

Wishart分布とその性質

多変量正規分布の推定とBox-Cox変換

山北倫太郎

June 21, 2025

1 Wishart分布

7.1 はじめに

- $X = \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}$ は標本行列を表す。
- \bar{x} と S は、それぞれ μ と Σ の一貫性のある不偏推定量を提供する。
 - $n\bar{x} = X'1$ (標本平均ベクトル(\bar{x}))
 - ここで、 1 は n 次元のベクトルで、すべての要素が1である。
 - $(n-1)S = X'X - n\bar{x}\bar{x}'$ (標本共分散行列(S))
 - S は母集団の共分散行列の不偏推定量であり、 $X'X$ は標本行列の転置と自身の積である。

7.1 はじめに

- 7.2節では、 x_1, \dots, x_n が独立同分布で $x \sim N_p(\mu, \Sigma)$ かつ $\Sigma > 0$ の場合の μ と Σ の最尤推定量が導出される。
- \bar{x} と S の同時分布に関する基本的な結果が命題7.1で証明される。
- 7.3節では、Wishart分布の基本的な特性が研究される。
- 7.4節では、データの多変量正規性を高めるためのBox-Cox変換が提示される。

7.2 \bar{x} と S の同時分布

- 正規性がある場合、 \bar{x} と S はいくつかの点で「最適」である。
- $V = (n-1)S$ とする。
- X の確率密度関数は様々な方法で記述できる。

$$\begin{aligned} f(X) &= (2\pi)^{-np/2} |\Sigma|^{-n/2} \exp \left[-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)' \Sigma^{-1} (x_i - \mu) \right] \\ &= (2\pi)^{-np/2} |\Sigma|^{-n/2} e^{-\frac{n}{2} \mu' \Sigma^{-1} \mu} \text{etr} \left[-\frac{1}{2} \text{tr} \Sigma^{-1} X' X + n \mu' \Sigma^{-1} \bar{x} \right] \\ &= (2\pi)^{-np/2} |\Sigma|^{-n/2} \text{etr} \left[-\frac{1}{2} [V + n(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)'] \Sigma^{-1} \right] \end{aligned} \quad (7.1)$$

確率変数ベクトル $X = (x_1, \dots, x_p)'$ が平均ベクトル μ と共分散行列 Σ を持つ多変量正規分布に従う場合、その確率密度関数 $f(x)$ は次のように表される。

p次元多変量正規分布の確率密度関数 (p.d.f.)

$$f(x) = (2\pi)^{-p/2} |\Sigma|^{-1/2} \exp \left(-\frac{1}{2} (x - \mu)' \Sigma^{-1} (x - \mu) \right)$$

- ここで、 x は確率変数ベクトル X がとりうる値を示す p 次元の列ベクトルである。
- μ は、各確率変数の平均値を要素とする p 次元の平均ベクトルである。
- Σ は、 $p \times p$ の共分散行列であり、各確率変数間の分散と共分散を表す対称な正定値行列である。

2行目

$\exp[\text{tr}()]=\text{etr}()$ の記法を用いると、確率密度関数は次のように表される。

$$\begin{aligned} & (x_i - \mu)' \Sigma^{-1} (x_i - \mu) \\ &= (x_i' - \mu') \Sigma^{-1} (x_i - \mu) \\ &= x_i' \Sigma^{-1} x_i - x_i' \Sigma^{-1} \mu - \mu' \Sigma^{-1} x_i + \mu' \Sigma^{-1} \mu \\ &= x_i' \Sigma^{-1} x_i - 2x_i' \Sigma^{-1} \mu + \mu' \Sigma^{-1} \mu \end{aligned}$$

ここで、 $\mu' \Sigma^{-1} x_i$ はスカラー値であり、スカラーの転置は自分自身なので、 $\mu' \Sigma^{-1} x_i = (x_i' \Sigma^{-1} \mu)'$ です。

したがって、 $x_i' \Sigma^{-1} \mu$ と $\mu' \Sigma^{-1} x_i$ は同じスカラー値を表します。

2行目

- μ' は平均ベクトル μ の転置を表し、 μ は p 次元の列ベクトルなので、 μ' は1行 p 列の行ベクトルになります。
 - Σ^{-1} は共分散行列 Σ の逆行列を表し、 Σ は $p \times p$ の正方行列なので、 Σ^{-1} も $p \times p$ の正方行列になります。
 - x_i は p 次元の列ベクトルであり、 x_i' はその転置で1行 p 列の行ベクトルになります。
- よって、 $(x_i - \mu)' \Sigma^{-1} (x_i - \mu)$ はスカラー値であります。

7.2 \bar{x} と S の同時分布

- $(X'X, \bar{x})$ (または (S, \bar{x}) のような一対一関数) は、 (Σ, μ) の最小十分完全統計量である。
- Rao-Blackwell/Lehmann-Schefféの定理により、不偏推定量の中で (\bar{x}, S) は最小分散を持つ。
- $n - 1 \geq p$ の場合の最尤推定量 (MLE) $\hat{\mu}$ と $\hat{\Sigma}$ を得るには、対数尤度関数を最小化する。

$$\ln |\Sigma| + \text{tr} \frac{1}{n} V \Sigma^{-1} + (\bar{x} - \mu)' \Sigma^{-1} (\bar{x} - \mu) \quad (7.2)$$

- 最尤推定量は $\hat{\mu} = \bar{x}$ と $\hat{\Sigma} = \frac{1}{n} V$ である。

7.2 \bar{x} と S の同時分布 (続き)

- 一般的な結果として、 \bar{x} は $N_p(\mu, \Sigma/n)$ に従う。
- 標本行列 X を Z を用いて表す。 $X \stackrel{d}{=} ZA' + 1\mu'$, ここで $Z \sim N_n^p(0, I_n \otimes I_p)$ かつ $\Sigma = AA'$ 。
- \bar{x} と S_x の分布は \bar{x} と S_z の分布に等しい。
- $P = n^{-1}11'$ と $Q = I - n^{-1}11'$ は直交射影である。
- $PZ \perp QZ$ であるため、 $\bar{z} \perp S_z$ である。
- $Q = HH'$ は直交基底を与えるため、 $(n-1)S_z = Z'HH'Z = U'U$ となる。

7.2 \bar{x} と S の同時分布 (続き)

定義 7.1 Wishart分布

$W \sim W_p(m)$ ならば $W \stackrel{d}{=} \sum_{i=1}^m z_i z_i'$, ここで z_i は独立同分布で $N_p(0, I)$ に従う。
 $V \sim W_p(m, \Sigma)$ ならば $V \stackrel{d}{=} AWA'$, ここで $\Sigma = AA'$ かつ $W \sim W_p(m)$ 。

命題 7.1

x_i が独立同分布で $N_p(\mu, \Sigma)$ に従う場合 ($i = 1, \dots, n$)、

- $\bar{x} \sim N_p(\mu, \Sigma/n)$
- $(n-1)S \sim W_p(n-1, \Sigma)$
- $\bar{x} \perp S$

7.3 Wishart分布の性質 - 補題

補題 7.1

$Z = (z_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ が独立同分布の $N(0, 1)$ に従う場合、 $P(|Z| = 0) = 0$ 。

$n = 1$ の場合は z_{11} が絶対連続分布を持つため、結果は成立する。
 Z を以下のように分割する。

$$Z = \begin{pmatrix} z_{11} & z'_{12} \\ z_{21} & Z_{22} \end{pmatrix}$$

$Z_{22} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ に対して結果が成立すると仮定すると、

$$\begin{aligned} P(|Z| = 0) &= P(|Z| = 0, |Z_{22}| \neq 0) + P(|Z| = 0, |Z_{22}| = 0) \\ &= P(z_{11} = z'_{12} Z_{22}^{-1} z_{21}, |Z_{22}| \neq 0) \\ &= E[P(z_{11} = z'_{12} Z_{22}^{-1} z_{21}, |Z_{22}| \neq 0 | z_{12}, z_{21}, Z_{22})] = 0 \end{aligned}$$

7.3 Wishart分布の性質 - 系

系 7.1

$Z = (z_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ が独立同分布の $N(0, 1)$ に従う場合、 $P(|Z| = t) = 0, \forall t$ 。

$$P(|Z| = t) = E[P(z_{11} = z'_{12}Z_{22}^{-1}z_{21} + t/|Z_{22}|, |Z_{22}| \neq 0 | z_{12}, z_{21}, Z_{22})] = 0。$$

補題7.1と系7.1は、 Z が任意の絶対連続分布を持つ場合にも有効である。

7.3 Wishart分布の性質 - 命題

命題 7.3

$W \sim W_p(m)$ かつ $m \geq p$ ならば、 W は確率1で非特異である。

$W \stackrel{d}{=} Z'Z$ であり、 $Z' = (z_1, \dots, z_m)$ かつ z_i は独立同分布の $N_p(0, I)$ に従う。

$\text{rank } W \stackrel{d}{=} \text{rank } Z'Z = \text{rank } Z \geq \text{rank } (z_1, \dots, z_p)$ は確率1で p となる。

したがって、 $\text{rank } W$ は確率1で p となる。