

# 確率統計基礎講義 A

若木宏文

wakaki@hiroshima-u.ac.jp

<http://home.hiroshima-u.ac.jp/wakaki/lecture/index.shtml>

2019.4.24

# 目次

多次元正規分布

定義

分布の特性

## 2.2 多次元正規分布

# 定義 1

確率密度関数

$$f(\mathbf{x}; \boldsymbol{\mu}, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{p/2}} |\Sigma|^{-1/2} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})' \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right\}$$
$$(\boldsymbol{\mu} \in \mathbb{R}^p, \Sigma > 0)$$

によって定まる連続型分布を、 $p$ 次元正規分布といい  
 $N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  と表す。

注意 2.2.1  $f(\mathbf{x}; \boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  は確率密度関数の条件を満たす。

# Memo

# Memo

# 標準化

$\mathbf{X} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  とする.  $\Sigma = AA'$  とすると

$$\mathbf{Z} = A^{-1}(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu}) \sim N_p(\mathbf{0}, I_p)$$

が成り立つ.  $N_p(\mathbf{0}, I_p)$  を  $p$  次元標準 という.

逆に,  $\mathbf{Z} \sim N_p(\mathbf{0}, I_p)$  に対して

$$\mathbf{X} = \boldsymbol{\mu} + A\mathbf{Z} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma) \quad (\Sigma = AA')$$

が成り立つ.

注. 位置尺度分布族

一般に,  $\mathbf{Z} \sim g(\mathbf{z})$  ( $\mathbf{z} \in \mathbb{R}^p$ ) (確率密度関数) とするとき,

$$\mathcal{G} = \{f(\mathbf{z}; \boldsymbol{\mu}, A) = g(\boldsymbol{\mu} + A\mathbf{z})|A| \mid \boldsymbol{\mu} \in \mathbb{R}^p, A : \text{正則}\}$$

を  $g$  によって生成される位置尺度分布族 という.

# Memo



## 定義 2

### 多次元正規分布の別定義

$\Sigma$  を半正定値行列とする.

$p$  次元確率ベクトル  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_p)'$  に対し,

$\mathbf{X} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  とは,  $E[\mathbf{X}] = \boldsymbol{\mu}$ ,  $\text{Var}[\mathbf{X}] = \Sigma$  で, かつ,

任意の  $l \in \mathbb{R}^p$  に対し,  $l' \mathbf{X}$  が 1 次元正規分布に従うときのことをいう.

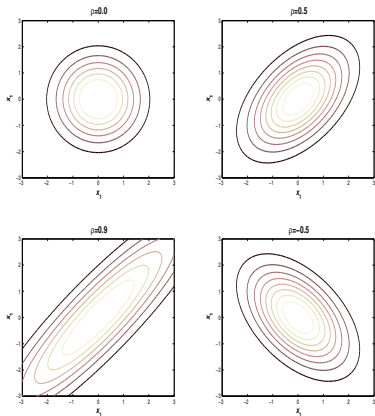
定義 2 で  $\Sigma$  が正則でないとき,  $N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  を **退化した正規分布** という.

注 2.2.2. この定義 2 は, 定義 1 より広い分布族を定義する.

# Memo

## 分布の特性

1. 多次元正規分布は  $\mu$  を中心に対称な分布であり、  
 $\Sigma$  はばらつきと変量ごとの関係の強さを表している。



$$\Sigma = \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}$$

## 分布の特性 (続き)

- $X \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  のとき,  $E[\mathbf{X}] = \boldsymbol{\mu}$ ,  $\text{Var}[\mathbf{X}] = \Sigma$ .
- $X \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  の特性関数は

$$C(\mathbf{t}) = E[\exp(i\mathbf{t}'\mathbf{X})] = \exp\left(i\mathbf{t}'\boldsymbol{\mu} - \frac{1}{2}\mathbf{t}'\Sigma\mathbf{t}\right) \quad (\mathbf{t} \in \mathbb{R}^p)$$

- $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^q$  ( $q \leq p$ ),  $B : q \times p$  行列 ( $\text{rank}(B) = q$ ) とすると  
 $\mathbf{X} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma) \Rightarrow \mathbf{Y} = \mathbf{b} + B\mathbf{X} \sim N_q(\mathbf{b} + B\boldsymbol{\mu}, B\Sigma B')$   
 このことから, 次が言える.

$X_1, \dots, X_p$  が独立で  $X_j \sim N(\mu_j, \sigma^2)$  ( $j = 1, \dots, p$ ) とし,  $p$  次直交行列  $H = (h_{ij})$  を用いて  
 $(Y_1, \dots, Y_p)' = H(X_1, \dots, X_p)$  と定めると,  $Y_1, \dots, Y_p$  は独立で  $Y_j \sim N(\eta_j, \sigma^2)$  となる.

ここで,  $\eta_j = \sum_{k=1}^p h_{jk} \mu_k$ .

# Memo



# Memo

## 分布の特性 (続き)

5. 再生性:  $\mathbf{X}_1 \sim N_p(\boldsymbol{\mu}_1, \Sigma_1)$ ,  $\mathbf{X}_2 \sim N_p(\boldsymbol{\mu}_2, \Sigma_2)$  で, かつ,  $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2$  が独立ならば  $\mathbf{X}_1 + \mathbf{X}_2 \sim N_p(\boldsymbol{\mu}_1 + \boldsymbol{\mu}_2, \Sigma_1 + \Sigma_2)$
6. 条件付き分布:  $\mathbf{X} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  のとき,  $\mathbf{X}, \boldsymbol{\mu}, \Sigma$  を

$$\mathbf{X} = \begin{matrix} p_1 \\ p_2 \end{matrix} \begin{pmatrix} \mathbf{X}_1 \\ \mathbf{X}_2 \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\mu} = \begin{matrix} p_1 \\ p_2 \end{matrix} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\mu}_1 \\ \boldsymbol{\mu}_2 \end{pmatrix}, \quad \Sigma = \begin{matrix} p_1 & p_2 \\ p_1 \begin{pmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma'_{12} & \Sigma_{22} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

と分割する. このとき,  $\mathbf{X}_2 = \mathbf{x}_2$  を与えたときの  $\mathbf{X}_1$  の条件付き分布は

$$\mathbf{X}_1 | \mathbf{X}_2 = \mathbf{x}_2 \sim N_{p_1}(\boldsymbol{\mu}_1 + \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1}(\mathbf{x}_2 - \boldsymbol{\mu}_2), \Sigma_{11.2}),$$

$$(\Sigma_{11.2} = \Sigma_{11} - \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma'_{12}),$$

となる. また,  $\mathbf{X}_2 \sim N_{p_2}(\boldsymbol{\mu}_2, \Sigma_{22})$  となる.



## レポート問題 3

性質 2 を，性質 3 または性質 4 を用いて示せ.

# Memo

# Memo

# Memo