

《大数据技术原理与应用》

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

温馨提示：编辑幻灯片母版，可以修改每页PPT的厦大校徽和底部文字

第八讲 基于Hadoop的数据仓库Hive

(PPT版本号：2016年4月6日版本)

林子雨

厦门大学计算机科学系

E-mail: ziyulin@xmu.edu.cn ▶▶

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





课堂内容与教材对应关系说明



厦门大学林子雨编著《大数据技术原理与应用》
2015年8月1日人民邮电出版社出版发行
第1版教材共包含13章内容

- 第一章 大数据概述
- 第二章 大数据处理架构Hadoop
- 第三章 分布式文件系统HDFS
- 第四章 分布式数据库HBase
- 第五章 NoSQL数据库
- 第六章 云数据库
- 第七章 MapReduce
- 第八章 流计算
- 第九章 图计算
- 第十章 数据可视化
- 第十一章 大数据在互联网领域的应用
- 第十二章 大数据在生物学领域的应用（自学）
- 第十三章 大数据的其他应用（自学）

2016年新增章节（将加入到第2版教材中）

- 第14章基于Hadoop的数据仓库Hive
- 第15章Hadoop架构再探讨
- 第16章Spark



课堂内容与教材对应关系说明

课堂章节	对应的《大数据技术原理与应用》（第1版）教材章节
第1讲-大数据概述	第1章-大数据概述
第2讲-大数据处理架构Hadoop	第2章-大数据处理架构Hadoop
第3讲-分布式文件系统HDFS	第3章-分布式文件系统HDFS
第4讲-分布式数据库HBase	第4章-分布式数据库HBase
第5讲-NoSQL数据库	第5章-NoSQL数据库
第6讲-云数据库	第6章-云数据库
第7讲-MapReduce	第7章-MapReduce
第8讲-基于Hadoop的数据仓库Hive	新增第14章，不在当前第1版教材中，将放入第2版教材
第9讲-Hadoop架构再探讨	新增第15章，不在当前第1版教材中，将放入第2版教材
第10讲-流计算	第8章-流计算
第11讲-Spark	新增第16章，不在当前第1版教材中，将放入第2版教材
第12讲-图计算	第9章-图计算
第13讲-数据可视化	第10章-数据可视化
第14讲-大数据在互联网领域的应用	第11章-大数据在互联网领域的应用
	备注：教材的第12章大数据在生物学领域的应用和第13章大数据在其他领域的应用，为自学章节，不录制视频

《大数据技术原理与应用》

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

温馨提示：编辑幻灯片母版，可以修改每页PPT的厦大校徽和底部文字

第十四章 基于Hadoop的数据仓库Hive (第1版教材出版后的2016年新增章节)

(PPT版本号：2016年4月6日版本)

林子雨

厦门大学计算机科学系

E-mail: ziyulin@xmu.edu.cn 

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





中国高校大数据课程公共服务平台



中国高校大数据课程 公共服务平台

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

百度搜索“厦门大学数据库实验室”访问平台主页

免费提供

- 课程教材
- 讲义PPT
- 学习指南
- 备课指南
- 上机习题
- 授课视频
- 技术资料

全方位、一站式服务



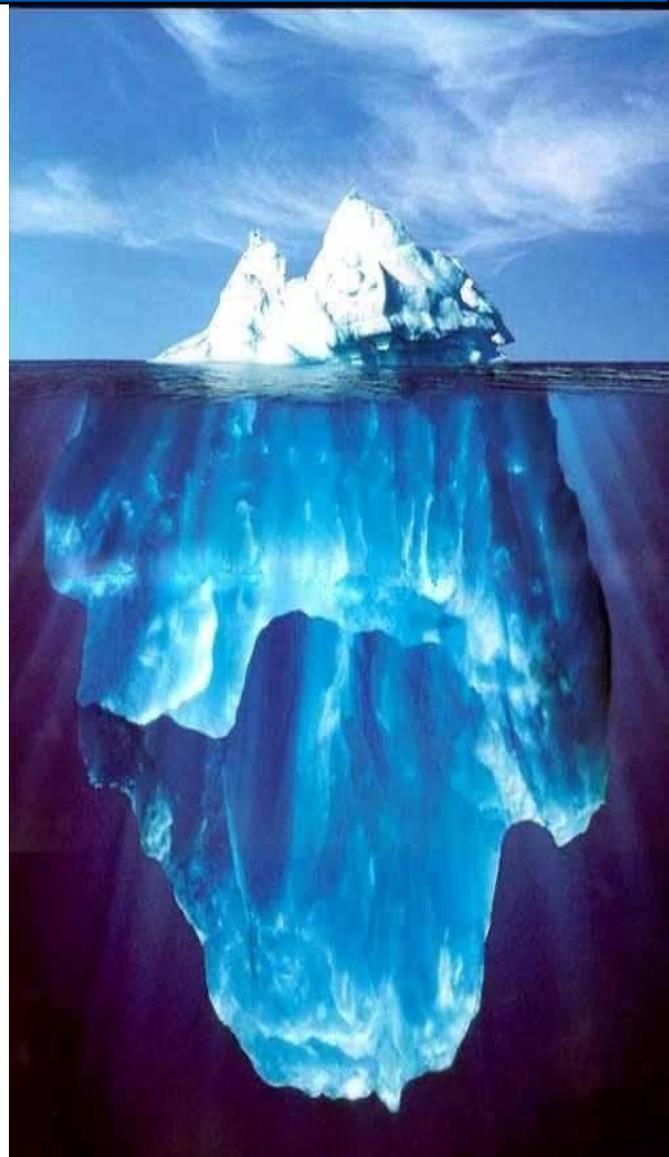
提纲

- 14.1 概述
- 14.2 Hive系统架构
- 14.3 Hive工作原理
- 14.4 Hive HA基本原理
- 14.5 Impala
- 14.6 Hive编程实践

本PPT是如下教材的配套讲义：
21世纪高等教育计算机规划教材
《大数据技术原理与应用
——概念、存储、处理、分析与应用》
(2015年8月第1版)
厦门大学 林子雨 编著，人民邮电出版社
ISBN:978-7-115-39287-9

欢迎访问《大数据技术原理与应用》教材官方网站：
<http://dmlab.xmu.edu.cn/post/bigdata>

欢迎访问“中国高校大数据课程公共服务平台”旗下
子栏目“大数据课程学生服务站”，为学生学习大数
据课程提供全方位、一站式免费服务：
<http://dmlab.xmu.edu.cn/post/4331/>





14.1 概述

- 14.1.1 数据仓库概念
- 14.1.2 传统数据仓库面临的挑战
- 14.1.3 Hive简介
- 14.1.4 Hive与Hadoop生态系统中其他组件的关系
- 14.1.5 Hive与传统数据库的对比分析
- 14.1.6 Hive在企业中的部署和应用



14.1.1

数据仓库概念

数据仓库（Data Warehouse）是一个面向主题的（Subject Oriented）、集成的（Integrated）、相对稳定的（Non-Volatile）、反映历史变化（Time Variant）的数据集合，用于支持管理决策。

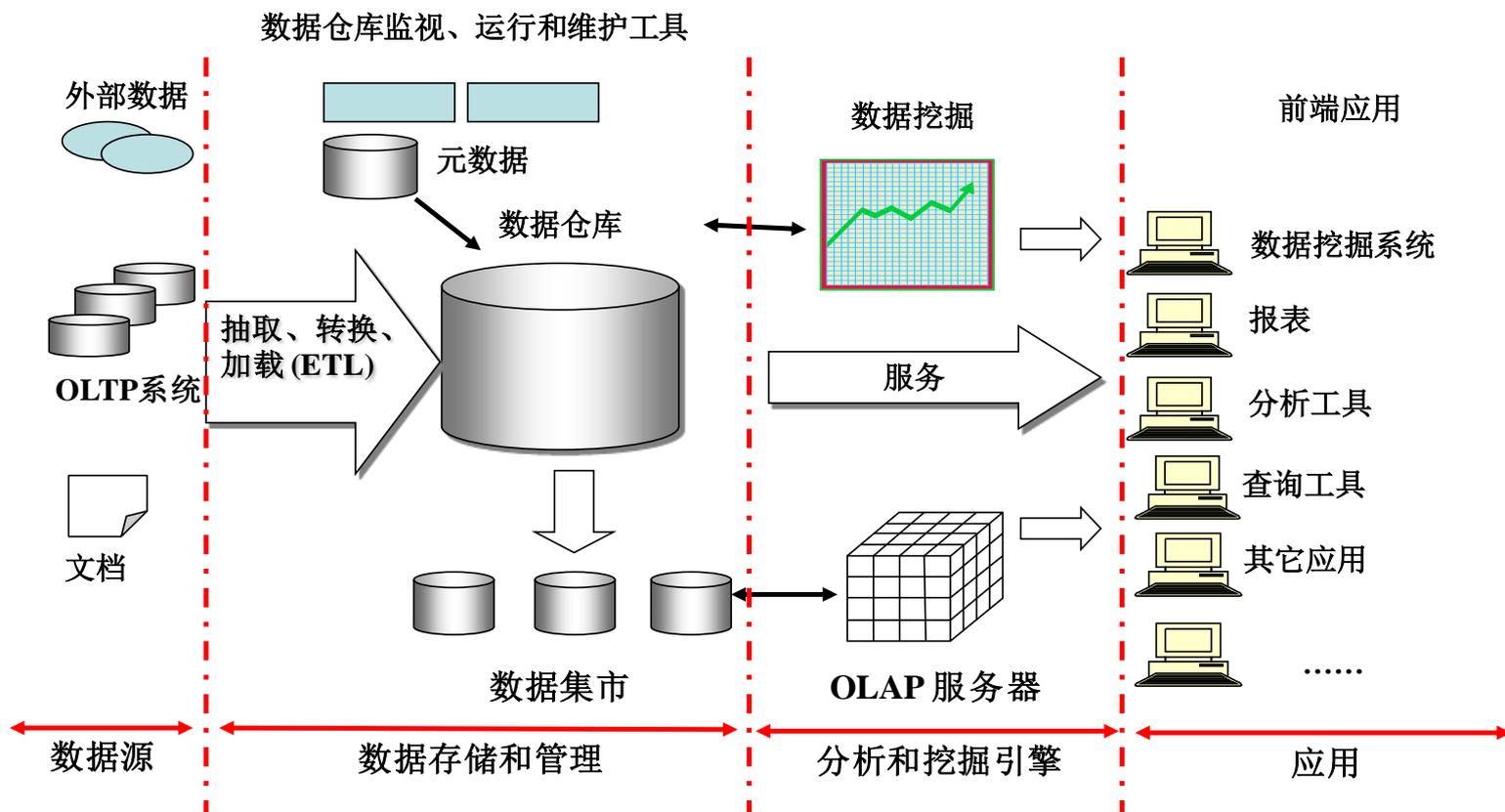


图14-1 数据仓库的体系结构



14.1.2 传统数据仓库面临的挑战

- (1) 无法满足快速增长的海量数据存储需求
- (2) 无法有效处理不同类型的数据
- (3) 计算和处理能力不足



14.1.3 Hive简介

- **Hive**是一个构建于Hadoop顶层的数据仓库工具
- 支持大规模数据存储、分析，具有良好的可扩展性
- 某种程度上可以看作是用户编程接口，本身不存储和处理数据
- 依赖分布式文件系统HDFS存储数据
- 依赖分布式并行计算模型MapReduce处理数据
- 定义了简单的类似SQL的查询语言——HiveQL
- 用户可以通过编写的HiveQL语句运行MapReduce任务
- 可以很容易把原来构建在关系数据库上的数据仓库应用程序移植到Hadoop平台上
- 是一个可以提供有效、合理、直观组织和使用数据的分析工具



14.1.3 Hive简介

Hive具有的特点非常适用于数据仓库

- 采用批处理方式处理海量数据

- Hive需要把HiveQL语句转换成MapReduce任务进行运行
- 数据仓库存储的是静态数据，对静态数据的分析适合采用批处理方式，不需要快速响应给出结果，而且数据本身也不会频繁变化

- 提供适合数据仓库操作的工具

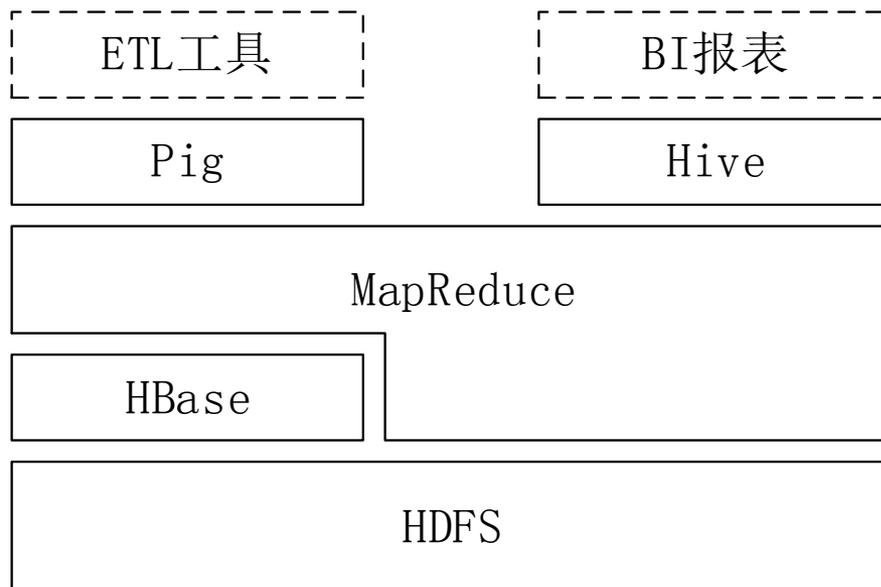
- Hive本身提供了一系列对数据进行提取、转换、加载（ETL）的工具，可以存储、查询和分析存储在Hadoop中的大规模数据
- 这些工具能够很好地满足数据仓库各种应用场景



14.1.4 Hive与Hadoop生态系统中其他组件的关系

- **Hive**依赖于**HDFS** 存储数据
- **Hive**依赖于**MapReduce** 处理数据
- 在某些场景下**Pig**可以作为**Hive**的替代工具
- **HBase** 提供数据的实时访问

Hadoop生态系统





14.1.5 Hive与传统数据库的对比分析

- **Hive**在很多方面和传统的关系数据库类似，但是它的底层依赖的是HDFS和MapReduce，所以在很多方面又有别于传统数据库

对比项目	Hive	传统数据库
数据插入	支持批量导入	支持单条和批量导入
数据更新	不支持	支持
索引	支持	支持
分区	支持	支持
执行延迟	高	低
扩展性	好	有限



14.1.6 Hive在企业中的部署和应用

1. Hive在企业大数据分析平台中的应用

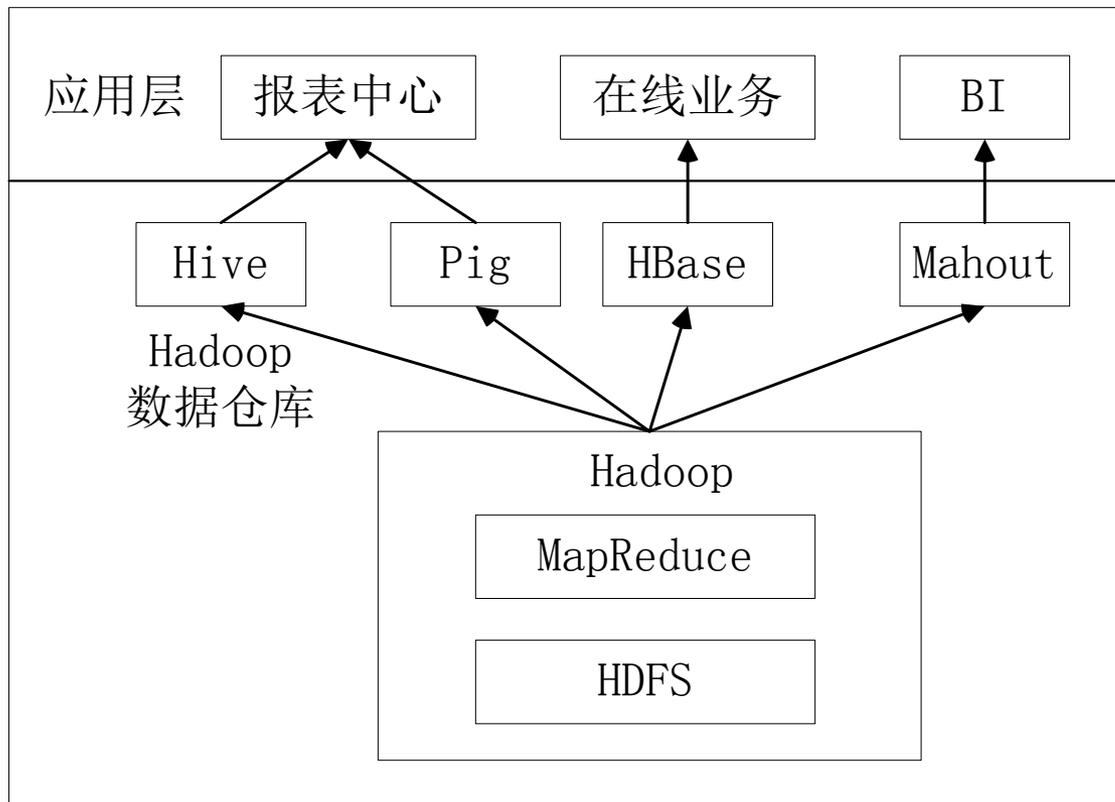


图 企业中一种常见的大数据分析平台部署框架



14.1.6 Hive在企业中的部署和应用

2.Hive在Facebook公司中的应用

- 基于Oracle的数据仓库系统已经无法满足激增的业务需求
- Facebook公司开发了数据仓库工具Hive，并在企业内部进行了大量部署

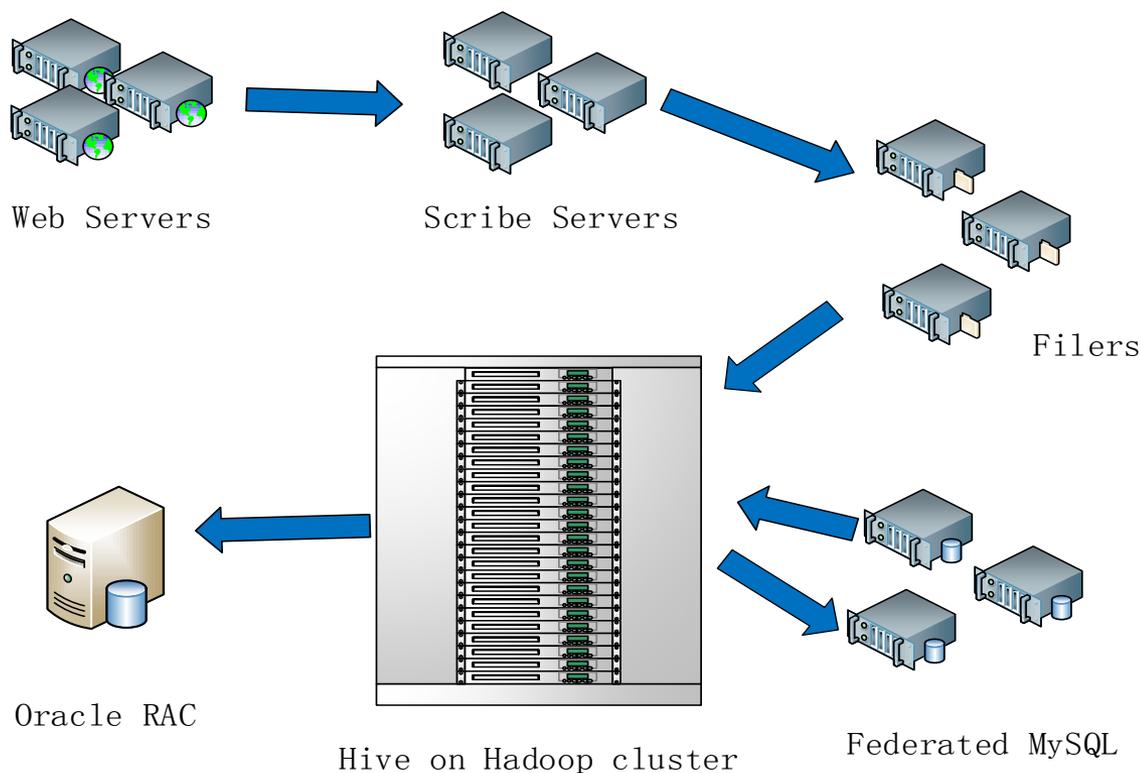


图 Facebook的数据仓库架构



14.2 Hive系统架构

- 用户接口模块包括CLI、HWI、JDBC、ODBC、Thrift Server

- 驱动模块（Driver）包括编译器、优化器、执行器等，负责把HiveSQL语句转换成一系列MapReduce作业

- 元数据存储模块（Metastore）是一个独立的关系型数据库（自带derby数据库，或MySQL数据库）

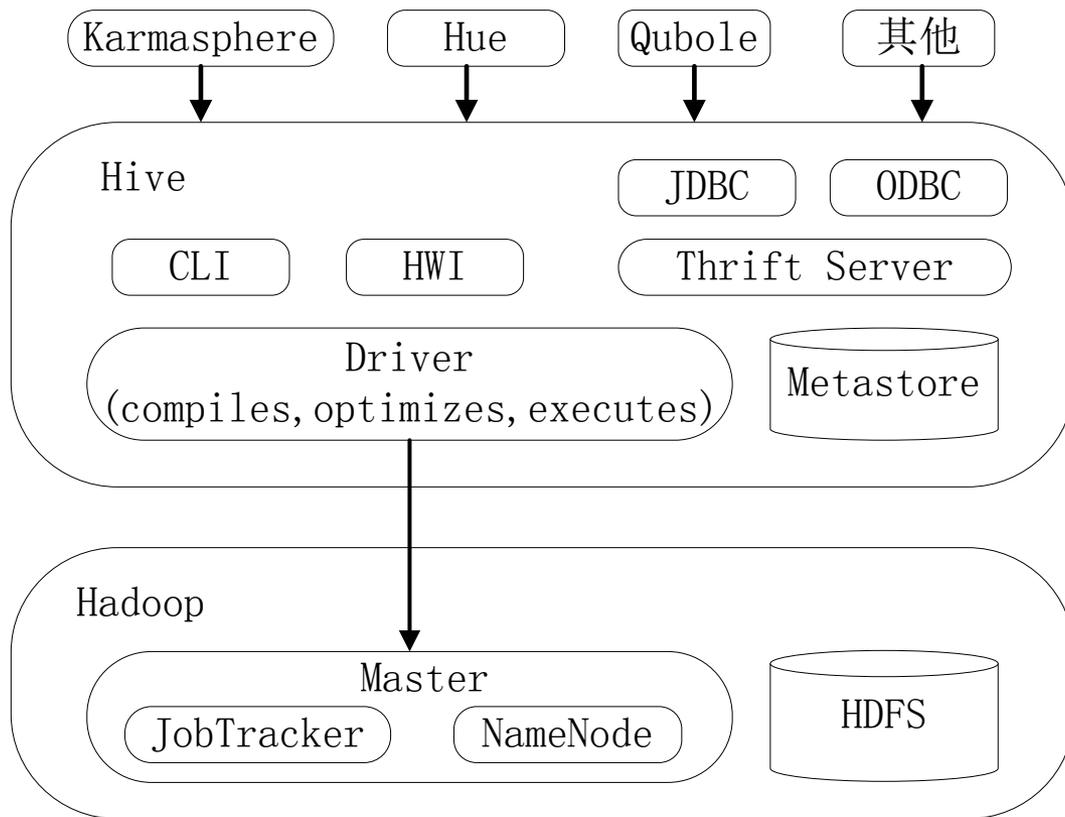


图 Hive系统架构



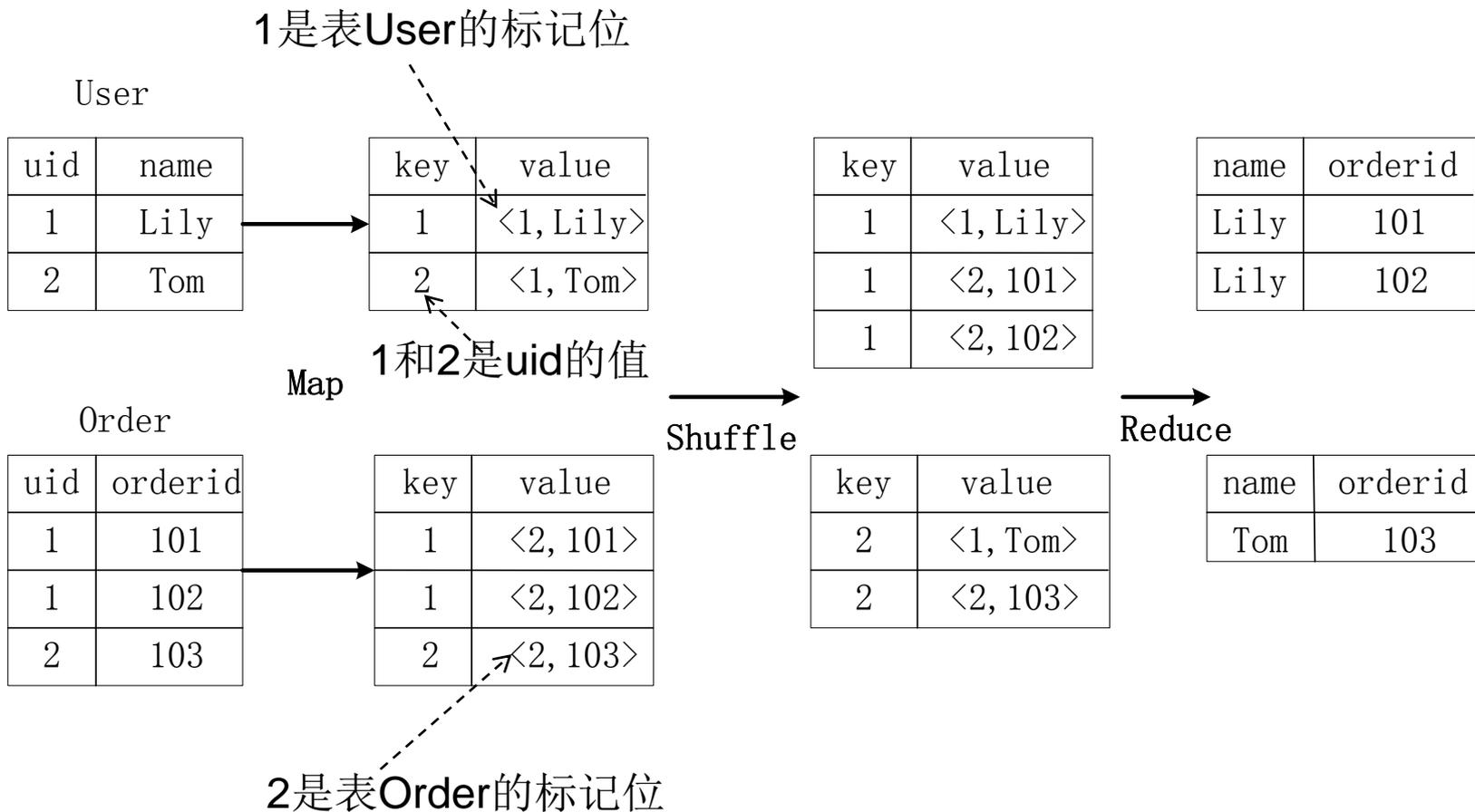
14.3 Hive工作原理

- 14.3.1 SQL语句转换成MapReduce作业的基本原理
- 14.3.2 Hive中SQL查询转换成MapReduce作业的过程



14.3.1 SQL语句转换成MapReduce的基本原理

1.join的实现原理





14.3.1 SQL语句转换成MapReduce的基本原理

2. group by的实现原理

存在一个分组（Group By）操作，其功能是把表Score的不同片段按照rank和level的组合值进行合并，计算不同rank和level的组合值分别有几条记录：

`select rank, level ,count(*) as value from score group by rank, level`

Score

rank	level
A	1
A	1



key	value
<A, 1>	2

key	value
<A, 1>	2
<A, 1>	1

rank	level	value
A	1	3

Map

Score

rank	level
A	1
B	2



key	value
<A, 1>	1
<B, 2>	1

Shuffle

key	value
<B, 2>	1

Reduce

rank	level	value
B	2	1

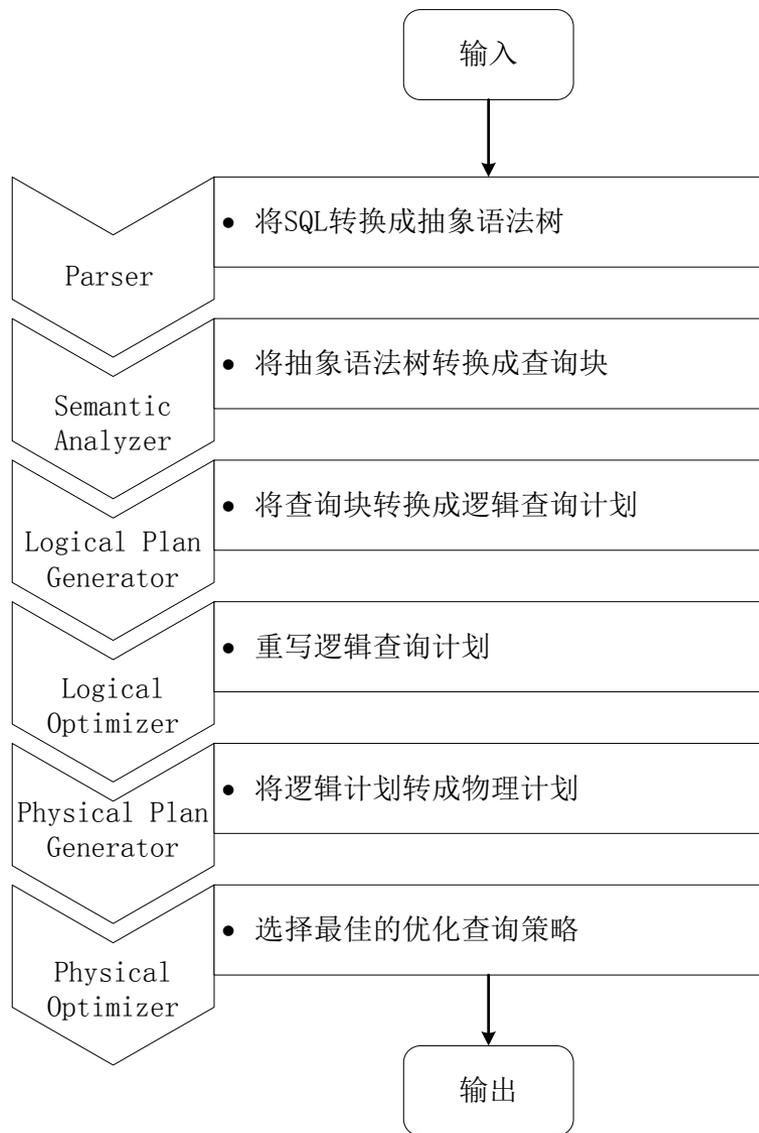


14.3.2 Hive中SQL查询转换成MapReduce作业的过程

- 当用户向Hive输入一段命令或查询时，Hive需要与Hadoop交互工作来完成该操作：
 - 驱动模块接收该命令或查询编译器
 - 对该命令或查询进行解析编译
 - 由优化器对该命令或查询进行优化计算
 - 该命令或查询通过执行器进行执行



14.3.2 Hive中SQL查询转换成MapReduce作业的过程



第1步：由Hive驱动模块中的编译器对用户输入的SQL语言进行词法和语法解析，将SQL语句转化为抽象语法树的形式

第2步：抽象语法树的结构仍很复杂，不方便直接翻译为MapReduce算法程序，因此，把抽象语法书转化为查询块

第3步：把查询块转换成逻辑查询计划，里面包含了许多逻辑操作符

第4步：重写逻辑查询计划，进行优化，合并多余操作，减少MapReduce任务数量

第5步：将逻辑操作符转换成需要执行的具体MapReduce任务

第6步：对生成的MapReduce任务进行优化，生成最终的MapReduce任务执行计划

第7步：由Hive驱动模块中的执行器，对最终的MapReduce任务进行执行输出



14.3.2 Hive中SQL查询转换成MapReduce作业的过程

几点说明:

- 当启动MapReduce程序时，Hive本身是不会生成MapReduce算法程序的
- 需要通过一个表示“Job执行计划”的XML文件驱动执行内置的、原生的Mapper和Reducer模块
- Hive通过和JobTracker通信来初始化MapReduce任务，不必直接部署在JobTracker所在的管理节点上执行
- 通常在大型集群上，会有专门的网关机来部署Hive工具。网关机的作用主要是远程操作和管理节点上的JobTracker通信来执行任务
- 数据文件通常存储在HDFS上，HDFS由名称节点管理



14.4 Hive HA基本原理

问题：在实际应用中，Hive也暴露出不稳定的问题

解决方案：Hive HA（High Availability）

- 由多个Hive实例进行管理的，这些Hive实例被纳入到一个资源池中，并由HAProxy提供一个统一的对外接口
- 对于程序开发人员来说，可以把它认为是一台超强“Hive”

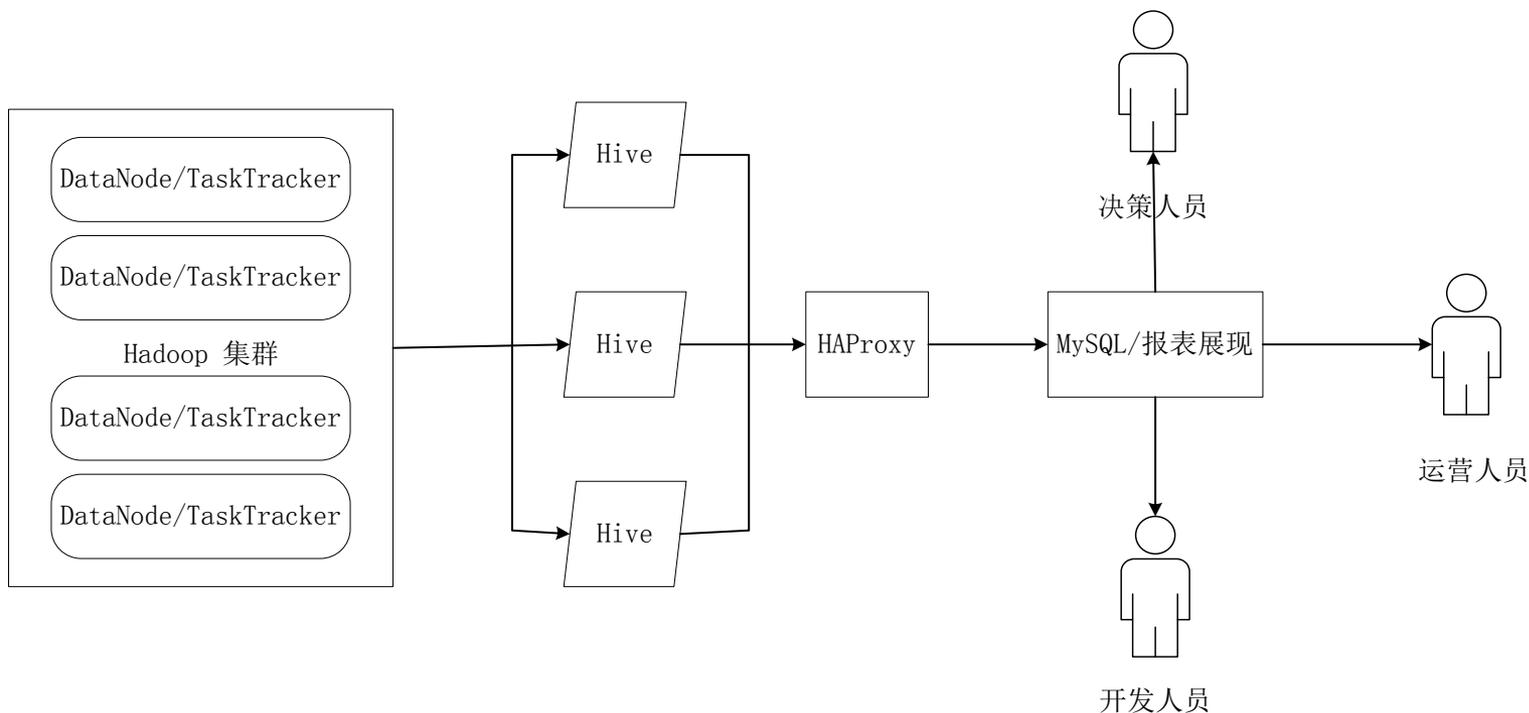


图 Hive HA基本原理



14.5 Impala

- 14.5.1 Impala简介
- 14.5.2 Impala系统架构
- 14.5.3 Impala查询执行过程
- 14.5.4 Impala与Hive的比较



14.5.1 Impala简介

- Impala是由Cloudera公司开发的新型查询系统，它提供SQL语义，能查询存储在Hadoop的HDFS和HBase上的PB级大数据，在性能上比Hive高出3~30倍
- Impala的运行需要依赖于Hive的元数据
- Impala是参照 Dremel系统进行设计的
- Impala采用了与商用并行关系数据库类似的分布式查询引擎，可以直接与HDFS和HBase进行交互查询
- Impala和Hive采用相同的SQL语法、ODBC驱动程序和用户接口

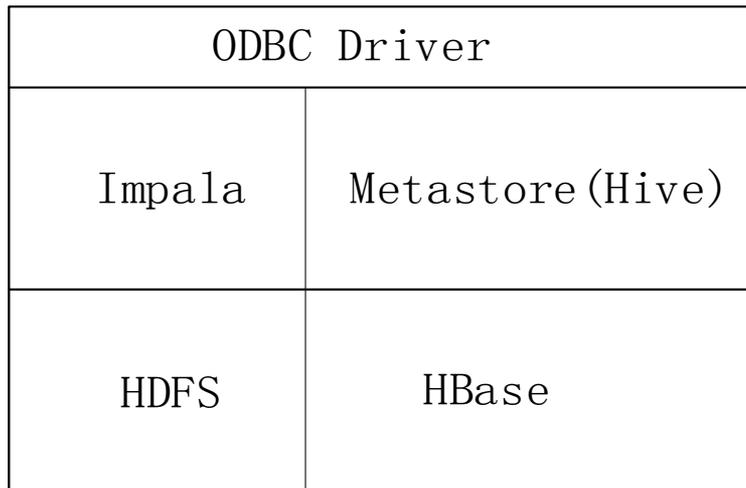


图 Impala与其他组件关系



14.5.2 Impala系统架构

Impala和Hive、HDFS、HBase等工具是统一部署在一个Hadoop平台上的
Impala主要由Impalad, State Store和CLI三部分组成

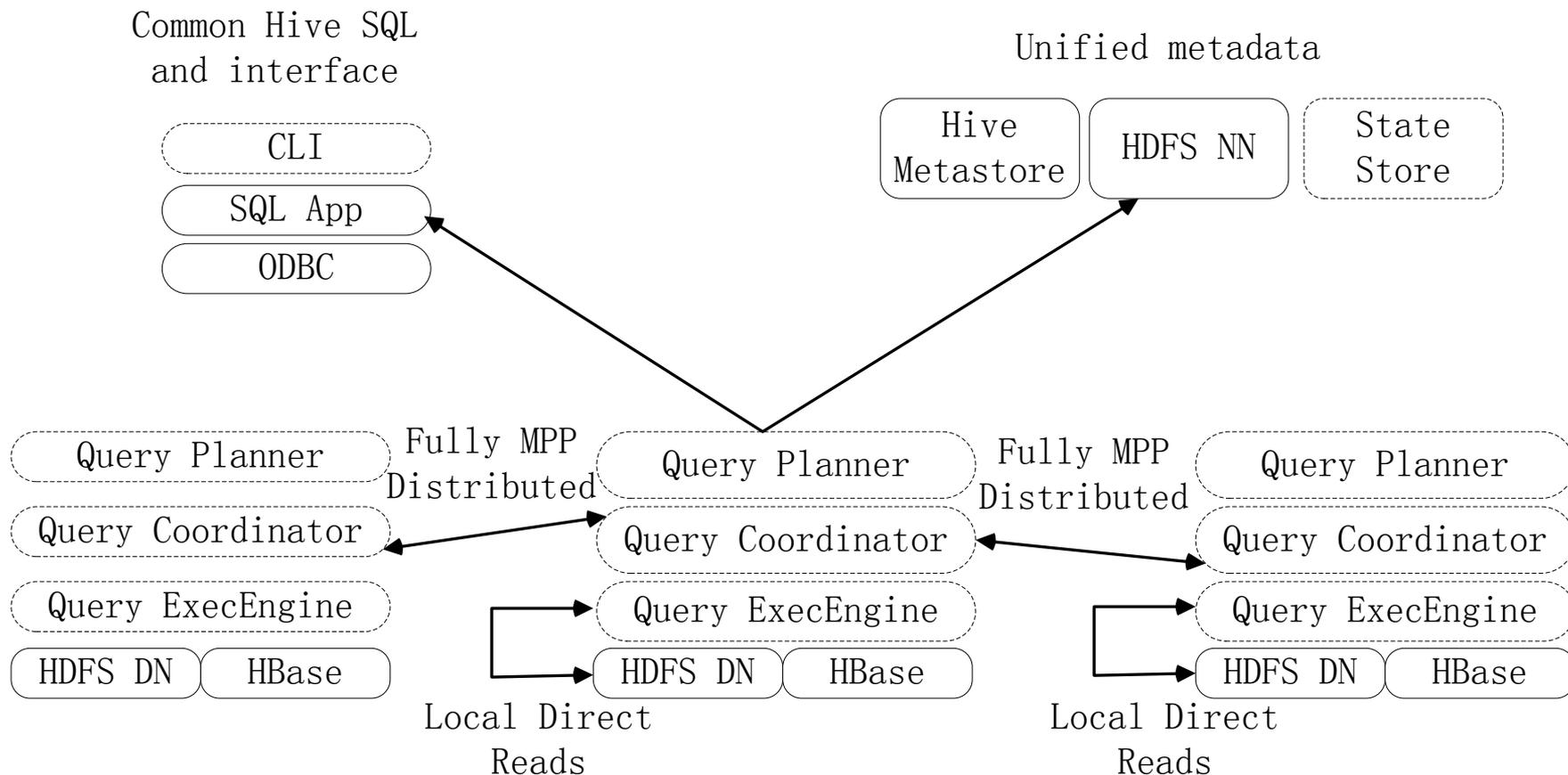


图 Impala系统架构



14.5.2 Impala系统架构

Impala主要由Impalad， State Store和CLI三部分组成

1. Impalad

- 负责协调客户端提交的查询的执行
- 包含Query Planner、Query Coordinator和Query Exec Engine三个模块
- 与HDFS的数据节点（HDFS DN）运行在同一节点上
- 给其他Impalad分配任务以及收集其他Impalad的执行结果进行汇总
- Impalad也会执行其他Impalad给其分配的任务，主要就是对本本地HDFS和HBase里的部分数据进行操作

2. State Store

- 会创建一个statestored进程
- 负责收集分布在集群中各个Impalad进程的资源信息，用于查询调度

3. CLI

- 给用户查询使用的命令行工具
- 还提供了Hue、JDBC及ODBC的使用接口

说明： Impala中的元数据直接存储在Hive中。Impala采用与Hive相同的元数据、SQL语法、ODBC驱动程序和用户接口，从而使得在一个Hadoop平台上，可以统一部署Hive和Impala等分析工具，同时支持批处理和实时查询



14.5.3 Impala查询执行过程

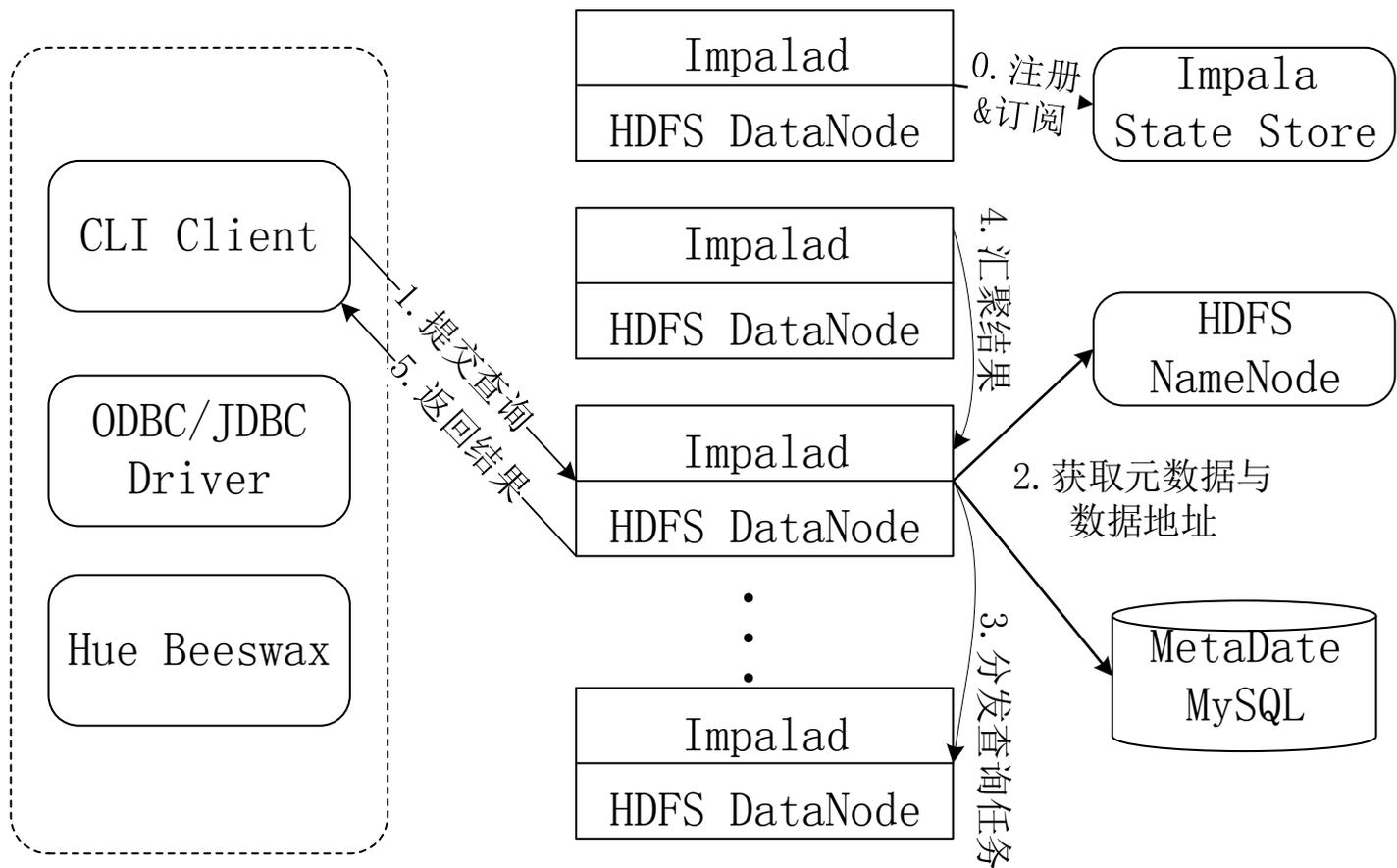


图 Impala查询过程图



14.5.3 Impala查询执行过程

Impala执行查询的具体过程:

- 第0步, 当用户提交查询前, Impala先创建一个负责协调客户端提交的查询的Impalad进程, 该进程会向Impala State Store提交注册订阅信息, State Store会创建一个statestored进程, statestored进程通过创建多个线程来处理Impalad的注册订阅信息。
- 第1步, 用户通过CLI客户端提交一个查询到impalad进程, Impalad的Query Planner对SQL语句进行解析, 生成解析树; 然后, Planner把这个查询的解析树变成若干PlanFragment, 发送到Query Coordinator



14.5.3 Impala查询执行过程

Impala执行查询的具体过程:

- 第2步, Coordinator通过从MySQL元数据库中获取元数据, 从HDFS的名称节点中获取数据地址, 以得到存储这个查询相关数据的所有数据节点。
- 第3步, Coordinator初始化相应impalad上的任务执行, 即把查询任务分配给所有存储这个查询相关数据的数据节点。
- 第4步, Query Executor通过流式交换中间输出, 并由Query Coordinator汇聚来自各个impalad的结果。
- 第5步, Coordinator把汇总后的结果返回给CLI客户端。



14.5.4 Impala与Hive的比较

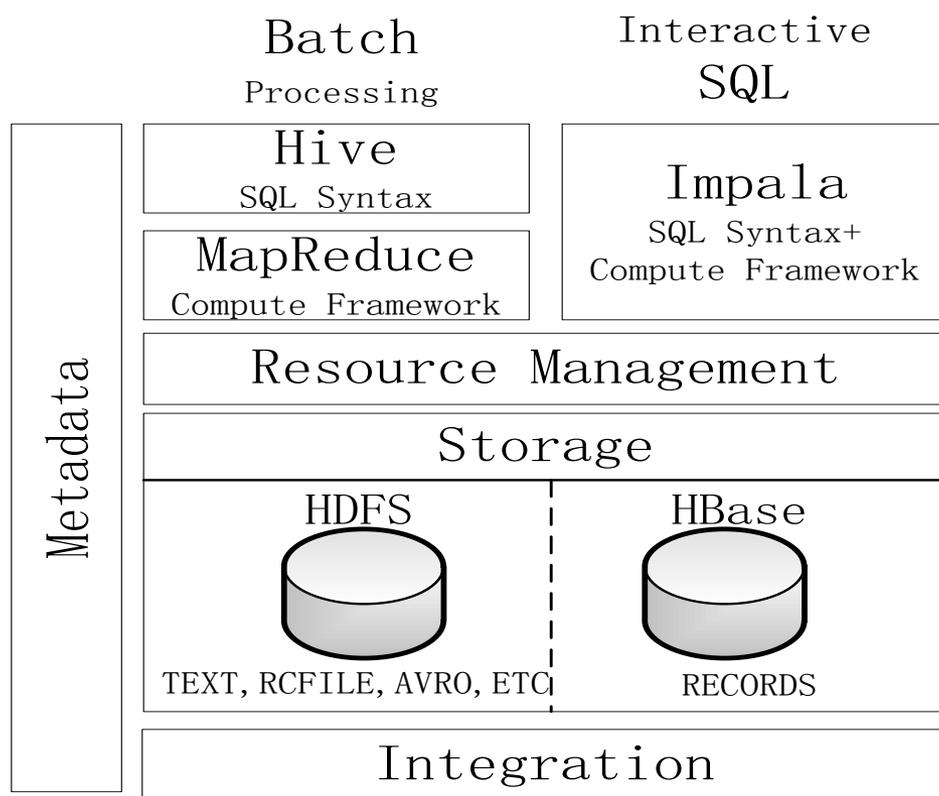


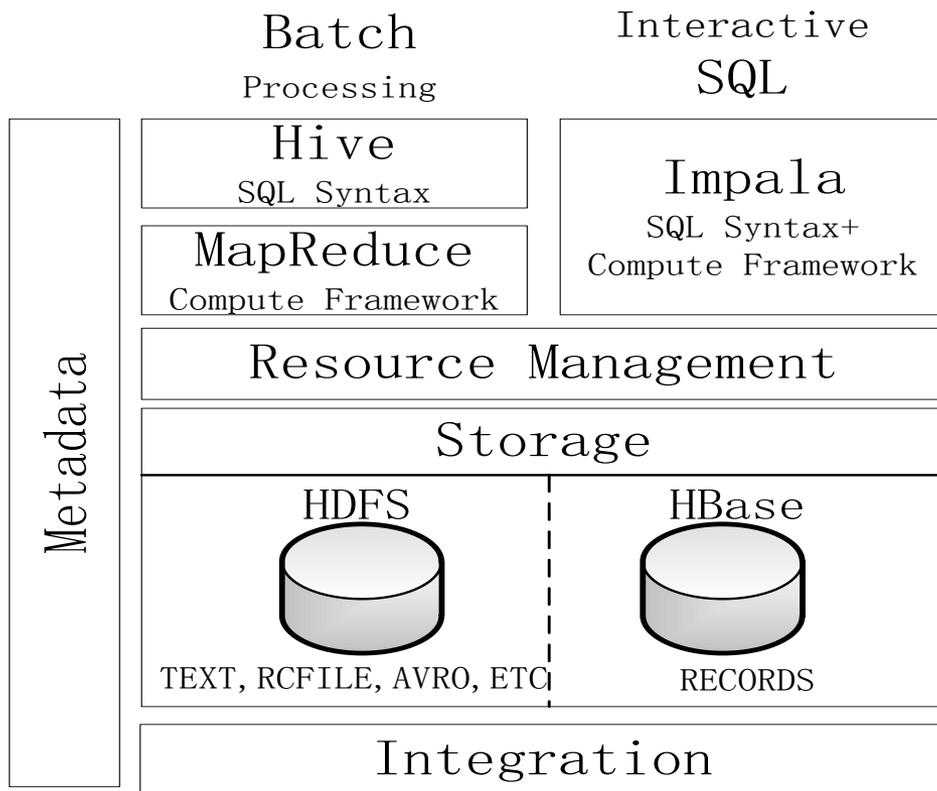
图 Impala与Hive的对比

Hive与Impala的**不同点**总结如下：

1. Hive适合于长时间的批处理查询分析，而Impala适合于实时交互式SQL查询
2. Hive依赖于MapReduce计算框架，Impala把执行计划表现为一棵完整的执行计划树，直接分发执行计划到各个Impalad执行查询
3. Hive在执行过程中，如果内存放不下所有数据，则会使用外存，以保证查询能顺序执行完成，而Impala在遇到内存放不下数据时，不会利用外存，所以Impala目前处理查询时会受到一定的限制



14.5.4 Impala与Hive的比较



Hive与Impala的**相同点**总结如下：

1. Hive与Impala使用相同的存储数据池，都支持把数据存储于HDFS和HBase中
2. Hive与Impala使用相同的元数据
3. Hive与Impala中对SQL的解释处理比较相似，都是通过词法分析生成执行计划

图 Impala与Hive的对比



14.5.4 Impala与Hive的比较

总结

- Impala的目的不在于替换现有的MapReduce工具
- 把Hive与Impala配合使用效果最佳
- 可以先使用Hive进行数据转换处理，之后再使用Impala在Hive处理后的结果数据集上进行快速的数据分析



14.6 Hive编程实践

- 14.6.1 Hive的安装与配置
- 14.6.2 Hive的数据类型
- 14.6.3 Hive基本操作
- 14.6.4 Hive应用实例：WordCount
- 14.6.5 Hive编程的优势

Hive上机实践详细过程，请参考厦门大学数据库实验室建设的“中国高校大数据课程公共服务平台”中的“**大数据课程学生服务站**”中的“学习指南”栏目：
学生服务站地址：<http://dblab.xmu.edu.cn/post/4331/>

学习指南栏目中包含了《Hive 实践教程》
<http://dblab.xmu.edu.cn/blog/hive-in-practice>



扫一扫访问学生服务站



14.6.1 Hive的安装与配置

1. Hive安装

安装Hive之前需要安装jdk1.6以上版本以及启动Hadoop

- 下载安装包apache-hive-1.2.1-bin.tar.gz
下载地址: <http://www.apache.org/dyn/closer.cgi/hive/>
- 解压安装包apache-hive-1.2.1-bin.tar.gz至路径 /usr/local
- 配置系统环境,将hive下的bin目录添加到系统的path中

2. Hive配置

Hive有三种运行模式, 单机模式、伪分布式模式、分布式模式。
均是通过修改hive-site.xml文件实现, 如果 hive-site.xml文件不存在, 我们可以参考\$HIVE_HOME/conf目录下的hive-default.xml.template文件新建。



14.6.2 Hive的数据类型

表 Hive的基本数据类型

类型	描述	示例
TINYINT	1个字节（8位）有符号整数	1
SMALLINT	2个字节（16位）有符号整数	1
INT	4个字节（32位）有符号整数	1
BIGINT	8个字节（64位）有符号整数	1
FLOAT	4个字节（32位）单精度浮点数	1.0
DOUBLE	8个字节（64位）双精度浮点数	1.0
BOOLEAN	布尔类型，true/false	true
STRING	字符串，可以指定字符集	"xmu"
TIMESTAMP	整数、浮点数或者字符串	1327882394（Unix新纪元秒）
BINARY	字节数组	[0,1,0,1,0,1,0,1]



14.6.2 Hive的数据类型

表 Hive的集合数据类型

类型	描述	示例
ARRAY	一组有序字段，字段的类型必须相同	Array(1,2)
MAP	一组无序的键/值对，键的类型必须是原子的，值可以是任何数据类型，同一个映射的键和值的类型必须相同	Map('a',1,'b',2)
STRUCT	一组命名的字段，字段类型可以不同	Struct('a',1,1,0)



14.6.3 Hive基本操作

1. create: 创建数据库、表、视图

- 创建数据库

①创建数据库hive

```
hive> create database hive;
```

- #### ②创建数据库hive。因为hive已经存在，所以会抛出异常，加上if not exists关键字，则不会抛出异常

```
hive> create database if not exists hive;
```



14.6.3 Hive基本操作

- 创建表

① 在hive数据库中，创建表usr，含三个属性id， name， age

```
hive> use hive;
```

```
hive>create table if not exists usr(id bigint,name string,age int);
```

② 在hive数据库中，创建表usr，含三个属性id， name， age， 存储路径为“/usr/local/hive/warehouse/hive/usr”

```
hive>create table if not exists hive.usr(id bigint,name string,age int)
```

```
>location '/usr/local/hive/warehouse/hive/usr';
```



14.6.3 Hive基本操作

- 创建视图

①创建视图little_usr，只包含usr表中id，age属性

```
hive>create view little_usr as select id,age from usr;
```



14.6.3 Hive基本操作

2. show: 查看数据库、表、视图

- 查看数据库

- ① 查看Hive中包含的所有数据库

```
hive> show databases;
```

- ② 查看Hive中以h开头的数据库

```
hive> show databases like 'h.*';
```

- 查看表和视图

- ① 查看数据库hive中所有表和视图

```
hive> use hive;
```

```
hive> show tables;
```

- ② 查看数据库hive中以u开头的表和视图

```
hive> show tables in hive like 'u.*';
```



14.6.3 Hive基本操作

3. load: 向表中装载数据

- ① 把目录'/usr/local/data'下的数据文件中的数据装载进usr表并覆盖原有数据

```
hive> load data local inpath '/usr/local/data' overwrite into table usr;
```

- ② 把目录'/usr/local/data'下的数据文件中的数据装载进usr表不覆盖原有数据

```
hive> load data local inpath '/usr/local/data' into table usr;
```

- ③ 把分布式文件系统目录'hdfs://master_server/usr/local/data'下的数据文件数据装载进usr表并覆盖原有数据

```
hive> load data inpath 'hdfs://master_server/usr/local/data'  
>overwrite into table usr;
```



14.6.3 Hive基本操作

4. insert: 向表中插入数据或从表中导出数据

① 向表usr1中插入来自usr表的数据并覆盖原有数据

```
hive> insert overwrite table usr1
```

```
> select * from usr where age=10;
```

② 向表usr1中插入来自usr表的数据并追加在原有数据后

```
hive> insert into table usr1
```

```
> select * from usr
```

```
> where age=10;
```



14.6.4 Hive应用实例：WordCount

词频统计任务要求：

首先，需要创建一个需要分析的输入数据文件
然后，编写HiveQL语句实现WordCount算法

具体步骤如下：

(1) 创建input目录，其中input为输入目录。命令如下：

```
$ cd /usr/local/hadoop  
$ mkdir input
```

(2) 在input文件夹中创建两个测试文件file1.txt和file2.txt，
命令如下：

```
$ cd /usr/local/hadoop/input  
$ echo "hello world" > file1.txt  
$ echo "hello hadoop" > file2.txt
```



14.6.4 Hive应用实例：WordCount

(3) 进入hive命令行界面，编写HiveQL语句实现WordCount算法，命令如下：

```
$ hive
```

```
hive> create table docs(line string);
```

```
hive> load data inpath 'input' overwrite into table docs;
```

```
hive> create table word_count as
```

docs

```
hello world  
hello hadoop
```

```
select word, count(1) as count from
```

```
(select explode(split(line,' '))as word from docs) w
```

```
group by word
```

```
order by word;
```

执行完成后，用select语句查看运行结果如下：

```
OK  
Time taken: 2.662 seconds  
hive> select * from word_count;  
OK  
hadoop 1  
hello 2  
world 1  
Time taken: 0.043 seconds, Fetched: 3 row(s)
```

W

word

```
hello  
world  
hello  
hadoop
```



14.6.5 Hive的编程优势

WordCount算法在MapReduce中的编程实现和Hive中编程实现的主要不同点：

1. 采用Hive实现WordCount算法需要编写较少的代码量
 - 在MapReduce中，WordCount类由63行Java代码编写而成
 - 在Hive中只需要编写7行代码
2. 在MapReduce的实现中，需要进行编译生成jar文件来执行算法，而在Hive中不需要
 - HiveQL语句的最终实现需要转换为MapReduce任务来执行，这都是由Hive框架自动完成的，用户不需要了解具体实现细节



本章小结

- 本章详细介绍了Hive的基本知识。Hive是一个构建于Hadoop顶层的数据仓库工具，主要用于对存储在Hadoop文件中的数据集进行数据整理、特殊查询和分析处理。Hive在某种程度上可以看作是用户编程接口，本身不存储和处理数据，依赖HDFS存储数据，依赖MapReduce处理数据。
- Hive支持使用自身提供的命令行CLI、简单网页HWI访问方式，及通过Karmasphere、Hue、Qubole等工具的外部访问。
- Hive在数据仓库中的具体应用中，主要用于报表中心的报表分析统计上。在Hadoop集群上构建的数据仓库由多个Hive进行管理，具体实现采用Hive HA原理的方式，实现一台超强“hive”。
- Impala作为新一代开源大数据分析引擎，支持实时计算，并在性能上比Hive高出3~30倍，甚至在将来的某一天可能会超过Hive的使用率而成为Hadoop上最流行的实时计算平台。
- 本章最后以单词统计为例，详细介绍了如何使用Hive进行简单编程。



附录：主讲教师



主讲教师：林子雨

单位：厦门大学计算机科学系

E-mail: ziyulin@xmu.edu.cn

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

数据库实验室网站: <http://dblab.xmu.edu.cn>



扫一扫访问个人主页

林子雨，男，1978年出生，博士（毕业于北京大学），现为厦门大学计算机科学系助理教授（讲师），曾任厦门大学信息科学与技术学院院长助理、晋江市发展和改革局副局长。中国高校首个“数字教师”提出者和建设者，厦门大学数据库实验室负责人，厦门大学云计算与大数据研究中心主要建设者和骨干成员，2013年度厦门大学奖教金获得者。主要研究方向为数据库、数据仓库、数据挖掘、大数据、云计算和物联网，并以第一作者身份在《软件学报》《计算机学报》和《计算机研究与发展》等国家重点期刊以及国际学术会议上发表多篇学术论文。作为项目负责人主持的科研项目包括1项国家自然科学基金青年基金项目(No.61303004)、1项福建省自然科学基金项目(No.2013J05099)和1项中央高校基本科研业务费项目(No.2011121049)，同时，作为课题负责人完成了国家发改委城市信息化重大课题、国家物联网重大应用示范工程区域试点泉州市工作方案、2015泉州市互联网经济调研等课题。编著出版中国高校第一本系统介绍大数据知识的专业教材《大数据技术原理与应用》并成为畅销书籍，编著并免费网络发布40余万字中国高校第一本闪存数据库研究专著《闪存数据库概念与技术》；主讲厦门大学计算机系本科生课程《数据库系统原理》和研究生课程《分布式数据库》《大数据技术基础》。具有丰富的政府和企业信息化培训经验，曾先后给中国移动通信集团公司、福州马尾区政府、福建省物联网科学研究院、石狮市物流协会、厦门市物流协会、福建龙岩卷烟厂等多家单位和企业开展信息化培训，累计培训人数达2000人以上。



附录：大数据学习教材推荐



扫一扫访问教材官网

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

全书共有13章，系统地论述了大数据的基本概念、大数据处理架构Hadoop、分布式文件系统HDFS、分布式数据库HBase、NoSQL数据库、云数据库、分布式并行编程模型MapReduce、流计算、图计算、数据可视化以及大数据在互联网、生物医学和物流等各个领域的应用。在Hadoop、HDFS、HBase和MapReduce等重要章节，安排了入门级的实践操作，让读者更好地学习和掌握大数据关键技术。

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

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



Principles and Applications of Big Data Technology - Big Data Conception, Storage, Processing, Analysis and Application

林子雨 编著



中国工信出版集团

人民邮电出版社
POSTS & TELECOM PRESS



附录：中国高校大数据课程公共服务平台



中国高校大数据课程 公共服务平台

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



扫一扫访问平台主页



扫一扫观看3分钟FLASH动画宣传片

21世纪高等教育计算机规划教材



大数据技术原理与应用

——概念、存储、处理、分析与应用

Principles and Applications of Big Data Technology—Big Data
Conception, Storage, Processing, Analysis and Application

林子雨 编著

- 搭建起通向“大数据知识空间”的桥梁和纽带
- 构建知识体系、阐明基本原理、引导初级实践、了解相关应用
- 为读者在大数据领域“深耕细作”奠定基础、指明方向



中国工信出版集团

人民邮电出版社
POSTS & TELECOM PRESS

Department of Computer Science, Xiamen University, 2016