

次に,

$$\int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} f(x_1, \dots, x_p; \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) dx_p \cdots dx_1 = 1$$

を示そう. $\boldsymbol{\Sigma}$ は正定値であるから, 同値条件 (iii) から $\boldsymbol{\Sigma} = \boldsymbol{C}\boldsymbol{C}'$ となる正則行列 \boldsymbol{C} が存在する. この \boldsymbol{C} を用いて

$$\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu} = \boldsymbol{C}\boldsymbol{y}$$

と変数変換する. ただし, $\boldsymbol{y} = (y_1, \dots, y_p)'$ である. このとき,

$$\begin{aligned} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}) &= (\boldsymbol{C}\boldsymbol{y})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{C}\boldsymbol{y} \\ &= \boldsymbol{y}' \boldsymbol{C}' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{C}\boldsymbol{y} \\ &= \boxed{\text{読者の演習}} \\ &= \boldsymbol{y}' \boldsymbol{y} \end{aligned}$$

であり, この変数変換のヤコビアンは,

$$J(y_1, \dots, y_p) = \text{mod } |\boldsymbol{C}| \quad (3)$$

であるから,

$$\begin{aligned} &\int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} f(x_1, \dots, x_p; \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) dx_p \cdots dx_1 \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{(2\pi)^{p/2} |\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2}} \exp \left[-\frac{1}{2} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}) \right] dx_p \cdots dx_1 \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} \text{mod } |\boldsymbol{C}| \frac{1}{(2\pi)^{p/2} |\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \boldsymbol{y}' \boldsymbol{y} \right] dy_p \cdots dy_1 \end{aligned}$$

ここで,

$$\exp \left[-\frac{1}{2} \boldsymbol{y}' \boldsymbol{y} \right] = \prod_{i=1}^p \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right]$$

であること, および

$$|\boldsymbol{\Sigma}| = |\boldsymbol{C}|^2 \quad (4)$$

であることに注意すると,

$$\begin{aligned}
 & \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} \text{mod } |\mathbf{C}| \frac{1}{(2\pi)^{p/2} |\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \mathbf{y}' \mathbf{y} \right] dy_p \cdots dy_1 \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} \text{mod } |\mathbf{C}| \frac{1}{(2\pi)^{p/2} \text{mod } |\mathbf{C}|} \prod_{i=1}^p \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right] dy_p \cdots dy_1 \\
 &= \prod_{i=1}^p \left(\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right] dy_i \right) \\
 &= 1
 \end{aligned}$$

以上から, $f(x_1, \dots, x_p; \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ が pdf の条件を満たすことが確認できた.

式 (3) の解説

$\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y} + \boldsymbol{\mu}$ を成分を用いて表記すると

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11}y_1 + \cdots + c_{1p}y_p + \mu_1 \\ \vdots \\ c_{p1}y_1 + \cdots + c_{pp}y_p + \mu_p \end{pmatrix}$$

であるから,

$$\begin{aligned}
 J(y_1, \dots, y_p) &= \text{mod } \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial x_1}{\partial y_p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_p}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial x_p}{\partial y_p} \end{vmatrix} \\
 &= \text{mod } \begin{vmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{p1} & \cdots & c_{pp} \end{vmatrix} \\
 &= \text{mod } |\mathbf{C}|
 \end{aligned}$$

を得る.

定義 1. 確率行列 \mathbf{Z} は, 確率変数 Z_{11}, \dots, Z_{mn} を要素に持つ行列である.

$$\mathbf{Z} = (Z_{gh}) \quad g = 1, \dots, m; h = 1, \dots, n$$

行列の表現

$m \times n$ 行列 \mathbf{U} の (i, j) 成分を u_{ij} とする ($i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n$).
このとき、次のように表現することがある.

$$\begin{aligned}\mathbf{U} &= \begin{pmatrix} u_{11} & \cdots & u_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ u_{m1} & \cdots & u_{mn} \end{pmatrix} \\ &= (u_{ij})_{m \times n} \\ &= (u_{ij}) \quad i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n\end{aligned}$$

定義 2. 確率行列 \mathbf{Z} の期待値は,

$$E(\mathbf{Z}) = (E(Z_{gh})) \quad g = 1, \dots, m; h = 1, \dots, n$$

で与えられる.

特に, \mathbf{Z} が確率ベクトル \mathbf{X} の場合,

$$E(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} E(X_1) \\ \vdots \\ E(X_p) \end{pmatrix}$$

である. また, \mathbf{Z} が確率行列 $(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})'$ の場合は,

$$\begin{aligned}& E((\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})') \\ &= \begin{pmatrix} E((X_1 - \mu_1)^2) & \cdots & E((X_1 - \mu_1)(X_p - \mu_p)) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ E((X_p - \mu_p)(X_1 - \mu_1)) & \cdots & E((X_p - \mu_p)^2) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} V(X_1) & \cdots & Cov(X_1, X_p) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ Cov(X_p, X_1) & \cdots & V(X_p) \end{pmatrix}\end{aligned}$$

この行列を一般に共分散行列と呼び $V(\mathbf{X})$ と書く.

補題 1. \mathbf{Z} が $m \times n$ の確率行列, \mathbf{D} が $\ell \times m$ の実行列, \mathbf{E} が $n \times q$ の実行列, \mathbf{F} が $\ell \times q$ の実行列とすると,

$$E(\mathbf{DZE} + \mathbf{F}) = \mathbf{DE}(\mathbf{Z})\mathbf{E} + \mathbf{F}$$

が成り立つ.

特に, $\mathbf{Y} = \mathbf{D}\mathbf{X} + \mathbf{f}$ の場合,

$$E(\mathbf{Y}) = \mathbf{D}E(\mathbf{X}) + \mathbf{f}$$

$$V(\mathbf{Y}) = \mathbf{D}V(\mathbf{X})\mathbf{D}'$$

が成り立つ. 証明は読者の演習とする.

確率ベクトル $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_p)'$ が平均ベクトル $\boldsymbol{\mu}$, 共分散行列 $\boldsymbol{\Sigma}$ の多変量正規分布に従うとき,

$$E(\mathbf{X}) = \boldsymbol{\mu}, \quad V(\mathbf{X}) = \boldsymbol{\Sigma}$$

を示す.

$\boldsymbol{\Sigma} = \mathbf{C}\mathbf{C}'$ となる正則行列 \mathbf{C} を用いて $\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu} = \mathbf{C}\mathbf{y}$ と変数変換すると \mathbf{Y} の pdf は,

$$g(\mathbf{y}) = \prod_{i=1}^p \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right] \right)$$

である ($g(y_1, \dots, y_p)$ を $g(\mathbf{y})$ と略記することもある). 確率ベクトル \mathbf{Y} の第 i 成分 Y_i ($i = 1, \dots, p$) の期待値は,

$$\begin{aligned} E(Y_i) &= \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} y_i \prod_{i=1}^p \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right] \right) dy_p \cdots dy_1 \\ &= \left(\int_{-\infty}^{\infty} y_i \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right] dy_i \right) \\ &\quad \times \prod_{j \neq i} \left(\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{1}{2} y_j^2 \right] dy_j \right) \\ &= 0 \end{aligned}$$

したがって, $E(\mathbf{Y}) = \mathbf{0}$. 以上から,

$$E(\mathbf{X}) = E(\mathbf{C}\mathbf{Y} + \boldsymbol{\mu}) = \mathbf{C}E(\mathbf{Y}) + \boldsymbol{\mu} = \boldsymbol{\mu}$$

次に, $E(\mathbf{Y}\mathbf{Y}')$ について考える. $E(\mathbf{Y}\mathbf{Y}')$ の (i, j) 成分は, $i \neq j$ に対して,

$$\begin{aligned} E(Y_i Y_j) &= \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} y_i y_j \prod_{i=1}^p \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right] \right) dy_p \cdots dy_1 \\ &= \boxed{\text{読者の演習}} \\ &= 0 \end{aligned}$$

であり, $i = j$ に対して,

$$\begin{aligned} E(Y_i^2) &= \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} y_i^2 \prod_{i=1}^p \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{1}{2} y_i^2 \right] \right) dy_p \cdots dy_1 \\ &= \boxed{\text{読者の演習}} \\ &= 1 \end{aligned}$$

より $E(\mathbf{Y}\mathbf{Y}') = \mathbf{I}_p$ である. \mathbf{I}_p は $p \times p$ の単位行列である. 以上から,

$$\mathbf{V}(\mathbf{X}) = \mathbf{C}\mathbf{V}(\mathbf{Y})\mathbf{C}' = \mathbf{C}E(\mathbf{Y}\mathbf{Y}')\mathbf{C}' = \mathbf{C}\mathbf{C}' = \boldsymbol{\Sigma}$$

正定値の補足

行列 \mathbf{A} が正定値ならば, \mathbf{A}^{-1} も正定値である.

証明: 行列 \mathbf{A} が正定値ならば,

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} \quad (5)$$

が成り立つ. ただし, $\lambda > 0$ である. 式 (5) の両辺に左から \mathbf{A}^{-1} をかけることにより,

$$\mathbf{A}^{-1}\mathbf{x} = \frac{1}{\lambda}\mathbf{x}$$

を得る. このとき $1/\lambda > 0$ であるから, \mathbf{A}^{-1} は正定値である.

3.2 演習問題

問1 式 (4) が成り立つことを証明する. $\boldsymbol{\Sigma} = \mathbf{C}\mathbf{C}'$ より

$$\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\Sigma}(\mathbf{C}')^{-1} = \mathbf{I}_p$$

である. このことから, $|\mathbf{C}^{-1}| = 1/|\mathbf{C}|$, $|(\mathbf{C}')^{-1}| = (\text{ア})$, $|\mathbf{I}_p| = 1$ より $|\boldsymbol{\Sigma}| = |\mathbf{C}|^2$ を得る.

文中の (ア) に当てはまるものとして, 次の ① ~ ④ のうちから適切なものを一つ選べ. 1

① $|\mathbf{I}_p|$

② $|\mathbf{C}|$

③ $1/|\mathbf{C}|$

④ $1/|\mathbf{C}|^2$

問2 補題1を証明する. $E(\mathbf{DZE} + \mathbf{F}) = \mathbf{DE}(\mathbf{Z})\mathbf{E} + \mathbf{F}$ の左辺の (i, j) 成分は,

$$E\left(\sum_g \sum_h d_{ih} Z_{hg} e_{gj} + f_{ij}\right) = \sum_g \sum_h (\text{イ})$$

であり, これは右辺の (i, j) 成分に等しい.

文中の (イ) に当てはまるものとして, 次の ① ~ ④ のうちから適切なものを一つ選べ.

① $E(d_{ih})Z_{hg}e_{gj} + f_{ij}$ ② $d_{ih}E(Z_{hg})e_{gj} + f_{ij}$

③ $d_{ih}Z_{hg}E(e_{gj}) + f_{ij}$ ④ $d_{ih}Z_{hg}e_{gj} + E(f_{ij})$

問3 確率ベクトル \mathbf{X} の平均が $E(\mathbf{X}) = (1, 2, 3)'$, 共分散行列が $V(\mathbf{X}) = \mathbf{I}_3$ であるとする. また,

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 0 & 1 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

とし, $\mathbf{Y} = \mathbf{AX} + \mathbf{b}$ とする.

1. $E(\mathbf{Y})$ はいくらか. 次の ① ~ ④ のうちから適切なものを一つ選べ.

① $(17, 6, 11)'$ ② $(14, 4, 10)'$ ③ $(3, 2, 1)'$ ④ $(9, 2, 3)'$

2. $V(\mathbf{Y})$ はいくらか. 次の ① ~ ④ のうちから適切なものを一つ選べ.

① $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

② $\begin{pmatrix} 12 & 8 & 8 \\ 8 & 4 & 4 \\ 8 & 4 & 12 \end{pmatrix}$

③ $\begin{pmatrix} 14 & 10 & 4 \\ 10 & 2 & 4 \\ 4 & 4 & 14 \end{pmatrix}$

④ $\begin{pmatrix} 14 & 4 & 10 \\ 4 & 2 & 4 \\ 10 & 4 & 14 \end{pmatrix}$