

ランダム係数を持つ GMANOVA モデルの変数選択規準

広島大 理 若木 宏文

$Y_{ij}^{(l)}$ ($l = 1, \dots, g; i = 1, \dots, n_l; j = 1, \dots, p$) を第 l 群に属する個体 i の t_j 時点での観測値とし、次の成長曲線モデルを考える。

$$Y_{ij}^{(l)} = b_i^{(l)} + \sum_{k=1}^q \beta_k^{(l)} x_k(t_j) + \varepsilon_{ij}^{(l)}$$

ここで、 $x_k(t)$ ($k = 1, \dots, q$) は基底関数、 $b_i^{(l)}$ は個体変動を表わすランダム係数、 $\varepsilon_{ij}^{(l)}$ は観測誤差で、

$$\begin{aligned} b_i^{(l)} & (i = 1, \dots, n_l; l = 1, \dots, g) \stackrel{i.i.d.}{\sim} N(\beta_0^{(l)}), \tau^2, \\ \varepsilon_{ij}^{(l)} & (l = 1, \dots, g; i = 1, \dots, n_l; j = 1, \dots, p) \stackrel{i.i.d.}{\sim} N(0, \sigma^2) \end{aligned}$$

とする。

θ をすべての未知母数を並べたベクトル、 \mathbf{Y} をすべての観測変量を並べた確率行列とし、 $\hat{\theta}(\mathbf{Y})$ を \mathbf{Y} による最尤推定量とすると、カルバック-ライブラーダイヴァージェンスに基づくモデルの良さは、 \mathbf{Z} を \mathbf{Y} と独立に同じ分布に従う確率行列として

$$-2E_{\mathbf{Y}} E_{\mathbf{Z}} [\log f(\mathbf{Z}; \hat{\theta}(\mathbf{Y}))] \quad (1)$$

で与えられる。ここで、 $f(\mathbf{Y}, \theta)$ は、 \mathbf{Y} の同時確率密度関数である。AIC 規準は、(1) を $(-2) \times$ 最大対数尤度

$$\log f(\mathbf{Y}; \hat{\theta}(\mathbf{Y}))$$

によって推定するときの、漸近バイアスを補正することによって与えられるが、 τ^2 の値が 0 に近いとき、 $\hat{\theta}$ はパラメータ空間の境界上に値をとり、尤度方程式の解とならないことがある。この場合、最大対数尤度によるリスクの推定量の漸近バイアスは未知パラメータ数の 2 倍とはならない。

本報告では、ラプラス近似を用いて漸近バイアスを評価することにより、ランダム係数を持つ GMANOVA モデルに対する変数選択規準を導出した。