

共分散行列に関するいくつかの検定の性質

熊本大学 教養部 長尾寿夫

§ 1. 序

p 次元正規分布の共分散行列 Σ に関する次の仮説検定問題をとり扱う。(i) 仮説 $H_1: \Sigma = \Sigma_0$. 対立仮説 $K_1: \Sigma \neq \Sigma_0$. (ii) $H_2: \Sigma = \sigma^2 I$. $K_2: \Sigma \neq \sigma^2 I$ の二つの仮説検定問題について考えることにする。第一点は、以前 [4] において提案した (i), (ii) に対する検定統計量の性質、第二点は、それらの検定統計量と、(i), (ii) に対する尤度比検定との漸近展開による検定力の数値的比較をあたえる。

§ 2. 検定統計量

X_1, X_2, \dots, X_n と p 次元正規分布 $N(\mu, \Sigma)$ からの random sample とする。このとき (i) に対して

$$(2.1) \quad T_1 = \frac{n}{2} \text{tr}(\hat{S} \Sigma_0^{-1} / n - I)^2,$$

ただし $S = \sum_{\alpha=1}^N (X_{\alpha} - \bar{X})(X_{\alpha} - \bar{X})'$, $n = N-1$.

(ii) に対しては, 上と同じ記号を用いて,

$$(2.2) \quad T_2 = \frac{p^2 n}{2} \text{tr} \{ S / \text{tr} S - p^{-1} I \}^2.$$

この(2.2)の検定は, 別の観点より, John [1], Sugiura [7] によって locally best invariant test であることが示されている。

§ 3. 準備

補題 3.1. S_n は Wishart 分布 $W(\Sigma_n, n)$ に従うものとする。ただし $\Sigma_n = \Sigma + n^{-1/2} \theta$ であり, Σ は, 正定値行列である。 $Y = (y_{ij}) = (\Sigma^{-1/2} S_n \Sigma^{-1/2} - nI) / \sqrt{2n}$ とし, $n \rightarrow \infty$ のとき y_{ij} ($i \leq j$) は, 互に独立であり, y_{ii} は $N(\theta_{ii}, 1)$, y_{ij} ($i < j$) は, $N(\theta_{ij}, 1/2)$ にそれぞれ法則収束する。ただし $(\theta_{ij}) = \Sigma^{-1/2} \theta \Sigma^{-1/2}$ である。

補題 3.2. $p_{\delta^2}(x)$ は非心度 δ^2 であり自由度 p なる χ^2 -分布とする。このとき $p_{\delta^2}(x)/p_0(x)$ は, x の単調増加関数である。

§ 4. 検定統計量 T_1, T_2 の性質

上の補題 3.1 によって, 対立仮説の列 $K_n: \Sigma = \Sigma_0 + n^{-1/2} \theta$ の下では, $Y = (\Sigma_0^{-1/2} S \Sigma_0^{-1/2} - nI) / \sqrt{2n}$ は, 漸近的に正規分布である。すなわち $y' = (y_{11}, y_{22}, \dots, y_{pp}, \sqrt{2}y_{12}, \dots, \sqrt{2}y_{p-1,p})$ とすると,

仮説の下で $y \sim N(0, I)$, 対立仮説の下で $y \sim N(\theta^*, I)$ となる。ただし $(\theta_{ij}^*) = \sum_0^{-1/2} \theta \sum_0^{-1/2} / \sqrt{2}$ としたとき, $\theta^* = (\theta_{11}^*, \dots, \theta_{pp}^*, \sqrt{2}\theta_{12}^*, \dots, \sqrt{2}\theta_{p-1,p}^*)$ である。だから平均 θ^* が, 零かどうかの検定問題とみなすことが出来る。 $f = \frac{1}{2}p(p+1)$ とし, 大きさを $f \times f$ の任意の直交行列によって問題は, 不変にするから, maximal invariant は, $y'y$ となる。すると $y'y$ は, 自由度 f , 非心度 $\delta^2 = \frac{1}{2}\theta^*\theta^*$ である非心 χ^2 -分布に従う。よって補題 3.2 によって, $y'y = \text{tr} Y^2 \geq c$ が UMP invariant test である。

定理 4.1. 仮説 $H_1: \Sigma = \Sigma_0$ 対立仮説 $K_1: \Sigma \neq \Sigma_0$ に対する検定問題に対して, $T_1 \geq c$ は, 漸近的局所的 UMP invariant test である。

次に, (H_2, K_2) に対して, $Y = \sqrt{\frac{n}{2}}(PS/\text{tr}S - I)$ 対立仮説の列 $K_2: \Sigma = \sigma^2 I + n^{-1/2}\theta$ の下で考えると, 補題 3.1 によって, 漸近的に正規分布となる。すなわち $y' = (y_{11}, y_{22}, \dots, y_{pp}, \sqrt{2}y_{12}, \dots, \sqrt{2}y_{p-1,p})$ とすると, 仮説の下では, $y \sim N(0, \Sigma)$, 対立仮説の下では, $y \sim N(\theta^*, \Sigma)$ となる。ただし $(\theta_{ij}^*) = \sigma^2(\theta - P^{-1}I\text{tr}\theta) / \sqrt{2}$ としたとき, $\theta^* = (\theta_{11}^*, \theta_{22}^*, \dots, \theta_{pp}^*, \sqrt{2}\theta_{12}^*, \dots, \sqrt{2}\theta_{p-1,p}^*)$ であり Σ は, 次であらえらる。

$$(4.1) \quad \tilde{\Sigma} = \begin{pmatrix} I_p - \frac{1}{p} G_p & 0 \\ 0 & I_{\frac{p}{2}(p-1)} \end{pmatrix}, \quad G_p = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix}.$$

すると y は, $\frac{1}{2}(p+1)$ -次元上に退化した正規分布となる。
確率 1 で, $\sum_{i=1}^p y_{ii} = 0$ であるから, $y^* = (y_{11}^2, \dots, y_{p-1, p-1}^2, \sqrt{2}y_{12}, \dots, \sqrt{2}y_{p-1, p})$ の平均が 0 かどうかの仮説検定問題となる。するとこの問題は,

$$(4.2) \quad \begin{pmatrix} H_{p-1} & 0 \\ 0 & H_{\frac{p}{2}(p-1)} \end{pmatrix}$$

で $H_{\frac{p}{2}(p-1)}$ は, 直交行列であり, H_{p-1} は, 正則であり, かつ $H_{p-1}'(I_{p-1} + G_{p-1})H_{p-1} = I_{p-1} + G_{p-1}$ なるもので不変となる。
すると maximal invariant は,

$$(4.3) \quad z = y^{*'} \begin{pmatrix} I_{p-1} + G_{p-1} & 0 \\ 0 & I_{\frac{p}{2}(p-1)} \end{pmatrix} y^*$$

である。すると z の分布は,

$$(4.4) \quad \begin{pmatrix} I_{p-1} + G_{p-1} & 0 \\ 0 & I_{\frac{p}{2}(p-1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_{p-1} - \frac{1}{p} G_{p-1} & 0 \\ 0 & I_{\frac{p}{2}(p-1)} \end{pmatrix}^{-1}$$

である。よって, 非心度 δ^2 , 自由度 $\frac{p}{2}(p+1) - 1$ の非心 χ^2 -分布である。ただし

$$(4.5) \quad \delta^2 = \frac{1}{2} \theta^{*x'} \begin{pmatrix} I_{p-1} + G_{p-1} & 0 \\ 0 & I_{\frac{p}{2}(p-1)} \end{pmatrix} \theta^{*x}$$

であり, θ^{*x} は, θ^* に対応するベクトルである。すると (4.3) より,

$$(4.6) \quad Z = \sum_{i=1}^{p-1} y_{ii}^2 + \left(\sum_{i=1}^{p-1} y_{ii} \right)^2 + 2 \sum_{i < j} y_{ij}^2 = \sum_{i=1}^p y_{ii}^2 + 2 \sum_{i < j} y_{ij}^2 = \text{tr} Y^2.$$

ゆえに補題 3.2 より, $\text{tr} Y^2 \geq c$ が UMP invariant test である,

定理 4.2. (H_2, K_2) に対する検定問題に対して, $T_2 \geq c$ は, 漸近的局所的 UMP invariant test である。

§ 5. 検定力の数値例

上の検定 T_1 , T_2 と尤度比検定 λ_1 , λ_2 の検定力 E , それらの分布の漸近展開 E も示して, 数値的に比較をあたえる。なお棄却点は, すべて 5% 点を表わす。

例 1. $p=2$, $n=100$ とし, 対立仮説 $K \in \Sigma = (1+d)\Sigma_0$ とする。

	式	Δ	才一頂	才二頂	才三頂	検定力
$P_k(T_1 \geq 7.848)$	[3]	0.5	0.8735	0.1051	-0.0116	0.967
		0.4	0.7667	0.1307	-0.0083	0.889
		0.3	0.5587	0.1600	-0.0026	0.716
		-0.3	0.6081	0.1049	0.0024	0.715
		-0.4	0.9553	0.0286	0.0014	0.985
	[2]	0.2	0.3561	0.0831	-0.0194	0.420
		0.1	0.1144	0.0590	-0.0029	0.171
		-0.1	0.1144	-0.0590	-0.0029	0.053
		-0.2	0.3561	-0.0831	-0.0194	0.254
		$P_k(-2 \log \lambda_1 \geq 7.8717)$	[6]	0.5*	0.8651	0.0714
0.4	0.7272			0.0912	0.0057	0.824
0.3	0.4771			0.1198	-0.0007	0.594
-0.3	0.7181			0.1388	-0.0077	0.849
-0.4	0.9623			0.0466	-0.0143	0.995
[8]	0.2		0.3544	-0.0462	0.0097	0.318
	0.1*		0.1134	-0.0033	0.0018	0.112
	-0.1		0.1134	0.0033	0.0018	0.119
	-0.2		0.3544	0.0462	0.0097	0.410

*の項は, Sugiura [8] にあたえられている。上の表より, T_1, λ_1 がそれぞれよいということは, 出来ない。

例 2. $P=2$ のとき, T_2 と λ_2 は, 同値となる. よって, $n=200$ とし対立仮説 $K \ni \Sigma = \text{diag}(\lambda, \lambda(1+\Delta))$ とし F_1 と F_2 の検定力 E を計算する. F_1 として λ は, 未知である.

	式	Δ	$\sigma=1$ 項	$\sigma=2$ 項	$\sigma=3$ 項	検定力
$P_k(T_2 \geq 6.066)$	[2]	0.05	0.0574	-0.0005	0.0014	0.058
		0.1	0.0869	-0.0641	0.0007	0.084
		0.2	0.2207	-0.0377	0.0032	0.186
	[3]	0.8	0.9166	0.0464	-0.0371	0.926
		0.9	0.9519	0.0338	-0.0269	0.959
$P_k(-2.9 \log \lambda_2 \geq 5.9915)$	[5]	0.05	0.0595	-0.0005	-0.0001	0.059
		0.1	0.0894	-0.0041	0.0000	0.085
		0.2	0.2246	-0.0380	0.0060	0.193
	[6]	0.8	0.9129	0.0530	0.0018	0.968
		0.9	0.9472	0.0414	-0.0006	0.988

この例は, T_2 の検定力が, ひくく計算されているように思われる. これは, 尤度比検定の方の 5% 点値は, exact であるが一方 T_2 の方は, あまり収束の速くない漸近検定をもちいているからである. [4] における数値例を見ればよい.

例3. $p=3, n=200$ のとき, 対立仮説 $K \ni \Sigma = \text{diag}(\lambda, \lambda(1+\Delta_1), \lambda(1+\Delta_2))$ とする。ただし λ は未知とする。

	式	Δ_1, Δ_2	$\sigma=1$ 項	$\sigma=2$ 項	$\sigma=3$ 項	検定力
$P_k(T_2 \geq 11.016)$	[2]	0.1, 0.1	0.0827	-0.0053	-0.0013	0.076
		0.1, 0.05	0.0743	-0.0025	-0.0015	0.070
		0.1, -0.05	0.1095	-0.0014	-0.0026	0.106
		-0.1, -0.1	0.0827	0.0053	-0.0013	0.087
	[3]	-0.3, -0.3	0.4032	0.2139	0.0381	0.655
		-0.35, -0.35	0.6365	0.1679	-0.0354	0.769
		-0.4, -0.4	0.8126	0.1193	-0.0484	0.884
$P_k(-2\sigma \log \lambda_2 \geq 11.071)$	[5]	0.1, 0.1	0.0809	-0.0040	0.0002	0.077
		0.1, 0.05	0.0727	-0.0024	0.0000	0.070
		0.1, -0.05	0.1073	-0.0028	-0.0002	0.104
		-0.1, -0.1	0.0809	0.0040	0.0002	0.085
	[6]	-0.3, -0.3	0.3505	0.2472	0.0132	0.611
		-0.35, -0.35	0.5925	0.2067	-0.0051	0.794
		-0.4, -0.4	0.7864	0.1490	-0.0125	0.923

これより, T_2, λ_2 が判別できる場合と見なす。

参考文献

- [1] John, S. (1971). Some optimal multivariate tests. *Biometrika* 58 123-127.
- [2] Nagao, H. (1973). 共分散行列に関する検定の仮説の近傍での漸近展開について 解析研講究録 197 113-122.
- [3] _____ (1973). 多次元正規分布の共分散行列の検定について (Ⅳ) 日本数学会 要旨 65-67.
- [4] _____ (1973). On some test criteria for covariance matrix. *Ann. Statist.* 1 700-709.
- [5] _____ (1973). Asymptotic expansions of the distributions of Bartlett's test and sphericity test under the local alternatives. *Ann. Inst. Statist. Math.* 25 407-422.
- [6] Sugiura, N. (1969). Asymptotic expansions of the distributions of the likelihood ratio criteria for covariance matrix. *Ann. Math. Statist.* 40 2051-2063.
- [7] _____ (1972). Locally best invariant test for sphericity and the limiting distributions. *Ann. Math. Statist.* 43 1312-1316.
- [8] _____ (1973). Asymptotic non-null distributions of the likelihood ratio criteria for covariance matrix under local alternatives. *Ann. Statist.* 1 718-728.