# Map-Reduce

- 分布式系统
- 计算模型
- 调度与数据流
- 改进与优化

海量数据挖掘

七月在线 龙老师 2016年6月30日

# 单节点结构

Memory

机器学习,统计

Memory

"经典"数据挖掘结构

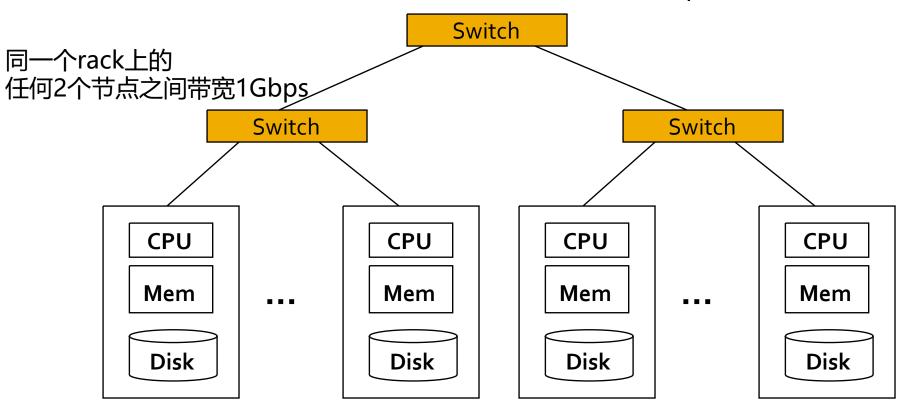
Disk

### 动机: 谷歌的例子

- 100亿个网页
- 平均网页大小 = 20KB
- 100亿 \* 20KB = 200 TB
- 磁盘读取带宽 = 50 MB/sec
- 读取数据所需时间 = 400万秒 = 46+ 天
- 后续的数据处理与操作花费的时间可能会更多

# 集群的架构

rack之间的主干网连接带宽2-10Gbps



每一个rack 包含16到64个Linux 节点

2011年据统计, google约有100万台机器,详见 http://bit.ly/Shh0RO

Julyedu.com



### 集群计算需要面对的问题(1)

### 节点故障

- ■单台服务器平均可以
- ■1000台服务器的集群 => 平均故障率 1次/天
- ■100万台服务器的集群 => 平均故障率 1000 次/天

如何保持数据的持续性,

即在某些节点故障的情形下不影响依旧能够使用数据

在运行时间较长的集群运算中,如何应对节点故障呢

### 集群计算需要面对的问题(2)

### 网络带宽瓶颈

- 网络带宽 = 1 Gbps
- ■移动10TB 数据需要花费将近一天

### 分布式编程非常复杂

■需要一个简单的模型能够隐去所有的复杂性

# Map-Reduce

### Map-Reduce集群运算时问题的解决方案

- ■在多节点上冗余地存储数据,以保证数据的 持续性和一直可取性
- 将计算移向数据端,以最大程度减少数据移动
- ■简单的程序模型隐藏所有的复杂度

### 冗余化数据存储结构

### 分布式文件存储系统

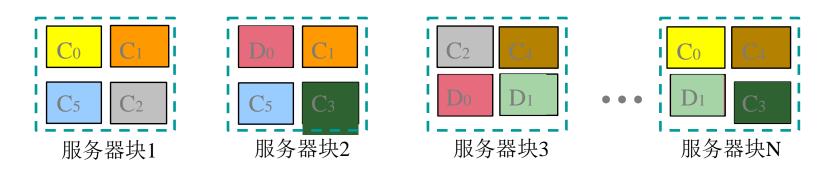
- 提供全局的文件命名空间,冗余度和可获取性
- 例如Google 的 GFS; Hadoop 的 HDFS

### 典型的应用场景与模式

- ■超大级别的数据量(100GB到100TB级别)
- 数据很少就地整个被替换
- 最常见的操作为读取和追加数据

### 分布式文件系统

- ■数据以"块状"形式在多台机器上存储
- 每个数据块都会重复地在多台机器上存储
- 保证数据的持续性和随时可取性



服务器块同时也用作计算服务器。

把运算挪向数据处!

### 分布式文件系统

### 服务器块

- 文件被分作16-64MB大小的连续块
- ■每个文件块会被重复地存储2到3次
- 尽量保证重复的数据块在不同的机架上

### 主节点

- Hadoop的HDFS里叫做Name节点
- 存储元数据记录文件存储结构和地址
- ■也可以重复

### 文件访问的客户端库

- 询问主节点以获取块服务器地址
- 直接连接相应服务器块获取数据

Julyedu.com

# Map-Reduce

计算模型示例

### 海量数据挖掘

# 编程模型: Map-Reduce

### 热身练习:

- ■我们手头上有个超大的文本文件
- 我们需要统计每个文本中的词,所出现的次数
- ■实际应用场景
  - ■从web服务器目志中找出高频热门url
  - 搜索词统计

# 练习: 词频统计

### 场景1:

- ■文件本身太大无法全部载入内存
- 所有的词和频次对<word, count> 可以全部载入内存

6月数据挖掘班 14/43 Julyedu.com

# 练习: 词频统计

### 场景2:

- 所有的词和频次对<word, count> 都超出了内存大小
- linux命令
- words(doc.txt) | sort | uniq -c
  - ■其中words命令输出一个文本内容中所有词,一个一行
- 场景2体现了MapReduce的精髓
  - ■好事是它是纯天然并行化的

# Map-Reduce: 总览

words(doc.txt) | sort | uniq -c
Map

- 逐个文件逐行扫描
- 扫描的同时抽取出我们感兴趣的内容 (Keys)

### Group by key

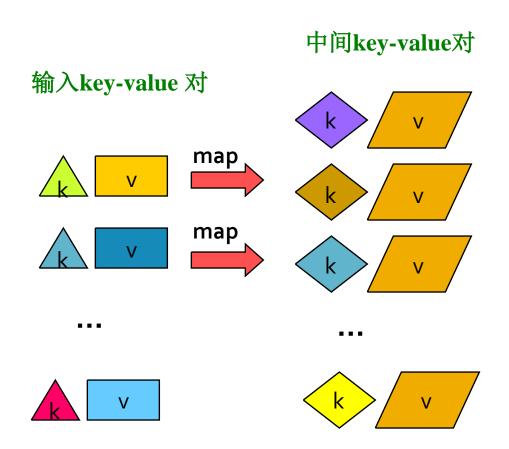
■排序和洗牌

#### Reduce

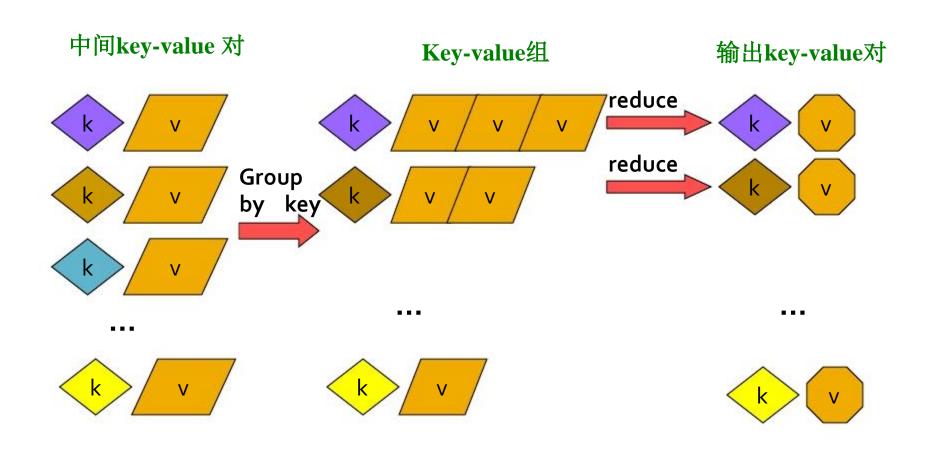
- 聚合、总结、过滤或转换
- 写入结果

总体框架都和上述描述过程一致 只是Map和Reduce函数要根据具体问题具体实现

# Map-Reduce: Map步骤



# Map-Reduce: Reduce步骤



# Map-Reduce步骤

### 输入: 一些键值对

- 编程人员需要定义两个函数:
  - Map(k, v)  $\rightarrow$  <k', v'>\*
    - 对一个键值对输入产生一序列中间键值对
    - Map函数将对所有输入键值对操作
  - Reduce(k',  $\langle v' \rangle^*$ )  $\rightarrow \langle k', v'' \rangle^*$ 
    - 所有有相同key k'的值v'被reduce到一起
    - Reduce函数对每一个不同的Key k' 进行操作

### Map-Reduce: 词频统计

#### Map函数

#### MAP: 读取输入文本 产生一序列 键值对

按照key排序: 将所有 有相同key的 键值对排在一起

#### Reduce函数

#### Reduce: 收集和统计 对应同一个key 的value并输出

The crew of the space shuttle Endeavor recently returned to Earth as ambassadors, harbingers of a new era of space exploration. Scientists at NASA are saying that the recent assembly of the Dextre bot is the first step in a long-term space-based man/mache partnership.

"The work we're doing now

超大文本文档

-- the robotics we're doing -- is what we're going to need ..... (The, 1)
(crew, 1)
(of, 1)
(the, 1)
(space, 1)
(shuttle, 1)
(Endeavor, 1)
(recently, 1)

(key, value)

(crew, 1) (crew, 1) (space, 1) (the, 1) (the, 1) (the, 1) (shuttle, 1) (recently, 1)

(key, value)

(crew, 2)
(space, 1)
(the, 3)
(shuttle, 1)
(recently, 1)
...

(key, value)

Julyedu.com

序列化读取

6月数据挖掘班 20/43

# 使用Map-Reduce统计词频

```
map(key, value):
// key: 文档名称; value: 文档的文本内容
  for each word w in value:
    emit(w, 1)
reduce(key, values):
                    value: 一个计数的迭代器
// key: 一个单词;
     result = 0
     for each count v in values:
          result += v
     emit(key, result)
```

### Map-Reduce示例2: Host大小

- 假设我们有一个大型网络语料库 元数据文件格式如下
  - ■每一条记录的格式都是: (URL, size, date, ...)
- 对于每一个Host, 获取其字节数(大小)

### Map

■顺序扫描,对每一条记录,生成键值对 (hostname(URL), size)

#### Reduce

■对相同host的键值对的值(字节数)进行求和

# Map-Reduce示例3: 语言模型

■ 即计算一个大型语料库中5词/字序列 出现的次数

### Map

■顺序扫描,从原始语料库中生成键值对:

(5-word sequence, count)

#### Reduce

■对相同5词序列的计数(count)进行求和

# Map-Reduce

调度与数据流

### 海量数据挖掘

# Map-Reduce示例图:

MAP: 读取输入文本 产生一序列 键值对

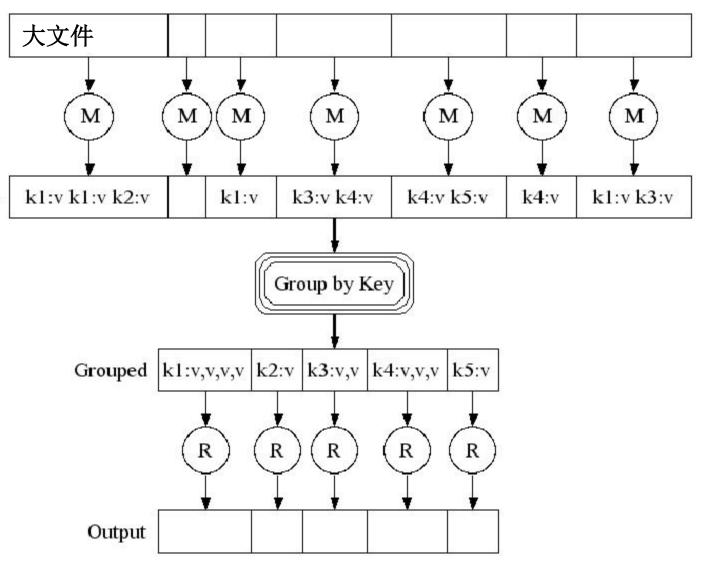
Intermediate

#### 按照key排序:

将所有 有相同key的 键值对排在一起 (Hash merge, Shuffle, Sort, Partition)

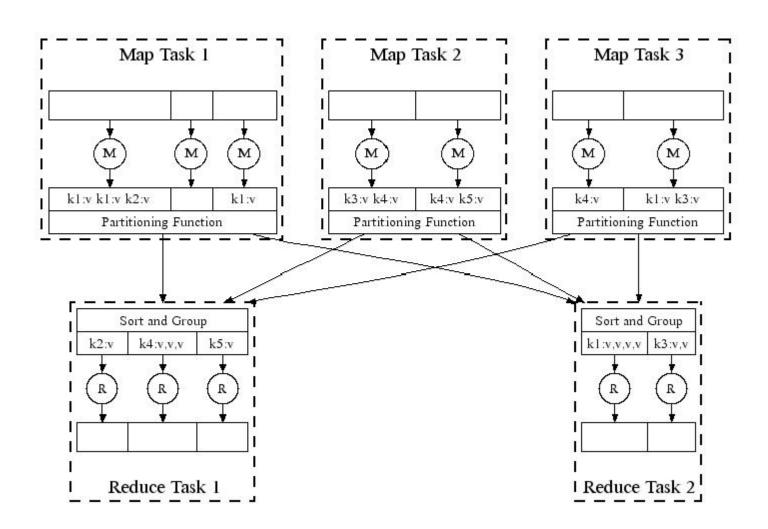
#### Reduce:

收集和统计 对应同一个key 的value并输出



6月数据挖掘班 25/43 Julyedu.com

# Map-Reduce: 并行化



每一个阶段都有大量同类型的工作并行进行

6月数据挖掘班 26/43 Julyedu.com

# Map-Reduce: 环境

### Map-Reduce 的背景环境需要负责:

- 对原始数据进行分区(partition)
- ■调度程序在一系列的机器集群上都并行运行
- 执行中间过程的group by key步骤
- 处理运行过程中的突发节点故障
- 处理并行运行过程中的节点和节点之间的通信

# 数据流

- 输入和输出都被存储在 分布式文件系统(DFS)上:
  - ■实际调度操作时,调度器会尽可能将map任务 移至靠近数据物理存储的节点上
  - ■中间结果将会被存储在Map和Reduce操作的本地文件系统上
  - ■实际运行过程中,一个Map-Reduce产生的结果, 很有可能作为另一个Map-Reduce任务的输入

# 主节点的协调功能

### 主节点主要负责系统的协调

- ■任务状态:等待初始,进行中,完成
- ■一旦有能工作的worker,待初始任务被调度运行起来
- ■一个Map任务完成后,它会向主节点发送它产生的 R个中间文件的位置和大小,每个文件对应一个reducer
- ■主节点将这些信息传送至reducer

### 处理节点故障

### Map任务节点故障

- ■所有运行中和已经完成的map任务,都被重置为待初始
- ■所有这些待初始Map任务,将重新被分配到能工作的 节点worker上。

### Reduce任务节点故障

- ■只有运行中而未完成的reduce任务被设定为待初始。
- ■这些待初始reduce任务被重新分配至其他worker上。

### 主节点故障

■整个Map-Reduce任务中断,同时通知客户端管理员。

6月数据挖掘班 30/43 Julyedu.co

# 启动多少个Map和Reduce任务呢?

- M个Map任务和R个Reduce任务
- 实际操作经验法则:
  - ■通常情况下我们会让M远大于集群中的节点数
  - ■通常设置为一个分布式文件系统块一个Map任务
  - 提升动态加载平衡,同时加速节点故障时的任务恢复
- 通常R比M要小
  - ■因为输出要分布在R个文件上

# Map-Reduce

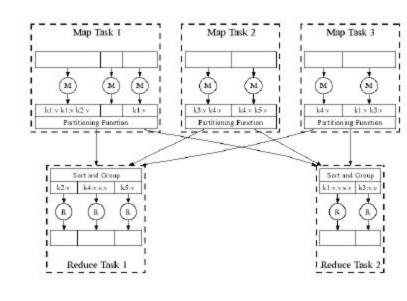
改进与优化

### 海量数据挖掘

# 改进: combiners(1)

- 很多时候一个Map任务为同一个key k会产生 形如(k,v1), (k,v2)的键值对:
  - ■例如,词频统计任务中的高频词产生的中间结果

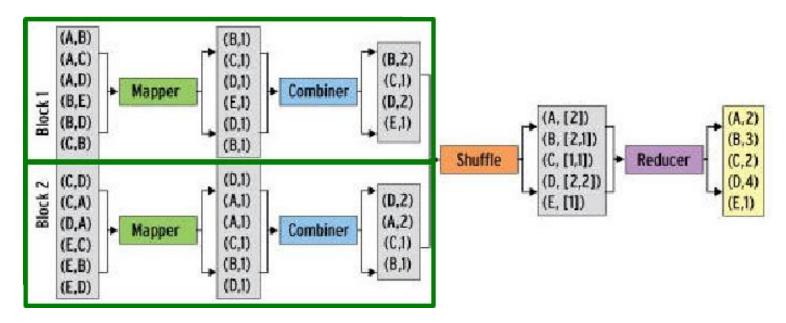
- 我们通过在Mapper中, 进行预聚合(pre-aggregating) 操作,来节约网络的时间成本。
  - ■合并 (k, list(v1)) → v2
  - 合并器(combiner)通常和reduce 函数是一致的



# 改进: combiners(2)

### ■ 以词频统计为例:

■ 合并器 (Combiner) 预先合并了单个mapper (单个节点) 中的键值对。



■优点: 后续步骤只需要传输和重组更少的数据即可

# 改进: combiners(3)

■注意:只有在满足交换律和结合律的条件下,combiner才能起作用

■ Sum (求和)

■ Average (求平均)

Median (求中间值)

# 改进: 分区函数

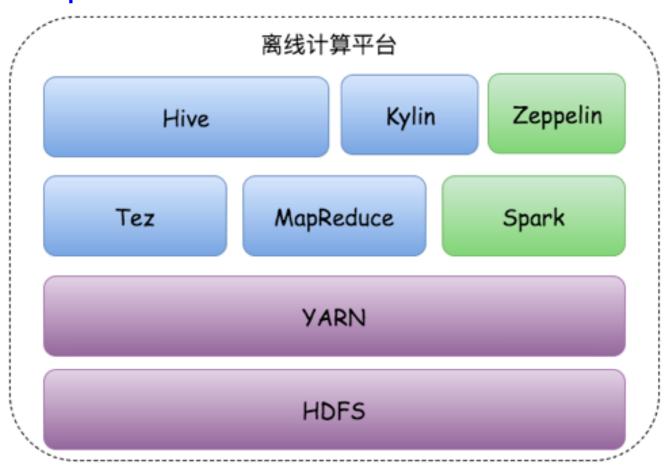
- 控制键值对是如何分区/划分的
  - 保证指定key对应的键值对都分配到同一个reduce的worker中
- 系统有默认的分区函数
  - $hash(key) \mod R$
- 有时候自己指定划分分区的hash函数是很有用的
  - ■例如,定义hash(hostname(URL)) mod R 可以确保所有同一个host的URL在同一个输出文件

### Map-Reduce系统

- Google MapReduce
  - 使用google文件系统(GFS)用于稳定存储
  - google之外不开放使用
- Hadoop
  - 使用java实现的Map-Reduce开源框架
  - ■使用HDFS进行稳定存储
  - ■可以在http://lucene.apache.org/hadoop/下载使用
- Hive , Pig
  - 在Hadoop的Map-Reduce之上提供的类SQL数据提取操作功能

# Spark介绍

■ 美团的spark在架构中的位置



http://tech.meituan.com/spark-in-meituan.html

# 云计算

- 按小时计费的租赁计算系统
  - ■可能会提供额外的服务: 例如持续性存储

- 例如,亚马逊提供的"Elastic Compute Cloud" (EC2)
  - S3 (稳定性存储)
  - Elastic Map Reduce (EMR)

# 进一步阅读与相关资源

# 阅读

- Jeffrey Dean and Sanjay Ghemawat:
   MapReduce: Simplified Data Processing on Large Clusters
- hbp://labs.google.com/papers/mapreduce.html

- Sanjay Ghemawat, Howard Gobioff, and Shun-Tak Leung: The Google File System
- hbp://labs.google.com/papers/gfs.html

# 资源

#### Hadoop Wiki

- Introduction
- http://wiki.apache.org/lucene-hadoop/
- Geting Started
- <u>http://wiki.apache.org/lucene-hadoop/GettingStartedWithHadoop</u>
- Map/Reduce Overview
- http://wiki.apache.org/lucene-hadoop/HadoopMapReduce
- <u>http://wiki.apache.org/lucene-hadoop/HadoopMapRedClasses</u>
- Eclipse Environment
- http://wiki.apache.org/lucene-hadoop/EclipseEnvironment

#### Javadoc

http://lucene.apache.org/hadoop/docs/api/

# 资源

- Releases from Apache download mirrors
  - http://www.apache.org/dyn/closer.cgi/lucene/hadoop
- Nightly builds of source
  - http://people.apache.org/dist/lucene/hadoop/nightly
- Source code from subversion
  - http://lucene.apache.org/hadoop/version\_control.html