# 深入理解大数据-大数据处理与编程实践

# Ch.3. Google 和Hadoop MapReduce基本构架

南京大学计算机科学与技术系 主辦人: 黃宜华

鸣谢:本课程得到Google(北京)与Intel公司

中国大学合作部精品课程计划资助

# Ch.3. Google /Hadoop MapReduce基本构架

- 1. MapReduce的基本模型和处理思想
- 2. Google MapReduce的基本工作原理
- 3. Hadoop MapReduce的基本工作原理
- 4. Hadoop 分布式文件系统HDFS
- 5. Hadoop HDFS的编程

# 1. MapReduce的基本模型和处理思想

三个层面上的基本构思

如何对付大数据处理:分而治之

对相互间不具有计算依赖关系的大数据,实现并行最自然的办法就是采取分而治之的策略

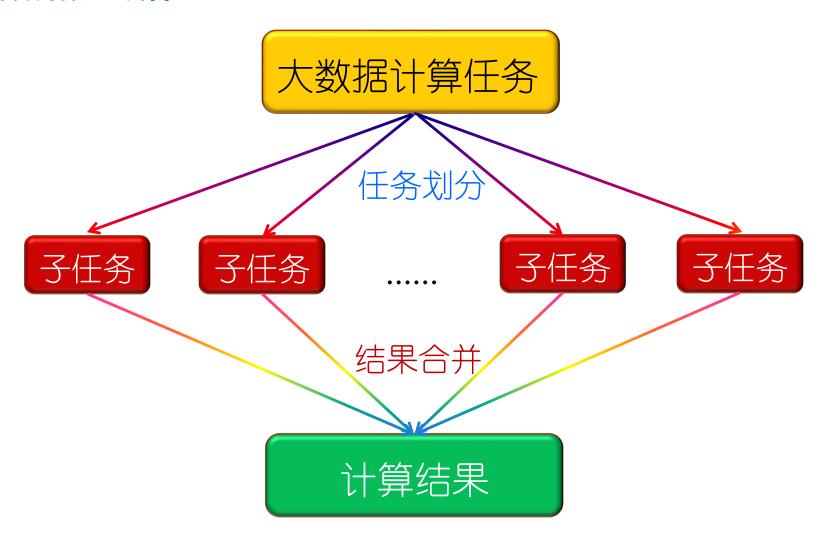
上升到抽象模型: Mapper与Reducer

MPI等并行计算方法缺少高层并行编程模型,为了克服这一缺陷,MapReduce借鉴了Lisp函数式语言中的思想,用Map和Reduce两个函数提供了高层的并行编程抽象模型

## 上升到构架:统一构架,为程序员隐藏系统层细节

MPI等并行计算方法缺少统一的计算框架支持,程序员需要考虑数据存储、划分、分发、结果收集、错误恢复等诸多细节;为此,MapReduce设计并提供了统一的计算框架,为程序员隐藏了绝大多数系统层面的处理细节

## 大数据分而治之



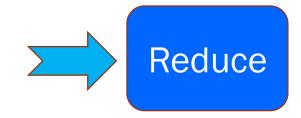
## 建立Map和Reduce抽象模型

典型的流式大数据问题的特征

- 大量数据记录/元素进行重复处理
- 对每个数据记录/元素作感兴趣的 处理、获取感兴趣的中间结果信息



- 排序和整理中间结果以利后续处理
- 收集整理中间结果
- 产生最终结果输出



关键思想:为大数据处理过程中的两个主要处理阶段 提炼为一种抽象的操作机制

## 建立Map和Reduce抽象模型

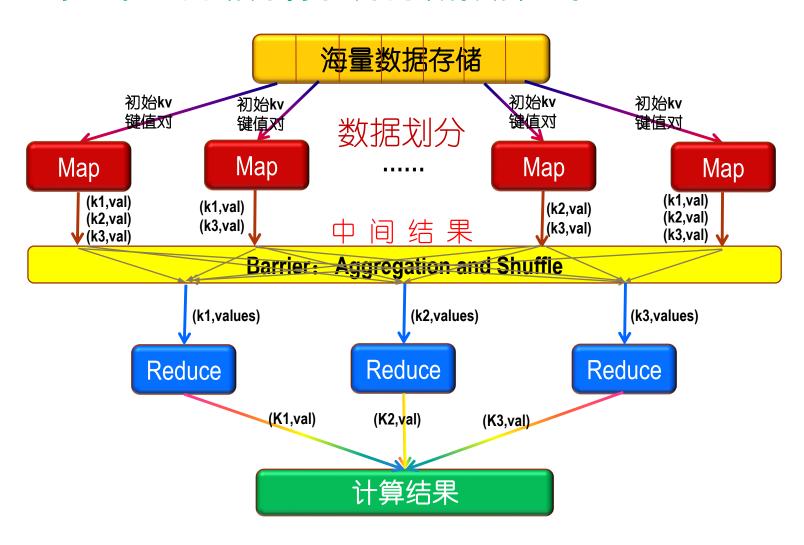
借鉴函数式程序设计语言Lisp中的思想,定义了Map和Reduce两个抽象的操作函数:

- map:  $(k1; v1) \rightarrow [(k2; v2)]$
- reduce: (k2; [v2]) → [(k3; v3)]

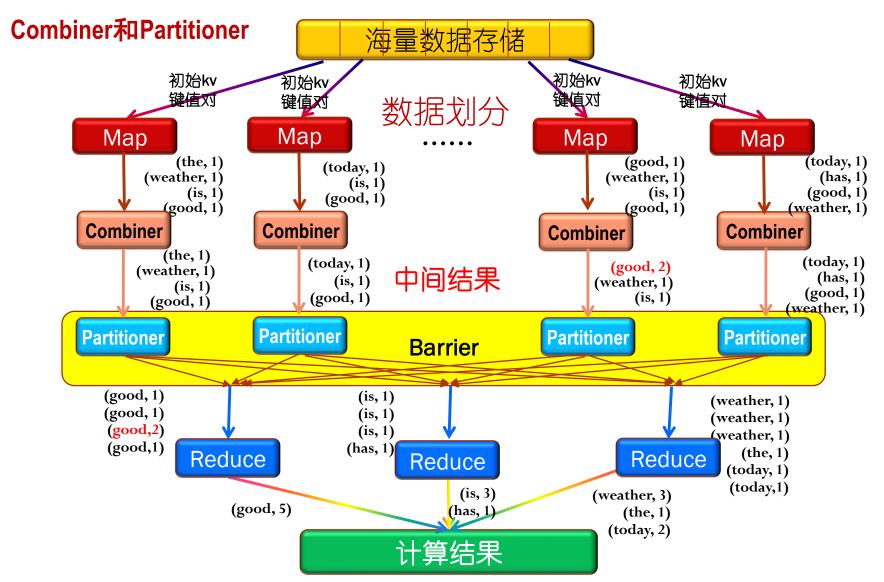
#### 特点:

- 描述了对一组数据处理的两个阶段的抽象操作
- 仅仅描述了需要做什么,不需要关注怎么做

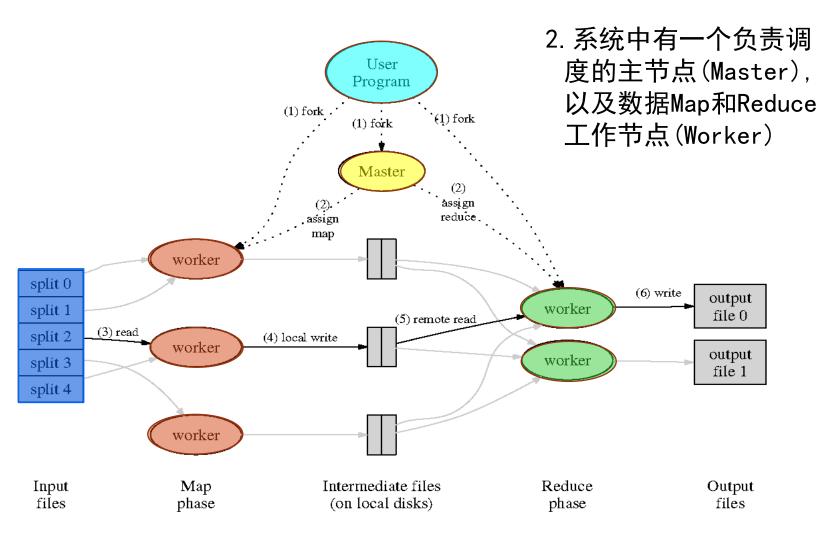
## 上升到构架---自动并行化并隐藏低层细节



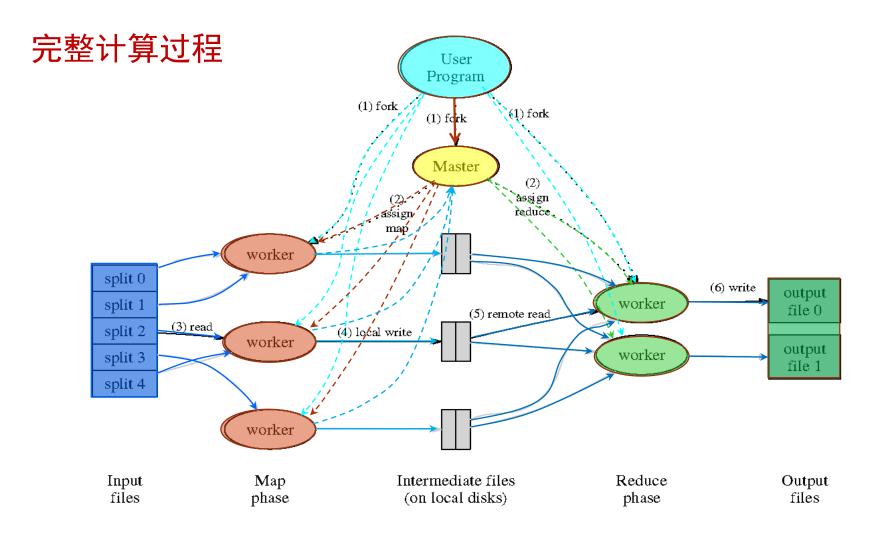
## 上升到构架--自动并行化并隐藏低层细节



## Google MapReduce并行处理的基本过程



## Google MapReduce并行处理的基本过程



## 失效处理

#### • 主节点失效

主节点中会周期性地设置检查点(checkpoint),检查整个计算作业的执行情况,一旦某个任务失效,可以从最近有效的检查点开始重新执行,避免从头开始计算的时间浪费。

#### •工作节点失效

工作节点失效是很普遍发生的,主节点会周期性地给工作 节点发送心跳检测,如果工作节点没有回应,这认为该工 作节点失效,主节点将终止该工作节点的任务并把失效的 任务重新调度到其它工作节点上重新执行

## 带宽优化

#### • 问题

大量的键值对数据在传送给Reduce节点时会引起较大的通 信带宽开销。

## •解决方案

每个Map节点处理完成的中间键值队将由combiner做一个合并压缩,即把那些键名相同的键值对归并为一个键名下的一组数值。

```
(good, 1)
(weather, 1)
(is, 1)
(good, 1)
(good, 1)
(good, 2)
(weather, 1)
(is, 1)
```

## 计算优化

## 问题

Reduce节点必须要等到所有Map节点计算结束才能开始执行,因此,如果有一个计算量大、或者由于某个问题导致很慢结束的Map节点,则会成为严重的"拖后腿者"。

## 解决方案

把一个Map计算任务让多个Map节点同时做, 取最快完成者的计算结果。

根据Google的测试,使用了这个冗余Map节点计算方法以后,计算任务性能提高40%多!

## 用数据分区解决数据相关性问题

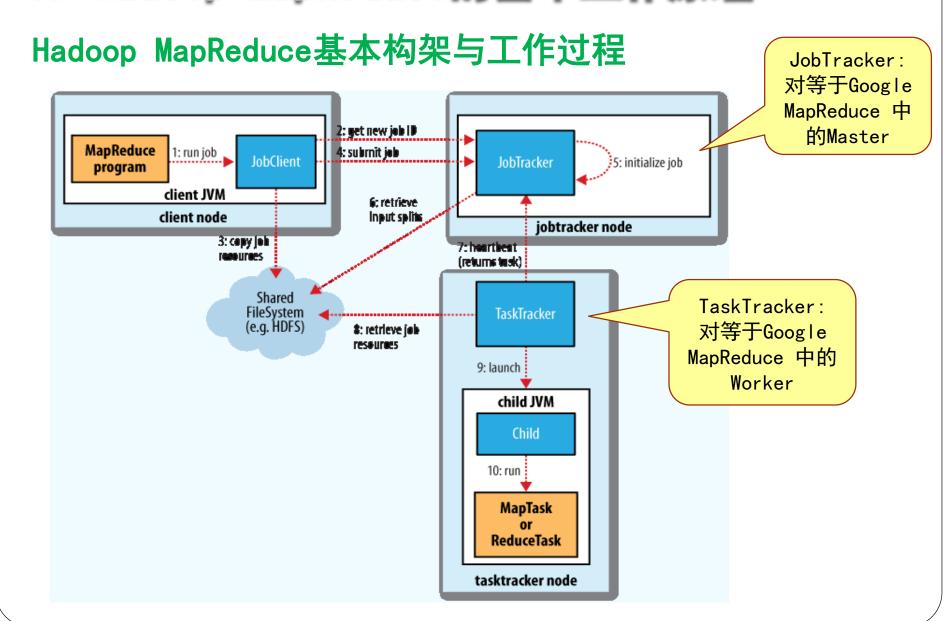
#### • 问题

一个Reduce节点上的计算数据可能会来自多个Map节点,因此,为了在进入Reduce节点计算之前,需要把属于一个Reduce节点的数据归并到一起。

## •解决方案

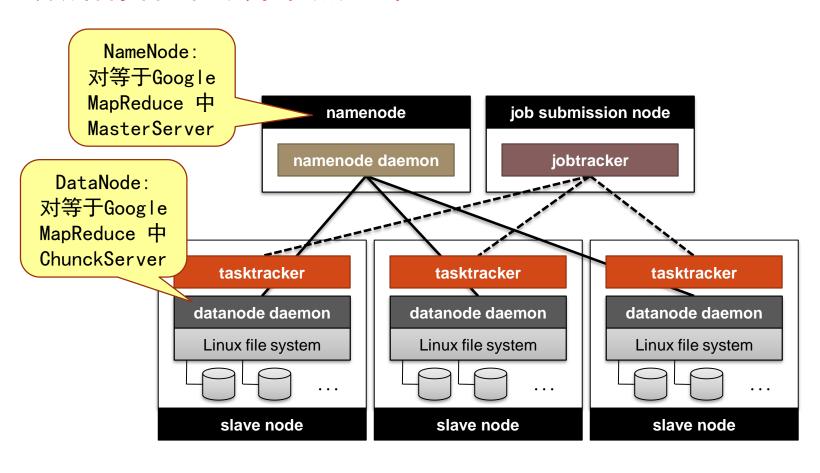
在Map阶段进行了Combining以后,可以根据一定的策略对 Map输出的中间结果进行分区(partitioning),这样即可解 决以上数据相关性问题避免Reduce计算过程中的数据通信。

例如:有一个巨大的数组,其最终结果需要排序,每个Map节点数据处理好后,为了避免在每个Reduce节点本地排序完成后还需要进行全局排序,我们可以使用一个分区策略如:(d%R),d为数据大小,R为Reduce节点的个数,则可根据数据的大小将其划分到指定数据范围的Reduce节点上,每个Reduce将本地数据拍好序后即为最终结果

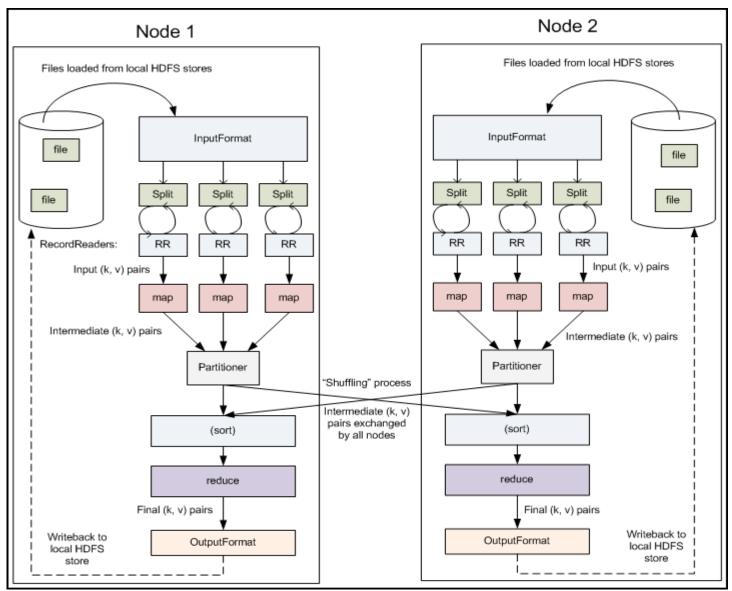


## Hadoop MapReduce基本构架与工作过程

数据存储与计算节点构架



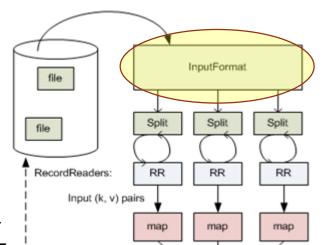
## Hadoop MapReduce基本工作过程



## Hadoop MapReduce主要组件

## 文件输入格式InputFormat

- 定义了数据文件如何分割和读取
- InputFormat提供了以下一些功能
  - 选择文件或者其它对象,用来作为输入
  - 定义InputSplits,将一个文件分为不同任务
  - 为RecordReader提供一个工厂,用来读取这个文件
- 有一个抽象的类FileInputFormat,所有的输入格式类都从这个 类继承其功能以及特性。当启动一个Hadoop任务的时候,一 个输入文件所在的目录被输入到FileInputFormat对象中。 FileInputFormat从这个目录中读取所有文件。然后 FileInputFormat将这些文件分割为多个InputSplits。
- 通过在JobConf对象上设置JobConf.setInputFormat设置文件输入 的格式



## Hadoop MapReduce主要组件

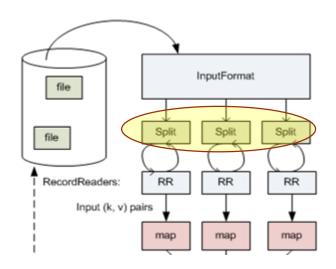
## 文件输入格式InputFormat

InputFormat:	Description:	Key:	Value:
TextInputFormat	Default format; reads lines of text files	The byte offset of the line	The line contents
KeyValueTextInput Format	Parses lines into key-val pairs	Everything up to the first tab character	The remainder of the line
SequenceFileInputFormat	A Hadoop-specific high- performance binary format	user-defined	user-defined

#### Hadoop MapReduce主要组件

## 输入数据分块InputSplits

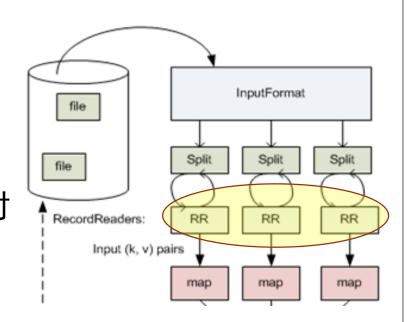
- InputSplit定义了输入到单个Map 任务的输入数据
- 一个MapReduce程序被统称为
  - 一个Job,可能有上百个任务构成
- InputSplit将文件分为64MB的大小
  - 配置文件hadoop-site.xml中的mapred.min.split.size参数控制这个大小
- mapred.tasktracker.map.taks.maximum用来控制某一个节点上所有map任务的最大数目



## Hadoop MapReduce主要组件

#### 数据记录读入RecordReader

- InputSplit定义了一个数据分块,但是没有定义如何读取数据记录
- RecordReader实际上定义了如何 将数据记录转化为一个(key,value)对 的详细方法,并将数据记录传给 Mapper类
- TextInputFormat提供了LineRecordReader,
   读入一个文本行数据记录



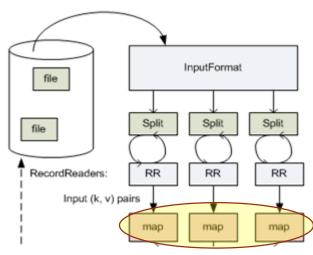
## Hadoop MapReduce主要组件

## **Mapper**

每一个Mapper类的实例生成了 一个Java进程,负责处理某一个 InputSplit上的数据

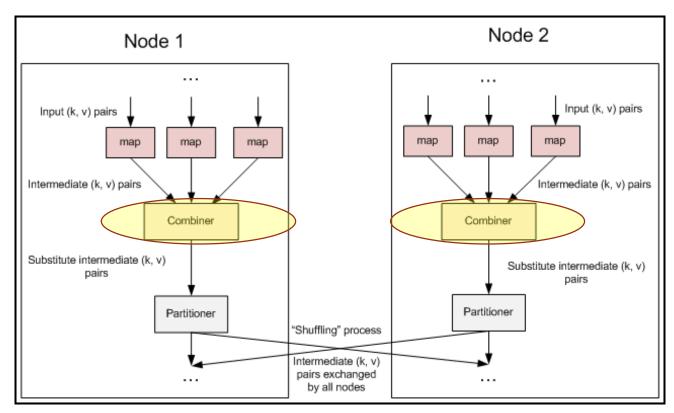
• 用<u>Mapper.Context</u>提供给每一个Mapper函数,用来提供

上面两个对象的功能



## Hadoop MapReduce主要组件

#### Combiner

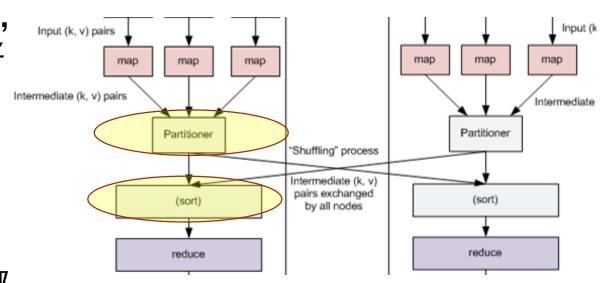


- 合并相同key的键值对,减少partitioning时候的数据通信开销
- conf.setCombinerClass(Reduce.class);
- 是在本地执行的一个Reducer,满足一定的条件才能够执行。

## Hadoop MapReduce主要组件

#### **Partitioner & Shuffle**

• 在Map工作完成之后,每一个 Map函数会将每一个 Map函数会将结果传到对应的Reducer所在的节点,此时,用户可以提供一个Partitioner类,用来决定一个给定的(key,value)对传给哪个Reduce节点



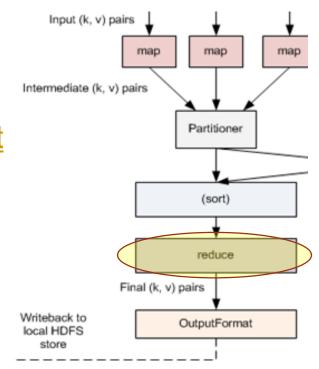
#### Sort

传输到每一个Reducer节点上的、将被所有的Reduce函数接收到的Key,value对会被Hadoop自动排序(即Map生成的结果传送到某一个节点的时候,会被自动排序)

## Hadoop MapReduce主要组件

#### Reducer

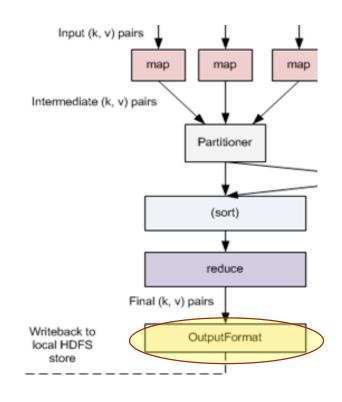
- 做用户定义的Reduce操作
- 输出环境编程接口是Reducer.Context



## Hadoop MapReduce主要组件

## 文件输出格式OutputFormat

- 写入到HDFS的所有OutputFormat都 继承自FileOutputFormat
- 每一个Reducer都写一个文件到一个共同的输出目录,文件名是part-nnnnn,其中nnnnn是与每一个reducer相关的一个号(partition id)
- FileOutputFormat.setOutputPath()
- JobConf.setOutputFormat()



## Hadoop MapReduce主要组件

## 文件输出格式OutputFormat

OutputFormat:	Description
TextOutputFormat	Default; writes lines in "key \t value" form
SequenceFileOutputFormat	Writes binary files suitable for reading into subsequent MapReduce jobs
NullOutputFormat	Disregards its inputs

#### **RecordWriter**

TextOutputFormat实现了缺省的LineRecordWriter,以"key\t value"形式输出一行结果。

## 程序执行时的容错处理与计算性能优化

- 由Hadoop系统自己解决
- 主要方法是将失败的任务进行再次执行
- TaskTracker会把状态信息汇报给JobTracker,最终由 JobTracker决定重新执行哪一个任务
- 为了加快执行的速度, Hadoop也会自动重复执行同一个任务, 以最先执行成功的为准(投机执行)
- mapred.map.tasks.speculative.execution
- mapred.reduce.tasks.speculative.execution

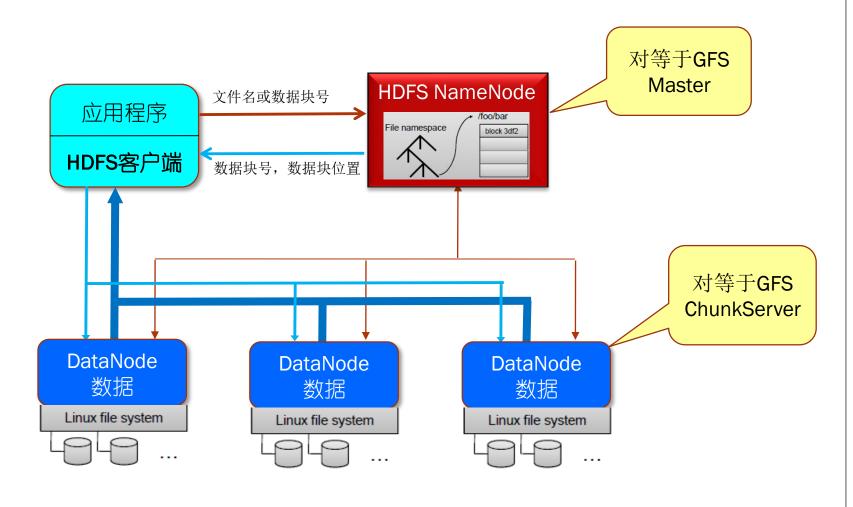
## HDFS的基本特征

- 模仿Google GFS设计实现
- 存储极大数目的信息(terabytes or petabytes),将数据保存到大量的节点当中;支持很大的单个文件。
- 提供数据的高可靠性和容错能力,单个或者多个节点不工作, 对系统不会造成任何影响,数据仍然可用。通过一定数量的 数据复制保证数据存储的可靠性和出错恢复能力。
- 提供对数据的快速访问;并提供良好的可扩展性,通过简单加入更多服务器快速扩充系统容量,服务更多的客户端。
- 与GFS类似, HDFS是MapReduce的底层数据存储支撑,并使得数据尽可能根据其本地局部性进行访问与计算。

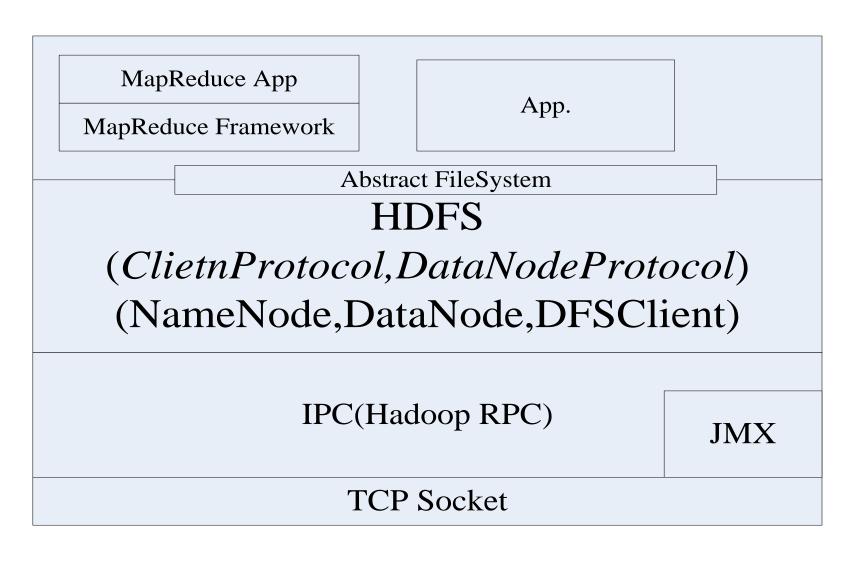
## HDFS的基本特征

- HDFS对顺序读进行了优化,支持大量数据的快速顺序读出, 代价是对于随机的访问负载较高。
- 数据支持一次写入,多次读取;不支持已写入数据的更新操作,但允许在文件尾部添加新的数据
- 数据不进行本地缓存(文件很大,且顺序读没有局部性)
- 基于块的文件存储, 默认的块的大小是64MB
  - 减少元数据的量
  - 有利于顺序读写(在磁盘上数据顺序存放)
- 多副本数据块形式存储,按照块的方式随机选择存储节点, 默认副本数目是3

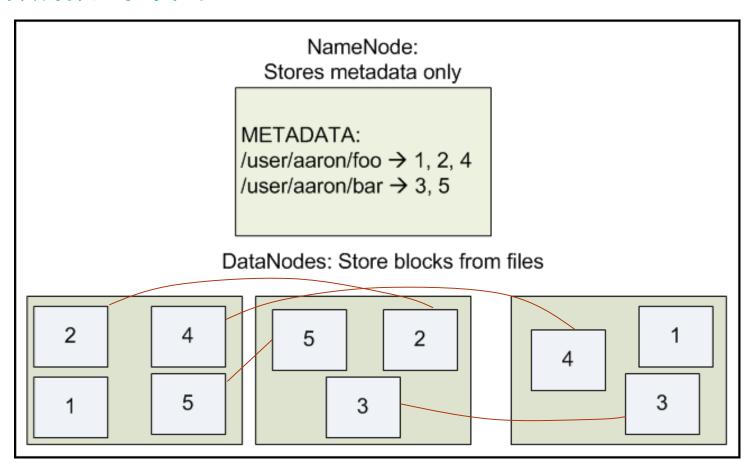
## HDFS基本构架



## HDFS基本实现构架



## HDFS数据分布设计



多副本数据块形式存储,按照块的方式随机选择存储节点 默认副本数目是3

## HDFS可靠性与出错恢复

- DataNode节点的检测
  - 心跳: NameNode 不断检测DataNode是否有效
  - 若失效,则寻找新的节点替代,将失效节点数据重新分布
- 集群负载均衡
- 数据一致性: 校验和checksum
- 主节点元数据失效
  - Multiple FsImage and EditLog
  - Checkpoint

## HDFS设计要点

- 命名空间
- 副本选择
  - Rack Awareness
- 安全模式
  - 刚启动的时候,等待每一个DataNode报告情况
  - 退出安全模式的时候才进行副本复制操作
- NameNode有自己的 FsImage和EditLog, 前者有自己的文件系统 状态,后者是还没有更新的记录

## HDFS的安装和启动

- 下载hadoop-2.7.1.tar.gz
- tar zxvf hadoop-2.7.1.tar.gz,解压后Hadoop系统包括HDFS和所有 配置文件都在指定的文件目录中
- 在Linux下进行必要的系统配置
- 设置与Hadoop相关的Java运行环境变量
- 启动Java虚拟机
- 启动Hadoop,则Hadoop和HDFS文件系统开始运行

#### HDFS文件系统操作命令

someone@anynode:hadoop\$ bin/hadoop dfs -ls someone@anynode:hadoop\$

someone@anynode:hadoop\$ bin/hadoop dfs -ls / Found 2 items drwxr-xr-x - hadoop supergroup 0 2008-09-20 19:40 /hadoop drwxr-xr-x - hadoop supergroup 0 2008-09-20 20:08 /tmp

• 建立用户自己的目录,用户目录在/user中,需要建立

someone@anynode:hadoop\$ bin/hadoop dfs -mkdir /user

someone@anynode:hadoop\$ bin/hadoop dfs -mkdir /user/someone

- 用-put命令在Linux文件系统与HDFS之间复制数据文件
- -put 等同于 -copyFromLocal

someone@anynode:hadoop\$ bin/hadoop dfs -put
/home/someone/interestingFile.txt /user/yourUserName/

Put上传整个目录

someone@anynode:hadoop\$ bin/hadoop dfs -put source-directory destination

Command:	Assuming:	Outcome:
bin/hadoop dfs -put foo bar	No file/directory named /user/\$USER/bar exists in HDFS	Uploads local file foo to a file named /user/\$USER/bar
bin/hadoop dfs -put foo bar	/user/\$USER/bar is a directory	Uploads local file foo to a file named /user/\$USER/bar/foo
bin/hadoop dfs -put foo somedir/somefile	/user/\$USER/somedir does not exist in HDFS	Uploads local file foo to a file named /user/\$USER/somedir/somefile, creating the missing directory
bin/hadoop dfs -put foo bar	/user/\$USER/bar is already a file in HDFS	No change in HDFS, and an error is returned to the user.

-ls path	Lists the contents of the directory specified by path, showing the names, permissions, owner, size and modification date for each entry.
-lsr path	Behaves like -ls, but recursively displays entries in all subdirectories of path.
-du path	Shows disk usage, in bytes, for all files which match path; filenames are reported with the full HDFS protocol prefix.
-dus path	Like -du, but prints a summary of disk usage of all files/directories in the path.
-mv src dest	Moves the file or directory indicated by src to dest, within HDFS.
-cp src dest	Copies the file or directory identified by src to dest, within HDFS.

-rm path	Removes the file or empty directory identified by path.
-rmr path	Removes the file or directory identified by path. Recursively deletes any child entries (i.e., files or subdirectories of path).
-put localSrc dest	Copies the file or directory from the local file system identified by localSrc to dest within the HDFS.
-copyFromLocal localSrc dest	Identical to -put
-moveFromLocal localSrc dest	Copies the file or directory from the local file system identified by localSrc to dest within HDFS, then deletes the local copy on success.

-get [-crc] src localDest	Copies the file or directory in HDFS identified by src to the local file system path identified by localDest.
-getmerge src localDest [addnl]	Retrieves all files that match the path src in HDFS, and copies them to a single, merged file in the local file system identified by localDest.
-cat filename	Displays the contents of filename on stdout.
-copyToLocal [-crc] src localDest	Identical to -get
-moveToLocal [-crc] src localDest	Works like -get, but deletes the HDFS copy on success.
-mkdir path	Creates a directory named path in HDFS. Creates any parent directories in path that are missing (e.g., like mkdir -p in Linux).

-setrep [-R] [-w] rep path	Sets the target replication factor for files identified by path to rep. (The actual replication factor will move toward the target over time)
-touchz path	Creates a file at path containing the current time as a timestamp. Fails if a file already exists at path, unless the file is already size 0.
-test -[ezd] path	Returns 1 if path exists; has zero length; or is a directory, or 0 otherwise.
-stat [format] path	Prints information about path. format is a string which accepts file size in blocks (%b), filename (%n), block size (%o), replication (%r), and modification date (%y, %Y).
-tail [-f] file	Shows the last 1KB of file on stdout.

-chmod [-R] mode,mode, path	Changes the file permissions associated with one or more objects identified by path Performs changes recursively with -R. mode is a 3-digit octal mode, or {augo}+/-{rwxX}. Assumes a if no scope is specified and does not apply a umask.
-chown [-R] [owner][:[group]] path	Sets the owning user and/or group for files or directories identified by path Sets owner recursively if -R is specified.
-chgrp [-R] group path	Sets the owning group for files or directories identified by path Sets group recursively if -R is specified.
-help cmd	Returns usage information for one of the commands listed above. You must omit the leading '-' character in cmd

#### HDFS Admin命令

#### 获得HDFS总体的状态

- bin/hadoop dfsadmin –report
- bin/hadoop dfsadmin -metasave filename
  - what the state of the NameNode's metadata is
- Safemode
  - Safemode is an HDFS state in which the file system is mounted read-only; no replication is performed, nor can files be created or deleted.
  - bin/hadoop dfsadmin –safemode enter/leave/get/wait

#### HDFS Admin命令

- 更改HDFS成员
- 升级HDFS版本
   bin/start-dfs.sh -upgrade(第一次运行新版本的时候使用)
   bin/hadoop dfsadmin -upgradeProgress status
   bin/hadoop dfsadmin -upgradeProgress details
   bin/hadoop dfsadmin -upgradeProgress force (on your own risk!)
   bin/start-dfs.sh -rollback(在旧版本重新安装后使用)(on your own risk!)
- 帮助 bin/admin dfsadmin -help

#### 负载均衡

- 加入一个新节点的步骤
   配置新节点上的hadoop程序
   在Master的slaves文件中加入新的slave节点
   启动slave节点上的DataNode,会自动去联系NameNode,加入到集群中
- Balancer类用来做负载均衡,默认的均衡参数是10%范围内
- bin/start-balancer.sh –threshold 5
- bin/stop-balancer.sh 随时可以停止负载均衡的工作

#### 在MapReduce程序中使用HDFS

- 通过fs.default.name的配置选项,Hadoop MapReduce程序可以 自动从NameNode中获得文件的情况
- HDFS接口包括:

命令行接口 Hadoop MapReduce Job隐含的输入

Java程序直接操作

libhdfs从c/c++程序中操作

#### HDFS权限控制与安全特性

- 类似于POSIX的安全特性
- 不完全,主要预防操作失误
- 不是一个强的安全模型,不能保证操作的完全安全性
- bin/hadoop dfs –chmod,-chown,-chgrp
- 用户:当前登录的用户名,即使用Linux自身设定的用户与组的概念
- 超级用户: The username which was used to start the Hadoop process (i.e., the username who actually ran bin/start-all.sh or bin/start-dfs.sh) is acknowledged to be the *superuser* for HDFS. If this user interacts with HDFS, he does so with a special username superuser. If Hadoop is shutdown and restarted under a different username, that username is then bound to the superuser account.
- 超级用户组

配置参数: dfs.permissions.supergroup

# FileSystem基类

- FileSystem是一个用来与文件系统交互的抽象类,可以通过实现FileSystem的子类来处理具体的文件系统,比如HDFS或者其它文件系统
- 通过factory方法FileSystem.get(Configuration conf)获得所需的文件系统实例

Configuration conf = new Configuration();

FileSystemhdfs = FileSystem.get(conf);

• Hadoop中,使用Path类的对象来编码目录或者文件的路径,使用FileStatus类来存放目录和文件的信息。

# HDFS基本文件操作

• 创建文件

```
create方法有很多种定义形式,但一般仅需使用简单的几种
public <u>FSDataOutputStream</u> <u>create(Path</u> f);
public <u>FSDataOutputStream</u> <u>create(Path</u> f,boolean overwrite);
public <u>FSDataOutputStream</u> <u>create</u>
(<u>Path</u> f,boolean overwrite,int bufferSize);
```

# HDFS基本文件操作

• 打开文件

```
FileSystem.open方法有2个,参数最多的一个定义如下:
public abstract FSDataInputStream
        open(Path f,int bufferSize)
        throws <u>IOException</u>
```

#### f: 文件名

buffersize: 文件缓存大小。默认值: Configuration中 io.file.buffer.size的值,如果Configuration中未显式设置该值则是4096。

#### HDFS基本文件操作

• 获取文件信息

FileSystem.getFileStatus方法格式如下:

public abstract FileStatus **getFileStatus**(Path f) throws IOException;

返回一个FileStatus对象。FileStatus保存文件的很多信息,包括:

path: 文件路径 length: 文件长度 isDir: 是否为目录

block\_replication: 数据块副本因子 blockSize: 文件长度(数据块数)

modification\_time: 最近一次修改时间

access\_time: 最近一次访问时间

owner: 文件所属用户 group: 文件所属组

如果想了解文件的这些信息,可以在获得文件的FileStatus实例之后,调用相应的getXXX 方法(比如,FileStatus.getModificationTime()获得最近修改时间)

# HDFS基本文件操作

• 获取目录信息

获取目录信息,不仅是目录本身,还有目录之下的文件和子目录信息: public <u>FileStatus</u>[] **listStatus**(<u>Path</u> f) throws <u>IOException</u>;

如果f是目录,那么将目录之下的每个目录或文件信息保存在FileStatus数组中返回。

如果f是文件,和getFileStatus功能一致。 另外,listStatus还有参数为Path[]的版本的接口定义以及参数带路径过滤器PathFilter的接口定义,参数为Path[]的listStatus就是对这个数组中的每个path都调用上面的参数为Path的listStatus。参数中的PathFilter则是一个接口,实现接口的accept方法可以自定义文件过滤规则。

# HDFS基本文件操作

• 文件读取

调用open打开文件之后,使用了一个FSDataInputStream对象来负责数据的读取。通过FSDataInputStream进行文件读取时,提供的API就是FSDataInputStream.read方法:

public int **read**(long position, byte[] buffer, throws <a href="IOException">IOException</a>

int offset, int length)

从文件的指定位置position开始,读取最多length字节的数据,保存到buffer中从offset个元素开始的空间中;返回值为实际读取的字节数。此函数不改变文件当前offset值。但使用更多的还有一种简化版本:

public final int **read**(byte[] b) throws <u>IOException</u>

从文件当前位置读取最多长度为b.len的数据保存到b中,返回值为实际读取的字节数。

# HDFS基本文件操作

• 文件写入

从接口定义可以看出,调用create创建文件以后,使用了一个 FSDataOutputStream对象来负责数据的写入。通过FSDataOutputStream进行文件写入时,最常用的API就是write方法:

函数的意义是:将b中从off开始的最多len个字节的数据写入文件当前位置。 返回值为实际写入的字节数。

#### HDFS基本文件操作

关闭

关闭为打开的逆过程,FileSystem.close定义如下:

public void **close**()throws <u>IOException</u>

不需要其它操作而关闭文件。释放所有持有的锁。

#### 删除

public abstract boolean **delete**(<u>Path</u> f,boolean recursive)

throws **IOException** 

f: 待删除文件名

recursive: 如果recursive为true,并且f是目录,那么会递归删除f下所有文件。 f是文件的话,recursive为true还是false无影响。

另外,类似Java中File的接口DeleteOnExit,如果某些文件需要删除,但是当前不能被删;或者说当时删除代价太大,想留到退出时再删除的话,FileSystem中也提供了一个deleteOnExit接口:

public boolean **deleteOnExit**(Path f) throws IOException

标记文件f,当文件系统关闭时才真正删除此文件,但是这个文件f必须存在。

#### HDFS编程实例

获取一个指定HDFS目录下所有文件的信息,对每一个文件,打开文件、循环读取每行数据、检查每行是否包含指定的字符串,如包含则写入本地目标文件。

```
import java.util.Scanner;
import java.io.IOException;
import java.io.File;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.FSDataInputStream;
import org.apache.hadoop.fs.FSDataOutputStream;
import org.apache.hadoop.fs.FileStatus;
import org.apache.hadoop.fs.FileSystem;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
public class resultFilter
 public static void main(String[] args) throws IOException
   Configuration conf = new Configuration(); //以下两句中, hdfs和local分别对应HDFS实例和本地文件系统实例
   FileSystem.hdfs = FileSystem.get(conf);
   FileSystem local = FileSystem.getLocal(conf);
   Path inputDir, localFile;
   FileStatus[] inputFiles;
   FSDataOutputStream out = null;
   FSDataInputStream in = null;
   Scanner scan; String str;
                              byte[] buf;
                                              int singleFileLines;
                                                                             int numLines, numFiles, i;
   inputDir = new Path(args[0]);
     singleFileLines = Integer.parseInt(args[3]);
```

#### HDFS编程实例

```
try { inputFiles = hdfs.listStatus(inputDir); //获得目录信息
                           numFiles = 1; //输出文件从1开始编号
   numLines = 0;
   localFile = new Path(args[1]);
   if(local.exists(localFile)) local.delete(localFile, true); //若目标路径存在,则删除之
   for (i = 0; i \le inputFiles.length; i++) {
     if(inputFiles[i].isDir() == true) //忽略子目录
     continue;System.out.println(inputFiles[i].getPath().getName());
     in = hdfs.open(inputFiles[i].getPath());scan = new Scanner(in);
     while (scan.hasNext()) {
      str = scan.nextLine();
      if(str.indexOf(args[2])==-1) continue; //如果该行没有match字符串,则忽略
      numLines++;
      if(numLines == 1) //如果是1, 说明需要新建文件了
       { localFile = new Path(args[1] + File.separator + numFiles);
        out = local.create(localFile); //创建文件
        numFiles++;
      buf = (str + "\n").getBytes();
      out.write(buf, 0, buf.length); //将字符串写入输出流
      if(numLines == singleFileLines) //如果已满足相应行数, 关闭文件
        { out.close(); numLines = 0; //行数变为0, 重新统计
     }//end of while
     scan.close(); in.close();
   }//end of for
   if(out != null)
                           out.close();
    } //end of try
   catch (IOException e) { e.printStackTrace();}
 } //end of main
} //end of resultFilter
```

# Thanks!