

円周上の局所多項式回帰モデルの漸近的性質

金沢大学人間社会環境研究科
金沢大学経済学経営学系

鶴田靖人
寒河江雅彦

1 はじめに

本稿では、円周上の角度として定義される説明変数 Θ_i (例：風向) と実数直線上で定義される目的変数 Y_i (例：風速) の間に存在する関係を、回帰モデルで推定することを考える。目的変数 Y_i は以下の式を考える：

$$Y_i = m(\Theta_i) + v^{1/2}(\Theta_i)\varepsilon_i,$$

ただし、誤差項 ε_i は、平均が 0、分散が 1 の互いに独立な確率変数であり、回帰関数 $m(\theta)$ は、周期性: $m(\theta) = m(\theta + 2\pi)$ を満たすものとする。

Di Marzio et al. (2009) は、 $m(\theta)$ に関するノンパラメトリックな推定量として sine-local polynomial regression (S-LPR) を提案した。S-LPR $\hat{m}(\theta; p, \kappa)$ は、 p 次の \sin 関数のべき級数多項式を用いたカーネル型重み付き二乗誤差：

$$\sum_{i=1}^n \{Y_i - \beta_0 - \beta_1 \sin(\Theta_i - \theta) - \dots - \beta_p \sin^p(\Theta_i - \theta)\}^2 \times K_\kappa(\Theta_i - \theta)$$

を最小にする切片 $\hat{\beta}_0$ で与えられる。ただし、 κ は集中度パラメータと呼ばれる平滑化パラメータとし、 $K_\kappa(\theta)$ は円周上に台をもつ対称カーネル関数とする。彼らはあるカーネル関数族を与え、S-LPR の条件付平均二乗誤差 (MSE) を導出した。しかし、彼らが与えたカーネル関数族は、集中度パラメータ κ とカーネル関数 $K_\kappa(\theta)$ を分離することができず、MSE の収束レートに関する一般的な性質を見つけることが難しい。

我々は、Hall et al. (1987) が与えたカーネル関数は平滑化パラメータとカーネル関数自体を分離できることを示す。この特性を用いて、S-LPR の MSE の収束レートに関する一般的な性質を導く。

2 局所多項式回帰の漸近的性質について

Hall et al. (1987) が導入したカーネル関数 $K_{(h)}(\theta)$ は、

$$K_{(h)}(\theta) := C_h^{-1}(L)L_h(\theta),$$

で定義される。ただし、バンド幅 $h = h(n) > 0$ は、 $\lim_{n \rightarrow \infty} h(n) = 0$ かつ $\kappa = h^{-2}$ を満たすものとする。また、 $L_h(\theta) := L(h^{-2}\{1 - \cos(\theta)\})$ とし、 $C_h(L) := \int_{-\pi}^{\pi} L_h(\theta)d\theta$ は基準化定数とする。

n が十分大きいとき、カーネル関数 $K_{(h)}(\theta)$ は、

$$K_{(h)}(hz) = h^{-1}[L(z^2/2) + O_p(h^2)], \quad (1)$$

$z \in [-\pi/h, \pi/h]$ となる。(1) を用いて S-LPR の条件付

バイアスと分散に関する収束レートを求めることができる。バイアスの収束レートは次数 p に依存しており、

$$\text{Bias}_Y[\hat{m}(\theta; p, h)|\Theta_n] = \begin{cases} O_p(h^{p+1}) & p \text{ が奇数の場合,} \\ O_p(h^{p+2}) & p \text{ が偶数の場合,} \end{cases}$$

となる。分散の収束レートは

$$\text{Var}_Y[\hat{m}(\theta; p, h)|\Theta_n] = O_p(\{nh\}^{-1})$$

で与えられる。

本稿では、定義域全体のリスクを評価するために、条件付重み付平均積分二乗誤差 (MISE)：

$$\text{MISE}[\hat{m}(\theta; p, h)|\Theta_n]$$

$$:= E_Y \left[\int_{-\pi}^{\pi} \{\hat{m}(\theta; p, h) - m(\theta; p, h)\}^2 f(\theta) d\theta | \Theta_n \right]$$

を採用した。S-LPR の最適な MISE の収束レートは、 p が奇数のとき、

$$\text{MISE}[\hat{m}(\theta; p, h_*)|\Theta_n] = O_p(n^{-(2p+2)/(2p+3)})$$

となり、 p が偶数のとき、

$$\text{MISE}[\hat{m}(\theta; p, h_*)|\Theta_n] = O_p(n^{-(2p+4)/(2p+5)})$$

となる。

3 数値実験

数値実験の結果は当日発表する。

参考文献

- [1] Di Marzio, M., Panzera, A. and Taylor, C. C. (2009). *Statistics & Probability Letters* **79**, 2066-2075.
- [2] Hall, P., Watson, G. S. and Cabrera, J. (1987). *Biometrika*, **74**, 751-762.