

《大数据技术原理与应用》

<http://www.icourse163.org/course/XMU-1002335004>

中国大学MOOC 2018年春季学期

第7讲 MapReduce

林子雨

厦门大学计算机科学系

E-mail: ziyulin@xmu.edu.cn



主页: <http://www.cs.xmu.edu.cn/linziyu>





中国大学MOOC《大数据技术原理与应用》课程地址：
<http://www.icourse163.org/course/XMU-1002335004>

 中国大学MOOC

课程 名校 学·问 学校云 考研 新

客户端

搜索感兴趣的课程

登录 | 注册

 **廈門大學**
XIAMEN UNIVERSITY

大数据技术原理与应用

入门级大数据精品课程，适合初学者，完备的课程在线服务体系，可以帮助初学者实现“零基础”学习大数据。课程指导思想是“构建知识体系、阐明基本原理、引导初级实践、了解相关应用”。课程由国内高校知名大数据教师厦门大学林子雨老师主讲。配套的《大数据技术原理与应用》教材已经被众多高校采用。

大数据技术原理与应用

BIGDATA TECHNOLOGY APPLICATION

打开大数据之门，遨游大数据世界

播放视频简介



课程重要资料



大数据软件安装和编程指南

读者在学习《大数据技术原理与应用》MOOC课程时，需要进行安装Linux系统和各种大数据软件，并开展基础编程实践。这个实践过程，如果没有配套的指南，将会耗费读者大量的时间，而且在实践过程中的大量障碍，网络上都没有现成的答案，会给读者带来很大的挫折感，感觉学习大数据是一件“痛苦的事情”。为了帮助读者实现“零基础”学习大数据并顺利完成实验环境搭建和开展基础编程，课程团队建设与本课程配套的《大数据软件安装和基础编程实践指南》，读者即使没有Linux系统知识，没有学习过任何大数据软件的使用，也可以在自己熟悉的Windows操作系统上顺利安装Linux虚拟机和各种大数据软件，顺利完成基础的编程实践，让学习入门级大数据技术变得“相对容易”。课程团队在过去5年时间里建设的在线免费资源，大大降低了大数据技术学习门槛，已经较好地帮助很多大数据初学者顺利完成了大数据基础实践，获得了读者的好评，目前，厦门大学数据库实验室网站上的这些在线免费大数据教学资源每年访问量超过100万次，在国内高校形成了广泛的影响力。

重要提示：读者在学习《大数据技术原理与应用》MOOC课程时，在中国大学MOOC课程的栏目中，有一个名称为“大数据软件安装和编程指南”的子栏目，进入这个栏目，可以帮助读者顺利完成大数据上机环境的安装和开展基础编程实践。在观看每个章节的MOOC视频时，可以充分利用该栏目辅助自己完成上机实验操作。



欢迎访问教材官网获取教学资源

《大数据技术原理与应用——大数据概念、存储、处理、分析与应用》

教材官网: <http://dblab.xmu.edu.cn/post/bigdata>

厦门大学 林子雨编著, 人民邮电出版社, 2017年1月第2版
ISBN:978-7-115-44330-4

- 国内高校第一本系统介绍大数据知识专业教材
- 京东、当当等各大网店畅销书籍
- 大数据入门教材精品
- 国内多所高校采用本教材开课
- 配套目前国内高校最完备的课程公共服务平台
- 福建省精品在线开放课程





提纲

- 7.1 概述
- 7.2 MapReduce体系结构
- 7.3 MapReduce工作流程
- 7.4 实例分析：WordCount
- 7.5 MapReduce的具体应用
- 7.6 MapReduce编程实践

本PPT是如下教材的配套讲义：

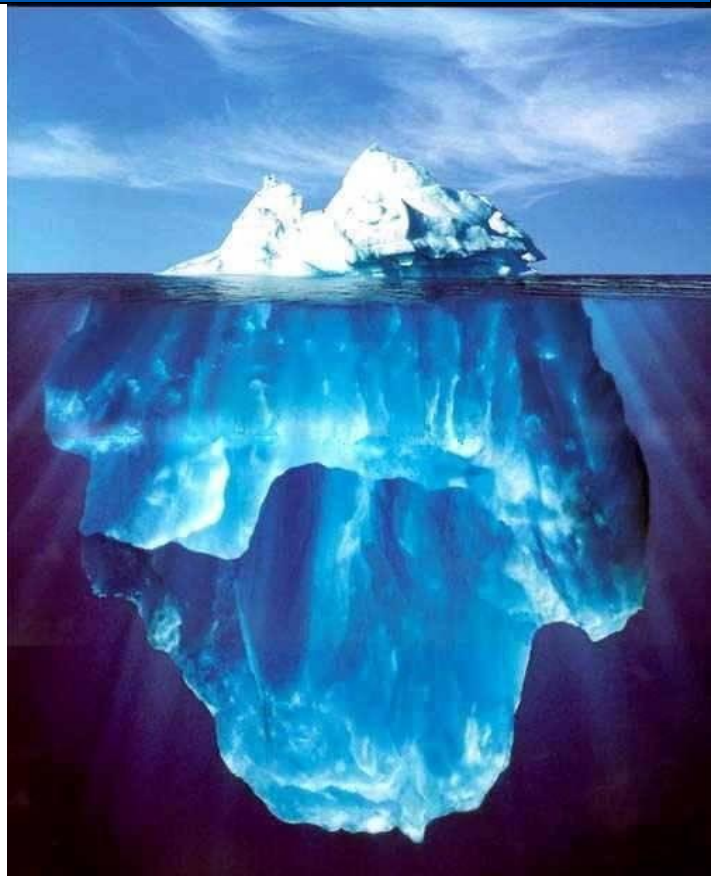
《大数据技术原理与应用——概念、存储、处理、分析与应用》
(2017年1月第2版)

厦门大学 林子雨 编著，人民邮电出版社

ISBN:978-7-115-44330-4

欢迎访问《大数据技术原理与应用》教材官方网站，免费获取教材配套资源：

<http://dblab.xmu.edu.cn/post/bigdata>





7.1 概述

- 7.1.1 分布式并行编程
- 7.1.2 MapReduce模型简介
- 7.1.3 Map和Reduce函数



7.1.1 分布式并行编程

- “摩尔定律”， CPU性能大约每隔18个月翻一番
- 从2005年开始摩尔定律逐渐失效，需要处理的数据量快速增加，人们开始借助于分布式并行编程来提高程序性能
- 分布式程序运行在大规模计算机集群上，可以并行执行大规模数据处理任务，从而获得海量的计算能力
- 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，后者比前者使用门槛低很多



7.1.1 分布式并行编程

问题：在MapReduce出现之前，已经有像MPI这样非常成熟的并行计算框架了，那么为什么Google还需要MapReduce？MapReduce相较于传统的并行计算框架有什么优势？

	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	刀片服务器、高速网、SAN，价格贵，扩展性差	普通PC机，便宜，扩展性好
编程/学习难度	what-how，难	what，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



7.1.2 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到了两个函数：**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



7.1.3 Map和Reduce函数

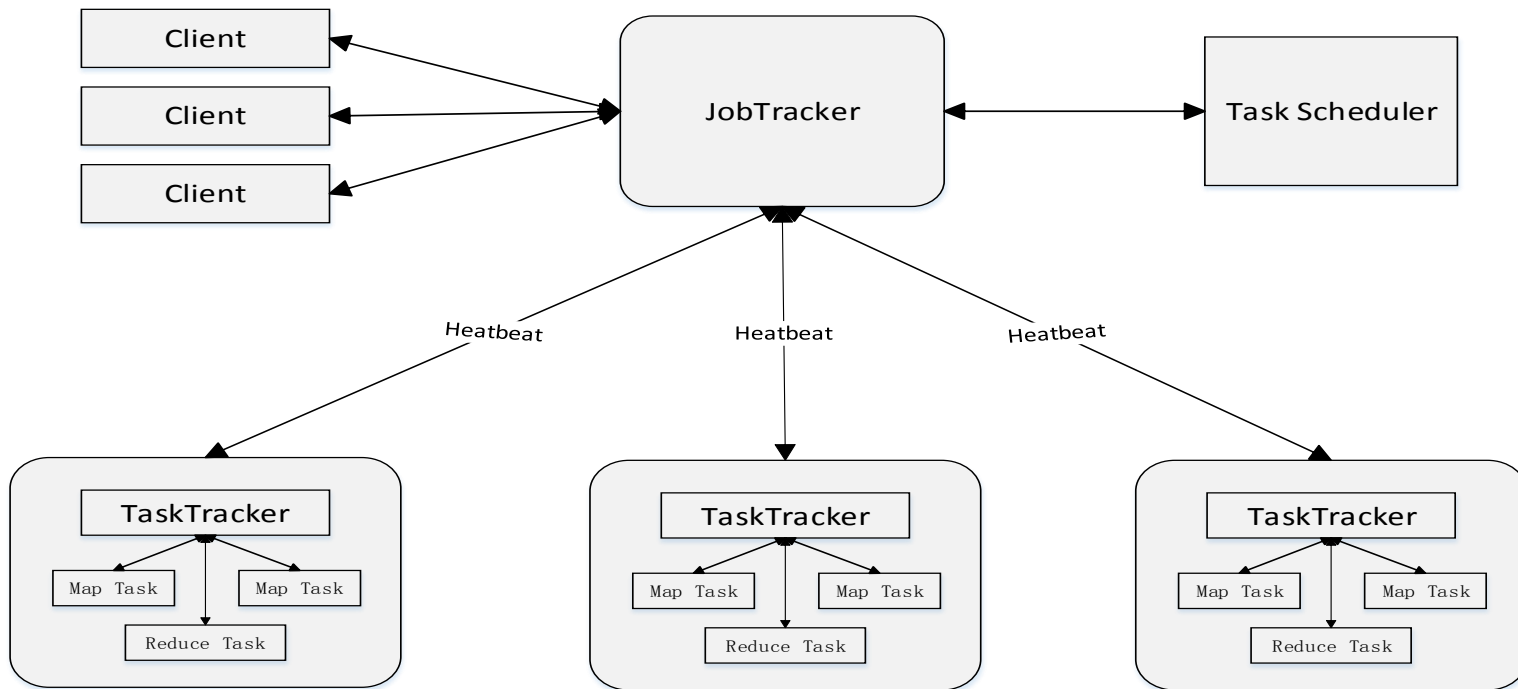
表7-1 Map和Reduce

函数	输入	输出	说明
Map	$\langle k_1, v_1 \rangle$ 如： $\langle \text{行号}, \text{"a b c"} \rangle$	$\text{List}(\langle k_2, v_2 \rangle)$ 如： $\langle \text{"a"}, 1 \rangle$ $\langle \text{"b"}, 1 \rangle$ $\langle \text{"c"}, 1 \rangle$	1.将小数据集进一步解析成一批 $\langle \text{key}, \text{value} \rangle$ 对，输入Map函数中进行处理 2.每一个输入的 $\langle k_1, v_1 \rangle$ 会输出一批 $\langle k_2, v_2 \rangle$ 。 $\langle k_2, v_2 \rangle$ 是计算的中间结果
Reduce	$\langle k_2, \text{List}(v_2) \rangle$ 如： $\langle \text{"a"}, \langle 1, 1, 1 \rangle \rangle$	$\langle k_3, v_3 \rangle$ $\langle \text{"a"}, 3 \rangle$	输入的中间结果 $\langle k_2, \text{List}(v_2) \rangle$ 中的 $\text{List}(v_2)$ 表示是一批属于同一个 k_2 的value



7.2 MapReduce的体系结构

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





7.2 MapReduce的体系结构

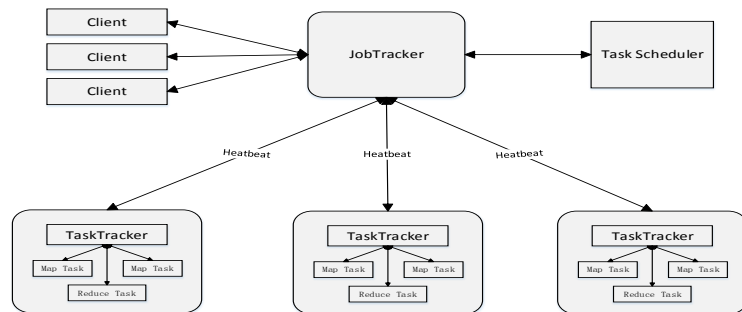
MapReduce主要有以下4个部分组成：

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





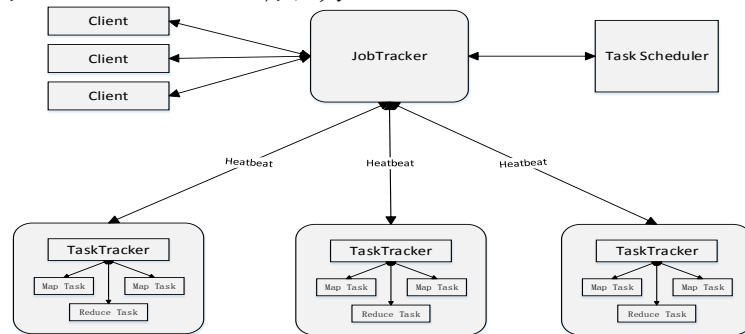
7.2 MapReduce的体系结构

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）
- TaskTracker 使用“slot”等量划分本节点上的资源量（CPU、内存等）。一个Task 获取到一个slot 后才有机会运行，而Hadoop调度器的作用就是将各个TaskTracker上的空闲slot分配给Task使用。slot 分为Map slot 和Reduce slot 两种，分别供MapTask 和Reduce Task 使用

4) Task

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





7.3 MapReduce工作流程

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



7.3.1 工作流程概述

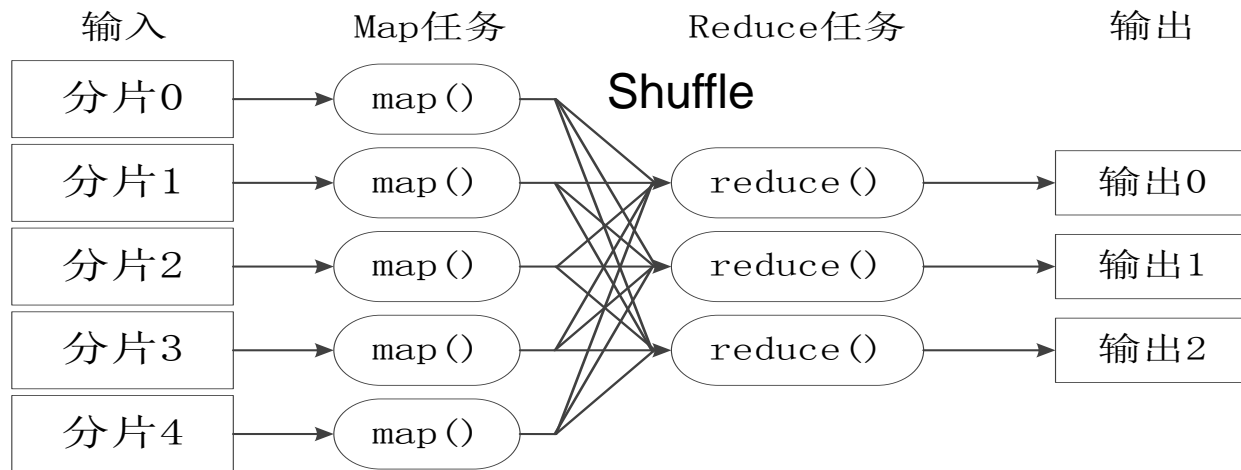
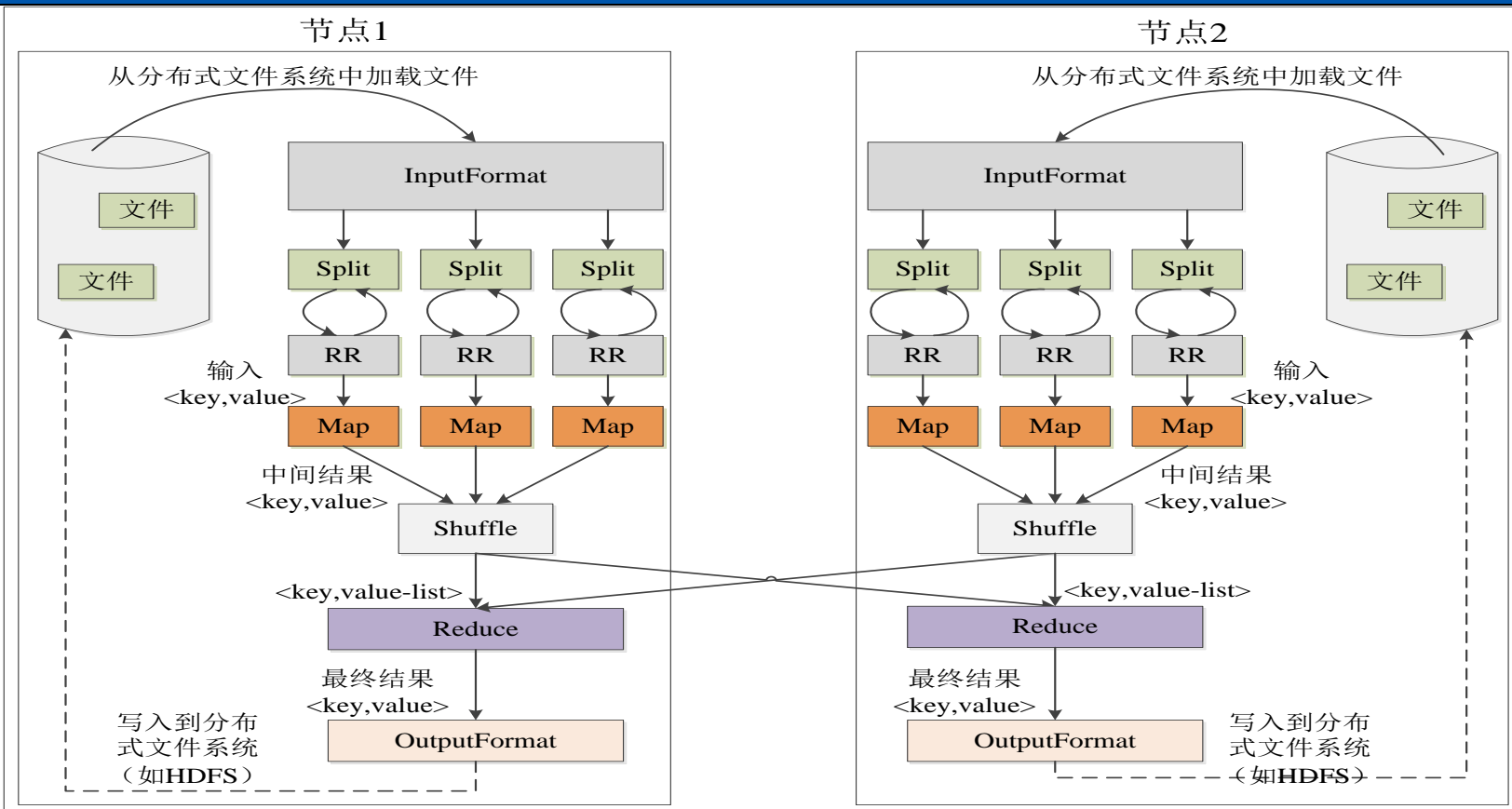


图7-1 MapReduce工作流程

- 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框架自身去实现的



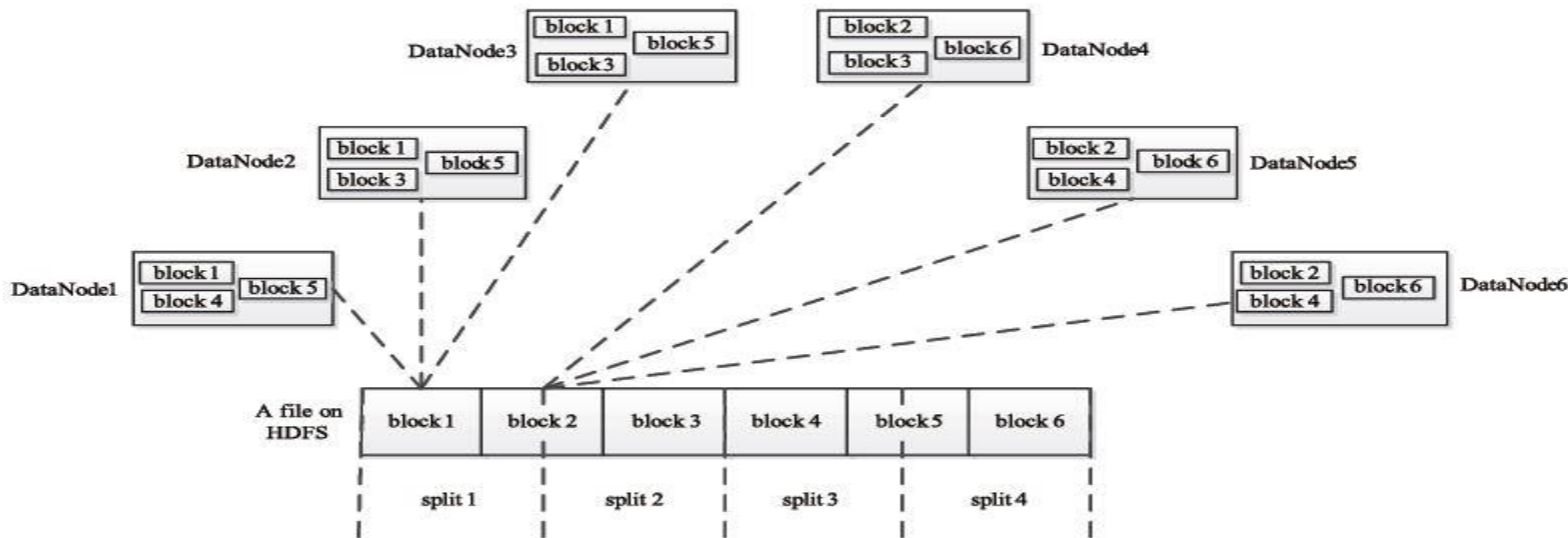
7.3.2 MapReduce各个执行阶段





7.3.2 MapReduce各个执行阶段

关于Split（分片）



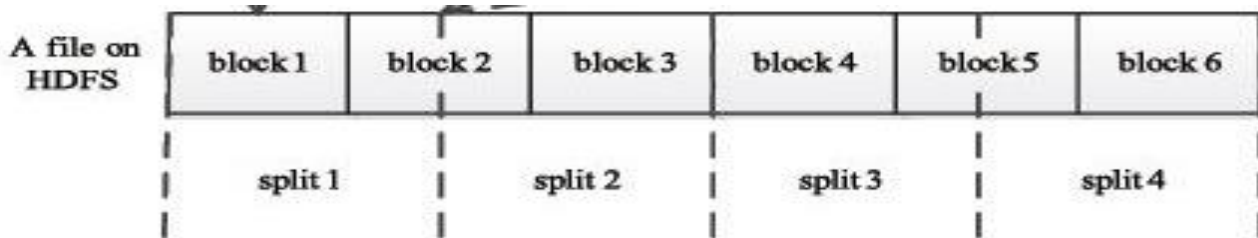
HDFS 以固定大小的block 为基本单位存储数据，而对于MapReduce 而言，其处理单位是split。split 是一个逻辑概念，它只包含一些元数据信息，比如数据起始位置、数据长度、数据所在节点等。它的划分方法完全由用户自己决定。



7.3.2 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）



7.3.3 Shuffle过程详解

1. Shuffle过程简介

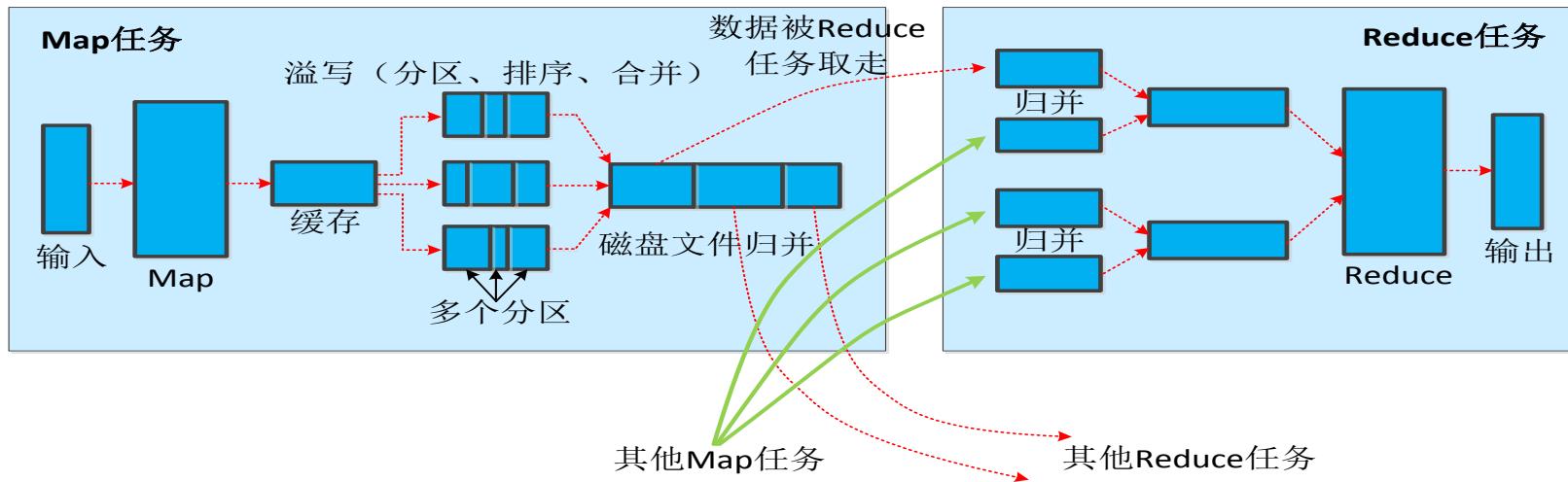
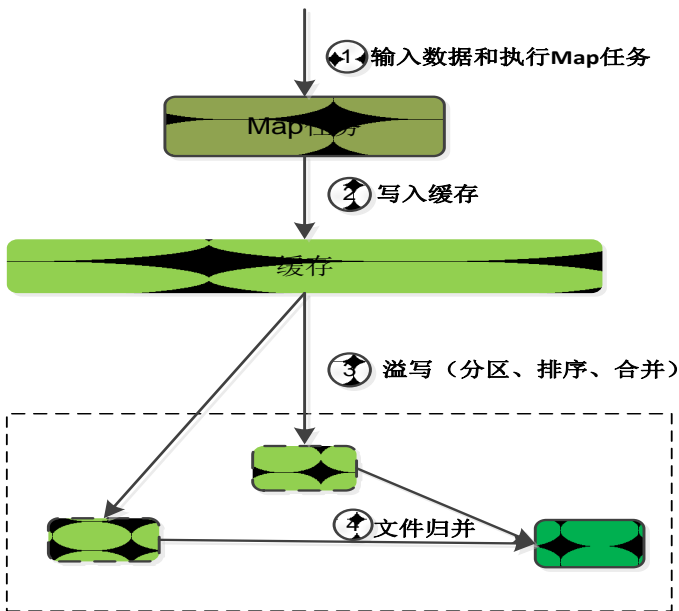


图7-3 Shuffle过程



7.3.3 Shuffle过程详解

2. Map端的Shuffle过程



- 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

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>>



7.3.3 Shuffle过程详解

3. Reduce端的Shuffle过程

- Reduce任务通过RPC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，写入磁盘
- 多个溢写文件归并成一个大文件，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

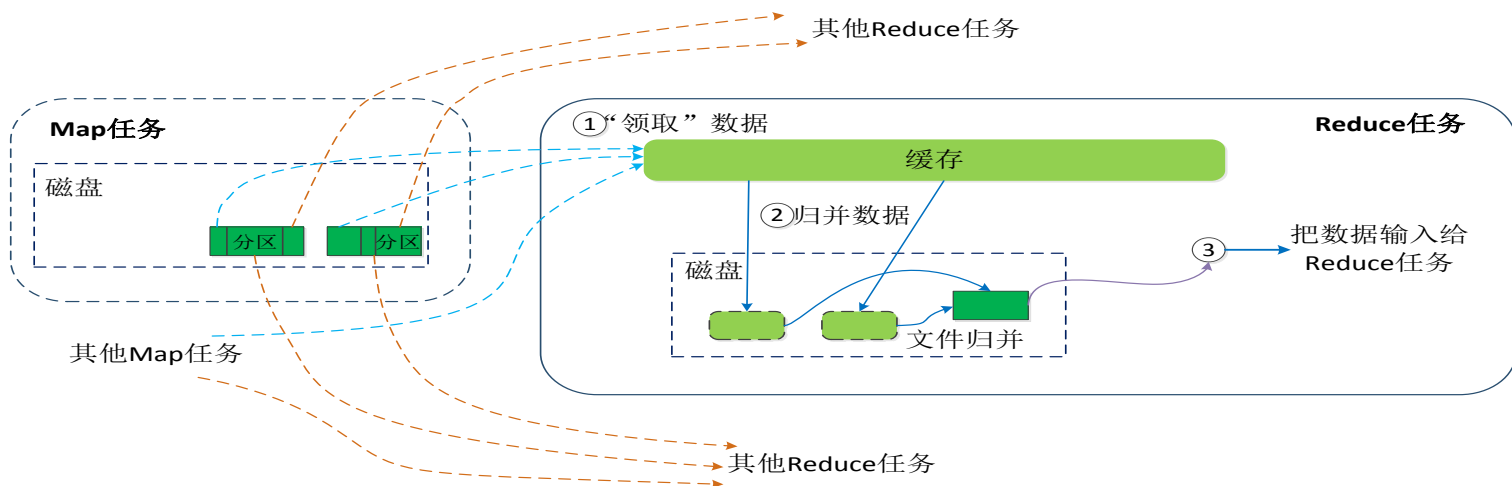
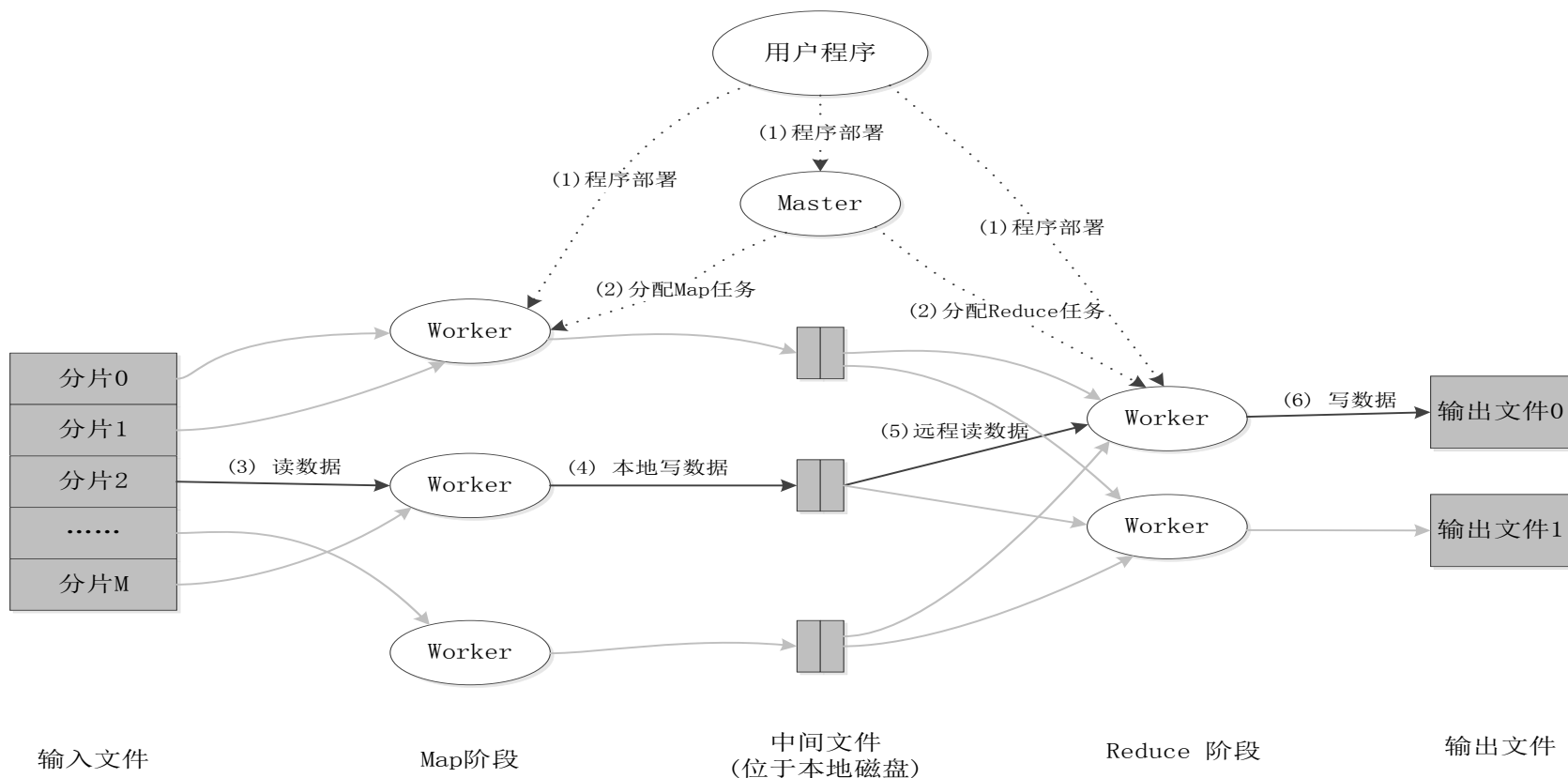


图7-5 Reduce端的Shuffle过程



7.3.4 MapReduce应用程序执行过程





7.4 实例分析：WordCount

- 7.4.1 WordCount程序任务
- 7.4.2 WordCount设计思路
- 7.4.3 一个WordCount执行过程的实例



7.4.1 WordCount程序任务

表7-2 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

表7-3 一个WordCount的输入和输出实例

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



7.4.2 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



7.4.3 一个WordCount执行过程的实例

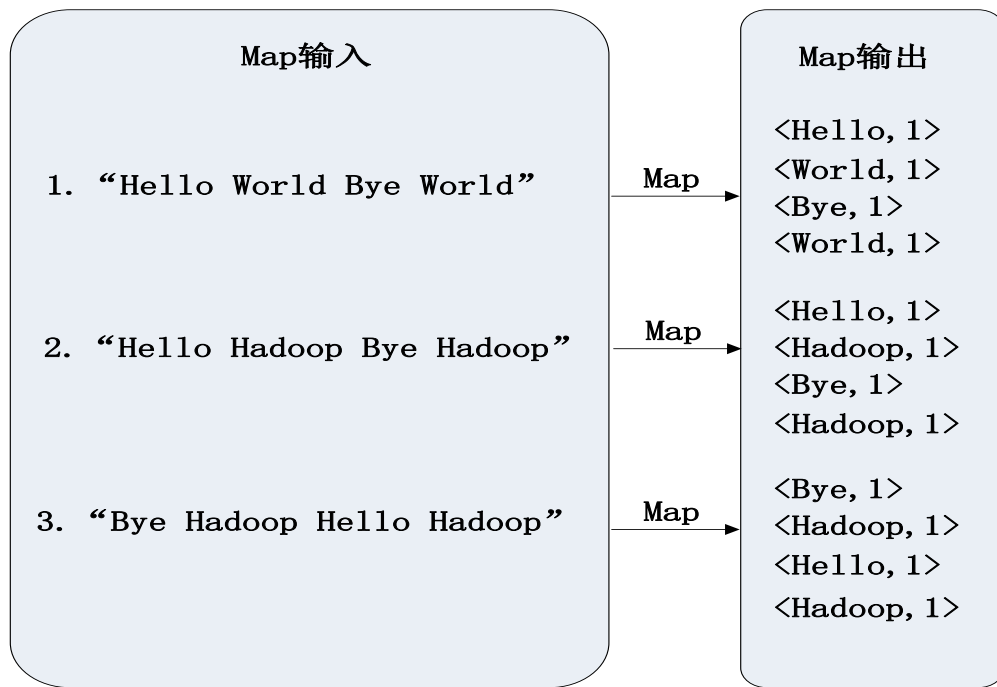


图7-7 Map过程示意图



7.4.3 一个WordCount执行过程的实例

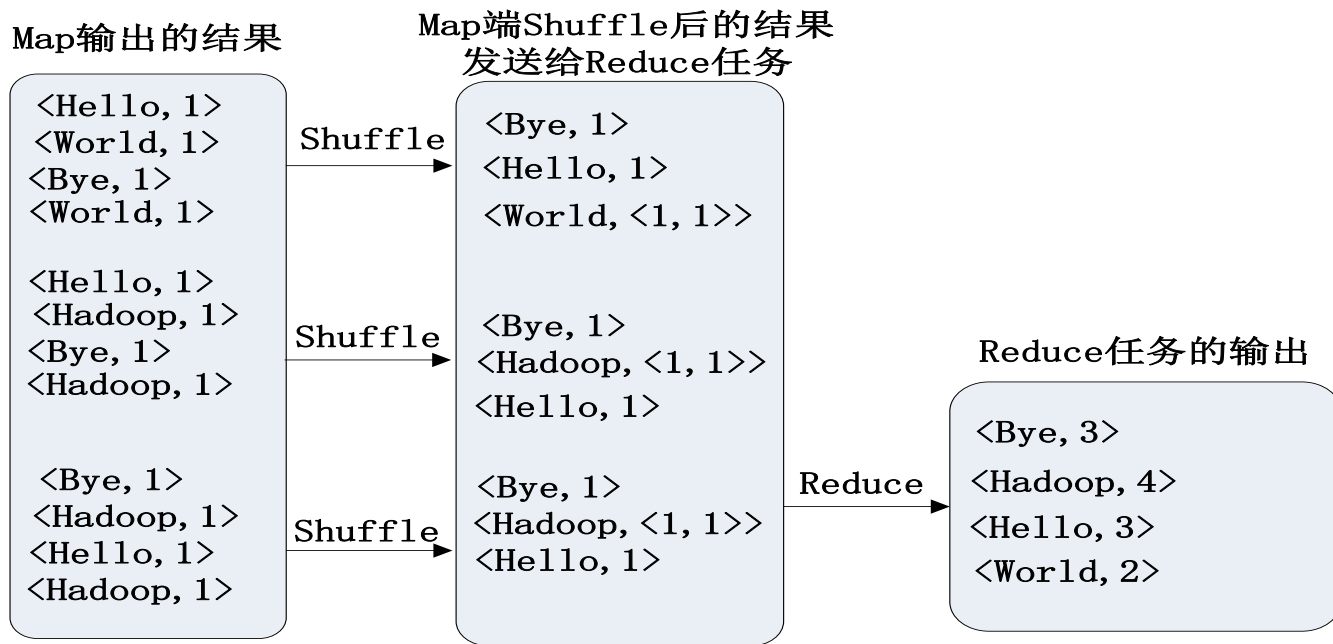


图7-8 用户没有定义Combiner时的Reduce过程示意图



7.4.3 一个WordCount执行过程的实例

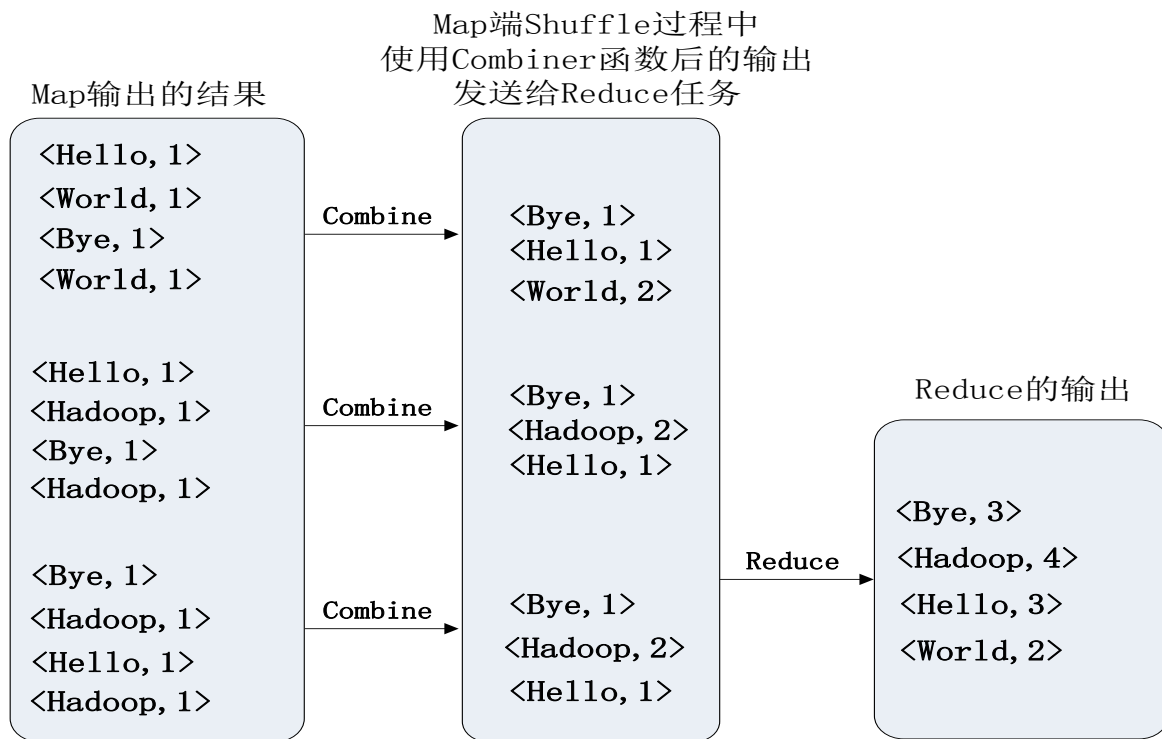


图7-9 用户有定义Combiner时的Reduce过程示意图



7.5 MapReduce的具体应用

MapReduce可以很好地应用于各种计算问题

- 关系代数运算（选择、投影、并、交、差、连接）
- 分组与聚合运算
- 矩阵-向量乘法
- 矩阵乘法



7.5 MapReduce的具体应用

用MapReduce实现关系的自然连接

雇员

Name	EmpId	DeptName
Harry	3415	财务
Sally	2241	销售
George	3401	财务
Harriet	2202	销售

部门

DeptName	Manager
财务	George
销售	Harriet
生产	Charles

雇员 ⋈ 部门

Name	EmpId	DeptName	Manager
Harry	3415	财务	George
Sally	2241	销售	Harriet
George	3401	财务	George
Harriet	2202	销售	Harriet

- 假设有关系R(A, B)和S(B,C)，对二者进行自然连接操作
- 使用Map过程，把来自R的每个元组<a,b>转换成一个键值对<b, <R,a>>，其中的键就是属性B的值。把关系R包含到值中，这样做使得我们可以在Reduce阶段，只把那些来自R的元组和来自S的元组进行匹配。类似地，使用Map过程，把来自S的每个元组<b,c>，转换成一个键值对<b, <S,c>>
- 所有具有相同B值的元组被发送到同一个Reduce进程中，Reduce进程的任务是，把来自关系R和S的、具有相同属性B值的元组进行合并
- Reduce进程的输出则是连接后的元组<a,b,c>，输出被写到一个单独的输出文件中



7.5 MapReduce的具体应用

用MapReduce实现关系的自然连接

Order

Orderid	Account	Date
1	a	d1
2	a	d2
3	b	d3

Map →

Key	Value
1	“Order” ,(a,d1)
2	“Order” ,(a,d2)
3	“Order” ,(b,d3)

Item

Orderid	Itemid	Num
1	10	1
1	20	3
2	10	5
2	50	100
3	20	1

Map →

Key	Value
1	“Item” ,(10,1)
1	“Item” ,(20,3)
2	“Item” ,(10,5)
2	“Item” ,(50,100)
3	“Item” ,(20,1)

Reduce →

(1,a,d1,10,1)
(1,a,d1,20,3)
(2,a,d2,10,5)
(2,a,d2,50,100)
(3,b,d3,20,1)



7.6 MapReduce编程实践

- 7.6.1 任务要求
- 7.6.2 编写Map处理逻辑
- 7.6.3 编写Reduce处理逻辑
- 7.6.4 编写main方法
- 7.6.5 编译打包代码以及运行程序
- 7.6.6 Hadoop中执行MapReduce任务的几种方式

详细编程实践指南请参考厦门大学数据库实验室出品教程
《大数据原理与应用 第七章 MapReduce 学习指南》
在“大数据课程学生服务站”中的第七章《学习指南》链
接地址

<http://dblab.xmu.edu.cn/blog/631-2/>



扫一扫访问学生服务站



7.6.1 任务要求

文件**A**的内容如下:

China is my motherland

I love China

文件**B**的内容如下:

I am from China

期望结果如右侧所示:

I	2
is	1
China	3
my	1
love	1
am	1
from	1
motherland	1



7.6.2 编写Map处理逻辑

- Map输入类型为<key,value>
- 期望的Map输出类型为<单词，出现次数>
- Map输入类型最终确定为<Object,Text>
- Map输出类型最终确定为<Text,IntWritable>

```
public static class MyMapper extends Mapper<Object,Text,Text,IntWritable>{
    private final static IntWritable one = new IntWritable(1);
    private Text word = new Text();
    public void map(Object key, Text value, Context context) throws
IOException,InterruptedException{
        StringTokenizer itr = new StringTokenizer(value.toString());
        while (itr.hasMoreTokens())
        {
            word.set(itr.nextToken());
            context.write(word,one);
        }
    }
}
```



7.6.3 编写Reduce处理逻辑

- 在Reduce处理数据之前，Map的结果首先通过Shuffle阶段进行整理
- Reduce阶段的任务：对输入数字序列进行求和
- Reduce的输入数据为<key,Iterable容器>

Reduce任务的输入数据：

<"I",<1,1>>

<"is",1>

.....

<"from",1>

<"China",<1,1,1>>



7.6.3 编写Reduce处理逻辑

```
public static class MyReducer extends
Reducer<Text,IntWritable,Text,IntWritable>{
    private IntWritable result = new IntWritable();
    public void reduce(Text key, Iterable<IntWritable> values,
Context context) throws IOException,InterruptedException{
        int sum = 0;
        for (IntWritable val : values)
        {
            sum += val.get();
        }
        result.set(sum);
        context.write(key,result);
    }
}
```



7.6.4 编写main方法

```
public static void main(String[] args) throws Exception{  
    Configuration conf = new Configuration(); //程序运行时参数  
    String[] otherArgs = new GenericOptionsParser(conf,args).getRemainingArgs();  
    if (otherArgs.length != 2)  
    {  
        System.err.println("Usage: wordcount <in> <out>");  
        System.exit(2);  
    }  
    Job job = new Job(conf,"word count"); //设置环境参数  
    job.setJarByClass(WordCount.class); //设置整个程序的类名  
    job.setMapperClass(MyMapper.class); //添加MyMapper类  
    job.setReducerClass(MyReducer.class); //添加MyReducer类  
    job.setOutputKeyClass(Text.class); //设置输出类型  
    job.setOutputValueClass(IntWritable.class); //设置输出类型  
    FileInputFormat.addInputPath(job,new Path(otherArgs[0])); //设置输入文件  
    FileOutputFormat.setOutputPath(job,new Path(otherArgs[1])); //设置输出文件  
    System.exit(job.waitForCompletion(true)?0:1);  
}
```



完整代码

```
import java.io.IOException;
import java.util.StringTokenizer;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Job;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Mapper;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Reducer;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.input.FileInputFormat;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat;
import org.apache.hadoop.util.GenericOptionsParser;

public class WordCount{
//WordCount类的具体代码见下一页
}
```



```
public class WordCount{
    public static class MyMapper extends Mapper<Object,Text,Text,IntWritable>{
        private final static IntWritable one = new IntWritable(1);
        private Text word = new Text();
        public void map(Object key, Text value, Context context) throws IOException,InterruptedException{
            StringTokenizer itr = new StringTokenizer(value.toString());
            while (itr.hasMoreTokens()){
                word.set(itr.nextToken());
                context.write(word,one);
            }
        }
    }
    public static class MyReducer extends Reducer<Text,IntWritable,Text,IntWritable>{
        private IntWritable result = new IntWritable();
        public void reduce(Text key, Iterable<IntWritable> values, Context context) throws IOException,InterruptedException{
            int sum = 0;
            for (IntWritable val : values)
            {
                sum += val.get();
            }
            result.set(sum);
            context.write(key,result);
        }
    }
    public static void main(String[] args) throws Exception{
        Configuration conf = new Configuration();
        String[] otherArgs = new GenericOptionsParser(conf,args).getRemainingArgs();
        if (otherArgs.length != 2)
        {
            System.err.println("Usage: wordcount <in> <out>");
            System.exit(2);
        }
        Job job = new Job(conf,"word count");
        job.setJarByClass(WordCount.class);
        job.setMapperClass(MyMapper.class);
        job.setReducerClass(MyReducer.class);
        job.setOutputKeyClass(Text.class);
        job.setOutputValueClass(IntWritable.class);
        FileInputFormat.addInputPath(job,new Path(otherArgs[0]));
        FileOutputFormat.setOutputPath(job,new Path(otherArgs[1]));
        System.exit(job.waitForCompletion(true)?0:1);
    }
}
```



7.6.5 编译打包代码以及运行程序

实验步骤:

- 使用java编译程序，生成.class文件
- 将.class文件打包为jar包
- 运行jar包（需要启动Hadoop）
- 查看结果



7.6.5 编译打包代码以及运行程序

Hadoop 2.x 版本中的依赖 jar

Hadoop 2.x 版本中 jar 不再集中在一个 `hadoop-core*.jar` 中，而是分成多个 jar，如使用 Hadoop 2.6.0 运行 WordCount 实例至少需要如下三个 jar:

- `$HADOOP_HOME/share/hadoop/common/hadoop-common-2.6.0.jar`
- `$HADOOP_HOME/share/hadoop/mapreduce/hadoop-mapreduce-client-core-2.6.0.jar`
- `$HADOOP_HOME/share/hadoop/common/lib/commons-cli-1.2.jar`

通过命令 `hadoop classpath` 可以得到运行 Hadoop 程序所需的全部 classpath 信息



7.6.5 编译打包代码以及运行程序

将 Hadoop 的 classpath 信息添加到 CLASSPATH 变量中，在 ~/.bashrc 中增加如下几行：

```
export HADOOP_HOME=/usr/local/hadoop
export CLASSPATH=$(HADOOP_HOME/bin/hadoop classpath):$CLASSPATH
```

执行 `source ~/.bashrc` 使变量生效，接着就可以通过 `javac` 命令编译 WordCount.java

```
$ javac WordCount.java
```

接着把 .class 文件打包成 jar，才能在 Hadoop 中运行：

```
jar -cvf WordCount.jar ./WordCount*.class
```

运行程序：

```
/usr/local/hadoop/bin/hadoop jar WordCount.jar WordCount input output
```



7.6.5 编译打包代码以及运行程序

如何使用Eclipse编译运行MapReduce程序？

请参考厦门大学数据库实验室出品教程

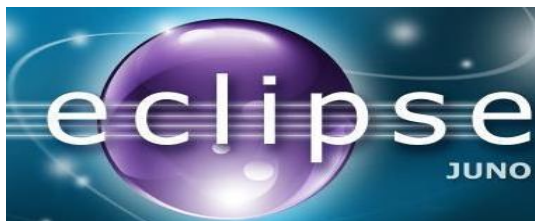
《大数据原理与应用 第七章 MapReduce 学习指南》

在“大数据课程学生服务站”中的第七章《学习指南》链接地址

<http://dblab.xmu.edu.cn/blog/631-2/>

第七章《学习指南》中包含下面内容：

《使用Eclipse编译运行MapReduce程序_Hadoop2.6.0_Ubuntu/CentOS》



扫一扫访问学生服务站



7.6.6 Hadoop中执行MapReduce任务的几种方式

- Hadoop jar
- Pig
- Hive
- Python
- Shell脚本

在解决问题的过程中，开发效率、执行效率都是要考虑的因素，不要太局限于某一种方法



本章小结

- 本章介绍了MapReduce编程模型的相关知识。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到了两个函数：**Map**和**Reduce**，并极大地方便了分布式编程工作，编程人员在不会分布式并行编程的情况下，也可以很容易将自己的程序运行在分布式系统上，完成海量数据集的计算
- **MapReduce**执行的全过程包括以下几个主要阶段：从分布式文件系统读入数据、执行**Map**任务输出中间结果、通过 **Shuffle**阶段把中间结果分区排序整理后发送给**Reduce**任务、执行**Reduce**任务得到最终结果并写入分布式文件系统。在这几个阶段中，**Shuffle**阶段非常关键，必须深刻理解这个阶段的详细执行过程
- **MapReduce**具有广泛的应用，比如关系代数运算、分组与聚合运算、矩阵-向量乘法、矩阵乘法等
- 本章最后以一个单词统计程序为实例，详细演示了如何编写**MapReduce**程序代码以及如何运行程序



附录A：主讲教师林子雨简介



主讲教师：林子雨

单位：厦门大学计算机科学系

E-mail: ziyulin@xmu.edu.cn

个人网页: <http://www.cs.xmu.edu.cn/linziyu>

数据库实验室网站: <http://dblab.xmu.edu.cn>



扫一扫访问个人主页

林子雨，男，1978年出生，博士（毕业于北京大学），现为厦门大学计算机科学系助理教授（讲师），曾任厦门大学信息科学与技术学院院长助理、晋江市发展和改革局副局长。中国计算机学会数据库专业委员会委员，中国计算机学会信息系统专业委员会委员。中国高校首个“数字教师”提出者和建设者，厦门大学数据库实验室负责人，厦门大学云计算与大数据研究中心主要建设者和骨干成员，2013年度和2017年度厦门大学教学类奖教金获得者。主要研究方向为数据库、数据仓库、数据挖掘、大数据、云计算和物联网，并以第一作者身份在《软件学报》《计算机学报》和《计算机研究与发展》等国家重点期刊以及国际学术会议上发表多篇学术论文。作为项目负责人主持的科研项目包括1项国家自然科学基金青年基金项目(No.61303004)、1项福建省自然科学基金项目(No.2013J05099)和1项中央高校基本科研业务费项目(No.2011121049)，主持的教改课题包括1项2016年福建省教改课题和1项2016年教育部产学协作育人项目，同时，作为课题负责人完成了国家发改委城市信息化重大课题、国家物联网重大应用示范工程区域试点泉州市工作方案、2015泉州市互联网经济调研等课题。中国高校首个“数字教师”提出者和建设者，2009年至今，“数字教师”大平台累计向网络免费发布超过500万字高价值的研究和教学资料，累计网络访问量超过500万次。打造了中国高校大数据教学知名品牌，编著出版了中国高校第一本系统介绍大数据知识的专业教材《大数据技术原理与应用》，并成为京东、当当网等网店畅销书籍；建设了国内高校首个大数据课程公共服务平台，为教师教学和学生学习大数据课程提供全方位、一站式服务，年访问量超过100万次。



附录B：大数据学习路线图



大数据学习路线图访问地址：<http://dblab.xmu.edu.cn/post/10164/>



附录C：《大数据技术原理与应用》教材



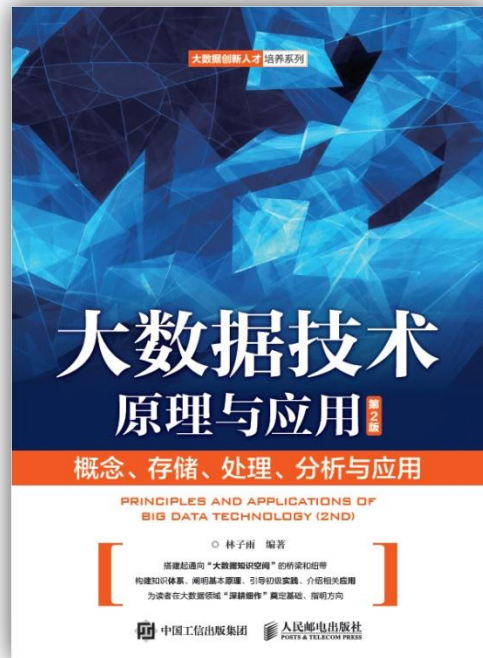
扫一扫访问教材官网

《大数据技术原理与应用——概念、存储、处理、分析与应用（第2版）》，由厦门大学计算机科学系林子雨博士编著，是中国高校第一本系统介绍大数据知识的专业教材。

全书共有15章，系统地论述了大数据的基本概念、大数据处理架构Hadoop、分布式文件系统HDFS、分布式数据库HBase、NoSQL数据库、云数据库、分布式并行编程模型MapReduce、Spark、流计算、图计算、数据可视化以及大数据在互联网、生物医学和物流等各个领域的应用。在Hadoop、HDFS、HBase和MapReduce等重要章节，安排了入门级的实践操作，让读者更好地学习和掌握大数据关键技术。

本书可以作为高等院校计算机专业、信息管理等相关专业的大数据课程教材，也可供相关技术人员参考、学习、培训之用。

欢迎访问《大数据技术原理与应用——概念、存储、处理、分析与应用》教材官方网站：
<http://dbllab.xmu.edu.cn/post/bigdata>





附录D：《大数据基础编程、实验和案例教程》

本书是与《大数据技术原理与应用（第2版）》教材配套的唯一指定实验指导书

大数据教材



1+1黄金组合
厦门大学林子雨编著

配套实验指导书



- 步步引导，循序渐进，详尽的安装指南为顺利搭建大数据实验环境铺平道路
- 深入浅出，去粗取精，丰富的代码实例帮助快速掌握大数据基础编程方法
- 精心设计，巧妙融合，五套大数据实验题目促进理论与编程知识的消化和吸收
- 结合理论，联系实际，大数据课程综合实验案例精彩呈现大数据分析全流程

清华大学出版社 ISBN:978-7-302-47209-4



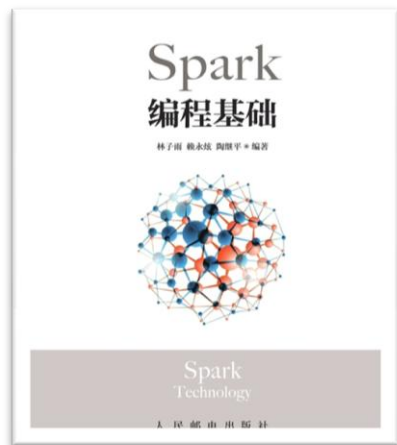
附录E：《Spark编程基础》教材

《Spark编程基础》

厦门大学 林子雨，赖永炫，陶继平 编著

披荆斩棘，在大数据丛林中开辟学习捷径
填沟削坎，为快速学习Spark技术铺平道路
深入浅出，有效降低Spark技术学习门槛
资源全面，构建全方位一站式在线服务体系

人民邮电出版社出版发行，ISBN:978-7-115-47598-5
教材官网：<http://dblab.xmu.edu.cn/post/spark/>
授课视频：<http://dblab.xmu.edu.cn/post/10482/>



本书以Scala作为开发Spark应用程序的编程语言，系统介绍了Spark编程的基础知识。全书共8章，内容包括大数据技术概述、Scala语言基础、Spark的设计与运行原理、Spark环境搭建和使用方法、RDD编程、Spark SQL、Spark Streaming、Spark MLlib等。本书每个章节都安排了入门级的编程实践操作，以便读者更好地学习和掌握Spark编程方法。本书官网免费提供了全套的在线教学资源，包括讲义PPT、习题、源代码、软件、数据集、授课视频、上机实验指南等。



附录F：高校大数据课程公共服务平台

国内高校首个大数据课程公共服务平台，为全国高校教师和学生提供大数据教学资源一站式“免费”在线服务，包括课程教材、讲义PPT、课程习题、实验指南、学习指南、备课指南、授课视频、技术资料、实验案例、在线教程等，目前平台每年访问量超过100万次，成为全国高校大数据教学知名品牌



高校大数据课程

公 共 服 务 平 台

<http://dblab.xmu.edu.cn/post/bigdata-teaching-platform/>



扫一扫访问平台主页



扫一扫观看3分钟FLASH动画宣传片

The background is a solid blue color. It features several faint, light-blue silhouettes of people. In the top left, a group of people is holding hands in a circle. In the top center, a group of people is standing in a line, holding hands. In the bottom left, a person is sitting and looking towards the right. In the bottom right, a person is standing and looking towards the left. The text "Thank You!" is centered in the middle of the image.

Thank You!

Department of Computer Science, Xiamen University, 2018