Spark-streaming在京东的项目实践

刘永平 2014.09



第一部分 项目背景

第二部分 项目实践

第三部分 项目中遇到的问题与解决

第一部分 项目背景

第二部分 项目实践

第三部分 项目中遇到的问题与解决



1、京东云海项目

开放京东商品、商家、客服绩效、品牌、行业五大主题数据,为ISV提供海量数据分布式存储计算平台,提供完整的云端数据仓库解决方案

- 1) T+1方案
- 2) Hive
- 3) 提高用户体验
- 4) 多、快、好、省

2、大数据处理的三个类型与相关技术

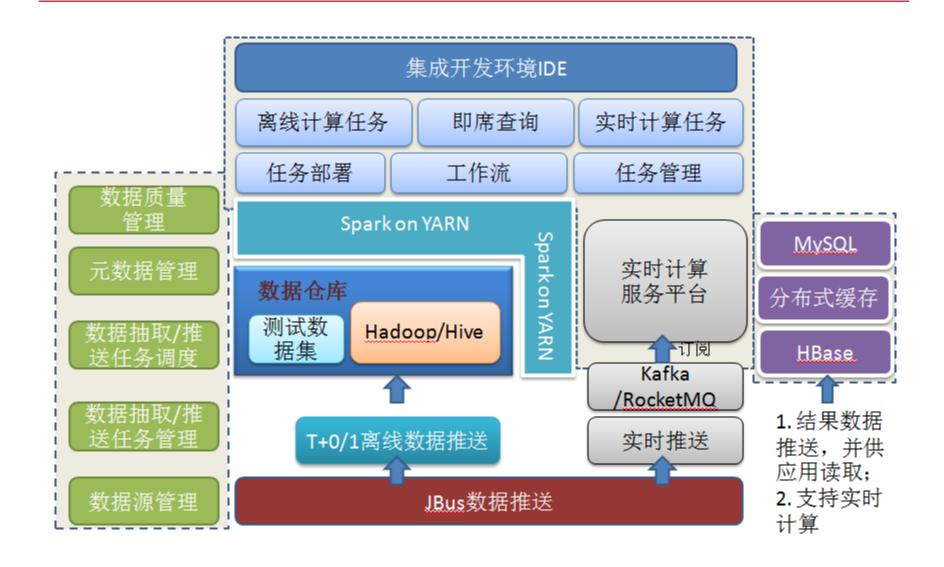
	使用场景	时间跨度	成熟开源软件	Spark
1	复杂的批量数据处理	小时级	MapReduce(Hive)	Spark
2	基于历史数据的交互式查询	分钟级	Impala	Spark sql(shark)
3	基于实时数据流的数据处理	秒级	Storm	Spark-streaming

但存在如下问题:

- 1) 三种情景的输入输出数据无法无缝共享,需要进行格式相互转换。
- 2) 每一个开源软件都需要一个开发和维护团队,提高了成本。
- 3) 在同一集群中对各个系统协调资源分配比较困难。

3、Spark 比较完美的解决了上述的问题

Spark-streaming有更丰富的数据转换处理的API,并且我们也尝试用StreamingSQL做大数据的实时增量计算。





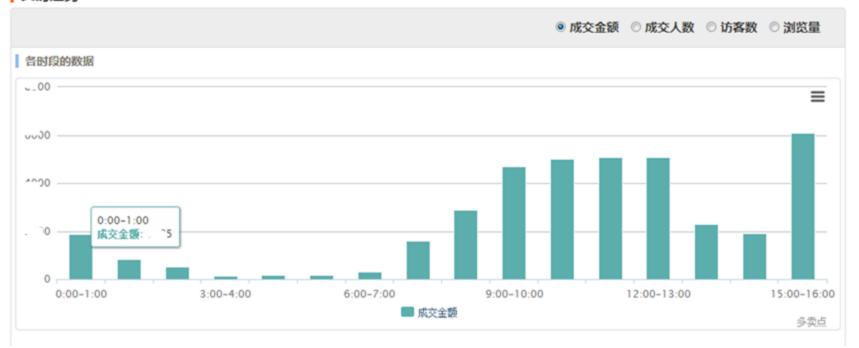
客户期望(效果展示)

 文时概览(数据更新时间: 2014-09-04 15:51:23)

 浏览量: 7114
 下单人数: ...
 下单单数: 1.1
 下单金额: ...
 水交全额: ...
 成交全额: ...

 成交人数: 2527
 成交人数: 2527
 成交全额: ...
 成交全额: ...
 成交全额: ...
 成交全额: ...

实时趋势



第一部分 项目背景

第二部分 项目实践

第三部分 项目中遇到的问题与解决



一 概述

架构图等

二 运行与监控

提供图表进行直观分析

三 输入(流)

消息队列: mg与kafka 限流位点存储

四 输出(结果)

hbase 预分区 多线程 计数器 (Increment)



一 概述

架构图等

二 运行与监控

提供图表进行直观分析

三 输入(流)

消息队列: mg与kafka 限流 位点存储

四 输出(结果)

hbase 预分区 多线程 计数器 (Increment)

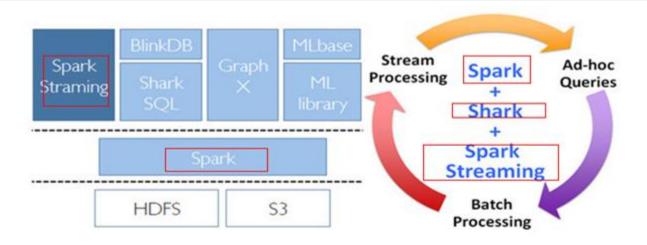
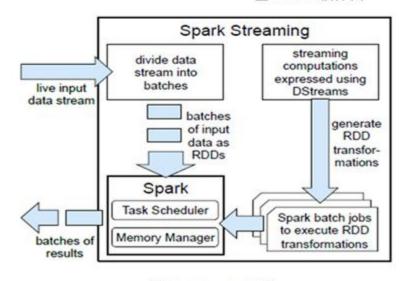


图1 BDAS软件栈



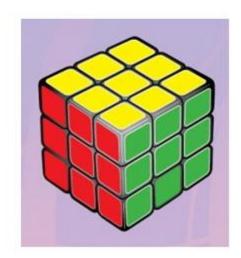


图2 Spark Streaming构架图



官网应用构架



项目应用构架





一 概述

架构图等

二 运行与监控

提供图表进行直观分析

三 输入(流)

消息队列: mg与kafka 限流 位点存储

四 输出(结果)

hbase 预分区 多线程 计数器 (Increment)



1、启动命令 (spark on yarn)

SPARK_JAR=./assembly/target/scala-2.10/spark-assembly-0.9.0-incubating-hadoop2.3.0.jar./bin/spark-class org.apache.spark.deploy.yarn.Client--jar

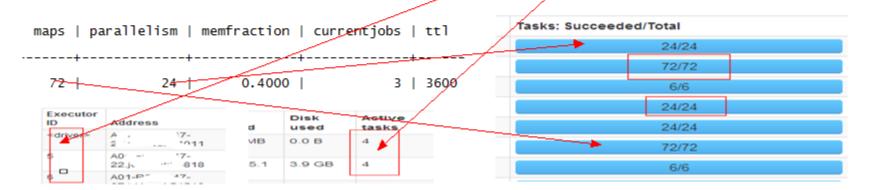
/home/hadoop/running/kafkawithdiff.jar --class

com.ode.realtime.app.AppKafkaTest --args 10010 --num-workers 6 --

master-memory 3g --worker-memory 2g --worker-cores 4 --name

10010_limitspeedworking

2、报表级的参数配置



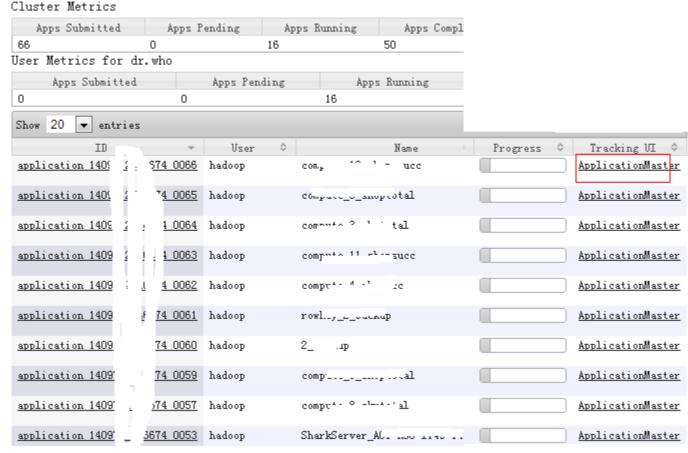
```
System.setProperty("spark.shuffle.consolidateFiles", "***");
System.setProperty("spark.streaming.blockInterval", "***");
System.setProperty("spark.serializer",
"org.apache.spark.serializer.KryoSerializer");
System.setProperty("spark.default.parallelism", "***");
System.setProperty("spark.storage.memoryFraction", "***");
System.setProperty("spark.streaming.concurrentJobs", "***");
System.setProperty("spark.cleaner.ttl",, "***");
System.setProperty("spark.shuffle.compress",, "***");
System.setProperty("spark.shuffle,spill.compress",, "***");
在创建JavaStreamingContext之前 进行属性配置
JavaStreamingContext ssc = new JavaStreamingContext(runmode,
appName, new Duration (3000), System.getenv ("SPARK HOME"),
JavaStreamingContext.jarOfClass(App.class));
```

JD.COM 京东



此图为剪裁的效果









Spark Stages

Total Duration: 21.73 h Scheduling Mode: FIFO Active Stages: 2

Completed Stages: 939

Failed Stages: 0

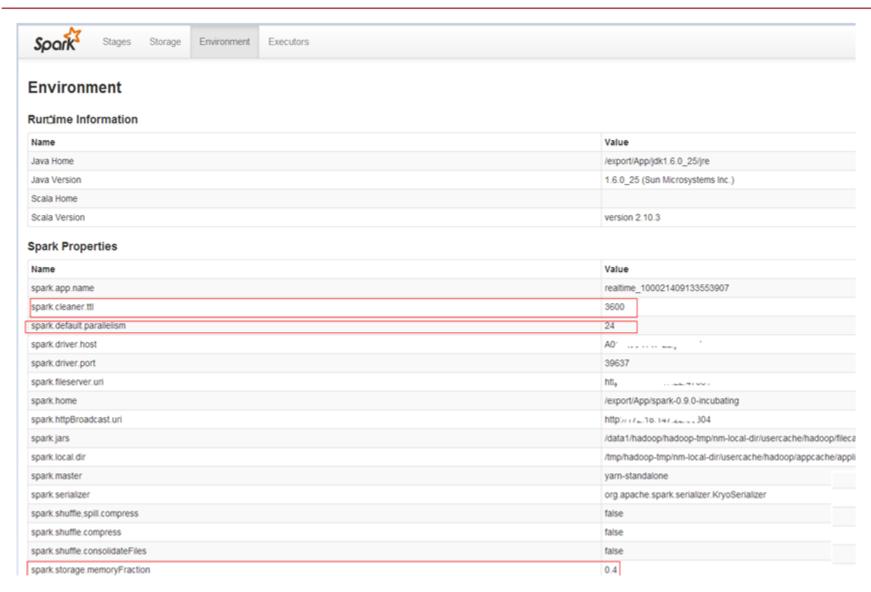
Active Stages (2)

Stage Id	Description	Submitted	Duration	Tasks: Succeeded/Total
156444	combineByKey at ShuffledDStream.scala:42	2014/09/04 15:49:16	56 ms	0/2
14	runJob at NetworkInputTracker.scala:182	2014/09/03 18:05:41	21.73 h	0/1

Completed Stages (939)

Stage Id	Description		Submitted	Duration	Tasks: Succeeded/Total	
156441	collect at AppMQ4rowkey.java:147		2014/09/04 15:49:15	20 ms	32/32	
156442	combineByKey at ShuffledDStream.scala:42		2014/09/04 15:49:15	8 ms	1/1	
156439	collect at AppMQ4rowkey.java:147		2014/09/04 15:49:14	24 ms	32/32	
156440	combineByKey at ShuffledDStream.scala:42		2014/09/04 15:49:14	104 ms	1/1	
156437	collect at AppMQ4rowkey.java:147		2014/09/04 15:49:13	21 ms	32/32	
156438	combineByKey at ShuffledDStream.scala:42		2014/09/04 15:49:13	12 ms	1/1	









Executors (7)

Memory: 1569.4 MB Used (5.7 GB Total)

Disk: 6.9 GB Used

Executor ID	Address	RDD blocks	Memory used	Disk used	Active tasks	Failed tasks	Complete tasks	Total tasks	Task Time	Shuffle Read	Shuffle Write
3	A01-P006-1147- 27 juliocal:38847	0	0.0 B / 785.1 MB	0.0 B	2	0	3002241	3002243	230.94 h	42.8 GB	111.9 GB
6	A01-P006-11-67- 27 jol.horsal:98-418	7170	784.6 MB / 785.1 MB	3.5 GB	3	0	2428557	2428560	174.69 h	34.7 GB	109.9 GB
4	A01-P006-1147- 20 jolhocaldi6175i	7175	784.8 MB / 785.1 MB	3.5 GB	0	0	3227664	3227664	219.03 h	41.6 GB	135.4 GB
1	A01-R06 1147- 24 jol horsal 38963	0	0.0 B / 785.1 MB	0.0 B	0	0	2778004	2778004	214.15 h	62.9 GB	4.2 GB
2	A01-P06-B47- 36 juliocal:57094	0	0.0 B / 785.1 MB	0.0 B	0	0	2855738	2855738	211.95 h	64.7 GB	4.5 GB
\$	A01-1506-1147- 24 juliocal:41439	0	0.0 B / 785.1 MB	0.0 B	0	0	2765404	2765404	214.29 h	62.7 GB	4.2 GB
<driver></driver>	A01-P06-047- 26 jd hocst (10807	0	0.0 B / 1092.3 MB	0.0 B	0	0	0	0	0 ms	0.0 B	0.0 B

JD.COM 京东



- 1、大致说明: 左上(延迟) 右上(流入数) 左下(写入速度) 右下(存储数)
- 2、延迟有两个高峰,分别有两个异常引起的,即突然大量流入数据与写入速度太慢。



- 一 概述
 - 架构图等
- 二 运行与监控

提供图表进行直观分析

三 输入(流)

消息队列: mg与kafka 限流位点存储

四 输出(结果)

hbase 预分区 多线程 计数器 (Increment) 10000

消息队列

- 1、RocketMQ
- 2 kafka

扩展:

- 1) 限流
- 2) 位点(消费点)服务端存储(MQ)

topicMap , kafkaParams);

JD.COM 京东

1、 MQ JavaDStream
byte[]> messagesmq= RocketMQUtils.createStream(SSC , mqServer , groupName,consumerid , topic ,tag , startStr , stopStr , StorageLevel.MEMORY AND DISK 2() , new DelayAndLimitCallback(consumerDelay, rateLimit) 2、KAFKA JavaPairDStream<String, String> messages = KafkaUtils.createStream(ssc ,



- 一 概述
 - 架构图等
- 二 运行与监控
 - 提供图表进行直观分析
- 三 输入(流)

消息队列: mg与kafka 限流 位点存储

四 输出(结果)

hbase 预分区 多线程 计数器 (Increment) 10000



Hbase Kafka mysql

- 1、对写入的hbase表进行预分区,写入速度比未预分区提高速度达5-10倍
- 2、多线程写入
- 3、hbase 协处理器(触发器),发送至 kafka, 最终被消费并存储在 mysql中

但实时计算过程中,有些场景则没有reduce阶段,而只有map,这时如果想 多线程或批量操作,以提高性能,则使得Spark-streaming提供的API中的 mappartition.



```
messages.mapPartitions(new PairFlatMapFunction < Iterator < byte[] >, String, Double > () {
       @Override
  public Iterable < Tuple 2 < String, Double >> call (Iterator < byte[] > iterator) throws Exception {
     List<Tuple2<String, Double>> list = new ArrayList<Tuple2<String, Double>>();
            todo();
     list.add(new Tuple2 < String, Double > ("received", Double.valueOf(data.size())));
     return list;
   }).filter(new Function < Tuple2 < String, Double > , Boolean > () {
       @Override
       public Boolean call(Tuple2 < String, Double > stringDoubleTuple2) {
         if (stringDoubleTuple2 == null) {
           return false;
         return true;
    }).reduceByKey(new Function2 < Double, Double, Double > () { @Override
       public Double call(Double i1, Double i2) {
         return i1 + i2;
     });
```



```
javaPairDStream.foreachRDD(new Function2<JavaPairRDD<String,
   List<Double>>, Time, Void>() {
      @Override
      public Void call(JavaPairRDD<String, List<Double>>
   stringIntegerJavaPairRDD, Time time) {
  List<Tuple2<String, List<Double>>> list = stringIntegerJavaPairRDD.collect();
  for (Tuple2 t : list) {
     todo();
                                                        此处为print方法
   return null;
    });
```

第一部分 项目背景

第二部分 项目实践

第三部分 项目中遇到的问题与解决

1、block 还未进行计算就被ttl的设置而删除,导致not found错误

System.setProperty("spark.cleaner.ttl", "3600"); 单位:秒

以上指自动清理一小时以前的RDD,如果你的计算延迟了一小时,就会报以下的错,并导致应用失败解决办法:1)提高性能,以减少延迟的时间,使延迟一直在安全范围内。

2) 对输入流进行**限速,如每秒只允许多少条**,这样,在生产者进行大量数据发送时,延迟 还在可控范围之内

```
14/09/01 09:15:38 WARN TaskSetManager: Lost TID 15131 (task 452.0:0) 14/09/01 09:15:38 WARN TaskSetManager: Loss was due to java.lang.Exception
java.lang.Exception: Could not compute split, block input-0-1409534137000 not found
         at org.apache.spark.rdd.blockxvv.compute(blockxvv.scala:45)
         at org.apache.spark.rdd.RDD.computeOrReadCheckpoint(RDD.scala:241)
         at org.apache.spark.rdd.RDD.iterator(RDD.scala:232)
         at org.apache.spark.rdd.MapPartitionsRDD.compute(MapPartitionsRDD.scala:34)
         at org.apache.spark.rdd.RDD.computeOrReadCheckpoint(RDD.scala:241)
         at org.apache.spark.rdd.RDD.iterator(RDD.scala:232)
         at org.apache.spark.rdd.FilteredRDD.compute(FilteredRDD.scala:33)
         at org.apache.spark.rdd.RDD.computeOrReadCheckpoint(RDD.scala:241)
         at org. apache. spark.rdd. RDD. iterator (RDD. scala: 232)
         at org.apache.spark.rdd.MapPartitionsRDD.compute(MapPartitionsRDD.scala:34)
         at org.apache.spark.rdd.RDD.computeOrReadCheckpoint(RDD.scala:241)
         at org. apache. spark.rdd. RDD. iterator(RDD. scala: 232)
         at org.apache.spark.scheduler.ShuffleMapTask.runTask(ShuffleMapTask.scala:161)
         at org.apache.spark.scheduler.ShuffleMapTask.runTask(ShuffleMapTask.scala:102)
         at org. apache. spark. scheduler. Task. run(Task. scala: 53)
         at org.apache.spark.executor.Executor$TaskRunner$$anonfun$run$1.apply$mcV$sp(Executor.scala:213)
         at org.apache.spark.deploy.SparkHadoopUtil.runAsUser(SparkHadoopUtil.scala:49) at org.apache.spark.executor.Executor$TaskRunner.run(Executor.scala:178)
         at java.util.concurrent.ThreadPoolExecutor$worker.runTask(ThreadPoolExecutor.java:886)
at java.util.concurrent.ThreadPoolExecutor$Worker.run(ThreadPoolExecutor.java:908)
at java.lang.Thread.run(Thread.java:662)
```

2、hbase写入速度过慢

此原因一般是hbase进行了相应的后台操作,最多是Minor compact

解决办法: 1) 预分区表

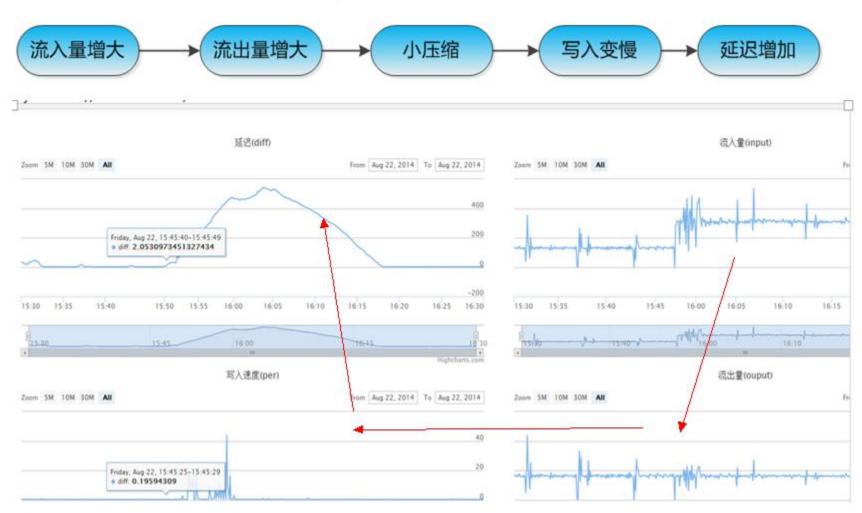
2) 多线程处理(使用队列或mappartition)

目前,我们每条数据写入速度,平均是0.2ms/条。

附:在我们的应用中,除了使用Spark-streaming的.<u>reduceByKey</u>的机制,还使用了<u>hbase的计数器</u>(Increment)。

- 1、同一批(Duration)数据的汇总用spark-streaming的reduceByKey。
- 2、不同批次的数据,则使用hbase的计数器进行汇总。

恶性循环





- INFO <u>AMRMClientImpl</u>: Waiting for application to be successfully unregistered.
- 一般是由于配置文件不正确引起的,比如线上环境与测试环境打包时混淆了。

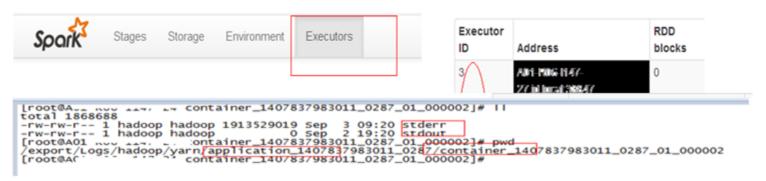


APP运行日志

- 运行结束后可导出日志,但运行中的不能导出
 yarn logs -applicationId application_14#######_0### > log###
- 2) 运行时日志查看
 - 1 界面 不能看到worker的输出



2 后台 可看到所有的输出,日志所在路径见hadoop的配置中的log4j



谢谢

We are hiring! ode@jd.com

