

# Тема 4. Центральная предельная теорема

## Вспомогательная теория

Напомним формулировку центральной предельной теоремы.

**Теорема 1.** Пусть  $X_i$  - н.о.р. случайные величины,  $\mathbf{E}X_i = \mu$ ,  $0 < \mathbf{D}X_i = \sigma^2 < \infty$ . Тогда

$$\frac{X_1 + \dots + X_n - \mu n}{\sigma\sqrt{n}} \xrightarrow{d} Z \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

То есть

$$\mathbf{P}\left(\frac{X_1 + \dots + X_n - \mu n}{\sigma\sqrt{n}} \leq x\right) \rightarrow \Phi(x), \quad n \rightarrow \infty, \quad \forall x,$$

где  $\Phi(x)$  – функция распределения  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

Обратите внимание, что, вообще говоря, сходимость по распределению не гарантирует сходимости плотностей, однако, справедлив следующий замечательный результат с которым вы познакомитесь в курсе дополнительных глав теории вероятностей.

**Теорема 2.** Пусть  $X_i$  - н.о.р. случайные величины, причем  $\int_{\mathbb{R}} |\psi_X(t)|^a dt < +\infty$  при некотором  $a > 0$ , где  $\psi$  – характеристическая функция. При этом  $\mathbf{E}X_i = \mu$ ,  $0 < \mathbf{D}X_i = \sigma^2 < \infty$ . Тогда

$$f_{(S_n - \mu n)/(\sigma\sqrt{n})}(x) \xrightarrow{d} \phi(x),$$

где  $\phi$  – плотность стандартной нормальной величины.

Помимо самого факта сходимости функций распределений центрированных нормированных сумм известны также следующие результаты.

**Теорема 3** (Неравенство Берри–Эссеена.). Пусть выполнены условия ЦПТ и дополнительно  $\mathbf{E}|X|^3 < \infty$ . Тогда

$$\left| \mathbf{P}\left(\frac{X_1 + \dots + X_n - \mu n}{\sigma\sqrt{n}} \leq x\right) - \Phi(x) \right| \leq C \frac{\mathbf{E}|X_1 - \mathbf{E}X_1|^3}{(\mathbf{D}X_1)^{3/2}\sqrt{n}},$$

где  $C$  – некоторая константа, не зависящая от распределения  $X_i$ . По последним данным  $C \leq 0.4784$ .

**Теорема 4.** Пусть  $X_1, \dots, X_n$  н.о.р.  $\mathbf{E}X = \mu$ ,  $\mathbf{D}X = \sigma^2$ ,  $\mathbf{E}(X - \mu)^3 = \rho_3$ .

Справедливо также следующее асимптотическое разложение.

Пусть  $\mathbf{E}(X - \mu)^3 = \rho_3$ ,  $a_3 := \rho_3/\sigma^3$  – коэффициент асимметрии. Тогда

$$\mathbf{P}\left(\frac{X_1 + \dots + X_n - \mu n}{\sigma\sqrt{n}} \leq x\right) - \Phi(x) = \frac{a_3}{6\sqrt{2\pi n}}(1 - x^2) \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) + o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)$$

при  $n \rightarrow \infty$ .

Теорема 4 дает более точные приближения чем теорема 3, зато теорема 3 не предельная, а верна при всех  $n$ .

## Задачи

1. Моделировать выборки  $X_{i,j}$ ,  $i \leq 1000$ ,  $j \leq n$ , где i)  $n=20$  ii)  $n=100$  величин из распределений а)  $\text{Bern}(1/2)$ , б)  $R[0, 1]$ , в)  $\exp(1)$ , г) Коши. Найти  $S_{i,n} = \sum_{j=1}^n X_{i,j}$  и построить на одном графике ЭФР  $S_{n,i}$  и ф.р.  $\mathcal{N}(n\bar{X}, nS^2)$ , где  $\bar{X}$ ,  $S^2$  – выборочное среднее и выборочная дисперсия всех имеющихся наблюдений. Похожи ли визуально полученные графики?

2. Пусть  $X \sim \text{Gamma}(n, 4)$  Построить на одном графике графики плотности распределения с.в.  $(X - \mathbf{E}X)/\sqrt{\mathbf{D}X}$  и плотности  $\mathcal{N}(0, 1)$  для различных  $n$ .
3. Построить гистограмму по набору значений с.в.  $S_n = X_1 + \dots + X_n - \mu n$  (генерируем  $k$  выборок  $X_1, \dots, X_n$ , по каждой находим одно значение суммы). На том же графике построить плотность распределения с.в.  $S_n$  (для дискретных – дискретное распределение) и плотность  $\mathcal{N}(0, \sigma^2 n)$ .

Здесь распределения  $X_i$  рассматриваются следующие:

- 1 вариант:  $\text{Pois}(\lambda)$ , 2 вариант:  $\text{Geom}(p)$ ,
  - 1 вариант:  $\exp(\lambda)$ , 2 вариант:  $\text{Gamma}(a, b)$ .
  - \* Для всех вариантов  $R[0, 1]$  (для поиска плотности распределения суммы можно использовать `sympy.stats.UniformSum()` или написать формулу самостоятельно, см. распределение Ирвина–Холла),
4. Обозначим  $Y = (S_n - n\mu)/(\sigma\sqrt{n})$ . Построить на одном графике:  $F_Y(x) - \Phi(x)$ , правую часть неравенства Берри–Эссеена, ее же, умноженную на -1, правую часть асимптотического разложения. Рассмотреть  $n = 5, 10, 20, 50, 100, 500$ . Соотнести полученные результаты с теоремами 3 и 4. Рассмотрите следующие распределения  $X_i$ :  $\text{Bern}(p)$ ,  $\exp(\lambda)$ .