Hive简介

- □ Hive基本原理
- □ Hive基本操作

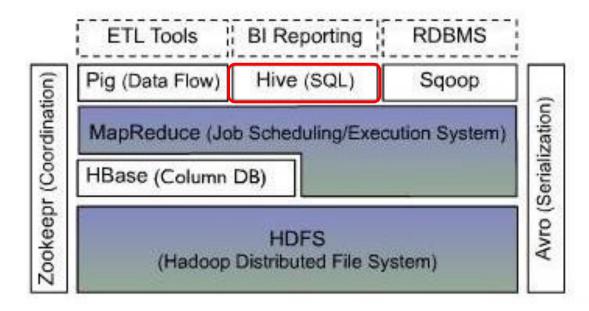
- □ Hive基本原理
- □ Hive基本操作



Hadoop生态



http://hive.apache.org



本讲义先介绍Hive 2.x版本,后对比3.x/4.x版本的变化





使用Hadoop进行数据分析

- □ 通过前面的课程知道,很多分析任务可以通过Hadoop集群进行,即可以通过Hadoop集群将任务分布到数百甚至上千个节点中进行分析,通过并行执行缩短分析的时间
- □ Hadoop通过MapReduce的并行化方式进行并行处理,能够充分利用数目庞大的服务器节点
- □ 但是,MapReduce是一个底层的编程接口,对于数据分析人员来说,这个编程接口并不是十分友好,还需要进行大量的编程以及调试工作





在Hadoop上加入数据分析功能

- □显然,为了能够支持一个类似于SQL相关的数据查询语言,Hadoop 还需要加入一些额外的模块才能够方便数据分析人员的使用,这些 额外的模块包括:
 - ■数据查询语言本身的定义与构造,这是与终端用户进行交互的接口,最简单的可以通过命令行接口的方式展开用户与系统的交互
 - □构造数据查询语言的执行引擎,即将上述的查询语言进行编译,并通过分布式的执行引擎完成查询,在Hive中,执行引擎会将查询语言翻译为多个MapReduce的任务序列,交给MapReduce程序去执行
 - □数据查询语言本身需要定义一套数据组织的格式



Hive是什么

- □ Hive是一个基于Apache Hadoop的数据仓库。对于数据存储与处理,Hadoop提供了主要的扩展和容错能力。
- □ Hive设计的初衷:对于大量的数据,使得数据汇总、查询和分析更加简单。它提供了SQL,允许用户简单地进行查询、汇总和数据分析。
- □ Hive的SQL给予了用户多种方式来集成自己的功能,然后做定制化的查询,例如用户自定义函数。





Hive优点

- □可扩展性:横向扩展,Hive 可以自由的扩展集群的规模,一般情况下不需要重启服务。
- □延展性: Hive 支持自定义函数,用户可以根据自己的需求来实现自己的函数。
- □良好的容错性:可以保障即使有节点出现问题,SQL语句仍可完成执行。





Hive缺点

- □ Hive 不支持记录级别的增删改操作,但是用户可以通过查询生成新表或者将查询结果导入到文件中(新版本支持记录级别的插入操作)
- □ Hive 的查询延时很严重,因为 MapReduce Job的启动过程消耗很长时间,所以不能用在交互查询系统中。
- □ Hive不是为在线事务处理而设计,所以主要用来做 OLAP (联机分析处理),而不是 OLTP (联机事务处理)。它最适合用于传统的数据仓库任务。



RDBMS vs Hive

- □ Hive和关系数据库存储文件的系统不同,Hive使用的是Hadoop的 HDFS,关系数据库则是服务器本地的文件系统;
- □ Hive使用的计算模型是MapReduce,而关系数据库则是自己设计的 计算模型;
- □关系数据库都是为实时查询的业务进行设计的,而Hive则是为海量数据做数据挖掘设计的,实时性很差;实时性的区别导致Hive的应用场景和关系数据库有很大的不同;
- □ Hive很容易扩展自己的存储能力和计算能力,这个是继承Hadoop的,而关系数据库在这个方面要比数据库差很多。



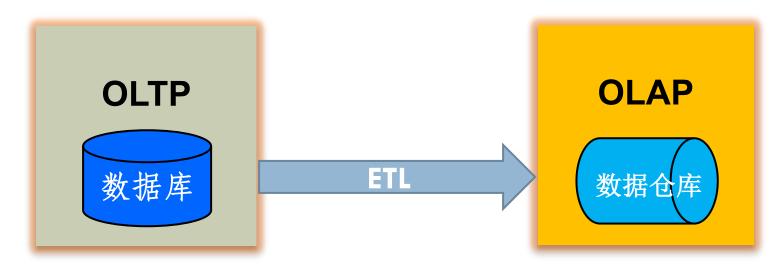
RDBMS vs Hive

对比项	Hive	RDBMS
查询语言	HQL	SQL
数据存储	HDFS	Raw Device or Local FS
执行器	MapReduce	Executor
数据插入	支持批量导入/单条插入	支持单条或者批量导入
数据操作	覆盖追加	行级更新删除
处理数据规模	大	小
执行延迟	高	低
分区	支持	支持
索引	0.8 版本之后加入简单索引	支持复杂的索引
扩展性	高(好)	有限 (差)
数据加载模式	读时模式 (快)	写时模式 (慢)
应用场景	海量数据查询	实时查询

Hive 具有 SQL 数据库的外表,但应用场景完全不同,**Hive** 只适合 用来做海量离线数据统计分析,也就是数据仓库。



- □ HBase和Hive在大数据架构中处在不同位置,HBase主要解决实时数据查询问题,Hive主要解决数据处理和计算问题,一般是配合使用。
 - □ HBase主要针对的是OLTP应用: 强调实时性和随机访问
 - □ Hive主要针对的是OLAP应用: 强调批处理和离线数据分析





□区别

- □ HBase: 基于Hadoop的NoSQL数据库,主要适用于海量明细数据(十亿、百亿)的随机实时查询,如日志明细、交易清单、轨迹行为等。
- □ Hive: 基于Hadoop的数据仓库,严格来说,不是数据库,主要是让开发人员能够通过SQL来计算和处理HDFS上的结构化数据,适用于离线的批量数据计算。
 - ■通过元数据来描述Hdfs上的结构化文本数据,通俗点来说,就是定义一张表来描述HDFS上的结构化文本,包括各列数据名称,数据类型是什么等,方便我们处理数据,当前很多SQL ON Hadoop的计算引擎均用的是hive的元数据,如Spark SQL、Impala等;
 - ■通过SQL来处理和计算HDFS的数据,Hive将SQL翻译为MapReduce来处理数据。



□区别

- □ Hive中的表是纯逻辑表,就只是表的定义等,即表的元数据。Hive本身不存储数据,它完全依赖HDFS和MapReduce。这样就可以将结构化的数据文件映射为为一张数据库表,并提供完整的SQL查询功能,并将SQL语句最终转换为MapReduce任务运行。而HBase表是物理表,适合存放非结构化的数据。
- Hive是基于MapReduce来处理数据,而MapReduce处理数据是基于行的模式;HBase处理数据是基于列的而不是基于行的模式,适合海量数据的随机访问。



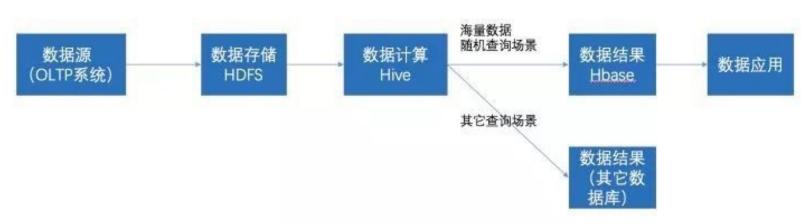
□区别

- □ HBase的表是疏松的存储的,因此用户可以给行定义各种不同的列; 而Hive表是稠密型,即定义多少列,每一行有存储固定列数的数据。
- □ Hive使用Hadoop来分析处理数据,而Hadoop系统是批处理系统,因此不能保证处理的低迟延问题;而HBase是近实时系统,支持实时查询。
- □ Hive不提供row-level的更新,它适用于大量append-only数据集(如日志)的批任务处理。而基于HBase的查询,支持和row-level的更新。
- □ Hive提供完整的SQL实现,通常被用来做一些基于历史数据的挖掘、分析。而HBase不适用与有join,多级索引,表关系复杂的应用场景。



□关系

- □在大数据架构中,两者是协作关系,数据流一般如下图:
 - ■通过ETL工具将数据源抽取到HDFS存储;
 - ■通过Hive清洗、处理和计算原始数据;
 - Hive清洗处理后的结果,如果是面向海量数据随机查询场景的可存入HBase;
 - ■数据应用从HBase查询数据。





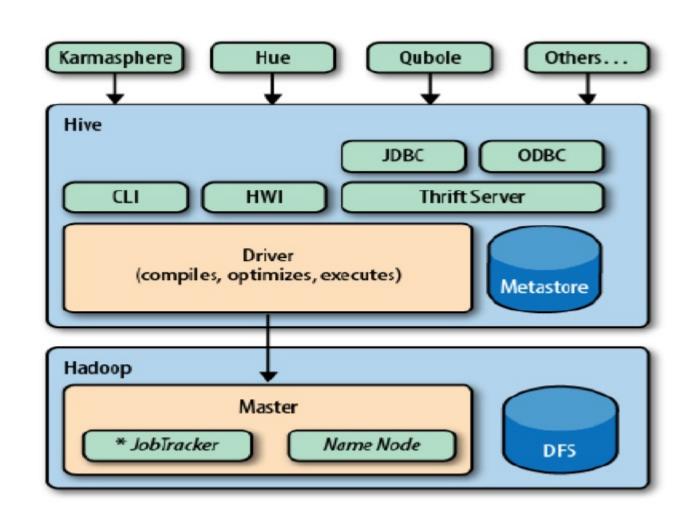


Hive的应用范围举例

- □ 日志分析: 在互联网公司中, 每天会产生大量的日志数据, 分析这些日志数据是每天 都需要进行的重要工作; 日志分析可以优化系统, 可以获知用户行为, 也可以获知数 据的统计信息
- □ 数据挖掘:通过对结构化数据的挖掘,能够获得原先使用者没有意识到的信息
- □ 文档索引:可以对一系列文档进行分析,并形成文档的索引结构,不一定是完整的倒 排表,可能是关联信息的索引
- □ 商业智能信息处理: 可以对商业信息进行查询分析, 从中可以获得一些智能决策的信 息
- □ 即时查询以及数据验证:数据分析人员可能临时需要验证数据的特性,需要查询引擎 迅速进行数据统计分析



Hive的体系结构





Hive的组成模块(1)

- □ Driver组件:核心组件,整个Hive的核心。该组件包括Compiler、 Optimizer和Executor,它的作用是将我们写的HQL语句进行解析、编译优化,生成执行计划,然后调用底层的MapReduce计算框架。
 - □ Compiler: Hive需要一个编译器,将HiveQL语言编译成中间表示,包括对于HiveQL语言的分析,执行计划的生成等工作
 - □ Optimizer: 进行优化
 - Executor: 执行引擎,在Driver的驱动下,具体完成执行操作,包括MapReduce执行,或者HDFS操作,或者元数据操作





Hive的组成模块(2)

- □ Metastore组件:数据服务组件,用以存储Hive的元数据:存储操作的数据对象的格式信息,在HDFS中的存储位置的信息以及其他的用于数据转换的信息SerDe等。Hive的元数据存储在关系数据库里,Hive支持的关系数据库有derby、mysql。
- □ CLI组件: Command Line Interface,命令行接口。
- □ ThriftServers:提供JDBC和ODBC接入的能力,它用来进行可扩展且跨语言的服务的开发,Hive集成了该服务,能让不同的编程语言调用Hive的接口。
- □ Hive WEB Interface (HWI): Hive客户端提供了一种通过网页的方式访问hive所提供的服务。这个接口对应Hive的HWI组件 (hive web interface)

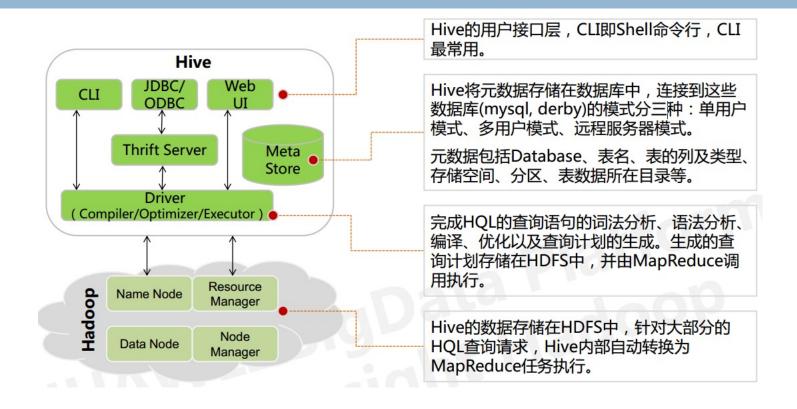


Hive的组成模块(3)

□ HiveQL: 这是Hive的数据查询语言,与SQL非常类似。Hive提供了这个数据查询语言与用户的接口,包括一个shell的接口,可以进行用户的交互以及网络接口与JDBC接口。JDBC接口可以用于编程,与传统的数据库编程类似,使得程序可以直接使用Hive功能而无需更改。



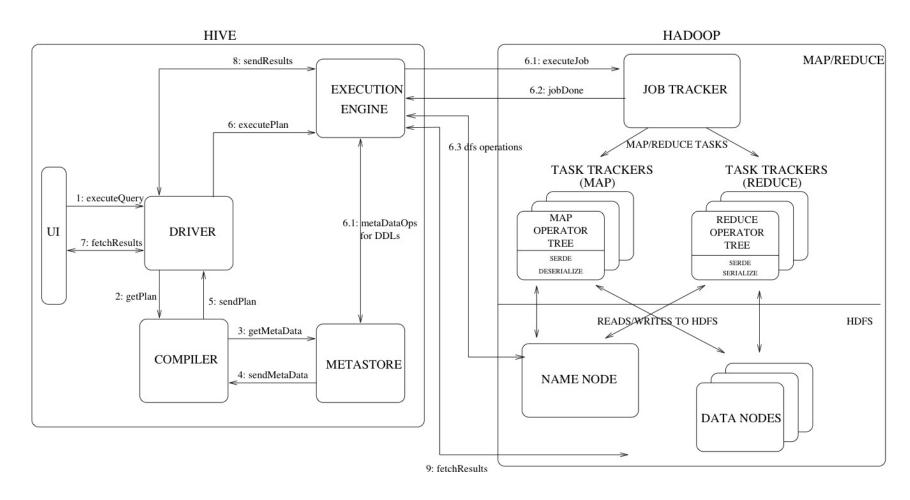
Hive的执行流程简单示意图



Hive 将通过CLI接入,JDBC/ODBC接入,或者HWI接入的相关查询,通过Driver(Complier、Optimizer和Executor),进行编译,分析优化,最后变成可执行的MapReduce。



Hive的执行流程



https://cwiki.apache.org/confluence/display/Hive/Design#Design-HiveArchitecture



Hive的数据模型

- □ 每一个类似于数据库的系统都首先需要定义一个数据模型,然后才是在这个数据模型之上的各种操作
- □ Tables (表): Hive的数据模型由数据表组成。
 - □数据表中的列是有类型的(int, float, string, data, boolean)也可以是复合的类型,如list, map (类似于JSON形式的数据)
- □ Partitions (分区): 数据表可以按照一定的规则进行划分Partition。
 - □ 例如,通过日期的方式将数据表进行划分
- □ Buckets (桶): 数据存储的桶。
 - □ 在一定范围内的数据按照Hash的方式进行划分(这对于数据的抽样以及对于join的优化 很有意义)



表

- □ Hive 表跟关系数据库里面的表类似。逻辑上,数据是存储在 Hive 表里面的,而表的元数据描述了数据的布局。我们可以对表执行过滤,关联,合并等操作。在 Hadoop 里面,物理数据一般是存储在 HDFS 的,而元数据是存储在关系型数据库的。
- □ 当我们在 Hive 创建表的时候,Hive 将以默认的方式管理表数据,也就是说,Hive 会默认把数据存储到 /user/hive/warehouse 目录里面。除了内部表,我们可以创建外部表,外部表需要指定数据的目录。



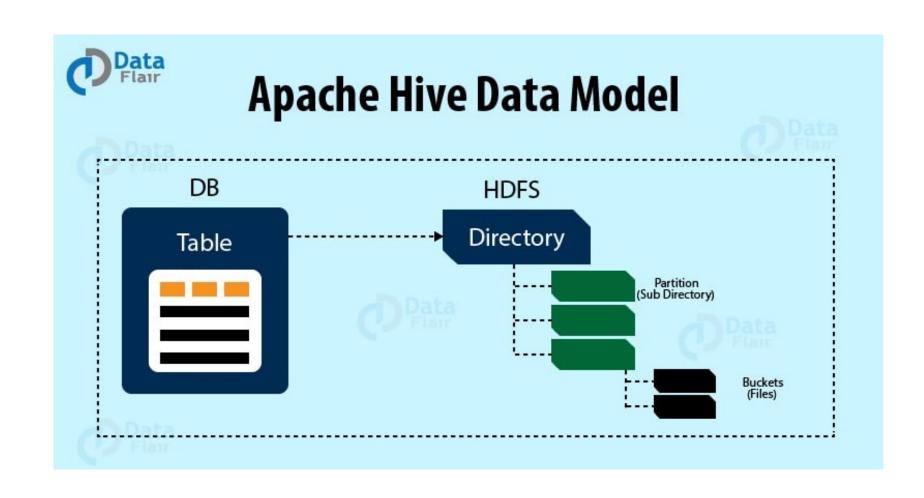


数据的物理分布情况

- □ Hive在HDFS中有固定的位置,通常被放置在HDFS的如下目录中: /user/hive/warehouse
- □ 每个数据表被存放在warehouse的子目录中。进一步来说,数据划分Partition、数据桶Buckets形成了数据表的子目录
- □数据可能以任意一种形式存储,例如:
 - □使用分隔符的文本文件,或者是SequenceFile
 - □使用用户自定义的SerDe,则可以定义任意格式的文件

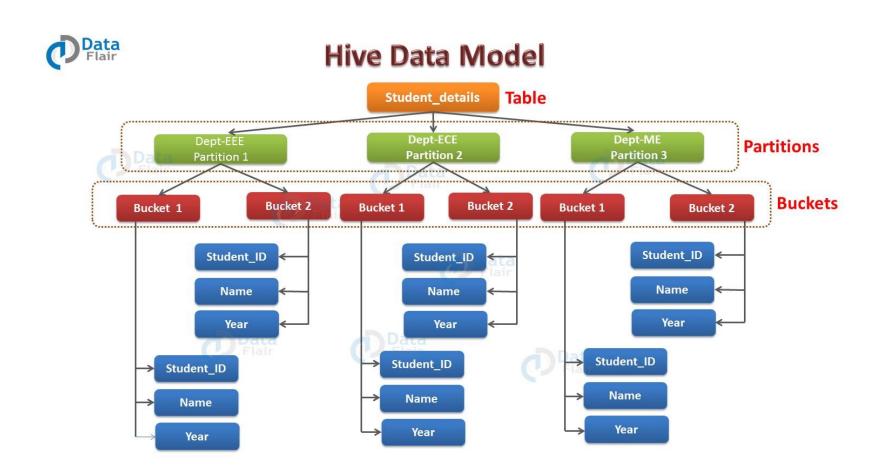


Hive的数据模型





Hive的数据模型





分区

□为了提高查询数据的效率,Hive提供了表分区机制。分区表基于分区键把具有相同分区键的数据存储在一个目录下,在查询某一个分区的数据的时候,只需要查询相对应目录下的数据,而不会执行全表扫描,也就是说,Hive在查询的时候会进行分区剪裁。每个表可以有一个或多个分区键。



桶

- □ Hive可以对每一个表或者是分区,进一步组织成桶,也就是说桶是更为细粒度的数据范围划分。Hive是针对表的某一列进行分桶。Hive采用对表的列值进行哈希计算,然后除以桶的个数求余的方式决定该条记录存放在哪个桶中。分桶的好处是可以获得更高的查询处理效率,使取样更高效。
- □ 每个桶只是表目录或者分区目录下的一个文件,如果表不是分区表,那么桶文件会存储在表目录下,如果表是分区表,那么桶文件会存储在分区目录下。所以你可以选择把分区分成 n 个桶,那么每个分区目录下就会有 n 个文件。

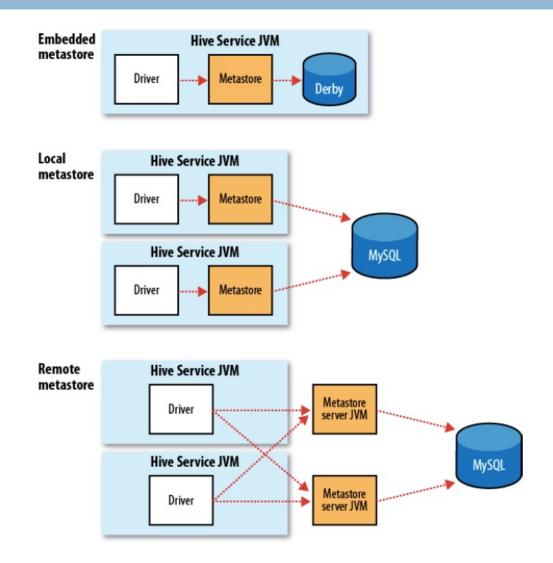


元数据存储: metastore

- □ 在Hive中由一系列的数据表格组成一个命名空间,关于这个命名空间的描述信息会保存在metastore的空间中
- □ 元数据使用SQL的形式存储在传统的关系数据库中,因此可以使用任意一种关系数据库,例如Derby(Apache的关系数据库实现),MySQL以及其他的多种关系数据库存储方法
- □ 在数据库中,保存最重要的信息是有关数据库中的数据表格描述,包括每一个 表的格式定义,列的类型,物理的分布情况,数据划分情况等



metastore的配置情况



默认情况下,metastore 服务和 Hive 的服务运行在同一个 JVM 中,包含了一个内嵌的以本地磁盘作为存储的Derby (Hive 自带的数据库)数据库实例。

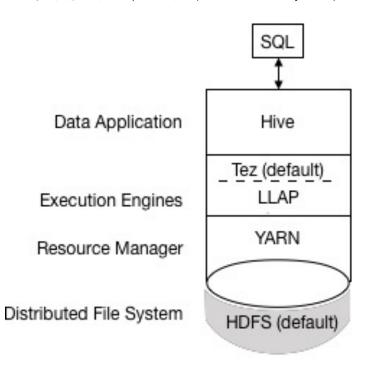
任何 JDBC 兼容的数据库都可以通过 javax.jdo.option.* 配置属性来供 metastore 使用。

通过 hive.metastore.uris 设置为 metastore 服务器 URI(如果有多个服务器,可以用逗号分割),把 hive 服务设为使用远程 metastore 服务器的URI的格式为: thrift://host:port。



Hive 3.x变化

- □执行引擎更改
 - Apache Tez成为默认的Hive执行引擎。通过有向无环图 (DAG) 和数据 传输原语的表达式,在Tez下执行Hive查询可以提高性能。



- 1. Hive编译查询。
- 2. Tez执行查询。
- 3. YARN为群集中的应用程序分配资源,并为YARN队列中的Hive作业启用授权。
- 4. Hive根据表类型更新HDFS或Hive仓库中的数据。
- 5. Hive通过JDBC连接返回查询结果。



Hive 3.x 变化

- □设计影响安全性的更改
 - □默认情况下,Hadoop 3.0 Ambari安装添加了Apache Ranger安全服务。 Hive的主要授权模型是Ranger。此模型仅允许Hive访问HDFS。Hive强制 执行Ranger中指定的访问控制。此模型提供比其他安全方案更强的安 全性以及更灵活的策略管理。
- □ HDFS权限更改
 - ■HDFS访问控制列表(ACL)是HDFS中权限系统的扩展。Hadoop 3.0默认打开HDFS中的ACL,在为多个组和用户提供特定权限时,可以提高灵活性方便地将权限应用于目录树而不是单个文件。



Hive 3.x 变化

- □交易处理变更 ACID v2, 对很多事务的特性进行了优化升级, 使之更接近于关系型数据库。
 - ■使用ACID语义修改现有Hive表数据,包括insert, update, delete, merge
 - □支持数据库四大特性ACID
 - □允许在使用长时间运行的分析查询同时进行并发更新
 - 使用MVCC(Multi-Version concurrency Control)架构



Hive 3.x 变化

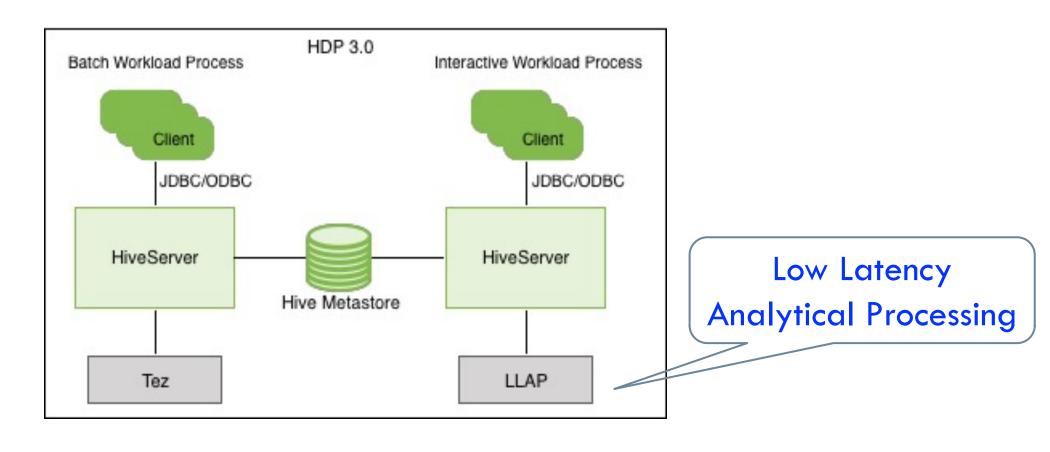
□客户端

- □ Hive 3支持瘦客户端Beeline,用于从命令行运行查询和Hive管理命令。 Beeline使用与HiveServer的JDBC连接来执行所有命令。
- □ Hive客户端的更改要求使用grunt命令行来使用Apache Pig。
- □ HiveServer现在使用远程而不是嵌入式Metastore。
- □ Spark 目录更改
 - Spark和Hive现在使用独立的目录来访问相同或不同平台上的Spark SQL或Hive表。Spark创建的表驻留在Spark目录中。Hive创建的表位于 Hive目录中。虽然是独立的,但这些表互操作。
 - ■可以使用HiveWarehouseConnector从Spark访问ACID和外部表。



Hive 3.x 变化

□批处理和交互式工作负载的Hadoop 3.0查询执行体系结构

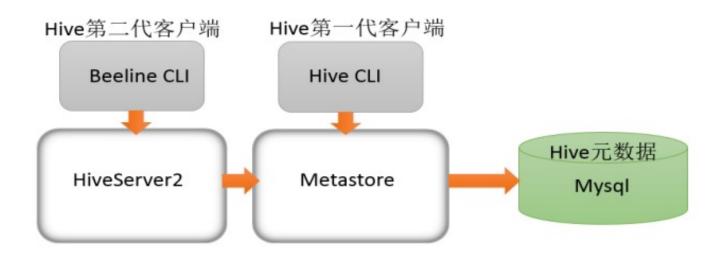




Hive 4.x 变化

- □ Hive 3.x 仍然支持 Hive CLI, 但从这个版本开始, Hive CLI 已经被标记为不推荐使用 (deprecated)。官方建议用户逐步迁移至 Beeline, 尤其是面向生产环境时。
- □ Hive 4.x 不再支持传统的 Hive CLI。

Hive客户端和服务的关系



- □ Hive基本原理
- □ Hive基本操作



Hive的安装和配置

```
□ 下载 <a href="https://archive.apache.org/dist/hive/">https://archive.apache.org/dist/hive/</a>
```

□版本

```
■ 2.3.10 May 9, 2024 works with Hadoop 2.x.y
```

- 3.1.3 April 8, 2022 works with Hadoop 3.x.y (推荐)
- 4.0.1 October 2, 2024 works with Hadoop 3.3.6, Tez 0.10.4



Hive的安装和配置

- □前提
 - □ mysql及驱动(也可以用自带的derby数据库)
- □安装
 - ■解压
 - □ 配置hive-env.sh
 - HADOOP_HOME
 - □ 配置hive-site.xml
 - ■关系数据库的相关属性



Hive的安装和配置

- □ 要想Hive使用HDFS进行数据仓库的存储,使用MapReduce进行HQL语言的执行,需要进行相应的配置。
 - hive-env.sh
 - Set HADOOP_HOME
 - hive-site.xml (hive-default.xml.template)
 - ■元数据仓库

```
property>
```

<name>javax.jdo.option.ConnectionURL</name>

<value>jdbc:derby:;databaseName=metastore_db;create=true

- </property>
- ■元数据文件目录

```
property>
```

<name>hive.metastore.warehouse.dir</name>

<value>/user/hive/warehouse</value>

</property>

若已设置相关的系统环境变量,并使用默认配置,可以不修改配置文件(仅针对Hive 2.x和3.x)

这里使用的默认内嵌数据库derby,如果 选择的是mysql数据库,要先安装mysql, 并且将mysql的驱动包放入hive的lib文件夹



启动Hive的命令行界面shell

- □ 完成Hive系统的合适配置之后,打开任意一个命令行界面,执行 下面的命令就可以启动hive的界面
- □ \$cd /hive/install/directory 进入hive的安装目录
- □\$bin /hive 如果已经将hive加入到执行路径,则可以直接执行hive 即可
- □执行成功的话,我们就可以看到hive的主界面hive>
- □等待用户输入查询命令

注意:在运行hive前要先确保Hadoop已经启动(start-dfs, start-yarn)和配置的关系数据库(derby或mysql)已经启动并完成初始化:

\$HIVE_HOME/bin/schematool -dbType derby -initSchema



退出Hive的命令行界面shell

- □ hive> quit;
- □ stop-yarn.sh
- □ stop-dfs.sh



Hive QL

- □ Hive主要支持以下几类操作:
 - □ DDL:数据定义语句,包括CREATE, ALTER, SHOW, DESCRIBE, DROP等
 - DML:数据操作语句,包括LOAD DATA, INSERT。Hive的设计中没有考虑UPDATE操作。
 - □ QUERY:数据查询语句,主要是SELECT语句。

注意: Hive QL的保留字大小写不敏感



创建数据表的命令

- □显示所有的数据表
 - hive> show tables;
- □ 创建一个表,这个表包括两列,分别是整数类型以及字符串类型, 使用文本文件表达
 - hive> CREATE TABLE pokes (foo INT, bar STRING);
 - hive> CREATE TABLE invites (foo INT, bar STRING) PARTITIONED BY (ds STRING);
 - hive> CREATE TABLE Shakespeare (freq int, word string)

row format delimited fields terminated by '\t'

stored as textfile; //定义这张表使用的数据文件格式,这里指定为txt类型

如果数据是csv文件,需要忽略表头的话,可以在末尾加上这句:

TBLPROPERTIES ('skip.header.line.count'='1'); //定义这张表的属性



描述数据表的命令

- □显示所创建的数据表的描述,即创建时候对于数据表的定义
 - hive > DESCRIBE invites;
- □修改表的语句
 - hive> ALTER TABLE pokes ADD COLUMNS (new_col INT);
 - hive> ALTER TABLE invites ADD COLUMNS (new_col2 INT COMMENT 'a comment');
 - hive> ALTER TABLE invites REPLACE COLUMNS (foo INT, bar STRING, baz INT COMMENT 'baz replaces new_col2');



装入数据

- □数据装入到Hive中
 - hive> LOAD DATA LOCAL INPATH './examples/files/kv1.txt' OVERWRITE INTO TABLE pokes;
- NOTES
 - □ If the 'OVERWRITE' keyword is omitted, data files are appended to existing data sets.
 - NO verification of data against the schema is performed by the load command.
 - If the file is in hdfs, it is moved into the Hive-controlled file system namespace.



装入数据

□分区

- hive> LOAD DATA LOCAL INPATH './examples/files/kv2.txt' OVERWRITE INTO TABLE invites PARTITION (ds='2008-08-15');
- hive> LOAD DATA LOCAL INPATH './examples/files/kv3.txt' OVERWRITE INTO TABLE invites PARTITION (ds='2008-08-08');
- □从HDFS装入数据
 - hive> LOAD DATA INPATH '/user/myname/kv2.txt' OVERWRITE INTO TABLE invites PARTITION (ds='2008-08-15');



SELECTS and FILTERS

- □ hive> SELECT a.foo FROM invites a WHERE a.ds='2008-08-15';
- hive> SELECT a.foo FROM invites a WHERE a.ds='2008-08-15' sort by a.foo asc limit 10;
- hive> INSERT OVERWRITE DIRECTORY '/tmp/hdfs_out'
 SELECT a.* FROM invites a WHERE a.ds='2008-08-15';
- hive> INSERT OVERWRITE LOCAL DIRECTORY '/tmp/local_out' SELECT a.* FROM pokes a;



Group By

- □ Group by通常和聚合函数一起使用,按照一个或者多个列进行分组,然后对每个组进行聚合操作。
- □ hive> INSERT OVERWRITE TABLE events

SELECT a.bar, count(*)

FROM invites a

WHERE a.foo > 0 GROUP BY a.bar;



Group By

□聚合函数

返回类型	签名	描述
BIGINT	count(*), count(expr),	count(*) - 返回检索行的总数。
DOUBLE	sum(col), sum(DISTINCT col)	返回该组或该组中的列的不同值的分组和所有元素的总和。
DOUBLE	avg(col), avg(DISTINCT col)	返回上述组或该组中的列的不同值的元素的平均值。
DOUBLE	min(col)	返回该组中的列的最小值。
DOUBLE	max(col)	返回该组中的列的最大值。



Join

- □ Join主要对两个表通过两个相同的字段进行连接,并查询相关的结果。
- hive> SELECT t1.bar, t1.foo, t2.foo
 FROM pokes t1 JOIN invites t2 ON
 t1.bar = t2.bar;



排序

□ order by

- □全局排序,只有一个reducer
- □ ASC: 升序 (默认); DESC: 降序
- hive> select * from emp order by sal desc; //查询员工信息按工资降序排列
- 在严格模式下(set hive.mapred.mode = strict), order by 必须要和 limit 一起用,否则是会报错的。Hive 一般默认使用的是非严格模式(set hive.mapred.mode=nonstrict)

sort by

- □ sort by为每个reducer产生一个排序文件,首先要设置reducer个数(>1)。 sort by只会保证每个reducer的输出有序,并不保证全局有序。
- hive> set mapreduce.job.reduces=3;
- hive> select * from emp sort by deptno desc; //根据部门编号降序查看员工信息



排序

distribute by

- 在有些情况下,我们需要控制某个特定行应该到哪个reducer,通常是为了进行后续的聚集操作。distribute by 子句可以做这件事。distribute by类似MR中partition(自定义分区),进行分区,结合sort by使用。distribute by 的分区规则是根据分区字段的 hash 码与 reduce 的个数进行模除后,余数相同的分到一个区。
- □ DISTRIBUTE BY 语句要写在 SORT BY 语句之前。
- hive> set mapreduce.job.reduces=3;
- hive> insert overwrite local directory '/opt/module/data/distribute-result' select * from emp distribute by deptno sort by empno desc; //先按照部门编号分区,再按照员工编号降序排序。



排序

□ cluster by

- 当distribute by和sort by字段相同时,可以使用cluster by方式。
- □ cluster by除了具有distribute by的功能外还兼具sort by的功能。但是排序只能是升序排序,不能指定排序规则为ASC或者DESC。
- hive> select * from emp cluster by deptno; //先按照部门编号分区并按升序排序
- □ 等同于
- hive> select * from emp distribute by deptno sort by deptno;



Hive: Example

- Hive looks similar to an SQL database
- Relational join on two tables:
 - Table of word counts from Shakespeare collection
 - □ Table of word counts from the bible

SELECT s.word, s.freq, k.freq FROM shakespeare s
JOIN bible k ON (s.word = k.word) WHERE s.freq >= 1 AND k.freq >= 1
ORDER BY s.freq DESC LIMIT 10;

the	25848	62394
1	23031	8854
and	19671	38985
to	18038	13526
of	16700	34654
a	14170	8057
you	12702	2720
my	11297	4135
in	10797	12445
is	8882	6884

Source: Material drawn from Cloudera training VM



Hive: Behind the Scenes

SELECT s.word, s.freq, k.freq FROM shakespeare s

JOIN bible k ON (s.word = k.word) WHERE s.freq >= 1 AND k.freq >= 1

ORDER BY s.freq DESC LIMIT 10;



(Abstract Syntax Tree)

(TOK_QUERY (TOK_FROM (TOK_JOIN (TOK_TABREF shakespeare s) (TOK_TABREF bible k) (= (. (TOK_TABLE_OR_COL s) word) (. (TOK_TABLE_OR_COL k) word)))) (TOK_INSERT (TOK_DESTINATION (TOK_DIR TOK_TMP_FILE)) (TOK_SELECT (TOK_SELEXPR (. (TOK_TABLE_OR_COL s) word)) (TOK_SELEXPR (. (TOK_TABLE_OR_COL s) freq))) (TOK_SELEXPR (. (TOK_TABLE_OR_COL s) freq))) (TOK_TABLE_OR_COL k) freq)))) (TOK_ORDERBY (TOK_TABSORTCOLNAMEDESC (. (TOK_TABLE_OR_COL s) freq)))) (TOK_LIMIT 10)))



(one or more of MapReduce jobs)



Hive: Behind the Scenes

STAGE DEPENDENCIES:
Stage-1 is a root stage
Stage-2 depends on stages: Stage-1
Stage-0 is a root stage
STAGE PLANS:
Stage: Stage-1
Map Reduce
Alias -> Map Operator Tree:
S
TableScan
alias: s
Filter Operator
predicate:
expr: (freq >= 1)
type: boolean
Reduce Output Operator
key expressions:
expr: word
type: string
sort order: +
Map-reduce partition
columns:
expr: word
type: string
tag: 0
value expressions:
expr: freq
type: int
expr: word
type: string

```
TableScan
       alias: k
       Filter Operator
        predicate:
          expr: (freq >= 1)
          type: boolean
        Reduce Output Operator
         key expressions:
             expr: word
             type: string
         sort order: +
         Map-reduce partition
columns:
             expr: word
             type: string
         tag: 1
         value expressions:
             expr: freq
             type: int
```

k

Reduce Operator Tree:
Join Operator
condition map:
Inner Join 0 to 1
condition expressions:
0 {VALUEcol0} {VALUEcol1}
1 {VALUEcol0}
outputColumnNames: _col0, _col1, _col2
Filter Operator
predicate:
expr: ((_col0 >= 1) and (_col2 >= 1))
type: boolean
Select Operator
expressions:
expr: _col1
type: string
expr: _col0
type: int
expr: _col2
type: int
outputColumnNames: _col0, _col1, _col2
File Output Operator
compressed: false
GlobalTableId: 0
table:
input format:
org. a pache. hado op. mapred. Sequence File Input Format
output format:
org. a pache. hado op. hive. ql. io. Hive Sequence File Output
Format

```
Stage: Stage-2
  Map Reduce
   Alias -> Map Operator Tree:
    hdfs://localhost:8022/tmp/hive-training/364214370/10002
       Reduce Output Operator
        key expressions:
            expr: col1
           type: int
        sort order: -
        tag: -1
        value expressions:
           expr: _col0
            type: string
           expr: _col1
            type: int
            expr: col2
           type: int
   Reduce Operator Tree:
     Extract
      Limit
       File Output Operator
        compressed: false
        GlobalTableId: 0
        table:
          input format:
org.apache.hadoop.mapred.TextInputFormat
          output format:
org.apache.hadoop.hive.ql.io.HiveIgnoreKeyTextOutputFormat
```

Stage: Stage-0 **Fetch Operator** limit: 10



Hive: Example

- □数据文件
- 1 Rod 18 study-game-driver std_addr:Beijing-work_addr:shanghai
- 2 Tom 21 study-game-driver std_addr:Beijing-work_addr:Beijing
- 3 Jerry 33 study-game-football std_addr:Beijing-work_addr:Shenzhen
- 4 Bob 23 study-game-music std_addr:Beijing-work_addr:Nanjing
- □创建Hive表
 - hive> CREATE TABLE person (id INT, name STRING, age INT, fav ARRAY<STRING>, addr MAP<STRING, STRING>)

COMMENT 'This is the person table'

ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY '\t'

COLLECTION ITEMS TERMINATED BY '-'

MAP KEYS TERMINATED BY ':'

STORED AS TEXTFILE;

- □导入数据
 - hive> LOAD DATA LOCAL INPATH person.txt OVERWRITE INTO TABLE person;



表的分区

- □ 可以把数据依照单个或多个列进行分区,通常按照时间、地域进行分区。为了 达到性能表现的一致性,对不同列的划分应该让数据尽可能均匀分布。分区应 当在建表时设置。
 - hive> CREATE TABLE person (id INT, name STRING, age INT, fav ARRAY<STRING>, addr MAP<STRING, STRING>)
 COMMENT 'This is the person table'

PARTITIONED BY (dt STRING)

ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY '\t'

COLLECTION ITEMS TERMINATED BY '-'

MAP KEYS TERMINATED BY ':'

STORED AS TEXTFILE;

- hive> LOAD DATA LOCAL INPATH 'person.txt' OVERWRITE INTO TABLE person partition (dt='2018-03-15');
- hive> SELECT addr['work_addr'] from person WHERE dt='2018-03-15';



表的分区

- □ 分区表实际上就是对应一个 HDFS 文件系统上的独立的文件夹,该文件夹下是该分区所有的数据文件。Hive中的分区就是分目录,把一个大的数据集根据业务需要分割成小的数据集。在查询时通过 WHERE 子句中的表达式选择查询所需要的指定的分区,这样的查询效率会提高很多。
 - hive> ALTER TABLE person add partition (dt='2018-03-16'); //增加分区
 - hive> ALTER TABLE person drop partition (dt='2018-03-16'); //删除分区
 - hive > describe formatted person; //查看分区表结构
 - hive> show partitions person; //查看多少个分区
- □二级分区
 - hive> create table dept_partition2 (deptno int, dname string, loc string)
 partitioned by (day string, hour string) row format delimited fields terminated by '\t';
 Hive> select * from dept_partition2 where day='20220225' and hour='12';



表的分区

- Dynamic Partition),只不过,使用 Hive 的动态分区,需要进行相应的配置。
 - □ 设置为非严格模式(动态分区的模式,默认 strict,表示必须指定至少一个分区为静态分区, nonstrict模式表示允许所有的分区字段都可以使用动态分区。)
 - set hive.exec.dynamic.partition=true;
 - set hive.exec.dynamic.partition.mode=nonstrict;
 - 例如::将 dept 表中的数据按照地区(loc 字段),插入到目标表 dept_partition 的相应 分区中。
 - hive> create table dept_par4(id int, name string) partitioned by (loc int) row format delimited fields terminated by '\t';
 - □设置动态分区
 - □ hive > insert into table dept_par4 partition(loc) select deptno, dname, loc from dept;
 - □ 注: 查询语句的最后字段默认为分区字段。



表的分桶

- □ 分桶是相对于分区进行更细粒度的划分。在分区数量过于庞大以至于可能导致 文件系统崩溃时,就需要使用分桶来解决问题。
- □ 分桶将整个数据内容按照某列属性值的hash值进行区分。分桶同样应当在建表时就建立。
 - hive> set hive.strict.checks.bucketing=false;
 - hive> CREATE TABLE person (id INT, name STRING, age INT, fav ARRAY<STRING>, addr MAP<STRING, STRING>)
 PARTITIONED BY (dt STRING)

CLUSTERED BY (id) into 3 buckets

ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY '\t'

COLLECTION ITEMS TERMINATED BY '-'

MAP KEYS TERMINATED BY ':'

STORED AS TEXTFILE;



表的分桶

- □导入数据
 - hive> LOAD DATA LOCAL INPATH 'person.txt' OVERWRITE INTO TABLE person partition (dt='2018-03-15');
- □采样
 - □ hive > SELECT * from person TABLESAMPLE (BUCKET 1 OUT OF 3);
 - tablesample(bucket X out of Y) 并不是仅仅提取一个桶的数据,而是对所有桶的数据进行 均匀分布的采样,按比例提取出 X/Y 的数据。它不受桶的物理限制,而是基于随机选择。



内部表和外部表

- □内部表:在创建的时候会把数据移动到数据仓库所指向的位置;在删除的时候会将元数据和数据一起删除。如果仅仅是Hive内部使用,可以使用内部表。
 - hive > CREATE TABLE managed_table (dummy STRING);
 - hive > LOAD DATA INPATH '/user/tom/data.txt' INTO table managed_table;
- □根据上面的代码,Hive会把文件data.txt文件存储在managed_table 表的warehouse目录下,即hdfs://user/hive/warehouse/managed_table目录。如果我们用drop命令把表删除,将会把表以及表里面的数据和表的元数据都一起删除。
 - hive > DROP TABLE managed_table;



内部表和外部表

- □ 外部表: 仅仅记录数据所在的位置; 在删除的时候仅仅删除元数据, 真正的数据不会删除。
 - □ 创建空表(通过external关键词表明创建的表是外部表),然后导入数据;
 - □创建表的时候指定数据文件的位置,用external关键词创建外部表,使用 location关键词指定数据文件的位置;利用 EXTERNAL 关键字创建外部表, Hive不会去管理表数据,所以它不会把数据移到 /user/hive/warehouse 目录 下。甚至在执行创建语句的时候,它不会去检查建表语句中指定的外部数 据路径是否存在。可以在表创建之后,再创建数据。
 - □删除外部表的时候,Hive 只有删除表的元数据,而不会删除表数据。



外部表

```
    hive> CREATE external TABLE person (id INT, name STRING, age INT, fav ARRAY<STRING>, addr MAP<STRING, STRING>)
    COMMENT 'This is the person table'
    ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY '\t'
    COLLECTION ITEMS TERMINATED BY '-'
    MAP KEYS TERMINATED BY ':'
    LOCATION 'hdfs://localhost:9000/root/'
    STORED AS TEXTFILE;
    hive> dfs -ls /user/hive/warehouse/
```

hive > dfs -ls /user/hive/warehouse/person



自定义函数

User Defined Function (UDF)

- □UDF:作用于单条数据,并且输出一个数据行,如字符串函数、日期函数。
- □UDAF:可接受多个数据输入,同时输出一个数据行,如COUNT、MIN、MAX等聚集函数。
- ■UDTF: 作用于单个数据行,同时产生多个输出数据行。





Hive总结

- □ Hive提供了一种类似于SQL的查询语言,使得其能够用于用户的交互查询
- □与传统的数据库类似,Hive提供了多个数据表之间的联合查询, 能够完成高效的多个数据表之间的查询
- □ 通过底层执行引擎的工作,Hive将SQL语言扩展到很大的查询规模

THANK YOU

