一.HDFS详解

Author: Masterpaopao

本博客已经上传Github: https://github.com/Masterpaopao/Master-Blog

这是我的第二周实习记录,接触到了Hadoop三个核心部分,还是一样地啰嗦详细,但是内容缺少深

度,只能提供入门和方向,请见谅,作者也正在学习变强中!

1.再会Hadoop

在上周的实习中, 我完成了JDK, MySQL, redis集群和hadoop集群的搭建

遗憾的是,匆匆忙忙赶进度,并未仔细研究hadoop的原理,今日计划于复习相关原理与概念

Hadoop拥有一个庞大的生态圈, 最终的目的就是完成大数据

它有一些不可缺少的组件:

①HDFS:分布式文件系统

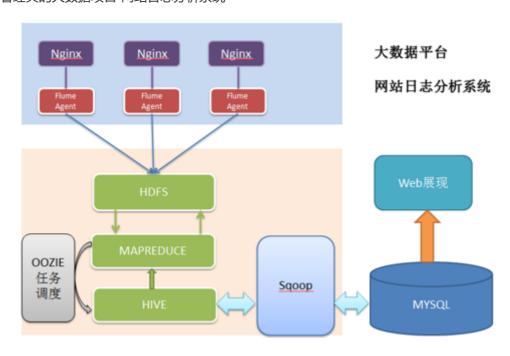
②MAPREDUCE: 分布式运算程序开发框架

③HIVE:基于大数据技术(HDFS+MAPREDUCE)的SQL数据仓库工具

④ZOOKEEPER:分布式协调服务基础组件

以上四个是关键的组件,剩下的组件我就不提了,弄清楚上面四个才是重点

先来看看经典的大数据项目-网站日志分析系统



这个就是一个获取数据, 收集数据, 处理数据, 整理数据再到将数据化可视的过程 所以想学好大数据也不是很容易的, 需要掉大量的头发 我们在上周,配置好hadoop压缩包与xml文件配置后,我们进行了hdfs namenode -format 进行namenode的格式化,并输入start-all.sh命令连接其他的datanode,成为hadoop集群 最终展示出来HDFS集群的管理页面(端口:50070)与YARN集群的管理页面(端口:8088)那么这里面的namenode与datanode到底是什么?

2.Hadoop集群

而HDFS集群与YARN集群又是什么回事呢?

Hadoop集群通常来说包含两个集群: HDFS集群和YARN集群,两者逻辑上分离,但物理上一起

①HDFS集群:负责海量数据的存储,集群中的角色有namenode与datanode

namenode只有一个,内部提供元数据服务,为HDFS提供存储块,所有的文件操作在namenode进行,然后将存储在HDFS中的文件分成块,复制到多个datanode中,也就是说

我现在是执行1(NameNode)+2(DataNode)的HDFS策略模式

我想将数据导入进去Hadoop集群分析的时候,经过namenode的操作分成块,复制备份在我的2个datanode服务器上面,完成数据的存储,计算与分析————等等!

数据的计算与分析?这个任务当然是交给MAPREDUCE来完成了。

一个Hadoop项目的核心组成是HDFS与MapReduce: HDFS为海量的数据提供了存储,而MapReduce则为海量的数据提供了计算。

②YARN集群: 负责海量数据运算时的资源调度,集群中的角色主要有 ResourceManager /NodeManager

这个并不难理解,就是说,它相当于一种Hadoop的资源管理器,相当于一个庞大的管理后台 页面的端口号是8088,你可以在上面完成集群的利用率管理、资源统一管理和数据共享等功能

在上面我们所了解到了HDFS+MAPREDUCE组成了的HADOOP的核心部分,那么接下来就见识一下HDFS:分布式文件系统

3.初探HDFS

HDFS有三个重点概念:文件切块,副本存放,元数据

也就是说,HDFS系统下有namenode节点与datanode节点,namenode负责将文件进行分块存储,namenode是HDFS集群主节点,负责维护整个hdfs文件系统的目录树,以及每一个路径所对应的block块信息(block的id,及所在的datanode服务器),

然后文件被分成的各个block块,这些块的存储都由datanode承担,datanode是HDFS集群从节点,每一个block都可以在多个datanode上存储多个副本(副本数量也可以通过参数设置dfs.replication)。

确保你读懂了上面的原理概念之后,我们来回顾一下上周执行的HDFS操作

namenode格式化: hdfs namenode -format

启动hadoop集群: start-all.sh(其实是启动hdfs和yarn)

启动成功之后, 我们来试试新的hdfs命令, 按顺序展示

hdfs dfsadmin -report: 查看集群的状态,直接检测集群是否成功

```
[root@Hadoop-One hadoop]# hdfs dfsadmin -roport
Configured Capacity: 36<mark>3</mark>70701056 (34.34 GB)
Present Capacity: 26573619200 (24.75 GB)
DFS Remaining: 25790996 80 (24.02 GB)
DFS Used: 782622720 (746.37 MB)
DFS Used%: 2.95%
Under replicated blocks: 7
Blocks with corrupt replicas: 0
Missing blocks: 0
Live datanodes (2):
                           所有datanode启动成功
Name: 192.168.111.129:50010 (Hadoop-Two)
Hostname: Hadoop-Two
Decommission Status : Normal
Configured Capacity: 18435350528 (17.17 GB)
DFS Used: 391311360 (373.18 MB)
Non DFS Used: 5148504064 (4.79 GB)
DFS Remaining: 12895535104 (12.01 GB)
```

这条命令等同于直接打开web端上面查看集群的状态: 打开http://192.168.111.128:50070

hdfs dfs -ls /: 查看hdfs文件系统上的根目录下所有文件

注意:初次启动的时候是没有东西的,所以这条命令不返回结果是正常的

hdfs dfs -mkdir -p /wordcount

hdfs dfs -mkdir -p /wordcount/input

在根目录创建一个wordcount文件夹,里面还创建了一个input文件夹

在web网页端查看文件夹是否被创建成功



vi /root/home/aaa.txt, vi /root/home/bbb.txt, vi /root/home/ccc.txt

编辑三个txt文件,往里面填多个单词,并wg保存退出

```
[root@Hadoop-One hadoop]# vi /root/home/aaa.txt
[root@Hadoop-One hadoop]# vi /root/home/bbb.txt
[root@Hadoop-One hadoop]# vi /root/home/ccc.txt
```

hdfs dfs -put /root/home/aaa.txt /wordcount/input

hdfs dfs -put /root/home/bbb.txt /wordcount/input

hdfs dfs -put /root/home/ccc.txt /wordcount/input

将刚刚编辑好的三个文件上传到/wordcount/input里面,代表着等待处理的数据文件



cd /usr/local/src/hadoop-2.6.4/share/hadoop/mapreduce

进入HADOOP安装目录,运行一个示例mr程序,提前感受一下mapreduce应用程序的雏形

hadoop jar hadoop-mapreduce-examples-2.6.4.jar wordcount /wordcount/input /wordcount/output

直接执行这段命令,hadoop将从/wordcount/input/下的三个数据文件,进行示例程序jar包处理,将处理后的结果输出到/wordcount/output文件夹,注意,output不允许提前创建

尴尬的是,我已经运行成功了,再来做笔记,所以我执行这个命令的时候,遭遇到这个报错

```
[root@Hadoop-One mapreduce]# hadoop jar hadoop-mapreduce-examples-2.6.4.jar wordcount/wordcount/input /wordcount/output 19/06/25 20:51:03 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager at Hadoop-One/192.168.111.128:8032 org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat.CheckOutputSpescs(FileOutputFormat.java:146) at org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat.CheckOutputSpescs(FileOutputFormat.java:146) at org.apache.hadoop.mapreduce.JobSubmitter.checkSpecs(JobSubmitter.java:267) at org.apache.hadoop.mapreduce.JobSubmitter.submitJobInternal(JobSubmitter.java:140) at org.apache.hadoop.mapreduce.Job$10.run(Job.java:1297) at org.apache.hadoop.mapreduce.Job$10.run(Job.java:1294) at java.security.AccessController.doPrivileged(Native Method) at java.security.auth.Subject.doAs(Subject.java:415) at org.apache.hadoop.security.UserGroupInformation.doAs(UserGroupInformation.java:1656) at org.apache.hadoop.mapreduce.Job.submit(Job.java:1294) at org.apache.hadoop.mapreduce.Job.submit(Job.java:1294) at org.apache.hadoop.mapreduce.Job.submit(Job.java:1294) at org.apache.hadoop.mapreduce.Job.wordCount.java:1315) at org.apache.hadoop.examples.WordCount.main(WordCount.java:37) at sun.reflect.NativeMethodAccessorImpl.invoke0(Native Method)
```

我的output文件夹已经存在,所以我们顺便学习一下删除的命令

hdfs dfs -rm -r /wordcount/output: 删除hdfs文件系统上的文件,属于强制性删除,慎用

一切就绪之后,直接快乐地输入这条命令:

hadoop jar hadoop-mapreduce-examples-2.6.4.jar wordcount /wordcount/input /wordcount/output

如果你没遇到任何意外,你应该会遇到这样的情况:

```
[root@Hadoop-One mapreduce]# hadoop jar hadoop-mapreduce-examples-2.6.4.jar wordcount/wordcount/input /wordcount/19/06/25 20:54:14 INFO client.RNProxy: Connecting to ResourceManager at Hadoop-One/192.168.111.128:8032
19/06/25 20:54:16 INFO input.FileInputFormat: Total input paths to process: 3
19/06/25 20:54:16 INFO mapreduce.JobSubmitter: number of splits:3
19/06/25 20:54:17 INFO mapreduce.JobSubmitter: Submitting tokens for job: job_1561465030475_0001
19/06/25 20:54:17 INFO mapreduce.Job: The url to track the job: http://Hadoop-One:8088/proxy/application_1561465030475_0001
19/06/25 20:54:17 INFO mapreduce.Job: Running job: job_1561465030475_0001
19/06/25 20:54:17 INFO mapreduce.Job: Running job: job_1561465030475_0001
19/06/25 20:54:32 INFO mapreduce.Job: Job job_1561465030475_0001 running in uber mode : false
19/06/25 20:54:32 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
19/06/25 20:55:04 INFO mapreduce.Job: map 100% reduce 0%
19/06/25 20:55:18 INFO mapreduce.Job: Job job_1561465030475_0001 completed successfully
19/06/25 20:55:18 INFO mapreduce.Job: Mapreduce.Jo
```

然后我们就要分析示例mapreduce程序数据处理后的结果,这个结果输出在:

/wordcount/output/part-r-00000

我们应该如何去查看这个数据分析结果呢?

hdfs dfs -cat /wordcount/output/part-r-00000, 查看这个文件的文本内容

```
[root@Hadoop-One mapreduce]# hdfs dfs -cat /wordcount/output/part-r-00000
Master
ben
        1
        1
dan
ge
        1
        3
love
master
        2
miao
        3
paopao
        3
        1
shi
wahaha
        3
xiao
        1
vaheihei
                 1
yanzhongzhi
                 1
```

看,这就是经过mapreduce示例程序数据分析的结果,进行了词频统计

这一套下来,我们已经体验了一下HDFS+MAPREDUCE的数据处理分析的过程

后面对于这两个概念应该不会再变得模糊了吧?

4.入门HDFS命令

我们在上面,已经体验了HDFS+MAPREDUCE一套小小的大数据处理流程,现在我们要学习的目标是什么?终极目标就是熟练使用HDFS命令完成各种调度操作,使用JAVA编写出MAPREDUCE的处理数据的代码程序并将它导出成jar包,然后弄来一堆数据,使用HDFS命令将这些数据根据编写好的jar包规则进行数据处理,输出到结果。

当你看懂了我上面的话,了解到了我们正在做什么——知道我们在学什么,在做什么,是一个非常重要的行为,这让我们这些初学者不会陷入茫然失措的境地。

好了,让我们继续深入HDFS命令吧!

官方学习网址: http://hadoop.apache.org/docs/r1.0.4/cn/hdfs shell.html

请你一定要读完这个网站,因为所需要学习的命令不多,都是建立在linux基础上的 我们来复习一下上面的大数据小demo中,使用了哪些命令

- ①查看hdfs系统上的根目录下的所有文件: hdfs dfs -ls /
- ②在hdfs系统上创建一个文件夹,最好使用绝对路径: hdfs dfs -mkdir -p /wordcount
- ③从linux本地上传文件到hdfs系统,最好使用绝对路径:hdfs dfs -put /root/home/aaa.txt /wordcount/input
- ④强制性删除hdfs系统的文件,最好使用绝对路径: hdfs dfs -rm -r /wordcount/output
- ⑤展示hdfs系统上的某个文件的内容: hdfs dfs -cat /wordcount/output/part-r-00000

以上就是我们接触到的5个hdfs命令,下面的命令我认为是需要记忆的,挑出来说一下

6 hdfs dfs -get /wordcount/input/aaa.txt /root/home/ddd.txt

将hdfs上的某个文件下载到本地linux上,可以支持改名

[root@Hadoop-One mapreduce]# hdfs dfs -get /wordcount/input/aaa.txt /root/home/ddd.txt
[root@Hadoop-One mapreduce]# cat /root/home/ddd.txt
Master
love
paopao
wahaha yaheihei
master love paopao

(7)hdfs dfs -mv /wordcount/input/aaa.txt /wordcount/input/ddd.txt

在hdfs系统上将一个文件移动,不允许在不同的文件系统间移动文件。

展示一下结果



®hdfs dfs -cp /wordcount/input/ddd.txt /wordcount/input/aaa.txt

将hdfs上的某个文件进行复制到制定的路径,可以支持改名

在web网页端查看复制的结果

Permission	Owner	Group	Size	Replication	Block Size	Name
-rw-rr	root	supergroup	54 B	2	128 MB	aaa.txt
-rw-rr	root	supergroup	46 B	2	128 MB	bbb.txt
-rw-rr	root	supergroup	35 B	2	128 MB	ccc.txt
-rw-rr	root	supergroup	54 B	2	128 MB	ddd.txt

(9)hdfs dfs -du -s /wordcount/input/aaa.txt

查看hdfs系统上的文件或目录的大小

@copyFromLocal与copyToLocal

这两条命令与put、get相似,仅作了解即可

copyFromLocal

使用方法: hadoop fs -copyFromLocal <localsrc> URI 除了限定源路径是一个本地文件外,和put命令相似。

copyToLocal

使用方法: hadoop fs -copyToLocal [-ignorecrc] [-crc] URI <localdst> 除了限定目标路径是一个本地文件外,和**get**命令类似。

我在上面一共整理了10个命令,循序渐进的教学,合理的顺序安排,想必让你掌握到了HDFS命令的大部分基础,但也要养成阅读官方文档的作用,上面有着最为全面的命令大全。

5.JAVA开发环境

没错,HDFS的操作终究要走向智能化,因为在服务器端手动输入命令太麻烦 还不如写一个程序进行控制,随心所欲地控制HDFS系统,这个时候我们熟练地打开Eclipse

这个时候,就有一个很致命的问题诞生了

到底是在linux上面开发eclipse呢?还是windows上开发?

毫无疑问,在linux上开发eclipse是最好的,问题最少,链接更方便

(在linux上开发请用mars2的eclipse版本,之后的路请自己慢慢走)

但是,这海洋开发成本太高了,因为我们只是个初学者,我们的电脑配置应该不足够支撑 所以以下的笔记还是基于windows本地的Eclipse程序,进行开发java代码

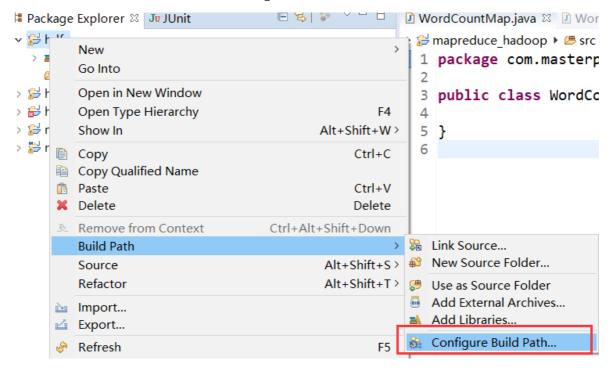
我已经体贴地猜到了启动Eclipse需要接一杯水的时间,如果你不渴,请复习下面概念:

- 1.HDFS集群分为两大角色: NameNode、DataNode
- 2.NameNode负责管理整个文件系统的元数据
- 3.DataNode 负责管理用户的文件数据块
- 4.文件会按照固定的大小(blocksize)切成若干块后分布式存储在若干台datanode上
- 5.每一个文件块可以有多个副本,并存放在不同的datanode上
- 6.Datanode会定期向Namenode汇报自身所保存的文件block信息,而namenode则会负责保持文件的 副本数量
- 7.HDFS的内部工作机制对客户端保持透明,客户端请求访问HDFS都是通过向namenode申请来进行

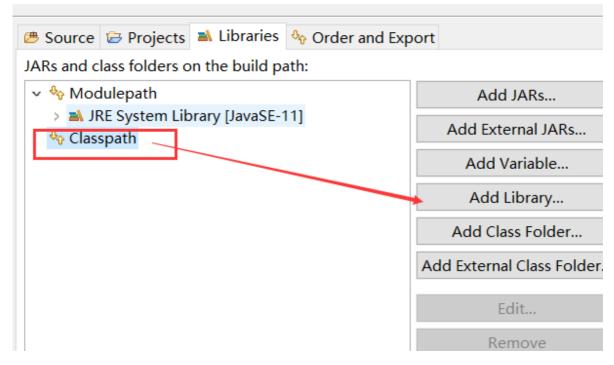
启动Eclipse之后,打开左上角的File,点击New,创建一个Java Project
(我现在想起来,我好像没讲怎么配置windows的JDK,配置好之后才能启动eclipse,请自行解决) 输入hdfs_hadoop名字,Finish之后点击Don't create,完成创建,图片中的hdfs名字是教学样本

然后搞到hdfs-Jar.rar这个压缩包,进行解压到你觉得合适的目录

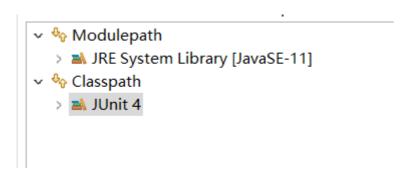
然后右键对这个工程文件Bulid Path -> Configure Build Path...



进去之后,选中Classpath,点击右边的Add Library...

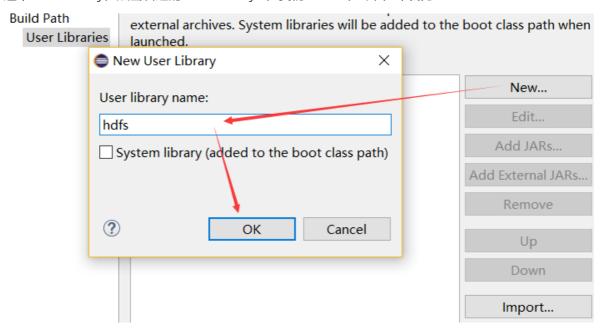


选择Junit, 进而选择Junit 4的版本, 添加进去

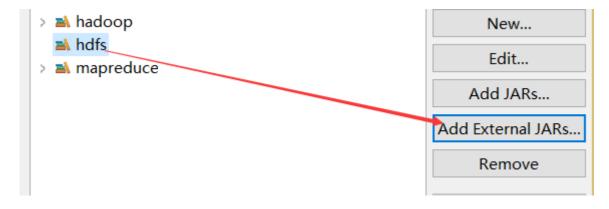


然后我们就要导入我们的HDFS的jar包了,还是一样的,选中Classpath并Add Library

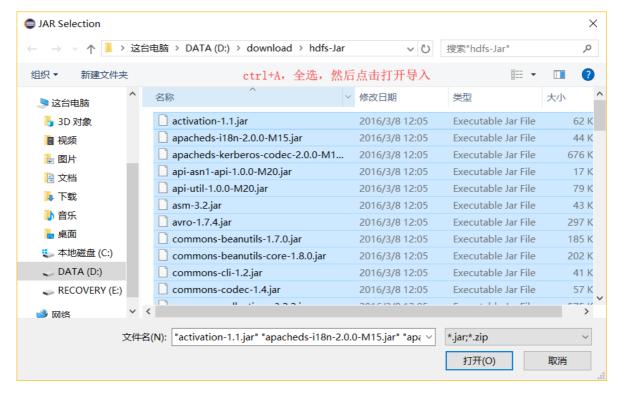
选中User Library,点击右边的User Library...,我们new一个出来,命名为hdfs



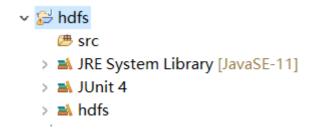
创建之后, 我们选定这个hdfs, 导入HDFS的jar包



然而我们刚刚已经解压过了这个jar包,现在就是导入里面全部的jar进去



当这些操作完成之后, 我们一路yes, apply, 最终看到这样的结果



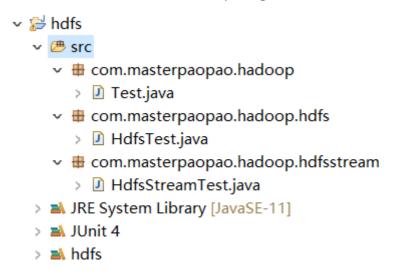
确保你的操作跟我一模一样,然后让我们进入写代码控制hdfs的阶段!

6.控制HDFS

我们即将编写两个JAVA程序,用来控制文件和文件流

所以,两个JAVA程序放在不同的package下,做邻居

然后我就在src文件夹下创建了三个包裹(NEW->package)和三个JAVA文件(NEW->Class)



当你同步好我的操作之后,我们开始编写第一个程序: HdfsTest.java

package com.masterpaopao.hadoop.hdfs;

```
import java.io.FileNotFoundException;
import java.io.IOException;
import java.net.URI;
import java.net.URISyntaxException;
import java.util.Iterator;
import java.util.Set;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.BlockLocation;
import org.apache.hadoop.fs.FileStatus;
import org.apache.hadoop.fs.FileSystem;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.apache.hadoop.fs.UnsupportedFileSystemException;
import org.apache.hadoop.security.AccessControlException;
import org.junit.After;
import org.junit.Before;
import org.junit.Test;
import com.google.common.collect.Multiset.Entry;
import com.sun.xml.bind.v2.schemagen.xmlschema.List;
public class HdfsTest {
    private FileSystem fs;
    Configuration conf = new Configuration();
    @Before
    public void testHDFS() throws IOException, InterruptedException,
URISyntaxException {
        // 需要先开启nmb服务
        conf.set("fs.defaultFS", "hdfs://Hadoop-One:9000");
        fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://Hadoop-One:9000"), conf, "root");
    }
    public void testclose() throws IOException {
        fs.close();
    }
    @Test
    public void testUpload() throws IllegalArgumentException, IOException {
        Path src = new Path("D:\\Users\\hdfs-Jar.rar");
        Path dst = new Path("/download");
        fs.copyFromLocalFile(src, dst);
    }
    @Test
    public void testDownload() throws IOException {
        Path src = new Path("/download/hdfs-Jar.rar");
        Path dst = new Path("D:\\Users");
        fs.copyToLocalFile(false,src, dst,true);
    @Test
    public void testConf() {
        Iterator<java.util.Map.Entry<String, String>> iterator =
conf.iterator();
        while(iterator.hasNext()) {
```

```
java.util.Map.Entry<String, String> entry = iterator.next();
           System.out.println(entry.getValue() + "--" + entry.getValue());
       }
   }
   @Test
   public void testLs() throws AccessControlException, FileNotFoundException,
UnsupportedFileSystemException, IllegalArgumentException, IOException {
       //查看具体文件的元数据
       /*FileStatus fss = fs.getFileLinkStatus(new Path("/usr/local"));
       System.out.println(fss);*/
       //该数据从NameNode获取,获取指定HDFS路径下的文件信息,类似于linux中的ls命令
       FileStatus[] fsses = fs.listStatus(new Path("/usr/local"));
       for (FileStatus fileStatus : fsses) {
           System.out.println(fileStatus);
       }
   }
   @Test
   public void listTest() throws FileNotFoundException,
IllegalArgumentException, IOException {
       FileStatus[] listStatus = fs.listStatus(new Path("/"));
       for (FileStatus fileStatus : listStatus) {
           System.err.println(fileStatus.getPath() + "=======" +
fileStatus.toString());
   }
   @Test
   public void testDelete() throws IllegalArgumentException, IOException {
       //第一个参数表示要删除的目录和文件,第二个参数表示是否迭代删除
       //若目标文件为空文件,则第二参数随意
       //若目标文件不为空文件,则删除失败,抛出异常
       boolean delete = fs.delete(new Path("/download/hdfs-Jar.rar"),true);
       //boolean delete = fs.delete(new Path("/user/"),false);
       System.out.println(delete ? "删除成功":"删除失败");
   }
   @Test
   public void testLocation() throws AccessControlException,
FileNotFoundException, UnsupportedFileSystemException, IOException {
       Path path=new Path("/download/hdfs-Jar.rar");
       FileStatus fss = fs.getFileLinkStatus(path);
       //获取文件长度
       long len = fss.getLen();
       //根据文件元数据和文件的起始位置以及文件的长度来获取b1k的位置信息
       BlockLocation[] fileBlockLocations = fs.getFileBlockLocations(fss, 0,
len);
    * 偏移量,blk长度,blk位置列表
```

```
* 0,24934907,node2,node4

*/
    for (BlockLocation blockLocation : fileBlockLocations) {
        System.out.println(blockLocation);
    }
}
```

直接copy进去,虽然这段代码很长,我们只需要关注前四个函数,有一个大概的了解就行了

```
24 public class HdfsTest {
25
26
       private FileSystem fs;
27
       Configuration conf = new Configuration();
28
29⊜
       @Before
       public void testHDFS() throws IOException, InterruptedException,
30
31
           // 需要先开启nmb服务
           conf.set("fs.defaultFS", "hdfs://Hadoop-One:9000");
32
33
           fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://Hadoop-One:9000"), conf,
34
       }
35
```

这段代码非常好理解,就是你要控制虚拟机上的HDFS系统的时候,肯定要先创建一个会话窗口用于链接,然后JAVA代码进一步控制,完成整个流程。

那么我们创建后窗口之后,写一个函数用于双方的连接通信,也就是testHDFS函数

这段函数理解起来非常简单,就是运行之前需要将虚拟机的nmb服务打开,因为我们选择在windows平台上进行开发,所以需要将虚拟机的网络广播到真机上来,当然了,你可以不打开nmb服务,就需要将代码中的Hadoop-One改成你namenode服务器的真实IP地址,也是行得通的

至于下面的testclose函数,就是关闭对话,每运行一次需要养成关闭对话的习惯。

然后来看看重头戏, testUpload函数与testDownload函数

```
// 将本地windows的文件传输到HDFS系统上面,但是Hadoop集群建立在Linux上
@Test
public void testUpload() throws IllegalArgumentException, IOException {
    Path src = new Path("D:\\Users\\hdfs-Jar.rar");
    Path dst = new Path("/download");
    fs.copyFromLocalFile(src, dst);
}

// 将HDFS系统上的文件下载到windows本地来,但是Hadoop集群建立在Linux上
@Test
public void testDownload() throws IOException {
    Path src = new Path("/download/hdfs-Jar.rar");
    Path dst = new Path("D:\\Users");
    fs.copyToLocalFile(false,src, dst,true);
}
```

我为什么要那样写注释,就是防止搞混,我们这个windows只是远程托管控制集群的平台,所以你应该发现了为啥在windows上开发并不好,因为我们这段程序只能完成windows与HDFS系统的交互,而不能完成Linux上的namenode服务器与HDFS系统交互,这就是一个很大的弊端。

(注意: testDownload函数里面的copyTocalFile里面需要这四个参数,前面false, true, 这是将linux 上的文件转换为windows格式的文件,保存在本地。)

想必下面两个函数也不用我多说,就是HDFS上的copyFromLocal命令与copyToLocal命令

然后我们打开测试程序, Test.java, 测试一下这个HDFS程序的可用性

```
package com.masterpaopao.hadoop;
import java.io.IOException;
import java.net.URISyntaxException;
import com.masterpaopao.hadoop.hdfs.HdfsTest;

public class Test{
    public static void main(String[] args) throws IOException,
InterruptedException, URISyntaxException {

        // 操作文件
        HdfsTest ht = new HdfsTest();
        ht.testHDFS();
        ht.testUpload();
        ht.testclose();
    }
}
```

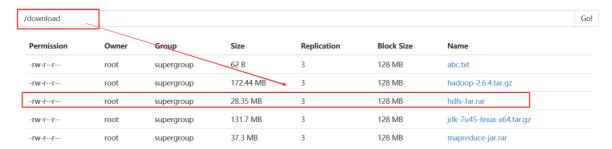
在main入口程序中copy进去上面的代码,我们经历了创建Class对象,链接HDFS,将windows本地的文件进行上传到HDFS中去(请自行微调源代码,并自己在HDFS上面的根目录创建download文件夹),上传成功以后,自动关闭会话对象,完成一套控制HDFS的流程

话不多说,直接run这个Test.java,不出意外的话,你将会看到这样的结果

```
9 public class Test{
        public static void main(String[] args) throws IOException, InterruptedException,
10⊝
11
12
            // 操作文件
            HdfsTest ht = new HdfsTest();
13
14
            ht.testHDFS();
15
            ht.testUpload();
16
            ht.testclose();
17
                                                             🖳 Console 🛭
<terminated> Test (6) [Java Application] D:\Program Files (x86)\JAVA JDK\bin\javaw.exe (2019年6月25日下午10:35:27)
log4j:WARN No appenders could be found for logger (org.apache.hadoop.metrics2.lib.Mutable)
log4j:WARN Please initialize the log4j system properly.
log4j:WARN See http://logging.apache.org/log4j/1.2/faq.html#noconfig for more info.
WARNING: An illegal reflective access operation has occurred
WARNING: Illegal reflective access by org.apache.hadoop.security.authentication.util.Kerb@
WARNING: Please consider reporting this to the maintainers of org.apache.hadoop.security.a
WARNING: Use --illegal-access=warn to enable warnings of further illegal reflective access
WARNING: All illegal access operations will be denied in a future release
```

不要介意这个报错,这个是我们并没有配置日志系统,但不影响功能的执行

我们来到web端看看我们的Hdfs-Jar.rar成功上传到/download了没?



这说明我们的JAVA代码运行成功了,我们完成了一次控制HDFS的过程。

接下来,需要你继续走下去,测试一下testDownload函数的功能,以及下面的一些复杂函数。

然后这儿还有另一份JAVA代码,是操作文件流的代码,就是说上面的代码只是单纯的操作文件移动,而 这个代码是用于文件的内容以流的形式进行传输,源代码放下面,可以自行研究

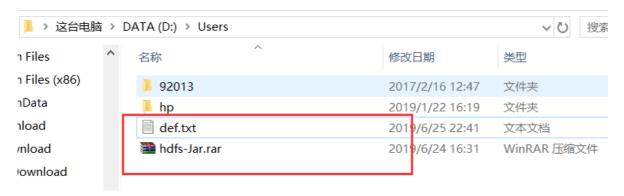
```
package com.masterpaopao.hadoop.hdfsstream;
import java.io.FileInputStream;
import java.io.FileOutputStream;
import java.io.IOException;
import java.net.URI;
import java.net.URISyntaxException;

import org.apache.commons.io.IOUtils;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.FSDataInputStream;
import org.apache.hadoop.fs.FSDataOutputStream;
import org.apache.hadoop.fs.FileSystem;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.junit.After;
import org.junit.Before;
import org.junit.Test;
```

```
public class HdfsStreamTest {
    private FileSystem fs:
    Configuration conf = new Configuration();
    @Before
    public void testHDFS() throws IOException, InterruptedException,
URISyntaxException {
       // 先启动nmb服务
        conf.set("fs.defaultFS", "hdfs://Hadoop-One:9000");
       fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://Hadoop-One:9000"), conf, "root");
    }
    @After
    public void testclose() throws IOException {
       fs.close();
    }
   // 从windows的文件流上传到HDFS
    public void testStreamUpload() throws IllegalArgumentException, IOException
{
        FileInputStream fis = new FileInputStream("D:\\Users\\abc.txt");
        FSDataOutputStream ops = fs.create(new Path("/download/abc.txt"));
        IOUtils.copy(fis, ops);
   }
    // 从HDFS的文件流下载到windows
   @Test
    public void testStreamDownload() throws IllegalArgumentException,
IOException {
        FSDataInputStream ips = fs.open(new Path("/download/abc.txt"));
        FileOutputStream fos = new FileOutputStream("D:\\Users\\\def.txt");
        IOUtils.copy(ips, fos);
   }
    @Test
    public void testRandom() throws IllegalArgumentException, IOException {
        FSDataInputStream ips = fs.open(new Path(""));
        ips.seek(8);
        FileOutputStream fos = new FileOutputStream("");
       IOUtils.copy(ips, fos);
    }
    @Test
    public void testCat() throws IllegalArgumentException, IOException {
        FSDataInputStream ips = fs.open(new Path(""));
        IOUtils.copy(ips, System.out);
}
```

```
package com.masterpaopao.hadoop;
import java.io.IOException;
 import java.net.URISyntaxException;
 import com.masterpaopao.hadoop.hdfs.HdfsTest;
 import com.masterpaopao.hadoop.hdfsstream.HdfsStreamTest;
 public class Test{
     public static void main(String[] args) throws IOException, InterruptedException
         // 操作文件
         HdfsTest ht = new HdfsTest();
         ht.testHDFS();
         ht.testUpload();
         ht.testclose();
         // 操作文件流
         HdfsStreamTest hs = new HdfsStreamTest();
         hs.testHDFS();
         hs.testStreamDownload();
         hs.testclose();
     }
; }
```

测试的最终结果验证在这儿:



7.HDFS小结

在上面,我们充分认识到了HDFS在Hadoop大数据中担任着怎么样的地位

然后我们了解了HDFS的一些常用的命令,还在windows上开发了Java代码

实现了用JAVA控制HDFS操作的步骤

现在,我们需要进入MapReduce的世界了,没错,我们在上面已经运行了一个MapReduce的小demo 之词频统计wordcount,提前用现成的jar包完成了HDFS+MAPREDUCE的功能

在接下来的学习中,我们将学习如何用Java编写一个MapReuce的应用程序,并把这个程序导出成jar包,上传到namenode上尝试处理数据。

二.MAPREDUCE你好

1.原理详解

海量数据在单机上处理数据会受到硬件资源限制,无法拥有一个有效的性能

如果引入mapreduce框架,开发人员可以将绝大部分工作集中在业务逻辑的开发上,而降低在分布式 计算中的复杂性上消耗的精力。 mapreduce就是这样的一个分布式程序的通用框架,它的结构如下:

1-MrAppMaster: 负责整个程序的过程调度以及状态协调

2-MapTask: 负责map阶段的整个数据处理流程

3-ReduceTask: 负责reduce阶段的整个数据处理流程

这三个结构到底能干啥呢?

首先,在一个处理大型数据的MapReduce应用程序中,MrAppMaster负责整个程序的调度,用于向空闲的worker分配作业,但我们是小型的MapReduce,所以一般只有一个作业调度。

然后讲讲MapTask和ReduceTask, 其实就是Map函数和Reduce函数处理数据:

首先Map函数从输入的数据中抽取出键值对,产生中间键值对,将里面键相同的值传递给Reduce函数进一步处理,然后Reduce函数把它负责的中间键值对都读过来以后,进行排序,使得相同键的键值对聚集在一起,产生一组规模更小的值,产生的结果就会输出到指定的文件。

MapReduce并不局限于Hadoop,但为Hadoop的重要组成部分,它的大数据应用生态是非常广泛的, 毕竟是用来计算大型数据的存在,面向大数据并行处理的计算模型、框架和平台。

它还可以结合Hive进行数据库导出数据的模型计算,与传统MySQL的区别就是查找慢,但更适合于海量数据的索引计算,我们在后面也会接触到Hive。

2.打扰一下

在上面编写控制HDFS的JAVA程序的时候,我们需要链接到hdfs://Hadoop-One:9000//

但是,我们是基于Windows本地开发的,不能直接链接主机名,只能链接真实的IP地址

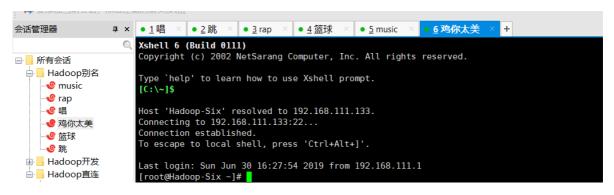
如果想要直连主机名,需要先开启nmb服务,这样windows本地就能识别主机名进而识别真实IP

现在我们来改一改虚拟机的设置,让虚拟机启动的时候就开启了nmb服务

还记得上一篇所学习的开机启动数据库吗? 方法是一样的

连续输入chkconfig --add nmb, chkconfig nmb on两条命令,然后输入reboot重启试试效果

你所有虚拟机都重启成功之后,可以在XShell6直接尝试链接六个填写主机名的会话窗口,验证nmb是否开机启动



当你完成了之后,你可以进入Java开发MapReduce阶段了

3.Eclipse配置

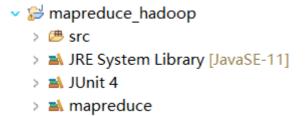
如果我没记错的话,我写到现在,我已经直播了Eclipse如何配置MAVEN和配置HDFS的工程项目包了更何况,这次MapReduce的工程项目包的步骤跟HDFS一模一样

同样是先下载好mapreduce-jar.rar的压缩包,将它压缩出来

然后打开Eclipse,驾轻就熟创建一个叫mapreduce_hadoop的项目工程文件

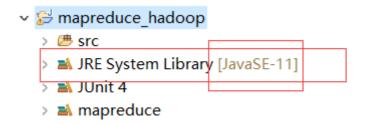
然后add Library一个Juint 4,然后再自定义个Library叫做hadoop,将上面解压出来的所有jar包导入进去

没记错的话,这两个Library应当都处于ClassPath之下,当你完成这些的时候,你应该是这个样子的



4.注意JDK

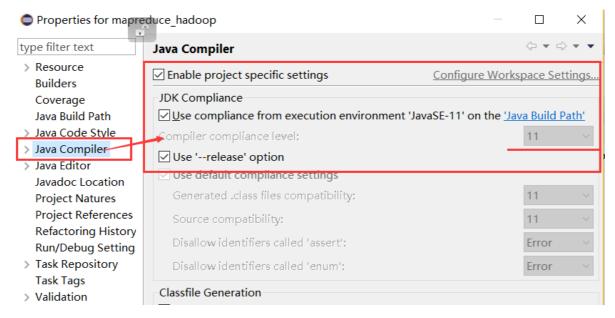
但是在写程序之前,我们需要思考一个问题,我们在linux上的jdk的版本是jdk1.7.0_45,这个没错吧但是windows本地的jdk配置,我没写,让你们自行配置,所以一般大家都是下载的最新版,其实我也是



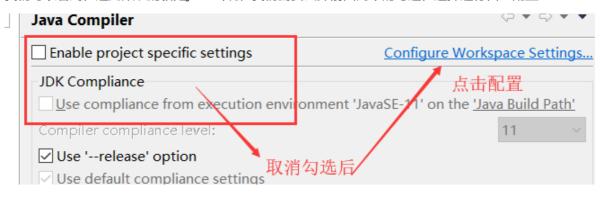
实际上是不行的,与前面的MAVEN与HDFS不同的是,前面两个只是在windows本地进行控制交互的作用

而我们编写的MapRecude是要编写完成以后,导出成jar包,放到linux里面进行数据处理还记得上面的mapreduce示例jar包吗,上面是试用现成的jar包,现在我们编写一个新的jar包所以,我们必须要要让即将导出的jar包的jdk版本,符合linux上的jdk版本,好在这个操作不难我们只需要单独对这个项目工程进行指定JDK版本就行了,而不需要大动干戈地更换windows本地JDK

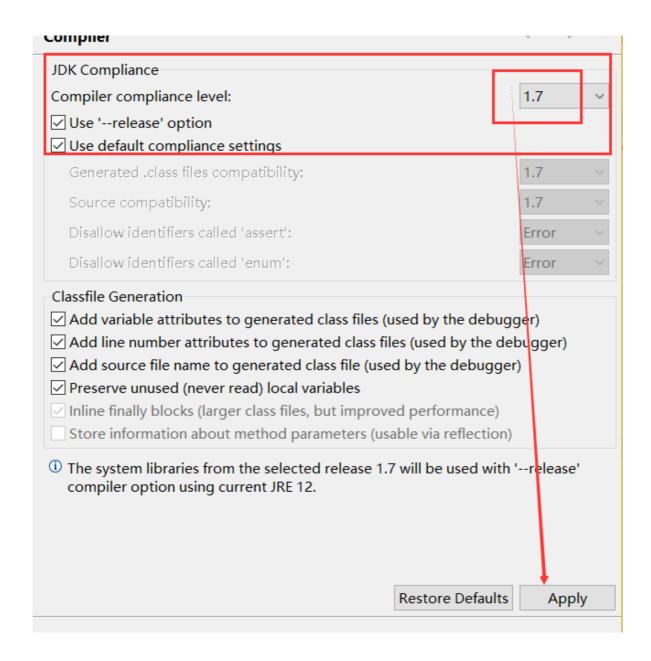
右键对mapreduce_hadoop项目工程,选择最下面的properties,或者选中这个工程直接按Alt+Enter



我们可以看到,这儿默认的就是JDK11,现在我们需要去掉前面两个的勾选,选择进行自主配置



进去设置成JDK1.7,然后进行apply保存就行了



4.写个程序

(福利, JAVA基础不好的,可以直接下载我提供的wordcount.jar包进行使用.....)

(好消息,没有JAVA基础的,其实不影响大数据的学习,因为后面会有Hive的存在。)

在上面,我们运行了一个Hadoop本身就有的wordcount的jar包进行体验mapreduce

接下来我们就要亲自写一个wordcount的mapreduce程序,并亲自导出成jar包执行一下mapreduce。

首先我们需要做好赛前准备,在src下创建好package,再在里面创建三个Class,分别命名

- # com.masterpaopao.mapreduce.wordcount
 - > WordCountMapper.java
 - > I WordCountReducer.java
 - > I WordCountRunner.java

你看到这三个的名字就明白这三个java文件分别有啥用了

```
// 先将这儿改成属于你的包裹路径
package com.masterpaopao.mapreduce.wordcount;
import java.io.IOException;
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.LongWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Mapper;
/**
* Map<String, Integer>
* 排序 - TreeMap<String, Integer>
public class WordCountMapper extends Mapper<LongWritable, Text, Text,
IntWritable> {
   /**
    * 对hdfs - 文件中内容处理
    */
    @override
    protected void map(LongWritable key, Text value, Mapper<LongWritable, Text,
Text, IntWritable>.Context context)
           throws IOException, InterruptedException {
       //拿到一行数据转换为string
       String line = value.toString();
       String[] words = line.split(" ");
       //遍历数组,输出<单词,1>
       for(String word : words) {
           //输出kv结构
           context.write(new Text(word), new IntWritable(1));
       }
   }
}
```

当等待被处理的数据提取出来以后,变成键值对的数据,进一步交给ReduceTask处理,进行聚集合并 到更小的产生一组规模更小的值,产生的结果就会输出到指定的文件。

也就是WordCountReduce.java的源码内容

```
// 先将这儿改成属于你的路径
package com.masterpaopao.mapreduce.wordcount;

import java.io.IOException;

import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.LongWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Reducer;

/**

* Reducer - <k,1> kv归并、排序

*/
public class WordCountReducer extends Reducer<Text, IntWritable, Text,
LongWritable> {
```

最后的WordCountRunner.java,作用不言而喻,很明显是调度的一个作用,进行输出输入的配置也就是jar包发挥功能作用的核心部分,引导map和reduce的数据处理工作

```
// 先将这儿改成属于你的路径
package com.masterpaopao.mapreduce.wordcount;
import java.io.IOException;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.LongWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Job;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.input.FileInputFormat;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat;
public class WordCountRunner {
   public static void main(String[] args) throws IOException,
ClassNotFoundException, InterruptedException {
       //描述成一个job对象 - 把业务逻辑相关的信息(哪个是mapper,哪个是reducer,要处理的
数据在哪里,输出的结果放哪里.....)
       //把这个描述好的job提交给集群去运行
       Configuration conf = new Configuration();
       Job job = Job.getInstance(conf);
       //指定这个job所在的jar包 java -jar
       job.setJarByClass(WordCountRunner.class);
       //运行map、reduce对象
       job.setMapperClass(WordCountMapper.class);
       job.setReducerClass(WordCountReducer.class);
       //设置我们的逻辑Mapper类的输出key和value的数据类型
       job.setMapOutputKeyClass(Text.class);
       job.setMapOutputValueClass(IntWritable.class);
       //设置的业务逻辑Reducer类的输出key和value的数据类型
       job.setOutputKeyClass(Text.class);
       job.setOutputValueClass(LongWritable.class);
```

```
//指定要处理的数据所在的位置,确保开启了nmb服务
//将这儿改成你的NameNode主机名,并且你的/wordcount/input要有等待被处理的数据文件
FileInputFormat.setInputPaths(job, "hdfs://Hadoop-
One:9000/wordcount/input/");

//指定处理完成之后的结果所保存的位置,不要提前创建
//将这儿改成你的NameNode主机名,并决定好你的输出位置,在Linux上要检测是否符合再执行
FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path("hdfs://Hadoop-
One:9000/wordcount/output/"));

//向yarn集群提交这个job
boolean complete = job.waitForCompletion(true);
System.exit(complete?0:1);
}
```

有条件的话,你对mapreduce应用的编写感兴趣,你可以研究上面的三个java文件进行学习接下来,让我们开启虚拟机们,打开我们配置的namenode与datanode,并在namenode启动Hadoop启动成功以后,你的/wordcount/input应该还留着上面学习HDFS时的数据文件,因为运行了示例wordcount

现在我们需要删除:hdfs dfs -rm -r /wordcount/output,为接下来亲自编写的jar包提供一个输出文件的位置

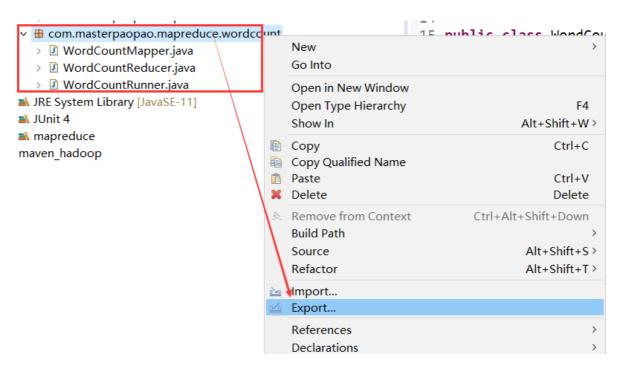
(当然了,这得看你在WordCountRunner.java是怎么指定输出文件的位置,如果你跟我一模一样,就 照做)

一切就绪以后,让我们导出jar包并使用它。

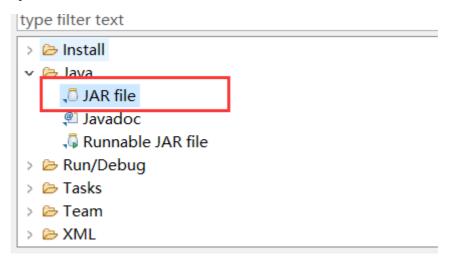
5.导出jar包

注意,不是对mapreduce_hadoop项目工程进行导出jar包,而是对编写wordcount的那个包裹进行导出

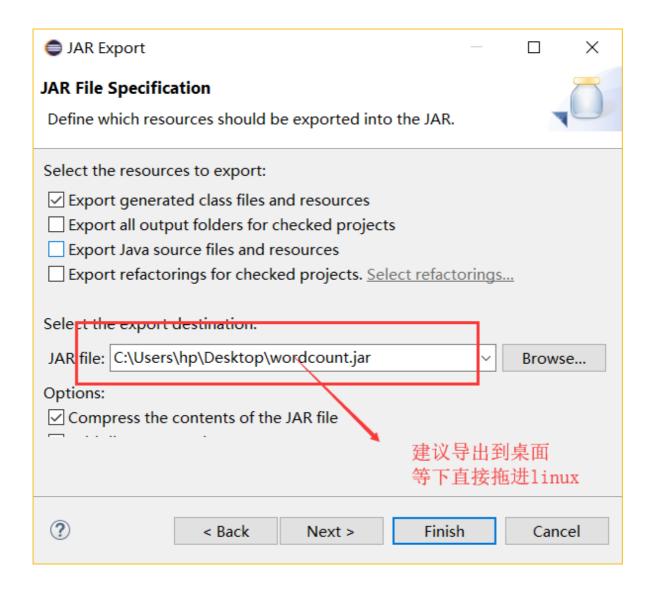
因为项目工程下面,我们会开发很多个mapreduce应用,各种不同数据的不同处理方式。 右键点击这个包裹,点击Export导出



毫无疑问是选择jar文件啊



然后导出的位置,可以参考我的建议



完成以后,你应该在你的桌面上看到了热乎乎的wordcount.jar

6.使用jar包

现在,我们在namenode那台虚拟机上,进入一个路径,jar包都是放在这儿cd /usr/local/src/hadoop-2.6.4/share/hadoop/mapreduce

然后将桌面上的jar包直接拖入XShell6的会话窗口,我的wordcount.jar包就进来了

```
[root@Hadoop-One mapreduce]# ls
flowcount.jar hadoop-mapreduce-client-app-2.6.4.jar hadoop-mapreduce-client-common-2.6.4.jar hadoop-mapreduce-client-core-2.6.4.jar hadoop-mapreduce-client-shuffle-2.6.4.jar hadoop-mapreduce-client-hs-2.6.4.jar hadoop-mapreduce-client-shuffle-2.6.4.jar hadoop-mapreduce-client-shuffle-2.6.4.jar
```

然后我们回到Eclipse,因为我说过,WordCountRunner.java是jar包的核心部分

所以需要让linux在用jar包的时候,被引导到WordCountRunner.java部分

所以,我们需要复制WordCountRunner的完整路径名字

java.io.IOException;		Undo Typing Revert File	Ctrl+Z
:lass WordCountRunner	ī	Save	Ctrl+S
lic static void main //描述成一个job对象 - 把业		Open Declaration Open Type Hierarchy Open Call Hierarchy	F3 F4 Ctrl+Alt+H
//把这个描述好的job提交给集 Configuration conf : Job job = Job. <i>getIn</i> :	\	Show in Breadcrumb Quick Outline Quick Type Hierarchy	Alt+Shift+B Ctrl+O Ctrl+T
//指定这个job所在的jar包 job.setJarByClass(Wo		Open With Show In	> Alt+Shift+W >
	ot □	Cut Copy	Ctrl+X Ctrl+C
	1	Copy Qualified Name	
job.setReducerClass	Ē	Paste	Ctrl+V

我复制出来的结果是com.masterpaopao.mapreduce.wordcount.WordCountRunner

所以我们回到XShell6,准备启动mapreduce应用处理数据

输入hadoop jar wordcount.jar com.masterpaopao.mapreduce.wordcount.WordCountRunner/wordcount/input /wordcount/output 这条长命令

意思就是将/wordcount/input下的数据使用我们的jar包被引导到master进行调度,完成map+reduce的数据处理,输出到/wordcount/output下

等处理完毕之后,我们直接hdfs dfs -cat /wordcount/output/part-r-00000

```
[root@Hadoop-One mapreduce]# hdfs dfs -cat /wordcount/output/part-r-00000
Master 2
ben
        1
        1
dan
ge
love
master
miao
paopao 5
shi
wahaha 4
xiao
yaheihei
                2
yanzhongzhi
```

看到了吗,我们编写的jar包处理数据成功了!

三.MAPREDUCE进阶

虽然我们成功写出了wordcount的jar包,但这儿远远是不够的,上面只是实现了简单的词频统计。 我们还可以继续写一个mapreduce应用程序。

1.确定需求

1363157985066 i02.c.aliimg.co	13726230503 00-FD-07-A4-72-B8:CMCC 120.196.100.82	
1363157995052	13826544101 5C-0E-8B-C7-F1-E0:CMCC 120.197.40.4	4
0 264 0 200		7
1363157991076	13926435656 20-10-7A-28-CC-0A:CMCC 120.196.100.99	2
4 132 1512	200	
1363154400022	13926251106 5C-0E-8B-8B-B1-50:CMCC 120.197.40.4	4
0 240 0 200		
1363157993044	18211575961 94-71-AC-CD-E6-18:CMCC-EASY 120.196.100.99	
iface.qiyi.com		
	ŕ	
122.72.52.12		4.0
1363157993055		18
15 1116 954 1363157995033	. 200 . 15020122257 FG 05 8D 67 DA 2016M66 120 107 40 4	
sug.so.360.cn	15920133257 5C-0E-8B-C7-BA-20:CMCC 120.197.40.4 信息安全 20 20 3156 2936 200	
1363157983019	13719199419 68-A1-B7-03-07-B1:CMCC-EASY 120.196.100.82	
4 0 240 0	200	
1363157984041	13660577991 5C-0E-8B-92-5C-20:CMCC-EASY 120.197.40.4	
s19.cnzz.com	站点统计 24 9 6960 690 200	
1363157973098	15013685858 5C-0E-8B-C7-F7-90:CMCC 120.197.40.4	
rank.ie.sogou.c		
1363157986029	15989002119 E8-99-C4-4E-93-E0:CMCC-EASY 120.196.100.99	
www.umeng.com	站点统计 3 3 1938 180 200	
1363157992093	13560439658 C4-17-FE-BA-DE-D9:CMCC 120.196.100.99	15
9 918 4938	200	
1363157986041	13480253104 5C-0E-8B-C7-FC-80:CMCC-EASY 120.197.40.4	
3 3 180 180	200	
		flash2-
http.qq.com 综合		_
1363157995093	<u> </u>	fc.cn
12 12 3008	3720 200	
	13502468823 5C-0A-5B-6A-0B-D4:CMCC-EASY 120.196.100.99	
y0.ifengimg.com		
1363157986072	18320173382 84-25-DB-4F-10-1A:CMCC-EASY 120.196.100.99 ggou.com 搜索引擎 21 18 9531 2412 200	
	ngou.com 夜系分享 21 16 9551 2412 200 13925057413 00-1F-64-E1-E6-9A:CMCC 120.196.100.55 t3.ba	idu com
搜索引擎 69 6		. rau . com
1363157988072	13760778710 00-FD-07-A4-7B-08:CMCC 120.196.100.82	2
2 120 120 200		_
	13726238888 00-FD-07-A4-72-B8:CMCC 120.196.100.82	
i02.c.aliimg.co		
1363157993055	13560436666 C4-17-FE-BA-DE-D9:CMCC 120.196.100.99	18
15 1116 954	200	

我们要做的就是统计出各个手机的上行流量和下行流量,以及访问站点的数量。

2.编写代码

我们反思一下上面编写wordcount的mapreduce的过程中,所使用的三个java文件还是过于冗余了 所以我们只需要两个文件,就足够了

- v # com.masterpaopao.mapreduce.flowcount
 - > FlowBean.java
 - > FlowCount.java

FlowBean.java提供了一个数据规范化的功能,将得到的数据文件全部转换为规定格式的String对象

```
// 将这儿改成你的路径
package com.masterpaopao.mapreduce.flowcount;
import org.apache.hadoop.io.WritableComparable;
import java.io.DataInput;
import java.io.DataOutput;
import java.io.IOException;
/**
 * @Author Master
*/
public class FlowBean implements WritableComparable<FlowBean> {
    long upflow;
    long downflow;
    long sumflow;
    public FlowBean(){}
    public FlowBean(long upflow, long downflow) {
        super();
        this.upflow = upflow;
        this.downflow = downflow;
        this.sumflow = upflow + downflow;
    }
    public long getSumflow() {
        return sumflow;
    public void setSumflow(long sumflow) {
        this.sumflow = sumflow;
    public long getUpflow() {
        return upflow;
    public void setUpflow(long upflow) {
        this.upflow = upflow;
    public long getDownflow() {
        return downflow;
    public void setDownflow(long downflow) {
       this.downflow = downflow;
    }
    @override
    public void write(DataOutput out) throws IOException {
```

```
out.writeLong(upflow);
        out.writeLong(downflow);
        out.writeLong(sumflow);
    }
    @override
    public void readFields(DataInput in) throws IOException, IOException {
        upflow = in.readLong();
        downflow = in.readLong();
        sumflow = in.readLong();
    @override
    public String toString() {
        return upflow + "\t" + downflow + "\t" + sumflow;
    @override
    public int compareTo(FlowBean o) {
        return sumflow > o.getSumflow() ? -1:1;
   }
}
```

然后我们的FlowBean.java才是重头戏,里面包含了map函数+reduce函数,最后再在main入口里面进行作业调度

一个java文件就完成了三个流程,极大简化了mapreduce编程,杜绝了冗余性。

```
// 将这儿改成你的路径
package com.masterpaopao.mapreduce.flowcount;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.apache.hadoop.io.LongWritable;
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 java.io.IOException;
 * @Author Master
*/
public class FlowCount {
    // key
                   value key
                                   value
    static class FlowCountMapper extends Mapper<LongWritable, Text, Text,
FlowBean> {
       Text k = new Text();
        FlowBean v = new FlowBean();
        @override
        protected void map(LongWritable key, Text value, Context context) throws
IOException, InterruptedException {
           String line = value.toString();
            String[] fields = line.split("\t");
            try {
                String phonenbr = fields[0];
```

```
long upflow = Long.parseLong(fields[7]);
                long dflow = Long.parseLong(fields[8]);
                k.set(phonenbr);
                v.setUpflow(upflow);
                v.setDownflow(dflow);
                context.write(k,v);
            } catch (Exception e) {
                e.printStackTrace();
            }
        }
   }
    // key
                 value key
                               value
    static class FlowCountReducer extends Reducer<Text,FlowBean,Text, FlowBean>
{
        FlowBean v = new FlowBean();
        @override
        protected void reduce(Text key, Iterable<FlowBean> values, Context
context) throws IOException, InterruptedException {
            long upFlowCount = 0 ;
            long downFlowCount =0;
            long SumflowCount=0;
            for(FlowBean bean :values){
                upFlowCount = bean.getUpflow();
                downFlowCount = bean.getDownflow();
                SumflowCount=bean.getUpflow()+bean.getDownflow();
            v.setDownflow(downFlowCount);
            v.setUpflow(upFlowCount);
            v.setSumflow(SumflowCount);
            context.write(key, v);
        }
    }
    public static void main(String[] args) throws Exception {
        System.setProperty("HADOOP_USER_NAME","root");
        Configuration conf = new Configuration();
        // 改成你自己的namenode主机名
        conf.set("fs.defaultFS","hdfs://Hadoop-One:9000");
        Job job = Job.getInstance(conf);
        job.setJarByClass(FlowCount.class);
        job.setMapperClass(FlowCountMapper.class);
        job.setReducerClass(FlowCountReducer.class);
        job.setMapOutputKeyClass(Text.class);
        job.setMapOutputValueClass(FlowBean.class);
        job.setOutputKeyClass(Text.class);
        job.setOutputValueClass(FlowBean.class);
```

```
// 别忘了将flow.txt使用hdfs放入到这个路径
FileInputFormat.setInputPaths(job,new
Path("/flowcount/input/flow.txt"));
FileOutputFormat.setOutputPath(job,new Path("/flowcount/output"));
job.waitForCompletion(true);
}
```

现在,我们已经编写了好了手机流量统计的mapreduce应用程序,下一步是导出成jar包。

3.实验结果

首先,我们将导出好的flowcount的jar包,直接拖入Xshell 6

(拖入到 /usr/local/src/hadoop-2.6.4/share/hadoop/mapreduce这个目录里面)

然后我们输入vi /root/home/flow.txt,编写一个flow.txt,将上面的数据复制进去

然后我们需要在hdfs系统根目录下,创建一个叫flowcount的文件夹,进去再创建一个input文件夹 这个过程命令我就不发了,弄好了之后直接hdfs dfs -put /root/home/flow.txt /flowcount/input 将flow.txt发送到上面去,然后等待被mapreduce处理(文件的命名和输入输出路径以java代码为准)

完事之后,可以直接快乐地输入命令进行分析了(下面的具体路径改成你自己FlowCount.java的路径)
hadoop jar flowcount.jar com.masterpaopao.mapreduce.flowcount.FlowCount /flowcount/input
/flowcount/output

```
[root@Hadoop-One mapreduce]# hadoop jar flowcount.jar com.masterpaopao.mapreduce.flowcount.FlowCount/flowcount/input /flowcount/output
19/06/30 18:51:53 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager at Hadoop-One/192.168.111.128:8032
19/06/30 18:51:53 WARN mapreduce.JobResourceUploader: Hadoop command-line option parsing not performed. Implement the Tool interface
and execute your application with ToolRunner to remedy this.
19/06/30 18:51:54 INFO input.FileInputFormat: Total input paths to process: 1
19/06/30 18:51:54 INFO mapreduce.JobSubmitter: number of splits:1
19/06/30 18:51:55 INFO mapreduce.JobSubmitter: Submitting tokens for job: job_1561886506698_0002
19/06/30 18:51:55 INFO impl.YarnClientImpl: Submitted application application_1561886506698_0002
19/06/30 18:51:55 INFO mapreduce.Job: The url to track the job: http://Hadoop-One:8088/proxy/application_1561886506698_0002/
19/06/30 18:51:55 INFO mapreduce.Job: Job job_1561886506698_0002
19/06/30 18:52:15 INFO mapreduce.Job: Job job_1561886506698_0002
19/06/30 18:52:15 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
19/06/30 18:52:26 INFO mapreduce.Job: map 100% reduce 0%
19/06/30 18:52:35 INFO mapreduce.Job: map 100% reduce 0%
19/06/30 18:52:35 INFO mapreduce.Job: map 100% reduce 0%
```

然后输入hdfs dfs -cat /flowcount/output/part-r-00000查看输出结果

```
[root@Hadoop-One mapreduce]# hdfs dfs -cat /flowcount/output/part-r-00000
1363154400022
               0
                       240
                               240
1363157973098
               27
                       3659
                               3686
             102
1363157982040
                       7335
                               7437
1363157983019 0
                       240
                               240
1363157984040 12
                       1938
                               1950
1363157984041
             9
                       6960
                               6969
1363157985066 27
                       2481
                               2508
1363157986029 3
                       1938
                               1941
1363157986041
              3
                       180
                               183
1363157986072
              18
                       9531
                               9549
1363157988072
              2
                       120
                               122
1363157990043
             63
                       11058
                               11121
1363157991076
             4
                       132
                               136
1363157992093
               9
                               927
                       918
1363157993044
              12
                       1527
                               1539
               15
1363157993055
                       1116
                               1131
1363157995033
               20
                       3156
                               3176
1363157995052
               0
                       264
                               264
              16
1363157995074
                       4116
                               4132
1363157995093 12
                       3008
                               3020
```

当当当,一份各个手机代号的分析网站访问次数,上行流量与下行流量的数据就出来了。

这便是我们第二个编写的mapreduce应用程序。

四.Hive学习

1.SQL复习

在我们进行Hive学习之前,我们需要复习一下SQL相关知识,尽管我们对Hive到底是什么存在疑惑,但 是肯定是基于SQL上面的一种数据库应用,配合Hadoop与MapReduce使用。

这儿是何为数据库何为与数据表的区别: 先进数据库再使用数据表。

大概率就是先show databases;查询已有的数据库,然后use进入其中一个,再show tables;查看这里面有哪些表

确保自己知道数据库和数据表的区别

数据库是一个大库,里面存放多种数据表,数据表便是一类信息的存储单位。

数据库

■ 查看数据库: SHOW DATABASE;

■ 创建数据库: CREATE DATABASE 数据库名;

■ 使用数据库: USE 数据库名;

■ 删除数据库: DROP DATABASE 数据库名;

数据表

■ 查看数据表: SHOW TABLES;

■ 创建数据表: CREATE TABLE 表名; ■ 删除数据表: DROP TABLE 表名;

■ 清空数据表: TRUNCATE TABLE 表名:

如果你有基础,可以大概浏览一下我以前学习的时候写的一个总结。

- SQL是什么
 - 。 是一个通用的、功能挺强的关系型数据库语言
 - 。 演化成MySQL,NoSQL等著名数据库
- SQL语句的组成元素

○ 关键字: UPDATE, SET, WHERE等

Clauses:从句,子句Expressions:表达式predicates:谓语

- SQL语句类型
 - 。 定义语句
 - 定义语言管理表和索引结构
 - CREATE、ALTER、RENAME、DROP
 - 。 操作数据
 - INSERT、UPDATE、DELETE
 - o 数据控制
 - 控制语言授权的用户访问和操作的数据
 - GRANT、REVOKE
 - 。 查询数据
 - SELECT,WHERE,GROUP BY,ORDER BY......
 - 。 事务管理
 - COMMIT,ROLLBACK
- SQL语句作用
 - 。 进行数据交互
 - 。 查询
 - 。 删除
 - 。 排查
- SQL中的数据类型
 - o Text类型
 - Number类型
 - o Date类型

当然了,你如果没有基础,我也没有那么多笔墨带你零基础入门,我倒是觉得《MySQL必知必会》是个不错的书

我在附件中提供了一个html文件,里面有着我学习时候所做的一些笔记。

2.Hive了解

hive是基于Hadoop的一个数据仓库工具,可以将结构化的数据文件映射为一张数据库表,并提供简单的sql查询功能,可以将sql语句转换为MapReduce任务进行运行。 其优点是学习成本低,可以通过类SQL语句快速实现简单的MapReduce统计,不必开发专门的MapReduce应用,十分适合数据仓库的统计分析。

什么? 你还是看不懂上面的话?

简单来说,Hive就是在Hadoop上架了一层SQL接口,可以将SQL翻译成MapReduce去Hadoop上执行,这样就使得数据开发和分析人员很方便的使用SQL来完成海量数据的统计和分析,而不必使用编程语言开发MapReduce那么麻烦。

明白了吗,不会JAVA编程语言的童鞋,也是可以跑一跑Hadoop的,使用HDFS+MAPREDUCE+HIVE,侧重点在于HIVE的学习,熟练各种SQL排序、索引、分类等查询数据、筛选数据操作,而无需陷入如何自学JAVA的烦恼!

3.Hive安装

声明: Hive只需要安装在你的namenode节点就可以了。

首先请下载好apache-hive-1.2.1-bin.tar.gz与mysql-connector-java-5.1.38.jar两个放在windows本地然后将这两个文件使用sftp传入Linux虚拟机,传入到/root/home内

```
[root@Hadoop-One home]# ls
aaa.txt

apache-hive-1.2.1-bin.tar.gz
bbb.txt
bdfs-Jar.rar
ccc.txt

[root@Hadoop-One home]# ls
aaa.txt

ddd.txt

ddd.txt

| jdk-7u45-linux-x64.tar.gz | per.dat.js | redis-3.0.7.tar.gz |
| mysql-connector-java-5.1.38.jar | redis-3.2.2.gem | ruby-2.2.7 |
| mysql-server-5.5.48-1.linux2.6.x86_64.rpm | ruby-2.2.7 |
| root@Hadoop-One home]# ls
| ddd.txt | jdk-7u45-linux-x64.tar.gz | per.dat.js | redis-3.0.7.tar.gz |
| mysql-connector-java-5.1.38.jar | ruby-2.2.7 |
| mysql-server-5.5.48-1.linux2.6.x86_64.rpm | ruby-2.2.7 |
| root@Hadoop-One home]# ls
| mysql-connector-java-5.1.38.jar | ruby-2.2.7 | |
| mysql-server-5.5.48-1.linux2.6.x86_64.rpm | ruby-2.2.7 |
| mysql-server-6.x86_64.rpm | ruby-2.2.7 | ruby-2.2.7 |
| mysql-server-6.x86_64.rpm | ruby-2.2.7 |
```

然后下面会有三大步骤排坑,请跟随我的三个步骤一个个步骤,谢谢!

①检查本地mysql数据库,解压hive

还记得前面,我们配置MySQL的时候吗~我们当时设置了开启默认启动

所以我们现在输入mysql -u root -p,输入正确的密码之后,看看是否启动成功

```
[root@Hadoop-One home]# mysql -u root -p
Enter password:
Welcome to the MySQL monitor. Commands end with ; or \g.
Your MySQL connection id is 5
Server version: 5.5.48 MySQL Community Server (GPL)

Copyright (c) 2000, 2016, Oracle and/or its affiliates. All rights reserved.

Oracle is a registered trademark of Oracle Corporation and/or its affiliates. Other names may be trademarks of their respective owners.

Type 'help;' or '\h' for help. Type '\c' to clear the current input statement.

mysql>
```

完事之后,输入exit退出mysql,然后进行下一步的解压hive压缩包

输入tar -zxvf apache-hive-1.2.1-bin.tar.gz -C /usr/local/src/

解压完成以后, cd /usr/local/src/, 输入ls查看是否存在

```
[root@Hadoop-One home]# cd /usr/local/src/
[root@Hadoop-One src]# ls
apache-hive-1.2.1-bin hadoop-2.6.4 redis-3.0.7
```

这个hive文件夹的名字太长了,我决定改个名。输入mv apache-hive-1.2.1-bin/ hive-1.2.1/

```
[root@Hadoop-One src]# mv apache-hive-1.2.1-bin/ hive-1.2.1/
[root@Hadoop-One src]# ls
hadoop-2.6.4 hive-1.2.1 redis-3.0.7
```

然后cd hive-1.2.1,看看里面都有些什么

```
[root@Hadoop-One hive-1.2.1]# ls
bin conf examples hcatalog lib LICENSE NOTICE README.txt RELEASE_NOTES.txt scripts
```

②hive链接mysql,解决jline版本不一致

我们的hive是依附于mysql使用的,给hadoop提供一个数据仓库,所以我们需要导入一个jar包这个jar包就是上面说到的mysql-connector-java-5.1.38.jar,将它移动到正确的位置mv /root/home/mysql-connector-java-5.1.38.jar /usr/local/src/hive-1.2.1/lib/mysql-connector-java-5.1.38.jar

这条命令输入以后,最好Is检查一下这个jar包是否进来了

```
libthrift-0.9.2.jar
log4j-1.2.16.jar
mail-1.4.1.jar
maven-scm-api-1.4.jar
maven-scm-provider-svn-commons-1.4.jar
maven-scm-provider-svnexe-1.4.jar
mysql-connector-java-5.1.38.jar
netty-3.7.0.Final.jar
opencsv-2.3.jar
oro-2.0.8.jar
paranamer-2.3.jar
```

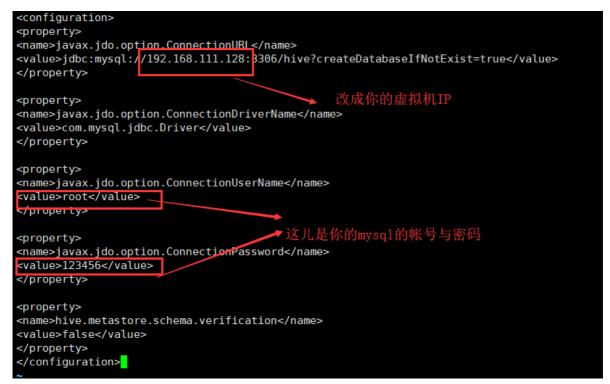
当然了,这还没完,因为我再往下走的时候,发现Hive内jline的jar包版本与Hadoop不一致总之我的意思就是Hadoop下的jline版本是jline-0.9.94.jar,与Hive里面不一致,无法启动功能当然了,我们也不需要大动干戈,我们直接原地(/usr/local/src/hive-1.2.1/lib)输入两条命令就可以了。

rm -rf /usr/local/src/hadoop-2.6.4/share/hadoop/yarn/lib/jline-0.9.94.jar cp jline-2.12.jar /usr/local/src/hadoop-2.6.4/share/hadoop/yarn/lib/jline-2.12.jar 这样就粗暴地解决了jar包不一致的问题。

③创建并编辑hive-site.xml

踩好了上面的坑以后,我们开始配置hive依赖,这时候我们需要手动创建一个xml 我们需要进入conf文件 cd /usr/local/src/hive-1.2.1/conf 然后vi hive-site.xml,将下面的内容复制粘贴进去(需要自己微调三处地方)

```
<configuration>
cproperty>
<name>javax.jdo.option.ConnectionURL</name>
<value>jdbc:mysql://192.168.111.128:3306/hive?
createDatabaseIfNotExist=true</value>
</property>
cproperty>
<name>javax.jdo.option.ConnectionDriverName</name>
<value>com.mysql.jdbc.Driver</value>
</property>
cproperty>
<name>javax.jdo.option.ConnectionUserName</name>
<value>root</value>
</property>
cproperty>
<name>javax.jdo.option.ConnectionPassword</name>
<value>123456</value>
</property>
cproperty>
<name>hive.metastore.schema.verification</name>
<value>false</value>
</property>
</configuration>
```



照着我上面的图的提示,配置好hive-site.xml以后,应该就万事大吉了

回到安装hive的根目录(/usr/local/src/hive-1.2.1),输入bin/hive启动hive数据库

(我能直接运行成功,如果你不能,请反思对比上面的每一个步骤)

```
hive> show databases;

OK

default

Time taken: 4.223 seconds, Fetched: 1 row(s)

hive>
```

4.Hive使用

Hive的使用非常遍历,只需要熟悉SQL基础,就可以对现成的数据文件进行处理筛选排序。

Hive-sql与SQL基本上一样,因为当初的设计目的,就是让会SQL不会编程MapReduce的也能使用 Hadoop进行处理数据。因此,大胆使用SQL的命令,如果遇到不对的,再查一下异同之处。

Hive的使用分普通表与分区表,其中分区表的应用很广泛,给数据打标签必备的手段。

1) 普通表

我们可以直接编写一个.data文件,但是你编写的时候请遵循下面的规则

- 1) 单行内几个数据都需要用\t隔开(也就是tab一下)
- 2) 多行之间需要用回车换行

输入vi /root/home/student.data,编写一个学生信息数据文件,每行是学号,性别,名字

```
123124 boy master
224452 girl paopao
123545 girl meimei
245697 boy haha
686533 boy heihei
```

(再次罗嗦, 数据与数据之间用tab一下的形式隔开, 等同于\t)

现在我们bin/hive, 进入hive数据库, 就使用默认的default数据表

```
[root@Hadoop-One hive-1.2.1]# bin/hive
Logging initialized using configuration in jar:file:/usr/local/src/hive-1.2.1/lib/hive-common-1.2.1.jar!/hive-log4j.properties
hive> use default;
OK
Time taken: 1.027 seconds
```

现在创建普通表,命名为stu,可以支持直接读取数据文件进行解析,解析根据'\t'分词

```
> create table if not exists stu(id int,age String,name String)
> row format delimited fields terminated by '\t' stored as textfile;
```

然后我们该想一下如何将写好的student.data导入进入数据库。

我们打开网页端,发现根目录,新产生了一个user的文件夹,想必这应该是hive数据库的存储文件

/user/hive/warehouse			我们的stu数据表被放在这儿				Go!
Permission	Owner	Group	Size	Replication	Block Size	Name	
drwxr-xr-x	root	supergroup	0 B	0	0 B	stu	

所以我们先退出一下hive数据库,使用hdfs dfs -put /root/home/student.data /user/hive/warehouse/stu

然后再进入数据库,直接select * from stu;看看

```
hive> select * from stu;

OK

123124 boy master

224452 girl paopao

123545 girl meimei

245697 boy haha

686533 boy heihei

Time taken: 2.635 seconds, Fetched: 5 row(s)
```

这就是普通表的使用方式,在后面的使用中,我们可以编写一些高级SQL语句进行筛选数据或者排序数据,比如我们在上面所使用的flow.txt,关于电话流量的统计文件,我认为可以在这儿再尝试一下。

2) 分区表

分区表是使用Hive中最常用的手段,给数据打标签是一个不可缺少的手段,便于更好地整理分类数据,不然海量数据自己一个个分类的话,那工作量是真的会自闭的。

(会怎么样自闭呢?比如你知道这一份数据来自于湖北,另一份数据来自于北京,但是你导入到SQL,还得自己手动添加字段,说明这是湖北的员工信息,如此重复,绝对花大量没有意义的时间)

当然了,给数据打标签的工作肯定是使用Hive之前完成的,需要在命名上区分开

比如我想给员工打个标签,分成湖北员工和北京员工,那么这样一来

我们就要这样编辑staff.data.hb(湖北员工表)和staff.data.bj(北京员工表),采用后缀名来给员工打标签

所以接下来就给这两个文件添加进去数据(姓名,部门,工资),别忘了遵循上面的两条规则

```
[root@Hadoop-One hive-1.2.1]# vi /root/home/staff.data.hb
[root@Hadoop-One hive-1.2.1]# vi /root/home/staff.data.bj
[root@Hadoop-One hive-1.2.1]# cat /root/home/staff.data.hb
lilei
       python 245464
huadi
       java
               222467
moxi
       java
               286967
hedong sql
               125673
huangxi test
               112465
[root@Hadoop-One hive-1.2.1]# cat /root/home/staff.data.bj
lilu
       iaava
               213123
master python 426123
               179089
paopao draw
leihua test
              253674
```

完事之后,我们直接进入数据库(与普通表的区别就是不用将文件放进去,而是自己读取文件产生分区表)

创建支持打标签的sta分区表,编写分区表的标签规则,即为省份,同样也支持解析数据文件,根据'\t'分词

> create table if not exists sta(name String, section String, salary int)
> partitioned by (province String)
> row format delimited fields terminated by '\t' stored as textfile;

现在的重头戏来了, 我该如何将上面的两个不同省份的文件导入到数据库中呢?

我们需要主动加载被打好标签的文件,并根据建表时的规则给分区命名,以湖北员工表为例 输入load data local inpath '/root/home/staff.data.hb' into table sta partition (province = 'hubei'); 这便是导入湖北员工数据到表的过程,并在后面自动打了标签,现在顺便也把北京员工的数据也导入了 输入load data local inpath '/root/home/staff.data.bj' into table sta partition (province = 'beijing');

```
hive> load data local inpath '/root/home/staff.data.hb' into table sta partition (province = 'hubei');
Loading data to table default.sta partition (province=hubei)
Partition default.sta{province=hubei} stats: [numFiles=1, numRows=0, totalSize=95, rawDataSize=0]
OK
Time taken: 2.054 seconds
hive> load data local inpath '/root/home/staff.data.bj' into table sta partition (province = 'beijing');
Loading data to table default.sta partition (province=Deijing)
Partition default.sta{province=beijing} stats: [numFiles=1, numRows=0, totalSize=77, rawDataSize=0]
OK
Time taken: 0.867 seconds
```

一切就绪以后,我们可以先看看网页端,是否真的成功打了标签

/user/hive/warehouse/sta			这就是分区表的打标签作用,帮助快速分类,而避免了写大量SQL的麻烦				
Permission	Owner	Group	Size	Replication	Block Size	Name	
drwxr-xr-x	root	supergroup	0 B	0	0 B	province=beijing	
drwxr-xr-x	root	supergroup	0 B	0	0 B	province=hubei	

当然了还可以直接select * from sta;最直观地感受一下打标签的作用

```
hive> select * from sta;
0K
lilu
        jaava
               213123
                       beijing
                426123
                       beijing
master
       python
                                 后面自动添加字段来打标签
                179089
paopao
       draw
                       beijing
leihua
       test
                253674
                       beijing
lilei
        python
               245464
                       hubei
                222467
huadi
        java
                       hubei
                       hubei
moxi
        java
                286967
                125673
                       hubei
hedong
        sql
                112465
                       hubei
huangxi test
```

现在,你已经学会了分区表的运用,记住给数据快速打标签方便归类的手段,接下来就是SQL高级运用的阶段,这儿,你需要沉下心来,进一步学习SQL高阶的实战,毕竟你可能没有JAVA基础,编写不出mapreduce应用程序,那就使用SQL语句来完成这个伟大的任务,使用SQL去调用mapreduce程序去处理。

5.熟悉流程

抱歉,让你失望了,这儿没有SQL高级语句的教学,因为我自己就在苦苦学习SQL,花了钱买了一份 SQL教程,这是没有办法的事情,当你在孤单地实习的时候,一切所依靠地只有你自己,付出大量的时间成本抑或是快速高效的速度学习所需要用到的知识,如果你是白嫖党,那么我推荐的是百度搜索廖雪峰,进入SQL教程,比较适合小白学习,因为我之前的Git教程正是基于这个再创作出来的。

话说回来了,我在上面有一句话需要注意:使用SQL去调用mapreduce程序去处理

这其中的流程到底是怎么回事呢,首先我们要对比一下MySQL与Hive的区别,毫无疑问,在处理少量数据的时候,MySQL肯定是最快的,查询也很方便,而Hive这边却会花费一定的时间去启动mapreduce任务,然后再根据SQL语句去筛选数据,将得到的结果输出成一个文件,这其实跟jar包的过程差不多。

但是根据我这段话,你应该能明白,在处理海量数据这个方面,当然是Hive方面更胜一筹,毕竟它背后是MapReduce框架这座用于计算调度的山。

现在我们来一段,假装是用SQL去筛选海量数据中的一些符合条件的数据。

要知道,我们现在的HIVE是一些简单查询的命令是不走mapreduce启动的,因为开启一个job要消耗系统资源,所以需要使用SQL高级语句来启动mapreduce任务,但是我现在又不会SQL高级语句,应该怎么体验HIVE启动MapReduce处理海量数据的过程呢?

我们可以假设一个场景,我们有一天需要用到select * from sta;来查询所有员工的数据,此时的sta已经是一个拥有海量数据的数据表了,肯定是会启动mapreduce对不对,但是现在我们并没有那么多精力去输入海量数据,所以我们可以改一下设置,让任何查询语句都走mapreduce任务。

输入vi hive-default.xml.template,在命令行模式下按/,输入hive.fetch,按回车会自动跳到那儿

```
<name>hive.fetch.task.conversion</name>
<value>more</value>
<description>
   Expects one of [none, minimal, more].
   Some select queries can be converted to single FETCH task minimizing latency.
   Currently the query should be single sourced not having any subquery and should not have
   any aggrogations or distincts (which incurs RS), lateral views and joins.
   0. none : disable hive.fetch.task.conversion
   1. minimal : SELECT STAR, FILTER on partition columns, LIMIT only
   2. more : SELECT, FILTER, LIMIT only (support TABLESAMPLE and virtual columns)
```

上图中, 红框处刚好完美解释了三个参数的作用:

- 1. none: 禁用hive优化,所有语句都会启动MapReduce任务
- 2. minimal : select * 语句不会启动MapReduce任务, select col0, col1... 语句会启动MapReduce任务
- 3. more: select col0, col1... 语句也不会启动MapReduce任务

我们当前的参数是more,简单查询肯定不会走mapreduce,所以我们需要修改成none 但是请你注意,不是在这个文件里面改,我们需要复制这一段property标签的内容 将它复制到hive-site.xml进行配置,并修改成none参数,因为hive配置依赖于hive-site.xml

保存退出之后,我们再次进入hive数据库,输入select salary from sta;

就可以看到这条命令启动了mapreduce任务进行计算调度,并返回计算的结果



注意,你一定要知道我上面在干嘛,我只是在模拟在企业中,对于海量数据中,使用高级SQL语句来查询符合条件数据并返回特定排序结果的场景。我这么做知识让你熟悉一下真正的 Hadoop+MapReduce+Hive在海量数据处理中的应用流程,这样也可以为不会JAVA的你提升了愿意学习大数据的自信。

当你体验完成之后,你可以在hive-site.xml里面删掉那段,恢复到正常的设置。

从今以后的路,需要你自己走下去,我只能提供一个清晰的方向,就是死里学SQL,至于怎么搭建 Hadoop环境,我觉得我这篇以及上篇博客对于怎么搭建Hadoop描述地非常充分。但是学完之后你应 该思考怎么拿到数据及逆行模拟实战,这并不是难事。

我也在思考我下周的路,我准备重启我很久以前做的爬虫项目,我将依托它来完成海量数据的收集,然后弄一个现成的jar包(哈哈哈,混子身份暴露),完成数据的整理和统计,并将这些结果输出到网页进行可视化,可能也会重启我前端知识的复习。

6.本周总结

本周是一个核心周,但是我实习效果又不是很好,很多都是初探门径,导致我这篇博客写写停停,最后在周日,没有出去玩的情况下总算是把它完成了。

本周毫无疑问接触了Hadoop的核心部分,HDFS+MAPREDUCE+HIVE,同时也知道了两条路。

- ①java基础扎实的就是着手于编写MAPREDUCE应用程序,导出成最关键的jar包进行海量数据处理。
- ②没有java基础的人直接走HIVE的道路,将SQL命令往死里学,编写高级SQL数据处理语句进行海量数据处理。

两条路都是康庄大道,毫无疑问第一条路肯定是宽宽的,这样可以上升到全栈大数据开发的那个层次,第二条路也不差,死里学SQL语句但也最好学一门语言,同样也是走的开发道路,熟练设计数据库业务设计很吃香。

来也匆匆,去也匆匆,恨不能相逢!希望我们能够继续努力,一往无前!