# Spark - Base

## Spark都有什么

#### 驱动器 driver

- 是一个物理机器的进程
- 控制程序进程
- 控制、维护Spark

## 执行器 executor

- 一个进程
- 负责执行driver分配的任务,并报告其状态
- 每个Spark应用程序都有自己的executor

## 集群管理器 Master和Worker

- 管理物理机器而不是进程
- 简单内置管理器、Apache Mesos、Hadoop Yarn

## 运行模式

- 本地模式:单机运行Spark全部进程
- 客户端模式:本地机运行驱动器,集群维护执行器
- 集群模式:集群管理器负责维护所有进程,本地机将Python脚本上传集群执行

## 生命周期

- 1, 创建SparkSession (Spark2.X以后才有)
- SparkContext和SQLContext被封装在SparkSession(2.X),应该不需要用他们
- 2、定义各类任务
- 3, action执行任务,任务会串行执行
- 任务串行执行时,shuffle操作时,Spark会把其结果写入磁盘做持久化保存,当另一任务需要 shuffle结果时,不需要执行源一端的shuffle

#### 数据集模式 Schema

Spark.schema返回了数据集各列的数据类型

一个模式由多个字段构成的 StructType,每字段(列)为一个StructField

StructField里包含:列名,数据类型

```
# in Python
spark.read.format("json").load("/data/flight-data/json/2015-summary.json").schema

Python中返回以下内容:

org.apache.spark.sql.types.StructType = ...
StructType(StructField(DEST_COUNTRY_NAME,StringType,true),
StructField(ORIGIN_COUNTRY_NAME,StringType,true),
StructField(count,LongType,true))
```

#### 数据源

主要包括:CSV、JSON、Parquet、ORC、JDBC连接、纯文本

CSV文件不支持复杂类型,Parquet和ORC支持

#### ORC与Parquet的区别

#### Parquet:

- 面向列的数据存储格式,更节省空间,支持按列读取,而非整个文件读取
- 是Spark默认格式
- ORC针对Hive进行优化,Parquet针对Spark优化
- ORC在读取时没有可选项

#### 并行读写文件

Spark多个执行器可同时读取多个文件,每个文件作为DF的一个partition,并行读取

```
csvFile.repartition(5).write.format("csv").save("/tmp/multiple.csv")
```

它会生成包含五个文件的文件夹,调用ls命令就可以查看到:

```
ls /tmp/multiple.csv
```

```
/tmp/multiple.csv/part-00000-767df509-ec97-4740-8e15-4e173d365a8b.csv
/tmp/multiple.csv/part-00001-767df509-ec97-4740-8e15-4e173d365a8b.csv
/tmp/multiple.csv/part-00002-767df509-ec97-4740-8e15-4e173d365a8b.csv
/tmp/multiple.csv/part-00003-767df509-ec97-4740-8e15-4e173d365a8b.csv
/tmp/multiple.csv/part-00004-767df509-ec97-4740-8e15-4e173d365a8b.csv
```

#### 数据划分

- 可根据列的值对数据进行划分,保存为多个文件,文件名就是列值
- 读取时,只读取有用的部分,跳过大量数据

#### 数据分桶

根据桶ID进行划分,不同ID数据放入不同物理分区,减少Shuffle阶段的数据传输

## Spark托管表

Spark读取磁盘文件时,创建的是非托管表,非托管表Spark只管理元数据 Spark调用saveAsTable创建数据表时,创建了托管表

#### 低级API

RDD: 处理分布式数据

分发和处理分布式的共享变量:广播变量和累加器

#### **RDD**

- 只读,新操作只能生成新的RDD
- RDD只记录了Java、Python等对象,而DF、DataSet记录了结构化的数据
- 使用Python操作RDD开销极大

#### RDD包含什么(内部属性)

- 数据分片列表
- 作用在不同数据分片的计算函数
- 描述与其他RDD的依赖关系列表
- 为key-value RDD配置的分片方法(Hash或Range)
- 数据优先位置列表,指定每个片处理位置偏好(HDFS中的节点)

#### 数据操作

- RDD只读,产生其他RDD智能创建
- 可以删除重复项的重复部分,
- (过滤) fifter、filler, 取数take

## 缓存

可通过修改配置(好像修改matplotlib)指定单词的任意存储级别,包括但不限于:内存,硬盘,堆外内存

#### 检查点

Checkpoint: 在某一步将RDD保存到硬盘,可访问RDD的中间结果,无需重头计算

CheckpiontDir: 通过配置修改的检查保存位置

spark.sparkContext.setCheckpointDir("/some/path/for/checkpointing")
words.checkpoint()

## 共享变量

## 广播变量 broadcast

- 方便在集群有效的共享只读变量
- 在多个作业中共享变量
- broadcast一般用.value的方式传输数据,避免频繁的序列化反序列化

## 累加器

- 一个计数变量
- 按行更新
- 仅在RDD.action()时更新
- 重新执行的任务不会更新累加器
- 累加器函数可以自定义,配合foreach(类似apply)使用

## 累加器命名

```
// in Scala
val accChina = new LongAccumulator
val accChina2 = spark.sparkContext.longAccumulator("China")
spark.sparkContext.register(accChina, "China")
```

我们可以传递给LongAccumulator函数一个字符串值作为累加器的名称,或者将该字符串作为第二个参数传递到register函数中。命名累加器将显示在Spark用户界面(Spark UI)中,而未命名的累加器不会。