

Seminar: Data Streams

Multi-Query-Optimierung

Julia Thiele

j_thiele@informatik.uni-kl.de

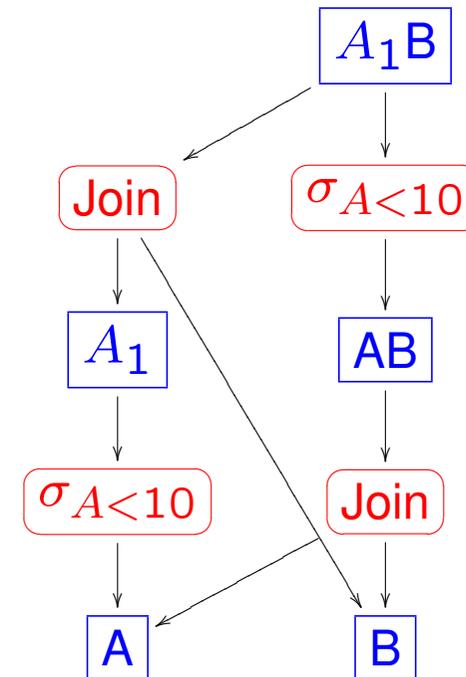
- Multi-Query-Optimierung
- GAG-Repräsentation von Anfragen
- Verfahren der Multi-Query-Optimierung
 - Volcano
 - Volcano-SH
 - Volcano-RU
 - Greedy-Ansatz
 - NiagaraCQ
- Zusammenfassung
- Ausblick

- Problematik:
 - Datenströme sind meistens unendlich
 - kontinuierliche Anfragen werden häufig ausgewertet
 - ⇒ effiziente Auswertung von Anfragemengen mit gleichen Unteranfragen
- Aufgaben:
 - Reduzierung der Auswertungskosten
 - Modifikation bzw. Verbinden der Anfragen zu einem global optimalen Auswertungsplan aller Anfragen

AND-OR-GAG-Repräsentation

- GAG ist ein gerichteter azyklischer Graph
- besitzt AND- und OR-Knoten
 - AND-Knoten entsprechen algebraischen Operationen (Join, Select) \Rightarrow **Operationsknoten**
 - OR-Knoten entsprechen logischen Ausdrücken, die die gleiche Ergebnismenge erzeugen \Rightarrow **Gleichheitsknoten**
- expandierter GAG:
 - verdeutlicht alle Möglichkeiten zur Erzeugung eines Ausdrucks im Graphen
- Beispiel: $(\sigma_{A < 10}(A)) \text{ Join } B$
- wird in den Verfahren *Volcano* und *Greedy* verwendet

Expandierter GAG:



- Ziel:
 - Bestimmung eines besten Ausführungsplanes für Anfragen
- Vorgehensweise:
 - GAG mittels Tiefensuche durchlaufen
 - Kosten für jeden Knoten berechnen
 - ⇒ Ergebnis: bester Ausführungsplan für diese Anfrage
- Vorteil:
 - Kostenreduktion durch das *branch and bound pruning*-Verfahren und durch Speicherung der bisher besuchten Knoten
- Verbesserungsmöglichkeiten
 - Volcano-SH ⇒ z. B. $\sigma_{A < 5}(A) \text{ Join } B$ und $\sigma_{A < 10}(A) \text{ Join } B$
 - Volcano-RU ⇒ z. B. $(A \text{ Join } B) \text{ Join } C$ und $A \text{ Join } (B \text{ Join } D)$

Erstellung eines Ausführungsplanes anhand eines Beispiels

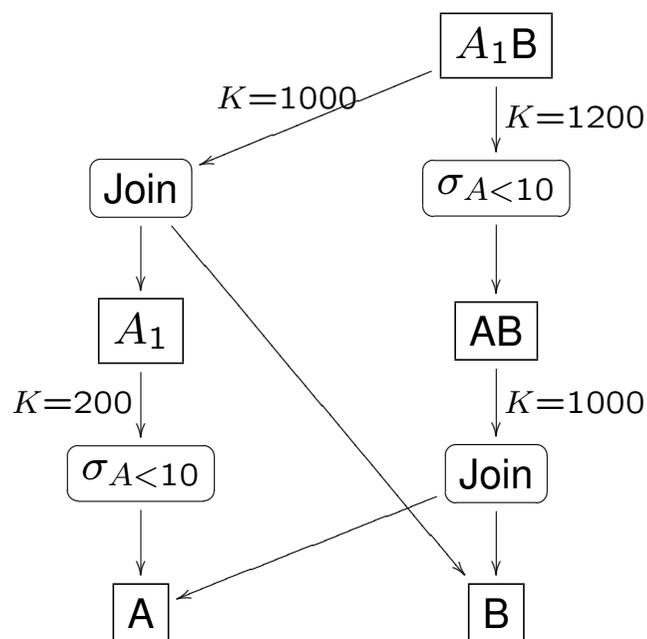
- Kosten eines Blattknotens: $cost = 0$
- Kosten eines Knotens o innerhalb des GAG:

$$cost(o) = \text{Ausführungskosten} + \sum_{e_i \in \text{children}(o)} C(e_i)$$

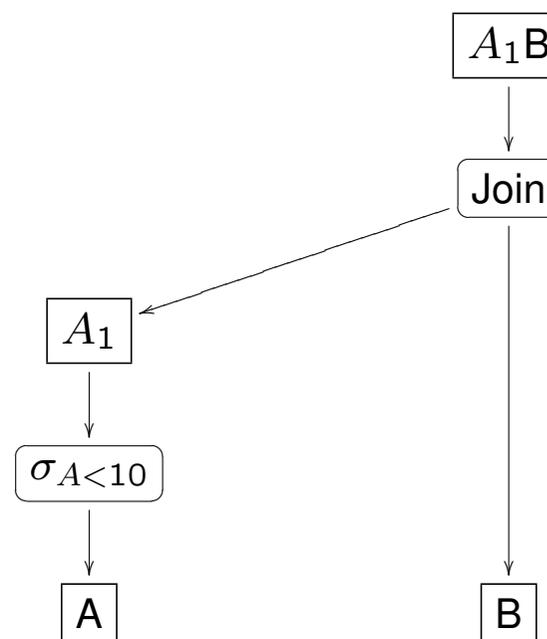
mit $C(e_i) = cost(e_i)$ wenn $e_i \notin M$

oder $C(e_i) = \min\{cost(e_i), reusecost(e_i)\}$ wenn $e_i \in M$

Expandierter GAG



Bester Ausführungsplan



- Basiert auf bestem Ausführungsplan des Volcano-Algorithmus
- Ziel:
 - Materialisierungsentscheidung für Teilausdrücke zur Kostenreduktion
- Vorgehensweise:
 - Zur Vereinigung der Anfragegraphen ist eine virtuelle Wurzel notwendig
 - GAG bottom-up betrachten
 - Materialisierungsentscheidung aufgrund der Anzahl der Vorfahrenknoten im GAG
- Nachteil:
 - frühere Materialisierungsentscheidungen werden in die Ausführungskosten mit einbezogen
- Folgende Beispiele basieren auf diesen Anfragen:
 - $A \text{ Join } B$
 - $\sigma_{A < 10}(A) \text{ Join } B$
 - $\sigma_{A < 5}(A) \text{ Join } B$

Ausführung des Volcano-SH-Algorithmus

Procedure VOLCANO-SH(P)

$M = \{\}$

Perform prepass on P to introduce subsumption derivations

Let $C_{root} = COMPUTEMATSET(root)$

Set $C_{root} = C_{root} + \sum_{d \in M} (cost(d) + matcost(d))$

Undo all subsumption derivations on P where the subsumption node is not chosen to be materialized.

return(M,P)

Procedure COMPUTEMATSET(e)

if cost(e) is already memorized, return cost(e)

Let operator o_e be the child of $e \in P$

For each input equivalence node e_i of o_e

Let $C_i = COMPUTEMATSET(e_i)$

if e_i is materialized, let $C_i = reusecost(e_i)$

Compute $cost(e) = cost\ of\ operation\ o_e + \sum_i C_i$

if $(matcost(e) / (numuses^-(e) - 1) + reusecost(e) < cost(e))$

if (e is not introduced by a subsumption derivation)

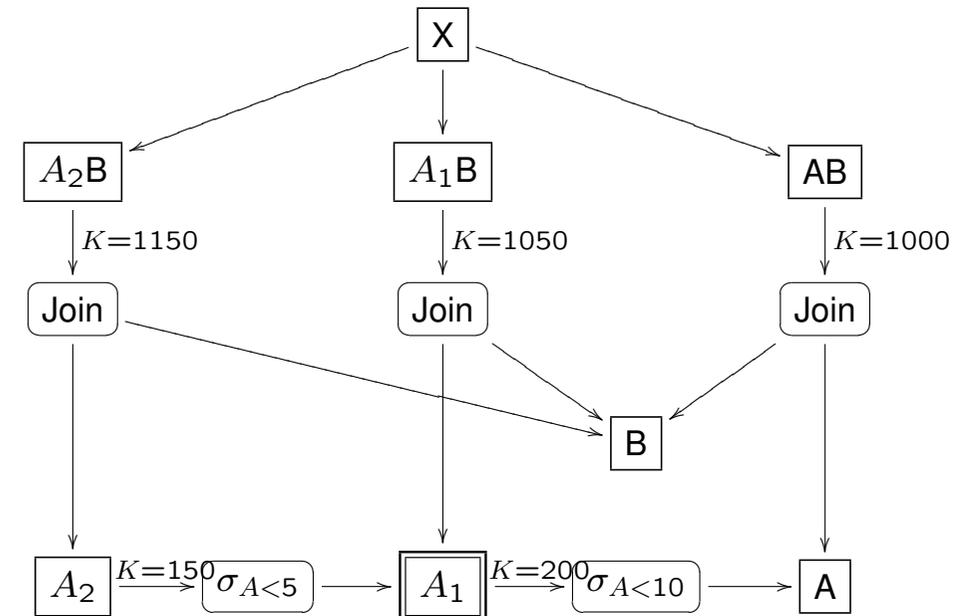
add e to M //Decide to materialize e

else if $cost(e) + matcost(e) + reusecost(e) * (numuses^-(e) - 1)$ is less than savings to parents of e due to introducing materialized e

add e to M //Decide to materialize e

Memorize and return cost(e)

Der Beispielgraph:



- Grundidee:

Zusammenfassung solcher Teilausdrücke, die scheinbar nicht zusammengefasst werden können

z. B. $(A \text{ Join } B) \text{ Join } C$ und $A \text{ Join } (B \text{ Join } D) \Rightarrow A \text{ Join } B$

- Vorgehensweise:

- 1.Phase: Festlegung einer Knotenkandidatenmenge zur Materialisierung
- 2.Phase: Ausführung des *Volcano-SH-Algorithmus*

- Anfragenreihenfolge relevant

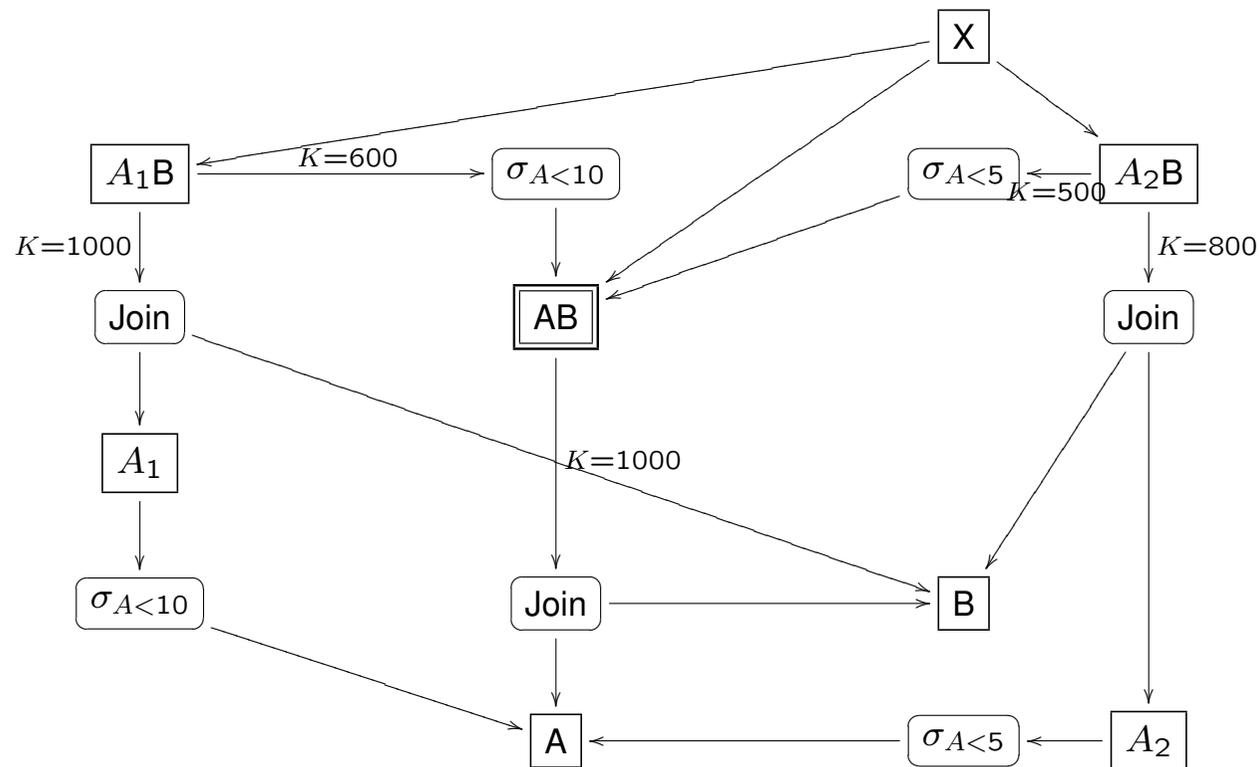
→ je nach Reihenfolge resultieren verschiedene Ergebnismengen

⇒ betrachtet wird die Eingabereihenfolge und deren Umkehrung

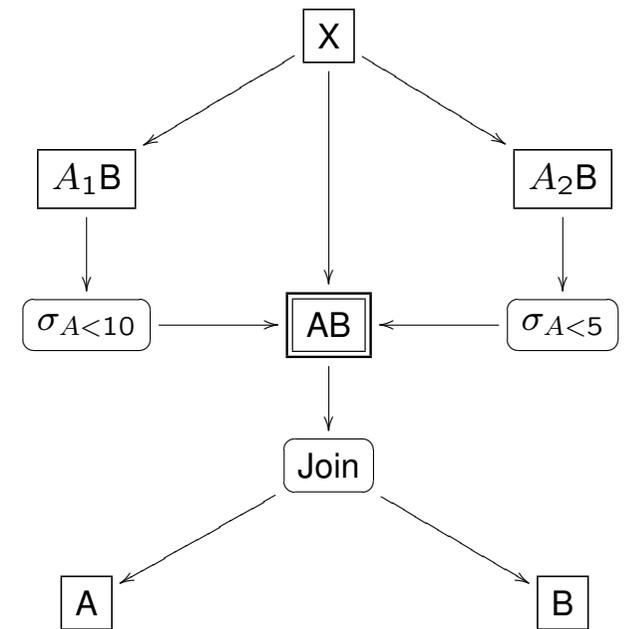
⇒ die Variante mit den geringeren Kosten wird verwendet

Ergebnisgraph des Volcano-RU-Algorithmus

Expandierter GAG mit Kosten



GAG – RU



Greedy-Ansatz

- *gierige* Herangehensweise an die Problematik:
 - ⇒ in jedem Teilschritt wird der Folgeschritt mit dem höchstem Gewinn ausgewählt
- basiert auch auf der GAG-Repräsentation der Anfragen
- eine mögliche Realisierung ist:

Procedure GREEDY

Input: Expanded DAG for the consolidated input query Q

Output: Set of nodes to materialize and the corresponding best plan

$X = \{\}$

$Y = \text{set of equivalence nodes in the DAG}$

while ($Y \neq \{\}$)

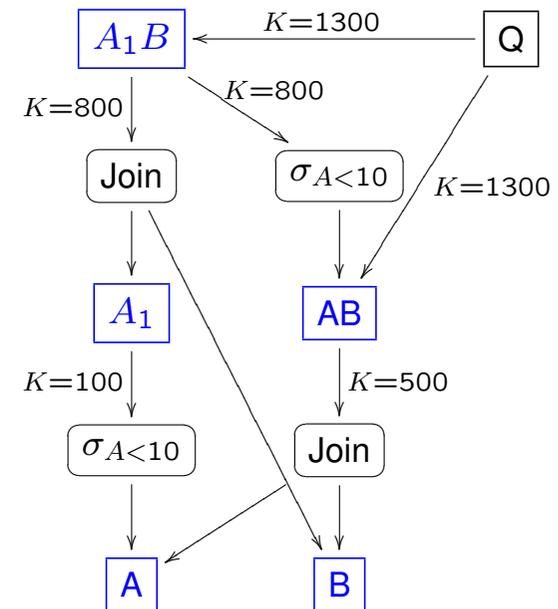
L1: Pick the node $x \in Y$ with the smallest value for $\text{bestcost}(Q, x \cup X)$

if ($\text{bestcost}(Q, x \cup X) < \text{bestcost}(Q, X)$)

$Y = Y - x; X = X \cup x$

else $Y = \{\}$ //benefit<0, so break out of loop

return X



- Nachteil:

Pick the node $x \in Y$ with the smallest value for $bestcost(Q, x \cup X)$

⇒ wenn Menge Y sehr groß

⇒ Funktion *bestcost* wird sehr oft ausgeführt

- Optimierungsmöglichkeiten:

- *Teilbare Knoten* zur Materialisierung definieren.

⇒ Menge Y mit diesen teilbaren Knoten initialisieren.

- Einführung eines Algorithmus, der die Kosten inkrementell aktualisiert

⇒ Funktion *bestcost* muss nicht so oft aufgerufen werden

- Mittels *Monotonie-Heuristik* die Ausführungsanzahl der Funktion *bestcost* verringern.

Hierbei wird verhindert, dass die Funktion für jedes $x \in Y$ ausgeführt wird.

- Durchführung der Algorithmen anhand von TPCD-Anfragen vom Typ BQ5 auf einer TPCD-Datenbank
 - ⇒ Der Greedy-Ansatz bearbeitet den Ausführungsplan bei einer Benchmarkausführung etwa 9 Stunden schneller als der Volcano-Algorithmus

- Ziel:
 - Verarbeitung verteilter Anfragen anhand von XML-Datensätzen in verteilten DBMS
 - Möglichkeit mittels einer *High-Level-Anfragesprache* Anfragen erstellen zu können
- Annahme:
 - große Ähnlichkeit der Anfragen \Rightarrow Gruppierungsstrategie möglich
- Vorteile:
 - Auswertungsergebnisse können gemeinsam verwendet werden
 - I/O-Kostenreduktion aufgrund Speicherung gemeinsamer Ausführungspläne und gemeinsame Ausführung
 - geringerer Aufwand bei der Überprüfung der Anfragebedingungen
- *NiagaraCQ* ist die Realisierung innerhalb dieses Projekts

Dieser Ansatz basiert auf:

- einer Ausdruckssignatur
→ dient zur Gruppierung von Anfragen gleicher syntaktischer Struktur
- Gruppeneigenschaften
- und einer Gruppenoptimierungsstrategie.

Diese Grundlagen werden auf den folgenden Folien näher erläutert.

NiagaraCQ - Beispiel zur Ausdruckssignatur

XML-QL-Anfragbeispiel:

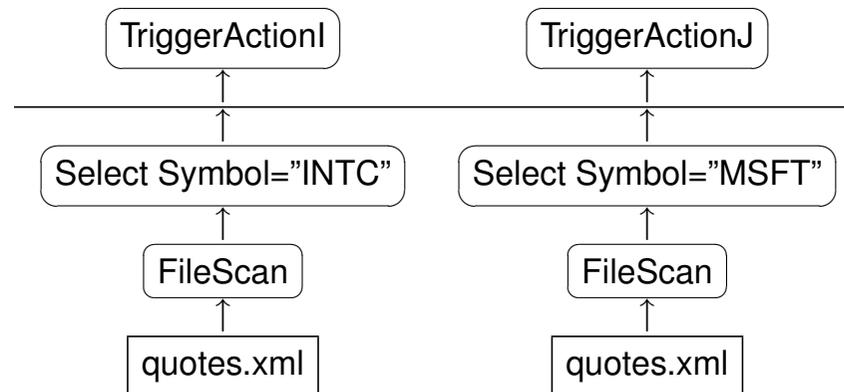
```
Where <Quote><Quote><Symbol>INTC</>
</></>element_as $g
in "http://www.cs.wisc.edu/db/quotes.xml"
construct $g
```

Entsprechende Ausdruckssignatur der beiden Anfragen:

```
Quotes.Quote.Symbol in quotes.xml = constant
```

Weitere Vorgehensweise:

- unterer Teil des generierten Anfrageplans ergibt die Ausdruckssignatur
- neuer Operaton *Trigger-Action* am Kopf der Signatur hinzufügen



- Gruppenbestandteile:
 - Gruppensignatur
 - gemeinsamer Teil der Ausdruckssignatur aller Anfragen einer Gruppe
 - konstante Gruppentabelle
 - Speicherung der Signaturen aller Anfragen in einer XML-Datei
 - Gruppenplan
 - leitet sich aus den gemeinsamen Teilanfragegraphen ab
- Das Ergebnis enthält alle möglichen Werte der Anfragekonstanten
 - ⇒ Filterung des Ergebnisses

NiagaraCQ - Gruppenoptimierungsstrategie

- Gruppierung aufgrund der Ausdruckssignaturen
- Vorgehensweise:
 - Gruppenoptimierer durchläuft den Anfrageplan bottom-up
 - Gruppenzuweisung aufgrund der Ausdruckssignatur
 - * wurde eine Gruppe gefunden
 - ⇒ Anfrageplan in 2 Teile teilen: der obere Teil wird dem Gruppenplan hinzugefügt
 - * wurde keine Gruppe gefunden
 - ⇒ neue Gruppe mit dieser Gruppensignatur erzeugen und in die Gruppentabelle aufnehmen
- Nachteil:
 - Ergebnisverschlechterung durch dynamisches Hinzufügen und Löschen von Anfragen
 - ⇒ dynamisches Umgruppieren wäre notwendig

Gruppenstrategie vs. Nichtgruppierung

- Parameter zur Experimentausführung:
 - N Anzahl der installierten Anfragen
 - F Anzahl der ausgeführten Anfragen innerhalb einer Gruppe
 - C Anzahl der geänderten Tupel
 - T Ausführungszeit $\Rightarrow T = T_g + \sum_F T_{ng}$
- 1. Versuch: $C = 1000$ und $F = N$ und nur ein Anfragetyp
 - \Rightarrow keine Gruppierung: wenn N wächst, steigt T drastisch
 - \Rightarrow Gruppierung: benötigt bedeutend weniger Ausführungszeit
- 2. Versuch: $F = N = 2000$ *Anfragen* und nur ein Anfragetyp
 - \Rightarrow keine Gruppierung: T steigt an, sobald C ansteigt
 - \Rightarrow Gruppierung: T verhält sich proportional zu C
- Anfragetypkombination nur möglich mit gleicher Ausdruckssignatur

- Im Bereich Multi-Query-Optimierung gibt es schon einige gute Ansätze
 - Materialisierung von gemeinsamen Teilausdrücken
 - Gruppenzuordnungsstrategie
- Einige wurden hier vorgestellt:
 - Volcano mit den Optimierungen Volcano-SH und Volcano-RU
 - Greedy mit einigen Optimierungsvarianten
 - Projekt Niagara mit Realisierung NiagaraCQ

- Da die Bedeutung der Datenströme mit der Zeit zunimmt, ist auch deren Verarbeitung in der Zukunft relevant
- Es sind bestimmt noch längst nicht alle Möglichkeiten ausgeschöpft, so dass hier weiter geforscht werden kann
- Beispielsweise besteht die Möglichkeit, eine eigene Datenstrom-Algebra zu entwickeln - aber ob dies notwendig wird, ist noch fraglich

Vielen Dank für ihre Aufmerksamkeit!

Fragen?