

第 1 章

二次形式

二次式の平方完成

乗法公式 $(x + k)^2 = x^2 + 2kx + k^2$ を利用した次の形を、二次式の平方完成という

$$(x + k)^2 - k^2 = x^2 + 2kx$$

$$\begin{array}{|c|c|} \hline x^2 & kx \\ \hline kx & \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline x^2 & kx \\ \hline kx & k^2 \\ \hline \end{array} - \begin{array}{|c|c|} \hline & \\ \hline & k^2 \\ \hline \end{array}$$

斉次二次式と行列

2 つの文字 x, y の斉次二次式は、一般に次のように表される

$$ax^2 + 2bxy + cy^2 \quad (a, b, c \neq 0)$$

この式は、次のように行列の積として表すことができる

$$\begin{aligned}
 ax^2 + 2bxy + cy^2 &= ax^2 + byx + bxy + cy^2 \\
 &= (ax + by)x + (bx + cy)y \\
 &= \begin{pmatrix} ax + by & bx + cy \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} x & y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

すなわち、

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix}, \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

とおくと、

$$ax^2 + 2bxy + cy^2 = {}^t\mathbf{x}A\mathbf{x}$$

ここで、 A は実対称行列になっている

このような斉次二次式を一般化したものが、 n 個の文字 x_1, \dots, x_n についての二次形式である



二次形式

n 個の変数 x_1, \dots, x_n の斉次二次式を二次形式という

各項の係数を a_{ij} とすると、一般の二次形式 (n 変数斉次二次式) は次のように書くことができる

$$Q(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n a_{ii}x_i^2 + 2 \sum_{i < j} a_{ij}x_i x_j$$

ここで、各変数は可変、すなわち $x_i x_j = x_j x_i$ であるので、 $i \neq j$ の場合は、 $i < j$ を満たす項だけの和として書き、それを 2 倍している

あえて展開して書くと、次のようになる


$$Q(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n a_{ii}x_{ii}x_{ii} + \sum_{i < j} a_{ij}x_i x_j + \sum_{i < j} a_{ji}x_j x_i$$

$i < j$ においては $x_i x_j = x_j x_i$ であり、その係数についても $a_{ij} = a_{ji}$ が成り立つので、行列 $A = (a_{ij})$ は対称行列である

$$a_{ij} = \begin{cases} a_{ii} & (i = j) \\ a_{ij} = a_{ji} & (i < j) \end{cases}$$

このように a_{ij} を定めた上で、 \sum を 1 つにまとめることができる

$$Q(\mathbf{x}) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j$$

 二次形式の係数行列 二次形式は対称行列 $A = (a_{ij})$ によって、次のように表される

$$Q(\mathbf{x}) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j$$

このとき、 A を二次形式 $Q(\mathbf{x})$ の係数行列という

i が A の行番号、 j が列番号であるので、 x_i は横ベクトル、 x_j は縦ベクトルの成分である

$$\begin{aligned} Q(\mathbf{x}) &= \sum_{i,j=1}^n x_i a_{ij} x_j \\ &= \begin{pmatrix} x_1 & \cdots & x_n \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

そこで、 \mathbf{x} を縦ベクトルとみると、二次形式 $Q(\mathbf{x})$ とその係数行列は次のような関係にある

$$Q(\mathbf{x}) = {}^t \mathbf{x} A \mathbf{x}$$

この関係を用いて、任意の対称行列 A から二次形式を作ることができる

$Q(\mathbf{x})$ から A を作り、 A から $Q(\mathbf{x})$ を作ることができるので、 n 変数の二次形式 $Q(\mathbf{x})$ と n 次の対称行列 A は対応し、さらにこの対応は一対一である



実二次形式の標準化

A が実対称行列であることから、 A は適当な直交行列 P を用いて対角化できる

$$B = P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \alpha_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n \end{pmatrix}$$

与えられた二次形式 $Q(\mathbf{x}) = {}^t\mathbf{x}A\mathbf{x}$ に対して、 $\mathbf{y} = P^{-1}\mathbf{x}$ 、すなわち $\mathbf{x} = P\mathbf{y}$ という変数の変換を行うと、

$$\begin{aligned} {}^t\mathbf{x}A\mathbf{x} &= {}^t(P\mathbf{y})A(P\mathbf{y}) \\ &= {}^t\mathbf{y}^t P A P \mathbf{y} \\ &= {}^t\mathbf{y}(P^{-1}AP)\mathbf{y} \quad \left. \begin{array}{l} \text{直交行列の定義 } {}^tP = P^{-1} \end{array} \right\} \\ &= {}^t\mathbf{y}B\mathbf{y} \end{aligned}$$

となるので、変数 \mathbf{y} に関する係数行列は $B = P^{-1}AP$ である

B の形から、実際に ${}^t\mathbf{y}B\mathbf{y}$ を計算してみると、

$$\begin{aligned} {}^t\mathbf{y}B\mathbf{y} &= \begin{pmatrix} y_1 & \cdots & y_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \\ &= \alpha_1 y_1^2 + \cdots + \alpha_n y_n^2 \end{aligned}$$

となり、**交叉項** $y_i y_j$ ($i \neq j$) が現れない形に書き換わったことがわかる

このような交叉項のない形を実二次形式の**標準形**という

⚓ 実二次形式の直交対角化と標準形 実二次形式 $Q(\mathbf{x}) = {}^t\mathbf{x}A\mathbf{x}$ に対して、 A を対角化する直交行列 P による座標変換 $\mathbf{x} = P\mathbf{y}$ を行えば、

$$Q(\mathbf{x}) = \alpha_1 y_1^2 + \cdots + \alpha_n y_n^2$$

という、変数 \mathbf{y} に関する交叉項のない形（実二次形式の**標準形**）にできる

ここで、 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ は重複を含めて A の固有値と一致する