Day 12 hive

hive hadoop

Hive 优化

在我们学习阶段,集群都是搭在虚拟机上,相对于真机而言,是很卡的,下面是一些对于集群优化的操作。 的是将程序发布在本节点上进行执行,不通过yam进行发布,避免了RPC的传输过程,从而减少服务器的压力。

```
-- 设置是否自动开启本地模式
set hive.exec.mode.local.auto=true
-- 本地模式容忍的最大文件个数
hive.exec.mode.local.auto.input.files.max=4
-- 本地模式最大输入文件字节数
hive.exec.mode.local.auto.inputbytes.max=134217728

-- reduce处理的数据量
hive.exec.reducers.bytes.per.reducer=256000000
-- reduce最大个数
hive.exec.reducers.max=1009
```

Map端聚合操作

在Map端进行聚合,在一定程度上可以减少数据的传输量,从侧面上提高服务器的性能。对于map端聚合操作,需要在hive上设置一些参数

```
-- 决定是否自动开启map端的关联
-- hive.auto.convert.join=true
-- 决定是否使用map端join, 如果关联表有小于这个参数的配置则自动开启map端join
-- hive.mapjoin.smalltable.filesize=25000000
```

我们一般情况下是通过sql语句,想要进行Map端的聚合操作,下面是Map端聚合的示例代码

```
select /*+MAPJOIN(dep)*/
a.*,b.*
from dw_employee a
join dep b
on a.dep_id = b.dep_id
--或者进行如下设置,新版本比较推荐使用下面的版本
set hive.auto.convert.join=true;
select count(*) from
store_sales join time_dim on (ss_sold_time_sk = t_time_sk)
```

Order, Sort, Cluster, and Distribute By

对于order, sort, cluster, distribute 这几概念,在面试的过程中是很容易被提问到的,下面对于这些概念做简单的介绍

order by

order by 会对输入做全局排序,因此只有一个reducer(多个reducer无法保证全局有序)只有一个reducer,会导致当输入规模较大时,需要较长的计算时间。

使用order by需要进行下面的设置

```
set hive.mapred.mode=nonstrict; (default value / 默认值)
set hive.mapred.mode=strict;
```

order by和数据库中的操作基本上是一样的,下面对于一些区别简单描述一下order by的使用上与mysql最大的不同,请看以下sql语句:

```
select cardno,count(*)
from tableA
group by idA
order by count(*) desc limit 10
```

这个语句在mysql中查询的时候,肯定是没有问题的,而且我们实际上也经常这么干。但是如果将上述语句提交给hive,会报以下错误:

FAILED: SemanticException [Error 10128]: Line 4:9 Not yet supported place for UDAF 'co unt'

怎么样可以呢?将count(*)给一个别名就好:

```
select cardno,count(*) as num
from tableA
group by idA
order by num desc limit 10
```

这样就可以了。本博主没查源码,估计是因为hive查询的时候起的是mr任务,mr任务里排序的时候,不认得count(*)是什么东东,所以给个别名就好。

hive的底层原理是将order by进行了全排序,在单个节点上可以进行排序的,在多个节点就显的力不从心了。因此,对于大数据order by就无能为力了

Sort by

sort by不是全局排序, 其在数据进入reducer前完成排序.

因此,如果用sort by进行排序,并且设置mapred.reduce.tasks>1,则sort by只保证每个reducer的输出有序,不保证全局有序。

sort by 不受 hive.mapred.mode 是否为strict,nostrict 的影响

sort by 的数据只能保证在同一reduce中的数据可以按指定字段排序。

使用sort by 你可以指定执行的reduce 个数 (set mapred.reduce.tasks=),对输出的数据再执行归并

排序, 即可以得到全部结果。

注意:可以用limit子句大大减少数据量。使用limit n后,传输到reduce端(单机)的数据记录数就减少到n*(map个

数)。否则由于数据过大可能出不了结果。

```
set mapreduce.job.reduces = 2
create table dep sort as
-- 计算每一个部门的人数和薪水支出
select * from(
select a.dep id
 ,a.dep name
,a.dep address
 ,count(b.emp id) p num
,sum(nvl(salary,0)) a salary
from dep a
left join dw employee b
on cast(a.dep id as int) = b.dep id
Group by a.dep id
 ,a.dep name
,a.dep address
sort by p num
```

distribute by

按照指定的字段对数据进行划分到不同的输出reduce / 文件中。

insert overwrite local directory '/home/hadoop/out' select * from test order by name distribute by length(name); 此方法会根据name的长度划分到不同的reduce中,最终输出到不同的文件中。 length 是内建函数,也可以指定其他的函数或这使用自定义函数。

```
create table emp_distribute as
select * from dw_employee
distribute by status

dfs -cat /user/hive/warehouse/db14.db/emp_distribute/000000_0
dfs -cat /user/hive/warehouse/db14.db/emp_distribute/000001_0

select *
from dw_employee
distribute by status sort by status, salary desc
```

Cluster by

```
Cluster by 不够灵活,因为使用哪个字段进行分区,就要使用哪个字段进行排序
Cluster by 是distribute by 和sort by 的结合
只允许升序,不允许升序
Eg:
Cluster by column_1等价于
Distribute by column_1 sort by column_1
```

```
select *
from dw_employee
cluster by dep_id
```

复杂数据类型

复杂数据类型array、map、union、struct等等,下面我们以一个例子来说明

首先,我们创建一个对应数据类型的表,对表进行操作,下面是创建表的sql

```
drop table test serializer
create table test serializer(
 string1 string
 ,int1 int
 ,tinnyint1 tinyint
 ,smallint1 smallint
 ,bigint1 bigint
 ,boolean1 boolean
 ,float1 float
 , double1 double
 ,list1 array<string>
 ,map1 map<string,int>
 , struct1 struct<sint:int, sboolean:boolean, sstring:string>
 ,union1 uniontype<float,boolean,string>
 ,enum1 string
 , nullableint int
 ,bytes1 binary
 ,fixed1 binary
row format delimited
fields terminated by ','
collection items terminated by ':'
MAP KEYS TERMINATED BY '#'
lines terminated by '\n'
NULL DEFINED AS 'NULL'
stored as textfile
```

对于基本类型的操作, 相信大家已经熟记于心, 下面对于复杂数据类型做简单的描述

array

Мар

• 展平map记录

• 展平array记录

Struct

Struct取数据

```
0: jdbc:hive2://master:10000> select structl.sboolean from test_serializer;
| sboolean |
| true |
| false |
| false |
| salse |
| talse |
| string |
| Abe Linkedin |
| wazzup |
| BNL |
| 3 rows selected (0.152 seconds)
0: jdbc:hive2://master:10000>
```

文件的保存格式

hive 默认支持的文件格式有很多,其中arvo、orc、Parquet、Compressed Data Storage、LZO Compression等等,详细介绍请参考https://cwiki.apache.org/confluence/display/Hive/LanguageManual

```
-- 创建avro文件格式的表 avro_emploree
create table avro_emploree
stored as avro
as
select * from dw_employee
select * from avro_emploree
dfs -cat /user/hive/warehouse/db14.db/avro_emploree/000000_0
```

hive分区

在Hive Select查询中一般会扫描整个表内容,会消耗很多时间做没必要的工作。有时候只需要扫描表中关心的一部分数据,因此建表时引入了partition概念。分区表指的是在创建表时指定的partition的分区空间。

Hive可以对数据按照某列或者某些列进行分区管理,所谓分区我们可以拿下面的例子进行解释。

当前互联网应用每天都要存储大量的日志文件,几G、几十G甚至更大都是有可能。存储日志,其中必然有个属性是日志产生的日期。在产生分区时,就可以按照日志产生的日期列进行划分。把每一天的日志当作一个分区。

将数据组织成分区,主要可以提高数据的查询速度。至于用户存储的每一条记录到底放到哪个分区,由用户决定。即用户在加载数据的时候必须显示的指定该部分数据放到哪个分区。

最常用的分区条件

- 1. 时间(年月日)
- 2. 行政区划(省,地市区县)
- 3. 具体的业务类型(不太常用)

创建分区文件

```
drop table p_orders
create table p_orders(
    order_id int
    ,order_date string
    ,customer_id int
    ,order_status string)
)
partitioned by (date_month string)
row format delimited
fields terminated by '|'

-- 新增分区
alter table p_orders add partition(date_month='201709');
alter table p_orders add partition(date_month='201708');
-- 删除分区
alter table p_orders drop partition(date_month='201709');
```

静态导入数据

```
load data inpath '/orderdata/orders' overwrite into table p_orders partition(date_mont h='201709')
```

动态导入数据

当数据使用load静态导入时, hive是不会对数据做任何转换的, 它只是单纯的把数据复制到表分区的目录下而已

```
-- 动态导入数据到分区
-- 设置参数
set hive.exec.dynamic.partition=true
set hive.exec.dynamic.partition.mode=nonstrict
-- 使用insert into select语句来完成数据的动态导入
create TEMPORARY table temp orders(
order id int
, order date string
, customer id int
,order_status string
row format delimited
fields terminated by '|'
stored as textfile
-- 2.把数据加载到临时表
load data local inpath '/root/orderdata/orders' overwrite into table temp orders
-- 3. 用insert into select从临时表中取数据转换分区字段到分区表p orders中
select * from temp_orders
insert into table p_orders partition(date_month)
select order_id
,order_date
,customer_id
,order status
 ,date_format(to_date(order_date),'yyyyMM') as date_month
from temp orders
select * from p orders where date month='201310'
show tables
```

二级分区

二级分区是按照目录结构进行分层操作的

```
drop table p_test
create table p_test(
    test1 string
    ,test2 string
)
partitioned by (date_day string, date_hour string)

show tables;

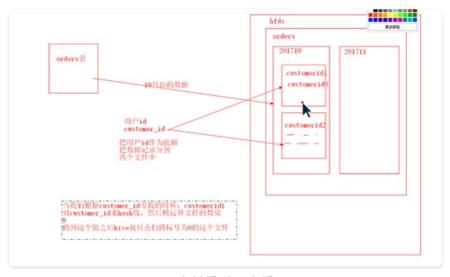
alter table p_test add partition(date_day='20171025', date_hour='01');
alter table p_test add partition(date_day='20171025', date_hour='02');
alter table p_test add partition(date_day='20171025', date_hour='02');
alter table p_test add partition(date_day='20171025', date_hour='03');
alter table p_test add partition(date_day='20171026', date_hour='01');
alter table p_test add partition(date_day='20171026', date_hour='02');
alter table p_test add partition(date_day='20171026', date_hour='02');
alter table p_test add partition(date_day='20171026', date_hour='03');
```

分桶

对于每一个表(table)或者分区, Hive可以进一步组织成桶,也就是说桶是更为细粒度的数据范围划分。 Hive也是 针对某一列进行桶的组织。 Hive采用对列值哈希,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当中。 把表(或者分区)组织成桶(Bucket)有两个理由:

- (1) 获得更高的查询处理效率。桶为表加上了额外的结构,Hive 在处理有些查询时能利用这个结构。具体而言,连接两个在(包含连接列的)相同列上划分了桶的表,可以使用 Map 端连接(Map-side join)高效的实现。比如JOIN操作。对于JOIN操作两个表有一个相同的列,如果对这两个表都进行了桶操作。那么将保存相同列值的桶进行JOIN操作就可以,可以大大较少JOIN的数据量。
- (2) 使取样(sampling) 更高效。在处理大规模数据集时,在开发和修改查询的阶段,如果能在数据集的一小部分数据上试运行查询,会带来很多方便。

注意:分桶对应的是文件,和分区是不同的。



分桶原理示意图

```
-- 创建分桶

create table pb_orders(
    order_id int
    ,order_date string
```

```
, customer id int
 , order status string
partitioned by (date month string)
clustered by(customer id) sorted by(customer id) into 2 buckets
stored as textfile
insert into table pb orders partition(date month)
select order id
 ,order_date
 , customer id
 , order status
 ,date_format(to_date(order date),'yyyyMM') as date month
\textbf{from} \text{ temp orders}
dfs -cat /user/hive/warehouse/db14.db/pb orders/date month=201307/000000 0
dfs -cat /user/hive/warehouse/db14.db/pb orders/date month=201307/000001 0
select * from pb orders where date month='201307' and customer id=5125
select * from temp orders where date_format(to_date(order date),'yyyyMM')='201307' and
customer id=5125
```

hive压缩

对于为什么要压缩, 以及压缩的格式, 在这里就不说了, 不明白的请找度娘, 这里直接上代码了

```
-- 压缩
set hive.exec.compress.output=true
create table compress_order as
select * from temp_orders
```

设置压缩格式为gzip

```
set mapreduce.output.fileoutputformat.compress.codec=org.apache.hadoop.io.compress.Gzi
pCodec
create table compress_order as
select * from temp_orders
```

maven 更换国内镜像

在maven的安装目录下,找到setting.xml文件添加如下代码、

enter description here