

On the degrees of freedom in shrinkage estimation

加藤賢悟（東京大学大学院経済学研究科）

1 設定

$y = (y_1, \dots, y_n)'$ を目的変数, $x_j = (x_{1j}, \dots, x_{nj})'$, $j = 1, \dots, p$ を p 個の線形独立な説明変数, $X = [x_1 \cdots x_p]$ をデータ行列とする. このとき, 次のような線形回帰モデルを考える:

$$y = X\beta + \epsilon.$$

ここで, $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_p)'$ は係数ベクトル, $\epsilon \sim N_n(0, \sigma^2 I_n)$ は誤差項である.

Lasso, group Lasso を一般化して, 次のような最小化問題の解で定義される推定量 $\hat{\beta}_K$ を考える. $u, v \in \mathbb{R}^p$ にたいして, $\langle u, v \rangle = u'Vv$ と定める. ここで, $V = X'X$ であって, $\|\cdot\| = \sqrt{\langle \cdot, \cdot \rangle}$ と書く. このとき, $\hat{\beta}_K$ を次の最小化問題の解として定義する.

$$\min_{\beta} \|\beta - \hat{\beta}^\circ\| \quad \text{subject to } \beta \in K.$$

ここで, $\hat{\beta}^\circ$ は β の OLS 推定量, $K \subset \mathbb{R}^p$ は閉凸集合である. $\hat{\beta}_K$ は $\hat{\beta}^\circ$ を K に射影したものである. 実際には, 与えられた閉凸集合のコレクション \mathcal{K} のなかから最適な \hat{K} を選んで, $\hat{\beta}_{\hat{K}}$ を最終的な推定量とする. 本報告では, K の選択に関する統一的な規準を導出する.

2 主結果

2.1 SURE 法

最適な K として, モデルの予測リスクを最小にするものを選ぶこととする. 予測リスクは未知なので, 推定する必要がある.

予測量 $\hat{\mu}_K = \hat{\mu}_K(y) = X\hat{\beta}_K$ を考える. y^{new} を y と同じ分布に従う独立なランダムベクトルとし, $\hat{\mu}_K$ の予測リスクを $E(\|y^{new} - \hat{\mu}_K\|_2^2)/n$ で測る.

このとき, $E(\|y^{new} - \hat{\mu}_K\|_2^2) = E(\|y - \hat{\mu}_K\|_2^2) + 2df(\hat{\mu}_K)\sigma^2$ と表すことができる. ここで, $df(\hat{\mu}_K) = \sum_{i=1}^n \text{cov}(\hat{\mu}_i, y_i)/\sigma^2$ は予測量 $\hat{\mu}_K$ の自由度(degrees of freedom) と呼ばれる. Stein の補題から, 自由度の不偏推定量が $\widehat{df}(\hat{\mu}_K) = \text{div } \hat{\mu}_K$ で与えられることがわかる. 従って, 予測リスクの不偏推定量は, $C_p(\hat{\mu}_K) = \|y - \hat{\mu}_K\|_2^2/n + 2\widehat{df}(\hat{\mu}_K)\sigma^2/n$ で与えられる. ところで, $\hat{\beta}_K$ が $\hat{\beta}^\circ$ に関して (全) 微分可能であれば, $\text{div } \hat{\mu}_K = \text{tr}(\partial \hat{\beta}_K / \partial \hat{\beta}^\circ)$ となる.

2.2 Divergence formula

$K \subset \mathbb{R}^p$ を閉凸集合とする． $x \in \mathbb{R}^p$ に対して， x_K を $\langle \cdot, \cdot \rangle$ に関する x の K への射影とする．いま，写像 $f: \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}^p$ を $f(x) = x_K$ で定める． f のダイバージェンスを求める．

$s \in \partial K$ に対して， s における法錘は $N(K, s) = \{y - s | y_K = s\}$ で与えられる．法錘 $N(K, s)$ の次元に応じて，境界 ∂K は $\partial K = D_1 \cup \cdots \cup D_p$ と排反に分割される．ここで， $D_m = \{s \in \partial K | \dim N(K, s) = m\}$ である．いま， $E_m = \{x \in \mathbb{R}^p \setminus K | x_K \in D_m\}$ と定めると， $\mathbb{R}^p \setminus K$ の排反な分割 $\mathbb{R}^p \setminus K = E_1 \cup \cdots \cup E_p$ を得る．次の仮定をおく．

仮定 2.1. D_m は $(p - m)$ 次元の C^2 級多様体であって，有限個の相対開連結成分からなる．さらに， $E_m \setminus E_m^\circ$ の Lebesgue 測度は 0 である．

$\theta = (\theta^1, \dots, \theta^{p-m})$ を D_m の C^2 級局所座標系とし， $s \in D_m$ を $s = s(\theta)$ と書く． D_m の s における接空間は $T_{s(\theta)} D_m = \text{span} \{b_a(\theta) = \partial s / \partial \theta^a(\theta), a = 1, \dots, p - m\}$ で与えられる．また， $T_{s(\theta)} D_m$ に直交する正規直交系 $\{n_\alpha(\theta), \alpha = 1, \dots, m\}$ を 1 つとる．このとき，

$$(\theta, \tau) \mapsto \varphi(\theta, \tau) = (s(\theta) + \sum_{\alpha=1}^m \tau^\alpha n_\alpha(\theta))$$

を E_m° の C^1 級局所パラメータ付けとしてとって， f を局所座標 (θ, τ) に関して $f(\theta, \tau) = s(\theta)$ と表すことができる．

局所座標系 $\theta = (\theta^1, \dots, \theta^{p-m})$ に付随する第 1 基本形式を $G(\theta)$ ， D_m の法線方向 $n_\alpha(\theta)$ に関する第 2 基本形式を $H_\alpha(\theta)$ と書く．また， $x = \varphi(\theta, \tau)$ に対して， $H(\theta, \tau) = -\sum_{\alpha=1}^m \tau^\alpha H_\alpha(\theta)$ とおく．これは，半正定値行列である．このとき，次の補題を得る．

補題 2.1. ダイバージェンス $\text{div } f(x) = \sum_{j=1}^p \partial f_j(x) / \partial x_j$ ， $x \in E_m^\circ$ は

$$\text{div } f(x) = \sum_{a=1}^{p-m} \frac{1}{1 + \kappa_a(x)}$$

で与えられる．ここで， $\kappa_a(x) = \kappa_a(\theta, \tau)$ ， $a = 1, \dots, p - m$ は，

$$|H(\theta, \tau) - \kappa G(\theta)| = 0 \quad (1)$$

をみたす固有値である．

2.3 Degrees of freedom

$\hat{\beta}^\circ \in E_m$ に対して， $x = \hat{\beta}^\circ$ ， $x_K = \hat{\beta}_K$ としたときの固有方程式 (1) の根を $\kappa_{m,a}(\hat{\beta}^\circ)$ ， $a = 1, \dots, p - m$ と書く．また，形式的に $E_0 = K$ ， $\kappa_{0,a} \equiv 0$ ， $a = 1, \dots, p$ と定める．

定理 2.1. 以上の準備のもとで，

$$\hat{df}(\hat{\mu}_K) = \sum_{m=0}^p \sum_{a=1}^{p-m} \frac{1}{1 + \kappa_{m,a}(\hat{\beta}^\circ)} I(\hat{\beta}_K \in E_m)$$

は $\hat{\mu}_K = X\hat{\beta}_K$ の自由度 $df(\hat{\mu}_K)$ の不偏推定量を与える．