

Торное доверительное интервалов в нормальном
моделе

Dsp. Пара статистик $(T_1(x), T_2(x))$ наз-ся

д.н. уровне доверия α , если

$$P(T_1(x) \leq \theta \leq T_2(x)) \geq 1 - \alpha$$

Если неп-бо торное, то д.н. торное

$$\text{I } X = (X_1, \dots, X_n) \sim N(\mu, \Sigma)$$

Нужно д.н. для a

0) АДН: $\left(\bar{X} \pm \frac{z_{\frac{1-\alpha}{2}}}{\sqrt{n}} S \right)$

1)] σ известна

$$X_i \sim N(a, \sigma^2) \Rightarrow X_1 + \dots + X_n \sim N(na, n\sigma^2)$$

Стандартизируем: $\frac{\sum X_i - na}{\sqrt{n}\sigma} = \sqrt{n} \frac{\bar{X} - a}{\sigma} \sim N(0, 1)$

$$P\left(\frac{z_{1-\alpha}}{\sqrt{n}} \leq \frac{\bar{X} - a}{\sigma} \leq z_{\frac{1+\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

$$a \in \left(\bar{X} \pm \frac{z_{1-\alpha}}{\sqrt{n}} \sigma \right) \quad \text{если } \sigma \text{ известна}$$

2)] σ неизвестна

Th 1 (S/σ)

$$\text{I } X_1, \dots, X_n \sim N(a, \sigma^2). \text{ Тогда}$$

(1) \bar{X} и S^2 независимы

(2) $\frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$

(3) $\sqrt{n-1} \frac{\bar{X}-\alpha}{S} \sim T_{n-1}$

△ д-м тонко (3)

$$\sqrt{n} \frac{\bar{X}-\alpha}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0,1)$$

$$\text{из (2)} \Rightarrow \frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

из презентации: $\xi \sim \mathcal{N}(0,1)$ $\eta \sim \chi_{n-1}^2$ нез-нн \Rightarrow

$$\frac{\xi}{\sqrt{\frac{\eta}{n}}} = \frac{\sqrt{n} \frac{\bar{X}-\alpha}{\sigma}}{\sqrt{\frac{nS^2}{\sigma^2(n-1)}}} = \sqrt{n-1} \frac{\bar{X}-\alpha}{S} \sim T_{n-1}$$

$$P\left(T_{n-1, \frac{1-\alpha}{2}} \leq \sqrt{n-1} \frac{\bar{X}-\alpha}{S} \leq T_{n-1, \frac{1+\alpha}{2}}\right) = \alpha$$

|| T в T симмр.

$$-T_{n-1, \frac{1+\alpha}{2}}$$



one \nearrow
normal распред.
это совпадают для
 $c = \mathbb{Z} \frac{1+\alpha}{2}$

$$a \in \left(\bar{X} \pm \frac{T_{n-1, \frac{1+\alpha}{2}}}{\sqrt{n-1}} S\right)$$

Оценка максимального правдоподобия

$$\text{I } X = (x_1, \dots, x_n) \in \Omega \in \mathcal{P} = \{P_\theta \mid \theta \in \Theta\}$$

то бе бе P_θ ибо ас. кепр., ибо дикр.

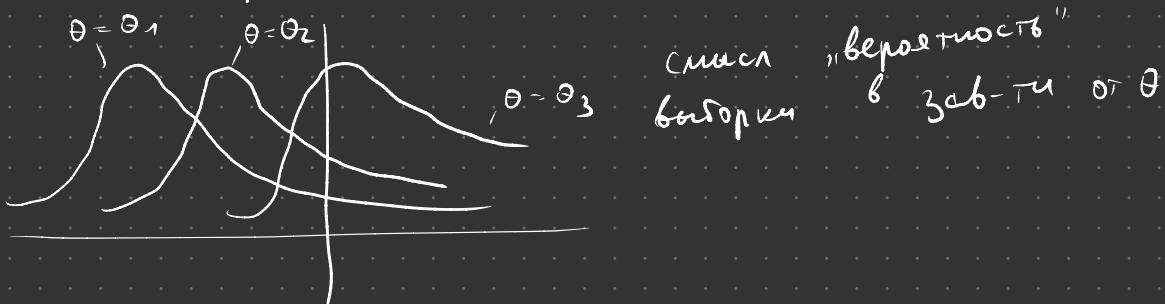
Если P_θ дикр., то $p_\theta(x) = P(X_i=x)$

Если P_θ кепр., то $p_\theta(x) = \prod p_{\theta_i}(x_i)$

Опн. $L_X(\theta) = \prod_{i=1}^n p_\theta(x_i)$ — ф-ция правдоподобия

$$l_X(\theta) = \ln L_X(\theta) = \sum_{i=1}^n \ln p_\theta(x_i)$$

Задача. Аргумент ф-ии θ (на X)



Пример: $x_1, \dots, x_n \sim \text{Bern}(\theta)$

$$p_\theta(x) = \begin{cases} \theta & \text{если } x=1 \\ 1-\theta & x=0 \end{cases} = \theta^x (1-\theta)^{1-x}$$

$$L_X(\theta) = \prod_{i=1}^n \theta^{x_i} (1-\theta)^{1-x_i} = \theta^{\sum x_i} (1-\theta)^{n-\sum x_i}$$

$$l_X(\theta) = \sum_{i=1}^n [x_i \ln \theta + (1-x_i) \ln (1-\theta)]$$

$- \ell_x(x) = \text{logLoss}$ (из логрэза)

Опф. $\hat{\theta}_{\text{опт}} = \arg \max_{\theta \in \Theta} h_x(\theta) = 0 \text{ при } (\text{оценка макс. на-ти})$

Th1 Пусть

- 1) носитель на-ти $(\{x : p_\theta(x) > 0\})$ не зависит от θ
- 2) Θ - открытое и-бо в \mathbb{R}^d
- 3) Пн-ти $p_\theta(x)$ "стационарно гладкая"
- 4) Ур-ие в пабд. $\frac{\partial \ell_x}{\partial \theta} = 0$ имеет
ровно 1 решение

Тогда: $\hat{\theta}_{\text{опт}} = \text{составленное в ac. нормализованной}\$
 $\text{оценке } \theta \text{ с ac. матрицей ковариации}$
 $\Sigma(\theta) = i^{-1}(\theta)$, где $(i(\theta))_{jk} = E_\theta \left(\frac{\partial \ell_{x_1}}{\partial \theta_j} \cdot \frac{\partial \ell_{x_1}}{\partial \theta_k} \right)$
 $\text{Задача } n=1$

Пример:

$$\ell_x(\theta) = \sum_{i=1}^n [x_i \ln \theta + (1-x_i) \ln (1-\theta)]$$

$$\ell_{x_1}(\theta) = x_1 \ln \theta + (1-x_1) \ln (1-\theta)$$

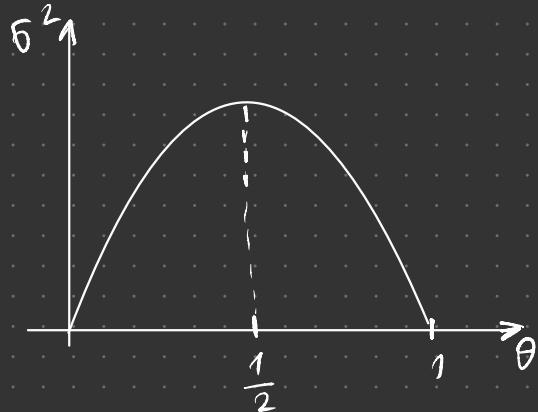
$$\frac{\partial \ell_{x_1}}{\partial \theta} = \frac{x_1}{\theta} - \frac{1-x_1}{1-\theta} = \frac{x_1 - \theta}{\theta(1-\theta)}$$

$$i(\theta) = \underbrace{\mathbb{E}_\theta}_{\theta^2(1-\theta)^2} \frac{(x_1 - \theta)^2}{\theta^2(1-\theta)^2} = \frac{\partial_\theta x_1}{\theta^2(1-\theta)^2} = \frac{\theta(1-\theta)}{\theta^2(1-\theta)^2} \Rightarrow$$

$$\delta^2(\theta) = \theta(1-\theta)$$

$$\frac{\partial l_x}{\partial \theta} = \frac{\sum (x_i - \theta)}{\theta(1-\theta)} = 0$$

$$\Rightarrow \hat{\theta}_{\text{омн}} = \bar{x}_i$$



Пример: $x_1, \dots, x_n \sim \text{Cauchy}(\theta)$

$$\hat{\mu}^2 = \frac{\pi^2}{4} - \text{две медианы}$$

о \rightarrow $\hat{\mu}$ \rightarrow $\hat{\mu}$ \rightarrow $\hat{\mu}$

$$L_x(\theta) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\pi} \frac{1}{1+(x_i - \theta)^2}$$

$$l_x = -n \ln \pi - \sum_{i=1}^n \ln (1 + (x_i - \theta))$$

$$\frac{\partial l_x}{\partial \theta} = \sum_{i=1}^n \frac{2(x_i - \theta)}{1 + (x_i - \theta)^2} = 0$$

$\left(\begin{array}{l} \text{б. о.система} \\ \text{не решается} \\ \text{заранее} \\ \text{использовано,} \\ \text{и решение не} \\ \text{однозначно} \end{array} \right)$

$$\mathbb{E}_\theta \left(\frac{\partial \ell_{x_1}}{\partial \theta} \right)^2 = \mathbb{E}_\theta \frac{4(x_1 - \theta)^2}{(1 + (x_1 - \theta)^2)^2} = \frac{1}{2}$$

$$\underbrace{\mathbb{E} f(x) = \int f(x) p(x) dx}_{\text{Def}} \quad \nearrow$$

$$\therefore \sigma_{\text{emp}}^2 = 2 < \hat{\sigma}_{\mu}^2$$