



《大数据概论》 大数据架构与处理

鲍鹏 软件学院



- 集中式分布架构
- 分布式计算架构
 - MapReduce
 - Spark
- 大数据计算处理加速技术



分布式并行编程

• 谷歌公司最先提出了分布式并行编程模型MapReduce, Hadoop MapReduce是它的开源实现。

	传统并行计算框架	MapReduce	
集群架构/容错性	共享式(共享内存/共享存储) 容错性差	非共享式,容错性好	
硬件/价格/扩展性	刀片式服务器、高速网,价 格贵,扩展性差	普通PC机,便宜, 扩展性好	
编程/学习难度	难	简单	
适用场景	实时、细粒度计算、计算密 集型	批处理、非实时、 数据密集型	



MapReduce模型简介

- MapReduce将复杂的、运行于大规模集群上的并行计 算过程高度地抽象成两个函数: Map和Reduce。
- 编程容易,不需要掌握分布式并行编程细节,也可以很容易把自己的程序运行在分布式系统上,完成海量数据的计算。
- MapReduce采用"分而治之"策略:一个存储在分布 式文件系统中的大规模数据集,会被切分成许多独 立的分片(split),这些分片可以被多个Map任务并 行处理。



MapReduce模型简介

- MapReduce设计的一个理念就是"计算向数据靠拢"而不是"数据向计算靠拢",因为,移动数据需要大量的网络传输开销。
- MapReduce框架采用了Master/Slave架构,包括一个 Master和若干个Slave。Master上运行JobTracker, Slave上运行TaskTracker。
- Hadoop框架是用Java实现的,但是,MapReduce应用程序则不一定要用Java来写。



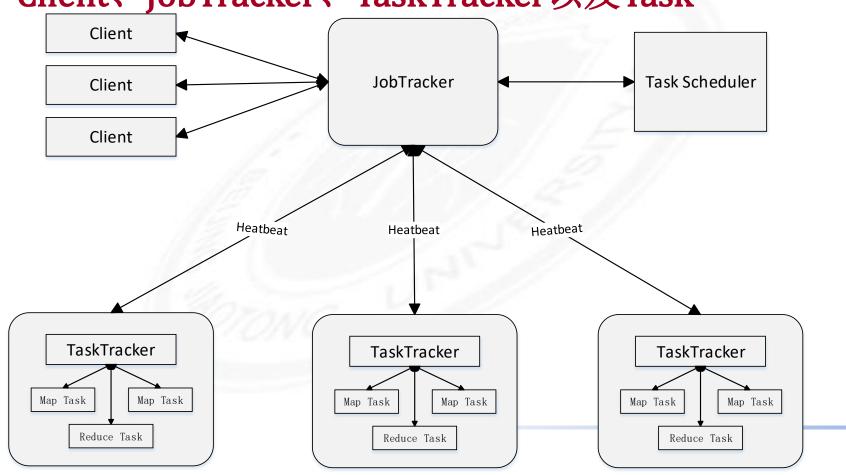
Map和Reduce函数

Map和Reduce

函数	输入	输出	说明
Map	<k<sub>1,v₁> 如: <行号,"a b c"></k<sub>	List(<k<sub>2,v₂>) 如: <"a",1> <"b",1> <"c",1></k<sub>	1.将小数据集进一步解析成一批 < key, value > 对,输入Map函数中进行 处理;
Reduce	<k<sub>2,List(v₂)> 切: <"a",<1,1,1>></k<sub>	< <i>k</i> ₃ , <i>v</i> ₃ > <"a",3>	输入的中间结果 $< k_2$,List $(v_2)>$ 中的List (v_2) 表示是一批属于同一个 k_2 的value。



 MapReduce体系结构主要由四个部分组成,分别是: Client、JobTracker、TaskTracker以及Task





· MapReduce主要有以下4个部分组成:

1) Client

- 用户编写的MapReduce程序通过Client提交到 JobTracker端。
- 用户可通过Client提供的一些接口查看作业运行状态。



2) JobTracker

- · JobTracker负责资源监控和作业调度。
- JobTracker 监控所有TaskTracker与Job的健康状况,一旦发现失败,就将相应的任务转移到其他节点。
- JobTracker 会跟踪任务的执行进度、资源使用量等信息,并将这些信息告诉任务调度器(TaskScheduler),而调度器会在资源出现空闲时,选择合适的任务去使用这些资源。



3) TaskTracker

• TaskTracker会周期性地通过"心跳"将本节点上资源的使用情况和任务的运行进度汇报给JobTracker,同时接收 JobTracker 发送过来的命令并执行相应的操作(如启动新任务、杀死任务等)。

4) Task

 Task 分为Map Task 和Reduce Task两种,均由TaskTracker 启动。

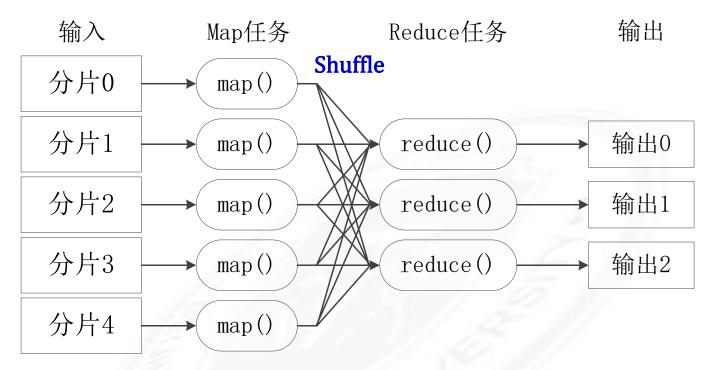


MapReduce工作流程

- MapReduce工作流程概述
- MapReduce各个执行阶段
- Shuffle过程详解



工作流程概述

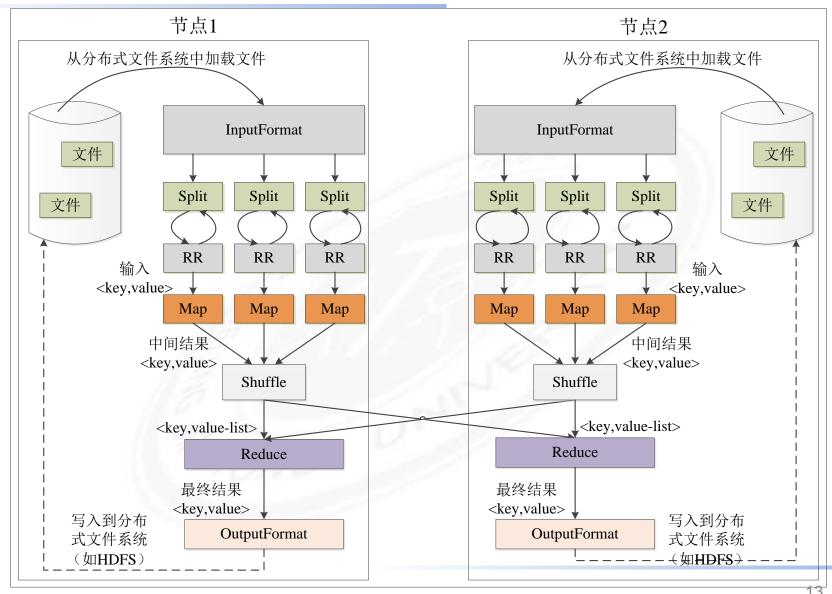


MapReduce工作流程

- •不同的Map任务之间不会进行通信
- •不同的Reduce任务之间也不会发生任何信息交换
- •用户不能显式地从一台机器向另一台机器发送消息
- •所有的数据交换都是通过MapReduce框架实现的



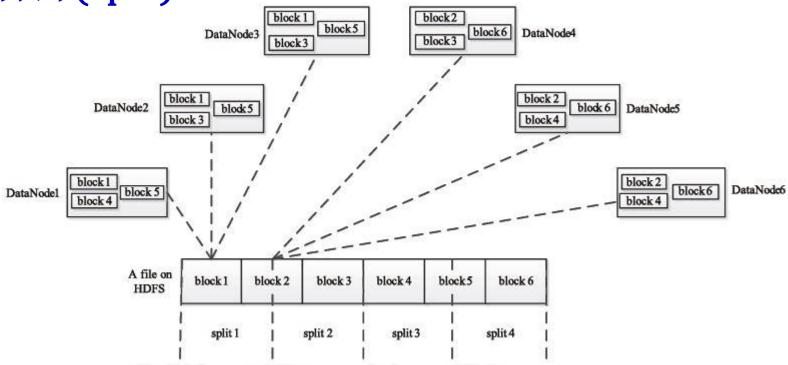
MapReduce各个执行阶段





MapReduce各个执行阶段

• 分片(Split)

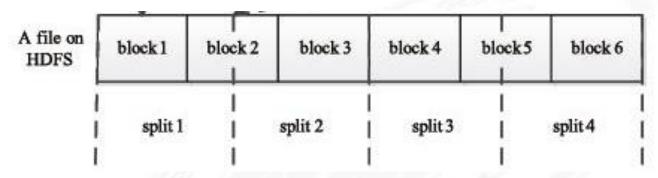


• HDFS 以固定大小的block 为基本单位存储数据,对于MapReduce 而言, 其处理单位是split。split 是一个逻辑概念,它只包含一些元数据信息, 比如数据起始位置、数据长度、数据所在节点等。它的划分方法完全由 用户决定。



MapReduce各个执行阶段

- Map任务的数量
- Hadoop为每个split创建一个Map任务,split 的多少决定了Map任务的数目。大多数情况下,理想的分片大小是一个HDFS块。

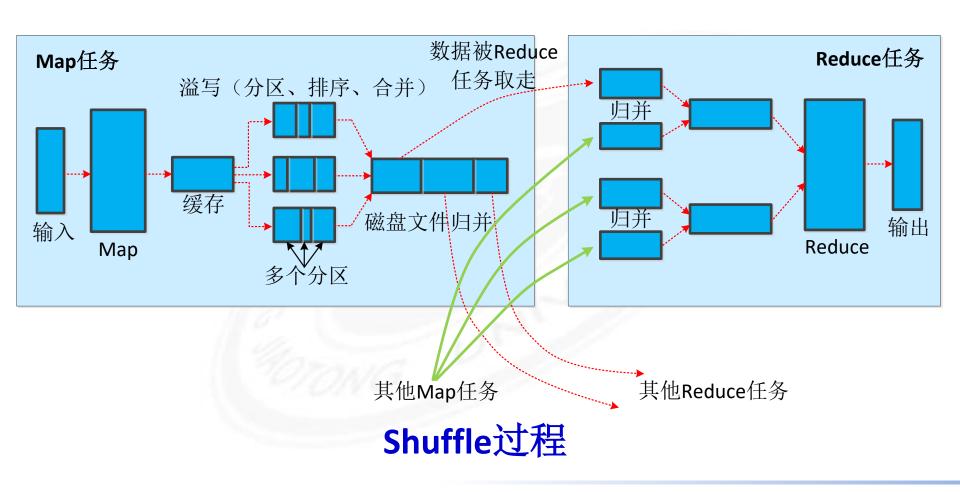


- Reduce任务的数量
- 最优的Reduce任务个数取决于集群中可用的reduce任务槽(slot)的数目。
- 通常设置比reduce任务槽数目稍微小一些的Reduce任务个数(这样可以预留一些系统资源处理可能发生的错误)。



Shuffle过程详解

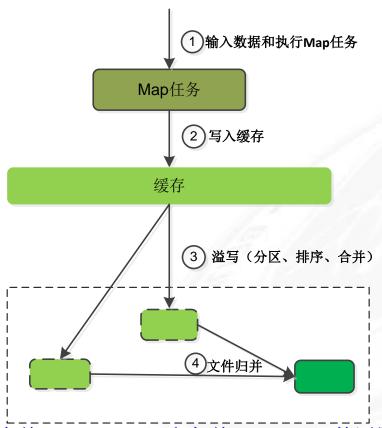
• Shuffle过程简介





Shuffle过程详解

• Map端的Shuffle过程



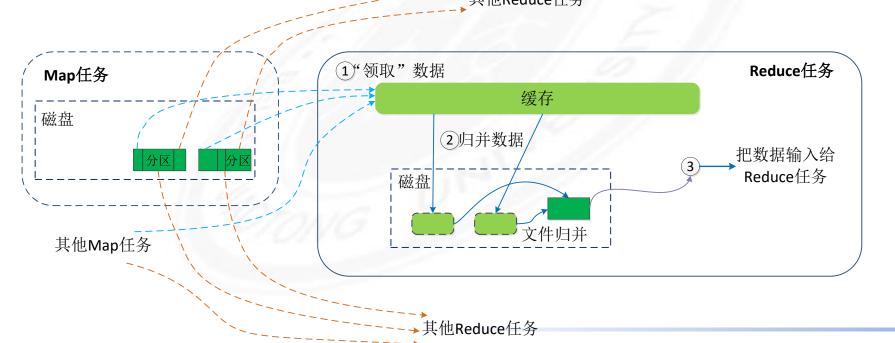
- 合并(Combine)和归并(Merge)的区别:
- 两个键值对<"a",1>和<"a",1>,如果合并,会得到<"a",2>,如果归并,会得到<"a",<1,1>>

- •每个Map任务分配一个缓存
- •MapReduce默认100MB缓存
- •设置溢写比例0.8
- •分区默认采用哈希函数
- •排序是默认的操作
- •排序后可以合并(Combine)
- •合并不能改变最终结果
- •在Map任务全部结束之前进行归并
- •归并得到一个大的文件,放在本地磁盘
- •文件归并时,如果溢写文件数量大于预定值(默认是3)则可以再次启动Combiner,少于3不需要
- •JobTracker会一直监测Map任务的执行,并通知Reduce任务来领取数据



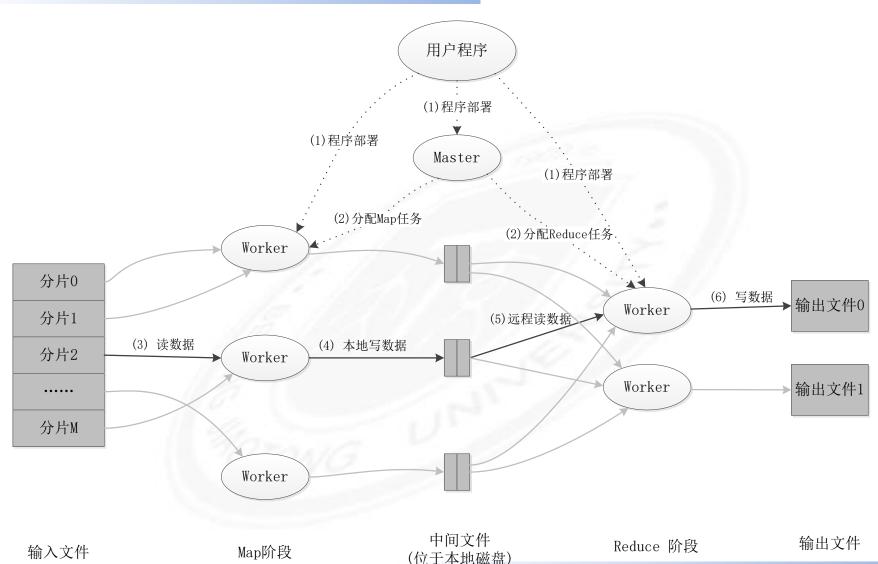
• Reduce端的Shuffle过程

- Reduce任务通过RPC协议向JobTracker询问Map任务是否已经完成,若完成,则领取数据
- Reduce领取数据先放入缓存,来自不同Map机器,先归并,再合并,然后写入磁盘
- 多个溢写文件归并成一个或多个大文件,文件中的键值对是排序的
- 当数据很少时,不需要溢写到磁盘,直接在缓存中归并,然后输出给Reduce 其他Reduce任务





MapReduce应用程序执行过程





实例分析: WordCount

- WordCount程序任务
- WordCount设计思路
- · 一个WordCount执行过程的实例



WordCount程序任务

程序	WordCount
输入	一个包含大量单词的文本文件
输出	文件中每个单词及其出现次数(频数),并按照单词字母顺序排序,每个单词和其频数占一行,单词和频数之间有间隔

一个WordCount的输入和输出实例

输入	输出
Hello World Hello Hadoop	Hadoop 1 Hello 3
Hello MapReduce	MapReduce 1 World 1

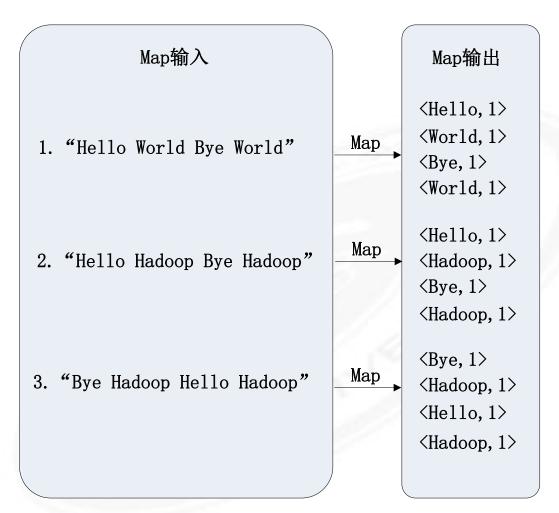


WordCount设计思路

- 首先,需要检查WordCount程序任务是否可以 采用MapReduce来实现。
- · 其次,确定MapReduce程序的设计思路。
- · 最后,确定MapReduce程序的执行过程。



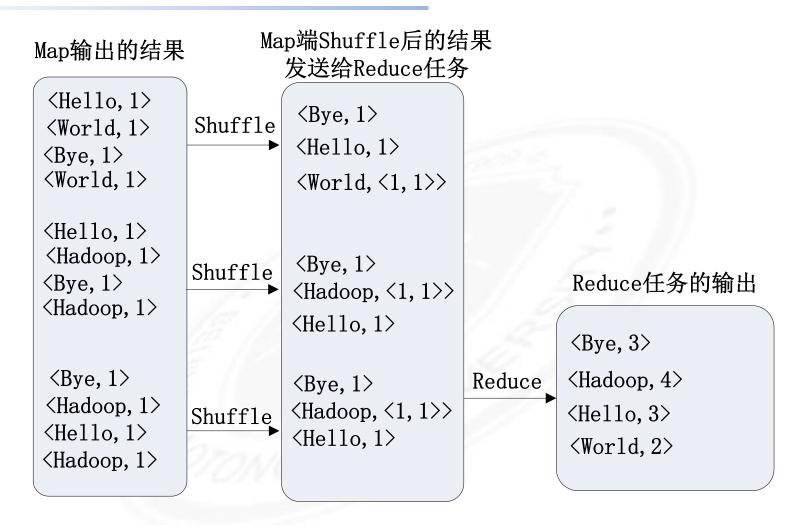
一个WordCount执行过程的实例



Map过程示意图



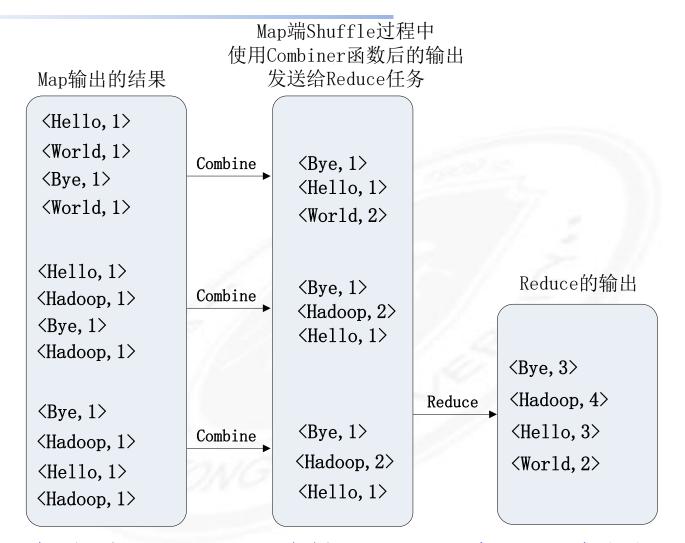
一个WordCount执行过程的实例



用户没有定义Combine时的Reduce过程示意图



一个WordCount执行过程的实例



用户定义Combine时的Reduce过程示意图