域。这样会减少数据跨区域产生的延时和流量费用。

根据实际情况创建以下环境变量。其中高亮部分请用您项目实际内容填写。

```
PROJECT_ID=youzhi-lab

BUCKET=youzhi-lab

BIGTABLE_INSTANCE_ID=bt-quickstart

BIGTABLE_TABLE=user-recommendations

BQ_TABLE=youzhi-lab:movielens.recomm_ranked_filtered_short
```

在本地编译运行。

```
mvn compile exec:java \
  -Dexec.mainClass=com.google.cloud.teleport.templates.BigQueryToBigTable \
  -Dexec.args=" \
  --stagingLocation=gs://$BUCKET/dataflow/pipelines/staging \
  --tempLocation=gs://$BUCKET/dataflow/pipelines/temp \
  --bigtableProjectId=$PROJECT_ID \
  --bigtableInstanceId=$BIGTABLE_INSTANCE_ID \
  --bigtableTableId=$BIGTABLE_TABLE \
  --bqTable=$BQ_TABLE"
```

确认输出没有错误,并且BigTable中接收到了数据。

cbt read user-recommendations

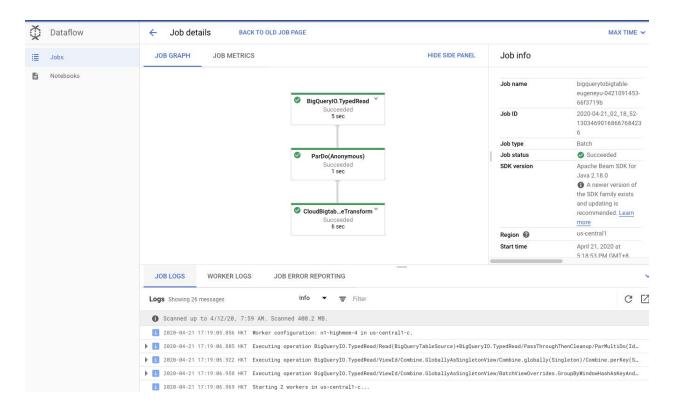
```
[eugeneyu:~/work/gcp/demos/DataflowDemos]$ cbt read user-recommendations
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.090000
 cf_recommendations:item_id1
   "356"
 cf_recommendations:item_id2
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.123000
    "318"
 cf_recommendations:item_id3
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.124000
   "1234"
 cf_recommendations:item_id4
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.125000
    "2905"
 cf_recommendations:item_id5
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.125000
   "527"
 cf_recommendations:predicted_rating1
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.090000
   "4.876676622389141"
 cf_recommendations:predicted_rating2
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.123000
   "4.740690997059704"
 cf_recommendations:predicted_rating3
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.124000
   "4.7170527143988785"
 cf_recommendations:predicted_rating4
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.125000
   "4.705221312496888"
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.125000
 cf_recommendations:predicted_rating5
   "4.70433886514265"
 cf_recommendations:item_id1
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.126000
   "356"
 cf_recommendations:item_id2
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.127000
   "1240"
 cf_recommendations:item_id3
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.127000
   "2028"
 cf_recommendations:item_id4
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.128000
   "110"
 cf_recommendations:item_id5
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.129000
   "1246"
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.126000
 cf_recommendations:predicted_rating1
   "4.793757304743263"
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.127000
 cf_recommendations:predicted_rating2
   "4.653800390472264"
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.127000
 cf_recommendations:predicted_rating3
   "4.644783312514762"
 cf_recommendations:predicted_rating4
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.128000
    "4.630492746450147"
                                          @ 2020/04/19-14:56:24.129000
 cf_recommendations:predicted_rating5
    "4.569757616962224"
```

之后在提交Dataflow任务在谷歌云上运行。

```
mvn compile exec:java \
  -Dexec.mainClass=com.google.cloud.teleport.templates.BigQueryToBigTable \
  -Dexec.args=" \
  --runner=DataflowRunner \
  --workerMachineType=n1-highmem-4 \
  --numWorkers=2 \
```

```
--region=us-central1 \
--stagingLocation=gs://$BUCKET/dataflow/pipelines/staging \
--tempLocation=gs://$BUCKET/dataflow/pipelines/temp \
--bigtableProjectId=$PROJECT_ID \
--bigtableInstanceId=$BIGTABLE_INSTANCE_ID \
--bigtableTableId=$BIGTABLE_TABLE \
--bqTable=$BQ_TABLE"
```

在谷歌云控制台查看Dataflow任务正确启动并且成功执行完成。确认没有任何错误。



之后在BigTable中查看数据已经更新。

到此,使用简单的Schema从BigQuery同步数据到BigTable成功完成。之后可以根据业务需求修改表的结构和数据,创建您自己的数据同步管道。如有必要,可以对Dataflow代码做简单修改之后编译运行。有更复杂的需求,也可以咨询谷歌云支持工程师。