

非正則条件の下での局所最小分散不偏推定量

竹内 啓

標本空間を (X, \mathcal{A}) とし, X の上に定義された確率測度の
集合を $\{P_\theta : \theta \in \Theta\}$ とし, 実数 $\gamma = g(\theta)$ の不偏推定問題と
考へる. $\theta = \theta_0$ における局所最小分散不偏推定量 (LMVUE)
の存在に關して次の正則条件が基本的である.

- 1 $T \sim \tau$ の θ に対して $P_\theta \ll P_{\theta_0}$.
- 2 $T \sim \tau$ の θ に対して

$$\int \left(\frac{dP_\theta}{dP_{\theta_0}} \right)^2 dP_{\theta_0} < \infty$$

- 3 $\theta = \theta_0$ で分散有限となる γ の不偏推定量が存在する.
もしもこの定理の条件が立つ.

定理 (Barankin, 1949 Stein 1950) 条件 1~3 の下で
 $\theta = \theta_0$ における LMVUE が存在する.

LMVUE は, 任意の分散有限な推定量 $\hat{\theta}$ と $\{dP_\theta/dP_{\theta_0}\}$
で張られる空間への射影 $T_\theta = \int \hat{\theta} dP_\theta$ を得られることを示す
知られている.

そこでこのとき LMVUE は $\theta \neq \theta_0$ では分散有限と
限らねばならないことに注意しよう. T が $\theta \neq \theta_0$ に対して分散
有限な推定量が存在して LMVUE は $\theta \neq \theta_0$ で分散有限と

に限ると、いかに之れがすべて θ について分散有限かつ
 3より推定量の範囲では LMVUE は存在するとに限ると
 。

しかし、上記の1または2の成立しない場合と対立
 する。

2の成立しない場合には、一般には分散の下限と達成した
 推定量が存在せず、従って LMVUE は存在しない。

例 $X = \{X_{1i}, X_{2i}\} \quad i=1, \dots, n$ であって

$$X_{2i} = \theta X_{1i} + U_i \quad \text{と表され、} X_{1i}, U_i \text{ は互いに独立}$$

U_i は平均0、分散1の正規分布に従い、また X_{1i} の分布は
 既知とする。このとき

$$dP_\theta/dP_{\theta_0} = \exp\left[-\frac{(\theta - \theta_0)^2}{2} x_1^2 + (\theta - \theta_0) x_1 x_2\right]$$

Fisher 情報量

$$\begin{aligned} \lim_{\theta \rightarrow \theta_0} \frac{1}{(\theta - \theta_0)^2} \int \left(\frac{dP_\theta}{dP_{\theta_0}}\right)^2 dP_{\theta_0} &= E[(X_2 - \theta X_1)^2 X_1^2] \\ &= E(U X_1^2) = E(X_1^2) \end{aligned}$$

$E(X_1^2) = m < \infty$ ならば、Cramér-Rao の定理によつて不偏推定
 量の分散の下限は $1/nm$ であるから、実際

$$\hat{\theta}_0 = \theta_0 + \sum X_{1i}(X_{2i} - \theta_0 X_{1i})/nm$$

とおけば、 $V_{\theta_0}(\hat{\theta}) = 1/nm$ であるから、 $\hat{\theta}_0$ は LMVUE である。

$E(X_1^2) = \infty$ のときは、Cramér-Rao 限界は0、実際は分散0

の不偏推定量が存在しないが、分散の下限は0になる。

$$X_{ic}^K = X_{ic} \quad |X_{ic}| \leq K, \quad = 0 \quad |X_{ic}| > K$$

$$\text{よおき, } m_K = E(X_{ic}^{K2}) = E(X_{ic}^K X_{ic}),$$

$$\hat{\theta}_K = \theta_0 + \sum X_{ic}^K (X_{2ic} - \theta X_{ic}) / n m_K$$

$$\text{よおけい} \quad V_{\theta_0}(\hat{\theta}) = 1/n m_K \rightarrow 0 \quad (K \rightarrow \infty)$$

次に1が成立したた場合について2の場合を考える。

θ 自身を実数とする。 $\gamma = g(\theta)$ は連続微分可能とする。

A 単調な台 support を持つ場合、すなわち

$$A1 \quad \theta_1 > \theta_2 \quad \text{のとき} \quad P_{\theta_1} \gg P_{\theta_2}$$

のとき $\{P_{\theta}\}$ はある σ -finite 測度 μ に関して絶対連続となるから $f(x, \theta) = dP_{\theta}/d\mu$ と表す。

$$A1(\theta) = \{x \mid f(x, \theta) > 0\}$$

よおけい A1 は $\theta_1 > \theta_2$ のとき $A1(\theta_1) \supset A1(\theta_2)$ を意味する。

$$A2 \quad \theta < \theta_0 \quad \text{のとき}$$

$$\int_{A1(\theta_0)} \frac{\{f(x, \theta)\}^2}{f(x, \theta_0)} d\mu < \infty$$

X に対して $T = t(X)$ を次のように定義する。

$$t(x) = \inf \{ \theta \mid A1(\theta) \ni x \}$$

$$\text{よおす} \quad P_{\theta} \{ T < t \} = P_{\theta} \{ A1(\theta) \ni x \} \quad \text{かつ} \quad \theta \geq \theta_0$$

のとき θ は t に等しい。

A3 $\lim_{t' \rightarrow t+0} \frac{1}{t'-t} P_{\theta} \{A(t') - A(t)\} = h(t, \theta)$ が存在

A4 $h(t, \theta)$ は θ に関して連続微分可能 $\Rightarrow \left| \frac{\partial}{\partial \theta} h \right|$ が積分可能.

A5 $h(\theta, \theta) = \lim_{t \rightarrow \theta-0} h(t, \theta) > 0$.

A6 $f(x, \theta)$ は θ に関して連続微分可能. (a. e. x)

このとき, $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X)$ と $X \in A(\theta_0)$ により, \bar{g} を定義せよ

$$E_{\theta} \{ \hat{\theta}(X) \} = \bar{g}(\theta) \quad \theta \leq \theta_0.$$

と θ に対する推定量とし, $\theta > \theta_0$ に対して

$$\bar{g}(\theta) = \bar{g}(\theta_0) - \int_{A(\theta_0)} \hat{\theta}(x) f(x, \theta) d\mu$$

とおく. $X \notin A(\theta_0)$ に対して, $\hat{\theta}(X) = \hat{\theta}^*(t(X)) = \hat{\theta}^*(T)$ と

$$\int_{\theta_0}^{\theta} h(t, \theta) \hat{\theta}^*(t) dt = \bar{g}(\theta)$$

と θ に対する \bar{g} は定める. この式の両辺は微分可能であるから

θ に関して微分して,

$$h(\theta, \theta) \hat{\theta}^*(\theta) + \int_{\theta_0}^{\theta} \frac{\partial}{\partial \theta} h(t, \theta) \hat{\theta}^*(t) dt = \bar{g}'(\theta)$$

を得る. これは Volterra 2 型の積分方程式であるから, 解が

存在する. 従って

定理 A1 ~ A6 の下で, $\theta = \theta_0$ における LMVUE が存在

し、 x は $E_{\theta}(\hat{\theta}) = g(\theta)$ $\theta \leq \theta_0$ の条件の下で $V_{\theta}(\hat{\theta})$ を最小にする推定量に一致する。

次に才 2 の場合として、分布が一方側に並んでいるというべき場合を考へる。

B 1 P_{θ} は μ に $\theta \rightarrow \infty$ で dominate される。

$$f(x, \theta) = dP_{\theta}/d\mu \quad A(\theta) = \{x \mid f(x, \theta) > 0\}$$

とおく

B 2 $\theta_1 \neq \theta_2$ のとき $A(\theta_1) \neq A(\theta_2)$

B 3 $\theta_0 < \theta_1 < \theta_2$ あるいは $\theta_0 > \theta_1 > \theta_2$ のとき

$$A(\theta_0) \cap A(\theta_1) \supset A(\theta_0) \cap A(\theta_2)$$

B 4 $f(x, \theta)$ は θ に関して連続微分可能 (a. e. x)

こゝで 2 頁に 2 の場合に合せて考へる

B 5 有限個の $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ に対して正数 γ が存在し、

$\theta_0 - \gamma < \theta < \theta_0 + \gamma$ となる θ に対して

$$A(\theta) \subset A(\theta_1) \cup \dots \cup A(\theta_k)$$

$$B 6 \quad I_0 = \int_{A(\theta_0)} \left| \frac{\frac{\partial}{\partial \theta} f(x, \theta_0)}{f(x, \theta_0)} \right|^2 d\mu < \infty$$

$$B 7 \quad \lim_{\theta \rightarrow \theta_0} \frac{1}{|\theta - \theta_0|} \int_{A(\theta) - A(\theta_0)} f(x, \theta) d\mu = 0$$

定理 B 1 ~ B 7 の下で

$$V_{\theta_0}(\hat{\theta}) \geq \{g'(\theta_0)\}^2 / I.$$

すなわち、この場合には分散の下限は0にならない。

分散の下限が0にならないのは次の3つの場合である。

$$B8 \quad \lim_{\theta \rightarrow \theta_0 + 0} \frac{1}{\theta - \theta_0} \int_{A(\theta) - A(\theta_0)} f(x, \theta) d\mu > 0$$

$$\lim_{\theta \rightarrow \theta_0 - 0} \frac{1}{\theta_0 - \theta} \int_{A(\theta) - A(\theta_0)} f(x, \theta) d\mu > 0$$

いま $U = u(X)$ $V = v(X)$ を次のように定義する。

$$u(x) = \inf \{ \theta \mid A(\theta) \ni x \}$$

$$v(x) = \sup \{ \theta \mid A(\theta) \ni x \}$$

U, V の (Lebesgue 測度に関する同時密度 α 存在) である $g(u, v, \theta)$ と表す。 $g(u, v, \theta) > 0$ となるのは $u < \theta < v$ となる範囲に限る。

B9 $g(u, v, \theta)$ は θ に関して微分可能で $|\frac{\partial g}{\partial \theta}|$ は積分可能。

$\hat{\theta} \in E_{\theta_0}(\hat{\theta}) = g(\theta_0)$ を与えた任意の推定量とする。

$$\bar{g}(\theta) = g(\theta) - \int_{A(\theta_0)} \hat{\theta}(x) f(x, \theta_0) d\mu$$

と置く。

$$\underline{\theta}(\theta) = \inf_{\theta'} \mu \{ A(\theta') \cap A(\theta) \} > 0$$

$$\bar{\theta}(\theta) = \sup_{\theta'} \mu \{ A(\theta') \cap A(\theta) \} > 0$$

$\lambda < \bar{\theta}(\underline{\theta}) = \theta < \tau_1$

$$\theta > \theta_0 \Rightarrow \lambda \leq \int_{\theta_0}^{\theta} \int_{\theta}^{\bar{\theta}(\theta)} \hat{\theta}^+(u, v) g(u, v, \theta) du dv = \bar{g}(\theta)$$

$$\theta < \theta_0 \Rightarrow \lambda \geq \int_{\bar{\theta}(\theta)}^{\theta} \int_{\theta}^{\theta_0} \hat{\theta}^+(u, v) g(u, v, \theta) du dv = \bar{g}(\theta)$$

$\lambda < \tau_1$ かつ $\tau_1 \hat{\theta}^+$ を定義する λ をとてきれば 分散 θ の 不偏推
定量を構成する λ がとてきえる。この λ が \rightarrow 十分条件は

$$\lim_{\theta \rightarrow \bar{\theta}(\theta) - 0} \int g(u, v, \theta) du > 0 \quad \lim_{\theta \rightarrow \bar{\theta}(\theta) + 0} \int g(u, v, \theta) dv > 0$$

である。これは必要条件ではない。

より一般の λ 十分条件については 本稿十分調へていた。