

Day01

1. 大数据简介

1.1 大数据的由来

- 1 随着计算机技术的发展，互联网的普及，信息的积累已经到了一个非常庞大的地步，信息的增长也在不断的加快，随着互联网、物联网建设的加快，信息更是爆炸式增长，收集、检索、统计这些信息越发困难，必须使用新的技术来解决这些问题

1.2 什么是大数据

- 1 **【1】定义**
- 2 大数据指无法在一定时间范围内用常规软件工具进行捕捉、管理和处理的数据集合，需要新处理模式才能具有更强的决策力、洞察发现力和流程优化能力的海量、高增长率和多样化的信息资产
- 3
- 4 **【2】总结**
- 5 大数据是指即从各种各样类型的数据中，获得有价值的信息

1.3 大数据特性

- 1 **【1】大体量 (volume)**
- 2 数据体量大，一般从TB级别开始计算，可从数百TB到数十数百PB甚至EB的规模
- 3 KB、MB、GB、TB、PB、EB、... ..
- 4 1KB = 1024Bytes
- 5 1MB = 1024K
- 6 1GB = 1024M
- 7 1TB = 1024G
- 8 1PB = 1024T
- 9 1EB = 1024P
- 10
- 11 **【2】多样性 (variety)**
- 12 数据的种类和来源多
- 13 **【3】时效性 (velocity)**
- 14 很多大数据需要在一定的时间限度下得到及时处理
- 15 **【4】准确性 (veracity)**
- 16 处理的结果要保证一定的准确性
- 17 **【5】大价值 (value)**
- 18 大数据包含很多深度的价值，大数据分析挖掘和利用将带来巨大的商业价值
- 19
- 20 **【补充】**
- 21 数据的价值密度越来越低，但是这并不意味着想要的数据越来越少，相反我们想要的数据是越来越多，但是样本总量的增长速度是要高于想要的数据的增长速度的

1.4 大数据与Hadoop

- 1 【1】Hadoop是什么？
- 2 1.1) Hadoop是一种分析和处理海量数据的软件平台
- 3 1.2) Hadoop是一款开源软件，使用JAVA开发
- 4 1.3) Hadoop可以提供一個分布式基础架构

1.5 带来的问题

- 1 【1】数据存储问题 - 存储速度、存储空间
- 2 【2】数据计算|分析问题 - 性能与效率问题
- 3
- 4 【说明】
- 5 1、numpy、pandas处理上GB的数据，如果处理TB、PB级别数据怎么办？
- 6 2、传统企业解决
- 7 3、谷歌解决方案：
- 8 使用MapReduce算法，将任务分成小份，并将他们分配到多台计算机，并且能够从多台计算机收集
- 9 并合并，得到最终的结果。
- 9 谷歌实现了分布式存储、分布式计算

2. Hadoop简介

2.1 Hadoop概述

2.1.1 Hadoop概念

- 定义

Hadoop是Yahoo!开发，后贡献给了Apache的一套开源的、可靠的、可扩展的用于分布式计算的框架

- Hadoop作者

Doug cutting

- Hadoop名字由来

以Hadoop作者的孩子的一个棕黄色的大象样子的玩具的命名



2.1.2 Hadoop特点

- **高可靠性**

Hadoop按位存储和数据处理的能力值得信赖

- **高扩展性**

Hadoop通过可用的计算机集群分配数据，完成存储和计算任务，这些集群可以方便地扩展到数以千计的节点中，具有高扩展性

- **高效性**

Hadoop能够在节点之间进行动态地移动数据，并保证各个节点的动态平衡，处理速度非常快，具有高效性

- **高容错性**

Hadoop能够自动保存数据的多个副本（默认是3个），并且能够自动将失败的任务重新分配

2.1.3 Hadoop能做什么

- **大数据量存储**

分布式存储（各种云盘，百度，360~还有云平台均有hadoop应用）

- **日志处理**

- **搜索引擎**

如何存储持续增长的海量网页: 单节点 V.S. 分布式存储

如何对持续增长的海量网页进行排序: 超算 V.S. 分布式计算

- **数据挖掘**

目前比较流行的广告推荐

2.1.4 Hadoop版本

- **Hadoop1.0**

包含Common , HDFS和MapReduce , 停止更新

- **Hadoop2.0**

包含了Common , HDFS , MapReduce和YARN。Hadoop2.0和Hadoop1.0完全不兼容。

- **Hadoop3.0**

包含了Common , HDFS , MapReduce , YARN。Hadoop3.0和Hadoop2.0是兼容的

2.2 Hadoop核心组件

2.2.1 HDFS (Hadoop Distributed File System)

- **HDFS**

分布式存储, 解决海量数据的存储

- **HDFS特点及原理**

HDFS具有扩展性、容错性、海量数量存储的特点

原理为将大文件切分成指定大小的数据块, 并在分布式的多台机器上保存多个副本

- **HDFS角色和概念**

1. Client

切分文件、访问HDFS、与NameNode交互获取文件位置信息、与DataNode交互读取和写入数据

2. Namenode

Master节点, 管理HDFS的名称空间和数据块映射信息, 配置副本策略, 处理所有客户端请求

3. Secondarynode

定期同步NameNode, 紧急情况下, 可转正

4. Datanode

数据存储节点, 存储实际的数据

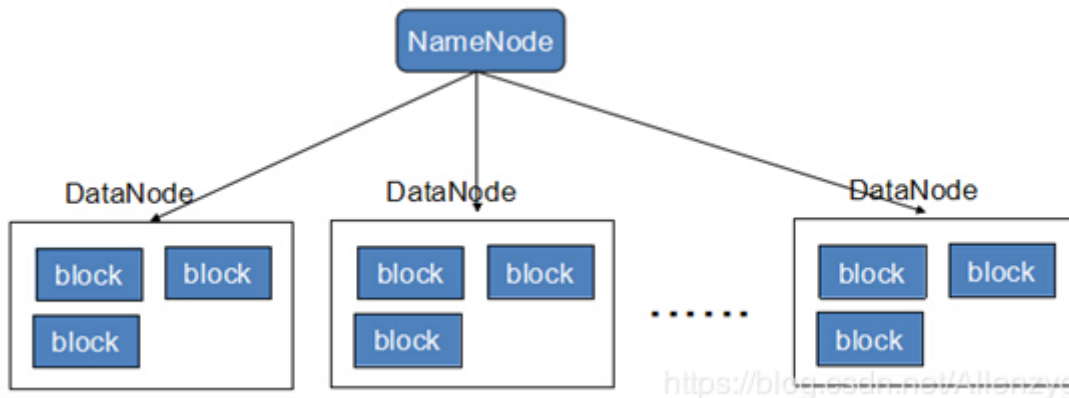
汇报存储信息给NameNode

5. Block

每块默认128MB大小

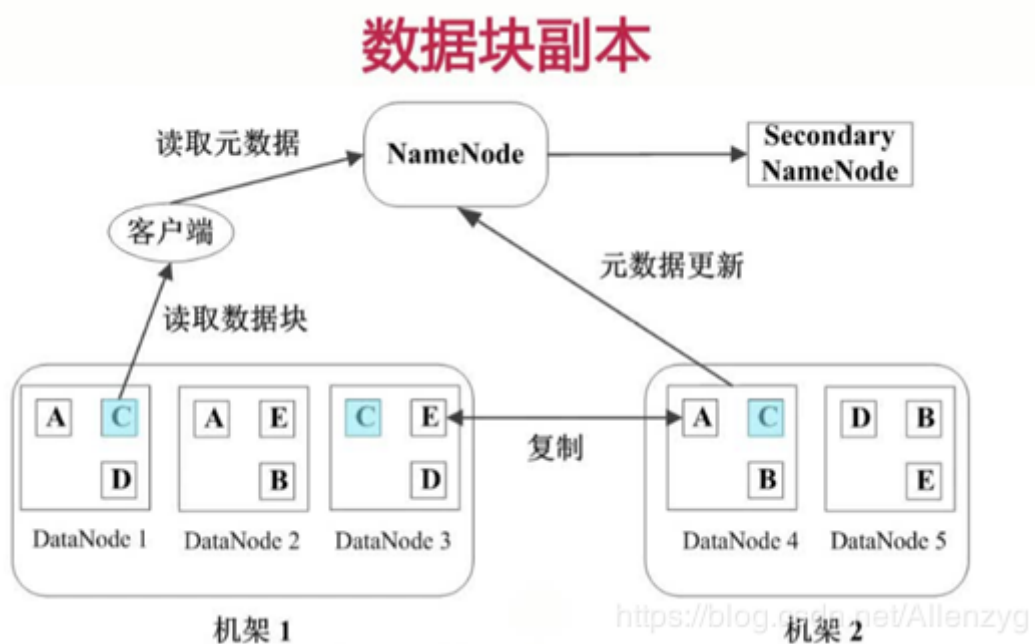
每块可以有多个副本

- **HDFS示意图**

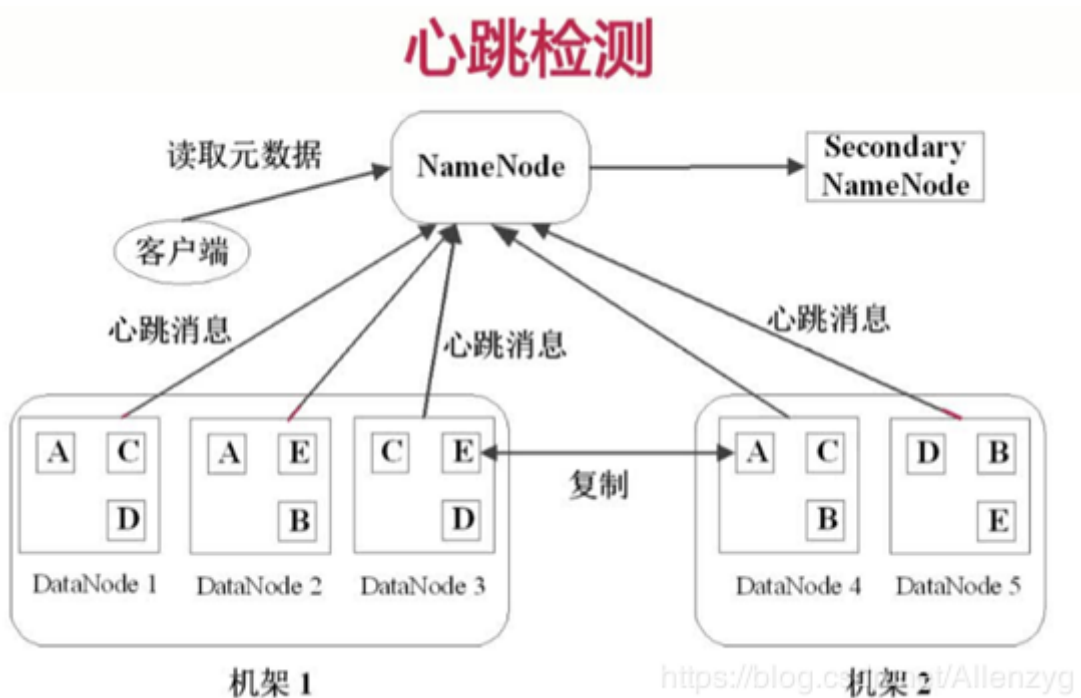


• HDFS原理图

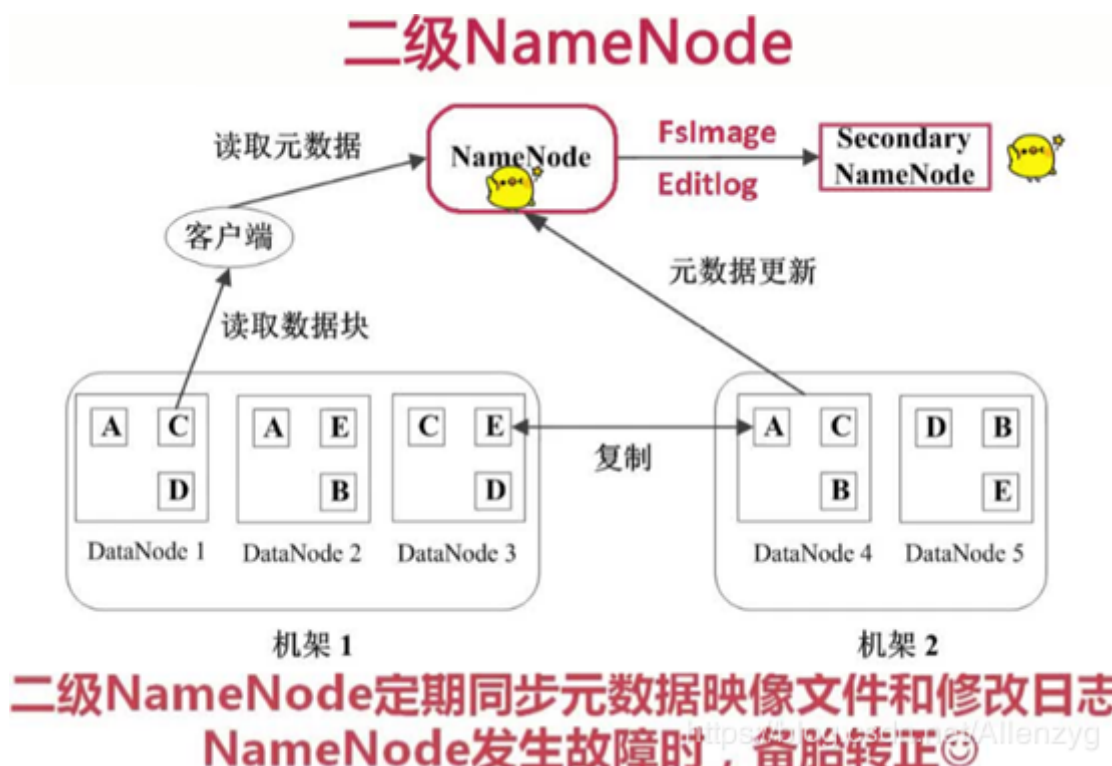
1、每个数据块3个副本，分布在两个机架内的节点，2个副本在同一个机架内，另外一个副本在另外的机架上



2、心跳检测，datanode定期向namenode发送心跳消息。查看是否有datanode挂掉了

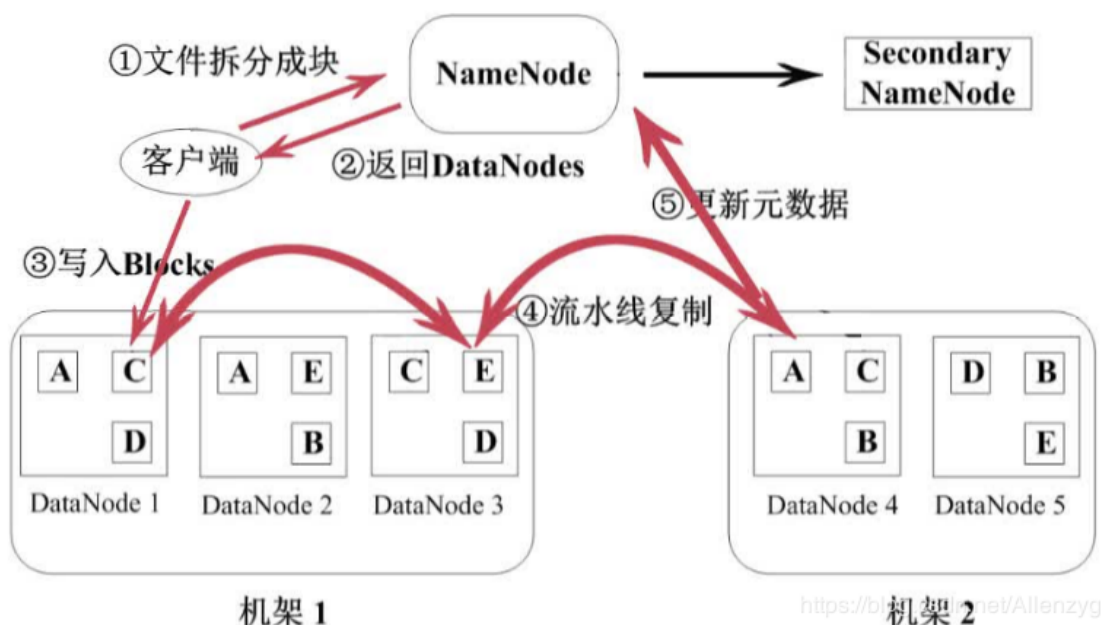


3、secondary namenode;定期同步元数据映像文件和修改日志，namenode发生故障，secondarynamenode会成为主namenode



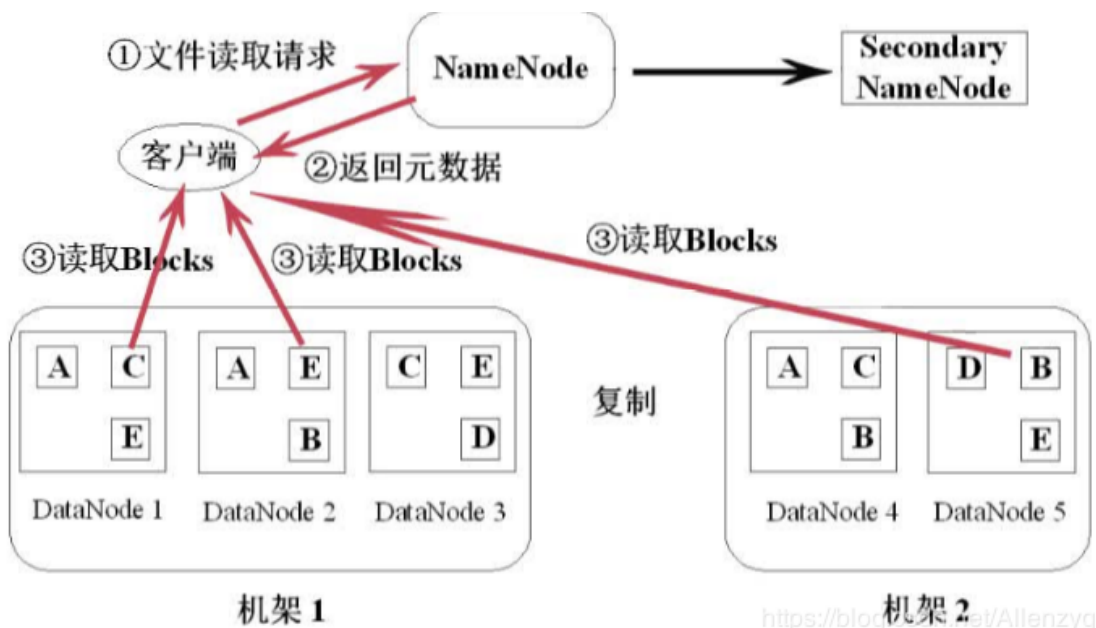
• HDFS写文件流程

- 1 【1】客户端将文件拆分成固定大小128M的块，并通知namenode
- 2 【2】namenode找到可用的datanode返回给客户端
- 3 【3】客户端根据返回的datanode，对块进行写入
- 4 【4】通过流水线管道流水线复制
- 5 【5】更新元数据，告诉namenode已经完成了创建新的数据块，保证namenode中的元数据都是最新的状态



• HDFS读文件流程

- 1 【1】客户端向namenode发起读请求，把文件名，路径告诉namenode
- 2 【2】namenode查询元数据，并把数据返回客户端
- 3 【3】此时客户端就明白文件包含哪些块，这些块在哪些datanode中可以找到

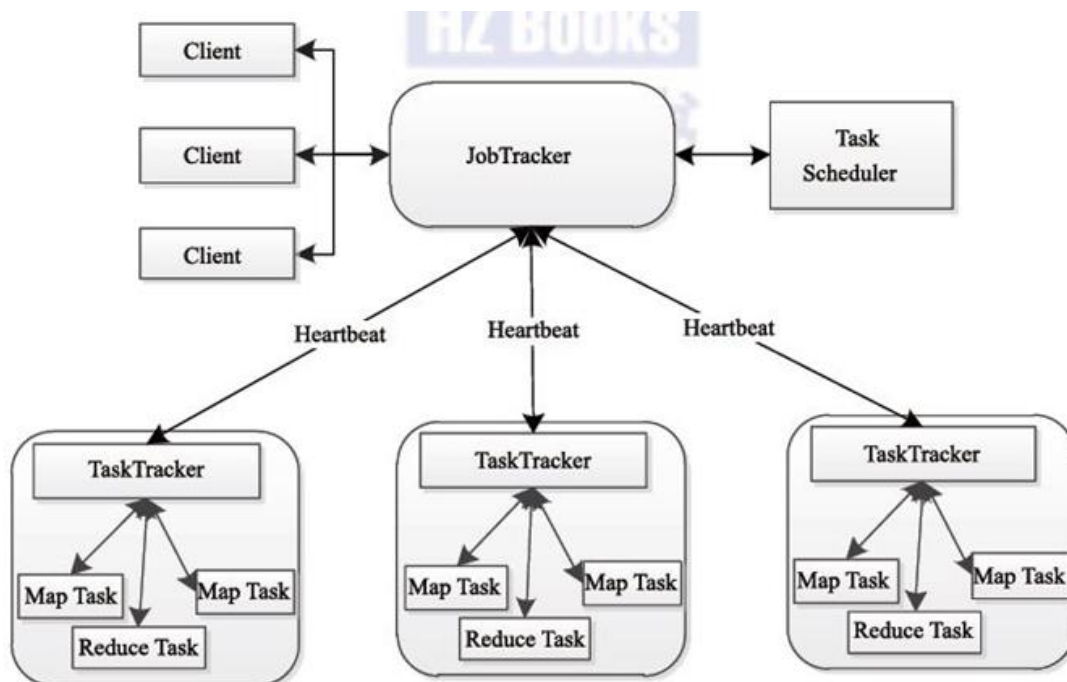


2.2.2 MapReduce

- **MapReduce实现了分布式计算**

Hadoop的MapReduce是对google三大论文的MapReduce的开源实现，实际上是一种编程模型，是一个分布式的计算框架，用于处理海量数据的运算，由JAVA实现

- **MapReduce原理图**



- **MapReduce角色及概念**

1. JobTracker

- Master节点只有一个
- 管理所有作业/任务的监控、错误处理等
- 将任务分解成一系列任务，并分派给TaskTracker

2. TaskTracker

- Slave节点，一般是多台
- 运行Map Task和Reduce Task
- 并与JobTracker交互，汇报任务状态

3. Map Task

- 解析每条数据记录，传递给用户编写的map()并执行，将结果输出

4. Reducer Task

- 从Map Task的执行结果中，远程读取输入数据，对数据进行排序，将数据按照分组传递给用户编写的reduce函数执行

2.2.3 Yarn

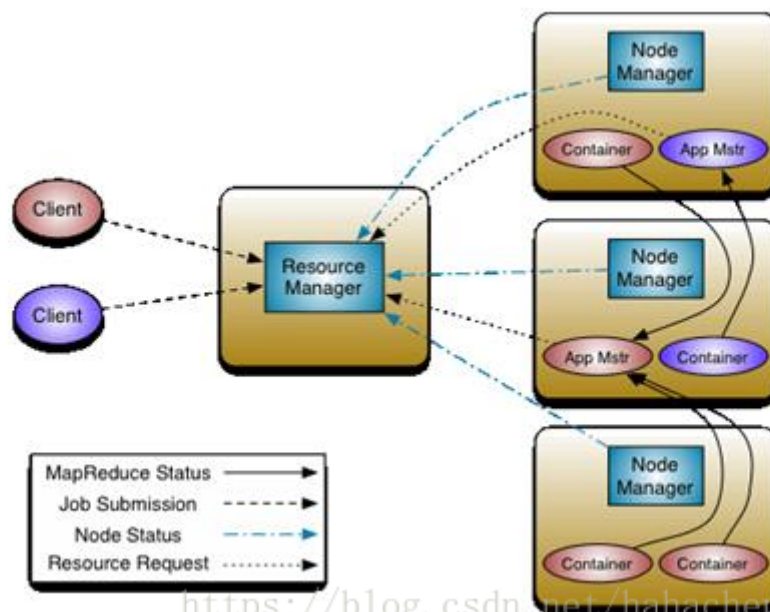
• 作用

负责整个集群资源的管理和调度，是Hadoop的一个通用的资源管理系统

• 定义

Apache Hadoop YARN (Yet Another Resource Negotiator, 另一种资源协调者) 是一种新的Hadoop 资源管理器，它是一个通用资源管理系统，可为上层应用提供统一的资源管理和调度，它的引入为集群在利用率、资源统一管理和数据共享等方面带来了巨大好处

• 原理图



• Yarn角色及概念

1. Resourcemanager

- 处理客户端请求
- 启动/监控ApplicationMaster
- 监控NodeManager
- 资源分配与调度

2. Nodemanager

- 单个节点上的资源管理
- 处理来自ResourceManager的命令

- 处理来自ApplicationMaster的命令
- 3. ApplicationMaster
 - 为应用程序申请资源，并分配给内部任务
 - 任务监控与容错
- 4. Container
 - 对任务运行环境的抽象，封装了CPU、内存等
- 5. Client
 - 用户与Yarn交互的客户端程序
 - 提交应用程序、监控应用程序状态，杀死应用程序等

2.3 Hadoop总结

2.3.1 Hadoop组成

1. 分布式存储 - HDFS
2. 分布式计算 - MapReduce
3. 资源管理 - Yarn

2.3.2 HDFS特点

- **HDFS优点**

1. 高可靠性
2. 高扩展性
3. 高效性
4. 高容错性
5. 低成本：与一体机、商用数据仓库等相比，hadoop是开源的，项目的软件成本因此会大大降低

- **HDFS缺点**

1. 不能做到低延迟，由于hadoop针对高数据吞吐量做了优化，牺牲了获取数据的延迟，所以对于低延迟数据访问，不适合hadoop
2. 不适合大量小文件存储，由于namenode将文件系统的元数据存储在内存中，因此该文件系统所能存储的文件总数受限于namenode的内存容量，根据经验，每个文件、目录和数据块的存储信息大约占150字节
3. 对于上传到HDFS上的文件，不支持修改文件，HDFS适合一次写入，多次读取的场景

2.3.3 HDFS相关

- **名词**

1. NameNode
2. DataNode

- **写入文件流程**

1. 客户端将文件拆分成固定大小128M的块，并通知namenode
2. namenode找到可用的datanode返回给客户端
3. 客户端根据返回的datanode，对块进行写入
4. 通过流水线管道流水线复制
5. 更新元数据，告诉namenode已经完成了创建新的数据块，保证namenode中的元数据都是最新的状态

- **读取文件流程**

1. 客户端向namenode发起独立请求，把文件名，路径告诉namenode

2. namenode查询元数据，并把数据返回客户端
3. 此时客户端就明白文件包含哪些块，这些块在哪些datanode中可以找到

3. 环境安装

3.1 安装方式

- **单机模式**
只能启动MapReduce
- **伪分布式**
能启动HDFS、MapReduce 和 YARN的大部分功能
- **完全分布式**
能启动Hadoop的所有功能

3.2 安装JDK

3.2.1 JDK安装步骤

1. 下载JDK安装包（下载Linux系统的 .tar.gz 的安装包）
<https://www.oracle.com/java/technologies/javase/javase-jdk8-downloads.html>
2. 更新Ubuntu源
`sudo apt-get update`
3. 将JDK压缩包解压到Ubuntu系统中 /usr/local/ 中
`sudo tar -zxvf jdk-8u251-linux-x64.tar.gz -C /usr/local/`
4. 将解压的文件夹重命名为 jdk8
`cd /usr/local/`
`sudo mv jdk1.8.0_251/ jdk8`
5. 添加到环境变量
`cd /home/tarena/`
`sudo gedit .bashrc`
在文件末尾添加如下内容:

```
1 export JAVA_HOME=/usr/local/jdk8
2 export JRE_HOME=$JAVA_HOME/jre
3 export CLASSPATH=.:$JAVA_HOME/lib:$JRE_HOME/lib
4 export PATH=.:$JAVA_HOME/bin:$PATH
```

`source .bashrc`

6. 验证是否安装成功
`java -version`
<出现java的版本则证明安装并添加到环境变量成功 java version "1.8.0_251">

3.3 安装Hadoop并配置伪分布式

3.3.1 Hadoop安装配置步骤

1. 安装SSH

```
sudo apt-get install ssh
```

2. 配置免登录认证,避免使用Hadoop时的权限问题

```
ssh-keygen -t rsa （输入此条命令后一路回车）
```

```
cd ~/.ssh
```

```
cat id_rsa.pub >> authorized_keys
```

```
ssh localhost （发现并未让输入密码即可连接）
```

```
exit （退出远程连接状态）
```

3. 下载Hadoop 2.10 (374M)

<https://archive.apache.org/dist/hadoop/common/hadoop-2.10.0/hadoop-2.10.0.tar.gz>

4. 解压到 /usr/local 目录中,并将文件夹重命名为 hadoop , 最后设置权限

```
sudo tar -zxvf hadoop-2.10.0.tar.gz -C /usr/local/
```

```
cd /usr/local
```

```
sudo mv hadoop-2.10.0/ hadoop2.10
```

```
sudo chown -R tarena hadoop2.10/
```

5. 验证Hadoop

```
cd /usr/local/hadoop2.10/bin
```

```
./hadoop version （此处出现hadoop的版本）
```

6. 设置JAVE_HOME环境变量

```
sudo gedit /usr/local/hadoop2.10/etc/hadoop/hadoop-env.sh
```

把原来的export JAVA_HOME=\${JAVA_HOME}改为

```
export JAVA_HOME=/usr/local/jdk8
```

7. 设置Hadoop环境变量

```
sudo gedit /home/tarena/.bashrc
```

在末尾追加

```
1 export HADOOP_HOME=/usr/local/hadoop2.10
2 export CLASSPATH=.:{JAVA_HOME}/lib:{HADOOP_HOME}/sbin:$PATH
3 export PATH=.:{HADOOP_HOME}/bin:{HADOOP_HOME}/sbin:$PATH
```

```
source /home/tarena/.bashrc
```

8. 伪分布式配置, 修改2个配置文件 (core-site.xml 和 hdfs-site.xml)

9. 修改core-site.xml

```
sudo gedit /usr/local/hadoop2.10/etc/hadoop/core-site.xml
```

添加如下内容

```

1 <configuration>
2   <property>
3     <!--数据目录配置参数-->
4     <name>hadoop.tmp.dir</name>
5     <value>file:/usr/local/hadoop2.10/tmp</value>
6   </property>
7   <property>
8     <!--文件系统配置参数-->
9     <name>fs.defaultFS</name>
10    <value>hdfs://localhost:9000</value>
11  </property>
12 </configuration>

```

10. 修改hdfs-site.xml

sudo gedit /usr/local/hadoop2.10/etc/hadoop/hdfs-site.xml

添加如下内容

```

1 <configuration>
2   <property>
3     <!--副本数量-->
4     <name>dfs.replication</name>
5     <value>1</value>
6   </property>
7   <property>
8     <!--namenode数据目录-->
9     <name>dfs.namenode.name.dir</name>
10    <value>file:/usr/local/hadoop2.10/tmp/dfs/name</value>
11  </property>
12  <property>
13    <!--datanode数据目录-->
14    <name>dfs.datanode.data.dir</name>
15    <value>file:/usr/local/hadoop2.10/tmp/dfs/data</value>
16  </property>
17 </configuration>

```

11. 配置YARN - 1

cd /usr/local/hadoop2.10/etc/hadoop

cp mapred-site.xml.template mapred-site.xml

sudo gedit mapred-site.xml

添加如下配置

```

1 <property>
2   <name>mapreduce.framework.name</name>
3   <value>yarn</value>
4 </property>

```

12. 配置YARN - 2

sudo gedit yarn-site.xml

添加如下配置：

```
1 <property>
2   <name>yarn.nodemanager.aux-services</name>
3   <value>mapreduce_shuffle</value>
4 </property>
```

13. 执行NameNode格式化

```
cd /usr/local/hadoop2.10/bin
```

```
./hdfs namenode -format
```

出现 Storage directory /usr/local/hadoop2.10/tmp/dfs/name has been successfully formatted 则表示格式化成功

14. 启动Hadoop所有组件

```
cd /usr/local/hadoop2.10/sbin
```

```
./start-all.sh
```

启动时可能会出现警告，直接忽略即可，不影响正常使用

15. 启动成功后，可访问Web页面查看 NameNode 和 Datanode 信息，还可以在线查看 HDFS 中的文件

<http://localhost:50070>

16. 查看Hadoop相关组件进程

```
jps
```

会发现如下进程

```
1 NameNode
2 DataNode
3 SecondaryNameNode
4 ResourceManager
5 NodeManager
```

17. 测试 - 将本地文件上传至hdfs

```
hadoop fs -put 一个本地的任意文件 /
```

```
hadoop fs -ls /
```

也可以在浏览器中Utilities->Browse the file system查看

4. HDFS Shell操作

4.1 命令格式

hadoop fs 命令

4.2 常用命令汇总

- 查看HDFS系统目录 (ls)

命令格式 : `hadoop fs -ls 路径`

示例 : `hadoop fs -ls /`

- 创建文件夹 (mkdir)

命令格式1 : `hadoop fs -mkdir 绝对路径`

命令格式2 : `hadoop fs -mkdir -p 绝对路径` (可递归创建文件夹)

示例1 : `hadoop fs -mkdir /test`

示例2 : `hadoop fs -mkdir -p /test/stu`

- **上传文件 (put)**

命令格式 : `hadoop fs -put 本地文件 HDFS目录`

示例 : `hadoop fs -put words.txt /test/`

- **下载文件 (get)**

命令格式 : `hadoop fs -get HDFS文件 本地目录`

示例 : `hadoop fs -get /test/words.txt /home/tarena/`

- **删除文件或目录 (rm)**

命令格式1 : `hadoop fs -rm 文件或目录的绝对路径`

命令格式2 : `hadoop fs -rm -r 目录` (删除文件夹要加 `-r` 选项)

示例1 : `hadoop fs -rm /test/words.txt`

示例2 : `hadoop fs -rm -r /test`

- **查看文件内容 (text)**

命令格式 : `hadoop fs -text 文件绝对路径`

示例 : `hadoop fs -text /test/words.txt`

- **移动 (mv)**

命令格式 : `hadoop fs -mv 源文件 目标目录`

示例 : `hadoop fs -mv /test/words.txt /words.txt`

- **复制 (cp)**

命令格式 : `hadoop fs -cp 源文件 目标目录`

示例 : `hadoop fs -cp /test/words.txt /words.txt`

4.3 HDFS Shell操作练习

1. 在本地 `/home/tarena/` 下新建 `students.txt`
2. 在 `students.txt` 中任意添加内容
3. 在HDFS中创建 `/studir/stuinfo/` 目录
4. 将本地 `students.txt` 文件上传到HDFS中
5. 查看HDFS中 `/studir/stuinfo/students.txt` 的内容
6. 将HDFS中 `/studir/stuinfo/students.txt` 下载到本地命名为 `new_students.txt`
7. 删除HDFS中的 `/studir` 目录

5. MapReduce详解

5.1 MapReduce概述

5.1.1 MapReduce定义

1. MapReduce是Hadoop提供的一套进行分布式计算的框架，用于大规模数据集（大于1TB）的并行运算
2. MapReduce将计算过程拆分为2个阶段：Map(映射)阶段和Reduce(规约)阶段

5.1.2 MapReduce编程模型

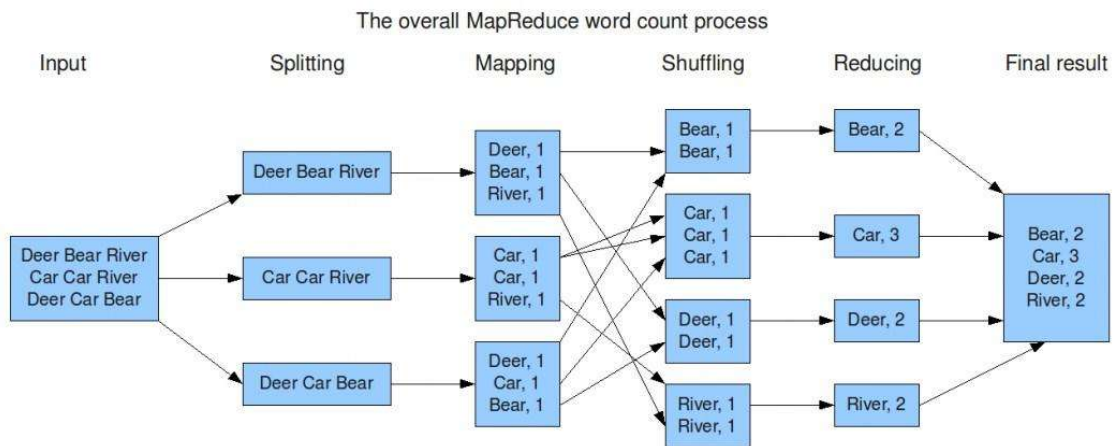
- **MapReduce分而治之思想**

```

1  【示例1】
2      需要在一堆扑克牌(张数未知)中统计四种花色的牌有多少张
3      思路:
4          首先: 需要找几个人(比如说四个人), 每人给一堆, 数出来四种花色的张数
5          然后: 这四个人, 每个人只负责统计一种花色, 最终将结果汇报给一个人, 此为典型的
map-reduce模型
6
7  【示例2】
8      一堆钞票, 请查找出各种面值的钞票分别有多少张?
9      思路:
10         首先: 每个人分一部分钞票, 输出各种面值的分别有多少张
11         然后: 汇总, 每个人负责统计一种面值

```

• 统计文件中每个单词出现的次数原理图



5.2 MapReduce编程实现

5.2.1 相关库安装

```
sudo pip3 install mrjob
```

5.2.2 Python实现wordcount案例

1. 新建words.txt, 并写入如下内容

```

1  hello world
2  hello tarena
3  I am world and tarena
4  I love tarena world

```

2. python代码实现wordcount

```

1  """
2  1.mapper的执行次数由行数决定,
3      参数1: 行首的便宜量(一般用不到)
4      参数2: 一行的内容, 经常写做 line
5
6  2.reduce的执行次数由键的个数决定
7      参数1(key): 由mapper() 发送
8      参数2(value): 所有相同key的值的序列
9  """
10

```



```

11 from mrjob.job import MRJob
12
13 class MRJobCounter(MRJob):
14     def mapper(self, _, line):
15         for w in line.split():
16             yield w, 1
17
18     def reducer(self, word, occurrence):
19         yield word, sum(occurrence)
20
21 if __name__ == '__main__':
22     MRJobCounter.run()

```

3. 运行MapReduce程序的两种方式

```

1 [1]本地模式（一次启动多个进程）
2     python3 wordCount.py -r local word.txt > out2.txt
3
4 [2]Hadoop模式
5     python3 wordCount.py -r hadoop word.txt -o hdfs:///out
6
7     验证
8         hadoop fs -ls /out
9         hadoop fs -text /out/part-00000

```

6. hive

6.1 Hive概述

6.1.1 Hive概述

1. 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表，并提供完整的sql查询功能，本质上还是一个文件
2. 底层是将sql语句转换为MapReduce任务进行运行
3. 本质上是一种**大数据离线分析工具**
4. 学习成本相当低，不用开发复杂的mapreduce应用，十分适合数据仓库的统计分析
5. hive可以用来进行 数据提取、转化、加载，这是一种可以存储、查询和分析存储在hadoop上的数据。

6.1.2 数据仓库

1. 数据是集成的，数据的来源可能是：MySQL、oracle、网络日志、爬虫数据..... 等多种异构数据源。Hadoop你就可以看成是一个数据仓库，分布式文件系统hdfs就可以存储多种不同的异构数据源
2. 数据仓库不仅要存数据，还要管理数据，即：hdfs 和 mapreduce，从这个角度看之前的hadoop其实就是一个数据仓库，hive其实就是在hadoop之外包了一个壳子，hive是基于hadoop的数据仓库工具，不通过代码操作，通过类sql语言操作数据仓库中的数据。

底层其实仍然是分布式文件系统和mapreduce，会把sql命令转为底层的代码

3. 数据仓库的特征

1. 数据仓库是多个异构数据源集成的
2. 数据仓库存储的一般是历史数据，大多数的应用场景是读数据（分析数据）
3. 数据库是为捕获数据而设计，而数据仓库是为了分析数据而设计
4. 数据仓库是弱事务的，因为数据仓库存的是历史数据，一般都读（分析）数据场景

4. OLTP系统 (online transaction processing)

1. 数据库属于OLTP系统，联机事务处理，涵盖了企业大部分的日常操作，比如购物、库存、制造、银行、工资、注册、记账等，比如mysql oracle等关系型数据库
2. OLTP系统的访问由于要保证原子性，所以有事务机制和恢复机制

5. OLAP系统 (online analytical processing)

1. 数据仓库属于OLAP系统，联机分析处理系统，hive等
2. OLAP系统一般存储的是历史数据，所以大部分都是只读操作，不需要事务

6.1.3 Hive的HQL

1. HQL - Hive通过类SQL的语法，来进行分布式的计算
2. HQL用起来和SQL非常的类似，Hive在执行的过程中会将HQL转换为MapReduce去执行，所以Hive其实是基于Hadoop的一种分布式计算框架，底层仍然是MapReduce

6.1.4 Hive特点

• Hive优点

1. 学习成本低，只要会sql就能用hive
2. 开发效率高，不需要编程，只需要写sql
3. 模型简单，易于理解
4. 针对海量数据的高性能查询和分析
5. 与 Hadoop 其他产品完全兼容

• Hive缺点

1. 不支持行级别的增删改
2. 不支持完整的在线事务处理

6.1.5 Hive适用场景

1. Hive 构建在基于静态（离线）批处理的Hadoop 之上，Hadoop通常都有较高的延迟并且在作业提交和调度的时候需要大量的开销。因此，Hive 并不能够在大规模数据集上实现低延迟快速的查询因此，Hive并不适合那些需要低延迟的应用
2. Hive并不提供实时的查询和基于行级的数据更新操作。Hive 的最佳使用场合是大数据集的离线批处理作业，例如，网络日志分析。

6.2 Hive安装

6.2.1 详细安装步骤

1. 下载hive安装包 (2.3.7版本)

<http://us.mirrors.quenda.co/apache/hive/>

2. 解压到 /usr/local/ 目录下

```
sudo tar -zxvf apache-hive-2.3.7-bin.tar.gz -C /usr/local
```

3. 给文件夹重命名

```
sudo mv /usr/local/apache-hive-2.3.7-bin /usr/local/hive2.3.7
```

4. 设置环境变量

```
sudo gedit /home/tarena/.bashrc
```

在末尾添加如下内容

```
1 export HIVE_HOME=/usr/local/hive2.3.7
2 export PATH=.:${HIVE_HOME}/bin:$PATH
```

5. 刷新环境变量

```
source /home/tarena/.bashrc
```

6. 下载并添加连接MySQL数据库的jar包 (8.0.19 Ubuntu Linux Ubuntu Linux 18.04)

下载链接: <https://downloads.mysql.com/archives/c-j/>

解压后找到 mysql-connector-java-8.0.19.jar

将其拷贝到 /usr/local/hive2.3.7/lib

```
sudo cp -p mysql-connector-java-8.0.19.jar /usr/local/hive2.3.7/lib/
```

7. 创建hive-site.xml配置文件

```
sudo touch /usr/local/hive2.3.7/conf/hive-site.xml
```

```
sudo gedit /usr/local/hive2.3.7/conf/hive-site.xml
```

并添加如下内容

```
1  <configuration>
2      <property>
3          <name>javax.jdo.option.ConnectionURL</name>
4          <value>jdbc:mysql://localhost:3306/hive?
createDatabaseIfNotExist=true</value>
5          <description>JDBC connect string for a JDBC
metastore</description>
6      </property>
7      <property>
8          <name>javax.jdo.option.ConnectionDriverName</name>
9          <value>com.mysql.cj.jdbc.Driver</value>
10         <description>Driver class name for a JDBC
metastore</description>
11     </property>
12     <property>
13         <name>javax.jdo.option.ConnectionUserName</name>
14         <value>root</value>
15         <description>username to use against metastore
database</description>
16     </property>
17     <property>
18         <name>javax.jdo.option.ConnectionPassword</name>
19         <value>123456</value>
20         <description>password to use against metastore
database</description>
21     </property>
22 </configuration>
```

8. 在hive配置文件中添加hadoop路径

```
cd /usr/local/hive2.3.7/conf
```

```
sudo cp -p hive-env.sh.template hive-env.sh
```

```
sudo gedit /usr/local/hive2.3.7/conf/hive-env.sh
```

添加如下内容:

```
1  HADOOP_HOME=/usr/local/hadoop2.10
2  export HIVE_CONF_DIR=/usr/local/hive2.3.7/conf
```

9. hive元数据初始化

```
schematool -dbType mysql -initSchema
```

10. 测试hive

hive

hive>show databases;

如果能够正常显示内容，则hive安装并配置完毕

6.2.2 hive安装总结

1. 安装JDK
2. 安装Hadoop
3. 配置JDK和Hadoop的环境变量
4. 下载Hive安装包
5. 解压安装hive
6. 下载并安装MySQL连接器
7. 启动Hadoop的HDFS和Yarn
8. 启动hive

6.3 Hive基本操作

6.3.1 文件和表如何映射

1. 流程操作准备

```
1 | mkdir hivedata
2 | cd /home/tarena/hivedata/
3 | vi t1.txt
4 |
5 | 1,tom,23
6 | 2,lucy,25
7 | 3,jim,33
```

2. 如何建立一张表和其对应

```
1 | 【1】进入到hive的命令行进行建库建表操作
2 |     create database tedu;
3 |     use tedu;
4 |     create table t1(id int, name string, age int);
5 |
6 | 【2】到hdfs中确认目录
7 |     /user/hive/warehouse/ 会有tedu.db
8 |
9 | 【3】将本地t1.txt放到hdfs指定目录中
10 |     hadoop fs -put /home/tarena/hivedata/t1.txt
    /user/hive/warehouse/tedu.db/t1
11 |
12 | 【4】在hive命令行进行查看测试
13 |     hive>select * from t1;
14 |     发现都是 NULL ， 可能是分隔符的问题
```

3. 如何建立一张表和其对应 - 续1

```

1  【1】创建表t2, 并指定分隔符为 ,
2      create table t2(id int, name string, age int)row format delimited
      fields terminated by ',';
3
4  【2】将t1.txt放到hdfs指定目录中
5      hadoop fs -put /home/tarena/hivedata/t1.txt
      /user/hive/warehouse/tedu.db/t2
6
7  【3】查询验证
8      hive>select * from t2;
9      发现有具体数据了
10
11     hive>select count(id) from t2;

```

4. 练习

```

1  【1】题目: 把 /etc/passwd 映射为 stu库中的 t4表
2  【2】答案
3      1、sudo cp /etc/passwd /home/tarena/
4      2、hive中建表
5          use stu;
6          create table usertab(
7              username string,
8              password string,
9              uid int,
10             gid int,
11             comment string,
12             homedir string,
13             shell string
14             )row format delimited fields terminated by ':';
15     3、hadoop fs -put /home/tarena/passwd
      /user/hive/warehouse/stu.db/t4
16     4、select * from t4;

```

5. 补充(MySQL数据导入)

```

1  【1】sudo cp /etc/passwd /var/lib/mysql-files
2  【2】mysql -uroot -p123456
3  【3】use stu;
4  【4】建表
5  create table t4(
6  username varchar(50),
7  password char(1),
8  uid int,
9  gid int,
10 comment varchar(100),
11 homedir varchar(100),
12 shell varchar(100)
13 );
14 【5】执行数据导入
15 load data infile '/var/lib/mysql-files/passwd'
16 into table t4
17 fields terminated by ':'
18 lines terminated by '\n';
19 【6】查询确认
20 select * from t4;

```

6.3.2 hive基础指令

命令	作用	额外说明
show databases;	查看都有哪些数据库	
create database testdb;	创建testdb数据库	创建的数据库，实际是在Hadoop的HDFS文件系统里创建一个目录节点，统一存在： /user/hive/warehouse 目录下
use testdb;	进入testdb数据库	
show tables;	查看当前数据库下所有表	
create table stutab (id int,name string);	创建stutab表，以及相关两个字段	hive里，表示字符串用的是string，不用char和varchar 所创建的表，也是HDFS里的一个目录节点
insert into stutab values(1,'zhang');	向stutab表插入数据	HDFS不支持数据的修改和删除，因此已经插入的数据不能够再进行任何的改动 在Hadoop2.0版本后支持了数据追加。实际上，insert into 语句执行的是追加操作 hive支持查询，行级别的插入。不支持行级别的删除和修改 hive的操作实际是执行一个job任务，调用的是Hadoop的MR 插入完数据之后，发现HDFS stutab目录节点下多了一个文件，文件里存了插入的数据，因此，hive存储的数据，是通过HDFS的文件来存储的。
select * from stutab	查看表数据	也可以根据字段来查询，比如select id from stutab
drop table stutab	删除表	
select * from stutab	查询stutab表数据	
load data local inpath '/home/tarena/1.txt' into table stutab;	通过加载文件数据到指定的表里	在执行完这个指令之后，发现hdfs stu目录下多了一个1.txt文件。由此可见，hive的工作原理实际上就是在管理hdfs上的文件，把文件里数据抽象成二维表结构，然后提供hql语句供程序员查询文件数据 可以做这样的实验：不通过load 指令，而通过插件向stu目录下再上传一个文件，看下hive是否能够将数据管理到stu表里。
create table stu1(id int,name string) row format delimited fields terminated by ' ';	创建stu1表，并指定分割符 空格。	
desc stu	查看 stu表结构	
create table stu2 like stu	创建一张stu2表，表结构和stu表结构相同	like只复制表结构，不复制数据
insert overwrite table stu2 select * from stu	把stu表数据插入到stu2表中	
insert overwrite local directory '/home/tarena/stu' row format delimited fields terminated by ' ' select * from stu;	将stu表中查询的数据写到本地的/home/tarena/stu目录下	
insert overwrite directory '/stu' row format delimited fields terminated by ' ' select * from stu;	将stu表中查询的数据写到HDFS的stu目录下	
alter table stu rename to stu2	为表stu重命名为stu2	
alter table stu add columns (age int);	为表stu增加一个列字段age，类型为int	
exit	退出hive	

• Hive练习

在电商网站上，当我们进入到某电商页面浏览商品时，就会产生用户对商品访问情况的数据，包含两个字段(商品id，点击次数)，以逗号分隔，由于数据量很大，所以为了方便统计，我们只截取了一部分数据，内容如下：

```
1 1010031,100
2 1010102,100
3 1010152,97
4 1010178,96
5 1010280,104
6 1010320,103
7 1010510,104
8 1010603,96
9 1010637,97
```

问题 (hive中实现)：

问题1: 实现文件和表的映射

```
1 create table product_tab(
2 goods_id int,
3 goods_click int
4 )row format delimited fields terminated by ',';
5
6 load data local inpath '/home/tarena/data/product.txt' into table
product_tab;
```

问题2: 使用HQL命令实现对商品点击次数从低到高进行排序，即要求输出如下:

```
1 96 1010178
2 96 1010603
3 97 1010152
4 97 1010637
5 100 1010031
6 100 1010102
7 103 1010320
8 104 1010280
9 104 1010510
10
11 select goods_click,goods_id from product_tab order by goods_click;
```

6.3.3 内部表和外部表

1. 默认为内部表，外部表的关键字：external
2. 内部表：对应的文件夹就在默认路径下 /user/hive/warehouse/库名.db/
3. 外部表：数据文件在哪里都行，无须移动数据
4. 示例

```
1 【1】创建外部表并查看（location指映射的文件路径）
2 create external table studenttab(
3 id int,
4 name string,
5 sex string,
6 age int
```



```

7  ) row format delimited fields terminated by ',' location '/stu';
8
9  【2】上传文件并测试
10     hadoop fs -mkdir /stu
11     hadoop fs -put students.txt /stu
12     hive>select * from studenttab;
13     发现已经存在了数据，而且在默认路径下根本就没有文件夹
14
15  【3】 删除表
16     2.1) 删除内部表 drop table t2; 元数据和具体数据全部删除
17     2.2) 删除外部表 drop table studenttab; 发现数据还在，只是删除了元数据
18
19  【4】 内部表是受hive管理的表，外部表是不受hive管理的表
20
21  【5】 应用场景
22     对于一些原始日志文件，同时被多个部门同时操作的时候就需要使用外部表，如果不小心将
meta data删除了，HDFS上的data还在可以恢复，增加了数据的安全性。
23     在对数据做统计分析时候用到的中间表，结果表可以使用内部表，因为这些数据不需要共
享，使用内部表更为合适
24
25  【6】 实际工作中外部表使用较多，先在分布式文件系统中传文件，然后管理

```

5. 内部表和外部表区别总结

```

1  【1】 内部表无external关键字，外部表有
2  【2】 内部表由Hive自身管理，外部表由HDFS管理
3  【3】 内部表/user/hive/warehouse位置，外部表存在hdfs中任意位置
4  【4】 内部表元数据及存储数据一起删除，外部表会删除元数据，HDFS上不会被删除

```

6.3.3 Hive复杂数据类型

1. array

1.1 特点为集合里的每一个字段都是一个具体的信息，不会是那种key与values的关系

1.2 建表时，字段名 array

1.3 建表时，collection items terminated by '分隔符'

1.4 详情请见如下示例，比如文件内容如下:

```

1  # 1. 数据样本(\t分割)
2  # 姓名    工作地点
3  yaya     beijing,shanghai,tianjin,hangzhou
4  lucy     shanghai,chengdu,wuhan,shenzhen
5
6  # 2. 将本地文件上传至hdfs
7  hadoop fs -mkdir /stuinfo
8  hadoop fs -put array.txt /stuinfo
9
10 # 3. 建表测试    array<string>
11 create external table array_tab(
12     name string,
13     work_locations array<string>
14 ) row format delimited fields terminated by '\t' collection items
    terminated by ',' location '/stuinfo';
15
16 # 4. 基本查询

```

```

17 hive>select * from array_tab;
18
19 # 5. 查询在天津工作过的用户信息
20 hive>select * from array_tab where array_contains(work_locations,
21 'tianjin');
22
23 # 6. 查询所有人的第一工作城市
24 hive>select name,work_locations[0] from array_tab;

```

1.5 查询 array_contains()函数

查询在天津工作过的用户信息

```
select * from array_tab where array_contains(work_locations, 'tianjin');
```

2. map

2.1 样本中部分字段基于 key-value 模型

2.2 详情见如下示例

```

1 # 1. 数据样本:map.txt
2 # 编号(id) 姓名(name) 家庭成员(member) 年龄(age)
3 1,yaya,father:yababa#mother:yamama#brother:daya,28
4 2,pandas,father:panbaba#mother:panmama#brother:dapan,25
5 3,ai,father:aibaba#mother:aimama#brother:daai,30
6 4,ds,father:dsbaba#mother:dsmama#brother:dads,29
7
8 # 2. 创建对应表
9 create table map_tab(
10 id int,
11 name string,
12 members map<string,string>,
13 age int
14 )row format delimited fields terminated by ','
15 collection items terminated by '#'
16 map keys terminated by ':';
17
18 # 3. 数据映射
19 load data local inpath '/home/tarena/map.txt' into table map_tab;
20
21 # 4. 基本查询
22 select * from map_tab;
23
24 # 5. 查询 yaya 的爸爸是谁
25 select members['father'] from map_tab where name='yaya';

```

2.3 练习

```

1 【1】文件: ip_map.txt
2 tom 192.168.234.21
3 tom 192.168.234.22
4 rose 192.168.234.21
5 jary 192.168.234.21
6 Rose 192.168.234.21
7 rose 192.168.234.23
8 rose 192.168.234.21
9 jary 192.168.234.21
10 rose 192.168.234.21

```

```

11 jary 192.168.234.21
12 jary 192.168.234.21
13
14 【2】将文件上传到hdfs中的 /ip_map 目录中,如果没有该目录则新建
15     hadoop fs -mkdir /ip_map
16     hadoop fs -put ip_map.txt /ip_map/
17
18 【3】创建外部表: map_tab2,
19     create external table map_tab2(info map<string, string>) row format
delimited fields terminated by '\t' map keys terminated by ' ' location
'/ip_map';
20
21 【4】查询所有数据
22     select * from map_tab2;
23
24 【5】查询tom访问过的ip地址
25     select info['tom'] from map_tab2 where info['tom'] is not null;
26
27 【6】查询tom都访问过哪些ip地址
28     select distinct(info['tom']) from map_tab2 where info['tom'] is not
null;

```

3. struct

3.1 这个数据类型的特点就是可以包含各种各样的数据类型。但是struct可以是任意数据类型，在写struct数据类型时，在<>中要写清楚struct字段中的字段名称跟数据类型

3.2 详情见如下示例

```

1  # 1. 数据样本: struct.txt
2  # IP          用户信息
3  192.168.1.1#yaya:30
4  192.168.1.2#pandas:50
5  192.168.1.3#tiger:60
6  192.168.1.4#lion:70
7
8  # 2. 创建对应表
9  create table struct_tab(
10 ip string,
11 userinfo struct<name:string,age:int>
12 )row format delimited fields terminated by '#'
13 collection items terminated by ':';
14
15 # 3. 数据映射
16 load data local inpath '/home/tarena/struct.txt' into table struct_tab;
17
18 # 4. 查询所有数据
19 select * from struct_tab;
20
21 # 5. 查询所有用户的名字
22 select userinfo.name from struct_tab;
23
24 # 6. 查询访问过192.168.1.1的用户的名字
25 select userinfo.name from struct_tab where ip='192.168.1.1';

```

6.3.4 分区表

1. 有些时候数据是有组织的，比方按日期/类型等分类，而查询数据的时候也经常只关心部分数据，比方说我只想查2020年6月6号，此时可以创建分区，查询具体某一天的数据时，不需要扫描全部目录，所以会明显优化性能
2. 一个Hive表在HDFS上是有一个对应的目录来存储数据，普通表的数据直接存储在这个目录下，而分区表数据存储时，是再划分子目录来存储的
3. 使用 `partitioned by (xxx)` 来创建表的分区
4. 分区表示例

```
1  # 可以按天来做管理，1天一个分区，意义在于优化查询
2  # 1. 样本数据 - employee.txt
3  # 员工编号(id)    员工姓名(name)    员工工资(salary)
4  1,赵丽颖,100000
5  2,超哥哥,12000
6  3,迪丽热巴,130000
7  4,宋茜,800000
8
9  # 2. 创建分区表 - 内部表
10 create table employee(
11     id int,
12     name string,
13     salary decimal(20,2)
14 ) partitioned by (date1 string) row format delimited fields terminated
    by ',';
15
16 # 3. 添加分区并查看 - 此时在hdfs中已经创建了该分区的对应目录
17 alter table employee add partition(date1='2000-01-01');
18 show partitions employee;
19
20 # 4. 加载数据到分区
21 load data local inpath '/home/tarena/employee.txt' into table employee
    partition(date1='2000-01-01');
22
23 # 5. 查询确认
24 select * from employee where date1='2000-01-01';
```

5. 分区表的用途

1. 避免全表扫描
2. 一般的应用是以天为单位，一天是一个分区，比如2000-01-01是一个目录，对应的表的一个分区

6. 分区表常用指令

1. show partitions 表名;
2. alter table 表名 add partition(date1='2000-01-02');
3. msck repair table 表名; 此为修复分区
4. alter table 表名 drop partition(date1='2000-01-02');

7. 添加分区的两种方式

```
1  【1】添加分区方式一
2  # 准备新的文件,employee2.txt,内容如下
3  5,赵云,5000
4  6,张飞,6000
5  1.1) alter table employee add partition(date1='2000-01-02');
6  1.2) load data local inpath '/home/tarena/employee2.txt' into table
    employee partition(date1='2000-01-02');
```

```

7      1.3) select * from employee;
8
9      【2】添加分区方式二
10     # 准备新的文件,employee3.txt,内容如下
11     7, 司马懿,8000
12     8, 典韦,7800
13     2.1) hadoop fs -mkdir
14     /user/hive/warehouse/tedu.db/employee/date1=2000-01-03;
15     2.2) hadoop fs -put '/home/tarena/employee3.txt'
16     /user/hive/warehouse/tedu.db/employee/date1=2000-01-03;
17     2.3) msck repair table employee;
18     2.4) select * from employee;

```

8. 练习-创建外部表分区表

```

1      【1】创建数据存放目录
2      /weblog
3      /weblog/reporttime=2000-01-01 # 存放data1.txt数据
4      /weblog/reporttime=2000-01-02 # 存放data2.txt数据
5      hadoop fs -mkdir -p /weblog/reporttime=2000-01-01
6      hadoop fs -mkdir -p /weblog/reporttime=2000-01-02
7      hadoop fs -put data1.txt /weblog/reporttime=2000-01-01
8      hadoop fs -put data2.txt /weblog/reporttime=2000-01-02
9      【2】准备两个文件
10     # data1.txt
11     1 rose 200
12     2 tom 100
13     3 lucy 200
14     # data2.txt
15     4 yaya 300
16     5 nono 100
17     6 doudou 200
18     【3】外部表 weblog_tab # 注意:1、location '/weblog' 2、添加分区字段
19     create external table weblog_tab(
20     id int,
21     name string,
22     score int
23     )partitioned by(reporttime string)
24     row format delimited fields terminated by ' '
25     location '/weblog';
26     【4】修复分区,并查询确认
27     msck repair table weblog_tab;
28     【5】查询确认
29     select * from weblog_tab;

```

6.3.5 分桶表

1. 分桶是相对分区进行更细粒度的划分。分桶将整个数据内容按照某列属性值的hash值进行区分，按照取模结果对数据分桶。如取模结果相同的数据记录存放到一个文件
2. 桶表也是一种用于优化查询而设计的表类型。创建桶表时，指定桶的个数、分桶的依据字段，hive就可以自动将数据分桶存储。查询时只需要遍历一个桶里的数据，或者遍历部分桶，这样就提高了查询效率
3. 关键字: clustered by(分桶字段) into 4 buckets
4. 桶表创建

```

1  # 1. 样本数据 - 学生选课系统:course.txt
2  # 学生编号(id)    学生姓名(name)    选修课程(course)
3  1,佩奇,Python
4  2,乔治,Hive
5  3,丹尼,Python
6  4,羚羊夫人,Hadoop
7  5,奥特曼,AI
8  6,怪兽,DS
9
10 # 2. 先创建普通表 - student
11 create table student(
12     id int,
13     name string,
14     course string
15 )row format delimited fields terminated by ',';
16 load data local inpath '/home/tarena/course.txt' into table student;
17
18 # 3. 开启分桶功能并指定桶的数量
19 set hive.enforce.bucketing = true;
20 set mapreduce.job.reduces=4;
21
22 # 4. 创建分桶表 - stu_buck
23 create table stu_buck(
24     id int,
25     name string,
26     course string
27 ) clustered by(id) into 4 buckets row format delimited fields
    terminated by ',';
28
29 # 5. 分桶表数据导入
30 insert into table stu_buck select * from student;
31
32 # 6. 到浏览器中查看,发现stu_buck文件夹中出现了4个桶表
33
34
35 # 7. 总结
36     1. 分桶表创建之前需要开启分桶功能
37     2. 分桶表创建的时候,分桶的字段必须是表中已经存在的字段,即要按照表中某个字段进行分开
38     3. 针对分桶表的数据导入,load data的方式不能够导成分桶表的数据,没有分桶效果

```

5. 关于分桶表

4.1 想要把表格划分的更加细致

4.2 分桶表的数据采用 insert + select , 插入的数据来自于查询结果 (查询时候执行了mr程序)

4.3 分桶表也是把表所映射的结构化数据文件分成更细致的部分,但是更多的是用在join查询提高效率之上,只需要把join的字段在各自表当中进行分桶操作即可

6.3.6 hive常用字符串操作函数

1. select length('hello2020');

2. select length(name) from employee;

用途: 比如说第一列为手机号,第二列为身份证号,我来查证手机号是否合法,身份证号是否合法,检测是否为脏数据

3. select reverse('hello');

4. `select concat('hello', 'world')`

假如说有一个表是三列，可以拼接列

`select concat(id,name) from w1;`

`select concat(id,',',name) from w1;`

5. `select concat_ws('.', 'www', 'baidu', 'com');`

只能操作字符串，不能有整型

6. `select substr('abcde', 2);`

用途：截取身份证号的后四位？可以使用此方法

7. `select upper('ddfFKDKFdfd')`

8. `select lower('dfdfKJkJ')`

可以做数据的转换

9. `select trim(" dfadfd. ");`

去除左右两侧的空白，可以加l 和 r

6.3.7 Hive总结

- 完整Hive总结

- 1 **【1】hive**建立一张表，跟已经存在的结构化的数据文件产生映射关系
- 2 映射成功后，就可以通过写HQL来分析这个结构化的数据文件，避免了写mr程序的麻烦
- 3
- 4 **【2】数据库：**和hdfs中 `/user/hive/warehouse` 下的一个文件夹对应
- 5 表：和数据库文件夹下面的子文件夹 `/user/hive/warehouse/库名.db/表名`
- 6 表的数据位置目前不能随便存放，一定要在指定的数据库表的文件夹下面
- 7 建立表的时候，需要指定分隔符，否则可能会映射不成功
- 8
- 9 **【3】**建表的字段个数和字段类型，要跟结构化数据中的个数类型一致
- 10
- 11 **【4】**分区表字段不能够在表中已经存在
- 12 分区字段是一个虚拟的字段，不存放任何数据
- 13 分区字段的数据来自于装载分区表数据的时候指定的
- 14 分区表的字段在hdfs上的效果就是在建立表的文件夹下面又创建了子文件夹
- 15 建立分区表的目的是把数据的划分更加细致，减少了查询时候全表扫描的成本，只需要按照指定的分区扫描数据并显示结果即可
- 16 分区表就是辅助查询，缩小查询范围，加快数据的检索速度
- 17
- 18 **【5】**分桶表在创建之前需要开启分桶功能
- 19 分桶表创建时，分桶的字段必须是表中已经存在的字段，即要按照表中的哪个字段进行分开
- 20 分桶表也是把表所映射的结构数据文件分成更细致的部分，但是更多的是用在join查询提高效率之上，只需要把join的字段在各自表中进行分桶操作

6.4 Hive之影评分析案例

6.4.1 数据说明

现有三份数据，具体数据如下：

1. users.txt


```

1  【1】数据格式（共有6040条数据）
2      3:M:25:15:55117
3  【2】对应字段
4      用户id、 性别、 年龄、 职业、 邮政编码
5      user_id  gender  age  work  coding

```

2. movies.txt

```

1  【1】数据格式（共有3883条数据）
2      3:Grumpier Old Men (1995):Comedy|Romance
3  【2】对应字段
4      电影ID、 电影名字、电影类型
5      movie_id  name  genres

```

3. ratings.txt

```

1  【1】数据格式（共有1000209条数据）
2      1:661:3:978302109
3  【2】对应字段
4      用户ID、 电影ID、 评分、 评分时间戳
5      user_id  movie_id  rating  times

```

6.4.2 案例说明

1. 求被评分次数最多的10部电影，并给出评分次数（电影名，评分次数）
2. 求movieid = 2116这部电影各年龄的平均影评（年龄，影评分）
3. 分别求男性，女性当中评分最高的10部电影（性别，电影名，影评分）
4. 求最喜欢看电影（影评次数最多）的那位女性评最高分的10部电影的的平均影评分（观影者，电影名，影评分）

6.4.3 库表映射实现

1. 建库

```

1  create database movie;
2  use movie;

```

2. 创建t_user表并导入数据 - a

```

1  create table t_user(
2      user_id bigint,
3      gender string,
4      age int,
5      work string,
6      code string
7  )row format delimited fields terminated by ':';
8
9  load data local inpath '/home/tarena/data/users.txt' into table t_user;

```

3. 创建t_movie表并导入数据 - b

```

1 create table t_movie(
2 movie_id bigint,
3 name string,
4 genres string
5 )row format delimited fields terminated by ':';
6
7 load data local inpath '/home/tarena/data/movies.txt' into table
  t_movie;

```

4. 创建t_rating表并导入数据 - c

```

1 create table t_rating(
2 user_id bigint,
3 movie_id bigint,
4 rating double,
5 times string
6 )row format delimited fields terminated by ':';
7
8 load data local inpath '/home/tarena/data/ratings.txt' into table
  t_rating;

```

6.4.4 案例实现

1. 求被评分次数最多的10部电影，并给出评分次数（电影名，评分次数）

```

1 【1】需求字段
2   1.1) 电影名: t_movie.name
3   1.2) 评分次数: t_rating.rating
4 【2】思路
5   按照电影名进行分组统计，求出每部电影的评分次数并按照评分次数降序排序
6 【3】实现
7 create table result1 as
8 select b.name as name,count(b.name) as total from t_movie b inner join
  t_rating c on b.movie_id=c.movie_id
9 group by b.name
10 order by total desc
11 limit 10;

```

2. 求movieid = 2116这部电影各年龄的平均影评（年龄，影评分）

```

1 【1】需求字段
2   1.1) 年龄: t_user.age
3   1.2) 影评分: t_rating.rating
4 【2】思路
5   t_user和t_rating表进行联合查询，movie_id=2116过滤条件，年龄分组
6 【3】实现
7 create table result3 as
8 select a.age as age, avg(c.rating) as avgrate from t_user a
9 join t_rating c
10 on a.user_id=c.user_id
11 where c.movie_id=2116
12 group by a.age;

```

3. 分别求男性，女性当中评分最高的10部电影（性别，电影名，影评分）

```

1  【1】需求字段
2      1.1) 性别: t_user.gender
3      1.2) 电影名:t_movie.name
4      1.3) 影评分:t_rating.rating
5  【2】思路
6      2.1) 三表联合查询
7      2.2) 按照性别过滤条件, 电影名作为分组条件, 影评分作为排序条件进行查询
8  【3】实现
9  3.1) 女性当中评分最高的10部电影
10 create table result2_F as
11 select 'F' as sex, b.name as name, avg(c.rating) as avgrate
12 from t_rating c join t_user a on c.user_id=a.user_id
13 join t_moive b on c.moive_id=b.movie_id
14 where a.gender='F'
15 group by b.name order by avgrate desc
16 limit 10;
17
18 3.2) 男性当中评分最高的10部电影
19 create table result2_M as
20 select 'M' as sex, b.name as name, avg(c.rating) as avgrate
21 from t_rating c join t_user a on c.user_id=a.user_id
22 join t_moive b on c.moive_id=b.movie_id
23 where a.gender='M'
24 group by b.name order by avgrate desc
25 limit 10;

```

4. 求最喜欢看电影（影评次数最多）的那位女性评最高分的10部电影的的平均影评分（电影编号，电影名，影评分）

```

1  【1】需求字段
2      1.1) 电影编号: t_rating.movie_id
3      1.2) 电影名: t_movie.name
4      1.3) 影评分: t_rating.rating
5  【2】思路
6      2.1) 先找出最喜欢看电影的那位女性
7      2.2) 根据2.1中的女性user_id作为where过滤条件, 以看过的电影的影评分rating作为
      排序条件进行排序, 找出评分最高的10部电影
8      2.3) 求出2.2中10部电影的平均分
9
10 【3】实现
11 3.1) 最喜欢看电影的女性（t_rating.user_id, 次数）
12 create table result4_A as
13 select c.user_id, count(c.user_id) as total from t_rating c
14 join t_user a on c.user_id=a.user_id
15 where a.gender='F'
16 group by c.user_id order by total desc limit 1;
17
18 3.2) 找出那个女人评分最高的10部电影
19 create table result4_B as
20 select c.movie_id, c.rating as rating from t_rating c
21 where c.user_id=1150 order by rating desc limit 10;
22
23 3.3) 求出10部电影的平均分
24 select d.movie_id as movie_id, b.name as name, avg(c.rating) from
      result4_B d join t_rating on d.movie_id=c.movie_id
25 join t_movie on c.movie_id=b.movie_id
26 group by d.movie_id, b.name;

```

