

1 Асимптотические оптимальные оценки

Пусть сл. векторы $\xi_n, \xi \in \mathbb{R}^K$, и определены на (Ω, \mathcal{F}, P) . Пусть функция распределения ξ_n есть $F_n(x)$, хар. ф-ция есть $\phi_n(t)$, а распределение есть Q_n . Для вектора ξ функцию распределения, хар. ф-цию и распределение обозначим $F(x)$, $\phi(t)$, Q соответственно.

Опр. 1. Функция распределения $F_n(x)$ сходится к $F(x)$ при $n \rightarrow \infty$ в основном (пишем $F_n(x) \Rightarrow F$), если $F_n(x) \rightarrow F(x) \forall x \in C(F)$

Опр. 2. Распределение Q_n сходится к распределению Q слабо (пишем $Q_n \xrightarrow{w} Q$), если \forall непрерывной и ограниченной $g : \mathbb{R}^K \rightarrow \mathbb{R}^1$

$$\int_{\mathbb{R}^K} g(x) Q_n(dx) \rightarrow \int_{\mathbb{R}^K} g(x) Q(dx)$$

или, эквивалентно, $Eg(\xi_n) \rightarrow Eg(\xi)$.

Теорема 1.

Следующие условия эквивалентны:

1. $F_n(x) \Rightarrow F$
2. $Q_n \xrightarrow{w} Q$
3. $\phi_n(t) \rightarrow \phi \forall t \in \mathbb{R}^K$

Если выполнено любое из условий 1 – 3, будем писать $\xi_n \xrightarrow{d} \xi$ и говорить, что ξ_n сходится к ξ по распределению.

Теорема 2 (О наследовании сходимости).

Пусть сл. векторы $\xi_n, \xi \in \mathbb{R}^K$, $H : \mathbb{R}^K \rightarrow \mathbb{R}^1$ Тогда:

1. Если $\xi_n \xrightarrow{d} \xi$, то $H(\xi_n) \xrightarrow{d} H(\xi)$
2. Если $\xi_n \xrightarrow{P} \xi$, то $H(\xi_n) \xrightarrow{P} H(\xi)$

Лемма Слуцкого

Пусть $\xi_n, \xi, \eta_n, a \in \mathbb{R}^1$, $\xi_n \xrightarrow{d} \xi$, а $\eta_n \xrightarrow{P} a$. Тогда:

1. $\xi_n + \eta_n \xrightarrow{d} \xi + a$
2. $\xi_n \eta_n \xrightarrow{d} a\xi$

Доказательство. Достаточно показать, что вектор

$$(\xi_n, \eta_n)^T \xrightarrow{d} (\xi, a)^T \quad (1)$$

Действительно, если 1 верно, то при $H(x, y) = x + y$ в силу Теоремы 2 получаем пункт 1 леммы, а при $H(x, y) = xy$ - пункт 2.

Для доказательства 1, проверим, что хар. ф-ция вектора $(\xi_n, \eta_n)^T$ сходится к хар. функции вектора $(\xi, \eta)^T$. Имеем:

$$|Ee^{it\xi_n + is\eta_n} - Ee^{it\xi + isa}| \leq |Ee^{it\xi_n + is\eta_n} - Ee^{it\xi_n + isa}| + |Ee^{it\xi_n + isa} - Ee^{it\xi + isa}| = \alpha_n + \beta_n$$

$$\alpha_n \leq E|e^{it\xi_n}(e^{it\eta_n+isa})| = E|e^{it\eta_n+isa}| = Eg(\eta_n), \quad g(x) := |e^{isx} - e^{isa}|$$

Ф-ция $g(x)$ непрерывна и ограничена, а т.к. $\eta_n \xrightarrow{d} a$, то в силу Теоремы 2 $Eg(\eta_n) \rightarrow Eg(a) = 0$.
Итак, $\alpha \rightarrow 0$.

$$\beta_n = |Ee^{isa}(e^{it\xi_n} - e^{it\xi})| = |e^{isa}E(e^{it\xi_n} - e^{it\xi})| = |E(e^{it\xi_n} - e^{it\xi})| \rightarrow 0$$

т.к. $\xi_n \xrightarrow{d} \xi$ и $\phi_n(t) \rightarrow \phi(t)$. □

Пусть наблюедние $X \sim P_\theta$, $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}^K$, а $\hat{\theta}_n$ - оценка θ

Опр. 3. Если $n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{d} N(0, \Sigma(\theta)) \quad \forall \theta \in \Theta$ и ковариационная матрица $0 < \Sigma(\theta) < \infty$, то $\hat{\theta}_n$ называется асимптотической нормальной оценкой.

Опр. 4. Если $\hat{\theta}_n \xrightarrow{P} \theta \quad \forall \theta \in \Theta$, то $\hat{\theta}_n$ называется состоятельной оценкой.

Дальше $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}^1$, то есть θ и $\hat{\theta}_n$ - скаляры.

Если $\hat{\theta}_n$ - состоятельная оценка θ , то при больших n $\hat{\theta}_n \approx \theta$ с вероятностью, близкой к единице.

Если $\hat{\theta}_n$ - асимптотическая нормальная оценка θ (так как θ и $\hat{\theta}_n$ скаляры:

$n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2(\theta)) \quad 0 < \sigma^2 < \infty, \quad \forall \theta \in \Theta$), то:

1. $\hat{\theta}_n$ - состоятельная оценка θ , так как $\hat{\theta}_n - \theta = n^{-1/2}n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{P} 0$ в силу п. 2 леммы Слущкого.
2. Скорость сходимости $\hat{\theta}_n$ к θ есть $O(n^{1/2})$
3. При больших n со сл. в. $n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta)$ можно обращаться (с осторожностью!) как с Гауссовской величиной.

Например, пусть дисперсия предельного Гауссовского закона $\sigma^2(\theta)$ будет непрерывной ф-цией θ . Тогда

$$\frac{n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\sigma(\hat{\theta}_n)} = \underbrace{\frac{n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\sigma(\theta)}}_{\xrightarrow{d} N(0,1)} \underbrace{\frac{\sigma(\theta)}{\sigma(\hat{\theta}_n)}}_{\xrightarrow{P} 1} \xrightarrow{d} \eta \sim N(0, 1)$$

в силу п. 2 леммы Слущкого. Значит,

$$P_\theta(|\frac{n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta)}{\sigma(\hat{\theta}_n)}| < \xi_{1-\alpha/2}) \rightarrow P(|\eta| < \xi_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

То есть примерно с вероятностью $1 - \alpha$ выполнено неравенство, или эквивалентно раскроем по модулю

$$\hat{\theta}_n - n^{-1/2}\sigma(\hat{\theta}_n)\xi_{1-\alpha/2} < \theta < \hat{\theta}_n + n^{-1/2}\sigma(\hat{\theta}_n)\xi_{1-\alpha/2}$$

Асимптотический доверительный интервал уровня $1 - \alpha$

4. Асимптотические Гауссовские оценки можно сравнивать между собой:

Если $n^{1/2}(\hat{\theta}_{i,n} - \theta) \xrightarrow{d} N(0, \sigma_i^2(\theta))$, $i = 1, 2, \dots$, то можно посчитать асимптотическую относительную эффективность (АОЭ):

$$e_{1,2} = \frac{\sigma_2^2(\theta)}{\sigma_1^2(\theta)}$$

Напомним, $e_{1,2} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n'(x)}{n(x)}$, где $n^{1/2}(\hat{\theta}_{1,n} - \theta) \xrightarrow{d} N(0, \sigma_1^2(\theta))$ и $n^{1/2}(\hat{\theta}_{2,n} - \theta) \xrightarrow{d} N(0, \sigma_2^2(\theta))$.

Вопрос: Есть ли такая оценка θ_n^* , что АОЭ $e_{\theta_n^*, \hat{\theta}_n}(\theta) \geq 1 \forall \hat{\theta}_n$ и всех $\theta \in \Theta$, то есть эффективнее всех остальных?

Если да, то θ_n^* требует не больше наблюдений, чем любая $\hat{\theta}_n$, чтобы достичь одинаковой с $\hat{\theta}_n$ точности. Ясно, что предельная дисперсия $n^{1/2}(\theta_n^* - \theta)$ должна быть не больше асимптотической дисперсии $n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta)$ для любой асимптотической Гауссовской оценки $\hat{\theta}_n$. Но какова самая маленькая асимптотическая дисперсия у $n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta)$?

Теорема Бахадура

Пусть X_1, \dots, X_n - н. о. р. сл. в., X_1 имеет плотность вероятности $f(x, \theta)$, $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}^1$, по мере ν . Пусть выполнены следующие условия:

1. Θ - интервал.
2. Носитель $N_f = \{x : f(x, \theta) > 0\}$ не зависит от θ .
3. $\forall x \in N_f$ плотность $f(x, \theta)$ дважды непрерывно дифференцируема по θ
4. Интеграл $\int f(x, \theta) \nu(dx)$ можно дважды дифференцировать по θ , внося знак дифференцирования под знак интеграла.
5. Информация Фишера $0 < i(\theta) < \infty \forall \theta \in \Theta$
6. $|\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln(f(x, \theta))| \leq M(x) \forall x \in N_f, \theta \in \Theta, E_\theta M(X_1) < \infty$

Тогда, если $n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2(\theta))$, то $\sigma^2(\theta) \geq \frac{1}{i(\theta)}$ всюду за исключением множества Лебеговой меры ноль.

Если вдобавок $\sigma^2(\theta)$ и $i(\theta)$ непрерывны, то $\sigma^2(\theta) \geq \frac{1}{i(\theta)}$ при всех $\theta \in \Theta$.

Доказательство. Без доказательства. □

Опр. 5. Если $\theta, \hat{\theta}_n \in \mathbb{R}^1$ и $n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{d} N(0, \frac{1}{i(\theta)})$, $n \rightarrow \infty$, $\forall \theta \in \Theta$, причем $0 < i(\theta) < \infty$, то $\hat{\theta}_n$ называется **асимптотически эффективной оценкой**.

Вопрос: Вообще можно ли найти такую оценку $\hat{\theta}_n$? Да

Дальше $X = (X_1, \dots, X_n)$, $X \sim P_\theta$, $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}^1$. Условие (A):

1. Θ - интервал, $P_{\theta_1} \neq P_{\theta_2}$ при $\theta_1 \neq \theta_2$.
2. X_1, \dots, X_n - независимые одинаково распределенные случайные величины
3. X_1 имеет плотность вероятности $f(x, \theta)$ по мере ν
4. Носитель $N_f = \{x : f(x, \theta) > 0\}$ не зависит от θ .
5. Плотность вектора X есть $p(x, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$.

Опр. 6. Функция $p(X, \theta)$ как функция θ при фиксированном X называется **правдоподобием** функции.

$$L_n(X, \theta) = \ln p(X, \theta) = \sum_{i=1}^n \ln f(X_i, \theta)$$

называется логарифмическим правдоподобием.

Пусть θ_0 будет истинное значение параметра.

Лемма 1 (Неравенство Йенсена). Пусть $g(x)$ выпукла книзу борелевская функция, $E|\xi| < \infty$, $E|g(\xi)| < \infty$. Тогда $g(E\xi) \leq Eg(\xi)$. Если ξ не является почти наверное константой и g строго выпукла, то неравенство строгое.

Теорема 3 (Экстремальное свойство правдоподобия).

Пусть выполнено Условие (A). Пусть $E_{\theta_0} |\ln f(X_1, \theta)| < \infty$, $\forall \theta \in \Theta$. Тогда

$$P_{\theta_0}(p(X, \theta_0) > p(X, \theta)) \rightarrow 1, \quad n \rightarrow \infty, \quad \theta_0 \neq \theta$$

Доказательство.

$$p(X, \theta_0) > p(X, \theta) \Leftrightarrow \ln p(X, \theta_0) > \ln p(X, \theta) \Leftrightarrow$$

$$\eta_n := n^{-1} \sum_{i=1}^n \ln \left(\frac{f(X_i, \theta)}{f(X_i, \theta_0)} \right) < 0$$

То есть надо показать, что $P_{\theta_0}(\eta_n < 0) \rightarrow 1$. Но по слабому закону больших чисел:

$$\eta_n = n^{-1} \sum \ln \left(\frac{f(X_i, \theta)}{f(X_i, \theta_0)} \right) \xrightarrow{P} E_{\theta_0} \ln \left(\frac{f(X_1, \theta)}{f(X_1, \theta_0)} \right)$$

Возьмем функцию $-\ln x$ - строго выпукла вниз и $\frac{f(X_1, \theta)}{f(X_1, \theta_0)}$ не является п.н. константой (так как иначе если плотности п.н. совпадают, то и распределения при разных значениях совпадают, что противоречит Условию(A)(1)).

В силу неравенства Йенсена:

$$E_{\theta_0} \ln \frac{f(X_1, \theta)}{f(X_1, \theta_0)} < \ln E_{\theta_0} \frac{f(X_1, \theta)}{f(X_1, \theta_0)} = \ln \int_{N_f} \frac{f(x, \theta)}{f(x, \theta_0)} f(x, \theta_0) \nu(dx) = \ln 1 = 0$$

Но если η_n сходится по вероятности к отрицательному числу, то $P_{\theta_0}(\eta_n < 0) \rightarrow 1$ □

В силу теоремы 3 естественно брать оценкой то значение θ , которое максимизирует $p(X, \theta)$ при данном X

Опр. 7. Случайная величина $\hat{\theta}_n \in \Theta$ называется **оценкой максимального правдоподобия (о.м.п.)**, если $p(X, \hat{\theta}_n) = \max_{\theta \in \Theta} p(X, \theta)$, или эквивалентно $L_n(X, \hat{\theta}_n) = \max_{\theta \in \Theta} L_n(X, \theta)$

Итак, о.м.п $\hat{\theta}_n = \arg \max_{\theta \in \Theta} L_n(X, \theta)$.

Если в $\forall \theta \in \Theta$ максимум не достигается, то о.м.п. не существует.

Если Θ - интервал, $L_n(X, \theta)$ - гладкая по θ функция, то θ удовлетворяет уравнению правдоподобия

$$\frac{\partial}{\partial \theta} L_n(X, \theta) = 0 \quad (2)$$

Теорема 4 (О состоятельности решения уравнения правдоподобия).

Пусть выполнено Условие (А). Пусть $\forall x \in N_f \exists$ непрерывная производная $f'_\theta(x, \theta)$. Тогда уравнение 2 с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$ имеет решение $\in \Theta$. При этом среди всех таких решений есть такой корень $\hat{\theta}_n$, что он является состоятельной оценкой θ_0

Доказательство. Пусть $S_n = \{\omega\}$, при которых уравнение 2 имеет решение для $\theta \in \Theta$. Тогда теорема 4 утверждает:

1. $P_{\theta_0}(S_n) \rightarrow 1$.
2. Существует такое решение $\hat{\theta}_n \in \Theta$, что

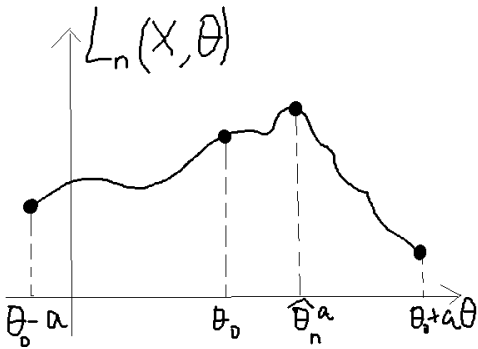
$$P_{\theta_0}(|\hat{\theta}_n - \theta_0| < \epsilon, S_n) \rightarrow 1, \quad n \rightarrow \infty, \quad \forall \epsilon > 0$$

Докажем пункт 1: Выберем малое $a > 0$ так, что на $(\theta_0 - a, \theta_0 + a) \subseteq \Theta$. Пусть

$$S_n^a = \{\omega : L_n(X, \theta_0) > L_n(X, \theta_0 - a), L_n(X, \theta_0) > L_n(X, \theta_0 + a)\}$$

В силу теоремы 3 $P_{\theta_0}(S_n^a) \rightarrow 1$

При $\omega \in S_n^a$ функция $L_n(X, \theta)$ имеет локальный максимум $\hat{\theta}_n^a$ на интервале $(\theta_0 - a, \theta_0 + a)$



Значит, $\frac{\partial}{\partial \theta} L_n(X, \hat{\theta}_n^a) = 0$. Тогда $P_{\theta_0}(S_n) \geq P_{\theta_0}(S_n^a) \rightarrow 1$, так как $S_n^a \subseteq S_n$, и пункт 1 доказан.

Докажем пункт 2: $\forall n$ при $\omega \in S_n$ может существовать целое множество корней $\{\theta_n^*\}$. Выберем в этом множестве корень $\hat{\theta}_n$, ближайший к θ_0 . Это можно сделать, так как функция $\frac{\partial}{\partial \theta} L_n(x, \theta)$ непрерывна по θ , и последовательность корней есть корень. Этот корень $\hat{\theta}_n$ и есть состоятельная оценка θ . Покажем это:

\forall малого $\epsilon > 0$:

$$P_{\theta_0}(|\hat{\theta}_n - \theta_0| < \epsilon, S_n) \geq P_{\theta_0}(|\hat{\theta}_n^\epsilon - \theta_0| < \epsilon, S_n^\epsilon) \quad (3)$$

Так как $S_n^\epsilon \subseteq S_n$, $(\omega : |\hat{\theta}_n^\epsilon - \theta_0| < \epsilon) \subseteq (\omega : |\hat{\theta}_n - \theta_0| < \epsilon)$

Но $P_{\theta_0}(|\hat{\theta}_n^\epsilon - \theta_0| < \epsilon, S_n^\epsilon) \underset{\text{т.к. события из } S_n^\epsilon \text{ лежат в } |\hat{\theta}_n^\epsilon - \theta_0| < \epsilon}{=} P_{\theta_0}(S_n^\epsilon) \rightarrow 1$, значит в силу 3

$$P_{\theta_0}(|\hat{\theta}_n - \theta_0| < \epsilon, S_n) \rightarrow 1$$

□

Пусть

$$\theta_n^* = \begin{cases} \text{сост. корню уравнения правдоподобия, если он суц.} \\ \theta', \theta' \in \Theta, \text{ иначе} \end{cases}$$

Тогда случайная величина θ_n^* всегда определена, и $\theta_n^* \xrightarrow{P} \theta_0$, так как

$$P(|\theta_n^* - \theta_0| < \epsilon) = P(|\hat{\theta}_n - \theta_0| < \epsilon, S_n) + P(|\theta' - \theta_0| < \epsilon, \bar{S}_n) \rightarrow 1$$

Ясно, что

$$\frac{\partial}{\partial \theta} L_n(X, \theta_n^*) = \bar{\partial}_p(1) \quad (4)$$

Так как производная отлична от нуля только на \bar{S}_n .

Будем называть θ_n^* **обобщенным состоятельным корнем уравнения правдоподобия**

Теорема 5 (Об асимптотической эффеektivности состоятельности решения).

Пусть $X = (X_1, \dots, X_n)$, $\{X_i\}$ - н.о.р. сл.в., и удовлетворяются предположения Теоремы Бахадура, в которых условия 3 и 6 заменены на предположения о третьей, а не второй производной. То есть

$$|\frac{\partial^3}{\partial \theta^3} \ln f(x, \theta)| \leq M(x) \quad \forall x \in N_f, \quad \forall \theta \in \Theta, \quad E_{\theta_0} M(X_1) < \infty$$

Тогда, если θ_n^* - обобщенный состоятельный корень из теоремы 4, то

$$\sqrt{n}(\theta_n^* - \theta_0) \xrightarrow{d} N(0, \frac{1}{i(\theta_0)})$$

То есть θ_n^* - асимптотическая эффеektivная оценка.

Доказательство. Будем обозначать $\frac{\partial}{\partial \theta} L_n(X, \theta), \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} L_n(X, \theta), \dots$ через $L'_n(\theta), L_n^{(2)}(\theta), \dots$

Для фиксированного X в силу формулы Тейлора и последнего замечания:

$$\bar{\partial}_p(1) = L'_n(\theta_n^*) = L'_n(\theta_0) + L_n^{(2)}(\theta_0)(\theta_n^* - \theta_0) + \frac{1}{2} L_n^{(3)}(\tilde{\theta}_n)(\theta_n^* - \theta_0)^2, \quad \tilde{\theta}_n \in (\theta_0, \theta_n^*)$$

Отсюда,

$$n^{1/2}(\theta_n^* - \theta_0) = - \frac{n^{-1/2} L'_n(\theta_0) + \bar{\partial}_p(1)}{n^{-1}(L_n^{(2)}(\theta_0) + \frac{1}{2} L_n^{(3)}(\tilde{\theta}_n)(\theta_n^* - \theta_0))} \quad (5)$$

Рассмотрим числитель 5 и покажем, что

$$n^{-1/2} L'_n(\theta_0) = n^{-1/2} \sum_{i=1}^n \frac{f'_\theta(X_i, \theta_0)}{f(X_i, \theta_0)} \xrightarrow{d} \xi \sim N(0, i(\theta_0)) \quad (6)$$

Действительно,

$$\begin{aligned} E_{\theta_0} \frac{f'_{\theta_0}(X_1, \theta_0)}{f(X_1, \theta_0)} &= \int_{N_f} \frac{f'_{\theta}(x, \theta_0)}{f(x, \theta_0)} f(x, \theta_0) \nu(dx) = 0 \\ D_{\theta_0} \frac{f'_{\theta_0}(X_1, \theta_0)}{f(X_1, \theta_0)} &= E_{\theta_0} \left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln f(X_1, \theta_0) \right)^2 - \underbrace{\left(E_{\theta_0} \frac{f'_{\theta_0}(X_1, \theta_0)}{f(X_1, \theta_0)} \right)^2}_{=0} \stackrel{\text{по опр.}}{=} i(\theta_0) \end{aligned}$$

Так как f, f' - борелевские функции, то случайные величины $\left\{ \frac{f'_{\theta}(X_i, \theta_0)}{f(X_i, \theta_0)}, i = 1, \dots, n \right\}$ - н.о.р., соотношение 6 следует из Центр. пред. Теоремы.

В силу Леммы Слуцкого числитель 5 $\xrightarrow{P} N(0, i(\theta_0))$

Теперь рассмотрим знаменатель 5:

$$n^{-1} L_n^{(2)}(\theta_0) = n^{-1} \sum_{i=1}^n \left[\frac{f_{\theta}^{(2)}(X_i, \theta_0)}{f(X_i, \theta_0)} - \left(\frac{f'_{\theta}(X_i, \theta_0)}{f(X_i, \theta_0)} \right)^2 \right] \xrightarrow{P} -i(\theta) \quad (7)$$

Действительно, в силу ЗБЧ

$$\begin{aligned} n^{-1} \sum_{i=1}^n \frac{f_{\theta}^{(2)}(X_i, \theta_0)}{f(X_i, \theta_0)} &\xrightarrow{P} E_{\theta_0} \frac{f_{\theta}^{(2)}(X_1, \theta_0)}{f(X_1, \theta_0)} = \int_{N_f} \frac{f_{\theta}^{(2)}(x, \theta_0)}{f(x, \theta_0)} f(x, \theta_0) \nu(dx) = 0 \\ n^{-1} \sum_{i=1}^n \left(\frac{f'_{\theta}(X_i, \theta_0)}{f(X_i, \theta_0)} \right)^2 &\xrightarrow{P} E_{\theta_0} \left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln f(X_1, \theta_0) \right)^2 = i(\theta) \end{aligned}$$

Применяя лемму Слуцкого, получим 7.

Далее рассмотрим второе слагаемое в знаменате 5

$$\left| \frac{1}{2n} L_n^{(3)}(\tilde{\theta}_n)(\theta_n^* - \theta_0) \right| \leq \frac{1}{2} |\theta_n^* - \theta_0| n^{-1} \sum_{i=1}^n M(X_i) \xrightarrow[\text{л. Слуцкого}]{P} 0 \quad (8)$$

В силу 7 и 8 и Леммы Слуцкого знаменатель 5 сходится по вероятности к $-i(\theta_0)$
Значит, что вся дробь 5 сходится по распределению к $\frac{1}{i(\theta_0)} \xi \sim N(0, \frac{1}{i(\theta_0)})$ \square

Оценки максимального правдоподобия для векторного параметра

Пусть $X = (X_1, \dots, X_n)$ - н.о.р., $X_1 \sim f(x, \theta)$, $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}^k$, Θ - открытое множество

Тогда логарифмические правдоподобие имеет вид

$$L_n(X, \theta) = \sum_{i=1}^n \ln f(X_i, \theta)$$

Система уравнений правдоподобия

$$\frac{\partial L_n(X, \theta)}{\partial \theta_i} = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k \quad (9)$$

При условиях регулярности, похожих на условия теоремы 5, показываются:

1. С вероятностью, стремящейся к единице при $n \rightarrow \infty$, система уравнений 9 имеет такое решение $\hat{\theta}_n \in \Theta$, что $\hat{\theta}_n$ сходится к истинному значению θ_0 .

2. Соответствующая оценка θ_n^* асимптотически нормальна. А именно

$$n^{1/2}(\theta_n^* - \theta_0) \xrightarrow{d} N(0, I^{-1}(\theta_0)), \quad n \rightarrow \infty$$

Здесь $I(\theta) > 0$ - матрица информации Фишера, то есть

$$I(\theta) = (I_{ij}(\theta)), \quad I_{ij}(\theta) = E_{\theta} \left\{ \frac{\partial}{\partial \theta_i} \cdot \frac{\partial}{\partial \theta_j} \right\}$$