Московский физико-технический институт

МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА ІЗАДАНИЕ

Автор: Яфаров Руслан, Б13-202

1. Виды сходимости случайных векторов

1. Пусть X_1, \ldots, X_n — независимые одинаково распределенные случайные величины с распределением $Exp(\alpha), \alpha > 0$.

Рассмотрим статистику $Y = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$. Найдите такие константы $a(\alpha)$ и $\sigma^2(\alpha) > 0$, что выполнено

$$\sqrt{n}(Y\sin Y - a(\alpha)) \xrightarrow{\mathrm{d}} \mathcal{N}(0,\sigma^2(\alpha))$$
, при $n \to \infty$

Решение. По закону больших чисел $Y \xrightarrow{d} \frac{1}{\alpha}$. По ЦПТ $\sqrt{n} \left(Y - \frac{1}{\alpha}\right) \xrightarrow{d} \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\alpha^2}\right)$. Воспользуемся теоремой 1.4 из C2. Положим $h(x) = x \sin x, b_n = \frac{1}{\sqrt{n}}, \xi_n = \sqrt{n} \left(Y - \frac{1}{\alpha}\right), a = \frac{1}{\alpha}$. Тогда получим, что $\frac{h(a+\xi_nb_n)-h(a)}{b_n} = \sqrt{n} \left(Y \sin Y - \frac{1}{\alpha} \sin \frac{1}{\alpha}\right) \xrightarrow{d} h'(a) \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\alpha^2}\right) \sim \left(\sin \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha} \cos \frac{1}{\alpha}\right) \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\alpha^2}\right) \sim \mathcal{N}\left(0, \left(\frac{1}{\alpha} \sin \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha^2} \cos \frac{1}{\alpha}\right)^2\right) \Rightarrow a(\alpha) = \frac{1}{\alpha} \sin \frac{1}{\alpha}, \sigma(\alpha) = \frac{1}{\alpha} \sin \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha^2} \cos \frac{1}{\alpha}$

2. Пусть $\{\xi_n\}_{n=1}^{\infty}, \{\eta_n\}_{n=1}^{\infty}, \{\zeta\}_{n=1}^{\infty}$ - последовательности случайных величин. Докажите, что если $\xi_n \xrightarrow{d} \xi, |\xi_n - \eta_n| \le \zeta_n |\xi_n|, \zeta_n \xrightarrow{P} 0$, то $\eta_n \xrightarrow{d} \xi$

Решение.

 ${\it Лемма}.$ Пусть ξ_n , посл-ть случайных величин, $\xi_n \geq 0, \xi_n \xrightarrow{d} \xi$. Тогда

3. Задан набор независимых одинаково распределённых случайных величин X_1,\dots,X_n с распределением $\mathcal{N}(0,\sigma^2)$. Рассмотрим статистики $Y=\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n|X_i|,Z=\frac{1}{n}\sum_{i=1}^nX_i^2,\,T=\sqrt{\frac{2}{\pi}Z/Y}$ Найдите предел сходимости по распределению выражения $\sqrt{n}(T-\sigma)$

Решение. Найдем необходимые моменты и ковариации:

$$\begin{split} \mathbb{E}|X_{i}| &= \int_{\mathbb{R}} |x| p_{X_{i}}(x) dx = 2 \int_{0}^{+\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^{2}}} e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}} dx = \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma^{2}}} \int_{0}^{+\infty} -\frac{\sigma^{2}}{x} x d(e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}}) = \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}} \Big|_{+\infty}^{0} \\ &= \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} \\ \mathbb{E}X_{i}^{2} &= \mathbb{D}X_{i} + (\mathbb{E}X_{i})^{2} = \sigma^{2} \\ \mathbb{E}|X_{i}|X_{i}^{2} &= 2 \int_{0}^{+\infty} x^{3} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^{2}}} e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}} dx = -2\sigma^{2} \left(x^{2} p_{X_{i}}(x) \Big|_{0}^{+\infty} - 2 \int_{0}^{+\infty} x p_{X_{i}}(x) dx \right) = 2\sigma^{2} \mathbb{E}|X_{i}| = 2\sigma^{3} \sqrt{\frac{2}{\pi}} \\ \mathbb{E}X_{i}^{4} &= -\sigma^{2} \left(0 - \int_{\mathbb{R}} p_{X_{i}}(x) 3x^{2} dx \right) = 3\sigma^{2} \mathbb{E}X_{i}^{2} = 3\sigma^{4} \\ \mathbb{D}|X_{i}| &= \sigma^{2} - \sigma^{2} \frac{2}{\pi} = \sigma^{2} \frac{\pi - 2}{\pi}, \mathbb{D}X_{i}^{2} = \mathbb{E}X_{i}^{4} - (\mathbb{E}X_{i}^{2})^{2} = 3\sigma^{4} - \sigma^{4} = 2\sigma^{4} \\ cov(|X_{i}|, X_{i}^{2}) &= \mathbb{E}|X_{i}|X_{i}^{2} - \mathbb{E}|X_{i}|\mathbb{E}X_{i}^{2} = 2\sigma^{3} \sqrt{\frac{2}{\pi}} - \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma^{2} = \sigma^{3} \sqrt{\frac{2}{\pi}} \end{split}$$

Положим $\eta_i=(|X_i|,X_i^2)^T$, тогда $\mathbb{D}\eta_i=\begin{pmatrix}\sigma^2\frac{\pi-2}{\pi}&\sigma^3\sqrt{\frac{2}{\pi}}\\\sigma^3\sqrt{\frac{2}{\pi}}&2\sigma^4\end{pmatrix}$ Далее воспользуемся теоремой 1.4 для $\xi_n=\sum_{i=1}^n\eta_i, h(x,y)=\sqrt{\frac{2}{\pi}\frac{y}{x}}, b_n=1/\sqrt{n}, a=\mathbb{E}\eta_1=(\sigma\sqrt{\frac{2}{\pi}},\sigma^2)^T$. Получим

$$\sqrt{n}(T-\sigma) \xrightarrow{d} (\nabla h|_a, \xi) \sim \mathcal{N}\left(0, \nabla h|_a^T \mathbb{D}\eta \nabla h|_a\right)$$

$$\nabla h = (-\sqrt{\frac{2}{\pi}} \frac{y}{x^2}, \sqrt{\frac{2}{\pi}} \frac{1}{x})^T \Rightarrow \nabla h|_a = (-\sqrt{\frac{\pi}{2}}, \frac{1}{\sigma})^T \Rightarrow \nabla h|_a^T \mathbb{D}\eta \nabla h|_a = \sigma^2 \left(\frac{\pi}{2} - 1\right)$$

4. Пусть $\xi, \xi_1, \xi_2, \ldots$ - такие случайные величины, что $(\xi_n - \xi)^2 \xrightarrow{P} 0$ при $n \to \infty$ Показать, что $\xi_n^2 \xrightarrow{P} \xi^2$ при $n \to \infty$

 $Peшение. \ (\xi_n - \xi)^2 \xrightarrow{P} 0 \Leftrightarrow P(|\xi_n - \xi|^2 > \varepsilon^2) = P(|\xi_n - \xi| > \varepsilon) \to 0 \Rightarrow \xi_n \xrightarrow{P} \xi.$ Далее пользуемся теоремой о наследовании сходимости для $h(x) = x^2$

5. Пусть $\xi, \xi_1, \xi_2, \ldots$ - случайные величины. Привести пример, когда

1.
$$\xi_n \xrightarrow{L_2} \xi$$
, $\xi_n \xrightarrow{\text{п.н.}} \xi$, $n \to \infty$

2.
$$\xi_n \xrightarrow{\Pi.H} \xi$$
, $\xi_n \xrightarrow{L_2} \xi$, $n \to \infty$

3.
$$\xi_n \xrightarrow{d} \xi$$
, $\xi_n \xrightarrow{P} \xi$, $n \to \infty$

Решение. 1.

2.

3. Пусть
$$\xi \sim \mathcal{N}(0,1), \xi_n = \xi$$
, тогда $\xi_n \xrightarrow{d} -\xi$, но $P(|\xi_n + \xi| > \varepsilon) = P(|\xi| > \varepsilon/2) \xrightarrow{f} 0$

6. Рассмотрим последовательность d-мерных случайных векторов $\overline{\xi}_n$. Доказать, что если при некотором $\overline{c} \in \mathbb{R}^d$ выполнено соотношение $\overline{\xi}_n \xrightarrow{d} \overline{c}$, то $\overline{\xi}_n \xrightarrow{P} \overline{c}$

 $Peшение. \ \overline{\xi}_n \stackrel{d}{\to} \overline{c} \Rightarrow \xi_n^i \stackrel{d}{\to} c^i \forall i. \$ Тогда, если докажем, что $\xi \in \mathbb{R}, \xi \stackrel{d}{\to} c \in \mathbb{R} \Rightarrow \xi \stackrel{P}{\to} c$, то утверждение будет доказано, т. к. покомпонентная сх-ть по в-ти влечет сх-ть вектора. Пусть $\xi_n \in \mathbb{R}, \xi_n \stackrel{d}{\to} c \in \mathbb{R}$. Тогда $P(|\xi_n - c| < \varepsilon) = P(c - \varepsilon < \xi_n < c + \varepsilon) = F_{\xi_n}(c + \varepsilon) - F_{\xi_n}(c - \varepsilon + 0) \ge F_{\xi_n}(c + \varepsilon) - F(c - \varepsilon/2) \to 1 \Rightarrow \xi_n \stackrel{P}{\to} c$

2. Статистики и оценки. Построение и сравнение оценок

7. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из распределения $R(0,\theta)$ (равномерного распределения на отрезке $[0,\theta]$). Проверьте на несмещенность, состоятельность и сильную состоятельность следующие оценки параметра $\theta: 2\overline{X}, \overline{X} + X_{(n)}/2, (n+1)X_{(1)}, X_{(1)} + X_{(n)}, \frac{n+1}{n}X_{(n)}$.

Решение.

- 1. $\mathbb{E}(2\overline{X})=2\mathbb{E}X_1=2\frac{\theta-0}{2}=\theta\Rightarrow$ оценка несмещенна. По УЗБЧ $2\overline{X}\xrightarrow{\text{п. н.}}\theta\Rightarrow$ оценка сильно состоятельна.
- 2. Пусть $X_{(n)}/2=\xi_n$. Найдем $p_{\xi_n}:F_{\xi_n}(x)=F_{X_1}^n(2x)$. $p_{\xi_n}(x)=\frac{d}{dx}F_{\xi_n}(x)=nF_{X_1}^{n-1}(2x)p_{X_1}(2x)*$ $2=n2^n\frac{x^{n-1}}{\theta^n}I_{[0,\frac{\theta}{2}]}(x).\ \mathbb{E}\xi_n=\int_0^{\theta/2}xn2^n\frac{x^{n-1}}{\theta^n}dx=n2^n\frac{x^{n+1}}{\theta^n(n+1)}\Big|_0^{\frac{\theta}{2}}=\frac{n}{2n+2}\theta\Rightarrow\mathbb{E}(\overline{X}+X_{(n)}/2)=\frac{\theta}{2}\left(1+\frac{n}{n+1}\right)\neq\theta\Rightarrow$ оценка является смещенной

$$F_{\xi_n}(x) = \begin{cases} 1, x \geq \theta/2, \\ (\frac{2x}{\theta})^n, 0 < x < \theta/2 \\ 0, x \leq 0 \end{cases}, \text{ тогда при } n \to \infty \text{ получаем } F(x) = \begin{cases} 1, x \geq \theta/2, \\ 0, x < \theta/2 \end{cases} \Rightarrow$$

 $\xi_n \xrightarrow{d} \frac{\theta}{2} \Leftrightarrow \xi_n \xrightarrow{P} \frac{\theta}{2} \Rightarrow$ по теореме о наследовании сходимости получаем, что $\overline{X} + \xi_n \xrightarrow{P} \theta$ оценка состоятельная

3. Найдем $p_{(n+1)X_{(1)}}: F_{X_{(1)}}(x) = 1 - (1 - F_{X_1}(x))^n \Rightarrow F_{(n+1)X_{(1)}}(x) = 1 - (1 - F_{X_1}(\frac{x}{n+1}))^n \Rightarrow p_{(n+1)X_{(1)}}(x) = n \left(1 - \frac{x}{(n+1)\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} I_{[0,(n+1)\theta]}(x)$ $\mathbb{E} X_{(1)} = \int_0^\theta x n \left(1 - \frac{x}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} dx = \theta n \int_0^1 t (1-t)^{n-1} dt = \theta n B(2,n) = \theta n \frac{\Gamma(2)\Gamma(n)}{\Gamma(n+2)} = \theta n \frac{1!(n-1)!}{(n+1)!} = \frac{\theta}{n+1} \Rightarrow \text{ оценка } X_{(1)}(n+1) \text{ несмещенная.}$

$$F_{(n+1)X_{(1)}}(x) = \begin{cases} 1, x \geq (n+1)\theta, \\ 1 - \left(1 - \frac{x}{(n+1)\theta}\right)^n, 0 < x < (n+1)\theta & \text{при } n \to \infty \text{ получим } F(x) = \\ 0, x \leq 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} 0, x \leq 0 \\ 1 - e^{-\frac{x}{\theta}}, x \geq 0, \\ 0, x < 0 \end{cases} \Rightarrow$$
 оценка не состоятельна и сл-но не сильно состоятельна

4.
$$\mathbb{E}(X_{(1)}+X_{(n)})=\frac{\theta}{n+1}+\frac{\theta n}{n+1}=\theta\Rightarrow$$
 оц-ка не смещена. Т. к. $F_{X_{(1)}}\to F(x)=\begin{cases} 1,x\geq 0\\ 0,x<0 \end{cases}$, то $X_{(1)}\xrightarrow{P}0\Rightarrow$ по теореме о наследовании сходимости оценка является состоятельной.

- 5. Оценка явлется несмещенной и состоятельной
- 8. Пусть $\hat{\theta}_n(X)$ асимптотически нормальная оценка параметра θ с асимптотической дисперсией $\sigma^2(\theta)$. Докажите, что тогда $\hat{\theta}_n(X)$ является состоятельной оценкой θ .

Решение. Пусть $\xi_n = \frac{1}{\sqrt{n}}$. $\xi_n \xrightarrow{P} 0$ По теореме о наследовании сходимости $\xi_n \sqrt{n}(\hat{\theta}_n(X) - \theta) \xrightarrow{P} 0 \Rightarrow \hat{\theta}_n(X) \xrightarrow{P} \theta$

9. Пусть X_1, \ldots, X_n - выборка из распределения с параметром σ^2 . Пусть, кроме того $D_{\sigma^2}X_1 = \sigma^2$ Докажите, что статистика $s = 1/n \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2$ равна $\overline{X^2} - (\overline{X})^2$ и является состоятельной оценкой σ^2 . Является ли она несмещенной оценкой того же параметра?

Решение. $1/n \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2 = 1/n \sum_{i=1}^{n} (X_i^2 - 2X_i \overline{X} + (\overline{X})^2) = 1/n \sum_{i=1}^{n} X_i^2 - 2\overline{X}1/n \sum_{i=1}^{n} X_i - (\overline{X})^2 = \overline{X^2} - 2(\overline{X})^2 + (\overline{X})^2 = \overline{X^2} - (\overline{X})^2$. Подставляя в равентсво вместо $X_i \ X_i - \mathbb{E} X_i$ мы получим, что данная оценка равна $\overline{(X - \mathbb{E} X_1)^2} - (\overline{X} - \mathbb{E} X_1)^2 \xrightarrow{\text{п. н.}} \mathbb{D} X_1$ по УЗБЧ. Но $\mathbb{E} s = \mathbb{D} X_1 - \mathbb{D} \overline{X} = \mathbb{D} X_1 - \frac{1}{n} \mathbb{D} X_1 \neq \mathbb{D} X_1 \Rightarrow$ оценка смещена

10. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из экспоненциального распределения с параметром θ . Покажите, что $\forall k \in \mathbb{N}$ статистика $\sqrt[k]{k!/\overline{X^k}}$ является асимптотически нормальной оценкой параметра θ . Найдите ее асимптотическую дисперсию.

Решение.

$$\psi_{X_1}(t) = \mathbb{E}e^{itX_1} = \int_0^{+\infty} \theta e^{-\theta x} e^{itx} dx = \int_0^{+\infty} \theta e^{x(it-\theta)} dx = -\frac{\theta}{it-\theta} = \left(1 - \frac{it}{\theta}\right)^{-1}$$
$$\frac{d^k}{dt^k} \psi_{X_1}(t) = \frac{i^k}{\theta^k} k! \left(1 - \frac{it}{\theta}\right)^{-k-1} \Rightarrow \mathbb{E}X_1^k = \frac{k!}{\theta^k}$$

. Пользуясь теоремой 1.4 из C2 для $h(x) = \sqrt[k]{k!/x}$, $\xi_n = \sqrt{n} \left(\overline{X^k} - \frac{k!}{\theta^k} \right)$, $b_n = 1/\sqrt{n}$ и $a = \frac{k!}{\theta^k} \cdot h'(x) = (\sqrt[k]{k!} x^{-\frac{1}{k}})' = -\frac{1}{k} \sqrt[k]{\frac{k!}{x^{k+1}}} \Rightarrow h'(a) = -\frac{\theta^{k+1}}{k!k} \Rightarrow \sqrt{n} \left(\sqrt[k]{k!/\overline{X^k}} - \theta \right) \xrightarrow{d} \mathcal{N}\left(0, \sigma^2(\theta)\right)$, где $\sigma^2(\theta) = \left(\frac{\theta^k}{kk!}\right)^2$

11. Пусть X_1, \dots, X_n - выборка из распределения с плотностью

$$p_{\alpha,\beta}(x) = \frac{1}{\alpha} e^{(\beta - x)/\alpha} I_{[\beta, +\infty)}(x)$$

где $\theta = (\alpha, \beta)$ — двумерный параметр. Найдите для θ оценку максимального правдоподобия. Докажите, что полученная для α оценка $\hat{\alpha}_n$ является асимптотически нормальной, и найдите ее асимптотическую дисперсию.

Решение. Пусть $\theta = (\alpha, \beta)$

$$\mathcal{L}(x,\theta) = \frac{1}{\alpha^n} e^{\sum_{i=1}^n \frac{\beta - x_i}{\alpha}} I_{[\beta, +\infty]}(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{\alpha^n} e^{\sum_{i=1}^n \frac{\beta - x_i}{\alpha}} I_{[\beta, +\infty]}(\min(x_1, \dots, x_n))$$

Для того, чтобы произведение было не 0, должно выплняться $\beta \leq \min(x_1, \dots, x_n)$, в то же время $\mathcal{L}(x,\theta) \to \max_{\beta} \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n \beta - x_i \to \max_{\beta} \Rightarrow \hat{\beta} = X_{(1)}$. $l(x,\theta) = \sum_{i=1}^n \frac{\beta - x_i}{\alpha} - n \ln \alpha \Rightarrow \hat{\alpha_n} = \sum_{i=1}^n \frac{X_i - \beta}{n} = \overline{X} - X_{(1)}$ в силу того, что функция $f(x) = \frac{c}{x} - \ln x$, $c \leq 0$ имеет глобальный максимум в т. x = -c

12. Найдите оценку максимального правдоподобия для параметра сдвига в распределении Коши, т.е. плотность равна

$$p_{\theta}(x) = \frac{1}{\pi(1 + (x - \theta)^2)}$$

если выборка состоит из а) одного наблюдения, б) двух на- блюдений (т.е. n=1,2). Pewenue.

a
$$\mathcal{L}(x,\theta) = \frac{1}{1+(x-\theta)^2} \Rightarrow \hat{\theta} = X_1$$

b
$$l(x,\theta) = -\ln(1+(x_1-\theta)^2) - \ln(1+(x_2-\theta)^2) \Rightarrow \frac{dl}{dx} = \frac{(x_1+x_2-2\theta)(\theta^2-\theta x_1-\theta x_2+x_1x_2+1)}{(1+(x_1-\theta)^2)(1+(x_2-\theta)^2)}$$
. Получаем 2 случая:

- (a) $|x_1 x_2| \le 2$ Тогда уравенение правдоподобия имеет единственный корень $\frac{x_1 + x_2}{2}$. Легко заметить, что в этой точке достигается максимум всей функции
- (b) $|x_1-x_2|>2$. Тогда уравнение имеет 3 корня и максимум достигается в одной из точек $\frac{x_1+x_2}{2}+\sqrt{\left(\frac{x_1-x_2}{2}\right)^2-1}, \frac{x_1+x_2}{2}-\sqrt{\left(\frac{x_1-x_2}{2}\right)^2-1}$. Легко убедиться, что значение функции правдободобия совпадают на них

Тогда оценка максимального правдободобия
$$\hat{\theta} = \begin{cases} \frac{X_1 + X_2}{2}, |X_1 - X_2| \leq 2\\ \frac{X_1 + X_2}{2} + \sqrt{\left(\frac{X_1 - X_2}{2}\right)^2 - 1}, |X_1 - X_2| > 2 \end{cases}$$

- 13. Пусть $X_1 \sim R(0,\theta)$. Найдите несмещённую оценку параметра $1/\theta$. *Решение*.
- 14. Найдите несмещенную оценку λ^3 по выборке X_1,\ldots,X_n из распределения $Pois(\lambda)$.

Решение.
$$\varphi_{X_1}(t) = \mathbb{E}e^{tX_1} = e^{\lambda(e^t-1)} \Rightarrow \frac{d}{dt}\varphi_{X_1}(t) = \lambda e^{t+\lambda(e^t-1)}, \frac{d^2}{dt^2}\varphi_{X_1}(t) = \lambda e^{t+\lambda(e^t-1)} + \lambda^2 e^{2t+\lambda(e^t-1)}, \frac{d^3}{dt^3}\varphi_{X_1}(t) = \lambda e^{t+\lambda(e^t-1)} + \lambda^2 e^{2t+\lambda(e^t-1)} + \lambda^2 (2+\lambda e^t) e^{2t+\lambda(e^t-1)} \Rightarrow \mathbb{E}X_1 = \lambda, \mathbb{E}X_1^2 = \lambda + \lambda^2, \mathbb{E}X_1^3 = \lambda^3 + 3\lambda^2 + \lambda \Rightarrow \hat{\lambda} = X_1^3 - 3X_1^2 + 2X_1$$

15. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из равномерного распределения на отрезке $[0, \theta]$. Сравните следующие оценки параметра θ в равномерном подходе с квадратичной функцией потерь: $\theta: 2\overline{X}, (n+1)X_{(1)}, \frac{n+1}{n}X_{(n)}$.

Решение. Поскольку все оценки несмещены, фактически нужно сравнить дисперсии этих случайных величин.

1.
$$\mathbb{D}(2\overline{X}) = \frac{4}{n}\mathbb{D}X_1 = \frac{\theta^2}{3}.$$

- 2. $\mathbb{D}(n+1)X_{(1)} = (n+1)^2 \mathbb{D}X_{(1)} \cdot \mathbb{E}X_{(1)}^2 = \int_0^\theta x^2 n \left(1 \frac{x}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} dx = n\theta^2 \int_0^1 t^2 (1-t)^{n-1} dt = \theta^2 n B(3,n) = \theta^2 n \frac{2!(n-1)!}{(n+2)!} = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)} \Rightarrow \mathbb{D}X_1 = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)} \frac{\theta^2}{(n+1)^2} = \frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)} \Rightarrow \mathbb{D}(n+1)X_{(1)} = \theta^2 \left(1 \frac{2}{n+2}\right)$
- 3. $\mathbb{E}X_{(n)}^2 = \int_0^\theta nx^2 \frac{x^{n-1}}{\theta^n} dx = \theta^2 \frac{n}{n+2} \Rightarrow \mathbb{D}X_{(n)} = \theta^2 n \left(\frac{1}{(n+2)} \frac{n}{(n+1)^2}\right) = \theta^2 \frac{n}{(n+1)^2(n+2)} \Rightarrow \mathbb{D}\frac{n+1}{n}X_{(n)} = \frac{\theta^2}{(n+1)(n+2)}$

Таким образом, $3_{\text{оц}}$ лучше $2_{\text{оц}}$ лучше $1_{\text{оц}}$

16. Пусть $\theta_1^*(X)$ и $\theta_2^*(X)$ — две наилучшие в среднеквадратичном подходе оценки параметра θ в классе всех оценок с од- ним и тем же математическим ожиданием $\tau(\theta)$. Докажите, что тогда для любого θ они совпадают почти наверное.

Решение.

17. Пусть X_1, \ldots, X_n - выборка из нормального распределения с параметрами (a, σ^2) . Найдите эффективную оценку а) параметра а, если σ известно; б) параметра σ^2 , если а известно. Вычислите информацию Фишера одного наблюдения в обоих случаях

Решение.

18. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из логистического распределения со сдвигом θ , имеющего плотность

$$p_{\theta}(x) = \frac{\exp\{\theta - x\}}{(1 + \exp\{\theta - x\})^2}$$

Найдите информацию Фишера $i(\theta)$ одного наблюдения в этой модели.

Решение.

- 19. С помощью метода моментов построить оценку параметра θ для следующих распределений: а) $Bern(\theta)$, б) $Pois(\theta)$, в) $\mathcal{N}(\theta, 1)$, г) $\exp(\theta)$. Является ли данная оценка:
 - 1. несмешенной?
 - 2. состоятельной?
 - 3. сильно состоятельной?
 - 4. асимптотически нормальной?

Peшение. В первых 3 случаях оценка $\hat{\theta} = \overline{X}$ является несмещенной, состоятельной и сильно состоятельной по УЗБЧ. По ЦПТ также она явлется асимптотически нормальной с асимптотической дисперсией равной дисперсии этой случайной величины, то есть

a
$$\mathbb{D}X_1 = \theta(1-\theta)$$

b
$$\mathbb{D}X_1 = \theta$$

c
$$\mathbb{D}X_1 = 1$$

d $\mathbb{E}X_1 = 1/\theta \Rightarrow \hat{\theta} = \frac{1}{X}$. По задаче 10 известно, что оценка асимптотически нормальная с ас дисперсией θ^2

20. Решить предыдущую задачу использую вместо метода моментов метод максимального правдоподобия.

Решение.

21. Рассмотрим распределения Коши с плотностью $p_{\theta}(x) = \frac{1}{\pi(1+(x-\theta)^2)}$. С помощью выборочной медианы построить асимптотически нормальную оценку для θ^2 и найти ее асимптотическую дисперсию.

Решение.

22. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из распределения: а) $Bern(\theta)$, б) $Pois(\theta)$, в) $\mathcal{N}(\theta, 1)$, г) $\exp(\theta)$. Для каких функций существует эффективная оценка? Найти соответствующую эффективную оценку и количество информации (фишеровской), содежащейся в одном сообщении.

Решение.

3. Достаточные статистики. Полные статистики. Оптимальные оценки.

23. Приведите пример такого параметрического семейства распределений P и нетривиальной неполной достаточной статистики $S(X_1, \ldots, X_n)$, где X_1, \ldots, X_n — выборка из неизвестного распределения $P \in \mathcal{P}$, что размерность статистики S равна 1.

Решение.

24. Пусть X_1, \ldots, X_n - выборка из нормального распределения с параметрами $(a, \sigma^2), a \in \mathbb{R}, \sigma > 0$. Найдите оптимальную оценку параметра $\theta = (a, \sigma^2)$.

Решение.

25. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из нормального распределения с параметрами $(0, \theta^2)$. Найдите оптимальную оценку для θ .

Решение.

26. Пусть X_1, \dots, X_n — выборка из пуассоновского распределения с параметром $\theta > 0$. Найдите $\mathbb{E}\left(X_1^2 \left| \sum_{i=1}^n X_i \right.\right)$.

Решение.

27. С помощью критерия факторизации найти достаточную статистику для следующего семейства распределений: а) $Bern(\theta)$, б) $Pois(\theta)$, в) $\mathcal{N}(\theta,1)$, г) $\exp(\theta)$. Проверить, является ли полученная статистика полной.

Решение.

28. Построить оптимальную оценку функции $\tau(\theta) = 5\theta^2 + 3\theta + 7$ для $Bern(\theta)$. Peumenue.

29. Построить оптимальную оценку функции $\tau(\theta) = \sqrt{\theta}$ для $\exp(\theta)$