

行列の計算 1

加減乗算・逆行列・行列式・階数

行列とベクトル

数値を次の形

$$\begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 5 & 2 & 7 \end{pmatrix}$$

のように、長方形の形に並べたものは行列と呼ばれている⁽¹⁾ ⁽²⁾。行列は()あるいは[]で囲んで表す。行列における横の並びを行、縦の並びを列という。上の行列の場合、2つの行

$$(3 \ 1 \ 2) \text{ と } (5 \ 2 \ 7)$$

あるいは、3つの列

$$\begin{pmatrix} 3 \\ 5 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \text{ と } \begin{pmatrix} 2 \\ 7 \end{pmatrix}$$

から成り立っていると考えられる。

上のように、2行3列からなる行列は(2,3)型の行列⁽¹⁾、あるいは 2×3 行列⁽²⁾というように呼ぶ。

一般に、 m 行 n 列からなる行列は (m, n) 型の行列、あるいは $m \times n$ 行列などという。

行列の1つ1つの数値は、行列の成分⁽¹⁾あるいは要素⁽³⁾と呼ばれている。第*i*行、第*j*列にある成分は (i, j) 成分などと呼ぶ。成分は、数値を値とする変数、あるいは関数のときもある。

行列Aの (i, j) 成分を a_{ij} で表わすと、

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

と書ける。あるいは、簡単に

$$A = (a_{ij})$$

と書くこともある。

一般に、行列は大文字、成分は小文字で表わされる。

$(m, 1)$ 型の行列は縦ベクトル、あるいは列ベクトルということがある。ベクトルは太

い小文字で表わされる。列ベクトル \mathbf{x} の $(i, 1)$ 成分を x_i で表わすと

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}$$

となる。

$(1, n)$ 型の行列は横ベクトル、あるいは行ベクトルと呼ばれることがある。行ベクトル \mathbf{y} の $(1, j)$ 成分を y_j で表わすと

$$\mathbf{y} = (y_1 y_2 \cdots y_n)$$

となる。

行列と配列

行列をプログラムで扱うときは配列が用いられる。

(m, n) 型の行列 A は、配列 a を

```
var a : array[1..m,1..n] of Extended;
```

と宣言しておけば、行列 A の (i, j) 成分 a_{ij} を配列 a の要素 $a[i, j]$ で表わすことによって、

行列 A を配列 a で表わすことができる。

$(n, 1)$ 型の列ベクトル \mathbf{a} 、あるいは $(1, n)$ 型の行ベクトル \mathbf{b} は、1 次元の配列を

```
var a, b : array[1..n] of extended;
```

と宣言しておいて、列ベクトル \mathbf{a} の $(i, 1)$ 成分 a_i に配列 a の要素 $a[i]$ 、行ベクトル \mathbf{b} の $(1, i)$ 成分 b_i に配列 b の要素 $b[i]$ を対応させると、列ベクトル \mathbf{a} は配列 a で、行ベクトル \mathbf{b} は配列 b で表わすことができる。

いろいろな型（サイズ）の行列を扱うときは、最大のサイズ、すなわち、行数と列数の最大値あるいはそれより大きい値で配列を宣言しておくと、プログラムでの型の管理が簡単になる。例えば、列数および行数の最大値を $NDim$ とするとき、行列を表わす配列の型を

```
type TMat = array[1..NDim,1..NDim] of Extended;
```

と宣言しておき、行列を表わす配列は

```
var a, b, c : TMat;
```

というように宣言しておく。このとき、Ndim を超えない正整数 m と n に対して、a は (m, n) 型の行列を表すことができる。a の要素 $a[i, j]$ の添字は $1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$ の範囲の値となり、配列の左上の部分が行列の大きさに合わせて用いられる。

行列の特殊なものとしての行 (列) ベクトルは、2 次元の配列ではなく 1 次元の配列を用意して用いる方が自然である。すなわち、

```
type TVector = array[1..Ndim] of Extended;
```

というように宣言する。

行列の加減算

2 つの行列が同じ型のときは、それらの和あるいは差が定義される。和あるいは差は、対応する位置にある要素同士の和と差で与えられる。行列

$$\begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 5 & 2 & 7 \end{pmatrix}$$

と次の行列

$$\begin{pmatrix} 5 & 7 & 1 \\ 6 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

との和は

$$\begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 5 & 2 & 7 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 5 & 7 & 1 \\ 6 & 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3+5 & 1+7 & 2+1 \\ 5+6 & 2+2 & 7+3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 & 8 & 3 \\ 11 & 4 & 10 \end{pmatrix}$$

で、差は

$$\begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 5 & 2 & 7 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 5 & 7 & 1 \\ 6 & 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3-5 & 1-7 & 2-1 \\ 5-6 & 2-2 & 7-3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & -6 & 1 \\ -1 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

で与えられる。

一般に、(m, n) 型の行列

$$A = (a_{ij}) \text{ と } B = (b_{ij})$$

の和および差は、

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})$$

および

$$A - B = (a_{ij} - b_{ij})$$

で与えられる。

行列 A と B が配列 a と b で表わされているとき、その和および差を表わす配列 c および d は以下のようにして求めることができる。

<和>

```
for i:=1 to m do
  for j:=1 to n do
    c[i,j]:=a[i,j]+b[i,j];
```

<差>

```
for i:=1 to m do
  for j:=1 to n do
    d[i,j]:=a[i,j]-b[i,j];
```

スカラー積

行列に対して数値をスカラーという。数値 s と行列 A の積 sA はスカラー積といい、各成分を s 倍したものである。すなわち、

$$sA = s(a_{ij}) = (sa_{ij})$$

で与えられる。

したがって、積 sA を表わす配列を p で表わすと、p の各要素の値を設定するプログラムは次のようになる。

<スカラー積>

```
for i:=1 to m do
  for j:=1 to n do
    p[i,j]:=s*a[i,j];
```

内積と長さ (ノルム)

行ベクトル x と列ベクトル y の積は内積 xy として以下のように与えられる。

$$xy = (x_1 x_2 \cdots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n$$

行列 A の(i,j)成分を(j,i)成分とする行列は A の転置行列といい、 A' 、 A^t あるいは A^T などと表わされる。この記号を用いると、行ベクトル x あるいは列ベクトル y の自分自身との積

が次のように与えられる。

$$\mathbf{xx}' = (x_1 \cdots x_n)(x_1 \cdots x_n)' = (x_1 \cdots x_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = x_1^2 + \cdots + x_n^2$$

$$\mathbf{y}'\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}' \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = (y_1 \cdots y_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = y_1^2 + \cdots + y_n^2$$

行(列)ベクトルの自分自身との積の平方根をベクトルの長さといい、記号 $\|\cdot\|$ で表わす。

$$\|\mathbf{x}\| = \sqrt{\mathbf{xx}'} \quad \|\mathbf{y}\| = \sqrt{\mathbf{y}'\mathbf{y}}$$

長さの概念を一般的に拡張したものはノルムと呼ばれている。 $\|\mathbf{x}\|$ や $\|\mathbf{y}\|$ はノルムともい
う。

行列の積

行列 A と B の積は、A の列数と B の行数が等しいときに定義されている。

行列 A が(p, q)型、B が(q, r)型であるとする。行列 A および B を、それぞれ行ベクトル
および列ベクトルで区切って表わす。すなわち、

$$A = \begin{pmatrix} a_{11}a_{12} \cdots a_{1q} \\ a_{21}a_{22} \cdots a_{2q} \\ \vdots \\ a_{p1}a_{p2} \cdots a_{pq} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_p \end{pmatrix}$$

および

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{1r} \\ b_{21} & b_{22} & b_{2r} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ b_{q1} & b_{q2} & b_{qr} \end{pmatrix} = (\mathbf{b}_1 \mathbf{b}_2 \cdots \mathbf{b}_r)$$

というように、行ベクトル \mathbf{a}_i および列ベクトル \mathbf{b}_k を並べたものとして表わす。ここで、

$$\mathbf{a}_i = (a_{i1} a_{i2} \cdots a_{iq}) \quad \text{および} \quad \mathbf{b}_j = \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{qj} \end{pmatrix}$$

である。

このとき、A と B の積 C は(p, r)型の行列となり、その(i,j)成分 c_{ij} は行ベクトル \mathbf{a}_i と列ベクトル \mathbf{b}_j との内積で与えられる。すなわち、

$$AB = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_p \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 \mathbf{b}_2 \cdots \mathbf{b}_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_1 \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{a}_1 \mathbf{b}_r \\ \mathbf{a}_2 \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_2 \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{a}_2 \mathbf{b}_r \\ \vdots & & & \\ \mathbf{a}_p \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_p \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{a}_p \mathbf{b}_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1r} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2r} \\ \vdots & & & \\ c_{p1} & c_{p2} & \cdots & c_{pr} \end{pmatrix}$$

ここで、

$$c_{ij} = \mathbf{a}_i \mathbf{b}_j$$

である。

上の積の(i,j)成分を与える式は次のようにも書ける。

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^q a_{ik} b_{kj}$$

したがって、行列 A と B の積 C を求めるプログラムは次のようになる。

```

for i:=1 to p do
  for j:=1 to r do
    begin
      c[i,j]:=0.0;
      for k:=1 to q do
        c[i,j]:=c[i,j]+a[i,k]*b[k,j];
    end;
  
```

ここで、行列 A, B および C を配列 a, b および c で表わしている。

行列の演算のためのユニットファイル UMatCalc.pas

行列の加減算や積を計算するための関数をユニットファイル UMatCalc.pas に宣言した。

UMatCalc.pass には加減算と積を求める関数の他に、この解説の末尾にあるリスト 1 に挙げられている関数や手続きが interface 部に宣言されている。

行列は TMatCalc 型として宣言されている。TMatCalc 型はユニットファイル UTypeDefMat.pas において次のように宣言されている。

```
const NDimMat = 100;
type TMatCalc = array[1..NDimMat,1..NDimMat] of Extended;
```

NDimMat は、プログラム中で扱う行列のサイズ以上の値に設定しておく。多種類のサイズの行列を用いるときは、最大のサイズ以上であるようにしておく。

ユニット UTypeDefMat は、ユニット UMatCalc の関数あるいは手続きを使用するユニットの uses 節でも使用を宣言しておく。

ユニット UMatCalc の関数を用いて配列 a と b の和を求めるときは

```
c := MatAdd( a, b, m, n : Longint );
```

配列 d と b の積を求めるときは

```
e := MatMul( d, b, L, m, n : Longint );
```

というようにする。ここで、a、b、c、d および e は、TMatCalc 型の配列で、それぞれ(m,n)型、(m,n)型、(m,n)型、(L,m)型 および (L,n)型の行列を表わすものとする。TMatCalc 型の配列のサイズ NDimMat は、m, n, L 以上の数を設定しておく。

リスト 1 に挙げられている関数の使用例を、プロジェクト PCheckMat.dpr として用意した。このプロジェクトの実行時のフォームは図 1 のようになっている。上 2 つのグリッドに行列の値を設定してボタンをクリックすると、クリックしたボタンに対応する計算がリスト 1 の関数を用いて行われる。

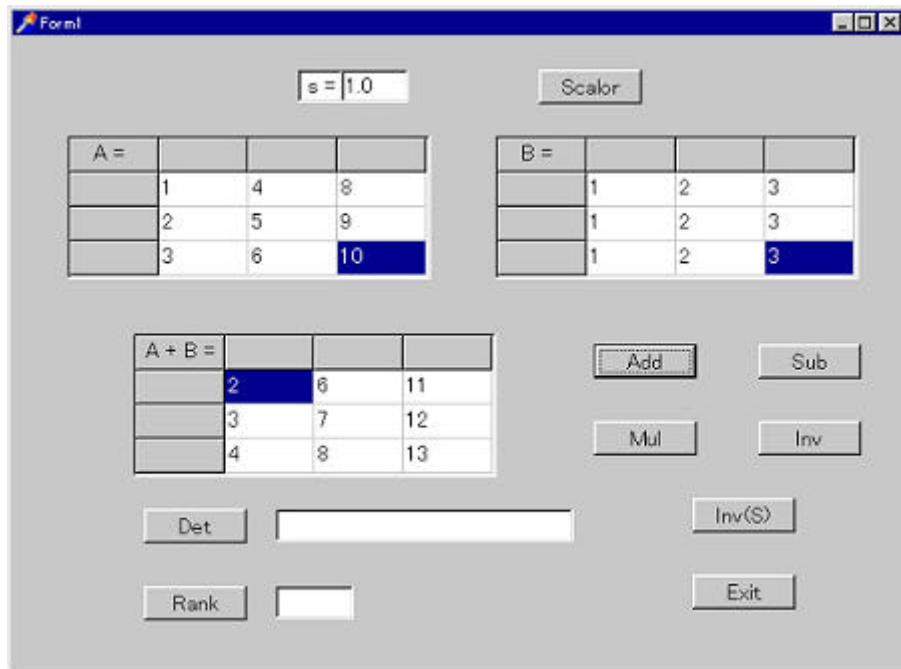


図1 プロジェクト PCCheckMat.dpr の実行時のフォーム

ボタン「Add」、「Sub」、「Mul」をクリックすると、それぞれ和、差、積が求められて下のグリッドに表示される。図1は「Add」ボタンをクリックした場合である。

「Scalar」ボタンをクリックすると、フォーム上部の「 $s =$ 」の右側のエディット・コンポーネントに設定した数値と、左上の「A=」と表示のあるグリッドに設定された行列とのスカラー積が計算されて、下のグリッドに表示される。

「Inv」、「Inv(S)」、「Det」、「Rank」ボタンのクリックで、それぞれ逆行列（ガウスの消去法）、逆行列（Cholesky 分解の利用）、行列式、階数の計算が行われる。これらについては後で説明する。

3次元の回転

行列の積を用いた例として、3次元空間での回転を表わすプログラムを作成した。

回転は、オイラーの角と呼ばれる3つの角、 q 、 f 、 y 、によって次のように表わすことができる⁽¹⁾。

Y 軸の回りの角 q の回転を Y_q 、Z 軸の回りの角 f および角 y の回転を Z_f および Z_y で表わすと、回転 T は3つの回転の積

$$T = Z_f Y_q Z_y$$

として書き表すことができる。すなわち、

$$T = \begin{pmatrix} \cos f - \sin f & 0 & \cos q & 0 & \sin q & 0 \\ \sin f & \cos f & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -\sin q & 0 & \cos q \\ & & & & & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos y & -\sin y & 0 \\ \sin y & \cos y & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

と書ける。

プログラム PRotation.dpr では、オイラーの角から上式によって回転 T を求め、Image コンポーネントに描かれている立方体を回転 T によって回転している。実行開始時のフォーム（図 2）において、オイラーの角を設定してから「GO」ボタンをクリックする。

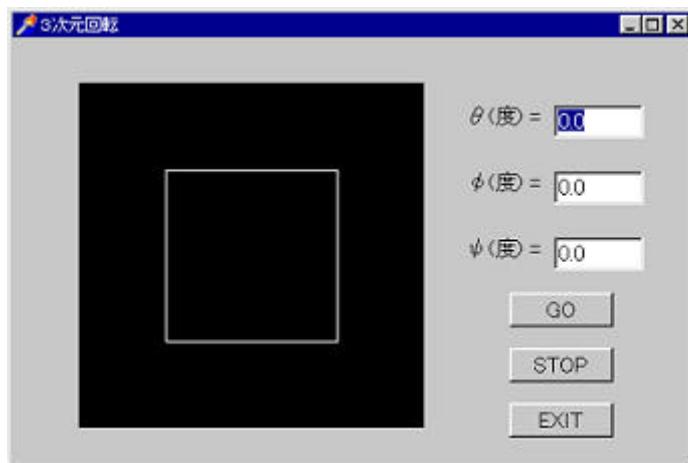


図 2 PRotation.dpr の実行開始時の画面

設定されたオイラーの角に基づいて回転 T が計算され、OnTimer イベントの生起によって回転 T による立方体の回転と回転後の立方体の再描画が行われる。

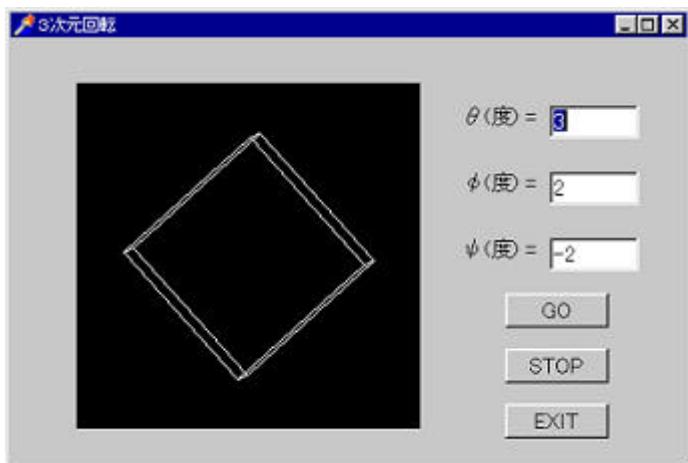


図 3 回転中の立方体

OnTimer イベントは「STOP」ボタンがクリックされるまで設定された interval で生起し続けるので、立方体もそれに合わせて回転を続けることになる（図 3）。

行列式と階数

(n,n)型の行列は正方形行列という。

正方形行列

$$A = \begin{pmatrix} a_{11}a_{12}\cdots a_{1n} \\ \vdots \\ a_{n1}a_{n2}\cdots a_{nn} \end{pmatrix} = (\mathbf{a}_1 \mathbf{a}_2 \cdots \mathbf{a}_n)$$

に対して、次式

$$\det(\mathbf{a}_1 \mathbf{a}_2 \cdots \mathbf{a}_n) = \sum_s \operatorname{sgn} s \cdot a_{s(1)1} a_{s(2)2} \cdots a_{s(n)n}$$

で与えられる値を行列 A の行列式という。ここで、

$$\{s(1), s(2), \dots, s(n)\}$$

は

$$\{1, 2, \dots, n\}$$

を並べかえたものであり、 \sum_s は、この並べかえ方の全ての方法についての和であることを表わす。 $\operatorname{sgn} s$ は、並べかえ方 s を、対(i,j)の並べかえの組み合わせ（積）で表わしたとき、偶数個の対の並べかえの積で表わされるとき + 1、奇数個の対の並べかえの積で表わされるとき - 1 の値をとるものである。並べかえ方 s は、偶数個の対の並べかえの積で表わされるか、奇数個の対の並べかえの積で表わされるかのいずれかである。ある並べかえ方 s が偶数個の対の積で表わされたり奇数個の対の積で表わされたりすることはない。偶数個の対の積で表わされるとき、他の対の組み合わせの積で表しても常に偶数個の積になる。奇数個の場合も同様である。

行列式は $\det(\mathbf{a}_1 \mathbf{a}_2 \cdots \mathbf{a}_n)$ で表わしたり、 $|A|$ で表わしたりする。

行列式の絶対値 $|\det(\mathbf{a}_1 \mathbf{a}_2 \cdots \mathbf{a}_n)|$ は、ベクトル $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ で張られる平行体の体積（面積）を表わす。行列 A が (2, 2) 型のときは、2つのベクトル \mathbf{a}_1 と \mathbf{a}_2 で張られる平行四辺形の面積を表す。(3, 3) 型のときは、3つのベクトル $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2$ と \mathbf{a}_3 で張られる平行六面体の体積を表わす。行列式の符号はベクトルが右手系であれば正、左手系であれば負となる。

行列 A が (2, 2) 型であるとき、 \mathbf{a}_1 と \mathbf{a}_2 が同一直線上にあれば \mathbf{a}_1 と \mathbf{a}_2 で張られる平行四辺形の面積は 0 である。行列 A が (3, 3) 型のとき、 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2$ と \mathbf{a}_3 が同じ平面上にあれば体積は 0 である。

行列 A の列ベクトル $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ が k 次元の空間内にある (k 次元空間を張る) とき、行列 A の階数は k であるといい、

$$r(A) = k$$

などと表わします⁽²⁾。

行列 A の階数 $r(A)$ が k であるとき、行列

$$A = (\mathbf{a}_1 \mathbf{a}_2 \cdots \mathbf{a}_n) = \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{b}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_n \end{pmatrix}$$

の行ベクトル $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$ も k 次元空間内にある (k 次元空間を張る) すなわち、行列の列ベクトルと行ベクトルの張る空間の次元数は同じで、その次元数が階数である。

行列式と階数を求める関数 MatDet と MatRnk をユニットファイル UMatCalc.pas に用意した。MatDet のヘッダーは次のようにになっている。

```
function MatDet( a    : TMatCalc;
                  n    : Longint;
                  zero : Extended ) : Extended;
```

第 1 パラメータ a に行列式を求める行列を表わす配列、第 2 パラメータ n に行列の型 (n,n) の値 n を設定する。第 3 パラメータ zero は計算結果をゼロとみなす基準値である。これは、MatDet では行列式を掃出し法を用いて求めているが、そのときに成分の絶対値がこの値 zero より小さいときは 0 であると判定している。

階数を求める MatRnk のヘッダーは次のようになっています。

```
function MatRnk( a : TMatCalc;
                  m, n : Longint;
                  ZeroV : Extended ) : Longint;
```

行列 A の階数は、行列が正方行列でないときも列ベクトル、あるいは行ベクトルの張る空間の次元数として与えられる。行列の型 (m,n) を表す 2 つの数値、行数 m と列数 n、を第 2、第 3 パラメータに設定する。0 と判定するときの基準値は第 4 パラメータ ZeroV に設定する。

MatDet および MatRnk の使用例もプロジェクト PCheckMat.dpr に用意してある。図 1 のフォームで「Det」ボタンをクリックすると、「A =」の表示のある左上のグリッドに設定された行列の行列式が「Det」ボタンの右側のエディットコンポーネントに表示される。「Rank」

ボタンのクリックのときも同様に、「A =」の表示のある左上のグリッドに設定された行列の階数が「Rank」ボタンの右側のエディットコンポーネントに表示される。

逆行列

(n, n)型の正方行列 A の階数が n であるとき、(n, n)型の正方行列 B が存在して

$$BA = AB = I \quad (1)$$

が成り立つ。ここで、

$$I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ & & \ddots & & \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

である。I のように、行列の対角線上の成分のみが 1 で、他の成分は 0 である行列は単位行列と呼ばれている。(1)式における B を A の逆行列といい、 A^{-1} で表す。(1)式を A^{-1} を用いて書き表すと

$$A^{-1}A = AA^{-1} = I$$

となる。

(n, n)型の行列 A の階数が n で逆行列が存在するとき、A は正則行列であるという。

いま、単位行列 I を次のように行ベクトルに分けて表す。

$$I = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{e}_n \end{bmatrix}$$

ここで、 \mathbf{e}_i は i 番目の要素が 1 で、他の要素は 0 である行ベクトルを表す。

次の \mathbf{e}_i を用いて表される 3 つのタイプの(n, n)型の正則行列 $P_n(i, j)$ 、 $Q_n(i; c)$ 、 $R_n(i, j; c)$ は基本行列と呼ばれている。

$$P_n(i, j) = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{e}_{i-1} \\ \mathbf{e}_j \\ \mathbf{e}_{i+1} \\ \vdots \\ \mathbf{e}_{j-1} \\ \mathbf{e}_i \\ \mathbf{e}_{j+1} \\ \vdots \\ \mathbf{e}_n \end{bmatrix}, \quad Q_n(i; c) = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{e}_{i-1} \\ c\mathbf{e}_i \\ \mathbf{e}_{i+1} \\ \vdots \\ \mathbf{e}_n \end{bmatrix}, \quad R_n(i, j; c) = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{e}_{i-1} \\ \mathbf{e}_i + c\mathbf{e}_j \\ \mathbf{e}_{i+1} \\ \vdots \\ \mathbf{e}_n \end{bmatrix}$$

すなわち、 $P_n(i, j)$ は単位行列 I の第 i 行と第 j 行を入れ換えたものである。

$$P_n(i, j) = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & \\ & & 1 & & & & & \\ & & & 0 & \cdots & & 1 & \\ & & & & 1 & & & \\ & & & \vdots & & \ddots & & \vdots \\ & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & 0 \\ & & & & & & & & 1 \\ & & & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$Q_n(i; c)$ は単位行列 I の (i, i) 成分を c で置き換えたものである。

$$Q_n(i; c) = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & \\ & & 1 & & & & & \\ & & & c & & & & \\ & & & & 1 & & & \\ & & & & & \ddots & & \\ & & & & & & 1 & \end{pmatrix}$$

$R_n(i, j; c)$ は単位行列 I の (i, j) 成分を c で置き換えたものである。

$$R_n(i, j; c) = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & \cdots & c & \\ & & & \ddots & \vdots & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

基本行列 $P_n(i, j)$ を行列 A の左から掛けたものは $P_n(i, j)A$ は行列 A の i 行と j 行を入れ換えたものになる。すなわち、

$$P_n(i, j)A = P_n(i, j) \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_i \\ \vdots \\ \mathbf{a}_j \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_j \\ \vdots \\ \mathbf{a}_i \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

となる。

基本行列 $Q_n(i; c)$ を行列 A の左から掛けたものは行列 A の i 行を c 倍したものになる。すなわち、

$$Q_n(i; c)A = Q_n(i; c) \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_{i-1} \\ \mathbf{a}_i \\ \mathbf{a}_{i+1} \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_{i-1} \\ c\mathbf{a}_i \\ \mathbf{a}_{i+1} \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

となる。

基本行列 $R_n(i, j; c)$ を行列 A の左から掛けたものは行列 A の j 行の c 倍を i 行に加えたものになる。すなわち、

$$R_n(i, j; c)A = R_n(i, j; c) \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_i \\ \vdots \\ \mathbf{a}_j \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_i + c\mathbf{a}_j \\ \vdots \\ \mathbf{a}_j \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

となる。

基本行列のこれらの性質はガウスの消去法^{(3) (4)}における行の操作に対応しているので、行列 A の左から適当な基本行列を掛けていくことによりガウスの消去法を行うことができる。すなわち、求める逆行列 A^{-1} を X とおき、

$$AX = I$$

の左からガウスの消去法の操作に対応して適当な基本行列 E_1, \dots, E_p を順番に掛けていくと

$$E_p \cdots E_1 A = \begin{pmatrix} 1 & a'_{12} & a'_{13} & \cdots & a'_{1n} \\ 0 & 1 & a'_{23} & \cdots & a'_{2n} \\ & & \ddots & & \\ 0 & & \cdots & 1 & a'_{n-1,n} \\ 0 & & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$E_p \cdots E_1 AX = E_p \cdots E_1 I = B \quad (2)$$

と変形できる。ここで、 $B = E_p \cdots E_1$ とおいている。

式(2)は

$$\begin{pmatrix} 1 & a'_{12} & a'_{13} & \cdots & a'_{1n} \\ 0 & 1 & a'_{23} & \cdots & a'_{2n} \\ & & \ddots & & \\ 0 & & \cdots & 1 & a'_{n-1,n} \\ 0 & & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix} X = B$$

という形なので、上式は X についての方程式とみて、第 n 行から順番に x_{ij} の値を求めるこ

とができる^{(3)と(4)}。

すなわち、

$$X = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_n \end{bmatrix}$$

とおくと、式(2)は次式の形になる。

$$\begin{bmatrix} 1 & \mathbf{a}'_{12} & \mathbf{a}'_{13} & \cdots & \mathbf{a}'_{1n} \\ 0 & 1 & \mathbf{a}'_{23} & \cdots & \mathbf{a}'_{2n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 1 & \mathbf{a}'_{n-1,n} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_n \end{bmatrix}$$

上式を行ごとに表すと式(2.1)～(2.n)の連立方程式になる

$$\mathbf{x}_1 + a'_{12}\mathbf{x}_2 + \cdots + a'_{1n}\mathbf{x}_n = \mathbf{b}_1 \quad (2.1)$$

$$\mathbf{x}_2 + a'_{23}\mathbf{x}_3 + \cdots + a'_{2n}\mathbf{x}_n = \mathbf{b}_2 \quad (2.2)$$

•

•

•

$$\mathbf{x}_{n-1} + a'_{n-1,n}\mathbf{x}_n = \mathbf{b}_{n-1} \quad (2.n-1)$$

$$\mathbf{x}_n = \mathbf{b}_n \quad (2.n)$$

上の連立方程式の解 \mathbf{x}_i は、まず式(2.n)により \mathbf{x}_n が与えられ、 \mathbf{x}_n と式(2.n-1)より \mathbf{x}_{n-1}

が与えられ、…、 $\mathbf{x}_n \sim \mathbf{x}_{i+1}$ と式(2.i)より \mathbf{x}_i が与えられ、…、 $\mathbf{x}_n \sim \mathbf{x}_2$ と式(2.1)

より \mathbf{x}_1 が与えられるという形で求めることができる。

上の方法によって逆行列を求める手続きを Mat_Inv_Gauss としてユニットファイル UMatCalc.pas に用意している。ユニットファイル UMatCalc.pas では、この手続き Mat_Inv_Gauss を用いて求めた逆行列を値とする関数 MatInv を用意した。MatInv のヘッダーは次のようにになっている。

```
function MatInv( a : TMatCalc;
  n : Longint;
  ZeroV           // ゼロの基準値
  : Extended ) : TMatCalc;
```

第1パラメータに逆行列を求める行列を表わす配列を、第2パラメータに行列の型(n, n)を与える値 n を設定する。第3パラメータには0とみなす基準値を設定する。この値は、MatInv 内で逆行列を計算するために呼び出す手続き Mat_Inv_Gauss において数値を0とみなす基準値の実パラメータとして用いられている。これは、計算結果が理論的には0であっても実数型の有効桁数の制限のために0にはならない場合に対処するためのものである。

行列 A が対称行列のときは Cholesky 分解を用いて逆行列を求めることができる。ここで、行列 A が対称行列であるとは、 A の転置行列 A' が自分自身に等しい、すなわち、

$$A = A'$$

が成り立つことをいう。これを A の要素の関係で表すと

$$a_{ij} = a_{ji}$$

となる。

行列 A が対称行列のときは、次の Cholesky 分解

$$A = SS' \quad (3)$$

ただし、

$$S = \begin{pmatrix} s_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ s_{21} & s_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ & & \ddots & & \\ s_{n-1,1} & \cdots & s_{n-1,n-1} & 0 \\ s_{n1} & s_{n2} & \cdots & s_{n,n-1} & s_{nn} \end{pmatrix}$$

を行って、逆行列を

$$A^{-1} = (S^{-1})' S^{-1}$$

によって求めることができる。

Cholesky 分解 (3) 式は、

$$a_{ii} = \sum_{j=1}^i s_{ij} s_{ij}$$

および

$$a_{ik} = \sum_{j=1}^i s_{ij} s_{kj} \quad k > i$$

の関係式から求めることができる⁽⁴⁾。

まず、 $i = 1$ の場合から計算を始める。このとき、

$$a_{11} = s_{11}s_{11}, \quad a_{1k} = s_{11}s_{k1}$$

であるので、

$$s_{11} = \sqrt{a_{11}}, \quad s_{k1} = \frac{a_{1k}}{s_{11}}$$

となる。

$i-1$ 列までの $s_{k,j}$ が求まったとすると、次式

$$s_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{j=1}^{i-1} s_{ij}s_{ij}}, \quad s_{ki} = \frac{a_{ik} - \sum_{j=1}^{i-1} s_{ij}s_{kj}}{s_{ii}}$$

より i 列の s_{ki} が求まる。

上の Cholesky 分解を用いた方法⁽⁴⁾で逆行列を求める手続き Mat_Inv_S をユニットファイル UMatCalc.pas に用意した。Cholesky 分解を用いて求めた逆行列を値とする関数 MatInvS も UMatCalc.pas に用意した。ヘッダーは

```
function MatInvS( a : TMatCalc;
                   n : Longint;
                   ZeroV : Extended ) : TMatCalc;
```

となっていて、MatInv の場合と同じである。

関数 MatInv と MatInvS の使用例もプログラム PCheckMat.dpr に含めた。

「Inv」ボタン（図 1）のクリックで「 $A =$ 」と表示のある左上のグリッドに設定された行列の逆行列が関数 MatInv の呼び出しによってガウスの消去法で求められ、下のグリッドに「 $Inv(A) =$ 」のタイトルとともに表示される。右上のグリッドには左上に設定された行列とその逆行列との積が表示される。この行列は理論的には単位行列 I であるべきものであるが、計算精度の限界のため 0 となるべき (i, j) 成分に 0 でない非常に小さい値が表示されることがある。計算では Extended 型を用いているが、Extended 型の精度は約 19 ~ 20 桁である。

「 $Inv(S)$ 」ボタン（図 1）をクリックすると「 $A =$ 」と表示のある左上のグリッドに設定されている行列の値 A から対称行列 AA' が求められて「 $A =$ 」の表示のあるグリッドに表示され、その逆行列が MatInvS によって算出される。算出した逆行列は下のグリッドに「 $Inv(A) =$ 」のラベルとともに表示されます。右上のグリッドには行列とその逆行列との積 $(AA')(AA')^{-1}$ が表示される。この積の値も理論的には単位行列 I であるべきものであ

るが、計算精度の限界のため 0 となるべき (i, j) 成分が 0 でない非常に小さい値になることがある。

単回帰分析

逆行列の使用例として単回帰分析のプログラム PAnal2Vars.dpr を作成した。

単回帰分析とは、2 变量のデータ $(x_1, y_1), \dots, (x_N, y_N)$ が与えられたとき、各 y_i を x_i で最もよく説明する 1 次式を求めるものである。いま、1 次式を

$$y = ax + b$$

で与えたとき、 y_i を上の 1 次式で説明するときの誤差の 2 乗和を SS で表わすと、

$$SS = \sum_{i=1}^N \{y_i - (ax_i + b)\}^2$$

となる。

y_i を x_i で最もよく説明する 1 次式を SS を最小にするものとして与えるときの a と b の値は、SS の a および b による偏導関数を 0 にするものとして求めることができる。

偏導関数は次のように与えられる。

$$\begin{aligned} \frac{\partial SS}{\partial a} &= \sum_{i=1}^N 2\{y_i - (ax_i + b)\}(-x_i) \\ &= -2 \sum_{i=1}^N (y_i x_i - ax_i x_i - bx_i) \\ \frac{\partial SS}{\partial b} &= \sum_{i=1}^N 2\{y_i - (ax_i + b)\}(-1) \\ &= -2 \sum_{i=1}^N (y_i - ax_i - b) \end{aligned}$$

上の 2 つの偏導関数を 0 とおいて次式を得る。

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^N y_i x_i &= a \sum_{i=1}^N x_i x_i + b \sum_{i=1}^N x_i \\ \sum_{i=1}^N y_i &= a \sum_{i=1}^N x_i + b \sum_{i=1}^N 1 \end{aligned}$$

すなわち、

$$\begin{pmatrix} \sum_{i=1}^N y_i x_i \\ \sum_{i=1}^N y_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^N x_i x_i & \sum_{i=1}^N x_i \\ \sum_{i=1}^N x_i & \sum_{i=1}^N 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \quad (4)$$

したがって、

$$\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^N x_i x_i & \sum_{i=1}^N x_i \\ \sum_{i=1}^N x_i & \sum_{i=1}^N 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^N y_i x_i \\ \sum_{i=1}^N y_i \end{pmatrix} \quad (5)$$

として a と b が求まる。

いま、

$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_N \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} x_1 & 1 \\ x_2 & 1 \\ \vdots & \\ x_N & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$$

とおくと、(4)式は

$$X' \mathbf{y} = X' X \mathbf{b}$$

(5)式は

$$\mathbf{b} = (X' X)^{-1} X' \mathbf{y}$$

と書る。

また、

$$y_i \approx a x_i + b$$

はまとめて

$$\mathbf{y} \approx X \mathbf{b}$$

と書ける。ここで、記号 \approx は近似式であることを表わす。

単回帰分析を行うプログラム PAnal2Vars.dpr を実行すると図 4 のようなフォームが表示される。グリッドのセルに x_i と y_i の値を設定して、「散布図」ボタンをクリックすると単回帰分析が行われる。「計算」ボタンをクリックすると x_i および y_i それぞれの平均値や標準偏差などが計算される。



図4 プログラム PAnal2Vars.dpr の実行開始時のフォーム

グリッド内のセルのデータの設定は、セルをクリックしてアクティブにしてからキーボードで入力する。データ設定用のセルをクリックして「追加」ボタンをクリックするとそのセルの下に新しい行が挿入される。「削除」ボタンをクリックすると、そのセルの行が削除される。グリッド内のデータの設定は空のセルがないように全てのデータ設定用セルに値を設定する(図5)。グリッドの上のラベルの設定用エディットコンポーネントには2つの変量 x_i および y_i のラベルを設定する。設定された文字列は散布図(図7)の出力で用いられる。



図5 グリッドに設定されたデータ

設定したデータは、「保存」ボタンのクリックでファイルに保存することができる。ファイル名は、「保存」ボタンのクリックで表示されるダイアログボックスにおいて設定する。このファイルはテキストファイルとして書き出されるので、テキストエディタで開いて見ることもできる。

「保存」ボタンのクリックで保存したファイルは、「読み込む」ボタンのクリックで読み込むことができる。読み込むファイルの名前は、「読み込む」ボタンのクリックで表示されるダイアログボックスで設定する。



図6 「散布図」ボタン(図5)のクリックで表示されるフォーム

図5の状態で「散布図」ボタンをクリックすると、図6のようなフォームが表示される。 「描画」ボタンをクリックすると、出力用ファイル名の設定を求めるダイアログボックスが表示される。ここで設定された名前のファイルに回帰分析の計算結果が出力される。

求められた 1 次式 $y = ax + b$ (回帰直線という) のグラフが散布図内に描かれる (図 7)。フォーム上部の「印刷」ボタンをクリックすると散布図がプリンタに出力される。散布図は印刷用紙が縦長の方向であることを想定して出力されるので、「印刷」ボタンのクリックで表示されるダイアログボックスにおいて印刷用紙の向きが縦長であることを確認する。表示されたダイアログボックスにおいて用紙の向きの設定が横長であれば縦長に設定し直してから「OK」ボタンをクリックする。

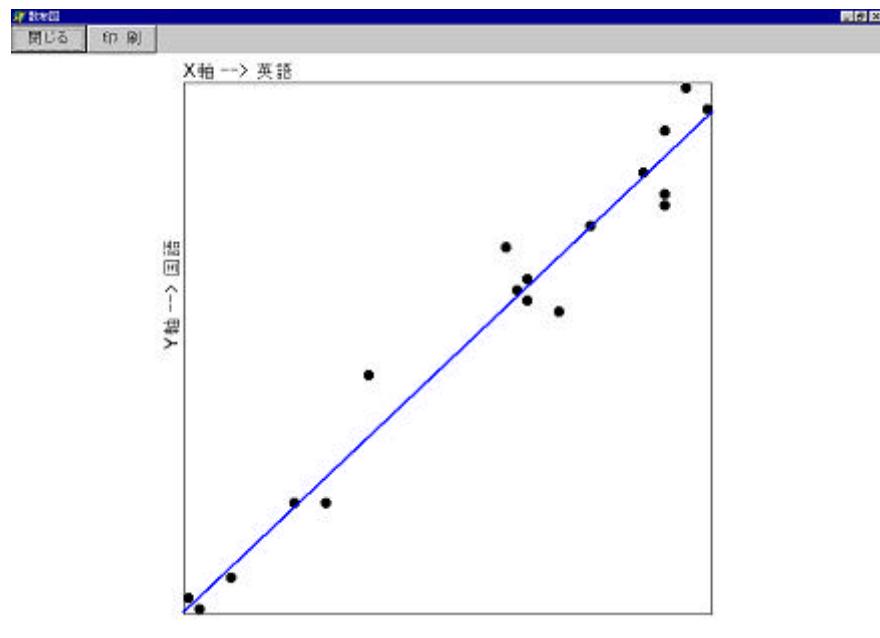


図 7 散布図と回帰直線

「閉じる」(図 7)、「終了」(図 5)ボタンのクリックでプログラムを終了後、「散布図」、「描画」ボタンのクリックで表示されたダイアログボックスにおいて設定した名前の出力用ファイルをテキストエディタで開くと、回帰直線の係数 a と b の値、および x_i と y_i の相関係数や決定係数などが書き出されているのを見ることができる。決定係数は相関係数を 2 乗したもので、回帰直線がデータ y_i の変動をどれくらい説明しているかを示すものである。詳しくは文献⁽⁴⁾などを参照されたい。

参考文献

- (1) 斎藤正彦「線型代数入門」 Pp.278、東京大学出版会、1966.
- (2) J.D.Carroll & P.E.Green. Mathematical tools for applied multivariate analysis (revised edition). Pp.376, Academic Press, 1997
- (3) 戸川隼人「マトリクスの数値計算」 Pp.316、オーム社、1971.
- (4) 岡本安晴「Delphi で学ぶデータ分析法」 Pp.275、C Q出版社、1998.

リスト1 UMatCalc.pas に宣言されている関数

```
function MatAdd( a, b : TMatCalc;
                  m, n : Longint ) : TMatCalc;
```

(m,n)型の行列 a と b の和を関数値とする

```
function MatSub( a, b : TMatCalc;
                  m, n : Longint ) : TMatCalc;
```

(m,n)型の行列 a と b の差を関数値とする

```
function MatMul( a, b : TMatCalc;
                  L, m, n : Longint ) : TMatCalc;
```

(L,m)型の行列 a と (m,n)型の行列 b の積を関数値とする

```
function MatScl( s : Extended;
                  a : TMatCalc;
                  m, n : Longint ) : TMatCalc;
```

行列 a のスカラー s 倍を関数値とする

```
function Transpose( a : TMatCalc;
                     m, n : Longint ) : TMatCalc;
```

行列 a の転置行列を関数値とする

```
procedure Mat_Inv_Gauss( a      : TMatCalc; // a の逆行列を求める
                        var b : TMatCalc; // a の逆行列が返される
                        n     : Longint; // 行列のサイズ
                        ZeroV : Extended; // ゼロの基準値
                        var ECode           // 逆行列が求まれば 0 を返す
                            : Longint );
```

ガウスの消去法によって行列 a の逆行列を求め、求めた逆行列を b に返す手続き

```
function MatInv( a : TMatCalc;
                  n : Longint;
                  ZeroV           // ゼロの基準値
                  : Extended ) : TMatCalc;
```

行列 a の逆行列をガウスの消去法で求め、求めた逆行列を関数値とする

```
procedure Mat_Inv_S( a      : TMatCalc; // a の逆行列を求める
                     var b : TMatCalc; // a の逆行列が返される
                     n     : Longint; // 行列のサイズ
                     ZeroV : Extended; // ゼロの基準値
                     var ECode           // 逆行列が求まれば 0 を返す
                         : Longint );
```

行列 a の逆行列を Cholesky 分解を用いて求め、求めた逆行列を b に返す手続き

```
function MatInvS( a : TMatCalc;
                  n : Longint;
                  ZeroV           // ゼロの基準値
                  : Extended ) : TMatCalc;
```

行列 a の逆行列を Cholesky 分解を用いて求め、求めた逆行列を関数値とする

```
function MatDet( a     : TMatCalc;
                  n     : Longint;
                  zero      // ゼロの基準値
                  : Extended ) : Extended;
```

行列 a の行列式を関数値とする

```
function MatRnk( a : TMatCalc;
                  m, n : Longint;
                  ZeroV           // ゼロの基準値
                  : Extended ) : Longint;
```

(m,n)型の行列 a の階数を関数値とする