

10 查询优化

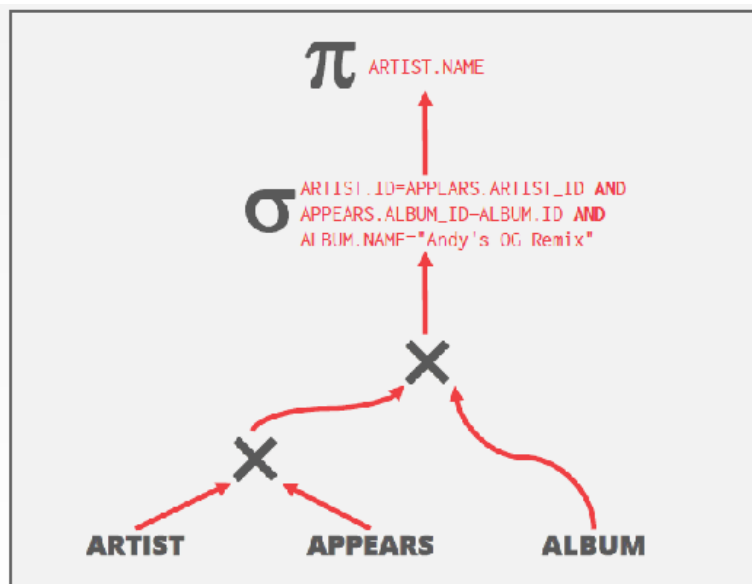
- 概述

- 查询重写——关系代数等价

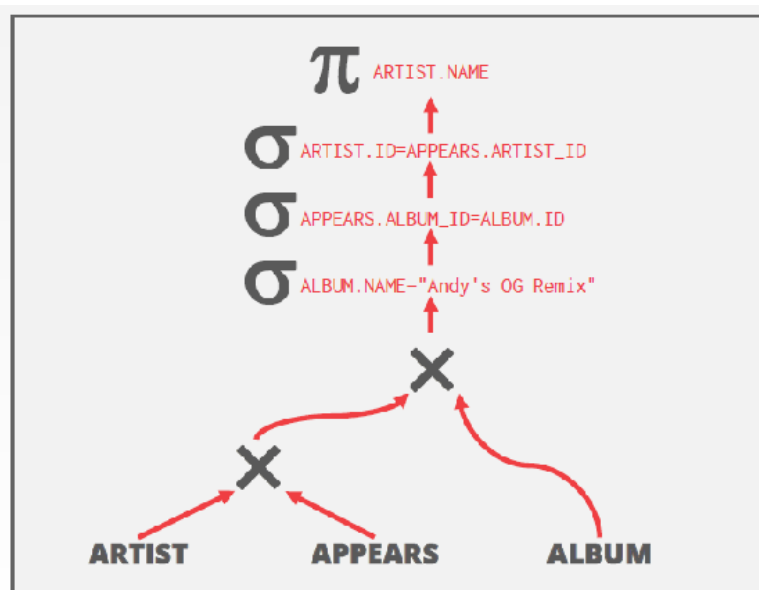
- 执行计划：确切地定义了每个运算应使用的算法，以及运算之间的执行应该如何协调。

- 启发式

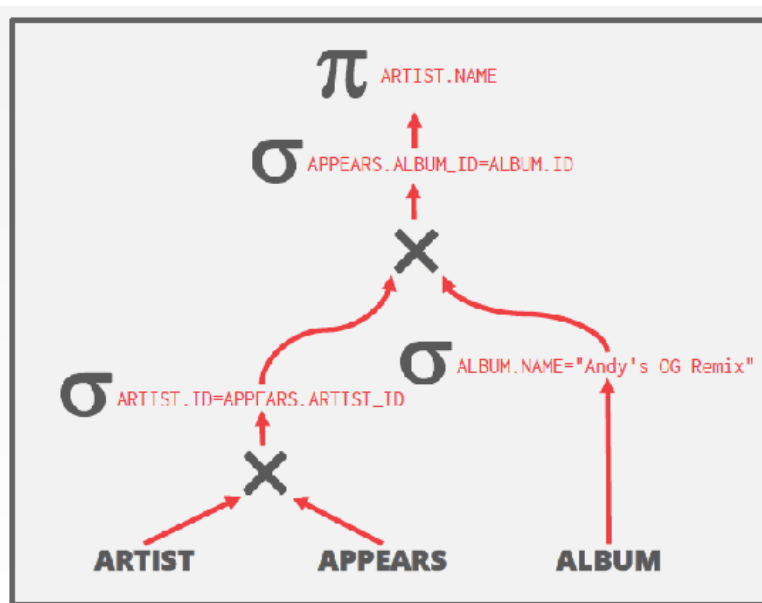
- 尽早执行select（减少元组数量）
 - 尽早执行projection
 - 在其他类似操作之前执行最严格的选择和连接操作（即具有最小的结果大小）。
 - 在左深连接树中，每个连接的右侧输入是一个关系，而不是中间连接的结果。
 - 基本步骤



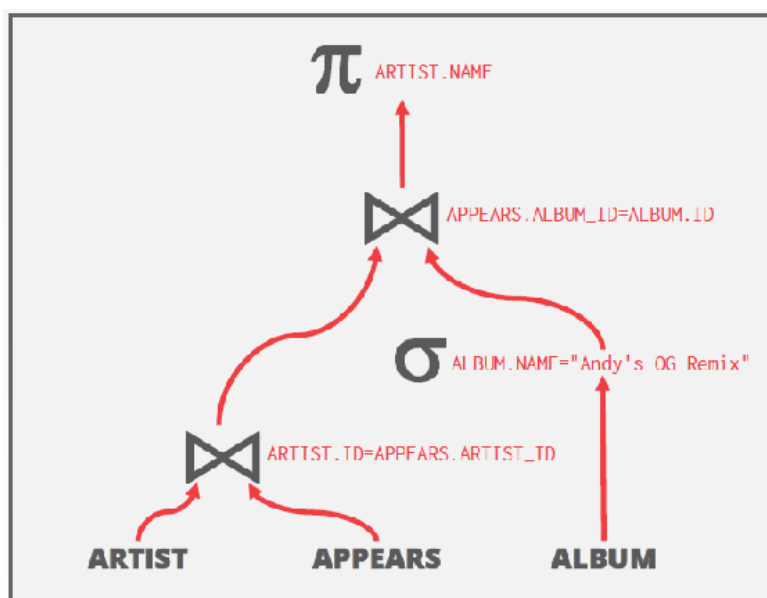
- 拆分连接谓词：and分开



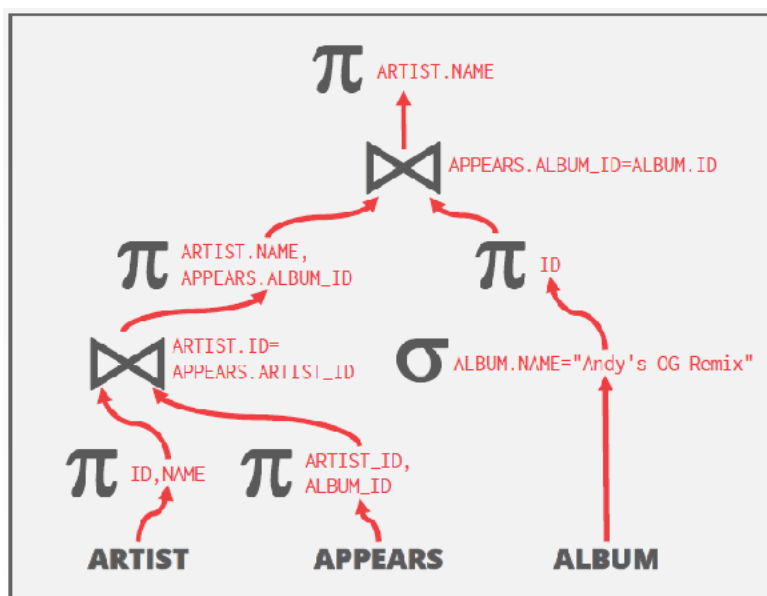
- 谓词下推：将谓词移动到最低适用点



- 用连接谓词替换笛卡尔积为内部连接



- 投影下推：中断之前消除冗余



- 基于成本的搜索

- 查询执行计划

- 产生逻辑上与给定表达式等价的表达式
 - 对所产生的表达式以不同方式注释，产生不同的查询计划
 - 估计每个执行计划的代价，选择估计代价最小的一个

- 关系表达式的转换

- 如果两个关系表达式在每一个有效数据库实例（满足所有完整性约束）中都会产生相同的元组集，则我们称它们是等价的。

- 顺序不重要

- 等价规则：两种不同形式的表达式是等价的。

- 合取选择运算可分解为单个选择运算的序列

$$\sigma_{\theta_1 \wedge \theta_2}(E) \equiv \sigma_{\theta_1}(\sigma_{\theta_2}(E))$$

- 选择运算满足交换律

$$\sigma_{\theta_1}(\sigma_{\theta_2}(E)) \equiv \sigma_{\theta_2}(\sigma_{\theta_1}(E))$$

- 一系列投影运算中只有最后一个运算是必须的

$$\Pi_{L_1}(\Pi_{L_2}(\dots(\Pi_{L_n}(E))\dots)) \equiv \Pi_{L_1}(E), \text{ 其中 } L_1 \subseteq L_2 \dots \subseteq L_n$$

- 选择操作可以与笛卡尔积以及 θ 连接相结合

$$\sigma_{\theta}(E_1 \times E_2) \equiv E_1 \bowtie_{\theta} E_2$$

$$\sigma_{\theta_1}(E_1 \bowtie_{\theta_2} E_2) \equiv E_1 \bowtie_{\theta_1 \wedge \theta_2} E_2$$

- θ 连接运算满足交换律

$$E_1 \bowtie_{\theta} E_2 \equiv E_2 \bowtie_{\theta} E_1$$

- 自然连接的结合率

$$(E_1 \bowtie E_2) \bowtie E_3 \equiv E_1 \bowtie (E_2 \bowtie E_3)$$

- θ 连接的结合律， θ_2 只涉及关系2和3

$$(E_1 \bowtie_{\theta_1} E_2) \bowtie_{\theta_2 \wedge \theta_3} E_3 \equiv E_1 \bowtie_{\theta_1 \wedge \theta_3} (E_2 \bowtie_{\theta_2} E_3)$$

- 选择运算在以下两个条件对 θ 连接运算具有分配律

- 当选择条件 θ_0 中的所有属性只涉及参与连接运算的表达式之一(如 E_1)

$$\sigma_{\theta_0}(E_1 \bowtie_{\theta} E_2) \equiv (\sigma_{\theta_0}(E_1)) \bowtie_{\theta} E_2$$

- 当选择条件 θ_1 只涉及 E_1 的属性，当选择条件 θ_2 只涉及 E_2 的属性

$$\sigma_{\theta_1 \wedge \theta_2}(E_1 \bowtie_{\theta} E_2) \equiv (\sigma_{\theta_1}(E_1)) \bowtie_{\theta} (\sigma_{\theta_2}(E_2))$$

- 投影运算在以下两个条件对 θ 连接运算具有分配律

- 令 L_1 和 L_2 分别代表 E_1 和 E_2 的属性。假设连接条件只涉及他们并集的属性
involves only attributes from $L_1 \cup L_2$.

$$\Pi_{L_1 \cup L_2}(E_1 \bowtie_{\theta} E_2) \equiv \Pi_{L_1}(E_1) \bowtie_{\theta} \Pi_{L_2}(E_2)$$

-

考虑连接 $E_1 \bowtie_{\theta} E_2$ 。令 L_1 、 L_2 分别代表 E_1 、 E_2 的属性集；令 L_3 是 E_1 中出现在连接条件 θ 中但不在 $L_1 \cup L_2$ 中的属性；令 L_4 是 E_2 中出现在连接条件 θ 中但不在 $L_1 \cup L_2$ 中的属性。那么：

$$\Pi_{L_1 \cup L_2}(E_1 \bowtie_{\theta} E_2) = \Pi_{L_1 \cup L_2}((\Pi_{L_1 \cup L_3}(E_1)) \bowtie_{\theta} (\Pi_{L_2 \cup L_4}(E_2)))$$

-

9. 集合的并与交满足交换律。

$$E_1 \cup E_2 = E_2 \cup E_1$$

$$E_1 \cap E_2 = E_2 \cap E_1$$

集合的差运算不满足交换律。

10. 集合的并与交满足结合律。

$$(E_1 \cup E_2) \cup E_3 = E_1 \cup (E_2 \cup E_3)$$

$$(E_1 \cap E_2) \cap E_3 = E_1 \cap (E_2 \cap E_3)$$

11. 选择运算对并、交、差运算具有分配律：

$$\sigma_p(E_1 - E_2) = \sigma_p(E_1) - \sigma_p(E_2)$$

类似地，上述等价规则将“-”替换成 \cup 或 \cap 时也成立。进一步有：

$$\sigma_p(E_1 - E_2) = \sigma_p(E_1) - E_2$$

上述等价规则将“-”替换成 \cap 时也成立，但将“-”替换成 \cup 时不成立。

12. 投影运算对并运算具有分配律。

$$\Pi_L(E_1 \cup E_2) = (\Pi_L(E_1)) \cup (\Pi_L(E_2))$$

- <ppt19书364>

- 表达式结果集统计大小的估计

- 目录信息

- n_r : 关系 r 中的元组数
- $V(A, r)$: 关系 r 中属性 A 出现的非重复值个数。如果 A 是关系 r 的主码，则它等于 n_r
- 假设取值均匀分布，每个之以同样的概率出现

- 选择运算结果大小的估计

- $\sigma_{A=a}$: 选择基数 $SC(a, r) = \frac{n_r}{V(A, r)}$: 假设关系 r 的一些记录的属性 A 中的取值为 a
- $\sigma_{A \leq v}$: 属性 A 的最小值 $\min(A, r)$ 和最大值 $\max(A, r)$ 可存储到目录中。对满足条件 $A \leq a$ 的记录数进行下列估计: 若 $a < \min(A, r)$, 则为0; 若 $a \geq \max(A, r)$, 则为 n_r ; 否则满足条件的元组的估计数量为 $n_r \times \frac{a - \min(A, r)}{\max(A, r) - \min(A, r)}$
- 合取: $\sigma_{\theta_1 \wedge \theta_2 \dots \wedge \theta_n}(r)$ 的元组数量为 $n_r \times \frac{s_1 \times s_2 \times \dots \times s_n}{n_r^n}$

- 析取

$$n_r * \left(1 - \left(1 - \frac{s_1}{n_r} \right) * \left(1 - \frac{s_2}{n_r} \right) * \dots * \left(1 - \frac{s_n}{n_r} \right) \right)$$

- **连接结果大小估计**

- 关系 $R \cap S = \text{空集}$ ，笛卡尔积
- 交集是R的码，则小于S的元组数，若正好是S中参照R的外码，则等于 n_s
- 既不是R的码也不是S的码={A}
 - $\frac{n_r * n_s}{V(A,r)}$ 和 $\frac{n_r * n_s}{V(A,s)}$ 最小的

- 投影结果: $V(A, r)$

以上内容整理于 [幕布文档](#)