

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, 実母数  $\gamma = \gamma(\theta)$  の不偏推定問題と考える.  $\theta = \theta_0$  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  $T$  についての  $\theta$  に對して  $P_\theta \ll P_{\theta_0}$ .
- 2  $T$  についての  $\theta$  に對して

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

- 3  $\theta = \theta_0$  で分散有限ならば  $\gamma$  の不偏推定量が存在する.
- もしも次の定理が成り立つ.

定理 (Barankin, 1949 Stein 1950) 条件 1~3 の下に  $\theta = \theta_0$  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  $T_\theta = E[\hat{\theta} | \mathcal{F}_\theta]$  として得られることを知られている.

そこでこのように LMVUE は  $\theta \neq \theta_0$  では分散有限かつ有限なものであることに注意しよう.  $T$  についての  $\theta$  に對して分散有限な推定量の存在しても LMVUE はつねに分散有限と

に限るため、いかに之れがすべて  $\theta$  について分散有限かつ  
 3より推定量の範囲では LMVUE が存在するに限る  
 。

しかし  $\theta = 0$  での上記の1または2の成立しない場合を考  
 えよ。

2の成立しない場合には、一般には分散の下限を達成す  
 る推定量が存在せず、従って LMVUE が存在しない。

例  $X = \{X_{1i}, X_{2i}\} \quad i=1, \dots, n$  とおくと

$X_{2i} = \theta X_{1i} + U_i$  と表され、 $X_{1i}, U_i$  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

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

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。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、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。

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

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

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

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

次に1が成立する立派な場合について2つの場合を考える。

$\theta$ 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, する。

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

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

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

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

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

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

$X$  に対して  $T = t(X)$  を次のように定義する。

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

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

よおす  $t$  は  $1$  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  $\theta$  に関して連続微分可能  $\Rightarrow \left| \frac{\partial}{\partial \theta} h \right|$  が積分可能.

A5  $h(\theta_0, \theta) = \lim_{t \rightarrow \theta_0-0} h(t, \theta) > 0$ .

A6  $f(x, \theta)$  は  $\theta$  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

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

と  $\bar{g}$  を推定量とし,  $\theta > \theta_0$  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  $\bar{g}$  を  $t$  に関して定める. この式の両辺は微分可能であるから  $\theta$  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、 $Y$  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。

況に才2の場合として、分布の一方側に並んでいると...  
 $\leq$  場合を考へる;

B 1  $P_{\theta}$  は  $\mu$  に  $\theta \rightarrow \tau$  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  $\theta$  に関して連続微分可能 (a.e.  $x$ )

こゝで2頁に2つ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  $I_0$  が存在し、

$\theta_0 - I_0 < \theta < \theta_0 + I_0$  となる  $\tau$  への  $\theta$  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になるのは次のような場合である。

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

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

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  $\alpha$  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  $\theta$  に関して微分可能で  $|\frac{\partial g}{\partial \theta}|$  は積分可能。

$\hat{\theta} \in E_{\theta_0}(\hat{\theta}) = g(\theta_0)$  とした任意の推定量  $\hat{\theta}$  に対する。

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

とおく。

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

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

$\lambda < \bar{\theta}(\theta) = \theta$  とし.

$$\theta > \theta_0 \text{ のとき } \int_{\theta_0}^{\theta} \int_{\theta}^{\bar{\theta}(\theta)} \hat{\theta}^+(u, v) g(u, v, \theta) du dv = \bar{g}(\theta)$$

$$\theta < \theta_0 \text{ のとき } \int_{\bar{\theta}(\theta)}^{\theta} \int_{\theta}^{\theta_0} \hat{\theta}^+(u, v) g(u, v, \theta) du dv = \bar{g}(\theta)$$

$\lambda < \bar{\theta}(\theta) = \theta$  とし、 $\hat{\theta}^+$  を定義する。このとき、分散の不偏推定量を構成する。このとき、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。

より一般の十分条件については、存在十分調へておく。