

推定量の一致性の order と
漸近的有効性について

東大 経 竹 内 啓
電通大 赤 平 昌 文

§ 1. 序

一致推定量の収束の order を定義し、そのような order をもつ一致推定量が存在するための必要条件を、非正則な場合を含めて一般的に求める。ここでは密度函数 $f(x; \theta)$ の support $\{x: f(x; \theta) > 0\}$ が θ に依存する場合について考えてみることにする。このとき限界の order をもつ一致推定量が存在すること、すなわちそれより速い order をもつ一致推定量が存在しないことが示される。さらにある order をもつ漸近分布を求め、その分布からいろいろな性質をもつ推定量についても議論する。なお § 2、§ 3 はそれぞれ Akahira and Takeuchi [1]、Akahira [2] に基づいている。

§ 2. 一致推定量と収束の order

$(\mathcal{X}, \mathcal{A})$ を標本空間とし、 $(\mathcal{X}, \mathcal{A})$ 上の確率測度の族を、 $\mathcal{P} = \{P_\theta : \theta \in \mathbb{H}\}$ とする。但し parameter space \mathbb{H} を E^1 の任意の閉区間とする。 $(\mathcal{X}, \mathcal{A})$ の n 個の直積空間を $(\mathcal{X}^{(n)}, \mathcal{A}^{(n)})$ とし、 P_θ の n 個の直積測度を $P_\theta^{(n)}$ として $\mathcal{P}^{(n)} = \{P_\theta^{(n)} : \theta \in \mathbb{H}\}$ とおく。これからは簡単のために $\mathcal{X}^{(n)}$ の元 (x_1, \dots, x_n) を \tilde{x}_n と書くことにする。 $\mathcal{X}^{(n)}$ から \mathbb{H} への $\mathcal{A}^{(n)}$ -可測写像 T_n を θ の推定量とよぶことにする。

定義 2.1. $\{T_n\}$ が一致推定量であるとは、任意の $\varepsilon > 0$ に対して、 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_\theta^{(n)}(\{|T_n - \theta| > \varepsilon\}) = 0 \quad (\forall \theta \in \mathbb{H})$ が成り立つことである。

定義 2.2. $\{T_n\}$ が order $\{c_n\}$ をもつ一致推定量 であるとはある正数列 $\{c_n\}$ が存在して、次のことが成り立つことである。 $\lim_{n \rightarrow \infty} c_n = \infty$ であり、任意のコンパクト集合 $K \subset \mathbb{H}$ と任意の $\varepsilon > 0$ に対して、十分大きな $L > 0$ が存在して、

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{\theta \in K} P_\theta^{(n)}(\{|c_n(T_n - \theta)| \geq L\}) < \varepsilon$$

が成り立つ。これから以後では、order $\{c_n\}$ をもつ一致推定量 を、 $\{c_n\}$ -一致推定量 とよぶこともある。

$\{c_n\}$ -一致推定量 ならば一致推定量であることは明らかである。次に order $\{c_n\}$, $\{c'_n\}$ に対して、 $\lim_{n \rightarrow \infty} c'_n / c_n = 0$ であるとき order $\{c_n\}$ は order $\{c'_n\}$ より速いとよぶことにする。任意の $\theta, \theta' \in \mathbb{H}$ に対して、ある測度 μ_n があって $P_\theta^{(n)} \ll \mu_n \ll P_{\theta'}^{(n)}$

が μ_n に関して絶対連続)であり、 $P_{\theta}^{(n)} \ll \mu_n$ である。例えば、 μ_n とし $(P_{\theta_1}^{(n)} + P_{\theta_2}^{(n)})/2$ をとればよい。そこで $\mathcal{P}^{(n)}$ 上に次のような距離 d を導入する。

$$d(P_{\theta_1}^{(n)}, P_{\theta_2}^{(n)}) = \int_{\mathcal{X}^{(n)}} \left| \frac{dP_{\theta_1}^{(n)}}{d\mu_n} - \frac{dP_{\theta_2}^{(n)}}{d\mu_n} \right| d\mu_n$$

但し $dP_{\theta}^{(n)}/d\mu_n$ は μ_n に関する密度関数を表わす。明らかに上の d は μ_n に無関係である。次に述べる2つの定理で、一致推定量と $\{C_n\}$ -一致推定量が存在するための必要条件を求める。

定理 2.1. 一致推定量が存在するための必要条件是、 $\theta_1 \neq \theta_2$ ならば $\lim_{n \rightarrow \infty} d(P_{\theta_1}^{(n)}, P_{\theta_2}^{(n)}) = 2$ が成り立つことである。

定理 2.2. $\{C_n\}$ -一致推定量が存在するための必要条件是、任意の $\varepsilon > 0$ に対して、 $\tau > 0$ が存在して

$$\lim_{n \rightarrow \infty} d(P_{\theta}^{(n)}, P_{\theta + \tau C_n}^{(n)}) \geq 2 - \varepsilon$$

が成り立つことである。

定理 2.1、2.2 の証明は、 $\theta_1, \theta_2 (\in \Theta)$ に対して

$$d(P_{\theta_1}^{(n)}, P_{\theta_2}^{(n)}) = 2 \sup_{A \in \mathcal{A}^{(n)}} |P_{\theta_1}^{(n)}(A) - P_{\theta_2}^{(n)}(A)|$$

が成り立つことを用いればよい。

次に実際に $\{C_n\}$ -一致推定量を求めてみよう。まず $\mathcal{X} = E^1$ とし、ルベーグ測度 m に対して $P_{\theta} \ll m (\forall \theta \in \Theta)$ であることを仮定し、そのときの密度関数 $dP_{\theta}/dm = f(x; \theta)$ とする。このとき $f(x; \theta) = f(x - \theta)$ であることを仮定する。すなわち location parameter をもつ分布について考えることにする。

またさらに次のような条件を仮定する。

$f(x) > 0$, $a < x < b$; $f(x) = 0$, $x \leq a$ 又は $x \geq b$
 でありかつ $f(x)$ は開区間 (a, b) 上で 2 回連続微分可能であるとし、さらに次のことが成り立つ。

$\lim_{x \rightarrow a^+} (x-a)^{-(\alpha-1)} f(x) = A$; $\lim_{x \rightarrow b^-} (b-x)^{-(\beta-1)} f(x) = B$
 但し $0 < \alpha \leq \beta < \infty$, $0 < A, B < \infty$ である。

例之はベータ分布 $B_e(\alpha, \beta)$ ($0 < \alpha \leq \beta$) :

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} , & 0 < x < 1, \\ 0 , & \text{その他} \end{cases}$$

はこれらの条件を満たしている。

定理 2.3. $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ を互いに独立な確率変数で上の条件を満たす密度函数 f に従っていると仮定する。そのとき任意の $\alpha > 0$ に対して、 $\{c_n\}$ -一致推定量 が存在し、しかもそれらは表 1 のように与えられる。さらに各場合に表 1 で与えられる order $\{c_n\}$ より速い order を持つ一致推定量は存在しない。

α	order $\{c_n\}$	$\{c_n\}$ -一致推定量
$0 < \alpha < 2$	$n^{1/\alpha}$	$\{\min_{1 \leq i \leq n} X_i + \max_{1 \leq i \leq n} X_i - (a+b)\}/2$
$\alpha = 2$	$(n \log n)^{1/2}$	M. L. E.
$2 < \alpha$	$n^{1/2}$	M. L. E.

表 1

§ 3. 漸近分布

定義 3.1. $F_{0, \mathbf{T}}^{\mathbb{C}}(\cdot)$ が order $\mathbb{C} = \{C_n\}$ の推定量 $\mathbf{T} = \{T_n\}$ の漸近分布であるとは、次の (i), (ii) が成り立つことである。

(i) 任意の $\vartheta \in (\mathbb{H})$ に対して、 $d > 0$ が存在して

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{\theta \in I_d(\vartheta)} |P_0^{(n)}(\{C_n(T_n - \theta) \leq y\}) - F_{0, \mathbf{T}}^{\mathbb{C}}(y)| = 0$$

である。但し $I_d(\vartheta) = [\vartheta - d, \vartheta + d]$ である。

(ii) 任意の実数 y に対して、 $F_{0, \mathbf{T}}^{\mathbb{C}}(y)$ は 0 の連続関数である。

定義 3.2. $\mathbf{T} = \{T_n\}$ が asymptotically median unbiased estimator (A. M. U. E.) であるとは、

$$F_{0, \mathbf{T}}^{\mathbb{C}}(-0) \leq 1/2, \quad F_{0, \mathbf{T}}^{\mathbb{C}}(+0) \geq 1/2$$

が成り立つことである。

定義 3.3. A. M. U. E. $\mathbf{T}^* = \{T_n^*\}$ が y で asymptotically most accurate であるとは、次のことが成り立つことである。

$$F_{0, \mathbf{T}^*}^{\mathbb{C}}(y) = \begin{cases} \inf_{\mathbf{T} \in \mathcal{J}_M^{\mathbb{C}}} F_{0, \mathbf{T}}^{\mathbb{C}}(y) & \text{if } y < 0, \\ \sup_{\mathbf{T} \in \mathcal{J}_M^{\mathbb{C}}} F_{0, \mathbf{T}}^{\mathbb{C}}(y) & \text{if } y > 0. \end{cases}$$

但し $\mathcal{J}_M^{\mathbb{C}}$ は同じ order $\mathbb{C} = \{C_n\}$ のときの A. M. U. E. の全体である。

定義 3.4. A. M. U. E. $\mathbf{T}^* = \{T_n^*\}$ が uniformly asymptotically most accurate であるとは、次の (i)', (ii)' が成り立つことである。

ある。

$$(i)' \quad F_{\theta, T^*}^c(y) = \inf_{T \in \mathcal{J}_M^c} F_{\theta, T}^c(y) \quad \text{for all } y < 0,$$

$$(ii)' \quad F_{\theta, T^*}^c(y) = \sup_{T \in \mathcal{J}_M^c} F_{\theta, T}^c(y) \quad \text{for all } y > 0.$$

さらに (i)', (ii)' のいずれか一方が成り立つとき、 T^* は *one-sided asymptotically most accurate* であるといふことになる。

さてここで、 $\kappa = E'$ であり、location parameter をもつ密度関数の族について考えることにする。 $A(\theta) = \{x : f(x-\theta) > 0\}$

とおく。まず次のような場合について議論する。

Case Ia. ある正数列 $\{c_n\}$ が存在して、次のことが成り

$$\text{立つ。} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} c_n = \infty, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ \int_{A(\theta)} f(x-\theta + y c_n^{-1}) dx \right\}^n = 1 \quad (-\infty <$$

$$y < \infty), \quad 0 < \lim_{n \rightarrow \infty} n V_n \leq \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} n V_n < \infty.$$

$$\text{但し } V_n = \text{Var}_{\theta - y c_n^{-1}} [W(X; \theta - y c_n^{-1}, \theta)]$$

$$W(X; \varphi, \theta) = \chi_{A(\varphi) \cap A(\theta)}(X) \log \{ f(X-\varphi) / f(X-\theta) \}$$

である。

Case Ib. ある正数列 $\{c'_n\}$ が存在して、次のことが成り

$$\text{立つ。} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} c'_n = \infty, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ \int_{A(\theta)} f(x-\theta + y c'_n{}^{-1}) dx \right\}^n = 1$$

$$(-\infty < y < \infty), \quad \lim_{n \rightarrow \infty} n V'_n = 0. \quad \text{但し } V'_n = \text{Var}_{\theta - y c'_n{}^{-1}} [W(X; \theta - y c'_n{}^{-1}, \theta)]$$

である。

Case II. ある正数列 $\{c''_n\}$ が存在して、次のことが成り

$$\text{立つ。} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} c''_n = \infty,$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ \int_{A(\theta)} f(x-\theta + y c''_n{}^{-1}) dx \right\}^n$$

$$\begin{aligned}
&= \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ \int_{A(\theta - y c_n^{n-1})} f(x - \theta) dx \right\}^n \\
&= \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ \int_{A(\theta) \cap A(\theta - y c_n^{n-1})} f^2(x - \theta + y c_n^{n-1}) / f(x - \theta) dx \right\}^n \\
&= e^{-C_\alpha |y|^\alpha}
\end{aligned}$$

$(-\infty < y < \infty)$ 。但し C_α はある正の定数で、 α は § 2 で与えられた正数である。 $\lim_{n \rightarrow \infty} n V_n'' = 0$ 。但し $V_n'' = \text{Var}_{\theta - y c_n^{n-1}} [W(x; \theta - y c_n^{n-1}, \theta)]$ である。

定理 3.1. Case Ia のとき、order $\mathcal{C} = \{c_n\}$ の漸近分布 $N(0, 1/I)$ ($I > 0$) をもつ推定量 $\mathbf{T}^* = \{T_n^*\}$ が存在すれば、 \mathbf{T}^* は *uniformly asymptotically most accurate* である。 Case Ib のとき、order $\mathcal{C}' = \{c'_n\}$ の漸近分布 $N(0, 1/I')$ ($I' > 0$) をもつ推定量 $\mathbf{T}^{**} = \{T_n^{**}\}$ が存在すれば、 \mathbf{T}^{**} は *uniformly asymptotically most accurate* である。

定理 3.1. の例としては、§ 2 で仮定された密度関数で、 $\alpha = 3$ のときと考えると、 $\alpha > 2$ のとき Case Ia の条件を、 $\alpha = 2$ のとき Case Ib の条件をそれぞれ満たしている。 $\alpha > 2$ のとき order $\{n^{1/2}\}$ の M.L.E. の漸近分布は $N(0, 1/I_1)$ であり、 $\alpha = 2$ のとき order $\{(n \log n)^{1/2}\}$ の M.L.E. の漸近分布が $N(0, 1/I_2)$ であるから、M.L.E. は *uniformly asymptotically most accurate* である。

次に § 2 で仮定された密度関数で、 $\alpha = 3 = 1$ のとき、Case II の条件を満たしている。いま u を $0 < u < \xi_1 = \frac{1}{c_1} \log 2$ を

満たす任意の点とし、 $u' = -\frac{1}{c_1} \log(1 - e^{-c_1(s-u)})$ とする。 =

のとき $\mathbf{T}^* = \{T_n^*\}$ で $T_n^* = \max\{T_n^+, T_n^-\}$ とする。但し

$$T_n^+ = \max_{1 \leq i \leq n} X_i - b + u n^{-1}, \quad T_n^- = \min_{1 \leq i \leq n} X_i - a - u' n^{-1} \text{ である。}$$

次に v' を $0 < v' < s_1$ を満たす任意の点とし、 $v = -\frac{1}{c_1} \log(1 - e^{-c_1(s-v)})$

とする。このとき $\mathbf{T}^{**} = \{T_n^{**}\}$ で $T_n^{**} = \min\{T_n'^+, T_n'^-\}$ と

$$\text{する。但し } T_n'^+ = \max_{1 \leq i \leq n} X_i - b + v n^{-1}, \quad T_n'^- = \min_{1 \leq i \leq n} X_i - a - v' n^{-1}$$

である。そこで order $\{n\}$ の \mathbf{T}^* 、 \mathbf{T}^{**} の漸近分布は、ある

Weibull 分布

$$F_{0, \mathbf{T}^*}^{(n)}(y) = \begin{cases} e^{-c_1(u-y)} - e^{-c_1(u'+u)}, & 0 < y \leq u \\ 1 - e^{-c_1(u+y)}, & u < y. \end{cases}$$

$$F_{0, \mathbf{T}^{**}}^{(n)}(y) = \begin{cases} 1 - e^{-c_1(v+y)} + e^{-c_1(v+v)}, & -v' \leq y < 0 \\ e^{-c_1(v-y)}, & y < -v' \end{cases}$$

となるから、 \mathbf{T}^* 、 \mathbf{T}^{**} は右区間 $[0, s_1]$ の任意の一点 y で、左区間 $[-s_1, 0]$ の任意の一点 y でそれぞれ asymptotically most accurate である。

さらに Case III、IV、V を考へる前に次のことを仮定する。

ある正数 M_1, M_2 が存在して次のことが成り立つ。 $f(x)$ は $(-\infty,$

$0) \cup (0, \infty)$ 上で 2 回連続微分可能でかつ $x > M_1$ なら

らば $f''(x) > 0$ であり、 $x < -M_2$ ならば $f''(x) < 0$ であって、

$$\int_{M_1}^{\infty} \{f'(x)\}^2 / f(x) dx < \infty, \quad \int_{-\infty}^{-M_2} \{f'(x)\}^2 / f(x) dx < \infty \text{ である。}$$

る。

Case III.

$\lim_{x \rightarrow 0^+} f(x) = a'$, $\lim_{x \rightarrow 0^-} f(x) = b'$, 但し $a', b' > 0$ 且
 $a' \neq b'$ である。

Case IV. $\lim_{x \rightarrow 0^\pm} (\gamma + \delta |x|^\alpha)^{-1} f(x) = \text{constant}$,

但し $0 < \gamma, \delta < \infty$, $0 < \alpha \leq 1/2$ である。

Case V. $f(0) = \infty$, $\lim_{x \rightarrow 0^\pm} |x|^\alpha f(x) = \text{constant}$,

但し $0 < \alpha < 1/2$ である。

注) Case IV のとき f の Fisher's information は無限大である。

若し Case I において、 $\{c_n\}$ -一致推定量 が存在する order の限界
 とそのときの A.M.U.E. と、その漸近分布と order $\{c_n\}$ は、
 表 2 で与えられる。

Case	A.M.U.E.	Bound of the order	漸近分布とその order $c_n = O(\sqrt{c_n}^{-1/2})$
III	ε -smooth M.L.E.	n	$N(0, 1/n I_\varepsilon)$ $I_\varepsilon = O(\varepsilon^{-1})$
IV	ε -smooth M.L.E.	$n^{\frac{1}{2\alpha+1}}$ if $0 < \alpha < 1/2$ $(n \log n)^{1/2}$ if $\alpha = 1/2$	$N(0, 1/n I'_\varepsilon)$ $I'_\varepsilon = \begin{cases} O(\varepsilon^{2\alpha+1}) & \text{if } 0 < \alpha < 1/2 \\ O(-\log \varepsilon) & \text{if } \alpha = 1/2 \end{cases}$
V	$X_{\text{med.}}$	$n^{\frac{1}{1-\alpha}}$	$G_n(y, \alpha)$ 但し $ Y ^{-\frac{1}{1-\alpha}} (\text{sgn } Y) \rightarrow G_n(y, \alpha)$ $Y \rightarrow N(0, 1/4n)$ $c_n = n^{\frac{1}{1-\alpha}}$

表 2

但し $\varepsilon (> 0)$ を十分小さくとり、 $\{T_{\varepsilon, n}\}$ が ε -smooth M.L.E. であるとは、 $\lambda_{\varepsilon}(\theta, \tilde{x}_n) = \prod_{i=1}^n \left\{ \frac{1}{2\varepsilon} \int_{-\varepsilon}^{\varepsilon} f(x_i + t) dt \right\}$ とするとき、 $T_{\varepsilon, n}$ が a. a. \tilde{x}_n で $\lambda_{\varepsilon}(T_{\varepsilon, n}(\tilde{x}_n), \tilde{x}_n) = \sup_{\theta \in \Theta} \lambda_{\varepsilon}(\theta, \tilde{x}_n)$ を満たす $\mathcal{X}^{(n)}$ から $\Theta \wedge$ の $\mathcal{A}^{(n)}$ -可測写像となることである。

References

- [1] Akahira, M and K. Takeuchi, On the order of convergence of consistent estimators, submitted to the Annals of Statistics.
- [2] Akahira, M, Bounds of asymptotic distributions of consistent estimators for general case, submitted to the Annals of Statistics.