

Datenbanken

Anfrageoptimierung

Thomas Studer

Institut für Informatik
Universität Bern

Optimierung

*Programmers waste enormous amounts of time thinking about, or worrying about, the speed of noncritical parts of their programs, and these attempts at efficiency actually have a strong negative impact when debugging and maintenance are considered. We should forget about small efficiencies, say about 97% of the time: **premature optimization is the root of all evil**. Yet we should not pass up our opportunities in that critical 3%*

Donald Knuth, *Structured Programming with Goto Statements*.
Computing Surveys 6:4 (December 1974), pp. 261–301

Techniken

Indizes

Hilfsobjekte, welche die Suche nach bestimmten Daten vereinfachen

Logische Optimierung

eine gegebene Abfrage so umformulieren, dass sie dasselbe Resultat liefert aber effizienter berechnet werden kann, beispielsweise weil kleinere Zwischenresultate erzeugt werden

Physische Optimierung

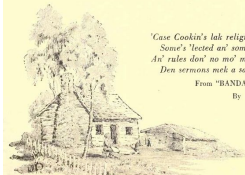
effiziente Algorithmen auswählen, um die Operationen der relationalen Algebra zu implementieren

Tabla. Tabla o registro dela presente obra : toda puesta por alfabeto de. A. B. C.

Aguzar el cuchillo.fo. vi.	lio.	rrv.
Agua manco como se ha de dar a los señores. fo.vij	Broete de verines.fo.	rrvj
Agua manco la real q'es con salua como se da.fo. viij.	Broete de el ponja con caldo de carne.fo.	rrvij.
Auellanate potage.fo. rviij.	Bastarda camellina.fo. rlvij.	
Almendrate potage.fo. rviij.	Busaque de conejos potage. fol.	rlviij.
Almidon potage.fo. rr.	Broete lardero.fo.	rlx.
Almodrote q'es capirozada. fojas.	Barbo en en pan.fo.	liij.
Arroz cò caldo d'carne.f.rviij	Barbo en cagueta.fo.	liij.
Arroz en cagueta al horno.	Bisoles en cagueta.fo.	lvij.
Agraz confortano.fo. rviij.	Bogas en cagueta.fo.	lvij.
Auenate y orziate.fo. rrvij.	Belugos.fo.	lvij.
Ajete pañarones.fo. rrvij.	Berengenas en cagueta mo. ri.fo.	rrvj.
Almojanuanas que se disen toronjas de Xatua.fo. rlx.	Berengenas en escabeche. folio.	rlx.
Almidon.fo.		
Alcobado.fo.		
B		
Beuer como se ha d' dar a los señores.fo.	Contar viadas ala mesa y ppi mero el conte d' tocino. f. iij	
Berengenas en cagueta. fo.	Conte el lechon.fo.	iiij.
lio.	Conte de vaca.fo.	iiij.
Berengenas espesas. fo.	Conte d' liebre y d' conejo. iij	
lio.	Conte d' el palda d' carnero. iij	
Berengenas ala mouca. fo.	Conte d' pierna d' carnero. iij	
lio.	Conte de lomo y de agujas d' carnero.fo.	iiij.
Broets de madama.fo. rrv.	Conte de cabrito.fo.	iiij.
Broete con caldo de carne.fo	Conte d' pecho d' carnero. f. iij	
	Conte de pau d' fo.	v

INDEX

FRUIT AND VEGETABLES (Continued)	Page	MEAT (Continued)	Page
Papaya, Baked	24	Dried Beef à la Maryland	17
Parasnis and Salt Pork	19	Progs' Legs, Culvert Manor	19
Pears, Creamed Green	28	Ham and Pineapple	14
Peppers, Creole Stuffed	27	Ham, Baked	14
Prunes Bavannah Stewed	25	Ham, Baked with Apples	14
Rice, Curried	24	Ham, Broiled	14
Rice, Mulatto	24	Ham, Smithfield	14
Rice and Pineapple	24	Hamburger-Bacon Roast	14
Rice Cakes, Creole	24	Hamburger Steak, Broiled	14
Rice Croquettes, Dinah's	24	Hare, Belgian, à la Maryland	19
Salady (Oyster Plank)	27	Jewellajah (a Creole Dish)	13
String Beans and Bacon, Old Fashioned	27	Lamb, Barbecued	14
Squash, Stuffed	28	Liver à la Madame Begue	19
Squash Cakes, Fried	27	Opossum	14
Wild Rice and Mushrooms	24	Pork Chops, Stuffed	19
		Pig, Roast Suckling	15
ICINGS		Ribs of Beef à la Mission	19
Brown Sugar Frosting	44	Sweetbreads and Mushrooms	19
Butter Icing	44	Veal Princess, Old Dominion	19
Mocha Icing	44	Veal Paprika	19
Never Pull Icing	44		
Orange Icing	44	MEAT AND POULTRY STUFFING	
Royal Poinciana Cake Filling	42	Apple Stuffing	22
JELLIES AND JAMS		Bread Stuffing	22
Grapefruit and Pineapple Marmalade	26	Chestnut Stuffing	22
Guava Jelly	26	Cornbread Dressing	22
Orange Marmalade	26	Oyster Stuffing	22
Pear Chips	46		
Sherry Wine Jelly	47	MISCELLANEOUS ITEMS	
MEAT		Chestnut Soufflé	22
Brunswick Stew	16	Crisps Suzette, New Orleans	41
Burgoo, Kentucky	10	Curds and Cream	28
Burgoo for Small Parties	12	Scrapple, South Carolina	22
Chitterlings	14	Welsh Rarebit	47
Corned Beef Hash	13		
Creole Beef Stew, Aunt Linda's	13	PIES	
Creole Goudash	12	Apple Pot Pie	38
		Butterscotch Pie	38
		Cheese Pie	37



'Case Cookin's lak religion is—
Some's 'lected an' some ain't,
An' rules don' no mo' mek a cook
Den sennens mek a saint.

From "BANDANNA BALLADS"
By HOWARD WEEDEN

Sequentielles Abarbeiten

```
SELECT *  
FROM Filme  
WHERE Jahr = 2010
```

Filme		
FIId	Jahr	Dauer
1	2014	110
2	2012	90
3	2012	120
4	2010	100
5	2013	120
6	2011	95
7	2008	12
8	2012	105
9	2010	97
10	2009	89
11	2014	102
12	2007	89
13	2008	130

Index für SELECT * FROM Filme WHERE Jahr = 2010

Filme

FId	Jahr	Dauer
-----	------	-------

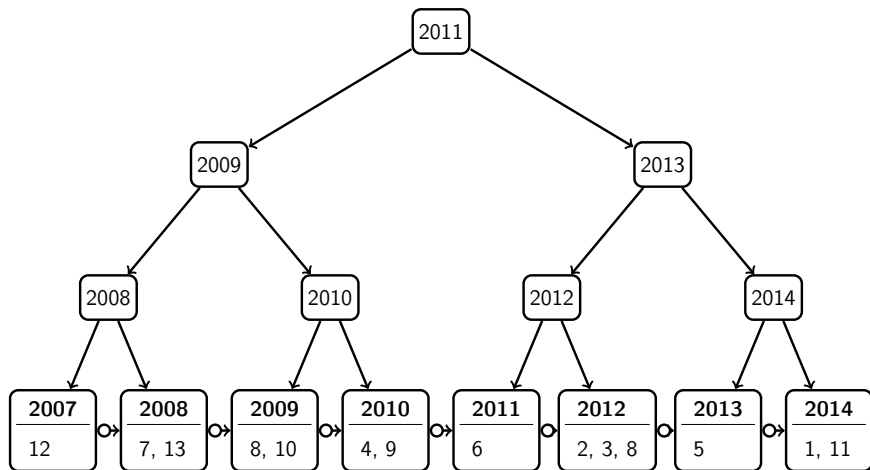
1	2014	110
2	2012	90
3	2012	120
4	2010	100
5	2013	120
6	2011	95
7	2008	12
8	2012	105
9	2010	97
10	2009	89
11	2014	102
12	2007	89
13	2008	130

Index

Jahr	FId
------	-----

2007	12
2008	7, 13
2009	8, 10
2010	4, 9
2011	6
2012	2, 3, 8
2013	5
2014	1, 11

B⁺+-Baum



Verkettung der Blattknoten

Dank der Verkettung der Blattknoten kann der Index auch für Queries verwendet werden, welche Vergleichsoperatoren verwenden. Betrachten wir folgende SQL Abfrage:

```
SELECT *  
FROM Filme  
WHERE Jahr >= 2010
```

Um das Resultat dieser Abfrage zu berechnen, suchen wir zuerst wie oben den Blattknoten für das Jahr 2010. Nun können wir einfach durch die verkettete Liste iterieren, um die Knoten für die Jahre grösser als 2010 zu finden.

In der Praxis

- Es werden Bäume mit einem hohen Verzweigungsgrad eingesetzt, z.T. hat ein Knoten 100 Nachfolger. Damit wird die Tiefe des Baumes kleiner und die Suche geht schneller.
- Die Bäume sind balanciert, d.h. die linken und rechten Teilbäume sind jeweils etwa gleich gross. Damit dauert die Suche immer etwa gleich lange.
- Echte Implementationen berücksichtigen die Speicherstruktur. Der Zugriff auf die gesuchten Daten soll mit möglichst wenigen Page Loads erfolgen.

CREATE INDEX

```
CREATE INDEX ON Filme (Jahr)
```

PostgreSQL erzeugt automatisch einen Index

- für den Primärschlüssel einer Tabelle.
- alle weiteren Attributmengen, auf denen ein UNIQUE Constraint definiert wurde

Überlegungen zu CREATE INDEX

- Die Verwendung von Indizes kann Abfragen beschleunigen.
- Es entsteht dafür ein zusätzlicher Aufwand bei INSERT und UPDATE Operationen, da nun nicht nur die Tabelle geändert wird, sondern auch der Index angepasst werden muss.
- Die Zeit, welche die Suche in einem Baum benötigt, ist in der Ordnung von $\log_g(n)$, wobei g der Verzweigungsgrad des Baumes und n die Anzahl der Datensätze ist.

Hash Funktionen

Eine Hashfunktion ist eine Funktion, welche Suchschlüssel auf sogenannte Behälter (Buckets) abbildet.

Ein Behälter ist eine Speichereinheit, welche die Daten, die dem Suchschlüssel entsprechen, aufnehmen kann.

Im Falle eines Hash Index, wird so ein Behälter dann Referenzen auf die eigentlichen Tupel enthalten. Formal ist eine Hashfunktion also eine Abbildung:

$$h : S \rightarrow B ,$$

wobei S die Menge der möglichen Suchschlüssel und B die Menge von (oder eine Nummerierung der) Behälter ist.

Hash Index

Hashfunktion: $h(x) := x \bmod 3$

Behälter	Jahr	FId
0	2010	4
	2013	5
	2010	9
	2007	12
1	2014	1
	2011	6
	2008	7
	2014	11
	2008	13
2	2012	2
	2012	3
	2012	8
	2009	10

Überlegungen

- Mit Hilfe eines Hash Indexes kann nun in *konstanter* Zeit gesucht werden.
- Um beispielsweise die Filme des Jahres 2012 zu suchen, berechnen wir den Hashwert von 2012 und erhalten $h(2012) = 2$. Wir können somit direkt den Behälter 2 laden und müssen nur noch bei den darin enthaltenen Filmen (maximal fünf) testen, ob $\text{Jahr} = 2012$ erfüllt ist.
- Baum Indizes sind vielseitiger einsetzbar als Hash Indizes. Deshalb werden Bäume als Standardstruktur für Indizes verwendet.
- Wir können jedoch explizit angeben, dass PostgreSQL einen Hash Index für das Attribut Jahr der Tabelle Filme anlegen soll. Dazu verwenden wir die Anweisung:

```
CREATE INDEX ON Filme USING hash (Jahr)
```

EXPLAIN

Query:

```
EXPLAIN
  SELECT *
  FROM T
  WHERE v = 700
```

Auswertungsplan:

```
Seq Scan on t
  Filter: (v = 700)
```

Wir erstellen nun einen Index:

```
CREATE INDEX ON T (v)
```

Jetzt:

```
Index Scan using t_v_idx on t
  Index Cond: (v = 700)
```

Partielle Indizes

Ein partieller Index wird nur auf einem Teil einer Tabelle erstellt, wobei dieser Teil durch ein Prädikat definiert wird. Der Index enthält dann nur Einträge für Tabellenzeilen, die das Prädikat erfüllen.

Da eine Abfrage, welche nach einem häufigen Wert sucht, sowieso nicht auf einen Index zugreifen wird, macht es auch keinen Sinn, häufige Werte in einem Index zu halten.

Die Verwendung eines partiellen Indexes hat folgende Vorteile:

- Der Index wird kleiner. Dadurch werden die Operationen, welche auf den Index zugreifen, schneller.
- Updates der Tabelle werden schneller, da nicht in jedem Fall der Index aktualisiert werden muss.

Partielle Indizes: Beispiel

Tabelle welche bezahlte und unbezahlte Bestellungen enthält. Dabei machen die unbezahlten Bestellungen nur einen kleinen Bruchteil der Tabelle aus, jedoch greifen die meisten Abfragen darauf zu.

Dieser Index wird mit folgender Anweisung erstellt

```
CREATE INDEX ON Bestellungen (BestellNr)
WHERE Bezahlte is not true
```

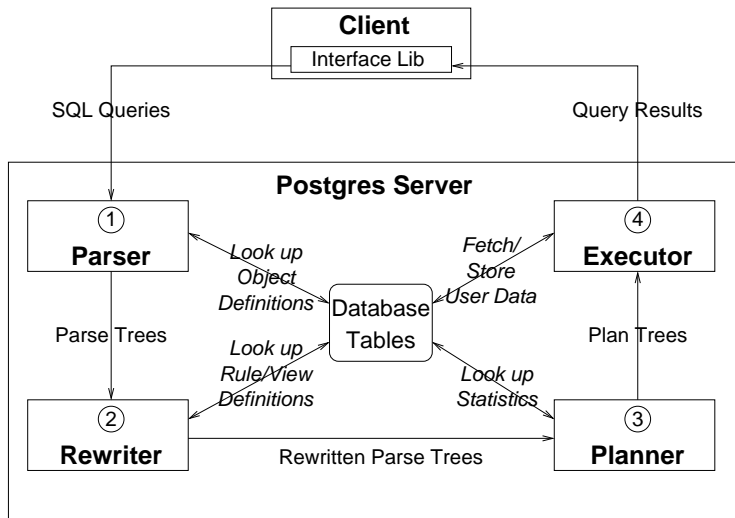
Die folgende Abfrage kann nun diesen Index verwenden:

```
SELECT *
FROM Bestellungen
WHERE Bezahlte is not true AND BestellNr < 10000
```

Der Index kann sogar in Queries verwendet werden, welche nicht auf das Attribut BestellNr zugreifen, so z.B.:

```
SELECT *
FROM Bestellungen
WHERE Bezahlte is not true AND Betrag > 5000
```

Ausführung von SQL in PostgreSQL¹



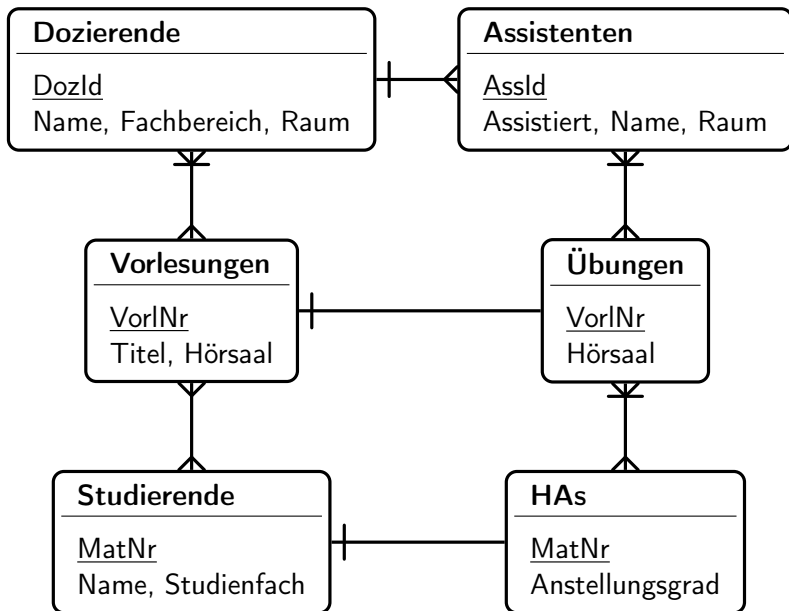
¹<https://www.postgresql.org/files/developer/tour.pdf>

Logische und physische Optimierung: Übersetzung einer SQL Abfrage

- 1 Die SQL Abfrage wird geparkt und in einen entsprechenden Ausdruck der relationalen Algebra übersetzt. Dies beinhaltet auch das Auflösen von Views.
- 2 Der Anfrageoptimierer erzeugt nun aus dem relationalen Ausdruck einen sogenannten Auswertungsplan, das heisst, eine effiziente Implementierung zur Berechnung der Relation, welche durch den relationalen Ausdruck beschrieben wird.
- 3 Im letzten Schritt wird der Auswertungsplan vom Datenbanksystem entweder kompiliert oder direkt interpretiert.

Zu einer SQL Abfrage gibt es viele Möglichkeiten, wie diese implementiert werden kann. Im Allgemeinen geht es bei der Optimierung nicht darum, die beste Implementierung zu finden, sondern nur eine gute.

Hochschuldatenbank



Beispiel

Wir werden die Tabellen nur durch den Anfangsbuchstaben ihres Namens bezeichnen.

Finden den Namen derjenigen Dozierenden, der die Assistentin Meier zugeordnet ist.

SQL Query:

```
SELECT D.Name
FROM D, A
WHERE A.Name = 'Meier' AND D.DozId = A.Assistiert
```

Kanonische Übersetzung:

$$\pi_{D.Name}(\sigma_{A.Name='Meier' \wedge D.DozId=A.Assistiert}(D \times A)) \text{ .}$$

Abschätzungen

Annahme: 10 Dozierende, 50 Assistierende

$$\pi_{D.Name}(\sigma_{A.Name='Meier' \wedge D.DozId=A.Assistiert}(D \times A)) \text{ .}$$

Kartesisches Produkt: 500 Tupeln

Selektion aus diesen 500 Tupeln: 1 Tupel

Besser:

$$\pi_{D.Name}(\sigma_{D.DozId=A.Assistiert}(D \times \sigma_{A.Name='Meier'}(A))) \text{ .}$$

Selektion aus 50 Tupeln: 1 Tupel

Kartesisches Produkt: 10 Tupel

Selektion aus diesen 10 Tupeln: 1 Tupel

Noch besser: Θ -Join

$$\pi_{D.Name}(D \bowtie_{D.DozId=A.Assistiert} (\sigma_{A.Name='Meier'}(A))) .$$

Abfrageplan:

- 1 Wie bisher wird zuerst die passende Assistentin selektiert.
- 2 Damit kennen wir den Wert ihres Assistiert Attributs und wissen, welchen Wert das DozId Attribut der gesuchten Dozierenden haben muss.
- 3 Wir können also die entsprechende Dozierende mit Hilfe des Indexes auf dem Attribut DozId effizient suchen.
- 4 Dieser Index existiert, weil DozId der Primärschlüssel ist.

Äquivalenz von relationalen Ausdrücken

Wir schreiben

$$E_1 \equiv E_2 ,$$

um auszudrücken, dass die relationalen Ausdrücke E_1 und E_2

- dieselben Attribute enthalten und
- bis auf die Reihenfolge der Spalten gleich sind.

Umformungen 1

1. Aufbrechen und Vertauschen von Selektionen. Es gilt

$$\sigma_{\Theta_1 \wedge \Theta_2}(E) \equiv \sigma_{\Theta_1}(\sigma_{\Theta_2}(E)) \equiv \sigma_{\Theta_2}(\sigma_{\Theta_1}(E)) \ .$$

2. Kaskade von Projektionen. Sind A_1, \dots, A_m und B_1, \dots, B_n Attribute mit

$$\{A_1, \dots, A_m\} \subseteq \{B_1, \dots, B_n\} \ ,$$

so gilt

$$\pi_{A_1, \dots, A_m}(\pi_{B_1, \dots, B_n}(E)) \equiv \pi_{A_1, \dots, A_m}(E) \ .$$

3. Vertauschen von Selektion und Projektion. Bezieht sich das Selektionsprädikat Θ nur auf die Attribute A_1, \dots, A_m , so gilt

$$\pi_{A_1, \dots, A_m}(\sigma_{\Theta}(E)) \equiv \sigma_{\Theta}(\pi_{A_1, \dots, A_m}(E)) \ .$$

Umformungen 2

4. Kommutativität. Es gelten

$$E_1 \times E_2 \equiv E_2 \times E_1$$

$$E_1 \bowtie E_2 \equiv E_2 \bowtie E_1$$

$$E_1 \bowtie_{\Theta} E_2 \equiv E_2 \bowtie_{\Theta} E_1 \ .$$

5. Assoziativität. Es gelten

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

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

Bezieht sich die Joinbedingung Θ_1 nur auf Attribute aus E_1 sowie E_2 und die Joinbedingung Θ_2 nur auf Attribute aus E_2 sowie E_3 , so gilt

$$(E_1 \bowtie_{\Theta_1} E_2) \bowtie_{\Theta_2} E_3 \equiv E_1 \bowtie_{\Theta_1} (E_2 \bowtie_{\Theta_2} E_3) \ .$$

Umformungen 3

6. Vertauschen von Selektion und kartesischem Produkt. Bezieht sich das Selektionsprädikat Θ nur auf die Attribute aus E_1 , so gilt

$$\sigma_{\Theta}(E_1 \times E_2) \equiv \sigma_{\Theta}(E_1) \times E_2 \ .$$

7. Vertauschen von Projektion und kartesischem Produkt. Sind A_1, \dots, A_m Attribute von E_1 und B_1, \dots, B_n Attribute von E_2 , so gilt

$$\pi_{A_1, \dots, A_m, B_1, \dots, B_n}(E_1 \times E_2) \equiv \pi_{A_1, \dots, A_m}(E_1) \times \pi_{B_1, \dots, B_n}(E_2) \ .$$

Dieselbe Idee funktioniert auch bei Θ -Joins. Falls sich die Join Bedingung Θ nur auf die Attribute A_1, \dots, A_m und B_1, \dots, B_n bezieht, so gilt

$$\pi_{A_1, \dots, A_m, B_1, \dots, B_n}(E_1 \bowtie_{\Theta} E_2) \equiv \pi_{A_1, \dots, A_m}(E_1) \bowtie_{\Theta} \pi_{B_1, \dots, B_n}(E_2) \ .$$

Umformungen 4

8. Selektion ist distributiv über Vereinigung und Differenz. Es gelten

$$\begin{aligned}\sigma_{\Theta}(E_1 \cup E_2) &\equiv \sigma_{\Theta}(E_1) \cup \sigma_{\Theta}(E_2) \\ \sigma_{\Theta}(E_1 \setminus E_2) &\equiv \sigma_{\Theta}(E_1) \setminus \sigma_{\Theta}(E_2) \ .\end{aligned}$$

9. Projektion ist distributiv über Vereinigung. Es gilt

$$\pi_{A_1 \dots, A_m}(E_1 \cup E_2) \equiv \pi_{A_1 \dots, A_m}(E_1) \cup \pi_{A_1 \dots, A_m}(E_2) \ .$$

Es ist zu beachten, dass in der Regel Projektionen *nicht* distributiv über Differenzen sind.

Projektion nicht distributiv über Differenzen

Achtung:

$$\pi_A(E_1 \setminus E_2) \not\equiv \pi_A(E_1) \setminus \pi_A(E_2)$$

In der Tat, seien

$$R = \{(a, 1)\} \quad S = \{(a, 2)\}$$

über dem Schema (A, B) .

Dann gilt:

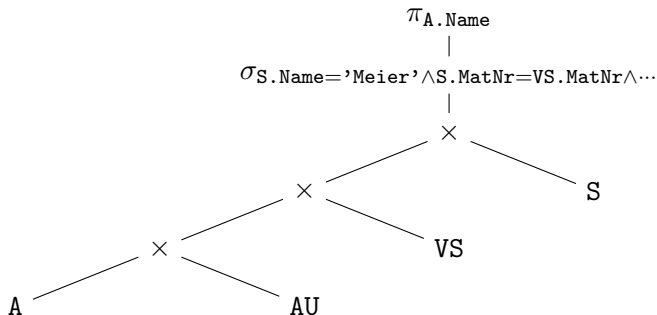
$$\begin{aligned}\pi_A(R \setminus S) &= \{(a)\} \\ \pi_A(R) \setminus \pi_A(S) &= \{\}\end{aligned}$$

Ablauf der Umformungen

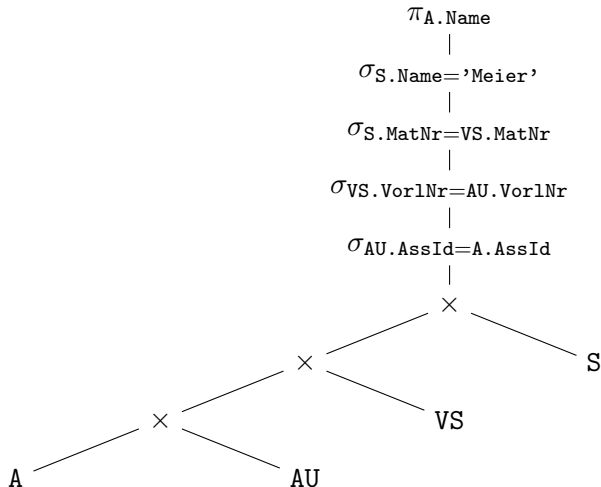
- ➊ Mittels der ersten Regel werden konjunktive Selektionsprädikate in Kaskaden von Selektionsoperationen zerlegt.
- ➋ Mittels der Regeln 1, 3, 6 und 8 werden Selektionsoperationen soweit wie möglich nach innen propagiert.
- ➌ Wenn möglich, werden Selektionen und kartesische Produkte zu Θ -Joins zusammengefasst.
- ➍ Mittels Regel 5 wird die Reihenfolge der Joins so vertauscht, dass möglichst kleine Zwischenresultate entstehen.
- ➎ Mittels der Regeln 2, 3, 7 und 9 werden Projektionen soweit wie möglich nach innen propagiert.

Beispiel: Suche die Namen aller Assistierenden, welche die Studierende Meier betreuen

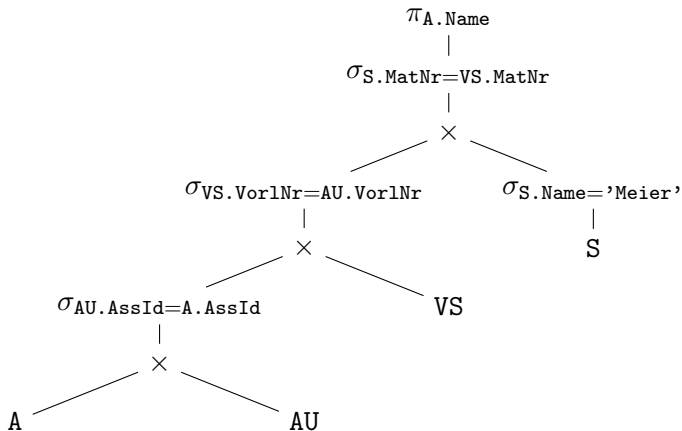
```
SELECT A.Name
FROM A, AU, VS, S
WHERE S.Name = 'Meier' AND S.MatNr = VS.MatNr AND
      VS.VorlNr = AU.VorlNr AND AU.AssId = A.AssId
```



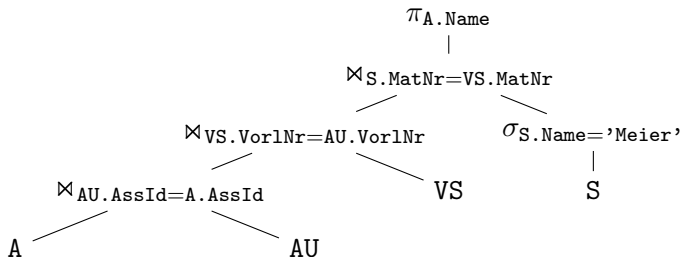
Aufspalten der Selektionsprädikate



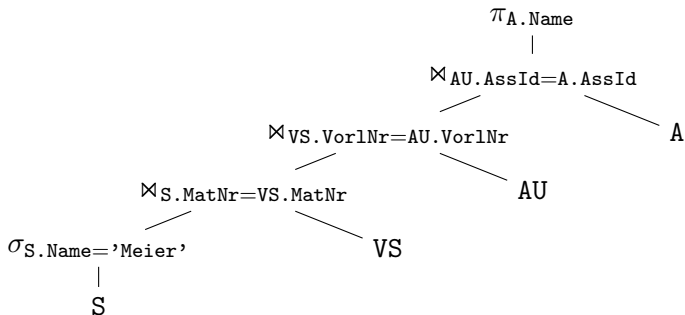
Verschieben der Selektionsoperationen



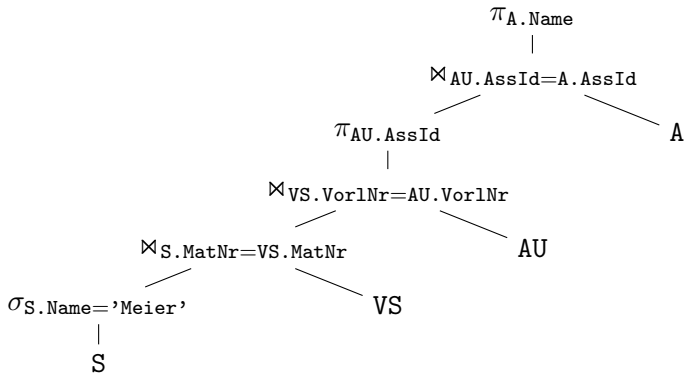
Zusammenfassen von Selektionen und kartesischen Produkten zu Join Operationen



Optimierung der Join Reihenfolge



Zusätzliche Projektionen, weniger Spalten in den Zwischenresultaten



Nested Loop Join

```
FOR EACH s IN S
  FOR EACH t IN T
    IF s[v] = t[v] THEN OUTPUT(s,t)
```

Nested Loop

Join Filter: (s.v = t.v)

-> Seq Scan on s

-> Materialize

-> Seq Scan on t

Index Join

Mit Index I auf dem Attribut v in der Tabelle T

```
FOR EACH s IN S
  t := FIRST t IN I WITH t[v] = s[v]
  WHILE t EXISTS
    OUTPUT (s,t)
    t := NEXT t in I WITH t[v] = s[v]
```

Nested Loop

- > Seq Scan on s
- > Index Scan using t_v_idx on t
Index Cond: (v = s.v)

Zwei Queries, ein Auswertungsplan

Annahme: S hat 100 Einträge und T hat 99 Einträge.

Beide Queries

```
SELECT * FROM S, T
```

und

```
SELECT * FROM T, S
```

liefern den Auswertungsplan

```
Nested Loop
```

```
-> Seq Scan on s
```

```
-> Materialize
```

```
    -> Seq Scan on t
```

Die *kleinere* Tabelle materialisiert und für die äussere Schleife verwendet.

Merge Join

$S[i]$ ist das i -te Tupel in S , $\#S$ ist die Anzahl Tupel in S .

```
S := SORT(S,v)
T := SORT(T,v)
i := 1
j := 1
WHILE ( i <= #S AND j <= #T )
  IF ( S[i][v] = T[j][v] ) THEN
    jj = j
    WHILE ( S[i][v] = T[j][v] AND j <= #T )
      OUTPUT (S[i],T[j])
      j++
    j = jj
    i++
  ELSE IF ( S[i][v] > T[j][v] ) THEN
    j++
  ELSE
    i++
```


Merge Join: naiv

i		j
->	1	1 <-
	2	2
	3	2
	4	3
	5	5
	6	5

Merge Join: naiv

i		j	
->	1	1	
	2	2	<-
	3	2	
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: naiv

i			j
	1	1	
->	2	2	<-
	3	2	
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: naiv

i		j	
	1	1	
->	2	2	
	3	2	<-
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: naiv

i		j
	1	1
->	2	2
	3	2
	4	3 <-
	5	5
	6	5

Merge Join: naiv

i		j	
	1	1	
	2	2	
->	3	2	
	4	3	<-
	5	5	
	6	5	

Merge Join: naiv

i		j
	1	1
	2	2
->	3	2
	4	3
	5	5 <-
	6	5

Merge Join: naiv

i		j	
	1	1	
	2	2	
	3	2	
->	4	3	
	5	5	<-
	6	5	

und so weiter...

Merge Join: korrekt

i			j
->	1	1	<-
	2	2	
	2	2	
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: korrekt

i		j
	1	1
->	2	2
	2	2
	4	3
	5	5
	6	5

Merge Join: korrekt

i			j
	1	1	
->	2	2	<-
	2	2	
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: korrekt

i		j	
	1	1	
->	2	2	
	2	2	<-
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: korrekt

i		j	
	1	1	
->	2	2	
	2	2	
	4	3	<- FALSCH
	5	5	
	6	5	

Merge Join: korrekt

i		j	
	1	1	
	2	2	<-
->	2	2	
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: korrekt

i			j
	1	1	
	2	2	
->	2	2	<-
	4	3	
	5	5	
	6	5	

Merge Join: korrekt

i		j	
	1	1	
	2	2	<-
	2	2	
->	4	3	
	5	5	
	6	5	

und so weiter...

Merge Join: Auswertungsplan

Merge Join

Merge Cond: $(t.v = s.v)$

-> Sort

Sort Key: $t.v$

-> Seq Scan on t

-> Sort

Sort Key: $s.v$

-> Seq Scan on s

Hash Join

Sei T kleiner als S

Erzeuge Hashtabelle für T

$BT(i)$ bezeichne den i -ten Behälter und h sei die Hashfunktion

```
FOR EACH  $t$  IN  $T$ 
     $i := h(t[v])$ 
    ADD  $t$  TO  $BT(i)$ 
FOR EACH  $s$  IN  $S$ 
     $i = h(s[v])$ 
    FOR EACH  $t$  in  $BT(i)$ 
        IF (  $s[v] = t[v]$  ) THEN OUTPUT( $s, t$ )
```

Hash Join Auswertungsplan

Hash Join

Hash Cond: (s.v = t.v)

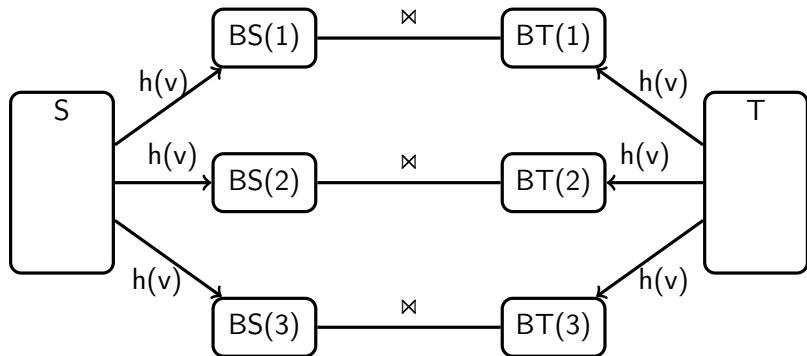
-> Seq Scan on s

-> Hash

-> Seq Scan on t

Hash Join Variante

Falls S und T sehr gross sind, so können beide Relationen mit Hilfe einer Hashfunktion partitioniert werden.



Hash Join Variante

```
FOR EACH s IN S
  i := h( s[v] )
  ADD s TO BS(i)
FOR EACH t IN T
  i := h( t[v] )
  ADD t TO BT(i)
FOR EACH i IN 0..n
  FOR EACH s in BS(i)
    FOR EACH t in BT(i)
      IF s[v] = t[v] THEN OUTPUT(s,t)
```