

Principles of Database Systems



计算机学院数据库所 Zuo 7/6/2020

第九章 关系查询处理及查询优化

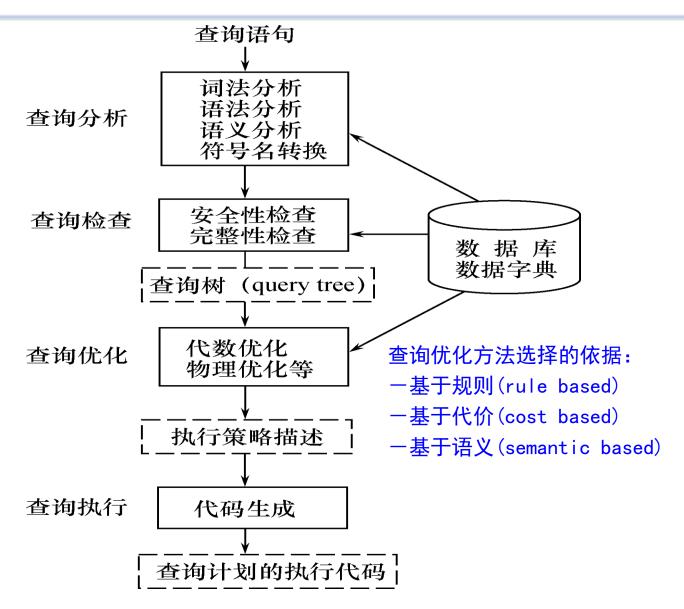


- 9.1 关系数据库系统的查询处理
- 9.2 关系数据库系统的查询优化
- 9.3 代数优化
- 9.4 物理优化
- 9.5* 查询计划的执行
- 9.6 小结

9.1 关系数据库系统的查询处理



- 9.1.1 查询处理步骤
 - 1. 查询分析
 - 2. 查询检查
 - 3. 查询优化
 - 4. 查询执行





1.选择操作的实现

[例1] Select * from student where <条件表达式>; 考虑<条件表达式>的几种情况:

C1: 无条件;

C2: Sno = '200215121';

C3: Sage>20;

C4: Sdept = 'CS' AND Sage>20;

选择操作典型实现方法:

- **❖全表扫描**(适合小表,不适合大表);
- **❖索引(或散列)扫描(适合选择条件中的属性上有索引)**



2.连接操作的实现

[例2] Select * from student, SC
 WHERE Student.Sno=SC.Sno;

连接操作典型实现方法:

- 1. 嵌套循环方法(nested loop)
- 2. 排序-合并方法(sort-merge join 或merge join)
- 3. 索引连接(index join)方法
- 4. Hash Join方法



- 2.连接操作的实现

嵌套循环方法(nested loop)

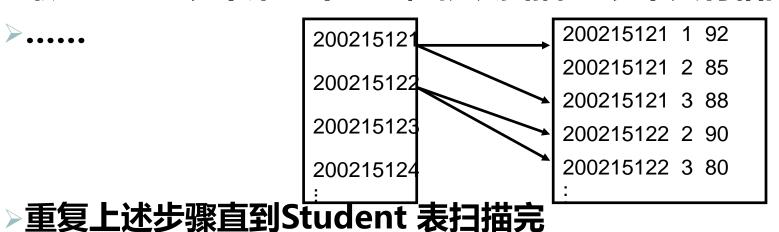
- 对外层循环(Student)的每一个元组(s),检索内层循环(SC)中的每一个元组(sc)
- 检查这两个元组在连接属性(sno)上是否相等
- 如果满足连接条件,则串接后作为结果输出,直到外层循环表中的元组处理完为止



- 2.连接操作的实现

排序-合并方法(sort-merge join 或merge join)

- 适合连接的诸表已经排好序的情况
- 步骤:
 - ➤如果连接的表没有排好序,先对Student表和SC表按连接属性Sno排序
 - >取Student表中第一个Sno, 依次扫描SC表中具有相同Sno的元组



Student表 和SC表都 只要扫描 一遍



- 2.连接操作的实现 索引连接(index join)方法
- 步骤:
 - ① 在SC表上建立属性Sno的索引(如果原来没有)
 - ② 对Student中每一个元组,由Sno值通过SC的索引查找相应的SC元组
 - ③ 把这些SC元组和Student元组连接起来
 - 循环执行②③,直到Student表中的元组处理完为止



- 2.连接操作的实现

Hash Join方法

- 把连接属性作为hash码,用同一个hash函数把R和S中的元组散列到同一个hash文件中
- 步骤:
 - 划分阶段(partitioning phase):
 - 对包含较少元组的表(比如R)进行一遍处理
 - 把它的元组按hash函数分散到hash表的桶中
 - 试探阶段(probing phase): 也称为连接阶段(join phase)
 - 对另一个表(S)进行一遍处理
 - 把S的元组散列到适当的hash桶中
 - 把元组与桶中所有来自R并与之相匹配的元组连接起来

9.2 查询优化



为关系代数表达式的计算选择最有效的查询计划的过程。

- 为什么要进行查询优化?
 - SQL语言的"非过程化"特性:不需要用户指明存取路径,实现了数据独立性,但同时也使得用户无法干预系统实现; (进行查询优化的必要)
 - ❖查询操作的多解性:同一个查询可能存在多种效率不同的实现方案。(进行查询优化的可能)
- RDBMS通过某种代价模型计算出各种查询执行策略的执行代价,然后选取 代价最小的执行方案
 - 集中式数据库
 - >执行开销主要包括:磁盘存取块数(I/O代价) * 、处理机时间(CPU代价) 、查询的内存开销
 - 分布式数据库
 - >总代价=I/O代价+CPU代价+内存代价+通信代价

9.2.2 一个实例



[例] 设有如下关系:

- ❖ 学生(学号,姓名,性别,出生日期,所在系)
- ※ 课程 (课号, 名称, 学分)
- ❖ 选课(学号,课号,成绩)

查询选修了2号课程的学生姓名。

SELECT Student.Sname

FROM Student, SC

WHERE Student.Sno=SC.Sno AND

SC.Cno='2';

可用如下等价的代数表达式来完成这一查询:

```
\begin{array}{ll} Q_1 = \pi_{Sname} & (\sigma_{Student.Sno=SC.Sno \wedge Cno='2'} & (Student \times SC) ) \\ Q_2 = \pi_{Sname} & (\sigma_{Cno='2'} & (Student \bowtie SC) ) \\ Q_3 = \pi_{Sname} & (Student \bowtie \sigma_{Cno='2'} & (SC) ) \end{array}
```

一个实例(续)



- 假定有1000条学生记录,10000条选课记录,其中选修了2号课程的记录为50条。
- 设一个物理块能装10条学生记录或100条选课记录,内存提供了7块存储空间,其中5块存放学生记录,1块存放选课记录,1块用来存放中间结果,磁盘每秒钟读/写20块数据记录。

由于查询策略不同,这三种方案的查询时间相差很大。

◆第一种方案: Q₁=π_{Sname}(σ_{Student.Sno=SC.Sno∧Sc.Cno='2'} (Student×SC))

1) 计算笛卡尔积: 学生×选课

读取总块数: 1000/10+1000/(10×5)×10000/100=2100(块)

读取所需时间/\T1 = 2100/20 = 105(秒)

学生记录块数

读选课记录遍数

选课记录块数

一个实例(续)



笛卡尔积运算结果的元组个数为: $10^3 \times 10^4 = 10^7$, 每块能装10个元组,则该 结果集共需 10^6 块:

写出所需时间: T2 = 10⁶/20 = 5×10⁴(秒)

2) 作选择操作

依次读入笛卡尔积运算结果到内存(10⁶块),选择满足条件的记录,假定内存处理时间忽略不计,则读取中间结果的时间T3与T2相等。即:T3=5×10⁴(秒)

因为满足条件的记录仅有50条,可留在内存,无需写盘。

3) 作投影操作

将内存中的结果在"Sname"上作投影,得最终结果。内存处理时间忽略不计。

因此,方案一执行查询的总时间为:

$$T = T1+T2+T3 = 105 + 5 \times 10^4 + 5 \times 10^4 \approx 10^5$$
 (秒)

读写总块数: 2100+ 106 + 106 ≈ 2* 106

27.8小时

第二种方案: π_{Aname} (σ_{SC.cno='2'} (Students Stephen University Of Science & Technology

1) 计算自然连接: 学生 ⋈选课

读取总块数与方案一相同,故所需时间也与方案一相同:2100块

T1=105(秒)

但自然连接的运算结果只有10⁴ 个元组(why?),设每块能装10个元组,则该结果集共需10³块,

写出所需时间: T2 = 10³/20 = 50 (秒)

2) 作选择操作: 依次读入自然连接运算结果 (10³块),选择满足条件的记录,假定内存处理时间忽略不计,则读取中间结果的时间T3与T2相等。

即: T3=50 (秒)

因为满足条件的记录仅有50条,可留在内存。

3) 作投影操作:将内存中的结果在"Sname"上作投影,得最终结果。处理时间忽略不计。

方案二执行查询总时间为: T = T1+T2+T3 = 105 + 50 + 50 ≈ 205 (秒)

读写总块数: 2100+ 10³ + 10³ ≈ 4* 10³

第三种方案: π_{Sname} (Student⋈σ_{Cno=' 2}, (Student⋈σ_{Cno=' 2}) (Student⋈σ_{Cno=' 2}) (Student⋈σ_{Cno=' 2}) (Student⋈σ_{Cno}) (Studentwo) (Studentw



1) 对选课表作选择操作

扫描一遍选课表,需要读取的块数为:10000/100 = 100(块)

花费时间为: T1 = 100/20 = 5 (秒)

因满足条件的记录为50条,不必写磁盘。

2) 作自然连接

读取学生表,与内存中的选课记录作连接,需要读取的块数为: 1000/10 = 100(块),连接结果不必写磁盘。

花费时间为: T2 = 100/20 = 5 (秒)

3) 输出投影结果

在内存中操作,处理时间忽略不计。

因此,方案三执行查询的总时间为: $T = T1+T2 = 5 + 5 \approx 10$ (秒)。

读写总块数: 100 + 100 = 2* 102

由105→205→10,本例充分说明了查询优化的必要性,同时也给出了一些 查询优化方法的初步概念。

一个实例(续)



- 假如SC表的Cno字段上有索引
 - 第一步就不必读取所有的SC元组而只需读取Cno='2'的那些元组(50个)
 - 存取的索引块和SC中满足条件的数据块大约总共3~4块
- 若Student表在Sno上也有索引
 - 第二步也不必读取所有的Student元组
 - 因为满足条件的SC记录仅50个,涉及最多50个Student记录
 - 读取Student表的块数也可大大减少
- 总的存取时间将进一步减少到数秒

9.2.2 一个实例(续)



- ■把代数表达式 Q_1 变换为 Q_2 、 Q_3 ,
 - 即有选择和连接操作时,先做选择操作,这样参加连接的元组就可以大 大减少,这是代数优化
- 在Q₃中,
 - SC表的选择操作算法有全表扫描和索引扫描2种方法,经过初步估算,索引扫描方法较优
 - 对于Student和SC表的连接,利用Student表上的索引,采用index join 代价也较小,这就是物理优化

9.3 代数优化



(课程🗵学生) 🗚 进课 = (学生 🗷课程) 🗚 进课 = 学生 🗷 (课程 🗷 选课)

关系代数表达式等价转换规则:

- 笛卡儿积、自然连接、并、交的交换律和结合律

 $-R \times S = S \times R$; $(R \times S) \times T = R \times (S \times T)$

■ $R\bowtie S = S\bowtie R$; $(R\bowtie S)\bowtie T = R\bowtie (S\bowtie T)$

 $-R \cup S = S \cup R$; $(R \cup S) \cup T = R \cup (S \cup T)$

- $R \cap S = S \cap R$; $(R \cap S) \cap T = R \cap (S \cap T)$

A B
10 20
20 30
30 40

\frown				
S	Α	С		
	10	20		
	20	30		
	30	40		

С	D	
20	20	
10	30	
10	40	

(R⋈S)⋈T:中间结果R⋈S产生3条记录

R⋈(S⋈T): 中间结果S⋈T产生1条记录

查询代价不同

代数优化



- 选择上的转换规则

$$\bullet \sigma_{F1 \wedge F2}(R) = \sigma_{F1}(\sigma_{F2}(R))$$

$$\bullet \sigma_{\mathsf{F1}\vee\mathsf{F2}}(\mathsf{R}) = (\sigma_{\mathsf{F1}}(\mathsf{R})) \cup (\sigma_{\mathsf{F2}}(\mathsf{R}))$$

选择 + 自然连接

设选择条件 p 只涉及到关系R的属性;条件 q 只涉及到关系S的属性;条件m既涉及关系R又涉及关系S,则下列等式成立:

•
$$\sigma_p(R\bowtie S) = (\sigma_p(R))\bowtie S$$

•
$$\sigma_q(R\bowtie S) = R\bowtie (\sigma_q(S))$$

•
$$\sigma_{p \wedge q} (R \bowtie S) = (\sigma_p (R)) \bowtie (\sigma_q (S))$$

•
$$\sigma_{p \wedge q \wedge m}$$
 (R \bowtie S) = σ_m ((σ_p (R)) \bowtie (σ_q (S)))

•
$$\sigma_{p\vee q}$$
 (R \bowtie S) = ((σ_p (R)) \bowtie S) \cup (R \bowtie (σ_q (S)))

代数优化



投影+选择

设X为关系R的一个属性集; Z为条件F中所涉及到的关系R的属性集, 则:

- 当Z ⊆ X时:

$$\pi_{\mathsf{X}}(\sigma_{\mathsf{F}}(\mathsf{R})) = \sigma_{\mathsf{F}}(\pi_{\mathsf{X}}(\mathsf{R}))$$

- 当Z ⊄ X时:

$$\pi_X(\sigma_F(R)) = \pi_X(\sigma_F(\pi_{XZ}(R)))$$

投影 + 自然连接

设X为关系R的一个属性集;Y为关系S的一个属性集,Z为关系R和S的交集,则:

$$\pi_{XY}(R \bowtie S) = \pi_{XY}((\pi_{XZ}(R)) \bowtie (\pi_{YZ}(S)))$$

9.3.2 查询树的启发式优化



候选表达式m

候选查询计划n

候选查询计划i

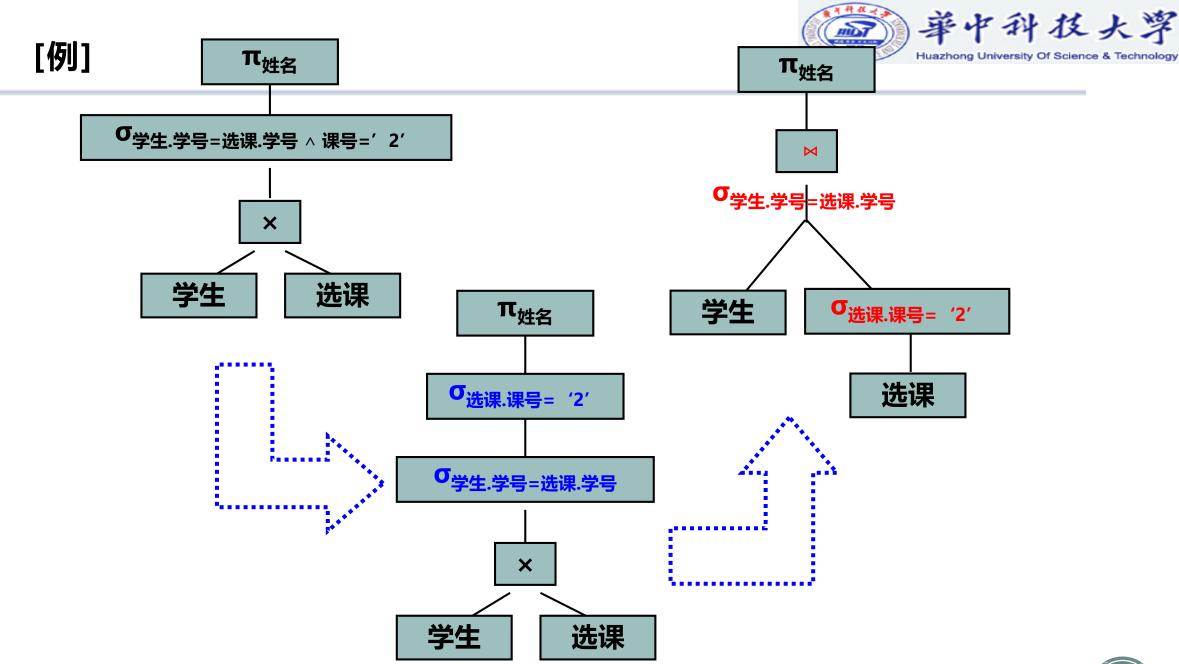
原始表达式

候选表达式1

候选查询计划i

- 转换的最终目的
 - 减少查询的开销(I/O次数)
- 转换的直接目的
 - 减少中间关系的元组数、元组大小
- ❖ 规则1:选择运算尽早执行(减小中间结果集的规模);
- ❖ 规则2:将选择、投影运算同时进行(避免重复扫描);
- ❖规则3:把投影同其前或其后的双目运算结合(避免重复扫描);
- ❖规则4: 把选择运算与其前面的笛卡尔积运算结合起来一起计算; (避免重复扫描并减小中间结果集的规模)
- ❖规则5: 把公共子表达式的运算结果存放在外存,作中间结果,使用时读入主存。如: 视图表达式(避免重复计算)





9.4 物理优化



- 代数优化改变查询语句中操作的次序和组合,不涉及底层的存取路径。
- 对于一个查询语句有许多存取方案,它们的执行效率不同,仅仅进行代数 优化是不够的。
- 物理优化就是要选择高效合理的操作算法或存取路径,求得优化的查询计划。

- 选择的方法:

- 基于规则的启发式优化
- 基于代价估算的优化
- 两者结合的优化方法

9.4.1 基于规则的优化



- 1. 选择操作的启发式规则:
- 1) 对于小关系,使用全表扫描;
- 2) 对于大关系:
 - 如果是主码值上的等值查询,使用主码索引:
 - 如果是非主码值上的等值查询,在选择比例<10%的情况下,使用索引(如果有);否则使用全表扫描;
 - 如果非等值或范围查询,在选择比例<10%的情况下,使用索引(如果有);否则使用全表扫描;
 - ■对于用AND连接的合取选择条件,如果有涉及这些属性的组合索引,优 先采用组合索引扫描方法;如果某些属性上有一般的索引,则可以用索 引扫描方法;否则使用全表顺序扫描。
 - ■对于用OR连接的析取选择条件,一般使用全表顺序扫描

9.4.1 基于规则的优化



- 2. 连接操作的启发式规则:
 - 1) 如果2个表都已经按照连接属性排序
 - 选用排序-合并方法
 - 2) 如果一个表在连接属性上有索引
 - ■选用索引连接方法
 - 3) 如果上面2个规则都不适用,其中一个表较小
 - 选用Hash join方法
 - 4) 可以选用嵌套循环方法,并选择其中较小的表,确切地讲是占用的块数(b)较少的表,作为外表(外循环的表)。

9.4.2 基于代价的优化



- 启发式规则优化是定性的选择,适合解释执行的系统
 - 解释执行的系统,优化开销包含在查询总开销之中
- 编译执行的系统中查询优化和查询执行是分开的
 - 可以采用精细复杂一些的基于代价的优化方法

9.4.2 基于代价的优化



1. 统计信息

- 基于代价的优化方法要计算各种操作算法的执行代价,与数据库的状态密切相关
- 数据字典中存储的优化器需要的统计信息:
 - 1. 对每个基本表
 - 该表的元组总数(N)
 - 元组长度(I)
 - · 占用的块数(B)
 - ・ 占用的溢出块 数(BO)

- 2. 对基表的每个列
- · 该列不同值的个数(m)
- · 选择率(f)
 - 如果不同值的分布是均匀的, f=1/m
 - 如果不同值的分布不均匀,
 则每个值的选择率=具有
 该值的元组数/N
- · 该列最大值
- 该列最小值
- 该列上是否已经建立了索引
- · 索引类型(B+树索引、Hash索引、聚集索引)

- 3. 对索引(如B+树索引)
- 索引的层数(L)
- 不同索引值的个数
- 索引的选择基数 S(有S个元组具有 某个索引值)
- 索引的叶结点数(Y)

9.4.2 基于代价的优化



• 1. 中间结果的大小估计

- 需要使用一些统计数据(statistics)

- T(R): R的元组数

- S(R): R中每个元组的大小(bytes)

- V(R, A): R的属性A上的不同值数

Α	В	С	D
cat	1	10	а
cat	1	20	b
dog	1	30	а
dog	1	40	С
bat	1	50	d

A: 20 byte; B: 4 byte; C: 8 byte; D: 5 byte

关于R的统计数据:

$$T(R) = 5$$
 $S(R) = 37$

$$V(R,A) = 3$$
 $V(R,C) = 5$

$$V(R,B) = 1$$
 $V(R,D) = 4$

关于中间结果
$$W = R1 \times R2$$

$$T(W) = T(R1) \times T(R2)$$

R

$$S(W) = S(R1) + S(R2)$$

基于代价的优化



3	Α	В	С	D
	cat	1	10	а
	cat	1	20	р
	dog	1	30	а
	dog	1	40	С
	bat	1	50	d

$$W = \sigma_{D=a}(R)$$
的大小估计:
 $S(W) = S(R)$
 $T(W) = ?$

假设D上的值在V(R,D)个不同值上均匀分布:
 V(R,A) = 3; V(R,C) = 5; V(R,B) = 1; V(R,D) = 4
 T(W) = T(R) / V(R,D)

· 假设D上的值在D的域上的DOM(R,D)个不同值上均匀分布:

DOM(R,A)=10; DOM(R,B)=10 DOM(R,C)=10; DOM(R,D)=10 T(W) = T(R) / DOM(R,D)

基于代价的优化



选择大小的估计
$$W = \sigma_p(R)$$

$$T(W) = s * T(R)$$

其中s是选中率。

基于代价的优化



2. I/O代价估计

- 估计执行查询计划所必须读(写)的磁盘块数目。需要另外一些参数:
 - B(R): R所需的块数
 - f(R): 每块可容纳的R的最大元组数
 - M: 可用的内存块数
 - HT(i): 索引i的层数
 - LB(i):索引i的叶结点所需的块数
- 影响查询计划I/O代价的因素:
 - 实现查询计划的逻辑操作符
 - 操作的顺序: 例如, 多关系的连接顺序
 - 中间结果的大小
 - 实现逻辑操作符的物理操作符:例如,连接操作是用索引连接还是散列 连接?

小结 本章作业: P290 2, 3, 4



- 查询处理是RDBMS的核心,查询优化技术是查询处理的关键技术
- 本章讲解的优化方法
 - 启发式代数优化
 - 基于规则的存取路径优化
 - 基于代价的优化
- 比较复杂的查询,尤其是涉及连接和嵌套的查询
 - 不要把优化的任务全部放在RDBMS上
 - 应该找出RDBMS的优化规律,以写出适合RDBMS自动优化的SQL语句