

## 単因子の計算法

東大・理 森継修一 (Shuichi Moritsugu)

都立大・理 古川昭夫 (Akio Furukawa)

日大・理工 小林英恒 (Hidetsune Kobayashi)

理研 佐々木建昭 (Tateaki Sasaki)

### 概要

体上 1 変数多項式を成分とする行列の単因子の計算法について述べる。最初に古典的アルゴリズムを示し、次にその改良について考察する。

例として、数式処理言語 REDUCE 2 でインプリメントしたプログラムの実行結果を示す。

### 1. 序

行列の単因子とは、次に示す定理によって定義づけられるものである。

#### 定理 1 (単因子論の基本定理)

$R = K[x]$  を体  $K$  上の 1 変数多項式環とし、 $A$  も、 $R$  の元を成分とする  $m \times n$  行列とする。 $A$  は基本変形<sup>(\*)</sup>の合成によって、次のような「標準形」に変形できる。

$$A \rightarrow \begin{pmatrix} g_1 & & & & & & \\ & g_2 & & & & & \\ & & \ddots & & & & \\ & & & g_l & & & \\ & & & & 0 & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 0 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} g_i \in R \\ g_1 | g_2 | g_3 | \cdots | g_l \\ 0 \leq l \leq \min(m, n) \end{array}$$

ここで、 $g_1, g_2, \dots, g_l$  は定数倍を除いて一意であり、 $l$  も  $A$  によって一意的に決まる。

定義

定理1における、 $g_1, g_2, \dots, g_k$  も行列  $A$  の単因子という。

(注) 以下の6種類の操作を行列の基本変形という。

- (i) 0でない定数ある行に乘ずる。
- (ii)  $\alpha$  行と  $\beta$  行を入れ換える。
- (iii)  $\alpha$  行に、 $\beta$  行を  $f$  ( $f \in R$ ) 倍したものを加える。
- (iv)~(vi) 上の(i)~(iii)を、列について行なう。

例

$$A = \begin{pmatrix} x & x-1 & x-1 & x-2 \\ x & x^3+x & x-1 & x^3x-1 \\ x+1 & x^3x+2 & x+1 & x^3+2x+3 \\ x-1 & x-3 & x-3 & -6 \end{pmatrix}$$

の単因子を計算する。(文献17より)

$$\begin{array}{l} \begin{array}{l} \text{\#1,2,4列} \\ \text{-\#3列} \end{array} \\ A \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & x-1 & -1 \\ 1 & x^3+1 & x-1 & x^3 \\ 0 & x^3+1 & x+1 & x^3+x+2 \\ 2 & 0 & x-3 & -x-3 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} \text{\#2行 - \#1行} \\ \text{\#4行 - 2*\#1行} \end{array}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & x-1 & -1 \\ 0 & x^3+1 & 0 & x^3+1 \\ 0 & x^3+1 & x+1 & x^3+x+2 \\ 0 & 0 & -x-1 & -x-1 \end{pmatrix} \\ \begin{array}{l} \text{\#3列 - (x-1)*\#1列} \\ \text{\#4列 + \#1列} \end{array} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & x^3+1 & 0 & x^3+1 \\ 0 & x^3+1 & x+1 & x^3+x+2 \\ 0 & 0 & -x-1 & -x-1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} \text{\#4列} \\ \text{- (\#2列 + \#3列)} \end{array}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & x^3+1 & 0 & 0 \\ 0 & x^3+1 & x+1 & 0 \\ 0 & 0 & -x-1 & 0 \end{pmatrix} \\ \begin{array}{l} \text{\#3行} \\ \text{-(\#2行 - \#4行)} \end{array} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & x^3+1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -x-1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} \text{\#4行} \times (-1) \text{の後} \\ \text{行列の交換} \end{array}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & x+1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & x^3+1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{array}$$

したがって、 $A$  の単因子は、 $1, x+1, x^3+1$  である。

定理1の、一般に知られている証明法(例えば文献[2])は、構成的でなく、具体的に単因子を求めるアルゴリズムも与えていない。そこで我々は、単因子の具体的な計算方法とその効率化について考察した。

なお、以下の章の議論では、大きさ  $n \times n$  の正方行列のみを扱うことにする。

## 2. 古典的アルゴリズム

ここで示すアルゴリズムは文献[3]による。この方法は次の2つの事実に基づく。

(I) 行ベクトル ( $1 \times n$  行列)  $(a_1, a_2, \dots, a_n)$  の単因子は、 $\text{GCD}(a_1, a_2, \dots, a_n)$  である。

(II)  $n \times n$  行列  $A$  に基本変形を施して、 $(1, 1)$  成分を除く  $\ast$ 1行、 $\ast$ 1列の成分が0になったとする。

$$A \rightarrow \begin{pmatrix} g & 0 & \dots & 0 \\ 0 & & & \\ \vdots & & A' & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

このとき、 $(1, 1)$  成分  $g$  が  $\ast$ 1番目の単因子ならば、 $g$  は  $A'$  のすべての成分を割り切る。

この(I), (II)は、定理1の証明(文献[2])の中間過程で得られ、その証明の根幹をなしている。

具体的なアルゴリズムは次のように表わせる。

### 記法

$A = (a_{ij})$  を  $n \times n$  正方行列 ( $a_{ij}$  は体上1変数多項式) とする。基本変形を受けた成分を、(操作の回数に関係なく)  $\tilde{a}_{ij}$  と表わすことにする。

### アルゴリズム(古典的方法)

行列  $A$  に対して

(C1)  $\ast$ 1行について、 $\tilde{a}_{11} \neq 0$ ,  $\tilde{a}_{12} = \tilde{a}_{13} = \dots = \tilde{a}_{1n} = 0$  なるよう変形する。

(C2) もし、 $\tilde{a}_{21} = \tilde{a}_{31} = \dots = \tilde{a}_{n1} = 0$  ならば (C5) へ。

(C3) オ1列について、 $\tilde{a}_{11} \neq 0$ ,  $\tilde{a}_{21} = \tilde{a}_{31} = \dots = \tilde{a}_{n1} = 0$  なるよう変形する。

(C4) もし、 $\tilde{a}_{12} = \tilde{a}_{13} = \dots = \tilde{a}_{1n} = 0$  でないならば (C1) へ。

(C5) 行列は  $\left( \begin{array}{c|ccc} \tilde{a}_{11} & 0 & \dots & 0 \\ \hline 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \end{array} \right) A'$  という形になっている。

もし、 $\tilde{a}_{11}$  が  $A'$  のすべての成分を割り切るならば、 $\tilde{a}_{11}$  は単因子であるから、 $A'$  に対してこのアルゴリズムを再帰的に適用する。 $\tilde{a}_{11}$  で割り切れない成分があるときは、それを含む行をオ1行に加えて (C1) へ。

上述のアルゴリズムの (C1) ステップを「行の消去」といい、(C3) ステップを「列の消去」ということにする。次のオ3章において、消去の具体的な計算方法をあげる。

### 消去計算の方法

行の消去とは、行の成分全体の GCD を求めることであるから、基本的にはユークリッドの互除法の繰り返しである。これを基本変形の合成で実行するには、次のような計算を行なえばよい。すなわち、行列を

$$\left( \begin{array}{cc} \dots & a_{1j} \dots a_{1k} \dots \\ \dots & a_{2j} \dots a_{2k} \dots \\ & \vdots & \vdots \\ \dots & a_{nj} \dots a_{nk} \dots \end{array} \right)$$

として、 $a_{1j}$  を  $a_{1k}$  で割ることを考えると、商  $q$  と剰余  $r$  は

$$a_{1j} = q a_{1k} + r$$

と表わせるから、「オj列からオk列の  $q$  倍を引く」操作を行なえば、

$$\begin{pmatrix} \dots & a_{1j} - q_1 a_{1k} & \dots & a_{1k} & \dots \\ \dots & a_{2j} - q_2 a_{2k} & \dots & a_{2k} & \dots \\ & \vdots & & \vdots & \\ \dots & a_{nj} - q_n a_{nk} & \dots & a_{nk} & \dots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \dots & \gamma & \dots & a_{1k} & \dots \\ \dots & \tilde{a}_{2j} & \dots & a_{2k} & \dots \\ & \vdots & & \vdots & \\ \dots & \hat{a}_{nj} & \dots & a_{nk} & \dots \end{pmatrix}$$

となり、割り算が1回行なわれたことになる。

しかし、GCD計算には互除法の中間結果は不必要であり、割り算を行なうごとに2行以下の成分も操作するのは無駄である。そこで、互除法の過程を再検討してみると、最終結果も非常に簡単な形で表わせることがわかった。

まず次の定理を示しておく。

### 定理3.1 (拡張されたユークリッドの定理)

多項式 $F_1$ と $F_2$ のGCDを $G$ とするとき、次の条件を満たす多項式 $A$ と $B$ が1組だけ存在する。

$$\begin{cases} AF_1 + BF_2 = G \\ \deg(A) < \deg(F_2) - \deg(G), \quad \deg(B) < \deg(F_1) - \deg(G) \end{cases}$$

証明は文献[4] を参照されたい。

この定理を用いて行の消去について次の定理が得られる。この定理が本論文の主要な結論の1つである。

### 定理3.2 (行の消去)

行列 $M = \begin{pmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{pmatrix}$  に対して、 $P_1, P_2$  に互除法を施して消去した結果は、

$$\begin{pmatrix} g & 0 \\ Aa+Bb & \frac{1}{g} \begin{vmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{vmatrix} \end{pmatrix} \quad \text{である。ただし、} \begin{cases} g = \text{GCD}(P_1, P_2) = AP_1 + BP_2 \\ \deg(A) < \deg(P_2) - \deg(g) \\ \deg(B) < \deg(P_1) - \deg(g) \end{cases}$$

(すなわち $A, B$ は「拡張されたユークリッドの定理」における $A, B$ である。)

(注)  $3 \times 3$ 以上の行列の計算の場合は、 $a, b$ を列ベクトルとみなして各成分について計算する。

[証明]

長くなるので、4段階に分けて示す。

(i) 拡張されたユークリッドの定理の導出過程より、 $A, B, q$  は次の反復公式で計算できる。

$$\begin{cases} A_i = A_{i-2} - Q_i A_{i-1} & (i \geq 3) & A_1 = 1 & A_2 = 0 \\ B_i = B_{i-2} - Q_i B_{i-1} & (i \geq 3) & B_1 = 0 & B_2 = 1 \end{cases}$$

ただし、 $Q_i$  は  $P_i = P_{i-2} - Q_i P_{i-1}$  で定義され、 $A_i, B_i$  は

$$P_i = A_i P_1 + B_i P_2 \quad \text{をみたす。}$$

[i)の証明] 文献[4]を参照されたい。

(ii)  $M = \begin{pmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{pmatrix}$  の  $P_1, P_2$  に互除法を施すときの中間結果は、割り算長回後の行列を  $M^{(k)}$  とかくことにすれば、

$$\textcircled{1} \text{ } 2k-2 \text{ 回の割り算の後では } M^{(2k-2)} = \begin{pmatrix} P_{2k-1} & P_{2k} \\ A_{2k-1}a + B_{2k-1}b & A_{2k}a + B_{2k}b \end{pmatrix}$$

$$\textcircled{2} \text{ } 2k-1 \text{ 回の割り算の後では } M^{(2k-1)} = \begin{pmatrix} P_{2k+1} & P_{2k} \\ A_{2k+1}a + B_{2k+1}b & A_{2k}a + B_{2k}b \end{pmatrix}$$

と表わせる。(  $A_i, B_i$  は(i)で定義されたもの。)

ただし、1回目の割り算とは、 $P_1$  を  $P_2$  で割って  $P_3 = P_1 - Q_3 P_2$  を計算することをいい、 $k$  は多項式剰余列  $P_i$  が終了しない範囲で考える。

[ii)の証明]

$k$ に関する数学的帰納法

•  $k=1$

$$\begin{pmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} P_1 - Q_3 P_2 & P_2 \\ a - Q_3 b & b \end{pmatrix}$$

$$A_3 = A_1 - Q_3 A_2 = 1, \quad B_3 = B_1 - Q_3 B_2 = -Q_3$$

$$\text{であるから } M^{(1)} = \begin{pmatrix} P_3 & P_2 \\ A_3 a + B_3 b & b \end{pmatrix} \text{ が成り立つ。}$$

•  $k=2$

$$\begin{pmatrix} P_3 & P_2 \\ A_3 a + B_3 b & b \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} P_3 & P_2 - Q_4 P_3 \\ A_3 a + B_3 b & b - Q_4 (A_3 a + B_3 b) \end{pmatrix}$$

$$A_4 = A_2 - Q_4 A_3 = -Q_4 A_3, \quad B_4 = B_2 - Q_4 B_3 = 1 - Q_4 B_3$$

より、 $b - Q_4 (A_3 a + B_3 b) = -Q_4 A_3 a + (1 - Q_4 B_3) b = A_4 a + B_4 b$

したがって  $M^{(2)} = \begin{pmatrix} P_3 & P_4 \\ A_3 a + B_3 b & A_4 a + B_4 b \end{pmatrix}$  が成り立つ。

•  $M^{(2k-2)}$  が正しいと仮定する。

$(2k-1)$  回目の割り算は、 $P_{2k+1} = P_{2k-1} - Q_{2k+1} P_{2k}$  で決まる  $Q_{2k+1}$  を用いて、(オ1列) -  $Q_{2k+1}$  × (オ2列) を計算することである。このとき、(2,1)成分は、

$$\begin{aligned} & A_{2k-1} a + B_{2k-1} b - Q_{2k+1} (A_{2k} a + B_{2k} b) \\ &= (A_{2k-1} - Q_{2k+1} A_{2k}) a + (B_{2k-1} - Q_{2k+1} B_{2k}) b \\ &= A_{2k+1} a + B_{2k+1} b \end{aligned}$$

となり、 $M^{(2k-1)}$  が成り立つ。

•  $M^{(2k-1)}$  が正しいと仮定する。

$2k$  回目の割り算は、 $P_{2k+2} = P_{2k} - Q_{2k+2} P_{2k+1}$  で決まる  $Q_{2k+2}$  を用いて、(オ2列) -  $Q_{2k+2}$  × (オ1列) を計算することである。このとき、(2,2)成分は、

$$\begin{aligned} & A_{2k} a + B_{2k} b - Q_{2k+2} (A_{2k+1} a + B_{2k+1} b) \\ &= (A_{2k} - Q_{2k+2} A_{2k+1}) a + (B_{2k} - Q_{2k+2} B_{2k+1}) b \\ &= A_{2k+2} a + B_{2k+2} b \end{aligned}$$

となり、 $M^{(2k)}$  が成り立つ。

以上の議論により、(ii)の表記が成り立つことが示された。

(ii)の証明終

多項式剰余列  $P_i$  が終了するとき、(ii)の表記は次のように書き直せる。

①  $(2k-2)$  回の割り算で終了するとき、

$$P_{2k} = 0, \quad g = \text{GCD}(P_1, P_2) = P_{2k-1} \quad \text{であり、}$$

$$M^{(2k-2)} = \begin{pmatrix} g & 0 \\ Aa + Bb & \frac{1}{g} \begin{vmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{vmatrix} \end{pmatrix}$$

②  $(2k-1)$  回の割り算で終了するとき、

$$P_{2k+1} = 0, \quad g = \text{GCD}(P_1, P_2) = P_{2k} \quad \text{であり、}$$

$$M^{(2k-1)} = \begin{pmatrix} 0 & g \\ -\frac{1}{g} \begin{vmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{vmatrix} & Aa + Bb \end{pmatrix}$$

[iii)の証明]

①の  $(2, 1)$  成分については、 $A_{2k-1} = A$ ,  $B_{2k-1} = B$  より明らか。②の  $(2, 2)$  成分についても、 $A_{2k} = A$ ,  $B_{2k} = B$  より明らかである。

残る成分、①の  $A_{2k}a + B_{2k}b$  と、②の  $A_{2k+1}a + B_{2k+1}b$  を、 $A, B, P_1, P_2$  で表わすことを考える。

一般に、多項式剰余列  $P_i$  について、 $P_{n+1} = P_{n-1} - Q_{n+1}P_n = 0$  とすると、 $P_n = \text{GCD}(P_1, P_2)$  である。また一方

$$\begin{cases} P_{n-1} = A_{n-1}P_1 + B_{n-1}P_2 \\ P_n = A_nP_1 + B_nP_2 \end{cases}$$

であるから、これらの式を用いて、 $A_{n+1}, B_{n+1}$  を  $A, B, P_1, P_2$  で表わしてみる。

$$\begin{aligned} A_{n+1} &= A_{n-1} - Q_{n+1}A_n \\ &= A_{n-1} - \frac{P_{n-1}}{P_n}A_n \\ &= \frac{1}{P_n}(P_nA_{n-1} - P_{n-1}A_n) \\ &= \frac{1}{P_n} \{ (A_nP_1 + B_nP_2)A_{n-1} - (A_{n-1}P_1 + B_{n-1}P_2)A_n \} \\ &= \frac{P_2}{P_n}(A_{n-1}B_n - A_nB_{n-1}) = \frac{P_2}{P_n} \begin{vmatrix} A_{n-1} & A_n \\ B_{n-1} & B_n \end{vmatrix} \end{aligned}$$



$B_{n+1}$  についても同様で

$$\begin{aligned}
 B_{n+1} &= B_{n-1} - Q_{n+1} B_n \\
 &= B_{n-1} - \frac{P_{n-1}}{P_n} B_n \\
 &= \frac{1}{P_n} (P_n B_{n-1} - P_{n-1} B_n) \\
 &= \frac{1}{P_n} \{ (A_n P_1 + B_n P_2) B_{n-1} - (A_{n-1} P_1 + B_{n-1} P_2) B_n \} \\
 &= \frac{P_1}{P_n} (A_n B_{n-1} - A_{n-1} B_n) = -\frac{P_1}{P_n} \begin{vmatrix} A_{n-1} & A_n \\ B_{n-1} & B_n \end{vmatrix}
 \end{aligned}$$

ここで、行列式の形をしている部分は、

$$\begin{aligned}
 \begin{vmatrix} A_{n-1} & A_n \\ B_{n-1} & B_n \end{vmatrix} &= \begin{vmatrix} A_{n-1} & A_{n-2} - Q_n A_{n-1} \\ B_{n-1} & B_{n-2} - Q_n A_{n-1} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A_{n-1} & A_{n-2} \\ B_{n-1} & B_{n-2} \end{vmatrix} = \dots \\
 &= \begin{cases} \begin{vmatrix} A_1 & A_2 \\ B_1 & B_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 1 & n: \text{偶数のとき} \\ \begin{vmatrix} A_2 & A_1 \\ B_2 & B_1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = -1 & n: \text{奇数のとき} \end{cases}
 \end{aligned}$$

であるから、結局、 $A_{n+1} = \frac{(-1)^n P_2}{P_n}$ 、 $B_{n+1} = \frac{(-1)^{n+1} P_1}{P_n}$  となる。

したがって、

①の場合

$$A_{2k} a + B_{2k} b = -\frac{P_2}{P_{2k-1}} a + \frac{P_1}{P_{2k-1}} b = \frac{1}{g} \begin{vmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{vmatrix}$$

②の場合

$$A_{2k+1} a + B_{2k+1} b = \frac{P_2}{P_{2k}} a - \frac{P_1}{P_{2k}} b = -\frac{1}{g} \begin{vmatrix} P_1 & P_2 \\ a & b \end{vmatrix}$$

(iii)の証明終

(iv) (iii)の結果から、定理の結論を得る。

[iv)の証明]

(iii)の①は定理の結論の形を与えている。(iii)の②については、

$$M^{(2k-1)} = \left[ \begin{array}{c|cc} 0 & & g \\ -\frac{1}{g} & p_1 & p_2 \\ \hline & a & b \end{array} \right] \text{ に対して、}$$

- ・オ1列に  $-1$  をかける。
- ・オ1列とオ2列を交換する。

という基本操作を施せば、定理の結論の形に達する。

(iv)の証明終)

(定理の証明終)

列の消去に関しては、定理3.2の結果を転置させた行列が消去の結果となる。の定理3.2を適用することにより、消去計算に伴う多項式の四則演算を大幅に減らすことができる。

### ・ アルゴリズムの効率化

オ2章で示した古典的アルゴリズムでは、(C4), (C5) ステップから(C1)ステップの逆戻りの繰り返しが起こる場合が考えられる。このような逆戻りが起きないようにして、オ1行の消去だけで単因子が得られるように、行列に前処理を施すとも考える。この方法の根拠となるのは、次に示す定理1の系である。

#### 定理1の系

行列  $A$  の最初の単因子は、 $A$  の全成分の GCD である。

[証明]

定理の証明 ([27]) の主張は、「基本変形を施して得られる、0でない次数最低の成分が単因子である。」ということである。基本変形で次数を下げるということは GCD を計算することであり、次数最低のものを得よとは全成分の GCD を求めよということに他ならない。

(証明終)

そこで、まず次の計算を行なう。

### 前処理(ステップ1) - 全成分のGCDの計算

```

begin  g0 := a11 ;
      for i := 1 to n do
        for j := 1 to n do
          begin  k := n(i-1) + j ;
                gk := GCD(gk-1, aij)
          end
        end
      end ;

```

最初の単因子  $g = \text{GCD}(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{nn})$  を求めるには、上で計算した  $g_k$  ( $k = 1, 2, \dots, n^2$ ) を調べて、 $\deg(g_k) < \deg(g_{k-1})$  となるような  $a_{ij}$  を取り出して、GCD計算を行なえばよい。なぜなら、 $\deg(g_k) = \deg(g_{k-1})$  のとき  $k = n(i-1) + j$  として、

$$\text{GCD}(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{ij-1}, a_{ij}, a_{ij+1}, \dots, a_{nn}) = \text{GCD}(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{ij-1}, a_{ij})$$

であるから、 $a_{ij}$  は全体のGCDを求めるのに不要だからである。

したがって、 $\deg(g_k) < \deg(g_{k-1})$  となるような  $a_{ij}$  を前もってオ1行に集めておけば、オ1行の消去だけで単因子が見つかることが期待される。

### 前処理(ステップ2) - 必要な成分のオ1行へのたしこみ

```

for k := 1 to n2 do
  if deg(gk+1) < deg(gk)      (* ただし k = n(i-1) + j *)
  then <オi行をオ1行に足す>

```

足しこむことによりGCDが変わらないという保証はないが、大部分の場合、単純に足しこんで大丈夫であろう。もし不幸にしてオ1行の成分のGCDが全成分のGCDにならなかつたら、「適当な定数をオi行にかけてオ1行に足す」ように、ステップ2を修正して再度施してみることも考えられる。

ここで、前処理ステップ1の結果最初の単因子は  $g_{n^2}$  として既に求まっているに注意されたい。したがって、オ1行の消去によって、(1,1)成分に残った  $g$  因子であるならば、オ1列の消去は不要になる。なぜなら、 $g$  は  $a_{ii}$  ( $2 \leq i \leq n$ ) 除し、かつ  $a_{ij}$  ( $2 \leq j \leq n$ ) = 0 ゆえ、行に関する基本操作 (オi行  $- \frac{a_{ii}}{g} \times$  行) を行なっても、 $a_{ij}$  ( $2 \leq i, j \leq n$ ) は不変だからである。

処理を含めたアルゴリズムは次のようになる。

### ルゴリズム (工夫された方法)

行列  $A$  に対して

- (D1) 前処理を施す。(求まった単因子  $g_{n^2}$  を以下では  $g$  とかく。)
- (D2) オ1行を消去する。
- (D3) もし  $\hat{a}_{11} = g$  ならば (D7)  $\wedge$ 。そうでないとき、次のいずれかを選  $\wedge$ 。
  - ・前処理ステップ2を修正して再度施して (D2)  $\wedge$ 。
  - ・(D4)  $\wedge$ 。(古典的方法に切り換える。)
- (D4) オ1列を消去する。
- (D5) もし  $\hat{a}_{11} = g$  ならば (D7)  $\wedge$ 。
- (D6) もし  $\tilde{a}_{12} = \tilde{a}_{13} = \dots = \tilde{a}_{1n} = 0$  でないならば (D2)  $\wedge$ 。そうであるとき、 $\hat{a}_{11}$  が割り切らない  $\tilde{a}_{ij}$  ( $i, j \geq 2$ ) を探して、それを含む行をオ1行に加えて (D1)  $\wedge$ 。

(D7) 行列は、
$$\begin{pmatrix} g & 0 & \dots & 0 \\ * & \begin{array}{|c} A' \end{array} \\ \vdots & \\ * & \end{pmatrix} \quad (* \dots * \text{ は非零の場合もある})$$

という形になっている。  $A'$  に対してこのアルゴリズムを再帰的に適用する。

(註) 上述のアルゴリズムの(47)ステップで、アルゴリズムを再帰的に適用する際に、 $A$ の成分すべてを  $g$  で割った行列  $\tilde{A}$  に対して適用することにすれば、行列の成分の次数の低下が起き、計算量の減少とメモリの節約が期待される。当然、 $A$ の2番目の単因子は、 $g \times (\tilde{A}$ の最初の単因子) で与えられる。

### 5. REDUCE2 での実行例

古典的方法と工夫された方法の両アルゴリズムを REDUCE2 でインプリメントし、いくつかの例について実行時間を比較してみた。以下にその結果を示す。

例1 (オ1章で示したもの)

$$\begin{pmatrix} x & x-1 & x-1 & x-2 \\ x & x^3+x & x-1 & x^3+x-1 \\ x+1 & x^3+x+2 & x+1 & x^3+2x+3 \\ x-1 & x-3 & x-3 & -6 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & x+1 & & \\ & & x^3+1 & \\ & & & 0 \end{pmatrix}$$

{	古典的方法	1865	ms
	工夫された方法	2309	ms

例2 (例3の部分をとったもの)

$$\begin{pmatrix} x-2 & -1 & & & \\ & x-2 & -1 & & \\ & & x-2 & & \\ & & & x+1 & -1 \\ & & & & x+1 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & & 1 & & \\ & & & 1 & \\ & & & & (x+1)^2(x-2)^3 \end{pmatrix}$$

{	古典的方法	1692	ms
	工夫された方法	1668	ms

