

潜在確率過程の相関推定量について

東京大学大学院数理科学研究科 木村晃敏

$\mathbb{X}_t = (X^1, X^2)$ を フィルター付き確率空間 $\mathcal{B} = (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{F}, P)$ ($\mathbb{F} = (\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]}$) 上の

$$\mathbb{X}_t = \mathbb{X}_0 + \int_0^t \mathbb{X}_s^0 ds + \int_0^t \mathbb{X}_s^1 dw_s \quad (t \in [0, T])$$

(ただし, $w : r$ 次元 \mathcal{F} -Wiener 過程, $\mathbb{X}_0 : \mathbb{F}_0$ -可測確率変数, $\mathbb{X}^0 : 2$ -次元 \mathbb{F} -適合過程, $\mathbb{X}^1 : \text{ある仮定を満たす } \mathbb{R}^2 \otimes \mathbb{R}^r\text{-値 } \mathbb{F}\text{-適合過程})$ なる伊藤過程, a_n を $a_n \rightarrow \infty$ (as $n \rightarrow \infty$) なる正のパラメータとし, \mathcal{B} 上の, 2 次元確率過程 $\mathbb{Y}^n = (Y^{n,1}, Y^{n,2})$ は,

$$\mathbb{Y}_t^n = \mathbb{Y}_0^n + \int_0^t a_n \mathbb{X}_s ds + \mathbb{M}_t^n \quad (t \in [0, T]),$$

の分解を持つものとする. (ただし, a_n は, n に依存する正の数で, $a_n \rightarrow \infty$ ($n \rightarrow \infty$) とし, \mathbb{M}^n は 2 次元確率過程で, $\mathbb{M}_0^n = 0$ とする.) 強度過程 $a_n \mathbb{X}$ をもつ計数過程 $\mathbb{Y} = (Y^1, Y^2)$ は, この例になっている.

時刻 $(t_j)_{j=0, \dots, b_n}$ における \mathbb{Y} の観測データから, \mathbb{X} の間の相関を推定する.

まず, (共) 分散推定量 $S_n^{\alpha\beta}$ ($\alpha, \beta = 1, 2$) を

$$S_n^{\alpha\beta} = \sum_{j=2}^{b_n} \left(\frac{\Delta_j \mathbb{Y}^n}{a_n h_j} - \frac{\Delta_{j-1} \mathbb{Y}^n}{a_n h_{j-1}} \right)^{\otimes(\alpha, \beta)}$$

のように定義する. ただし, 確率過程 V に対して $\Delta_j V = V_{t_j} - V_{t_{j-1}}$, $h_j = t_j - t_{j-1}$ であり, $A^{\otimes(i, j)}$ は A^{\otimes} の (i, j) 成分, $A^{\otimes} = A \otimes A = AA^*$, $*$ は転置を表す. ある仮定のもとで, $S_n = (S_n^{12}, S_n^{11}, S_n^{22})$ の漸近混合正規性

$$\left(\frac{T}{b_n} \right)^{-1/2} (S_n - U) \rightarrow^{d_s} \Gamma^{1/2} \zeta$$

が成り立つ. ただし, $U = (U^{12}, U^{11}, U^{22})^*$,

$$U^{\alpha\beta} = \frac{2}{3} \langle X^\alpha, X^\beta \rangle_1 = \frac{2}{3} \int_0^1 X_t^{\alpha 1} \cdot X_t^{\beta 1} dt \quad (\alpha, \beta = 1, 2),$$

ζ を \mathcal{F} と独立な 3 次元標準正規確率変数,

$$\Gamma = (\gamma^{pq})_{p, q = (1, 2), (1, 1), (2, 2)}, \quad \gamma^{pq} = \int_0^1 (\mathbb{X}_s^1)^{\otimes p} \cdot (\mathbb{X}_s^1)^{\otimes q} ds$$

とする. ここで, $x = (x_i), y = (y_i) \in \mathbb{R}^r$ に対して $x \tilde{\otimes} y = ((x_i y_j + x_j y_i)/2) \in \mathbb{R}^r \otimes \mathbb{R}^r$, $x = (x_i^\alpha) \in \mathbb{R}^2 \otimes \mathbb{R}^r$ に対して $x \tilde{\otimes}(\alpha, \beta) x^\beta$, $x = (x_i), y = (y_i) \in \mathbb{R}^r$ に対して $x \cdot y = \sum_{i=1}^r x_i y_i$, $x = (x_{i, j}), y = (y_{i, j}) \in \mathbb{R}^r \otimes \mathbb{R}^r$ に対して $x \cdot y = \sum_{i, j=1}^r x_{i, j} y_{i, j}$ である. また, 相関推定量 $C_n^{12} = S_n^{12} / \sqrt{S_n^{11} S_n^{22}}$ を定義する. デルタ法と S_n の漸近混合正規性により, 相関推定量の漸近混合正規性が示される. ここでさらに, Γ の推定量をいくつか提案し, その一致性を確かめる. ここで定義した Γ の推定量を用いて, 相関推定量の漸近分散推定量が得られる. 推定量に含まれるパラメータの設定によって, その収束レートが異なるので, 二重確率的ポアソン過程のシミュレーションを用いた比較によって, これを確かめる.

以上により, スチューデント化された相関推定量の漸近正規性が示されるので, 信頼区間推定を行い, 仮説検定に基づいて, 相関関係の検出を行うことができる.