

$$x \sim F(x)$$
$$P(\sqrt{n}|\hat{F}_n(x) - F(x)| > \varepsilon) \leq \frac{D\hat{F}_n(x)}{\varepsilon^2} = \frac{F(x)(1-F(x))}{\varepsilon^2} \leq \frac{1}{4\varepsilon^2}$$
$$Z = \sqrt{n} \hat{F}_n(x)$$
$$EZ = E(\sqrt{n} \hat{F}_n(x)) = \sqrt{n} F(x)$$
$$DZ = D(\sqrt{n} \hat{F}_n(x)) = n D(\hat{F}_n(x)) = n \frac{F(x)(1-F(x))}{n} = F(x)(1-F(x))$$
$$D\hat{F}_n(x) \leq \frac{1}{4n} \leq n \cdot \frac{1}{4n} = \frac{1}{4}$$

10. (Задача 8, Семинар 1) Выборка X_1, \dots, X_n соответствует распределению $F(x)$, а $\hat{F}_n(x)$ - эмпирическая функция распределения, построенная по выборке X_1, \dots, X_n достаточно большого объёма. Используя теорему Муавра-Лапласа, вычислите следующую вероятность $P(\sqrt{n}|\hat{F}_n(x) - F(x)| > \varepsilon)$ при любом $\varepsilon > 0$.

$$P(a \leq x \leq b) = P\left(\frac{a - E_x}{\sqrt{D_x}} \leq x^* \leq \frac{b - E_x}{\sqrt{D_x}}\right)$$

$$P(\underbrace{\sqrt{n}}_Z |\underbrace{\hat{F}_n(x) - F(x)}_{EZ}| > \varepsilon)$$
$$\sqrt{n}(|\hat{F}_n(x) - E\hat{F}_n(x)|) \xrightarrow{d} N(0; \sigma^2) \text{ (по ЦПТ)}$$
$$P(y > \varepsilon) = 1 - P(y \leq \varepsilon) = 1 - P\left(\underbrace{\frac{y - 0}{\sqrt{\frac{F(x)(1-F(x))}{n}}}}_{\text{стандарт}} \leq \underbrace{\frac{\varepsilon - 0}{\sqrt{\frac{F(x)(1-F(x))}{n}}}}_{\text{дисперсия}}\right) = \Phi\left(\frac{\varepsilon}{\sqrt{\frac{F(x)(1-F(x))}{n}}}\right) + 0,5$$

5. Выборка X_1, \dots, X_n соответствует нормальному распределению $N(\mu, \sigma^2)$ с известным параметром σ^2 . Является ли оценка $\hat{\mu} = \bar{X}$ эффективной и состоятельной?

$$X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$$
$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$
$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x}$$

1) $E\hat{\mu} = E\bar{x} = E_x = \mu$

2) $\mathcal{L}(x, \mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$

3) $\ln \mathcal{L}(x, \mu) = \dots$

4) $\frac{\partial \ln \mathcal{L}(x, \mu)}{\partial \mu} = \dots$

5) $I_1(\mu) = E\left[\frac{\partial \ln \mathcal{L}(\cdot)}{\partial \mu}\right]^2 = \dots$

6) $I_n(\mu) = n \cdot I_1(\mu)$

7) $D\hat{\mu} = \dots = \frac{1}{I_n(\mu)}$

проверка состоятельности:

$$P(|\hat{\mu} - \mu| > \varepsilon) \rightarrow 0$$
$$P(|x - E_x| > \varepsilon) \leq \frac{D_x}{\varepsilon^2}$$
$$P(|\hat{\mu} - \mu| > \varepsilon) = P(|\hat{\mu} - E\hat{\mu}| > \varepsilon) \leq \frac{D\hat{\mu}}{\varepsilon^2}$$
$$D\hat{\mu} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$
$$D\hat{\mu} = D\bar{x} = \frac{Dx}{n}$$

Покажем, что $D\hat{\mu} \rightarrow 0$: $\lim_{n \rightarrow \infty} D\hat{\mu} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{Dx}{n} = 0$

1) $\mathcal{L}(x_1, \dots, x_n, \theta) = \begin{cases} \prod_{i=1}^n P\{x_i = x_i\} & \text{дискрет} \\ \prod_{i=1}^n f_x(x_i) & \text{непрерыв} \end{cases}$

2) $\ln \mathcal{L}(x_1, \dots, x_n, \theta)$

3) $\frac{\partial \ln \mathcal{L}(x_1, \dots, x_n, \theta)}{\partial \theta} = 0 \Rightarrow \hat{\theta} = \dots$

\uparrow
хотим

Метод моментов:

$$\mu_1 = E x^1 = E x$$
$$\mu_2 = E x^2 = D x + (E x)^2$$
$$\begin{cases} \hat{\mu}_1 = \mu_1 \\ \hat{\mu}_2 = \mu_2 \end{cases}$$
$$\hat{\mu}_1 = \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$
$$\hat{\mu}_2 = \bar{x^2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$$

3. Выборка X_1, \dots, X_n соответствует геометрическому распределению $G(\theta)$. Построить оценку МП и оценку по ММ для неизвестного параметра θ .

$$X \sim G(\theta)$$
$$\text{ММ: } E_x = \frac{1}{\theta} \quad D_x = \frac{1-\theta}{\theta^2}$$
$$\mu_1 = E_x = \frac{1}{\theta}$$
$$\hat{\mu}_1 = \mu_1$$
$$\bar{x} = \frac{1}{\theta}$$
$$\hat{\theta}_{\text{ММ}} = \frac{1}{\bar{x}}$$

$$\text{ММП: } 1) \mathcal{L}(x_1, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n (1-\theta)^{x_i-1} \theta$$
$$2) \ln \mathcal{L}(\cdot) = \ln \prod_{i=1}^n (1-\theta)^{x_i-1} \theta = \sum_{i=1}^n \ln((1-\theta)^{x_i-1} \theta) = \sum_{i=1}^n [(x_i-1) \ln(1-\theta) + \ln(\theta)] =$$
$$= \ln(1-\theta) \sum_{i=1}^n (x_i-1) + n \ln(\theta) = \ln(1-\theta) \sum_{i=1}^n x_i - \ln(1-\theta) \cdot n + n \ln(\theta)$$