

知的データベース型エキスパートシェル

6J-2

— 関係データベースとの融合 —

本山 貴巳 岩崎 修 上田 謙一

松下電器産業株式会社 東京研究所

1. はじめに

関係データベース (RDB) に演繹機能を付加する方法としては、PROLOG や Lisp などの AI 用のプログラミング言語と RDB を融合する方法 [1] [2] やエキスパートシステムと融合する方法 [3] [4] などが報告されている。

我々は、知識処理ツール IKE [5] [6] と RDB を融合し、IKE から RDB 上のデータを用いて、演繹を行えるようにした。

本稿では、IKE での、RDB 上のデータの知識表現、及び、RDB 上のデータを用いての推論方式について述べる。

2. システム構成

システムの基本構成は、第 1 図の通りである。

IKE と RDB は、LAN によって接続する。この方式は、データ転送などの通信に時間が掛かるが、以下の利点があるので採用した。

- ・ RDB 上のデータを変更せずに使用できる。
- ・ RDB の検索能力を利用できる。
- ・ 分散処理の可能性がある。

また、RDB に対する問い合わせ言語としては、標準に成りつつある、SQL を用いている。

尚、IKE の基本構成については、参考文献 [5] を参照されたい。

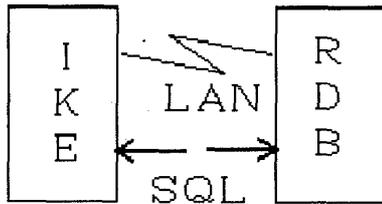


図 1 基本構成

3. 知識表現

IKE では、一階述語論理形式の知識表現を使用できる [5]。そこで、一階述語論理の述語と RDB 上の関係表 (仮想表も含め) との対応を取る方式を用いた [1] [3]。

構文は、以下の通りである。

```
(DEF-MAPPING '述語名 '表名)
```

例)

表 1 の社員表と表 2 の部署表が RDB 上にあり、IKE で、

```
(DEF-MAPPING '社員 '社員表)
(DEF-MAPPING '部署 '部署表)
```

を行うと、以降、社員と部署という述語で、RDB 上の社員表と部署表を検索できる。

すなわち、後ろ向き推論で、

```
社員(101 田中 100)
```

を問い合わせると、真となる。

社員番号	氏名	部署番号
101	田中	100
...

表 1 社員表

部署番号	部署名	住所
100	東研	川崎
...

表 2 部署表

4. 推論方式

1) 前向き推論

前向き推論では、rete アルゴリズムを用いた。

RDB と rete アルゴリズムの融合方式は、参考文献 [4] 等に、報告されているが、我々は、以下の方式を用いた。

IKE の rete ネットの node は述語となっている。例えば、

```
(def-rule (2 (if (and 社員(?x ?y ?z)
                     部署(?z ?w ?v))
                then 勤務地(?x ?y ?v)
            )))
```

というルールの前提部は図 2 のようなネットとなる。

そして、rootからは述語を流す。
 例えば、図2のreteネットに

社員(101 田中 100)
 と
 部署(100 東研 川崎)

の2つの述語を流すと以下のような動きをする。
 rootは、述語名を調べて対応するnodeに述語の引数を渡す。この場合、node1に

(101 田中 100)

node2に

(100 東研 川崎)

を渡す。node1では、変数 ?_1 ?_2 ?_3 にそれぞれ、101、田中、100を束縛した束縛リスト(b-list)をnode3に渡す。node2では、変数 ?_4 ?_5 ?_6 にそれぞれ、100、東研、川崎を束縛したb-listを渡す。

node3では、node1、node2それぞれから渡されたb-listの中から、?_3と?_4が同じものに束縛されているb-listの対を選び、その対から新しいb-listを作り conflict set(c.s.)に追加する。

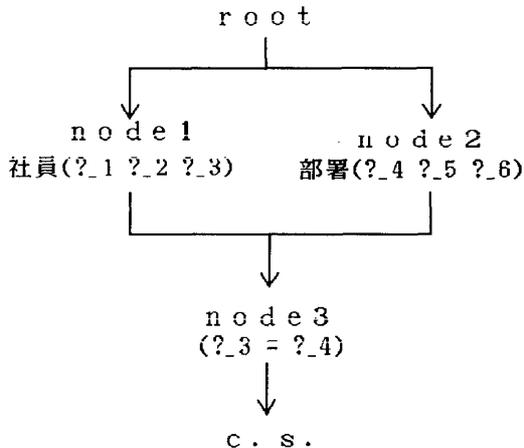


図2 reteネット

このreteネットにテーブル述語を流すために、def-mappingを行ったときに次のような述語を生成してそれをreteネットに流す。

例えば、前ページの例の2つのdef-mappingを行うと、

社員(@_1 @_2 @_3)

と

部署(@_4 @_5 @_6)

という述語を作りこれらをreteネットに流す。

但し、@_1 @_2 @_3 は社員表に、@_4 @_5 @_6 は部署表に対応付けられている特別な変数である。以後、このような変数をテーブル変数と呼ぶ。

reteネットでは、テーブル変数は全てのものに

束縛できるものとみなして処理を行う。そして、c.s.に追加する前に、b-listから条件を生成し、その条件に合うタプルがあるかを調べ、対応するタプルがあれば、c.s.に追加する。

この方式の利点は、以下の通りである。

- (1) 一個のinstantiationで複数のfactを扱える。
- (2) 一個のinstantiationに対して一回の問い合わせですむ。

欠点は以下の通りである。

- (1) 表の変化を捕らえにくい。
- (2) 表のタプル1つ1つに対する操作がやりにくい。

しかし、これらの欠点に対しては、表操作の関数を用意することで容易に解決できると思われる。

2) 後ろ向き推論

後ろ向き推論では、非評価法を用いた[1]。

後ろ向き推論はprologの様にプログラム言語として用いられるため、普通の述語と述語の間に、組み込み述語を記述できるようにしてある。このため、後ろ向き推論では、前向き推論と異なって、ルールの前提部の検索順序が重要になるので、非評価法によって、述語の検索のたびに条件に合うタプルがあるかどうかを調べる。

但し、バック・トラックがかかるごとに1つ1つデータを渡すのではなく、テーブル変数としてデータをまとめて取り扱う。

5. おわりに

テーブル変数を用いて関係表と述語を対応付ける方法はデータベースの検索回数を減らし前向き推論を高速に行える可能性がある。しかし、個々のデータに対する細かな操作がやりにくい。

今後、個々のデータを扱えるような関数を用意する必要がある。

6. 参考文献

- 1) 今中ほか: Prologと関係データベースとの結合システムDB-Prolog, 情報処理学会論文誌, Vol. 28, No. 4, pp. 349-358 (1987).
- 2) 細井, 金崎: データベース管理システムG-BESEにおけるLISPインタフェースの構成, 情報処理学会第35回全国大会予稿集, 7C-7
- 3) 松尾 正信: 知識ベースとデータベースの結合化システム, 昭和61年電気・情報関連学会連合大会講演文集, 32-2
- 4) 安次富, 黒瀬: DM-Lispを用いた推論システム—アルゴリズム—, 情報処理学会第36回全国大会予稿集, 3R-10
- 5) 上田ほか: 知識処理ツール”IKE”(1)—システム概要—, 情報処理学会第36回全国大会予稿集, 3R-3
- 6) 間藤ほか: 知識処理ツール”IKE”(2)—知識表現の融合方式—, 情報処理学会第36回全国大会予稿集, 3R-4