

ASYMPTOTIC EXPANSION OF THE GENERALIZED VARIANCE

広島大 理 藤越康祝

§ 1. 序

X ($n \times p$) の各行は互に独立で共分散行列 Σ , $E[X] = M$ なる多次元正規分布に従うものとする。すなわち, X の p.d.f. は

$$(1.1) \quad (2\pi)^{-\frac{pn}{2}} |\Sigma|^{-\frac{n}{2}} \exp\left[-\frac{1}{2} \Sigma^{-1} (X-M)' (X-M)\right] dX$$

である。ただし, $n \geq p$, $\exp A = \exp\{\text{trace } A\}$. $X'X = nS$ の分布は non-centrality parameter matrix $\Sigma^{-\frac{1}{2}} M' M \Sigma^{-\frac{1}{2}} = \Omega$ なる non-central Wishart 分布と呼ばれるものである。我々は generalized variance, すなわち, $|S|$ の non-null case における漸近展開を考える。null case, すなわち, $\Omega = 0$ のとき, $\sqrt{n} \{|S|/|\Sigma| - 1\}$ の漸近分布が $N[0, 2p]$ となることはよく知られている (cf. [2])。Baqai [3] は non-central linear case, すなわち, $\text{Rank } \Omega = 1$ のとき, $p=2(1)10$ の場合について, $|S|$ の exact 分布を与えている。しかし,

結果は複雑である。ISI の moment は, Constantine [4] により, matrix argument の hypergeometric function を用いて, 一般の場合に求められている。

我々は, non-centrality parameter matrix Ω の order が定数のとき, すなわち, $\Omega = O(1)$ のとき, Constantine が与えた moment をもとにして得られる特性関数を展開し, それを反転することにより, ISI の漸近展開が得られることを示す。 $\Omega = O(\pi) = \pi \otimes I$ のときは, non-central Wishart 分布の関数の漸近分布を求める方法を与え, この結果を用いて, ISI の漸近分布を求める。

§ 2. $\Omega = O(1)$ のとき

Constantine [4] は ISI の R 次の moment を matrix argument の hypergeometric function を用いて, 次のように与えている。

$$(2.1) \quad E[|S|^R] = |\Sigma|^R \left(\frac{2}{\pi}\right)^{PR} \frac{\Gamma_P[\frac{n}{2} + R]}{\Gamma_P[\frac{n}{2}]} \det\left(-\frac{\Omega}{2}\right) {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + R; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right)$$

ただし,

$$\Gamma_P[a] = \pi^{\frac{P(P-1)}{4}} \prod_{j=1}^P \Gamma\left[a + \frac{1}{2}(j-1)\right]$$

$${}_1F_1(a; b; S) = \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{\kappa} \frac{(a)_{\kappa}}{(b)_{\kappa}} \frac{C_{\kappa}(S)}{k!}$$

$$(a)_K = \prod_{j=1}^p (a + \frac{1}{2}(1-j))_{K_j} = \prod_{j=1}^p \frac{\Gamma[a + \frac{1}{2}(1-j) + K_j]}{\Gamma[a + \frac{1}{2}(1-j)]}$$

関数 $C_K(S)$ は分割 $K = (K_1, \dots, K_p)$, $K = K_1 + \dots + K_p$, $K_1 \geq \dots \geq K_p \geq 0$ に対応する zonal polynomial である. (2.1) より, 統計量 $Z = \sqrt{n} \log(|S|/|\Sigma|)$ の特性関数は次のように与えられる

$$\begin{aligned} C(t) &= E[e^{itZ}] \\ &= E[(|S|/|\Sigma|)^{it\sqrt{n}}] \\ (2.2) \quad &= \left(\frac{2}{\pi}\right)^{itp\sqrt{n}} \cdot \frac{\Gamma[\frac{n}{2} + \sqrt{n}it]}{\Gamma[\frac{n}{2}]} \cdot e^{it(-\frac{\Omega}{2})} {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right) \\ &= C_1(t) \cdot e^{it(-\frac{\Omega}{2})} {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right) \end{aligned}$$

$\Omega = 0$ のとき, $e^{it(-\frac{\Omega}{2})} {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right)$ は 1 になるから, $C_1(t)$ は null case の場合の特性関数を与えている. $C_1(t)$ の展開に対して, よく知られた公式

$$\begin{aligned} \log \Gamma(x+r) &= \frac{1}{2} \log 2\pi + (x+r-\frac{1}{2}) \log x - x \\ (2.3) \quad &- \sum_{r=1}^{\infty} (-1)^r B_{r+1}(r) \cdot \frac{1}{r(r+1)} \cdot \frac{1}{x^r} + O(|x|^{-A-1}) \end{aligned}$$

を用いる. ただし, $B_r(r)$ は Bernoulli の多項式で, とくに $B_2(r) = r^2 - r + \frac{1}{6}$, $B_3(r) = r^3 - \frac{3}{2}r^2 + \frac{1}{2}$, である.

$$(2.4) \quad \log C_1(t) = -Pt^2 + \frac{1}{\sqrt{n}} \left\{ -\frac{P(P+1)}{2}(it) - \frac{2P}{3}(it)^3 \right\} + \frac{1}{n} \left\{ \frac{P(P+1)}{2}(it)^2 + \frac{2P}{3}(it)^4 \right\} + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

従つて

$$(2.5) \quad C_1(t) = e^{-Pt^2} \left[1 - \frac{1}{\sqrt{n}} \left\{ \frac{P(P+1)}{2}(it) + \frac{2P}{3}(it)^3 \right\} + \frac{1}{n} \left\{ \frac{P(P+1)}{2}(it)^2 + \frac{P^2(P+1)^2}{8}(it)^2 + \frac{P(P+1)2P}{6}(it)^4 + \frac{2P}{3}(it)^4 + \frac{(2P)^2}{18}(it)^6 \right\} \right] + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

$$\frac{(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it)_k}{(\frac{n}{2})_k} = \prod_{j=1}^k \frac{\Gamma[\frac{n}{2}(1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}) + \frac{1}{2}(1-j) + k_j] \Gamma[\frac{n}{2} + \frac{1}{2}(1-j)]}{\Gamma[\frac{n}{2}(1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}) + \frac{1}{2}(1-j)] \Gamma[\frac{n}{2} + \frac{1}{2}(1-j) + k_j]} \quad \text{であるか}$$

5. 公式(2.3)を用いて

$$(2.6) \quad \frac{(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it)_k}{(\frac{n}{2})_k} = 1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}k + \frac{2(it)^2}{n}k(k-1) + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

をうる。(2.6)より

$$(2.7) \quad e^{t\Omega} \left(-\frac{\Omega}{2} \right) {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right) = e^{t\Omega} \left(-\frac{\Omega}{2} \right) \sum_{k=0}^{\infty} \sum_k \frac{C_k(\frac{\Omega}{2})}{k!} \left\{ 1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}k + \frac{2(it)^2}{n}k(k-1) + O(n^{-\frac{3}{2}}) \right\}$$

をうる。(tS)^k = \sum_k C_k(S) が成立しているから。一般に

次の関係式をうる.

$$\begin{aligned}
 & \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{K} \frac{C_k(S)}{K!} \{k(k-1)\cdots(k-r+1)\} \\
 (2.8) \quad & = \sum_{k=r}^{\infty} \frac{(tS)^k}{k!} k(k-1)\cdots(k-r+1) \\
 & = (tS)^r \sum_{k=r}^{\infty} \frac{(tS)^{k-r}}{(k-r)!} = (tS)^r e^{tS}
 \end{aligned}$$

上の公式を用いて.

$$\begin{aligned}
 (2.9) \quad & e^{t\Omega} {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right) \\
 & = 1 + \frac{it}{\sqrt{n}} t\Omega + \frac{(it)^2}{n} \frac{(t\Omega)^2}{2} + O(n^{-\frac{3}{2}})
 \end{aligned}$$

をうる. (2.5) と (2.9) より.

$$\begin{aligned}
 (2.10) \quad & C(t) = e^{-Pt^2} \left[1 - \frac{1}{\sqrt{n}} \left\{ \frac{P(P+1)}{2} (it) - t\Omega (it) + \frac{2P}{3} (it)^3 \right\} \right. \\
 & + \frac{1}{n} \left\{ \frac{P(P+1)}{2} (it)^2 + \frac{P^2(P+1)^2}{8} (it)^2 + \frac{1}{2} (t\Omega)^2 (it)^2 - \frac{P(P+1)}{2} t\Omega (it)^2 \right. \\
 & \left. \left. + \frac{2P}{3} (it)^4 + \frac{P(P+1)2P}{6} (it)^4 + \frac{(2P)^2}{18} (it)^6 \right\} \right] + O(n^{-\frac{3}{2}})
 \end{aligned}$$

をうる. (2.10) を反転することにより次の定理をうる.

[Theorem 1]

$$\Omega = \Sigma^{-\frac{1}{2}} M' M \Sigma^{-\frac{1}{2}} = O(1) \text{ と仮定する.}$$

$\tilde{z} = \frac{\sqrt{\pi}}{\sqrt{2p}} \log \frac{|S|}{|\Sigma|}$ とおく。このとき、

$$\begin{aligned} P\{\tilde{z} \leq x\} &= \Phi(x) + \frac{1}{\sqrt{2p}\pi} \left\{ \left(\frac{p(p+1)}{2} - t\Omega \right) \Phi'(x) + \frac{1}{3} \Phi^{(3)}(x) \right\} \\ &+ \frac{1}{2p\pi} \left\{ \left(\frac{p(p+1)}{2} + \frac{p^2(p+1)^2}{8} + \frac{1}{2}(t\Omega)^2 - \frac{p(p+1)}{2} t\Omega \right) \Phi^{(2)}(x) \right. \\ &\left. + \left(\frac{1}{3} + \frac{p(p+1)}{6} - \frac{1}{3} t\Omega \right) \Phi^{(4)}(x) + \frac{1}{18} \Phi^{(6)}(x) \right\} + O(n^{-\frac{3}{2}}) \end{aligned}$$

なる漸近展開が成立する。ただし、 $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{u^2}{2}} du$ 。
 $\Phi^{(r)}(x)$ は $\Phi(x)$ の r 回の微分である。

§ 3. $\Omega = n\Theta = O(n)$ のとき

non-central Wishart 分布 $X'X = W$ の特性関数 $C_w(\Gamma)$ は Anderson [1] より次のように与えられる。

$$(3.1) \quad C_w(\Gamma) = |\mathbf{I} - 2i\Sigma^{\frac{1}{2}}\Gamma\Sigma^{\frac{1}{2}}|^{-\frac{n}{2}} \text{etr} \left\{ -\frac{\Omega}{2} + \frac{1}{2}(\mathbf{I} - 2i\Sigma^{\frac{1}{2}}\Gamma\Sigma^{\frac{1}{2}})^{-1}\Omega \right\}$$

ただし、 $\Gamma = (\frac{1}{2}(1+\delta_{ij})t_{ij})$, $t_{ij} = t_{ji}$ 。このことより、

$$S^* = \sqrt{\pi} \left\{ \Sigma^{-\frac{1}{2}} S \Sigma^{-\frac{1}{2}} - (\mathbf{I} + \Theta) \right\}$$

の特性関数 $C_{S^*}(\Gamma)$ は

$$(3.2) \quad C_{S^*}(\Gamma) = \left| \mathbf{I} - \frac{2i}{\sqrt{\pi}}\Gamma \right|^{-\frac{n}{2}} \text{etr} \left\{ -\frac{n}{2}\Theta + \frac{n}{2}(\mathbf{I} - \frac{2i}{\sqrt{\pi}}\Gamma)^{-1}\Theta \right\} \text{etr} \left\{ -\sqrt{\pi}i\Gamma(\mathbf{I} + \Theta) \right\}$$

となる. $C_{S^*}(\Gamma)$ を展開する. 十分大きな n に対して. 次の公式がなりたつことはよく知られている.

$$(3.3) \quad \left(I - \frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma\right)^{-1} = I + \frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma + \left(\frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma\right)^2 + \dots$$

$$(3.4) \quad \left|I - \frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma\right|^{-\frac{n}{2}} = \exp\left\{-\frac{n}{2} \log \left|I - \frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma\right|\right\} \\ = \exp\left\{\frac{n}{2} \left\{ \ln\left(\frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma\right) + \frac{1}{2} \ln\left(\frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma\right)^2 + \frac{1}{3} \ln\left(\frac{2i}{\sqrt{n}}\Gamma\right)^3 + \dots \right\}\right\}$$

(3.3) と (3.4) を用いて. $C_{S^*}(\Gamma)$ の展開式

$$(3.5) \quad C_{S^*}(\Gamma) = e^{\ln\{-\Gamma^2(I+2\Theta)\}} \left[1 + \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{4}{3} \ln(i\Gamma)^3(I+3\Theta) \right. \\ \left. + \frac{1}{n} \left\{ 2 \ln(i\Gamma)^4(I+4\Theta) + \frac{8}{9} \left\{ \ln(i\Gamma)^3(I+3\Theta) \right\}^2 \right\} \right] + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

をうる. (3.5). において. $p=1$ とし. それを反転することにより.

$$(3.6) \quad p\{a^* \leq x\} = \Phi\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) - \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{\sqrt{2}}{3} \frac{1+3\theta}{(1+2\theta)^{\frac{3}{2}}} \Phi^{(3)}\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) \\ + \frac{1}{n} \left\{ \frac{1}{2} \frac{1+4\theta}{(1+2\theta)^2} \Phi^{(4)}\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) + \frac{1}{9} \frac{(1+3\theta)^2}{(1+2\theta)^3} \Phi^{(6)}\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) \right\} + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

なる漸近展開をうる. 上の式は. non-centrality parameter の order が n であるときの non-central χ^2 -分布の漸近展

用を与えている。

(3.5)は S^* の漸近分布が平均0. A_{ij}^* と A_{kl}^* の共分散が g_{ijkl} なる多次元正規分布になることを示している。 g_{ijkl} は

$$(3.7) \quad 2 \ln \pi^2 (I + 2\Theta) = \sum_{i \leq j} \sum_{k \leq l} g_{ijkl} t_{ijt_{kl}}$$

で定義される。このことより、central Wishart 行列の関数の漸近分布を求める公式 (塩谷, 早川 [5]) を non-central Wishart 行列の関数の漸近分布を求める公式に拡張することができる。

[Lemma]

$\tilde{S} = \Sigma^{-\frac{1}{2}} S \Sigma^{-\frac{1}{2}}$ とおく。 $f(\tilde{S})$ は $\tilde{S} = I + \Theta$ の近傍で、2回の微分が存在するとする。このとき:

$$\sqrt{n} \{ f(\tilde{S}) - f(I + \Theta) \}$$

の漸近分布は平均0の正規分布で、 $f(\tilde{S})$ の漸近分布における分散は

$$A - \text{var} \{ f(\tilde{S}) \} = \frac{2}{n} \ln F^2 (I + 2\Theta)$$

で与えられる。ただし、 $F = (\frac{1}{2}(1 + \delta_{ij}) f_{ij})$, $f_{ij} = \frac{\partial f(\tilde{S})}{\partial \tilde{S}_{ij}} \Big|_{\tilde{S} = I + \Theta}$

[Proof]

$\hat{\delta}_{ij}$ と $\hat{\delta}_{kl}$ の漸近分散が g_{ijkl} であることと, (3.7) を用いて.

$$A - \text{var}\{f(\hat{\xi})\} = \sum_{i \leq j} \sum_{k \leq l} \frac{\partial f(\hat{\xi})}{\partial \hat{\delta}_{ij}} \bigg|_{\hat{\xi} = I + \Theta} \cdot \frac{\partial f(\hat{\xi})}{\partial \hat{\delta}_{kl}} \bigg|_{\hat{\xi} = I + \Theta} \\ \times \frac{1}{n} g_{ijkl} = \frac{2}{n} \text{tr} F^2(I + 2\Theta) \quad (\text{O.E.D.})$$

Lemma より次の結果をうる.

[Theorem 2]

$\Omega = \Sigma^{-\frac{1}{2}} M' M \Sigma^{-\frac{1}{2}} = \pi \Theta = O(n)$ と仮定する. このとき.

$$\sqrt{n} \left\{ \frac{|S|}{|Z|} - |I + \Theta| \right\}, \quad \text{および,} \quad \sqrt{n} \log \frac{|S|}{|Z| |I + \Theta|}$$

の漸近分布は, それぞれ, $N[0, 2|I + \Theta|^2 \text{tr}(I + \Theta)^2 (I + 2\Theta)]$,
 $N[0, 2 \text{tr}(I + \Theta)^2 (I + 2\Theta)]$ である.

[Proof]

Lemma において, $f(\hat{\xi}) = |S|$ とする. すると,

$$F = \left(\frac{1}{2(I + \hat{\delta}_{ij})} \frac{\partial |S|}{\partial \hat{\delta}_{ij}} \right) \bigg|_{\hat{\xi} = I + \Theta} = |I + \Theta| (I + \Theta)^{-1}$$

となる. 従つて, 前半の結果をうる. 後半は前半の結果を用いるとよい.

(O.E.D.)

参考文献

- [1] Anderson, T. W. (1946). The non-central Wishart distribution and certain problems of multivariate statistics. A. M. S. 17. 409 ~ 431.
- [2] Anderson, T. W. (1958). An Introduction to Multivariate Statistical Analysis. Wiley, New York.
- [3] Bagai, O. P. (1965). The distribution of the generalized variance. A. M. S. 36. 120 ~ 130.
- [4] Costantine, A. G. (1963). Some non-central distribution in multivariate analysis. A. M. S. 34. 1270 ~ 1285.
- [5] 塩谷実, 早川毅 (1964). Wishart 行列の関数の漸近分布
統計数理研究所彙報. 12. 191 ~ 198.