

2つのGMANOVAモデルにおける共通の回帰係数の推定について

津熊 久幸 (千葉大・自然科学)

今野 良彦 (千葉大・自然科学)

2つのGMANOVAモデル

$$\mathbf{Y}_1 = \mathbf{A}_{11} \Xi \mathbf{A}_{12} + \boldsymbol{\epsilon}_1, \quad \mathbf{Y}_2 = \mathbf{A}_{21} \Xi \mathbf{A}_{22} + \boldsymbol{\epsilon}_2$$

$N_1 \times p_1 \quad N_1 \times m \quad m \times q \quad q \times p_1 \quad N_1 \times p_1 \quad N_2 \times p_2 \quad N_2 \times m \quad m \times q \quad q \times p_2 \quad N_2 \times p_2$

における共通の未知回帰係数 Ξ の推定問題を考える. ここで \mathbf{A}_{i1} と \mathbf{A}_{i2} ($i = 1, 2$) はそれぞれ既知のフルランク行列, $\boldsymbol{\epsilon}_i$ は平均行列が零行列, 共分散行列が $\mathbf{I}_{N_i} \otimes \boldsymbol{\Omega}_i$ の正規分布に従う誤差行列, $\boldsymbol{\Omega}_i$ は未知の $p_i \times p_i$ 正定値行列である. また, $\boldsymbol{\epsilon}_1$ と $\boldsymbol{\epsilon}_2$ は互いに独立とする. 適当な直行変換を施すことにより次の正準形を得る:

$$\begin{aligned} \mathbf{X}_1 | \mathbf{Z}_1 &\sim N_{m \times q}(\boldsymbol{\Theta} + \mathbf{Z}_1 \boldsymbol{\gamma}_1, \mathbf{I}_m \otimes \boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(1)}), & \mathbf{X}_2 | \mathbf{Z}_2 &\sim N_{m \times q}(\mathbf{A} \boldsymbol{\Theta} + \mathbf{Z}_2 \boldsymbol{\gamma}_2, \mathbf{I}_m \otimes \boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(2)}), \\ \mathbf{Z}_i &\sim N_{m \times (p_i - q)}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_m \otimes \boldsymbol{\Sigma}_{22}^{(i)}), & \mathbf{S}_i &\sim W_q(\boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(i)}, n_i), \quad n_i = N_i - m - p_i + q, \\ \hat{\boldsymbol{\gamma}}_i | \mathbf{W}_i &\sim N_{(p_i - q) \times q}(\boldsymbol{\gamma}_i, \mathbf{W}_i^{-1} \otimes \boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(i)}), & \mathbf{W}_i &\sim W_{p_i - q}(\boldsymbol{\Sigma}_{22}^{(i)}, n_i + p_i - q) \quad (i = 1, 2). \end{aligned}$$

ただし, $\boldsymbol{\Theta}$, $\boldsymbol{\gamma}_i$, $\boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(i)}$, $\boldsymbol{\Sigma}_{22}^{(i)}$ はそれぞれ未知母数, $(\mathbf{X}_i, \mathbf{Z}_i)$, $(\mathbf{W}_i, \hat{\boldsymbol{\gamma}}_i)$, \mathbf{S}_i はそれぞれ独立, \mathbf{A} は既知の $m \times m$ 正則行列である. 上記正準形のもとで, 共通のパラメータ $\boldsymbol{\Theta}$ の推定を損失関数

$$L(\hat{\boldsymbol{\Theta}}, \boldsymbol{\Theta}) = \text{tr} [(\hat{\boldsymbol{\Theta}} - \boldsymbol{\Theta})\{\boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(1)}\}^{-1}(\hat{\boldsymbol{\Theta}} - \boldsymbol{\Theta})'] + \text{tr} [C' C(\hat{\boldsymbol{\Theta}} - \boldsymbol{\Theta})\{\boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(2)}\}^{-1}(\hat{\boldsymbol{\Theta}} - \boldsymbol{\Theta})']$$

のもとで考える. ここで, C は既知の $N_2 \times m$ 定数行列である. さらに, リスクを $R(\hat{\boldsymbol{\Theta}}, \boldsymbol{\Theta}) = \mathbb{E}[L(\hat{\boldsymbol{\Theta}}, \boldsymbol{\Theta})]$ で定める.

$(\boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(i)}, \boldsymbol{\gamma}_i)$ が既知のとき, 1 標本問題における $\boldsymbol{\Theta}$ の最尤推定量はそれぞれ $\tilde{\boldsymbol{\Theta}}_1$, $\mathbf{A}^{-1} \tilde{\boldsymbol{\Theta}}_2$ である. ただし, $\tilde{\boldsymbol{\Theta}}_i = \mathbf{X}_i - \mathbf{Z}_i \boldsymbol{\gamma}_i$, ($i = 1, 2$) である. Sugiura & Kubokawa (1988) は, $\tilde{\boldsymbol{\Theta}}_1$ と $\mathbf{A}^{-1} \tilde{\boldsymbol{\Theta}}_2$ の共分散 $\mathbf{I}_m \otimes \boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(1)}$ と $(\mathbf{A}' \mathbf{A})^{-1} \otimes \boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(2)}$ を重みとして利用する結合推定量より, $(\boldsymbol{\Sigma}_{11.2}^{(i)}, \boldsymbol{\gamma}_i)$ が未知の場合の Graybill-Deal 型の結合推定量を提案している.

しかし, 結合比に重み $(\mathbf{A}' \mathbf{A})^{-1}$ を考慮にいれた結合推定量は Sugiura & Kubokawa による Graybill-Deal 型の結合推定量以外はリスクの評価が非常に困難なので, 結合比に重み $(\mathbf{A}' \mathbf{A})^{-1}$ を考慮にいれない結合推定量を本報告では考え, 新たな結合推定量の導出を試みる.

\mathbf{B} と \mathbf{F} をそれぞれ, $\mathbf{B}(\mathbf{S}_1 + \mathbf{S}_2)\mathbf{B}' = \mathbf{I}_q$, $\mathbf{B}\mathbf{S}_2\mathbf{B}' = \mathbf{F}$, $\mathbf{F} = \text{diag}(f_1, \dots, f_q)$ ($f_1 \geq \dots \geq f_q$) を満たす非特異行列, 対角行列とする. ここで, 推定量の族

$$\hat{\boldsymbol{\Theta}} = \hat{\boldsymbol{\Theta}}_1 \mathbf{B}' \boldsymbol{\Phi} (\mathbf{B}')^{-1} + \mathbf{A}^{-1} \hat{\boldsymbol{\Theta}}_2 \mathbf{B}' (\mathbf{I}_q - \boldsymbol{\Phi}) (\mathbf{B}')^{-1}, \quad (1)$$

を考える. ただし, $\boldsymbol{\Phi} \equiv \boldsymbol{\Phi}(\mathbf{F}) = \text{diag}(\phi_1, \dots, \phi_q)$, $\hat{\boldsymbol{\Theta}}_i = \mathbf{X}_i - \mathbf{Z}_i \hat{\boldsymbol{\gamma}}_i$, ($i = 1, 2$) である. この推定量は, ある自然な変換に関する共変な推定量である. 族 (1) 中に含まれる推定量として,

$$\begin{aligned} \hat{\boldsymbol{\Theta}}^{GD} &= \hat{\boldsymbol{\Theta}}_1 \mathbf{B}' \boldsymbol{\Phi}^{GD} (\mathbf{B}')^{-1} + \mathbf{A}^{-1} \hat{\boldsymbol{\Theta}}_2 \mathbf{B}' (\mathbf{I}_q - \boldsymbol{\Phi}^{GD}) (\mathbf{B}')^{-1}, \\ \boldsymbol{\Phi}^{GD} &= \text{diag}(\phi_1^{GD}, \dots, \phi_q^{GD}), \quad \phi_j^{GD} = \{n_1 / (1 - f_j)\} / \{n_1 / (1 - f_j) + n_2 / f_j\} \end{aligned}$$

があげられる. (1) における $\boldsymbol{\Phi}$ をうまく定めることにより, リスクの小さい推定量を求めることをめざす.

Stein's identity や Haff's identity などの部分積分法や, Loh (1991) による固有値に関する演算結果を用いて, リスクの不偏推定量を求め, これを評価することにより次のような推定量を得る:

$$\begin{aligned} \Phi^{ST} &= \text{diag}(\phi_1^{ST}, \dots, \phi_q^{ST}), \quad \phi_j^{ST} = \frac{\hat{\beta}_j^{ST}/(1-f_j)}{\hat{\beta}_j^{ST}/(1-f_j) + \hat{\alpha}_j^{ST}/f_j}, \\ \hat{\alpha}_j^{ST} &= (n_2 - q - 1)h_{2j} + (r_1 - r_2)f_j + 4h_{2j}(1-f_j) + 2h_{2j} \sum_{k \neq j} \frac{f_j(1-f_k)}{f_j - f_k}, \\ \hat{\beta}_j^{ST} &= (n_1 - q - 1)h_{1j} + (r_2 - r_1)(1-f_j) + 4h_{1j}f_j - 2h_{1j} \sum_{k \neq j} \frac{(1-f_j)f_k}{f_j - f_k}, \\ h_{1j} &= m\tilde{r}_1(1-f_j)/n_1 + \tilde{r}_2(\text{tr}(\mathbf{A}')^{-1}\mathbf{A}^{-1})f_j/n_2, \\ h_{2j} &= \tilde{r}_1(\text{tr} \mathbf{C}'\mathbf{C})(1-f_j)/n_1 + \tilde{r}_2(\text{tr}(\mathbf{C}\mathbf{A}^{-1})'(\mathbf{C}\mathbf{A}^{-1}))f_j/n_2, \\ \tilde{r}_i &= \frac{n_i + p_i - q - 1}{n_i - 1} = \frac{N_i - m - 1}{N_i - m - p_i + q - 1} \quad (i = 1, 2), \\ r_1 &= m\tilde{r}_1, \quad r_2 = \tilde{r}_2 \text{tr}(\mathbf{C}\mathbf{A}^{-1})'(\mathbf{C}\mathbf{A}^{-1}). \end{aligned}$$

モンテカルロシミュレーション $\Sigma_{11,2}^{(1)}$ と $\Sigma_{11,2}^{(2)}$ がともに既知である場合の推定量

$$\hat{\Theta}^{KW} = [\hat{\Theta}_1\{\Sigma_{11,2}^{(1)}\}^{-1} + \mathbf{A}^{-1}\hat{\Theta}_2\{\Sigma_{11,2}^{(2)}\}^{-1}][\{\Sigma_{11,2}^{(1)}\}^{-1} + \{\Sigma_{11,2}^{(2)}\}^{-1}]^{-1}$$

のリスクを解析的に求めた. この推定量のリスクの値は, 最良の推定量のリスクの下限とみなすことができると思われる. また, 重みに推定量を代入したものは

$$\hat{\Theta}^{GD} = [\hat{\Theta}_1\{\mathbf{S}_1/n_1\}^{-1} + \mathbf{A}^{-1}\hat{\Theta}_2\{\mathbf{S}_2/n_2\}^{-1}][\{\mathbf{S}_1/n_1\}^{-1} + \{\mathbf{S}_2/n_2\}^{-1}]^{-1}$$

となる. 得られた推定量(式(1)に Φ^{ST} を入れたもの)と推定量 $\hat{\Theta}^{GD}$ のリスクを解析的評価は困難であるので, 数値実験によりリスクを比較した. ただし, 数値実験では Isotonic regression を用いて, $\{\phi_j^{ST}\}_{j=1}^q$ を修正した.

下の表は, $N_1 = N_2 = 12$, $p_1 = p_2 = 7$, $m = 2$, $q = 5$, $\mathbf{A} = \text{diag}(\sqrt{3}, 1/\sqrt{3})$, $\mathbf{C}'\mathbf{C} = \mathbf{I}_2$, $\Theta = \mathbf{0}_{2 \times 5}$, $\Sigma_{22}^{(1)} = \Sigma_{22}^{(2)} = \mathbf{I}_2$, $\gamma_1 = \gamma_2 = \mathbf{0}_{2 \times 5}$ とした場合のリスクの数値実験の結果である. 表内の括弧内の数値は標準誤差の推定値である. 表の結果より, $\hat{\Theta}^{GD}$ より $\hat{\Theta}^{ST}$ のほうがリスクが小さくなることわかる.

表: $\hat{\Theta}^{ST}$ と $\hat{\Theta}^{GD}$ のリスクの推定値

$\Sigma_{11,2}^{(2)}(\Sigma_{11,2}^{(1)})^{-1}$	KW	GD	ST
$\text{diag}(1, 1, 1, 1, 1)$	17.143	25.685 (0.166)	20.722 (0.127)
$\text{diag}(10, 1, 1, 1, 0.1)$	17.143	26.399 (0.177)	24.096 (0.155)
$\text{diag}(20, 5, 1, 0.5, 0.05)$	16.857	26.066 (0.175)	24.574 (0.159)
$\text{diag}(5, 2, 1, 0.5, 0.2)$	17.143	26.134 (0.175)	23.354 (0.147)

推定量の導出のあらずじ, シミュレーション結果の詳細は, 発表当日に報告する.

参考文献

Loh, W.L. (1991). *Ann. Statist.*, **19** 297–313.

Sugiura, N. & Kubokawa, T. (1988). *Ann. Inst. Statist. Math.*, **40** 119–135.