

Allokation (Dadam: Kapitel 4.5)

Ziel: Platziere Partitionen auf Knoten so, daß die Gesamtkosten (Kommunikation plus Speicherung plus lokale Ausführung von Operationen) minimal wird.

- Das sieht nach Rechnen aus!
(Man kann die Kostenfunktionen beliebig detailliert und kompliziert machen.)
- Man braucht Wissen über Art und Häufigkeit der Anfragen und Updates, Größe der Partitionen, Kommunikationskostenmatrix, Speicherkosten der Knoten.
- Freiheitsgrad: Nicht-redundante vs. redundante Speicherung
(*Pro Replikation:* höhere Verfügbarkeit, bessere Performance
Contra Replikation: komplizierte Implementierung und Administration)

Parameter des Modells

Eingaben:

K Anzahl der Knoten

M_i Speicherkapazität von Knoten i

S_i Speicherkosten pro Einheit von Knoten i

P Anzahl der Partitionen

G_p Größe der Partition p

U_{ij} Übertragungskosten pro Einheit von Knoten i nach j

R_{tp} Größe des Resultats einer Teiloperation vom Typ t auf Partition p

H_{it} Häufigkeit mit der eine Teiloperation vom Typ t am Knoten i initiiert wird.

Gesucht:

V_{pi} Verteilung der Partitionen

$$V_{pi} = \begin{cases} 1 & : p \text{ am Knoten } i \text{ allokiert} \\ 0 & : \text{sonst} \end{cases}$$

Kostenfunktionen und Nebenbedingungen

Ohne Replikation

Kostenfunktionen:

1. Gesamte Speicherkosten:

$$S = \sum_{p,i} G_p * V_{pi} * S_i$$

2. Übertragungskosten für alle Anfragen:

$$U = \sum_{i,t,p,j} H_{it} * R_{tp} * V_{pj} * U_{ji}$$

3. Weitere Kostenfunktionen Eurer Wahl

Nebenbedingungen:

1. nicht-redundante Speicherung:

$$\forall p : \sum_i V_{pi} = 1$$

2. max. Speicherkapazität

$$\forall i : \sum_p G_p * V_{pi} \leq M_i$$

Das Optimierungsproblem:

Minimiere $S + U$ unter den Nebenbedingungen.

Allokation mit Replikation

Annahme ROWA Protokoll (wir lernen noch andere kennen):

Read: Man muß nur billigste Kopie einer Partition lesen.

Update: Man muß alle Kopien einer Partition schreiben.

Was ändert sich am Modell:

1. Nebenbedingung lautet jetzt:

$$\forall p : \sum_i V_{pi} \geq 1$$

2. Übertragungskosten:

$$U = \sum_{i,t,p} H_{it} * \Phi_{j:p_j=1}(R_{tp} * U_{ji})$$

Φ entspricht **min**, falls H_{it} Read

Φ entspricht Σ , falls H_{it} Update

Das Optimierungsproblem ist aber im Grunde das gleiche.

Beispiel

$$K = 3; S_i = (120, 100, 110); M_i = (\infty, \infty, \infty)$$

$$P = 4; G_p = (1000, 1500, 500, 2000)$$

$$U_{ij} = \begin{pmatrix} 0 & 25 & 30 \\ 25 & 0 & 35 \\ 30 & 35 & 0 \end{pmatrix}$$

$$R_{tp} = \begin{pmatrix} 100 & 200 & 10 & 20 \\ 200 & 300 & 5 & 8 \\ 10 & 10 & 200 & 100 \end{pmatrix}$$

$$H_{it} = \begin{pmatrix} 50 & 7 & 10 \\ 5 & 75 & 2 \\ 3 & 8 & 50 \end{pmatrix}$$

Fragen:

1. Wie gut ist: $P_1 \rightarrow \text{I}$; $P_2 \rightarrow \text{II}$; $P_3, P_4 \rightarrow \text{III}$?
2. Was passiert, wenn man P_1 nach III migriert?

Abschließende Bemerkungen

- Das Optimierungsproblem (mit oder ohne Replikation) kann wie folgt gelöst werden:
 1. **erschöpfend:** probiere alle Allokationsmöglichkeiten
liefert “optimale” Allokation; u.U. sehr aufwendig
 2. **heuristisch:** maximiere H_{it} oder minimiere S_i
oder Simulated Annealing oder oder oder
liefert u.U. schlechte Allokation; schnell

(Im allgemeinen ist das Allokationsproblem \mathcal{NP} -hart.)
- Das hier vorgestellte Modell ist sehr einfach:
 1. Eigenheiten von Join-Queries sind nicht berücksichtigt.
 2. Lokale Kosten für Berechnungen sind nicht berücksichtigt.
- Parameter wie H_{it} sind in der Praxis oft unbekannt; außerdem ändern sie sich ständig.
dynamische Techniken → Caching, Forschung

Fazit zu Partitionierung und Allokation:

Das ist alles sehr akademisch – aber besser als gar nichts.