

### 演習問題 2.20

正定値行列  $\Sigma$  は、次の二次形式が、任意の実ベクトル  $\mathbf{a}$  について正になるということで定義できる。

$$\mathbf{a}^T \Sigma \mathbf{a}$$

… ( 2.285 )

$\Sigma$  が正定値になる必要十分条件は、式 ( 2.45 ) で定義される  $\Sigma$  のすべての固有値  $\lambda_i$  が正となることであることを示せ。

#### [ 固有ベクトルの方程式 ]

$$\Sigma \mathbf{u}_i = \lambda_i \mathbf{u}_i$$

… ( 2.45 )

ここで、 $\Sigma$  は  $D \times D$  の共分散行列である。また、演習問題 2.18 より、 $\Sigma$  には対称であるものを選んでよいことが示されている。

#### [ 固有ベクトルの正規直交性 ]

$\Sigma$  が実数の対称行列であるため、その固有値も実数となり、2つの固有値が  $\lambda_i \neq \lambda_j$  であるとき、それに対応する固有ベクトル  $\mathbf{u}_i$  と  $\mathbf{u}_j$  は、

$$\mathbf{u}_i^T \mathbf{u}_j = I_{ij}$$

… ( 2.46 )

となる。ただし、 $I_{ij}$  は単位行列の  $i, j$  要素で、

$$I_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j \text{ のとき} \\ 0, & \text{それ以外のとき} \end{cases}$$

… ( 2.47 )

を満たす。

#### [ 正定値行列 ( positive definite matrix ) ]

固有値がすべて正である行列のことである。

#### [ 半正定値行列 ( positive semidefinite matrix ) ]

固有値がすべて非負である行列のことである。

#### [ 解 ]

$\Sigma$  が正定値になる必要十分条件は、式 ( 2.45 ) で定義される  $\Sigma$  のすべての固有値  $\lambda_i$  が正となることであることを示す。 $\mathbf{a} \neq \mathbf{0}$  であると仮定すると、任意の実ベクトル  $\mathbf{a}$  は、 $\Sigma$  の固有ベクトル  $\mathbf{u}_i$  の線形結合

$$\mathbf{a} = \sum_{i=1}^D c_i \mathbf{u}_i$$

で表せる。ただし、 $D$  は各ベクトルの次元数、 $c_i$  は  $\mathbf{a}$  を  $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_D$  に射影した際に得られる係数である。 $\Sigma$  の固有値を  $\lambda_i$  とすると、固有方程式 ( 2.45 ) を用いて、

$$\begin{aligned}\mathbf{a}^T \mathbf{\Sigma} \mathbf{a} &= \left( \sum_{i=1}^D c_i \mathbf{u}_i \right)^T \mathbf{\Sigma} \left( \sum_{j=1}^D c_j \mathbf{u}_j \right) \\ &= \left( \sum_{i=1}^D c_i \mathbf{u}_i \right)^T \left( \sum_{j=1}^D c_j \lambda_j \mathbf{u}_j \right)\end{aligned}$$

となる。式 ( 2.46 ), ( 2.47 ) より、 $i = j$  のときのみ、 $\mathbf{u}_i^T \mathbf{u}_j = 1$  となるので、上記の式は、

$$= c_1^2 \lambda_1 + \cdots + c_D^2 \lambda_D = \sum_{i=1}^D c_i^2 \lambda_i$$

となる。ここで、 $\mathbf{a}$  は実ベクトルであり、 $\mathbf{a}$  の成分はすべて 0 でないので、すべての固有値が厳密に正であるとき、上記の式は厳密に正となることがわかる。

$$\sum_{i=1}^D c_i^2 \lambda_i > 0$$

( 任意の実ベクトル  $\mathbf{a}$  の成分  $c_i$  は負の値であっても  $c_i^2$  より、0 でない限り許容される。 )

ゆえに、 $\mathbf{\Sigma}$  が正定値行列である場合にしか成し得ない。もしいくつかの固有値  $\lambda_i$  が 0 、または負の値であれば、 $\mathbf{a} = \mathbf{u}_i$  となるようなベクトル  $\mathbf{a}$  が存在し得ることを意味する。

すなわち、上記の式が 0 以下になり得ることを意味する。これらのことから、 $\mathbf{\Sigma}$  のすべての固有値  $\lambda_i$  が正であることは、 $\mathbf{\Sigma}$  が正定値になる必要十分条件であることを意味している。

固有値  $\lambda_k$  が 0 であると仮定すると、固有方程式 ( 2.45 ) より、 $\mathbf{\Sigma} \mathbf{u}_k = \lambda_k \mathbf{u}_k = \mathbf{0}$  となり、両辺に対し、左側から  $\mathbf{\Sigma}^{-1}$  を掛けると、 $\mathbf{u}_k = \mathbf{0}$  が得られる。しかし、演習問題 2.18 より、 $\mathbf{u}_k \neq \mathbf{0}$  であるので、背理法より、 $\lambda_k \neq 0$  でなくてはならないことがわかる。