

IV Имеем  $X$ -нормальное распределение

Баурбаки 3

$$MX = 8$$

I Задача неравенство Чебышева:  $P\{X \geq \varepsilon Y\} \leq \frac{MX}{\varepsilon}$

$$1) \varepsilon = 20, P\{X \geq 20Y\} \leq P\{X \geq 20Y\} \leq \frac{8}{20} = 0,4$$

$$2) \varepsilon = 50, P\{X \geq 50Y\} = 1 - P\{X \geq 50Y\}$$

$$P\{X \geq 50Y\} \leq \frac{8}{50} = 0,16$$

$$1 - P\{X \geq 50Y\} \geq 1 - 0,16$$

$$\underline{P\{X \leq 50Y\} \geq 0,84}$$

II Ещё  $G = \sqrt{DX} = 2$

Задача неравенство Чебышева:  $P\{|X - MX| \geq \varepsilon Y\} \leq \frac{DX}{\varepsilon^2}$

$$1) \varepsilon = 20, \text{ если } X > 20, \text{ то } X - MX > 12, \text{ т.е. } \varepsilon_1 = 12$$

$$\underline{P\{X - 8 > 12\}} \leq P\{X - 8 \geq 12\} \leq \frac{G^2}{\varepsilon_1^2} = \frac{4}{144} = \frac{1}{36}$$

$$\text{т.е. } P\{X > 20\} \leq \frac{1}{36}$$

$$2) \varepsilon = 50, \text{ если } X < 50, \text{ то } X - MX < -42, \text{ т.е. } \varepsilon_1 = 42$$

$$P\{X - 8 < -42\} = 1 - P\{X - 8 \geq 42\}$$

$$P\{X - 8 \geq 42\} \leq \frac{G^2}{\varepsilon_1^2} = \frac{4}{42^2} = \frac{1}{441}$$

$$1 - P\{X - 8 \geq 42\} \geq 1 - \frac{1}{441}$$

$$P\{X - 8 < -42\} \geq \frac{440}{441}$$

$$\text{т.е. } P\{X < 50\} \geq \frac{440}{441}$$

Очевидно: I. 1)  $P\{X \geq 20\} \leq 0,4$

$$2) P\{X \leq 50\} \geq 0,84$$

$$\text{II. 1) } P\{X > 20\} \leq \frac{1}{36}$$

$$2) P\{X < 50\} \geq \frac{440}{441}$$

N2

Метод моментов

 $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$  - статистическая выборка

$$f_x(x) = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x}, \quad x > 0$$

Закон распределения с. веc.  $X$  зависит от двух параметров -  $\alpha$  и  $\lambda$ , поэтому моменты будем сортизовать в уравнении замкнутого относительно него начального и конечного момента.

$$\begin{cases} m_1(\alpha, \lambda) = M\vec{x} \\ \hat{m}_2(\alpha, \lambda) = D\vec{x} \end{cases}$$

$$\text{т.е. } m_1(\alpha, \lambda) = MX, \quad M\vec{x} \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x}$$

$$\hat{m}_2(\alpha, \lambda) = DX, \quad D\vec{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \hat{\sigma}^2(\vec{x})$$

Найдем  $MX$ :

$$\begin{aligned} MX &= \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x) dx = \{x > 0\} = \int_0^{+\infty} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^\alpha e^{-\lambda x} dx = \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha) \cdot \lambda} \int_0^{+\infty} (\lambda x)^\alpha e^{-\lambda x} d(\lambda x) = \left\{ \Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} t^{\alpha-1} e^{-t} dt \right\} = \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha) \cdot \lambda} \cdot \Gamma(\alpha+1) = \left\{ \Gamma(\alpha+1) = \alpha \cdot \Gamma(\alpha) \right\} = \frac{\alpha}{\lambda} \\ \text{м.е. } MX &= \frac{\alpha}{\lambda} \end{aligned}$$

Найдем  $DX$ :

$$\begin{aligned} DX &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - MX)^2 f(x) dx = \{x > 0\} = \int_0^{+\infty} \left( x - \frac{\alpha}{\lambda} \right)^2 \cdot \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \cdot x^{\alpha-1} \cdot e^{-\lambda x} dx = \\ &= \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{+\infty} \left( x^{\alpha+1} - \frac{2\alpha}{\lambda} x^\alpha + \frac{\alpha^2}{\lambda^2} x^{\alpha-1} \right) \cdot e^{-\lambda x} dx = \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha) \cdot \lambda^2} \int_0^{+\infty} (\lambda x)^\alpha e^{-\lambda x} d(\lambda x) - \frac{2\alpha}{\Gamma(\alpha) \lambda^2} \int_0^{+\infty} (\lambda x)^\alpha e^{-\lambda x} d(\lambda x) + \\ &\quad + \frac{\alpha^2}{\Gamma(\alpha) \lambda^2} \int_0^{+\infty} (\lambda x)^{\alpha-1} e^{-\lambda x} d(\lambda x) \end{aligned}$$

(2)

$$\textcircled{3} \quad \left\{ \Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} t^{\alpha-1} e^{-t} dt \right\} = \frac{1}{\Gamma(\alpha) \cdot \lambda^2} \cdot F(\alpha+2) - \frac{2\alpha}{\Gamma(\alpha) \cdot \lambda^2} \cdot \Gamma(\alpha+1) +$$

$$+ \frac{\alpha^2}{\Gamma(\alpha) \cdot \lambda^2} \cdot \Gamma(\alpha) = \left\{ \begin{array}{l} \Gamma(\alpha+1) = \alpha \cdot \Gamma(\alpha), \\ \Gamma(\alpha+2) = (\alpha+1) \cdot \Gamma(\alpha+1) = (\alpha+1) \cdot \alpha \cdot \Gamma(\alpha) \end{array} \right\} =$$

$$= \frac{\alpha^2 + \alpha}{\lambda^2} - \frac{2\alpha^2}{\lambda^2} + \frac{\alpha^2}{\lambda^2} = \frac{\alpha}{\lambda^2}$$

m.e.  $\hat{D}\bar{x} = \frac{\alpha}{\lambda^2}$

Тогда система будет иметь вид:

$$\begin{cases} \frac{\alpha}{\lambda} = \bar{x} \\ \frac{\alpha}{\lambda^2} = \hat{\sigma}^2(\bar{x}) \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha = \bar{x} \cdot \lambda \\ \frac{\bar{x} \cdot \lambda}{\lambda^2} = \hat{\sigma}^2(\bar{x}) \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha = \bar{x} \cdot \lambda \\ \lambda(\hat{\sigma}^2(\bar{x}) \cdot \lambda - \bar{x}) = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \alpha = \bar{x} \cdot \lambda \\ \lambda = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha = 0 \\ \lambda = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha = \frac{\bar{x}^2}{\hat{\sigma}^2(\bar{x})} \\ \lambda = \frac{\bar{x}}{\hat{\sigma}^2(\bar{x})} \end{cases}$$

Он坝:

$$\alpha = \frac{\bar{x}^2}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})}$$

$$\lambda = \frac{\bar{x}}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})}$$

(3)

IV3

# Метод максимального правдоподобия

Входные:  $\vec{x}_5 = (x_1, \dots, x_5) = (4,2; 7,8; 16,3; 11,6; 8,3)$

$$f_X(x) = \frac{1}{\Omega \sqrt{2\pi x^2}} e^{-\frac{x^2}{2\Omega^2}}, x > 0$$

Нормированное функциональное правдоподобие:

$$L(\vec{x}_5, \Omega) = \prod_{i=1}^5 f_X(x_i) = \prod_{i=1}^5 \frac{1}{\Omega \sqrt{2\pi x_i^2}} \cdot e^{-\frac{x_i^2}{2\Omega^2}} = \\ = \frac{1}{\Omega^5 \sqrt{2\pi}^5 \sqrt{\prod_{i=1}^5 x_i^2}} \cdot e^{-\frac{\sum_{i=1}^5 x_i^2}{2\Omega^2}}$$

Прологарифмировано:

$$\ln L = -5 \ln \Omega - \frac{5}{2} \ln 2\pi - \frac{1}{2} \ln \prod_{i=1}^5 x_i + \frac{-\sum_{i=1}^5 x_i^2}{2\Omega^2}$$

тк  $y = \ln x$  монотонно возрастает, то переход от  $\ln L$  к  $L$  не изменит смысла максимума, найдем его:

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \Omega} = -\frac{5}{\Omega} + \frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{\Omega^3} = 0$$

$$\frac{-5\Omega^2 + \sum_{i=1}^5 x_i}{\Omega^3} = 0$$

$$\Omega^2 = \frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{5}; \quad \Omega = \pm \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{5}}$$

Всегда  $\Omega = -\sqrt{\frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{5}}$ , тк  $\forall x, x > 0 : f_X(x) < 0$

но но вбыв  $f(x) \geq 0$ , значит  $\Omega = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{5}}$  - единственный экстремум

Проверим, является ли он точкой максимума:

$$\frac{\partial^2 L}{\partial \theta^2} = \frac{5}{\theta^2} - 3 \frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{\theta^4}, \text{ поэтому } \theta^2 = \frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{5}$$

$\frac{25}{\sum_{i=1}^5 x_i} - \frac{3 \cdot 25}{\sum_{i=1}^5 x_i} < 0$ , значит точка  $\theta = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^5 x_i}{5}}$  является максимумом

Тогда будем искать  $\theta$ , чтобы  $\chi^2$ !

$$\sum_{i=1}^5 x_i = 48,2$$

$$\theta = \sqrt{\frac{48,2}{5}} = \sqrt{9,64}$$

$$\text{Ответ: } \theta = \sqrt{9,64}$$

$$\boxed{N(0)} \quad n = 100, \bar{x}_n = 10, \sigma = 1$$

$M \in (9,9; 10,1)$ ,  $M$  - неизвестно

Две заданных условий можно сформулировать следующим образом:

Несоизуемое равнозначимо  $\frac{M - \bar{X}}{\sigma} \sqrt{n} \sim N(0,1)$

$$P \left[ h_{\frac{1-\alpha}{2}} < \frac{M - \bar{X}}{\sigma} \sqrt{n} < h_{\frac{1+\alpha}{2}} \right] = \alpha$$

$$P \left[ \frac{h_{\frac{1-\alpha}{2}} \cdot \sigma}{\sqrt{n}} + \bar{X} < M < \frac{h_{\frac{1+\alpha}{2}} \cdot \sigma}{\sqrt{n}} + \bar{X} \right] = \alpha$$

$$\text{но условие } \frac{h_{\frac{1+\alpha}{2}} \cdot \sigma}{\sqrt{n}} + \bar{X} = 10,1$$

$$\frac{h_{\frac{1+\alpha}{2}} \cdot 1}{10} + 10 = 10,1; \quad h_{\frac{1+\alpha}{2}} = 1$$

$$\text{из таблицы: } \frac{1+\alpha}{2} \approx 0,84 \Rightarrow \alpha \approx 0,68$$

$$\text{Ответ: } \approx 0,68$$

(5)