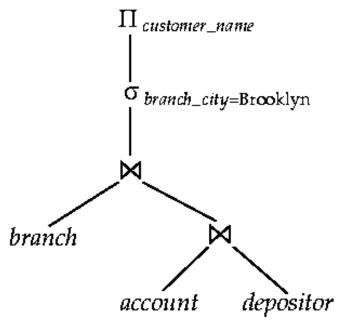
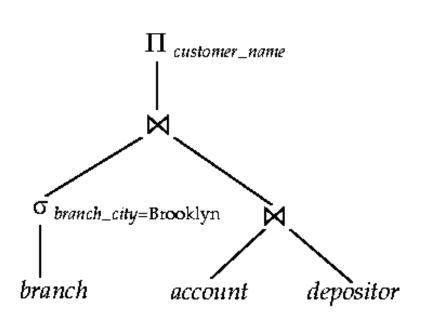
# Optimización de Consultas

Base de Datos II

### Introducción

- Dada un expresión del álgebra relacional el Optimizador de Consultas (OC) debe producir un plan de ejecución que calcule el resultado de la manera menos costosa.
- La generación de planes de ejecución implica dos etapas:
  - Generar expresiones que sean lógicamente equivalentes a la expresión de la consulta.
  - Anotar las operaciones con los algoritmos a utilizar.

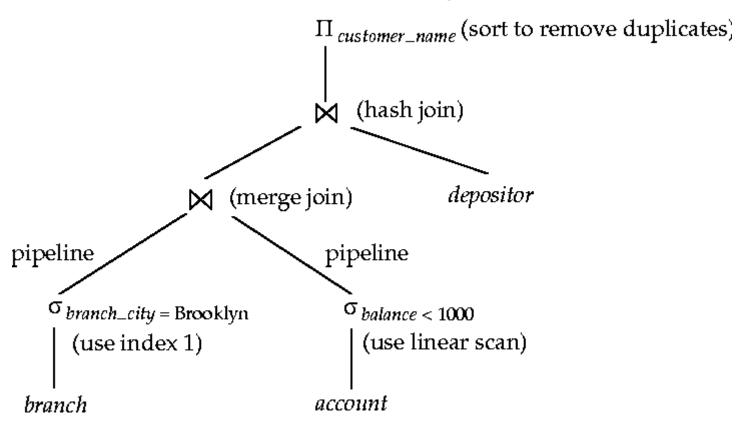




### Introducción

### Un Plan de Ejecución define:

- El algoritmo que debe ser utilizado para cada operación.
- El orden de evaluación de los operaciones.



## Optimización basada en costo

- Dados dos planes de ejecución la diferencia en tiempo de ejecución entre ambos puede ser enorme.
  - Segundos Vs Días
- Los pasos de la Optimización Basada en Costo son:
  - Generar expresiones lógicamente equivalente basada en reglas de equivalencias
  - Anotar cada expresión de manera a obtener diferentes planes.
  - Escoger el plan más barato basado en un costo estimado.
- La estimación del costo de los planes se basa en:
  - Información estadística acerca de la relaciones.
    - Br, Fr, MBi, Aai
  - Información estadística acerca de los resultados intermedios.
  - Estimación del costo de los algoritmos usando como entrada la información estadística

# Trasformación de las expresiones

- Dos expresiones se dicen equivalentes si generan el mismo conjunto resultado en cada ejemplar legal de la base de datos.
- Una regla de equivalencia indica las dos formas equivalentes de una expresión.
  - Se puede substituir una expresión de la primera forma por otra equivalente de la segunda forma y viceversa.
- El optimizador hace uso de la reglas para transformar las expresiones en otras equivalentemente lógicas.

 Las condiciones conjuntivas pueden descomponerse en una secuencia de selecciones individuales.

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

Las operaciones de selección son conmutativas.

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

3. Sólo la ultima operación de proyección es necesaria, las otras pueden omitirse.

$$\Pi_{L_1}(\Pi_{L_2}(...(\Pi_{L_n}(E))...)) = \Pi_{L_1}(E)$$

- 4. Las selecciones pueden combinarse con los productos cartesianos y con las reuniones zeta
  - a.  $\sigma_{\theta}(\mathsf{E}_1 \mathsf{X} \mathsf{E}_2) = \mathsf{E}_1 \bowtie_{\theta} \mathsf{E}_2$
  - b.  $\sigma_{\theta 1}(\mathsf{E}_1 \bowtie_{\theta 2} \mathsf{E}_2) = \mathsf{E}_1 \bowtie_{\theta 1 \land \theta 2} \mathsf{E}_2$

5. Las reuniones zeta y reuniones naturales conmutativas.

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

6. (a) Las operaciones de reunión natural son asociativas.

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

(b) Las operaciones de reunión zeta son asociativas en la siguiente manera.

$$(E_1 \bowtie_{\theta 1} E_2) \bowtie_{\theta 2 \land \theta 3} E_3 = E_1 \bowtie_{\theta 1 \land \theta 3} (E_2 \bowtie_{\theta 2} E_3)$$

Donde  $\theta$ 2 solo involucra atributos de  $E_2$  y  $E_3$ 

- 7. La operación de selección se distribuye sobre la operación de reunión zeta cuando:
  - a) La condición de selección solo involucra a atributos de una de la relaciones (en este caso  $E_1$ ).

$$\sigma_{\theta 0}(\mathsf{E}_1 \bowtie_{\ \theta} \mathsf{E}_2) = (\sigma_{\theta 0}(\mathsf{E}_1)) \bowtie_{\ \theta} \mathsf{E}_2$$

b) Cuando las condiciones de selección involucran de forma separada a atributos de una de las relaciones.

$$\sigma_{\theta_1} \wedge_{\theta_2} (\mathsf{E}_1 \bowtie_{\theta} \mathsf{E}_2) = (\sigma_{\theta_1}(\mathsf{E}_1)) \bowtie_{\theta} (\sigma_{\theta_2}(\mathsf{E}_2))$$

- 8. La proyección se distribuye sobre una reunión zeta de la siguiente manera:
  - a) Si la condición sólo involucra atributos de L<sub>1</sub> U L<sub>2</sub>

$$\prod_{L_1 \cup L_2} (E_1 \bowtie_{\theta} E_2) = (\prod_{L_1} (E_1)) \bowtie_{\theta} (\prod_{L_2} (E_2))$$

- b) Dada la reunión  $E_1 \bowtie_{\theta} E_2$  y,
  - Siendo L1 y L2 atributos de E1 y E2 respectivamente.
  - Siendo L3 atributos de E1 involucrados en la condición de reunión pero que no están en L1 U L2.
  - Siendo L4 atributos de E2 involucrados en la condición de reunión pero que no están en L1 U L2.

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

Las operaciones de unión e intersección son conmutativas.

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

10. Las operaciones de unión e intersección son asociativas.

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

11. La selección es distributiva sobre las operaciones de unión intersección y diferencia.

$$\sigma_{\theta}(E_1 - E_2) = \sigma_{\theta}(E_1) - \sigma_{\theta}(E_2).$$

Lo cual también es válido para  $\cup$  y  $\cap$ 

#### Además:

$$\sigma_{\theta} (E_1 - E_2) = \sigma_{\theta}(E_1) - E_2$$

Válido para  $\cap$ , pero no para  $\cup$ 

12. La proyección es distributiva sobre la operación de unión.

$$\Pi_{\mathsf{L}}(E_1 \cup E_2) = (\Pi_{\mathsf{L}}(E_1)) \cup (\Pi_{\mathsf{L}}(E_2))$$

## Ejemplo de transformaciones

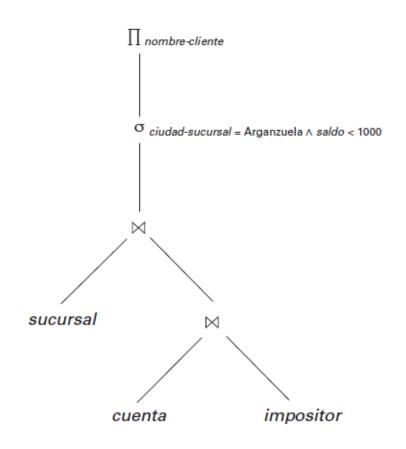
- Considerando los siguientes esquemas:
  - Esquema-sucursal = (nombre-sucursal, ciudad-sucursal, activo)
  - Esquema-cuenta = (número-cuenta, nombre-sucursal, saldo)
  - Esquema-impositor = (nombre-cliente, número-cuenta)
- □ La consulta en el algebra relacional:

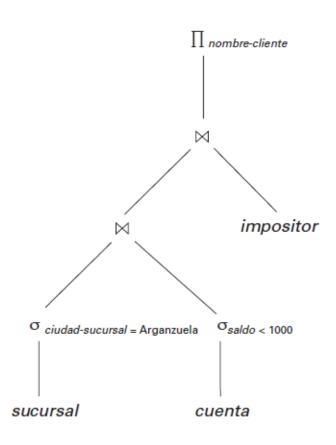
```
\Pi_{\text{nombre-cliente}} (\sigma_{\text{ciudad-sucursal}} = \text{Arganzuela} \land \text{saldo} > 1000 (sucursal \bowtie (cuenta \bowtie impositor)))
```

### Se transforma en:

```
\Pi_{\text{nombre-cliente}} ((\sigma_{\text{ciudad-sucursal}} = \text{``Arganzuela''}) (sucursal) \bowtie \sigma_{\text{saldo} > 1000} (cuenta)) \bowtie \text{impositor})
```

## Ejemplo de transformaciones





### Orden de las reuniones

- Gracias a la asociación de las operaciones de reunión se puede elegir cual calcular primero en función al tamaño del resultado generado.
- □ Si se tiene que calcular  $r_1 \bowtie r_2 \bowtie r_3$ , esto se puede calcular como:
  - $(r_1 \bowtie r_2) \bowtie r_3$ , o como
  - $r_1 \bowtie (r_2 \bowtie r_3)$
  - Se elige la opción que requiera de menor espacio temporal.

### Orden de las reuniones

- Si se tiene que calcular  $(r_1 \bowtie r_2) \bowtie r_3$ , pero resulta que  $r_1$  y  $r_2$  no tienen atributos en común, la operación degenera en  $(r_1 \times r_2) \bowtie r_3$ .
- Si r<sub>1</sub> y r<sub>2</sub> son relaciones grandes se requerirá del uso de mucho espacio temporal
- □ Si  $r_3$  tiene atributos en común con  $r_1$  y  $r_2$  entonces la operación se puede transformar en  $(r_1 \bowtie r_3) \bowtie r_2$ .
  - $(r_1 \bowtie r_2) \bowtie r_3$
  - $\Gamma_1 \bowtie (r_2 \bowtie r_3)$
  - $\Gamma_1 \bowtie (r_3 \bowtie r_2)$
  - $(r_1 \bowtie r_3) \bowtie r_2$
- Por asociatividad se puede elegir la operación que requiera menor tamaño temporal.

## Enumeración de expresiones equivalentes

- El optimizador aplica sistemáticamente las reglas de equivalencia para generar expresiones equivalentes a la consulta dada.
- Se pueden generar todas la expresiones como sigue:
  - Repetir hasta que todas las expresiones hayan sido procesadas.
    - Seleccionar una expresión no procesada.
    - Aplicar cada regla de equivalencia aplicable.
    - Agregar las nuevas expresiones al resultado.
- □ El enfoque anterior es muy costoso en términos de tiempo y espacio.

## Elección de los planes de evaluación

- Se debe considerar las diferentes técnicas de evaluación de la operaciones cuando se escogen los planes.
  - Escoger el algoritmo menos costoso de cada operación independientemente no lleva siempre al mejor plan.
    - El join por mezcla podría ser un poco más costos que un join por hash, pero puede proporcionar un resultado ordenado que podría reducir el costo de las operaciones siguientes.
    - El Join por bucle anidado puede dar oportunidad al encausamiento de operaciones.
- En la práctica los optimizadores incorporan elementos de los siguientes enfoques:
  - Buscar todos los planes y escoger el mejor basado en un enfoque de selección basada en costo.
  - Usar heurísticas para escoger los planes.

## Optimización Basada en Costo

- Los optimizadores basados en el coste generan una gama de planes de evaluación a partir de la consulta dada empleando las reglas de equivalencia y escogen el de coste mínimo.
- □ Considerar buscar el mejor ordenamiento para  $r_1 \bowtie r_2 \bowtie \ldots r_n$ .
  - Hay (2(n-1))!/(n-1)! órdenes de reunión diferentes.
  - Con n = 7 son 665280 y con n = 10 son  $\sim$  = 17.600 millones.
- No es necesario generar todos los ordenes, utilizando Programación Dinámica se puede calcular el orden de algún subconjunto y luego utilizarlo más tarde.

## Programación Dinámica en Optimización

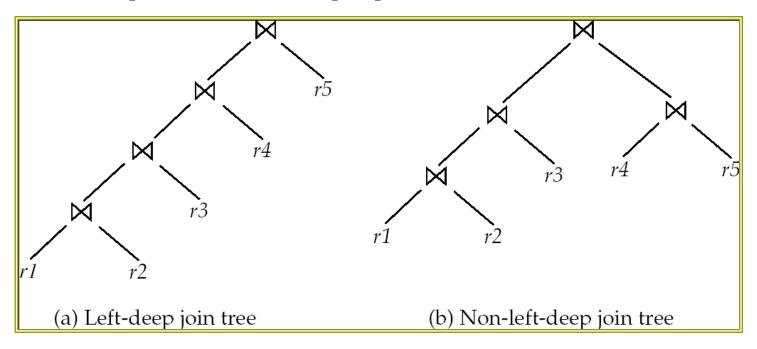
- Para buscar el mejor árbol de join de n relaciones
  - Considerar todos los planes de la forma:  $S_1 \bowtie (S S_1)$  donde  $S_1$  es un subconjunto no vacío de  $S_1$ .
  - Computar recursivamente el costo de cada subconjunto de reunión de S. Escoger la más barata de las 2<sup>n</sup> – 1 alternativas
  - Caso base de la recursión: acceso a una sola relación.
    - Utilizar el modo de acceso más apropiado.
  - Cuando se computa el plan para cualquier subconjunto, se guarda el resultado para utilizarlo cuando sea requerido nuevamente, en vez de volver a calcularlo.
    - Esto se denomina Programación Dinámica

# Algoritmo de PD para la Reunión

```
procedure hallarmejorplan(S)
if (mejorplan[S].coste \neq \infty)
     return mejorplan[S]
if (S contiene sólo una relación)
     establecer mejorplan[S].plan y mejorplan[S].coste en términos
     de la mejor forma de acceder a S
// mejorplan[S] no se ha calculado anteriormente
else for each subconj. no vacío S1 de S t.q. S1 \neq S
      P1 = hallarmejorplan(S1)
      P2 = hallarmejorplan(S - S1)
     A = mejor algoritmo para reunir P1 y P2
      coste = P1.coste + P2.coste + coste de A
     if coste < mejorplan[S].coste</pre>
              mejorplan[S].coste = coste
              mejorplan[S].plan = «ejecutar P1.plan; ejecutar
                                    P2.plan; reunir resultados de P1
                                    y de P2 utilizando A»
 return mejorplan[S]
```

# Árboles de Join

- Los ordenes de reunión por la izquierda son aquellos en los que el operando de la derecha de cada reunión es una de la relaciones iniciales.
- Son convenientes para evaluaciones encauzadas.
- El tiempo de consideración de todos los ordenes por la izquierda es O(n!).



# Costo de la optimización

- □ La complejidad temporal del algoritmo de P.D. es O(3<sup>n</sup>).
  - Con n = 10 son 59.000 pasos en vez de 17.600 M.
- La complejidad espacial es O(2<sup>n</sup>)
- Para encontrar el mejor ordenamiento en profundidad por la izquierda de **n** relaciones:
  - Considerar n alternativas con una de la relaciones como entrada derecha y las otras relaciones como entradas izquierdas.
  - Lo que modifica el algoritmo de optimización de PD
    - □ Reemplazando el "for each subconj. no vacío S1 de S t.q. S1 ≠ S" por "for each r en S, haciendo S1 = S-r"
- Cuando se consideran solo los ordenamientos en profundidad por la izquierda el costo temporal del algoritmo es O(2<sup>n</sup>).
- □ La optimización basada en costos es costosa, pero vale la pena para BD grandes, en especial si las consultas son pequeñas (n<=10).</p>

## Orden Interesante

- $\square$  Considere la expresión  $(r1 \bowtie r2) \bowtie r3$ , con un atributo común A.
- Un orden interesante es un ordenamiento de las tuplas que puede ser útil en operaciones posteriores.
  - Utilizar Merge-Join para r1 × r2 puede ser mas costoso que un Hash-Join, pero generaría el resultado ordenado por A.
  - Pero esto podría ser útil para hacer un Merge-Join con r3.
  - Un resultado ordenado también es útil para agregaciones, ordenamiento o agrupamiento.
- No es suficiente buscar independientemente el mejor orden de reunión de n relaciones.
  - Hay que halla el mejor orden de reunión para cada orden interesante
  - Se extiende el algoritmo de optimización de PD para que aparte del orden de reunión también considera si en el conjunto existe un orden interesante aprovechable.
  - Usualmente solo se da un pequeño número de ordenes interesantes, lo que no aumenta la complejidad temporal y espacial del alg. de PD

## Optimización Heurística

- La optimización basa es costo es costosa aun con PD y sus mejoras.
- Los SGBD pueden aplicar Heurísticas para reducir el número de posibilidades a ser consideradas en un análisis de costo.
- Las Heurísticas son transformaciones en el árbol de la consulta que por lo general (no siempre) disminuyen el costo de procesamiento.
  - Realizar las selecciones los más antes posible.
    - Descomponer las condiciones conjuntivas.
    - Desplazar las selecciones lo más hacia abajo en el árbol.
  - Realizar las proyecciones los más antes posible.
    - Dividir la lista de atributos de manera a realizar las proyecciones primero (desplazarlas lo más hacia abajo en el árbol).
  - Realizar primero operaciones de join o selección más restrictivas.
  - Sustituir selecciones sobre productos cartesianos por joins basados en la condición de selección.
  - Dar prioridad a la posibilidad de realizar operaciones encauzadas.

## Optimización Heurística

- Las heurísticas tratan de reordenar el árbol para reducir el tamaño de los datos intermedios lo antes posible.
- Las heurísticas pueden aplicarse para determinar varios planes basados en caminos de accesos existentes
  - Esta fase de selección del plan de acceso del optimizador heurístico selecciona la estrategia más eficiente para cada operación.
- Anteriormente muchos SGBD solo realizaban
   Optimizaciones basadas en Heurísticas.
  - No tenían un optimizador basado en costo

## Estructura de los Optimizadores

- La mayoría de los optimizadores solo considera ordenaciones profundas por la izquierda.
  - Aplicando heurísticas para realizar antes selecciones y proyecciones.
  - Útil para reducir la complejidad de optimización y generar planes que aprovechen el encauzamiento.
- Antiguas versiones de Oracle solo poseían un optimizador heurístico
  - Buscar repetidamente la siguiente "mejor relación" de forma heurística para una reunión.
    - Evaluando n planes para cada una de las n relaciones como punto de partida.
- SQL introduce un alto grado de complejidad en los Optimizadores cuando se presentan consultas anidadas.
  - Subconsultas, op. de conjuntos (unión, intersección, dif.).
  - Se analiza cada parte por separado y luego se combinan en un plan global.

## Estructura de los Optimizadores

- Algunos optimizadores combinan heurísticas de selección y estrategias de generación de planes.
  - Un enfoque puede ser:
    - Reescritura de operaciones basadas en heurísticas
    - Optimización del ordenamiento de joins basada en costo.
- Aún cuando la optimización basada en costo puede ser costosa y suponer una sobrecarga:
  - El mejoramiento de consultas costosas supone una ganancia.
- Así los optimizadores aplican heurísticas para consultas sencillas y realizan una enumeración exhaustiva para consultas complejas.

## Información Estadística

- $\square$   $n_r$ : número de tuplas en la relación r

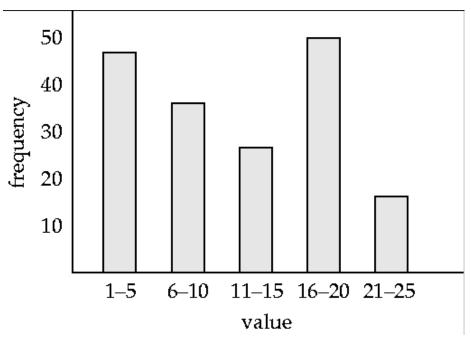
$$b_r = \left\lceil \frac{n_r}{f_r} \right\rceil$$

- $\Box$   $t_r$ : tamaño de las tuplas de la relación r en bytes
- $\Box$   $f_r$ : factor de bloqueo, numero de filas de la relación r que caben en un bloque
- V(A, r): número de valores distintos del atributo o conjunto de atributos A en la relación r

### Información Estadística

### Histogramas:

- Guarda información acerca de la distribución de los valores en un atributo de una relación.
- Esto ayuda al optimizador a estimar con mayor precisión el número de filas.
  - Sin esta información solo se puede suponer que la distribución es uniforme.



## Estimación del tamaño de la relaciones

- La estimación del tamaño de una selección depende de la condición
- $\Box$   $\sigma_{A=v}(r)$ 
  - $n_r / V(A,r)$ , lo que supone una distribución uniforme.
    - Aun así normalmente es una aproximación razonable.
  - 1, cuando la condición es sobre una clave candidata.
- $\sigma_{A \leq v}(r)$  (el caso  $\sigma_{A \geq v}(r)$  es simetrico)
  - Si están disponible las informaciones min y max en A
     c = 0 si v < min(A,r)</li>

$$c = n_r \cdot \frac{v - \min(A, r)}{\max(A, r) - \min(A, r)}$$

- Si existe un histograma es posible refinar la aproximación
- En ausencia de información estadística el tamaño estimado es  $n_r / 2$

# Selecciones complejas

La selectividad  $s_i$  de una condición  $\theta_i$  es la probabilidad de que una tupla satisfaga  $\theta_i$ .

**Conjunción:**  $\sigma_{\theta 1 \wedge \theta 2 \wedge ... \wedge \theta n}$  (r). Asumiendo independencia, el numero estimados de tuplas es igual a:

$$n_r * \frac{S_1 * S_2 * \dots * S_n}{n_r^n}$$

**Disjuncion:**  $\sigma_{\theta 1 \vee \theta 2 \vee \ldots \vee \theta n}$  (r). El número estimado de tuplas es:

$$n_r * \left(1 - (1 - \frac{S_1}{n_r}) * (1 - \frac{S_2}{n_r}) * ... * (1 - \frac{S_n}{n_r})\right)$$

■ **Negation:**  $\sigma_{-\theta}(r)$ . El número estimado de tuplas es  $n_r - \text{size}(\sigma_{\theta}(r))$ 

### Tamaño de las reuniones

- El producto cartesiano  $r \times s$  contiene  $n_r \times n_s$  tuplas de tamaño  $t_r + t_s$  bytes.
- □ Si  $R \cap S = \emptyset$ ,  $r \bowtie s$  se reduce a un producto cartesiano  $r \times s$ .
- Si  $R \cap S$  es una clave de r, cada tupla de s se reúne con al menos una tupla de r, siendo el número de tuplas en  $r \bowtie s$  es como máximo igual al número de tuplas de s
- Si  $R \cap S$  es una clave foránea que referencia a r, entonces el número de tuplas en  $r \bowtie s$  es igual al número de tuplas de s.
  - El caso es simétrico para un clave foránea que referencia a s.

### Tamaño de las reuniones

Si  $R \cap S = \{A\}$  no es una clave de r o s, y además se asume que cada fila de r está en el resultado, entonces el número de filas en r  $\bowtie$  s es estimado como:

$$\frac{n_r * n_s}{V(A,s)}$$

Si se cumple lo inverso, entonces el tamaño se estima por:

$$\frac{n_r * n_s}{V(A,r)}$$

Por lo general el menor de estos dos valores es la estimación más exacta.

 Las estimaciones anteriores se pueden mejorar si se disponen de histogramas

# Tamaño de otras operaciones

- □ Proyección: tamaño estimado de  $\Pi_A(r) = V(A,r)$
- □ Agregación: tamaño estimado de  $_{A}g_{F}(r) = V(A,r)$
- Operaciones de conjuntos
  - Uniones / Intersecciones en la misma relación:
    - Se aplica el tamaño estimado de las selecciones

$$\square \ \sigma_{\theta 1} \ (r) \cup \sigma_{\theta 2} \ (r) = ||\sigma_{\theta 1} \ (r)|| + ||\sigma_{\theta 2} \ (r)||$$

- Para operaciones en diferentes relaciones:
  - $r \cup s = n_r + n_{s}$
  - $r \cap s = \min(n_r, n_s).$
  - $r s = n_r$
  - Todos estos valores pueden no ser una buena estimación, sin embargo proporcionan un limite superior para los valores reales.
- Outer join:
  - $r \supset x = ||r \bowtie s|| + n_r$  (right outer join es simetrico)
  - $\square r \implies s = ||r \bowtie s|| + n_r + n_s$

## Estimación de valores distintos

### Selecciones : $\sigma_{\theta}(r)$

- □ Si θ indica un valor específico (θ → A= 3), etonces:  $V(A, \sigma_{\theta}(r)) = 1$ .
- $\square$  Si  $\theta$  indica un conjunto de valores:
  - $\nabla V(A, \sigma_{\theta}(r)) = \text{número de valores especificados.}$
- Si la condición θ es de la forma A op r, siendo op un operador de comparación

  - Donde s es la selectividad de la operación.
- Los casos restantes se aproximan por:
  - $\square$  min(V(A,r),  $n_{\sigma\theta}(r)$ )

### Estimación de valores distintos

Joins:  $r \bowtie s$ 

- □ Si todos los atributos en *A* son de *r*, la estimación es:
  - $V(A, r \bowtie s) = \min (V(A, r), n_{r\bowtie s})$
  - Caso simétrico para s
- □ Si A contiene atributos A1 de r y A2 de s, entonces la estimación esta dada por:
  - $V(A, r \bowtie s) = \min(V(A1, r) * V(A2 A1, s), V(A1 A2, r) * V(A2, s), n_r s)$

### Estimación de valores distintos

- Los valores distintos en proyecciones, agrupaciones y agregaciones son iguales al de la relación.
  - V(A, r)
- En operaciones de agregación:
  - Para min(A) y max(A), el número de valores distintos se estima como min(V(A, r), V(G, r)), donde G denota a los atributos de agrupamiento.
  - Para otras agregaciones (suma, cuenta, promedio) se supone que todos los valores son distintos usándose como estimación a V(G, r)