

Асимптотические свойства оценки максимального правдоподобия

Пусть  $F(x, \theta)$  - функция распределения выборки,  $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_k)^T$

$\hat{\theta}_n$  - оценка максимального правдоподобия при выборке объёма  $n$

Свойство состоятельности состоит в том, что  $\hat{\theta}_n \xrightarrow{\mathbb{P}_\theta} \theta$  при  $n \rightarrow \infty$

Свойство асимптотической нормальности

$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) \rightarrow^d \xi$ ,  $Low(\xi) = N(0, \Sigma(\theta))$ , где  $\Sigma(\theta)$  - матрица ковариаций  $\xi$

Для оценки максимального правдоподобия  $\Sigma(\theta) = I^{-1}(\theta)$ , где  $I(\theta)$  - информационная матрица Фишера,  $(I(\theta))_{ij} = E_\theta \frac{\partial \ln L}{\partial \theta_i} \cdot \frac{\partial \ln L}{\partial \theta_j}$

Теорема (сформулирована в общем виде, а доказана в частном)

Пусть для регулярной модели  $F(x, \theta)$  с векторным параметром  $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_k)^T$  и есть производные по параметрам, а также локальный максимум функции правдоподобия единственный и достигается во внутренней точке  $\hat{\theta}_n$  параметрического множества, тогда

1)  $\hat{\theta}_n$  является состоятельной оценкой для  $\theta$

2) Если дополнительно существуют производные  $\frac{\partial^3 f(x, \theta)}{\partial \theta_i \partial \theta_j \partial \theta_k}$  и существует функция  $M(x)$  такая, что при всех  $\theta$  и  $x$   $|\frac{\partial^3 f(x, \theta)}{\partial \theta_i \partial \theta_j \partial \theta_k}| \leq M(x)$  и  $E_\theta M(X) < +\infty$ , то  $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) \rightarrow \xi$ ,  $Low(\xi) = N(0, I^{-1}(\theta))$

3) Если  $\tau(\theta)$  - дифференцируемая функция от параметра, то  $\hat{\tau}_n = \tau(\hat{\theta}_n)$  является состоятельной оценкой  $\tau(\theta)$  и  $\sqrt{n}(\hat{\tau}_n - \tau(\theta)) \rightarrow^d \nu$ ,  $Low(\nu) = N(0, \sigma^2(\theta))$ , где  $\sigma^2(\theta) = (grad \tau(\theta))^T I^{-1}(\theta) (grad \tau(\theta))$

Доказательство

1) Возьмём тождественную функцию от параметра:  $\tau(\theta) = \theta$

Тогда  $\hat{\tau}_n = \tau(\hat{\theta}_n) = \hat{\theta}_n$  по свойству оценки максимального правдоподобия является эффективной оценкой для  $\tau$ , то есть  $E_\theta \hat{\theta}_n = E_\theta \hat{\tau}_n = \tau(\theta) = \theta$  - состоятельность оценки максимального правдоподобия доказана

Будем доказывать 2) и 3) в случае скалярного параметра

Условие на производную в случае скалярного параметра запишется таким образом:  
 $\exists M(x) : |\frac{\partial^3 f(x, \theta)}{\partial \theta_i \partial \theta_j \partial \theta_k}| \leq M(x)$  и  $E_\theta M(X) < +\infty$

Утверждения 2) и 3) в скалярном случае:

2)  $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) \rightarrow^d \xi$   $Low(\xi) = N(0, \frac{1}{i_1(\theta)})$ , где  $i_1(\theta) = E_\theta (\frac{\partial \ln L(X_1, \theta)}{\partial \theta})^2 = D_\theta U_1$

3)  $\sigma^2(\theta) = \frac{(\tau'(\theta))^2}{i_1(\theta)}$

$0 = U(\hat{\theta}_n)$  - максимум функции

$0 = U(\hat{\theta}_n) = U(\theta) + U'(\theta)(\hat{\theta}_n - \theta) + \frac{1}{2}U''(\theta^*)(\hat{\theta}_n - \theta)^2$ ,  $\theta^*$  лежит между  $\hat{\theta}_n$  и  $\theta$

$\hat{\theta}_n - \theta = -U(\theta) \cdot (U'(\theta) + \frac{1}{2}U''(\theta^*)(\hat{\theta}_n - \theta))^{-1}$

$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) = -\sqrt{n}U(\theta) \cdot (U'(\theta) + \frac{1}{2}U''(\theta^*)(\hat{\theta}_n - \theta))^{-1}$

Заметим, что в силу центральной предельной теоремы для одинаково распределённых слагаемых

$\frac{U(\theta)}{\sqrt{n}\sqrt{i_1(\theta)}} = \frac{\sum_k \frac{\partial \ln L(X_k, \theta)}{\partial \theta}}{\sqrt{n}\sqrt{i_1(\theta)}}$  сходится по распределению к случайной величине  $\xi$ , имеющей стандартное нормальное распределение

$\epsilon_n = \frac{1}{2}U''(\theta^*)(\hat{\theta}_n - \theta)$

Мы знаем, что  $\hat{\theta}_n - \theta \xrightarrow{\mathbb{P}_\theta} 0$  - состоятельность оценки (утверждение 1)

$\frac{1}{n}U''(\theta^*) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(X_i, \theta^*)$ , причём  $\theta^*$  разная для разных  $X_i$

$|\frac{U''(\theta)}{n}| \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n M(X_i) \xrightarrow{\mathbb{P}_\theta} E_\theta M(X_1) < +\infty$

$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) = \sqrt{n}U(\theta)(-\frac{U'(\theta)}{n} - \frac{\epsilon_n}{n})^{-1}n^{-1}$

$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) = \frac{U(\theta)}{\sqrt{n}}(-\frac{U'(\theta)}{n} - \frac{\epsilon_n}{n})^{-1}$  - надо оценить множитель перед скобкой и 2 дроби в скобке

$\frac{U(\theta)}{\sqrt{n}\sqrt{i_1(\theta)}}$  сходится к стандартной нормальной величине,  $\frac{U(\theta)}{\sqrt{n}i_1(\theta)}$  сходится к распределению  $N(0, \frac{1}{i_1(\theta)})$

$$-\frac{U'(\theta)}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (-\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(X_i, \theta)) \rightarrow^{\mathbb{P}} -E_{\theta} \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(X_1, \theta) = D_{\theta} U(X_1, \theta) = i_1(\theta)$$

$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) = \frac{U(\theta)}{\sqrt{n}}(-\frac{U'(\theta)}{n} - \frac{\epsilon_n}{n})^{-1}$ , множитель перед скобкой сходится по распределению к  $\xi \sim N(0, \frac{1}{i_1(\theta)})$ , первая дробь в скобке стремится по вероятности к единице

$$\text{Осталось доказать, что } \frac{1}{n}\epsilon_n = \frac{1}{2n}U''(\theta^*)(\hat{\theta}_n - \theta) \rightarrow^{\mathbb{P}} 0$$

$$\mathbb{P}_{\theta}(\{\frac{1}{2n}|U''(\theta^*)(\hat{\theta}_n - \theta)| > \delta\}) \leq \mathbb{P}_{\theta}(\{\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n M(X_i) \cdot |\hat{\theta}_n - \theta| > \delta\})$$

$$\eta_n = \frac{1}{2}|\hat{\theta}_n - \theta| \rightarrow^{\mathbb{P}} 0$$

$$\xi_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n M(X_i) \rightarrow^{\mathbb{P}} E_{\theta} M(X_1) = c > 0$$

$$\eta_n \rightarrow^{\mathbb{P}} 0, \xi_n \rightarrow^{\mathbb{P}} c > 0$$

$$\mathbb{P}_{\theta}(\{\xi_n \eta_n > \delta\}) = \mathbb{P}_{\theta}(\{\xi_n \eta_n > \delta\} \cap \{|\xi_n - c| > \frac{c}{2}\}) + \mathbb{P}_{\theta}(\{\xi_n \eta_n > \delta\} \cap \{|\xi_n - c| < \frac{c}{2}\})$$

$$\mathbb{P}_{\theta}(\{\xi_n \eta_n > \delta\} \cap \{|\xi_n - c| > \frac{c}{2}\}) \leq \mathbb{P}_{\theta}(\{|\xi_n - c| > \frac{c}{2}\}) \rightarrow 0$$

$$\mathbb{P}_{\theta}(\{\xi_n \eta_n > \delta\} \cap \{|\xi_n - c| < \frac{c}{2}\}) \leq \mathbb{P}_{\theta}(\{\frac{3}{2}\eta_n > \delta\}) \rightarrow 0$$

Продолжение в следующей лекции