

6 Rates of Convergence

M 推定量の収束レートについて議論する.

\mathbb{P}_n を分布 P からのサイズ n のサンプルによる経験分布とする. 任意の $\theta \in \Theta$ に対して, $x \mapsto m_\theta(x)$ は可測関数であるとする. $\hat{\theta}_n$ は規準関数 $\theta \mapsto \mathbb{P}_n m_\theta$ をほとんど最大にするような推定量であるとする.

規準関数は $\theta \mapsto P m_\theta$ と $\theta \mapsto \mathbb{P}_n m_\theta - P m_\theta$ の和となっている. $\hat{\theta}_n$ の収束レートはこれらの写像の組み合わせ次第である. もし, 前者が θ が最大点から離れるにつれ速く変化し, 後者が小さいとすれば, $\hat{\theta}_n$ の収束レートは高くなる.

簡便のため, 変動を経験過程 $\mathbb{G}_n m_\theta = \sqrt{n}(\mathbb{P}_n m_\theta - P m_\theta)$ で測ることにする.

Theorem 6.1 (Rate of convergence). 固定された定数 C と $\alpha > \beta$ について, 任意の n と十分小さな $\delta > 0$ に対して,

$$\begin{aligned} \sup_{d(\theta, \theta_0) < \delta} P(m_\theta - m_{\theta_0}) &\leq -C\delta^\alpha, \\ E^* \sup_{d(\theta, \theta_0) < \delta} |\mathbb{G}_n(m_\theta - m_{\theta_0})| &\leq C\delta^\beta \end{aligned}$$

が成り立つと仮定する. もし, $\hat{\theta}_n$ が

$$\mathbb{P}_n m_{\hat{\theta}_n} \geq \mathbb{P}_n m_{\theta_0} - O_P(n^{\alpha/(2\beta-2\alpha)})$$

を満たし, θ_0 に外確率収束するならば

$$n^{1/(2\alpha-2\beta)} d(\hat{\theta}_n, \theta_0) = O_P^*(1)$$

となる.

Proof. $r_n = n^{1/2\alpha-2\beta}$ とする. $\hat{\theta}_n$ は規準関数 $\theta \mapsto \mathbb{P}_n m_\theta$ を $R_n = O_P(r_n^{-\alpha})$ まで最大化しているとする.

※ これは

$$\mathbb{P}_n - \sup_{\theta} \mathbb{P}_n m_\theta \geq -O_P(r_n^{-\alpha})$$

を意味している.

各 n に対して, $\Theta - \{\theta_0\}$ は $j \in \mathbb{Z}_+$ として, $S_{j,n} = \{\theta : 2^{j-1} < r_n d(\theta, \theta_0) \leq 2^j\}$ に分割できる.

ある $M \in \mathbb{Z}_+$ について, $r_n d(\hat{\theta}_n, \theta_0) > 2^M$ であれば, $\hat{\theta}_n$ は $j > M$ なる $S_{j,n}$ のどれか 1 つに含まれる. このとき, $\hat{\theta}_n$ に対する仮定より,

$$\sup_{\theta \in S_{j,n}} (\mathbb{P}_n m_\theta - \mathbb{P}_n m_{\theta_0}) \geq -R_n$$

である. これより, 任意の $\epsilon > 0$ に対して,

$$\begin{aligned} P^*(r_n d(\hat{\theta}_n, \theta_0) > 2^M) &\leq \sum_{j > M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\sup_{\theta \in S_{j,n}} (\mathbb{P}_n m_\theta - \mathbb{P}_n m_{\theta_0}) \geq -\frac{K}{r_n^\alpha} \right) \\ &\quad + P^*(2d(\hat{\theta}_n, \theta_0) \geq \epsilon) + P(r_n^\alpha R_n \geq K) \end{aligned}$$

が成り立つ. これを示す.

$$\begin{aligned} P(A) &\leq P(A \cap B) + P(B^c) \\ &\leq P(A \cap B \cap C) + P(C^c) + P(B^c) \end{aligned}$$

で, $A = \{r_n d(\hat{\theta}_n, \theta_0) > 2^M\}$, $B = \{2d(\hat{\theta}_n, \theta_0) < \epsilon\}$, $C = \{r_n^\alpha R_n < K\}$ とおく. このとき, $A \cap B \cap C$ という事象を考える. この事象は $\{2^M < r_n d(\hat{\theta}_n, \theta_0) < \frac{\epsilon r_n}{2} \text{ かつ } r_n^\alpha R_n < K\}$. このとき先ほどの議論により, ある j ($j > M, 2^j \leq \epsilon r_n$) が存在して, $\theta \in S_{j,n}$ で, このとき,

$$\sup_{\theta \in S_{j,n}} (\mathbb{P}_n m_\theta - \mathbb{P}_n m_{\theta_0}) \geq -R_n \geq -\frac{K}{r_n^\alpha}$$

以上により先の式が示せた.

ここで, $\hat{\theta}_n \xrightarrow{P} \theta_n$ より, $P^*(2d(\hat{\theta}_n, \theta_0) \geq \epsilon) \rightarrow 0$.

次に, $P(r_n^\alpha R_n \geq K)$ は $R_n = O_P(r_n^{-\alpha})$ から $r_n^\alpha R_n = O_P(1)$ より, K を十分小さくとれば, n について一様に, 任意の小さくすることができる.

最後に, $\sum_{j>M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\sup_{\theta \in S_{j,n}} (\mathbb{P}_n m_\theta - \mathbb{P}_n m_{\theta_0}) \geq -\frac{K}{r_n^\alpha} \right)$ について.

まず, $\epsilon > 0$ を定理の条件が $\delta \geq \epsilon$ で成り立つように十分小さくとる. すると和に現れる任意の j で

$$\sup_{\theta \in S_{j,n}} P(m_\theta - m_{\theta_0}) \leq -C \frac{2^{(j-1)\alpha}}{r_n^\alpha}.$$

結局, $\frac{1}{2} C 2^{(M-1)\alpha} \geq K$ に対して,

$$\begin{aligned} \sum_{j>M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\|\mathbb{G}_n(m_\theta - m_{\theta_0})\|_{S_{j,n}} \geq C \sqrt{n} \frac{2^{(j-1)\alpha}}{2r_n^\alpha} \right) &\leq \sum_{j \geq M} \frac{C(2^j/r_n)^\beta}{C \sqrt{n} 2^{(j-1)\alpha} / 2r_n^\alpha} \\ &= \sum_{j \geq M} \frac{(2^j/r_n)^\beta 2r_n^\alpha}{\sqrt{n} 2^{(j-1)\alpha}}. \end{aligned}$$

$M = M_n \rightarrow \infty$ で右辺はゼロに収束する. これを用いれば,

$$\begin{aligned} &\sum_{j>M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\sup_{\theta \in S_{j,n}} (\mathbb{P}_n m_\theta - \mathbb{P}_n m_{\theta_0}) \geq -\frac{K}{r_n^\alpha} \right) \\ &\leq \sum_{j>M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\sup_{\theta \in S_{j,n}} \{ \mathbb{P} m_\theta - \mathbb{P} m_{\theta_0} - (P m_\theta - P m_{\theta_0}) + (P m_\theta - P m_{\theta_0}) \} \geq -\frac{K}{r_n^\alpha} \right) \\ &\leq \sum_{j>M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\sup_{\theta \in S_{j,n}} \{ \mathbb{P} m_\theta - \mathbb{P} m_{\theta_0} - (P m_\theta - P m_{\theta_0}) \} + \sup_{\theta \in S_{j,n}} \{ (P m_\theta - P m_{\theta_0}) \} \geq -\frac{K}{r_n^\alpha} \right) \\ &\leq \sum_{j>M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\sup_{\theta \in S_{j,n}} \{ \mathbb{P} m_\theta - \mathbb{P} m_{\theta_0} - (P m_\theta - P m_{\theta_0}) \} - C \frac{2^{(j-1)\alpha}}{r_n^\alpha} \geq -\frac{C 2^{(j-1)\alpha}}{2r_n^\alpha} \right) \\ &= \sum_{j>M, 2^j \leq \epsilon r_n} P^* \left(\|\mathbb{G}_n(m_\theta - m_{\theta_0})\|_{S_{j,n}} \geq C \sqrt{n} \frac{2^{(j-1)\alpha}}{2r_n^\alpha} \right) \rightarrow 0 \end{aligned}$$

が言えた.

定理の条件をお手軽チェックする方法を考える. θ がユークリッド空間上のベクトルとする. 写像 $\theta \mapsto P m_\theta$ が θ_0 で 2 階連続微分可能とする. 1 階微分は消えるので, テイラー展開すると

$$P(m_\theta - m_{\theta_0}) = \frac{1}{2} (\theta - \theta_0)^T V (\theta - \theta_0) + o(\|\theta - \theta_0\|^2)$$

よって 1 つ目の条件

$$\sup_{d(\theta, \theta_0) < \delta} P(m_\theta - m_{\theta_0}) \leq -C \delta^\alpha$$

は V が非特異であれば, $\alpha = 2$ で成り立つことが分かる.

この定理の 2 つ目の条件 (Maximal inequality)

$$E^* \sup_{d(\theta, \theta_0) < \delta} |\mathbb{G}_n(m_\theta - m_{\theta_0})| \leq C\delta^\beta$$

はチェックするのが難しい.

$\beta = 1$ が 'よくある' \sqrt{n} の収束レートを得るための regular cases. $\alpha = 2, \beta = 1/2$ で収束レート $n^{1/3}$ になる普通でないケースもあるらしい.

19 章では $\{m_\theta - m_{\theta_0} : d(\theta, \theta_0) < \delta\}$ という関数のクラスの複雑さ (エントロピー) を測り, それを元に左辺の上界を得る補題や系が紹介される. $\theta \mapsto m_\theta$ に対するリプシッツ条件はエントロピーのシンプルに推定し, 多くの場面で応用される. \square

Corollary 6.2. ユークリッド空間の開部分集合の各 θ について, $x \mapsto m_\theta(x)$ は可測関数で, θ_0 の近傍の任意の θ_1, θ_2 と $P\dot{m}^2 < \infty$ なる可測関数 \dot{m} について

$$|m_{\theta_1}(x) - m_{\theta_2}(x)| \leq \dot{m}(x) \|\theta_1 - \theta_2\|$$

が成り立つとする. さらに, 写像 $\theta \mapsto Pm_\theta$ は θ_0 で非特異な 2 階導関数により 2 次のテイラー展開可能とする. このとき, $\mathbb{P}_n m_{\hat{\theta}_n} \geq \mathbb{P} m_{\theta_0} - O_P(n^{-1})$ で $\hat{\theta}_n \xrightarrow{P} \theta_0$ であれば, $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0) = O_P(1)$ である.

Proof. テイラー展開に関する仮定と $P\dot{m}_{\theta_0} = 0$ から

$$P(m_\theta - m_{\theta_0}) = \frac{1}{2}(\theta - \theta_0)^T V(\theta - \theta_0) + o(\|\theta - \theta_0\|^2)$$

で V は非特異となり,

$$\sup_{d(\theta, \theta_0) < \delta} P(m_\theta - m_{\theta_0}) \leq -C\delta^2.$$

定理 5.52 の 1 つ目の条件は成り立つ. 次に 2 つ目の条件

$$E^* \sup_{d(\theta, \theta_0) < \delta} |\mathbb{G}_n(m_\theta - m_{\theta_0})| \leq C\delta^\beta$$

が, $\beta = 1$ で成り立つことを示す. そのために Corollary 19.35

Corollary 6.3. envelope function F を持つ可測関数のクラス \mathcal{F} に対して

$$E_P^* \|\mathbb{G}_n\|_{\mathcal{F}} \lesssim J_{[]}(\|F\|_{p,2}, \mathcal{F}, L_2(P))$$

が成り立つ.

を, 使いたい. まず, この定理に出てくる用語や記号を説明する.

まず, $x \mapsto f(x)$ ($x \in \mathbb{R}^p, f(x) \in \mathbb{R}$) の関数クラス \mathcal{F} があって F がその envelope function であるとは, 任意の x, f について

$$|f(x)| \leq F(x) < \infty$$

となることをいう.

また, ' \lesssim ' は smaller than up to a universal constant, つまり右辺は定数倍以上で, その定数は問題によらず一定であることを意味する.

$J_{[]}(\cdot)$ は \mathcal{F} の複雑さの指標である bracketing entropy $N_{[]}(\cdot)$ から定義される量である. 19 章を参照されたい.

$\|\mathbb{G}_n\|_{\mathcal{F}} = \sup_{f \in \mathcal{F}} |\mathbb{G}_n f|$ である.

Corollary 6.2 に戻る. まず, $\mathcal{F} = \{m_\theta - m_{\theta_0} : \|\theta - \theta_0\| < \delta\}$ とすれば, 仮定から envelope function $F = m\delta$ をとれる. このとき, Corollary 19.35 を適用すれば,

$$\begin{aligned} E^* \sup_{\|\theta - \theta_0\| < \delta} |\mathbb{G}_n(m_\theta - m_{\theta_0})| &\lesssim \int_0^{\|m\|_{P,2}\delta} \sqrt{\log N_{[]}(\epsilon, \mathcal{F}, L_2(P))} d\epsilon \\ &\leq C \int_0^{\|m\|_{P,2}\delta} \sqrt{\log\left(\frac{\delta}{\epsilon}\right)} d\epsilon. \end{aligned}$$

ここで, $\log\left(\frac{\delta}{\epsilon}\right) = u$ と変数変換すれば,

$$\begin{aligned} \int_0^{\|m\|_{P,2}\delta} \sqrt{\log\left(\frac{\delta}{\epsilon}\right)} d\epsilon &= \int_{-\log\|m\|_{P,2}}^{-\log\|m\|_{P,2} + \log\delta} u^{1/2} e^{-u} du \\ &= \delta \int_{\|m\|_{P,2}}^{\infty} u^{1/2} e^{-u} du \\ &\leq \delta \int_0^{\infty} u^{1/2} e^{-u} du \\ &= \delta \Gamma(3/2) \end{aligned}$$

結局 δ の定数倍で押さえられることが分かり, Theorem 5.52 の条件 2 が $\beta = 1$ で成り立つことが分かる. 以上により, $\sqrt{nd}(\hat{\theta}_n, \theta_0) = O_P^*(1)$ が示せた. \square