#### 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 С2. 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. TODO

3. Задан набор независимых одинаково распределённых случайных величин  $X_1,\ldots,X_n$  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:

$$\mathbb{E}|X_{i}| = \int_{\mathbb{R}} |x| p_{X_{i}}(x) dx = 2 \int_{0}^{+\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^{2}}} e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}} dx = \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma^{2}}} \int_{0}^{+\infty} -\frac{\sigma^{2}}{x} x d(e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}}) = \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}} \Big|_{+\infty}^{0}$$

$$= \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

$$\mathbb{E}X_{i}^{2} = \mathbb{D}X_{i} + (\mathbb{E}X_{i})^{2} = \sigma^{2}$$

$$\mathbb{E}|X_{i}|X_{i}^{2} = 2 \int_{0}^{+\infty} x^{3} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^{2}}} e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}} dx = -2\sigma^{2} \left(x^{2} p_{X_{i}}(x)|_{0}^{+\infty} - 2 \int_{0}^{+\infty} x p_{X_{i}}(x) dx\right) = 2\sigma^{2} \mathbb{E}|X_{i}| = 2\sigma^{3} \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

$$\mathbb{E}X_{i}^{4} = -\sigma^{2} \left(0 - \int_{\mathbb{R}} p_{X_{i}}(x) 3x^{2} dx\right) = 3\sigma^{2} \mathbb{E}X_{i}^{2} = 3\sigma^{4}$$

$$\mathbb{D}|X_{i}| = \sigma^{2} - \sigma^{2} \frac{2}{\pi} = \sigma^{2} \frac{\pi - 2}{\pi}, \mathbb{D}X_{i}^{2} = \mathbb{E}X_{i}^{4} - (\mathbb{E}X_{i}^{2})^{2} = 3\sigma^{4} - \sigma^{4} = 2\sigma^{4}$$

$$cov(|X_{i}|, X_{i}^{2}) = \mathbb{E}|X_{i}|X_{i}^{2} - \mathbb{E}|X_{i}|\mathbb{E}X_{i}^{2} = 2\sigma^{3} \sqrt{\frac{2}{\pi}} - \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma^{2} = \sigma^{3} \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

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. 
$$\xi_n \xrightarrow{\text{II.H}} \xi, \, \xi_n \xrightarrow{L_2} \xi, \, n \to \infty$$

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

Peшeние. 1. TODO

- 2. TODO
- 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  $\overline{\xi}_n \xrightarrow{P} \overline{c}$

Решение.  $\bar{\xi}_n \stackrel{d}{\to} \bar{c} \Rightarrow \xi_n^i \stackrel{d}{\to} c^i \forall i$ . 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  $P(|\xi_n - c| < \varepsilon) = P(c - \varepsilon < \xi_n < c + \varepsilon) = F_{\xi_n}(c + \varepsilon) - F_{\xi_n}(c + \varepsilon) - F(c - \varepsilon/2) \to 1 \Rightarrow \xi_n \stackrel{P}{\to} c$ 

## 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

Докажем, что  $X_{(n)} \xrightarrow{\text{п. н.}} \theta$ . Заф.  $\omega \in \Omega$ , тогда последовательность  $\{X_{(n)}(\omega)\}$  является неубывающей и ограниченной сверху  $\Rightarrow \exists \xi(\omega) : \lim_{n \to \infty} X_{(n)}(\omega) = \xi(\omega) \Rightarrow$  оценка сильно состоятельная, но  $X_{(n)} \xrightarrow{P} \theta \Rightarrow \xi(\omega) = \theta$ . Аналогично доказывается, что  $X_{(1)} \xrightarrow{\text{п. н.}} 0$ . Тогда по теореме о наследовании сходимости оценка является сильно состоятельной

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

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

$$\begin{cases} 1-e^{-\frac{x}{\theta}}, x\geq 0,\\ 0, x<0 \end{cases} \Rightarrow$$
 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 сильно состоятельной.
- 5. Оценка явлется несмещенной и сильно состоятельной (по модулю предыдущих выкладок это очев).
- 8. Пусть  $\hat{\theta}_n(X)$  асимптотически нормальная оценка параметра  $\theta$  с асимптотической дисперсией  $\sigma^2(\theta)$ . Докажите, что тогда  $\hat{\theta}_n(X)$  является состоятельной оценкой  $\theta$ .

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  $\sigma^2$ . 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  $\sigma^2$ . Является ли она несмещенной оценкой того же параметра?

Решение.  $1/n\sum_{i=1}^{n}(X_{i}-\overline{X})^{2}=1/n\sum_{i=1}^{n}(X_{i}^{2}-2X_{i}\overline{X}+\left(\overline{X}\right)^{2})=1/n\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{2}-2\overline{X}1/n\sum_{i=1}^{n}X_{i}-\left(\overline{X}\right)^{2}=\overline{X^{2}}-2\left(\overline{X}\right)^{2}+\left(\overline{X}\right)^{2}=\overline{X^{2}}-\left(\overline{X}\right)^{2}.$  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  $\theta$ . Покажите, что  $\forall k \in \mathbb{N}$  статистика  $\sqrt[k]{k!/\overline{X^k}}$  является асимптотически нормальной оценкой параметра  $\theta$ . Найдите ее асимптотическую дисперсию.

Решение.

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

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

11. Пусть  $X_1, \ldots, X_n$  - 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  $\theta$  оценку максимального правдоподобия. Докажите, что полученная для  $\alpha$  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  $\mathcal{L}(x,\theta) \underset{\beta}{\to} \max_{\beta} \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n \beta - x_i \underset{\beta}{\to} \max_{\beta} \Rightarrow \hat{\beta} = X_{(1)}$ .  $l(x,\theta) = \sum_{i=1}^n \frac{\beta - x_i}{\alpha} - n \ln \alpha \Rightarrow \hat{\alpha_n} = \sum_{i=1}^n \frac{X_i - \beta}{n} = \overline{X} - X_{(1)}$  в силу того, что функция  $f(x) = \frac{c}{x} - \ln x$ ,  $c \leq 0$  имеет глобальный максимум в т. x = -c

ТООО Доказать асимптотическую нормальность

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).

Решение.

- a  $\pi \mathcal{L}(x,\theta) = \frac{1}{1+(x-\theta)^2} \Rightarrow \hat{\theta} = X_1$
- b  $l(x,\theta) = -\ln(1+(x_1-\theta)^2) \ln(1+(x_2-\theta)^2) 2\ln\pi \Rightarrow \frac{dl}{d\theta} = \frac{2(x_1+x_2-2\theta)(\theta^2-\theta x_1-\theta x_2+x_1x_2+1)}{(1+(x_1-\theta)^2)(1+(x_2-\theta)^2)}$ . 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. Для n=1  $\mathbb{E}g(X_1)=\int_0^\theta \frac{1}{\theta}g(x)dx=\frac{1}{\theta} \Rightarrow \forall \theta \int_0^\theta g(x)dx=1$ , что невозможно. Для  $n\geq 2$  пусть  $\hat{\theta}=\frac{1}{4\sqrt{X_1X_2}}$ . Тогда

$$\mathbb{E}\hat{\theta} = \int_{[0,\theta]^2} \frac{1}{\theta^2} \frac{1}{2\sqrt{x_1}} \frac{1}{2\sqrt{x_2}} dx_1 dx_2 = \frac{1}{\theta}$$

14. Найдите несмещенную оценку  $\lambda^3$  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  $\theta$  в равномерном подходе с квадратичной функцией потерь:  $\theta: 2\overline{X}, (n+1)X_{(1)}, \frac{n+1}{n}X_{(n)}$ .

Pemeнue. По задаче 7 все оценки несмещены  $\Rightarrow$  нужно сравнить дисперсии этих случайных величин.

5

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

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

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(асимптотически),  $3_{\text{оц}}$  лучше  $1_{\text{оц}}$  лучше  $2_{\text{оц}}$ 

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

Решение.  $\mathbb{E}(\theta_1^*(X) - \theta)^2 = \mathbb{E}(\theta_2^*(X) - \theta)^2$ , при этом  $\mathbb{E}\theta_1^*(X) = \mathbb{E}\theta_2^*(X) \Rightarrow \mathbb{E}(\theta_1^*(X))^2 = \mathbb{E}(\theta_2^*(X))^2$ . Предположим,  $\theta_1^*(X)$  и  $\theta_2^*(X)$  не совпадают почти наверное. Тогда  $\mathbb{E}(\theta_1^*(X) - \theta_2^*(X))^2 > 0 \Rightarrow \mathbb{E}\theta_1^*(X)\theta_2^*(X) < \mathbb{E}(\theta_1^*(X))^2$ . Тогда

$$\mathbb{E}(\theta_1^*(X) - \theta)^2 - \mathbb{E}\left(\frac{\theta_1^*(X) + \theta_2^*(X)}{2} - \theta\right)^2 = \mathbb{E}(\theta_1^*(X))^2 - \frac{\mathbb{E}(\theta_1^*(X))^2}{2} + \frac{\mathbb{E}\theta_1^*(X)\theta_2^*(X)}{2} = \frac{1}{2}(\mathbb{E}(\theta_1^*(X))^2 - \mathbb{E}\theta_1^*(X)\theta_2^*(X)) > 0 \Rightarrow$$

оценка  $\frac{\theta_1^*(X) + \theta_2^*(X)}{2}$  лучше в данном классе.

17. Пусть  $X_1, \ldots, X_n$  - выборка из нормального распределения с параметрами  $(a, \sigma^2)$ . Найдите эффективную оценку а) параметра а, если  $\sigma$  известно; б) параметра  $\sigma^2$ , 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  $\theta$ , 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.

$$u_{\theta}(x) = \frac{1 - e^{\theta - x}}{1 + e^{\theta - x}} \Rightarrow i(\theta) = \int_{\mathbb{R}} \frac{(1 - e^{\theta - x})^2}{(1 + e^{\theta - x})^2} \frac{e^{\theta - x}}{(1 + e^{\theta - x})^2} dx = \int_0^{+\infty} \frac{(1 - t)^2}{(1 + t)^4} dt = \int_0^{+$$

$$\int_{1}^{+\infty} \frac{(2-u)^2}{u^4} du = \int_{1}^{+\infty} \frac{4-4u+u^2}{u^4} du = \left(4\frac{u^{-3}}{-3} - 4\frac{u^{-2}}{-2} + \frac{u^{-1}}{-1}\right)\Big|_{1}^{+\infty} = -\left(-\frac{4}{3} + 2 - 1\right) = \frac{1}{3}$$

- 19. С помощью метода моментов построить оценку параметра  $\theta$  для следующих распределений: а) $Bern(\theta)$ , б) $Pois(\theta)$ , в) $\mathcal{N}(\theta, 1)$ , г) $\exp(\theta)$ . Является ли данная оценка:
  - 1. несмещенной?
  - 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 методу моментов оценка сильно состоятельная. По задаче 10 оценка асимптотически нормальная с ас-й дисперсией  $\theta^2$ . Найдем  $p_{\overline{X}}(x)$ . В силу независимости  $p_{X_1+X_2}(x) = \int_{\mathbb{R}} p_{X_1}(x-t)p_{X_2}(t)dt = \int_{\mathbb{R}} \theta e^{-\theta(x-t)}I_{x-t\geq 0}\theta e^{-\theta t}I_{t\geq 0}dt = \int_0^x \theta^2 e^{-\theta x} = \theta^2 x e^{-\theta x}I_{x\geq 0}$ . По индукции получаем, что  $p_{X_1+\cdots+X_n}(x) = \theta^n \frac{x^{n-1}}{(n-1)!}e^{-\theta x}I_{x\geq 0}$ .  $p_{\xi/n}(x) = \frac{d}{dx}F_{\xi/n}(x) = np_{\xi}(nx) \Rightarrow p_{\overline{X}}(x) = n^n\theta^n \frac{x^{n-1}}{(n-1)!}e^{-\theta nx}I_{x\geq 0}$ .

$$\mathbb{E}1/\overline{X} = \int_0^{+\infty} n^n \theta^n \frac{x^{n-2}}{(n-1)!} e^{-\theta nx} dx = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{n-1} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-2)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-1)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-2)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-1)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-2)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-1)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-2)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-2)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-2)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-2)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-2)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} \Big|_0^{+\infty} - \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} \left( \frac{x^{n-2}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx \right) = -\frac{n^{n-1} \theta^{n-1}}{(n-3)!} e^{-\theta nx} dx$$

$$\frac{n^{n-1}\theta^{n-1}}{n-1} \int_0^{+\infty} \frac{x^{n-3}}{(n-3)!} e^{-\theta n x} dx = \dots = \frac{(n\theta)^{n-(n-2)}}{n-1} \int_0^{+\infty} e^{-\theta n x} dx = \frac{n\theta}{n-1} \neq \theta \Rightarrow \text{ оценка смещена}$$

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

Peшeние. Пусть  $\sum_{i=1}^{n} x_i = a$ 

а 
$$L(\theta)=\theta^a(1-\theta)^{n-a}\Rightarrow l(\theta)=a\ln\theta+(n-a)\ln(1-\theta)\Rightarrow \frac{d}{d\theta}l(\theta)=\frac{a}{\theta}-\frac{n-a}{1-\theta},$$
 причем 
$$\frac{d^2}{d\theta^2}l(\theta)=\frac{-a}{\theta^2}-\frac{n-a}{(1-\theta)^2}<0 \forall \theta\Rightarrow\theta=a/n$$
 точка строгого глобального максимума  $\Rightarrow\hat{\theta}=\overline{X}$ 

b 
$$L(\theta) = \frac{\theta^a e^{-n\theta}}{x_1! x_2! \dots x_n!} \to \max_{\theta} \Leftrightarrow H(\theta) = \theta^a e^{-n\theta} \to \max_{\theta} .h(\theta) = a \ln \theta - n\theta \Rightarrow \frac{d}{d\theta} h(\theta) = \frac{a}{\theta} - n \Rightarrow \hat{\theta} = \overline{X}$$

c 
$$L(\theta) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}} e^{\frac{-\sum_{i=1}^{n} (x_i - \theta)^2}{2}} \to \max_{\theta} \Leftrightarrow \sum_{i=1}^{n} (x_i - \theta)^2 \to \min_{\theta} \Rightarrow \hat{\theta} = \overline{X}$$

d  $L(\theta)=\theta^n e^{-\theta a}I_{x_{(1)}\geq 0}$ . Опустим индикатор, он ни на что не влияет.  $l(\theta)=n\ln\theta-\theta a\Rightarrow \frac{d}{d\theta}l(\theta)=\frac{n}{\theta}-a\Rightarrow \hat{\theta}=\frac{1}{\overline{X}}$ 

Во всех случаях получили те же оценки

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  $\theta^2$  и найти ее асимптотическую дисперсию.

Решение. По теореме о выборочной медиане  $\hat{\mu}$  является асимтотически нормальной оценкой параметра  $z_{\frac{1}{2}}=\theta$  с асимптотической дисперсией  $\frac{1}{4p_{\theta}\left(z_{\frac{1}{2}}\right)}=\frac{\pi^2}{4}$ . Ф-я  $f(x)=x^2$  является дифференциируемой, по теореме о наследовании асимптотической нормальности получаем, что  $\hat{\mu}^2$  является асимптотически нормальной оценкой параметра  $\theta^2$  с асимптотичской дисперсией  $(2\theta)^2\frac{\pi^2}{4}=(\pi\theta)^2$ 

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. Для всех распределений  $\Theta = \mathbb{R}$ , носитель не зависит от  $\theta$  и все функции распределений "хорошие", то есть выполняются первые 3 пункта условий регулярности.

a 
$$p_{X_1}(x) = \theta I_1(x) + (1 - \theta)I_0(x) \Rightarrow u_{\theta}(x) = \frac{I_1(x) - I_0(x)}{p_{X_1}(x)} \Rightarrow i(\theta) = \frac{1}{\theta} + \frac{1}{1 - \theta} = \frac{1}{\theta(1 - \theta)}$$
TODO

# 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.

Pешение. Рассмотрим  $X_1 \sim Bern(\theta)$ . Правдоподобие выборки равно  $L(\theta) = \theta^{\sum_{i=1}^n x_n} (1 - \theta)^{n-\sum_{i=1}^n x_n} \Rightarrow$  по критерию факторизации  $S(X) = \sum_{i=1}^n X_n$  является досаточной статистикой.

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.  $L(\theta) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}\sigma^n}e^{\frac{-\sum_{i=1}^n(x_i-a)^2}{2\sigma^2}} \Rightarrow T(X) = (\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{i=1}^n X_i^2)$  ялвяется полной достаточной статистикой по теореме об экспоненциальных семействах. Решая уравнение несмещённости, получаем, что  $S(X) = (\overline{X}, \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2)$  оптимальная оценка.

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

Решение. Так как нормальное распределение из экспоненциального семейства,  $T(X) = \sum_{i=1}^n X_i^2$  является полной достаточной статистикой. Найдем распределение T(X).  $\frac{T(X)}{\theta^2} \sim \chi^2(n), p_{\theta^2\chi^2} = \frac{d}{dx} F_{\chi^2}(x/\theta^2) = 1/\theta^2 p_{\chi^2}(x/\theta^2)$ 

$$\mathbb{E}\varphi(T) = \frac{1}{2^{n/2}\Gamma(n/2)} \int_0^{+\infty} \varphi(x) \left(\frac{x}{\theta^2}\right)^{n/2-1} e^{-\frac{x}{2\theta^2}} d(x/\theta^2) = \frac{1}{2^{n/2}\Gamma(n/2)} \int_0^{+\infty} \varphi(t\theta^2) t^{n/2-1} e^{-\frac{t}{2}} dt \Rightarrow$$

положив  $\varphi(x)=\sqrt{x}$  получаем  $\frac{\theta}{2^{n/2}\Gamma(n/2)}\int_0^{+\infty}t^{(n+1)/2-1}e^{-\frac{t}{2}}dt=\frac{\theta 2^{(n+1)/2}}{2^{n/2}\Gamma(n/2)}\int_0^{+\infty}u^{(n+1)/2-1}e^{-u}du$   $=\frac{\theta\sqrt{2}\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(n/2)}.$  Окончательно получаем  $S(X)=\frac{\Gamma(\frac{n}{2})}{\sqrt{2}\Gamma(\frac{n+1}{2})}\sqrt{\sum_{i=1}^n X_i^2}$ 

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

 $Peшение. \ \sum_{i=1}^{n} X_{i}$  полная достаточная статистика для параметра  $\theta. \ \mathbb{E}X_{1}^{2} = \mathbb{D}X_{1} + (\mathbb{E}X_{1})^{2} = \theta + \theta^{2} \Rightarrow$  матожидание равно оптимальной оценке  $\theta + \theta^{2}. \ T(X) = \sum_{i=1} X_{i} \sim Pois(n\theta) \Rightarrow \mathbb{E}T = n\theta, \mathbb{E}T^{2} = n\theta + n^{2}\theta^{2} \Rightarrow S(T) = \frac{T^{2} - T}{n^{2}} + \frac{T}{n}$ 

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. Пусть  $\sum_{i=1}^{n} x_i = a, T(X) = \sum_{i=1}^{n} X_i$ 

- а  $L(\theta) = \theta^a (1-\theta)^{n-a} \Rightarrow T(X)$  достаточная статистика.  $T \sim Bin(n,\theta)\mathbb{E}\varphi(T) = \sum_{k=1}^n \varphi(k) C_n^k \theta^k (1-\theta)^{n-k} = 0 \forall \theta \Leftrightarrow \sum_{k=1}^n \varphi(k) C_n^k z^k = 0 \forall z$ , где  $z = \frac{\theta}{1-\theta} \Rightarrow \forall k \varphi(k) = 0 \Rightarrow$  статистика полная.
- b  $L(\theta)=\frac{\theta^ae^{-n\theta}}{x_1!x_2!...x_n!}\Rightarrow T(X)$  достаточная статистика.  $T(X)\sim Pois(n\theta)\Rightarrow \mathbb{E}\varphi(T)=\sum_{k=0}^{\infty}\varphi(k)e^{-n\theta}\frac{(n\theta)^k}{k!}=0 \forall \theta \left.\frac{d^m}{d\theta^m}e^{n\theta}\mathbb{E}\varphi(T)\right|_{\theta=0}=\sum_{k=m}^{\infty}\varphi(k)n^k\frac{\theta^{k-m}}{(k-m)!}\Big|_{\theta=0}=n^m\varphi(m)=0\Rightarrow \varphi(m)=0\Rightarrow$  статистика является полной.
- с  $L(\theta) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}} e^{\frac{-\sum_{i=1}^{n}(x_i-\theta)^2}{2}} = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}} e^{\frac{-\sum_{i=1}^{n}x_i^2}{2}} e^{\theta a \frac{n\theta^2}{2}} \Rightarrow T(X)$  достаточная статистика.  $T(X) \sim \mathcal{N}\left(\theta, 1/n\right)$

$$\mathbb{E}\varphi(T) = \int_{\mathbb{R}} \sqrt{\frac{n}{2\pi}} \varphi(x) e^{-\frac{n}{2}(x-\theta)^2} dx$$

#### TODO

d  $L(\theta) = \theta^n e^{-\theta a} I_{x_{(1)} \geq 0} \Rightarrow T(X)$  - достаточная.

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

Решение. При n=1 построить несмещенную оценку для  $\theta^2$  невозможно, далее полгаем  $n \neq 1$ . По предыдущей задаче известно, что статистика  $T(X) = \sum_{i=1}^n X_i$  является полной достаточной.  $T(X) \sim Bin(n,\theta) \Rightarrow \mathbb{E}T(X) = n\theta$ ,  $\mathbb{D}T(X) = n(\theta - \theta^2) \Rightarrow \mathbb{E}T^2(X) = n\theta - n\theta^2 + n^2\theta^2 \Rightarrow \theta^2 = \frac{\mathbb{E}T^2 - \mathbb{E}T}{n^2 - n} \Rightarrow \varphi(T) = 5\frac{T^2 - T}{n^2 - n} + 3\frac{T}{n} + 7$ 

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

Решение. Так как семейство экспоненциальное с правдоподобием  $L(\theta) = e^{-\theta \sum_{i=1}^{n} x_i + n \ln \theta}$ , то оценка  $T(X) = \sum_{i=1}^{n} X_i$  является полной достаточной по теореме об экспоненциальном распределении. Решим уравнение несмещенности. По задаче 19 известно, что  $p_T(x) = \theta^n \frac{x^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\theta x} I_{x \ge 0}$ . Положим  $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{x}}$ . Тогда

$$\begin{split} \mathbb{E}\varphi(T(X)) &= \frac{\theta^n}{(n-1)!} \int_0^{+\infty} x^{n-3/2} e^{-\theta x} dx = -\frac{\theta^{n-1}}{(n-1)!} \left( x^{n-3/2} e^{-\theta x} \Big|_0^{+\infty} - (n-3/2) \int_0^{+\infty} x^{n-5/2} e^{-\theta x} dx \right) \\ &= \frac{\theta^{n-1}}{(n-1)!} (n-3/2) \int_0^{+\infty} x^{n-5/2} e^{-\theta x} dx = \dots = \frac{\theta^2}{(n-1)!} \Pi_{i=1}^{n-2} (n-i-1/2) \int_0^{+\infty} \sqrt{x} e^{-\theta x} dx \\ &\int_0^{+\infty} \sqrt{x} e^{-\theta x} dx = \int_0^{+\infty} 2t^2 e^{-\theta t^2} dt = -\frac{1}{\theta} \int_0^{+\infty} t d(e^{-\theta t^2}) = \frac{1}{\theta} \int_0^{+\infty} e^{-\theta t^2} dt = \frac{\sqrt{\pi}}{2} \frac{1}{\theta \sqrt{\theta}} \Rightarrow \\ &\mathbb{E}\varphi(T(X)) = \frac{\sqrt{\pi} \Pi_{i=1}^{n-2} (n-i-1/2)}{2(n-1)!} \sqrt{\theta} \end{split}$$

Отсюда положив  $\psi(T(X))=\frac{2(n-1)!}{\sqrt{\pi}\Pi_{i=1}^{n-2}(n-i-1/2)}\frac{1}{\sqrt{T(X)}}=\frac{2(n-1)!}{\sqrt{\pi}\Pi_{i=1}^{n-2}(n-i-1/2)}\frac{1}{\sqrt{\sum_{i=1}^n X_i}}$  мы получим оптимальную оценку.