

1. (余因子展開)  $n \times n$  行列  $A = (a_{ij})$  の第  $i$  行, 第  $j$  列を除いてできる  $(n-1) \times (n-1)$  行列の行列式を,  $A$  の第  $(i, j)$  小行列式という. これに符号  $(-1)^{i+j}$  をかけたものを  $A$  の第  $(i, j)$  余因子といい,  $\tilde{a}_{ij}$  と記す. このとき以下の問いに答えよ.

(1)

$$\det A = a_{1j}\tilde{a}_{1j} + a_{2j}\tilde{a}_{2j} + \cdots + a_{nj}\tilde{a}_{nj} \quad (j = 1, 2, \dots, n) \quad (1)$$

$$\det A = a_{i1}\tilde{a}_{i1} + a_{i2}\tilde{a}_{i2} + \cdots + a_{in}\tilde{a}_{in} \quad (i = 1, 2, \dots, n) \quad (2)$$

を証明せよ. 式 (1), (2) をそれぞれ第  $j$  列, 第  $i$  行に対する余因子展開という.

(2)

$$a_{1j}\tilde{a}_{1l} + a_{2j}\tilde{a}_{2l} + \cdots + a_{nj}\tilde{a}_{nl} = \delta_{jl} \det A \quad (j, l = 1, 2, \dots, n) \quad (6)$$

$$a_{i1}\tilde{a}_{k1} + a_{i2}\tilde{a}_{k2} + \cdots + a_{in}\tilde{a}_{kn} = \delta_{ik} \det A \quad (k, i = 1, 2, \dots, n) \quad (7)$$

を証明せよ. ここで  $\delta_{ij}$  はクロネッカー  $\delta$  である.

$\tilde{a}_{ji}$  を  $(i, j)$  成分とする (順序に注意)  $n \times n$  行列  $\tilde{A}$  を  $A$  の余因子行列という. 式 (6), (7) から

$$\tilde{A}A = A\tilde{A} = (\det A)I$$

が示された. ここから  $\det A \neq 0$  のとき  $\tilde{A}/\det A$  が  $A$  の逆行列であることがわかる.

2. (特性多項式)  $n \times n$  行列  $A = (a_{ij})$  に対して以下のように定義される  $x$  の  $n$  次多項式

$$\det(xI - A) = \det \begin{pmatrix} x - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & x - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & x - a_{nn} \end{pmatrix}$$

を  $A$  の特性多項式という.  $\det(xI - A) = 0$  の解を  $A$  の特性根 (または固有値) という. 特性根の一つを  $\lambda$  とするとき,

$$Au = \lambda u$$

を満たすゼロでないベクトル  $u$  を固有ベクトルという. このとき以下の性質が成り立つことを証明せよ.

(1) 行列  $A$  が三角行列ならば, その対角成分は固有値に等しい.(2) 任意の  $n \times n$  正則行列  $P$  に対して  $\det(xI - P^{-1}AP) = \det(xI - A)$  が成り立つ.

(3) 任意の行列  $A$  は適当な  $n \times n$  正則行列  $P$  を選ぶと  $P^{-1}AP$  が上三角行列となるようにできる。

(4)  $A$  の特性多項式が

$$(x - \lambda_1)(x - \lambda_2) \cdots (x - \lambda_n)$$

ならば  $A^p$  ( $p$  は自然数) の特性多項式は

$$(x - \lambda_1^p)(x - \lambda_2^p) \cdots (x - \lambda_n^p)$$

である。

3. (正規方程式) 2種類の観測量  $x, y$  があり,  $y$  が  $x$  の関数としてふるまう場合を考える。最も簡単な関係として,  $y = ax + b$  の線形関係を考える。一般に誤差を含む  $n$  組みの観測データ  $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$  から,  $a$  と  $b$  を推定する問題を考える。

(1)  $Q = \sum_{i=1}^n \{y_i - (ax_i + b)\}^2$  を残差平方和という。 $Q$  を最小化する条件から  $a$  と  $b$  を求める方程式を導け。このようにして推定される直線  $y = ax + b$  を回帰直線という。

(2) この問題を観測量  $x$  がベクトル  $x$  の場合に一般化する。ここで  $x$  は  $p$  個の成分からなる。このとき  $y$  と  $x$  に線形関係  $y = a_0 + \sum_{j=1}^p a_j x_j$  があるものとする。 $n$  組みの誤差を含む観測データ  $(x^{(1)}, y_1), \dots, (x^{(n)}, y_n)$  から  $a_i$  を求めることを考える。次のように列ベクトルと行列を導入する。

$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} 1 & x_1^{(1)} & \cdots & x_p^{(1)} \\ 1 & x_1^{(2)} & \cdots & x_p^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_1^{(n)} & \cdots & x_p^{(n)} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{a} = \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_p \end{pmatrix}$$

このとき残差平方和  $\sum_{i=1}^n \left\{ y_i - \left( a_0 + \sum_{j=1}^p a_j x_j \right) \right\}^2$  が最小になるには  $\mathbf{a}$  が次の方程式を満たせば良いことを証明せよ。

$${}^t X X \mathbf{a} = {}^t X \mathbf{y}$$

この方程式を正規方程式と呼ぶ。