



第九章 关系查询处理 及查询优化

Principles of Database Systems



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

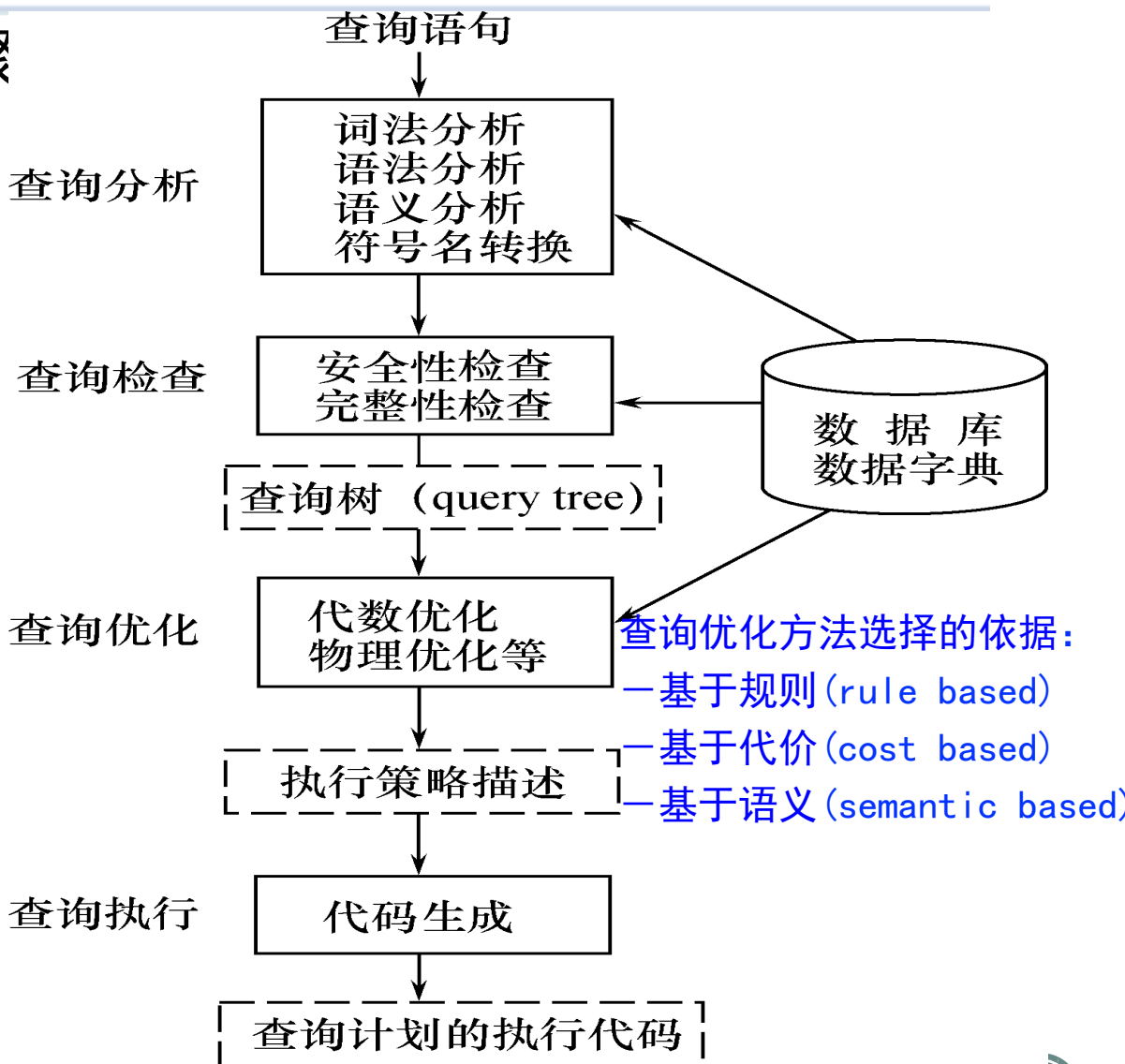
9.5* 查询计划的执行

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





9.1.2 实现查询操作的算法示例

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）



9.1.2 实现查询操作的算法示例

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



9.1.2 实现查询操作的算法示例

■ 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

9.1.2 实现查询操作的算法示例

2. 连接操作的实现

排序-合并方法 (sort-merge join 或 merge join)

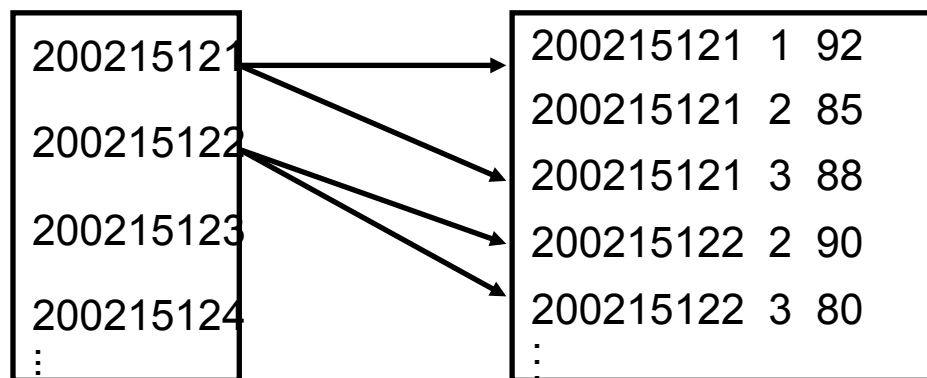
■ 适合连接的诸表已经排好序的情况

■ 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

➤ 重复上述步骤直到Student 表扫描完



9.1.2 实现查询操作的算法示例

■ 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



9.1.2 实现查询操作的算法示例

■ 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：

$$\begin{aligned} Q_1 &= \pi_{Sname} \left(\sigma_{Student.Sno=SC.Sno \wedge Cno='2'} (Student \times SC) \right) \\ Q_2 &= \pi_{Sname} \left(\sigma_{Cno='2'} (Student \bowtie SC) \right) \\ Q_3 &= \pi_{Sname} \left(Student \bowtie \sigma_{Cno='2'} (SC) \right) \end{aligned}$$

9.2.2 一个实例

- 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：** $Q_1 = \pi_{Sname}(\sigma_{Student.Sno=SC.Sno \wedge Sc.Cno='2'}(Student \times SC))$

1) 计算笛卡尔积：学生×选课

读取总块数： $1000/10 + 1000/(10 \times 5) + 10000/100 = 2100(\text{块})$

读取所需时间： $T_1 = 2100/20 = 105(\text{秒})$

学生记录块数

读选课记录遍数

选课记录块数

笛卡尔积运算结果的元组个数为： $10^3 \times 10^4 = 10^7$

设每块能装10个元组，则该结果集共需 10^6 块

写出所需时间： $T_2 = 10^6 / 20 = 5 \times 10^4$ (秒)

2) 作选择操作

依次读入笛卡尔积运算结果，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 T_3 与 T_2 相等。即： $T_3 = 5 \times 10^4$ (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。
内存处理时间忽略不计。

因此，方案一执行查询的总时间为：

$$T = T_1 + T_2 + T_3 = 105 + 5 \times 10^4 + 5 \times 10^4 \approx 10^5 \text{ (秒)}$$

27.8小时

❖ 第二种方案: $\pi_{Aname} (\sigma_{SC.cno='2'} (Student \bowtie SC))$

1) 计算自然连接: 学生 \bowtie 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:

$$T1=105(\text{秒})$$

但自然连接的运算结果只有 10^4 个元组 (why?), 设每块能装10个元组, 则该结果集共需 10^3 块,

写出所需时间: $T2 = 10^3 / 20 = 50$ (秒)

2) 作选择操作: 依次读入自然连接运算结果, 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。

因此, 方案二执行查询的总时间为:

$$T = T1 + T2 + T3 = 105 + 50 + 50 \approx 205(\text{秒})$$

❖ 第三种方案： $\pi_{Sname} (Student \bowtie \sigma_{Cno='2'} (SC))$

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：

$$T = T1 + T2 = 5 + 5 \approx 10 \text{ (秒)}$$

由 $10^5 \rightarrow 205 \rightarrow 10$ ，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。



9.2.2 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 Q_3 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

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**

- $R \times S = S \times R$; $(R \times S) \times T = R \times (S \times T)$
- $R \bowtie S = S \bowtie R$; $(R \bowtie S) \bowtie T = R \bowtie (S \bowtie T)$
- $R \cup S = S \cup R$; $(R \cup S) \cup T = R \cup (S \cup T)$
- $R \cap S = S \cap R$; $(R \cap S) \cap T = R \cap (S \cap T)$

R

A	B
10	20
20	30
30	40

S

A	C
10	20
20	30
30	40

T

C	D
20	20
10	30
10	40

$(R \bowtie S) \bowtie T$: 中间结果 $R \bowtie S$ 产生 **3** 条记录

$R \bowtie (S \bowtie T)$: 中间结果 $S \bowtie T$ 产生 **1** 条记录

查询代价不同

代数优化

■ 选择上的转换规则

- $\sigma_{F1 \wedge F2}(R) = \sigma_{F1}(\sigma_{F2}(R))$
- $\sigma_{F1 \vee F2}(R) = (\sigma_{F1}(R)) \cup (\sigma_{F2}(R))$

■ 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：

- $\sigma_p(R \bowtie S) = (\sigma_p(R)) \bowtie S$
- $\sigma_q(R \bowtie S) = R \bowtie (\sigma_q(S))$
- $\sigma_{p \wedge q}(R \bowtie S) = (\sigma_p(R)) \bowtie (\sigma_q(S))$
- $\sigma_{p \wedge q \wedge m}(R \bowtie S) = \sigma_m((\sigma_p(R)) \bowtie (\sigma_q(S)))$
- $\sigma_{p \vee q}(R \bowtie S) = ((\sigma_p(R)) \bowtie S) \cup (R \bowtie (\sigma_q(S)))$

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 $Z \in X$ 时：

$$\pi_X(\sigma_F(R)) = \sigma_F(\pi_X(R))$$

- 当 $Z \notin X$ 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：

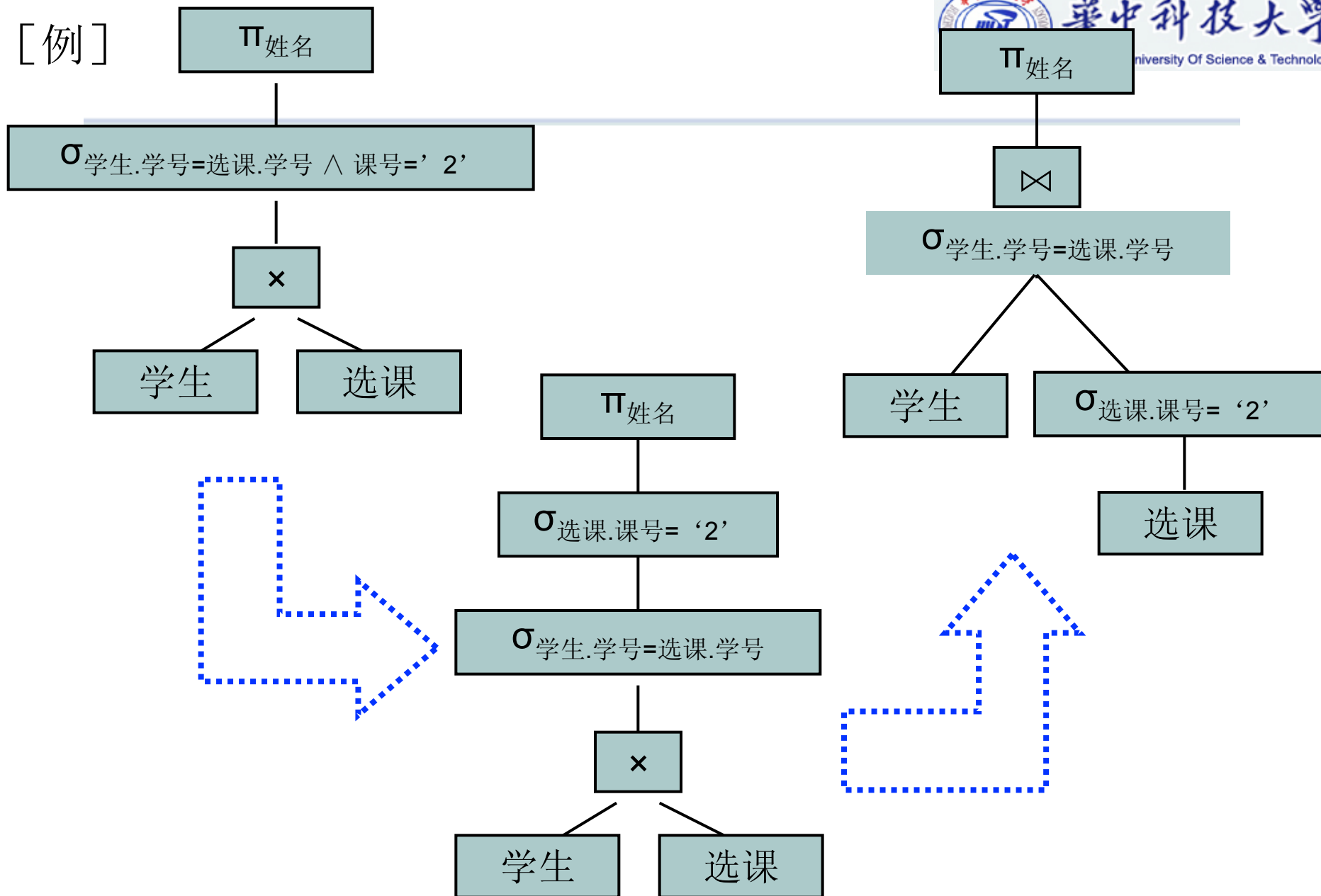
$$\pi_{XY}(R \bowtie S) = \pi_{XY}((\pi_{XZ}(R)) \bowtie (\pi_{YZ}(S)))$$



9.3.2 查询树的启发式优化

- 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）

[例]





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(l)
- 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

R

A	B	C	D
cat	1	10	a
cat	1	20	b
dog	1	30	a
dog	1	40	c
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 $W = R1 \times R2$

的大小估计如下:

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

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

基于代价的优化

R	A	B	C	D
	cat	1	10	a
	cat	1	20	b
	dog	1	30	a
	dog	1	40	c
	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。

$$s = \begin{cases} 1 / V(R,Z) & p \text{ 为 “=” 比较时} \\ 1 - 1 / V(R,Z) & p \text{ 为 “≠” 比较时} \\ \left. \begin{array}{l} 1 / 2 \text{ 或} \\ 1 / 3 \text{ 或} \\ \text{范围命中率 } f \end{array} \right\} & p \text{ 为 “} \geq, \leq, <, > \text{” 时} \end{cases}$$



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?



- 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