

《大数据技术应用》

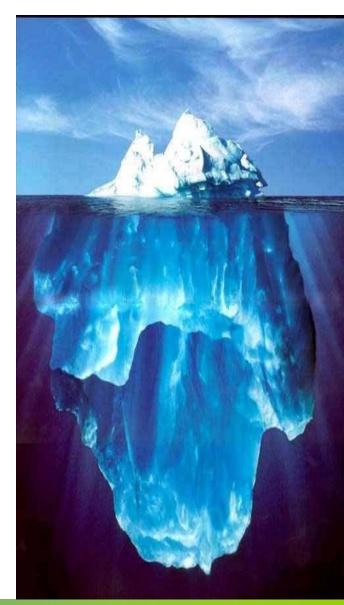
第七章 MapReduce 高级编程

>>>

提纲

- 7.1 自定义数据类型
- 7.2 自定义输入/输出
- 7.3 自定义Combiner/Partitioner
- 7.4 组合式计算作业
- 7.5 MapReduce的特性
- 7.6 MapReduce应用举例

——成绩分析系统的实现



7.1 自定义数据类型

- Hadoop提供了很多内置的数据类型,常用的是 Java基本类型的Writable封装,例如:
- FloatWritable: 浮点数
- IntWritable: 整型数
- LongWritable: 长整型数
- Text: 使用UTF-8格式存储文本
- 这些数据类型都实现了WritableComparable接口,可以进行网络的传输和文件存储,以及大小的比较。

7.1 自定义数据类型

```
WritableComparable接口的定义如下:
public interface WritableComparable<T>
public void readFields(DataInput in);
public void write(DataOutput out);
public int compareTo(T other);
相较于Writable接口,WritableComparable接口
 多了一个compareTo()方法,实现数据的比较。
```

7.1 自定义数据类型

• 自定义数据类型可以实现两个接口。一个是 Writable接口,需要实现其write()和 readFields()方法,以便数据能被序列化后完成 网络传输或文件输入/输出:一个是 WritableComparable接口,需要实现write()、 readFields()、CompareTo()方法,以便数据能 用作key或比较大小。

7.2 自定义输入/输出

7.2.1 RecordReader与RecordWriter

1. RecordReader

对于每一种数据输入格式,都需要有一个对应的RecordReader。RecordReader主要用于将一个文件中的数据记录拆分成具体的key-value键值对,并传送给Map节点作为输入数据。

7.2.1 RecordReader与RecordWriter

```
RecordReader的定义如下:
public abstract class RecordReader<KEYIN, VALUEIN> implements
  Closeable
  //由一个InputSplit初始化
public abstract void initialize(InputSplit split, TaskAttemptContext
  context)
//读取分片中的下一个key-value对
public abstract boolean nextKeyValue();
//获取当前key的值
public abstract KEYIN getCurrentKey();
//获取当前value的值
public abstract VALUEIN getCurrentValue();
//跟踪读取分片的进度
public abstract float getProgress();
public abstract void close();
```

7.2.1 RecordReader与RecordWriter

2. RecordWriter

```
与输入格式中的RecordReader类似,每一种数据输出格式也需
  要有一个对应的RecordWriter。RecordWriter主要用于将作
  业输出结果按照格式写到文件中。RecordWriter的定义:
public abstract class RecordWriter<K, V>
public abstract void write(K key, V value);
public abstract void close(TaskAttemptContext context);
```

7.2.2 自定义输入

在一些特定情况下用户需要定制自己的数据输入格式和RecordReader。自定义输入格式步骤如下:

- (1) 定义一个继承自InputFormat的类,一般继承FileInputFormat类即可。
- (2) 实现其createRecordReader()方法,返回一个RecordReader。
- (3) 自定义一个继承RecordReader的类,实现其initialize()、getCurrentKey()、getCurrentValue()方法,选择性实现nextKeyValue()。

7.2.3 自定义输出

用户可以根据应用程序的需要自定义数据输出格式与RecordWriter。自定义输出格式步骤如下:

- (1) 定义一个继承自OutputFormat的类,一般继承FileOutputFormat类即可。
- (2) 实现其getRecordWriter()方法,返回一个RecordWriter。
- (3) 自定义一个继承RecordWriter的类,实现其writer()方法,针对每个key-value键值对写入文件数据。

7.3 自定义Combiner/Partitioner

7.3.1 自定义Combiner

用户可以根据需要自定义Combiner,以减少Map阶段输出中间结果的数据量,降低数据的网络传输开销。自定义Combiner步骤如下:

- (1) 定义一个继承自Reducer的类。
- (2) 实现其reduce()方法。
- (3) 通过job.setCombinerClass()来设置自定义的Combiner。

7.3.2 自定义Partitioner

自定义Partitioner步骤如下:

- (1) 定义一个继承自Partitioner的类。
- (2) 实现其getPartition()方法。
- (3) 通过job.setPartitionerClass()来设置自定义的 Partitioner。

【实例】从给定的文件中分别统计每种商品的周销售情况,并以不同的文件输出。

销售统计分析

分店1的销售清单

Branch1.txt

Desk 20

Sofa 2

Bed 5

Chair 10

分店2的销售清单

Branch2.txt

Desk 50

Sofa 21

Bed 54

Chair 60

- 所有分店相同商品数量求和。要以不同文件输出。
- Partitoner决定每个key-value键值对由那个reducer处理 ,每个reducer有一个输出文件。
- 将有partitioner将不同商品分发给不同reducer处理。
- 上述例子会产生4个reducer,进而产生4个输出文件。

GoodsStatistics.java

```
Configuration conf = new Configuration();
String[] ortherArgs = new GenericOptionsParser(conf,args).qetRemainingArgs();
//获取程序的输入参数
if(ortherArgs.length!=2) //如果未获得两个输入参数,输出提示信息并结束程序
       System.err.println("Usage: GoodsStatisticst <in> <out>");
       System.exit(2);
Job job =Job.qetInstance(conf," GoodsStatisticst");
       job.setMapperClass(GoodsMapper.class);
       job.setReducerClass(GoodsReducer.class);
       job.setPartitionerClass(GoodsPartitoner.class);
       job.setNumReduceTasks(4); //设置4个reducer
       job.setOutputKeyClass(Text.class);
       job.setOutputValueClass(IntWritable.class);
FileInputFormat.addInputPath(job,new Path(ortherArgs[0]));
       FileOutputFormat.setOutputPath(job,new Path(ortherArqs[1]));
System.exit(job.waitForCompletion(true)? 0:1);
```

GoodsMapper.java

```
import java.io.IOException;
import orq.apache.hadoop.io.IntWritable;
import orq.apache.hadoop.io.LongWritable;
import orq.apache.hadoop.io.Text;
import orq.apache.hadoop.mapreduce.Mapper;
public class GoodsMapper extends Mapper <LongWritable, Text, Text, IntWritable>
public void map(LongWritable key, Text value,Context context)
throws IOException, InterruptedException
String[] data = value.toString().split("\\s+"); //将数据转换为字符数组
System.out.println("map:"+data[0].toStrinq());
System.out.println("map:"+data[1].toStrinq());
context.write(new Text(data[0]), new IntWritable(Integer.parseInt(data[1])));
```

《大数据技术及应用》 信息科学与技术学院 15

GoodsPartition.java

```
import orq.apache.hadoop.io.IntWritable;
import orq.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Partitioner;
public class GoodsPartitoner extends Partitioner<Text, IntWritable>
public int qetPartition(Text key, IntWritable value, int numPartitons)
//将4种商品转发给4个不同的reducer
if(key.toString().equals("desk"))
return 0:
if(key.toString().equals("sofa"))
return 1;
if(key.toString().equals("bed"))
return 2;
return 3;
```

GoodsReducer.java

```
import java.io.IOException;
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import orq.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Reducer;
public class GoodsReducer extends Reducer <Text, IntWritable, Text, IntWritable>
public void reduce(Text key, Iterable<IntWritable> values,Context context)
throws IOException, InterruptedException
int sum = 0:
for(IntWritable val:values)
sum += val.qet();
System.out.println("reduce:"+key.toString());
System.out.println(val.qet());
context.write(key, new IntWritable(sum));
```

7.4 组合式计算作业

7.4.1 迭代式计算

MapReduce迭代式计算的中心思想,类似for循 环,前一个MapReduce的输出结果,作为下一 个MapReduce的输入,任务完成后中间结果都 可以删除。例如,现在有3个MapReduce子任务 。其中,子任务1的输出目录Outpath1将作为子 任务2的输入目录,而子任务2的输出目录 Outpath2又作为子任务3的输入目录。

7.4.2 依赖关系组合式计算

- 对于依赖关系组合式计算,同样是需要多个MapRedcue 才能完成任务,却不是顺序执行。例如,MapReduce有 3个子任务job1,job2,job3,其中job1和job2相互独立 ,job3要在job1和job2完成之后才执行,就称作job3依 赖于job1和job2。
- Hadoop为这种依赖关系组合式计算提供了一种执行和控制的机制。Hadoop通过Job和JobControl类提供具体的编程方法。Job除了维护子任务的配置信息,还维护子任务的依赖关系。而JobControl控制整个作业流程,把所有的子任务作业加入到JobControl中,执行JobControl的run()方法即可运行程序。

7.4.3 链式计算

• 一个MapReduce作业可能会有一些前处理和后 处理步骤,一个较好的办法就是在核心的 MapReduce之外,增加一个辅助的Map过程, 然后将这个辅助的Map过程和核心的Mapreudce 过程合并为一个链式的Mapreduce,从而完成整 个作业,这就是链式计算。简单来说,链式计算 就是前面用多个Mapper处理任务,最后用一个 Reducer输出结果。

7.5 MapReduce的特性

7.5.1 计数器

计数器是用来记录Job的执行进度和状态的,它的作 用可以理解为日志。用户可以在程序的某个位置插入 计数器,记录数据或者进度的变化情况。计数器还可 辅助诊断系统故障。如果需要将日志信息传输到Map 或Reduce任务,通常是尝试传输计数器值以监测某 一特定事件是否发生。对于大型分布式作业而言,使 用计数器更为方便。首先,获取计数器值比输出日志 更方便: 其次,根据计数器值统计特定事件的发生次 数要比分析一堆日志文件容易得多。

7.5.1.1 内置计数器

- 1. MapReduce任务计数器
- 2. 文件系统计数器
- 3. FileInputFormat计数器
- 4. FileOutputFormat计数器
- **5. Job**计数器

22

7.5.1.2 自定义计数器

- 1. 枚举类型定义计数器
- 2. 字符串类型定义计数器

7.5.2 连接

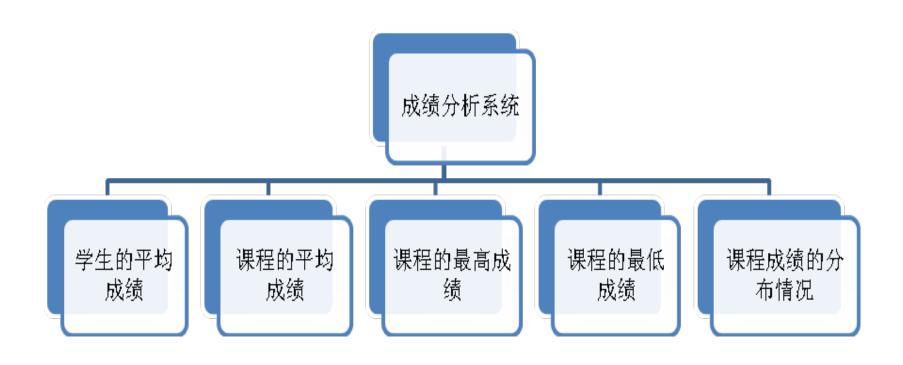
- 在关系型数据库中连接(join)是非常常见的操作。 在海量数据的环境下,不可避免的也会遇到这种类型 的需求。除了编写MapReduce程序,现在很多构建 于Hadoop之上的应用,如Hive,PIG等在其内部都 实现了join程序,用户可以通过很简单的sql语句或 者数据操控脚本完成相应的join工作。
- 连接操作如果是由Mapper执行,则称为"map端连接";如果由Reducer执行,则称为"reduce端连接"。

7.6 MapReduce应用举例——成绩分析系统的实现

7.6.1 成绩分析系统解析

- 成绩管理系统应用非常广泛,但基本上都是基于 关系型数据库进行实现。若现在已有学生各科成 绩汇总的文本文件,如何对这些数据进行分析?
- 创建数据库,将大量的数据手动添加到表中再通 过SQL语句分析?
- 显然这是不明智的选择。此时可以选择文本分析 工具或MapReduce程序实现分析功能。

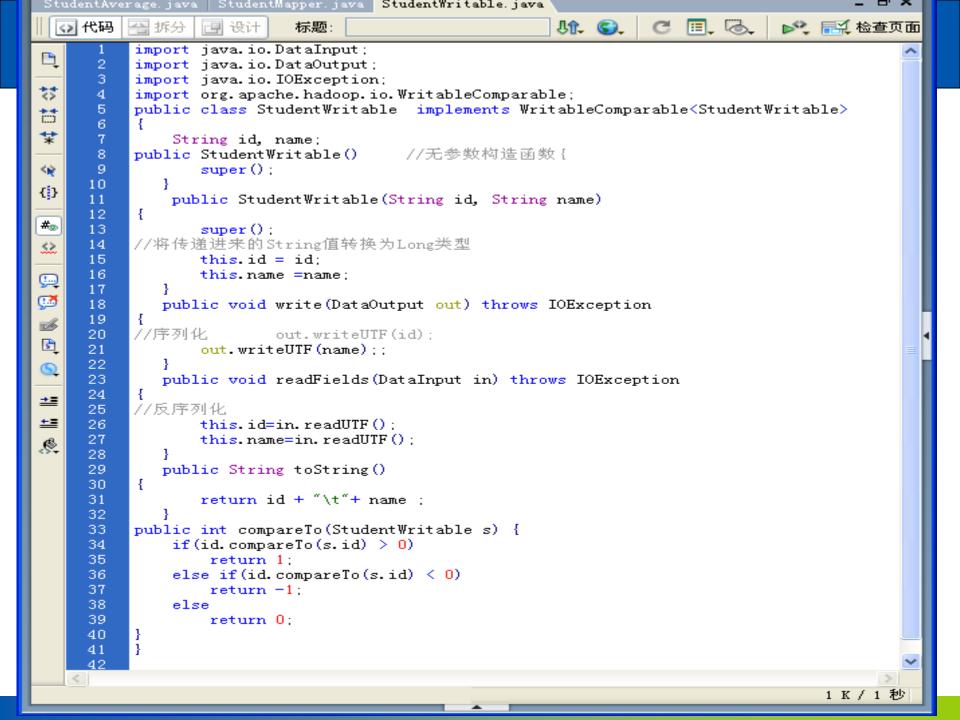
7.6.2 成绩分析系统功能设计

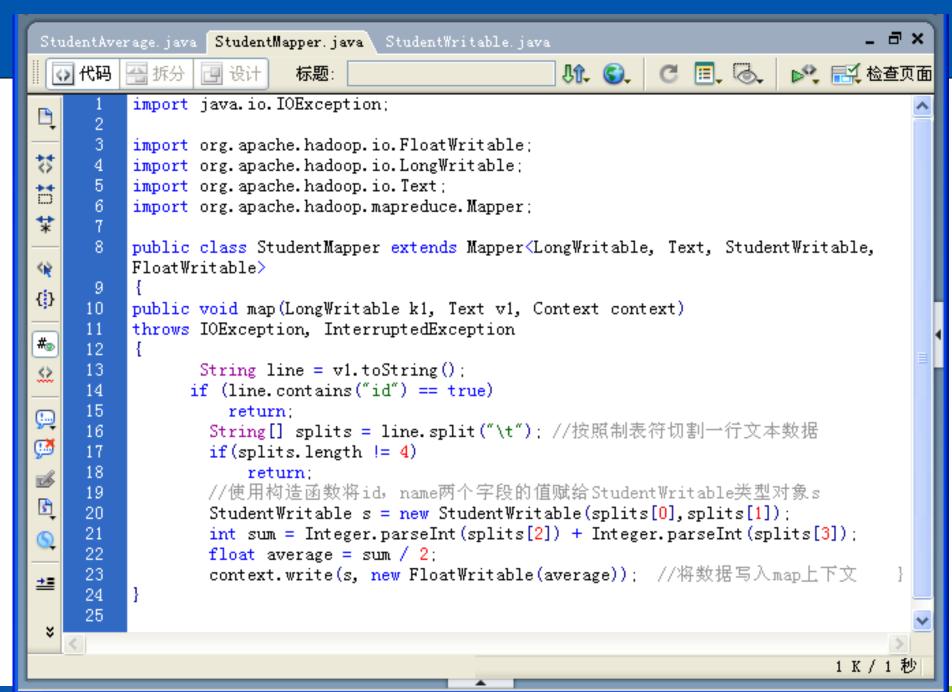


《大数据技术及应用》 信息科学与技术学院 26

7.6.3 成绩分析系统实现

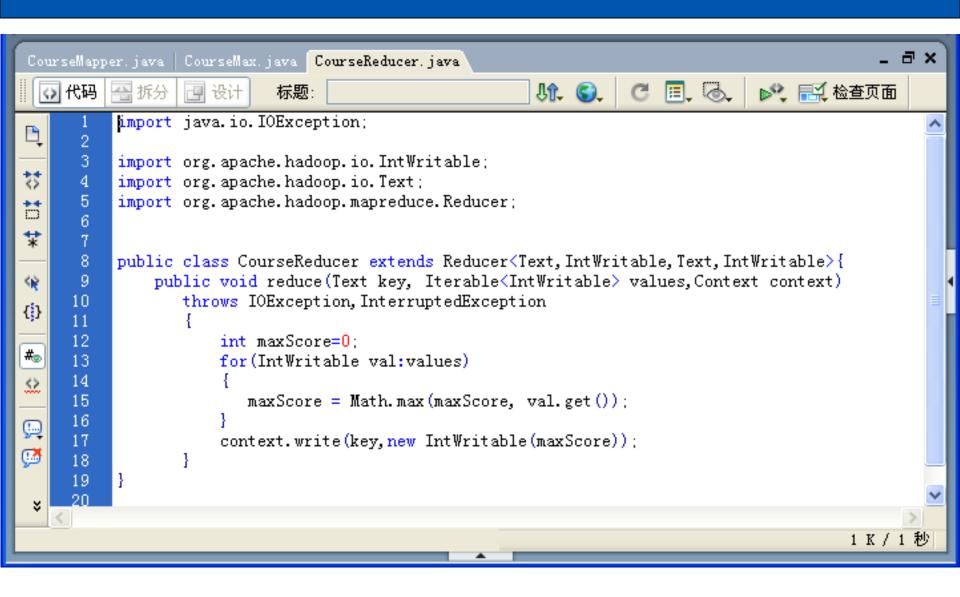
- 1. 学生的平均成绩
- (1) 确定输入格式。采用默认的TextInputFormat。
- (2) 确定输出格式。这里为了防止有重名的学生,输出平均成绩时同时输出学号和姓名。对于要输出三个值,可以使用字符串拼接的方式和自定义数据类型两种方法。这里采用自定义数据类型。
- (3) 创建StudentWritable类,定义StudentWritable数据类型。
- (4) 创建StudentMapper类,实现Mapper类。
- (5) 创建StudentAverager类,实现主函数。
- (6) 准备需要处理的数据。
- (7)运行。





7.6.3 成绩分析系统实现

- 2. 课程的最高成绩
- (1) 确定输入格式。采用默认的TextInputFormat。
- (2) 确定输出格式。输出课程名称与课程最高成绩, 其中课程名称通过文件头部获取。
- (3) 创建CourseMapper类,实现Mapper类。
- (4) 创建CourseReducer类,实现Reducer类。
- (5) 创建CourseMax类,实现主函数。
- (6) 修改输出路径。
- (7)运行。



7.6.3 成绩分析系统实现

- 3. 课程成绩分布情况
- (1) 确定输入格式。采用默认的TextInputFormat。
- (2) 确定输出格式。使用课程名称作为文件名,自定义输出。
- (3) 实现Mapper类。由于是通过TextInputFormat获得数据,获得课程 名称与课程成绩的方法与前面的使用CourseMapper作为Mapper类 即可。
- (4) 创建DistributedPartitioner类,实现Partitioner类。
- (5) 创建DistributedReducer类,实现Reducer类。
- (6) 创建自定义输出类CourseNameOutputFormat,实现指定名称的多文件输出。
- (7) 创建ScoreDistributed类,实现主函数。
- (8) 修改输出路径。
- (9) 运行。



