

## 関係代数による問合せ最適化に関する

3F-1

## 一考察——並列処理に於ける最適化——

鈴木重信・喜連川優・田中英彦・元岡達  
(東京大学工学部)

1.はじめに-----近年研究が盛んであるデータベースマシンにおいても従来のソフトウェアによるDBMS同様、問合せ最適化は重要な問題である。問合せ最適化は、i)オペレーションの高速化、ii)オペレータ結合レベルでの最適化、iii)冗長性除去の3レベルに分けられる。データベースマシンでは、i)はハードウェアで実行しているので固定化されていると考えられ、ii)のみを考察するだけで十分である。又、処理が高速化されてもオペレータ結合レベルでの最適化の効果が薄れるわけではない。そこで、本研究では、並列処理可能な環境として二種類のデータベースマシンのモデルを設定し、それに与えた関係代数のオペレータ結合レベルでの最適化(特に2項演算子について)を考えた。従来あまり触れられていないunionやdifferenceについても、これを含めて考えた。

2.マシン・モデル-----我々はこれまでデータベースマシンGRACE<sup>[1][2]</sup>の開発を行なってきたが、ここでは $\Theta(n^2)$ モデル(2項演算子の処理に $\Theta(n^2)$ の処理時間がかかるマシンのモデル)と $\Theta(m)$ モデル(処理時間 $\Theta(m)$ のモデル: mはメモリモジュール[M.M.]の容量)の2つのモデルを考える。GRACEは、ディスクモジュール、M.M., プロセッサンクモジュール[P.M.]及びそれらを結ぶリンクバスから成っている。 $\Theta(n^2)$ モデルでは、P.M.は $n^2$ の比較レジスタを内蔵した連想プロセッサであり、リレーション $R_1, R_2$ に対して「 $R_1 \oplus R_2$ 」を行なうのに「 $C/N_1 M_2 m / kP$ 」( $C$ :比例定数,  $N_1$ :  $R_1$ のタブ数,  $M_2$ :  $R_2$ のページ数,  $P$ : P.M.台数)だけの時間がかかる。 $\Theta(m)$ モデルではP.M.は、一定量のデータを入力データ流に同期してソートするソートモジュール[S.M.]を内蔵している。この時は、M.M.中のハッシュユニットでリレーションをS.M.の容量に見合うようバケット化することで、オペランドリレーションがM.M.上にある限り、すべてのオペレーションを(リレーションサイズに係わりなく)M.M.の容量に比例した時間で終了できる。

3.最適展開の要因----- $\Theta(n^2)$ モデルでは、リレーションが十分に大きければ、同時に1つのオペレーションのみ実行した方が全体の効率が良くなるため、総比較回数を減少させるようにオペレータの結合を考えなければならぬ。 $\Theta(m)$ モデルでは、すべてのオペレーションがリレーションサイズに係わりなく一定時間で終了するため、その一定時間を1phaseと考えて、全体の問合せを実行するのに要するphase数を最小にすればよい。この時できるだけ多くのオペレーションを並列に実行して最小化する。stagingも1phaseで終了すると考えた。ある展開形の処理に必要なphase数を見たには、図2, 4のような実行木の高さを見ればよい。M.M.台数が無限にあるとすれば、高さ最大のtree(図1)に展開すべきであるが、実際はM.M.が有限なため、図3のような逐次並列展開形(実行木にそのまま対応するもの)にする必要がある。 $\Theta(m)$ モデルにおける問合せ最適化のためには、i)中間リレーション総量の最小化(生成されたリレーションはM.M.を占めたため), ii)処理待ち時間(M.M.に存在するリレーションの相手がないため待つ時間)の最小化, iii)冗長性の考慮(同一レベルにあるリレーション数を2のべき乗に近づける), が必要である。

4.最適化の必要性-----二項演算子について表1の変換則を考え、すべての等価な表現の処理コストを比較することにより最適展開形を求めてみた。結果リレーションサイズの予測はアトリビュートの最小値、最大値を使って行った。リレーション数5以下の

様々な問合せ 86 例に対して表2のデータで最適展開形を求め、最適化を行なわぬ時とコストの比を求めると表3のようになつた。(但し、 $\Theta(m)$  モデルで最適化を行なわぬこと処理不能になつた割合が不能率)この結果次のことがわかつた。i) 一般に分配則に関し結合した(表1の左辺)方が分配する(右辺)よりも有利である。ii)  $\Theta(n^2)$  モデルでのjoinの順序の選び方は効果が大きい。(INGRESのdecomposition [3]) iii)  $\Theta(m)$  モデルで単に並列展開を考えるだけでは不充分である。iv)  $\Theta(m)$  モデルでは最適化の効果がかなりある。v)  $\Theta(m)$  モデルでは最適化が実行不能展開形除去に役立つ。v) 近似最適展開生成アルゴリズム-----リレーションが多くなると、全等価表現の比較は費用的になら。そのため、与えられた問合せに対し多项式関数の比較回数で終了するアルゴリズムを考えた。基本方針は次の通りである。i) 分配則の適用できる個所を  $\ell$  とすと、あく heuristics に従ひ、必要と思われる  $\Theta(\ell)$  個の異なる展開形を生成し、処理コストの比較をする。ii) join(union) の系列については、他の部分に独立に順序を決定する。iii)  $\Theta(m)$  モデルでは staging をシミュレートしながら iv) を行なう。特に重要な join の順序については、 $\Theta(n^2)$  モデルでは  $|R_1|/(1/|R_1|R_2|/|R_1|)$  の最も小さなから結合していく。iv) モデルでは query graph 上で結果リレーションサイズの大きさを edge を切りながら 2つずつの node の組を作り、それを結合する。上記の 86 例に対し、このアルゴリズムを適用すると、完全な最適展開形を生成しなかったものは  $\Theta(n^2)$  モデルでは 3 例たり(但し、そのコストの差は数%以下)、 $\Theta(m)$  モデルではゼロであった。

6. おわりに-----データベースマシンの環境下でのオペレータ結合レベル最適化について検討したが、今後、データベースマシンの研究の発展とともに、オペレーションの高速化だけでなく、各マシンモデルに対して問合せ最適化の研究が必要となることだ。今後、i) 実際に使われた問合せをベースにした解析、ii) 单項演算子を含めた解析、iii) マルチユーザーの環境における最適化、iv) 結果リレーションのよりよい予測(処理に応じた動的な変更も含めて)等に関する考察が必要となる。

参考文献 (1)喜連川他，“可変構造多層処理データベースマシンの構成”，信学技報，EC80-51, 1980

(2)喜連川、鈴木他，“Hash & Sortによる関係代数マシン”，信学技報，EC81-35, 1981

(3)E.Wong, K.Youssefi, "Decomposition-a Strategy for Query Processing," ACM TODS, vol 1, no 3, 1976

(4)P.G.Selinger et al, "Access path Selection in a Relational Database Management Systems," Proc. ACM SIGMOD, 1979

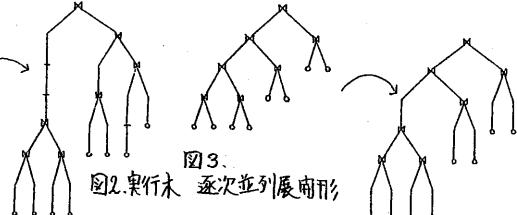
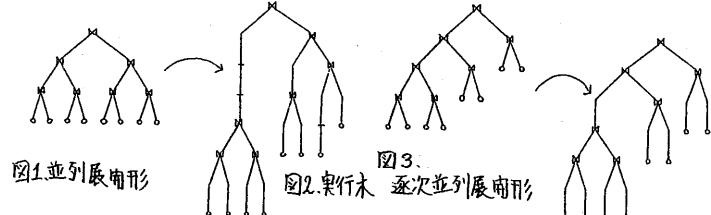
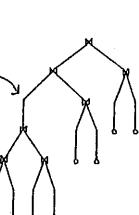


図3.逐次並列展開形



$R_1 \bowtie R_2 = R_2 \bowtie R_1$
$(R_1 \bowtie R_2) \bowtie R_3 = R_1 \bowtie (R_2 \bowtie R_3)$
$R_1 \cup R_2 = R_2 \cup R_1$
$(R_1 \cup R_2) \cup R_3 = R_1 \cup (R_2 \cup R_3)$
$(R_1 \cup R_2) \bowtie R_3 = (R_1 \bowtie R_3) \cup (R_2 \bowtie R_3)$
$(R_1 - R_2) \bowtie R_3 = (R_1 \bowtie R_3) - (R_2 \bowtie R_3)$
$(R_1 \cup R_2) - R_3 = (R_1 - R_3) \cup (R_2 - R_3)$
$R_1 - (R_2 \cup R_3) = (R_1 - R_2) - R_3$

表1

ターブル数: 平均 18/8 の指數分布
アトリビュートの最大値: 平均 2432 の指數分布
アトリビュートの最小値: 平均 10 の指數分布
ターブル長: 一定
メモリモジュール容量: 100 ターブル
メモリモジュール台数: 100 台

表2

joinのみから成了問合せ	
最適/入力順逐次展開 ( $\Theta(n^2)$ )	0.41
最適/入力順逐次展開 ( $\Theta(m)$ )	0.78
不能率	8%
最適/入力順並列展開 ( $\Theta(m)$ )	0.9
不能率	15%
分配則からも問合せ	
最適/入力順分配型 ( $\Theta(n^2)$ )	0.68
最適/入力順結合型 ( $\Theta(n^2)$ )	0.76
最適/入力順分配型 ( $\Theta(m)$ )	0.81
不能率	12%
最適/入力順結合型 ( $\Theta(m)$ )	0.92
不能率	24%

表3