

Мы хотели бы получить аналогичный "локальный" результат для нерешетчатых распределений. Если бы распределения были абсолютно-непрерывными, то можно было бы доказывать аналогичную теорему для плотностей. Однако, нерешетчатые распределения включают в себя и сингулярные, и некоторые дискретные распределения. Поэтому используют следующий интегро-локальный подход:

**Теорема 2.1.** (Стоуна) Пусть  $X_i$  — н.о.р. случайные величины с математическим ожиданием  $EX = \mu$  и дисперсией  $DX = \sigma^2 > 0$ , имеющие нерешетчатое распределение. Тогда при всех  $\Delta_n$  достаточно медленно стремящихся к 0 справедливо соотношение

$$P(S_n \in [x, x + \Delta_n]) \sim \frac{\Delta_n}{\sqrt{2\pi n\sigma}} e^{-\frac{(x-\mu n)^2}{2n\sigma^2}}.$$

при всех  $x - \mu n = O(\sqrt{n})$ , причем равномерно по  $x - \mu n \in [-t\sqrt{n}, t\sqrt{n}]$  при любом  $t > 0$ .

Что это за странный результат и для чего он нужен?  
Для начала убедимся, что он согласуется с привычной нам ЦПТ.

$$P(S_n \in [\mu n + \sigma t_1 \sqrt{n}, \mu n + \sigma t_2 \sqrt{n}]) \rightarrow \Phi(t_2) - \Phi(t_1)$$

при  $n \rightarrow \infty$ . Эта теорема позволяет оценивать вероятности попадания в отрезки длины  $\sqrt{n}$ . Заметим, что этот результат есть следствие Теоремы 1:

$$\begin{aligned} P(S_n \in [\mu n + t_1 \sigma \sqrt{n}, \mu n + t_2 \sigma \sqrt{n}]) &= \sum_{k=1}^{[(t_2-t_1)\sqrt{n}/\Delta_n]} P(S_n \in [\mu + t_1 \sigma \sqrt{n} + k\Delta_n, \mu + t_1 \sigma \sqrt{n} + (k+1)\Delta_n]) + \\ &o(n^{-1/2}) = (1 + o(1)) \sum_{k=1}^{[(t_2-t_1)\sqrt{n}/\Delta_n]} \frac{\Delta_n}{\sqrt{2\pi n\sigma}} e^{-\frac{(t_1\sqrt{n}+k\Delta_n)^2}{2n}} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{t_1}^{t_2} e^{-t^2/2} dt = \Phi(t_2) - \Phi(t_1), \end{aligned}$$

где в первом переходе  $o(n^{-1/2})$  возникло из-за того, что  $(t_2 - t_1)\sqrt{n}$  может не делиться нацело на  $\Delta_n$ , во втором переходе мы воспользовались Теоремой 1 (в частности, указанной в ней равномерностью сходимости), а в третьем тем, что представленная сумма является интегральной с шагом  $\Delta_n n^{-1/2}$ .

На этих рассуждениях мы видим, что интегролокальные теоремы позволяют нам оценивать вероятности попадания суммы как в отрезки длины порядка  $\sqrt{n}$ , так и в отрезки длины  $O(1)$  и даже некоторые отрезки длины  $o(1)$ . Сейчас мы увидим, насколько удобна эта форма для работы с интегралами, что позволяет нам применить этот результат для доказательства теоремы о больших отклонениях.

**Пример 2.1.** Отметим, что рассматривать произвольное  $\Delta_n \rightarrow 0$  не представляется возможным. Действительно, представим, что  $X_i$  принимают значения  $0, \pi, e$ . Тогда распределение нерешетчато, однако у любой фиксированной точки  $x$ , не являющейся числом вида  $a\pi + be$  есть окрестность, в которой нет ни одного возможного значения  $S_n$ , а следовательно вероятность попадания в такую окрестность не имеет вида, указанного в Теореме 1.

Докажем с помощью интегро-локальной теоремы интегро-локальную теорему о больших отклонениях:

**Теорема 2.2.** Пусть  $X_i$  — н.о.р. нерешетчатые случайные величины с математическим ожиданием  $EX = \mu$  и дисперсией  $DX = \sigma^2 > 0$ ,  $R(h) = \mathbf{E}e^{hX} < \infty$  при  $h \in [0, h^+)$ ,  $h^+ > 0$ . Тогда

$$\mathbf{P}(S_n \in [x, x + \Delta_n]) \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi n\sigma(h_{x/n})}} \exp\left(-\Lambda\left(\frac{x}{n}\right)n\right)$$

равномерно по  $x/n \in [\mu, \theta_2]$  при любом  $\theta_2 < m^+$ . Здесь как и прежде

$$m(h) = (\ln R(h))', \quad \sigma^2(h) = m'(h), \quad h_\theta : m(h_\theta) = \theta, \quad m^+ = \lim_{h \rightarrow h^+} m(h), \quad \Lambda(\theta) = \theta h_\theta - \ln R(h_\theta).$$

**Доказательство Теоремы 2.2.** Положим для краткости  $\Delta_n[x] = [x, x + \Delta_n)$  и

$$\mathbf{P}(S_n \in \Delta_n[x]) = \int_x^{x+\Delta_n} \mathbf{P}(S_n \in dy) = R(h)^n e^{-hx} \int_x^{x+\Delta_n} e^{-h(y-x)} \mathbf{P}(S_n^{(h)} \in dy).$$

При этом при  $y \in [x, x + \Delta_n]$ ,  $h \in [0, b]$  и некотором  $\xi = \xi(y) \in [0, \Delta_n]$

$$1 - e^{-h(y-x)} = h(y-x)e^{-h\xi} \leq \Delta_n b,$$

а значит  $e^{-h(y-x)}$  есть  $(1 + o(1))$ , где  $o(1)$  равномерно мало по  $y$  и  $h \in [0, b]$ . Следовательно,

$$\mathbf{P}(S_n \in \Delta_n[x]) \sim R(h)e^{-hx} \mathbf{P}(S_n^{(h)} \in [x, x + \Delta_n)), \quad n \rightarrow \infty.$$

Как и в решетчатом случае возьмем  $h = h_{x/n}$  и получим в силу интегро-локальной теоремы Стоуна

$$\mathbf{P}(S_n \in \Delta_n[x]) \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi n\sigma(h_{x/n})}} e^{-\Lambda(x/n)n}.$$

Теорема доказана по модулю того, что эквивалентность в теореме Стоуна должна быть равномерной по  $h$  для всех сопряженных распределений  $S_n^{(h)}$ . Этот факт мы также оставим без доказательства (доказательство будет приведено в курсе дополнительных глав теории вероятностей).

Аналогично решетчатому случаю из интегро-локальной теоремы о больших отклонениях можно получить теорему Петрова

$$\mathbf{P}(S_n \geq \theta n) \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi n\sigma(h_\theta)}} \exp(-\Lambda(\theta)n),$$

где  $\theta \in (\mu, m^+)$  (равномерно по  $\theta \in [\theta_1, \theta_2] \subset (\mu, m^+)$ ).

Отметим, что в доказательстве теоремы мы напрямую не использовали конечность дисперсии  $X_i$ , а только конечность дисперсии  $X_i^{(h_{x/n})}$ . Последний факт вытекает из условия Крамера при  $x/n \in [\theta_1, \theta_2] \subset (\mu, m^+)$ , поскольку

$$\mathbf{E}(X^{(h)})^2 = \int_{\mathbb{R}} x^2 e^{hx} \mathbf{P}(X \in dx) = \int_{\mathbb{R}^+} e^{hx} x^2 \mathbf{P}(X \in dx) + \int_{\mathbb{R}^-} e^{hx} x^2 \mathbf{P}(X \in dx).$$

Первый интеграл конечен, поскольку  $x^2 e^{hx}$  при  $x \rightarrow \infty$  есть  $o(1)e^{(h+\varepsilon)x}$ , а  $R(h+\varepsilon) < \infty$  при  $h < m^+$  и достаточно малых  $\varepsilon$ . Аналогично второй интеграл конечен, поскольку  $x^2 e^{hx} = o(1)$  при  $x \rightarrow -\infty$  при  $h > 0$ . Тем самым условие конечности дисперсии в локальной и в интегро-локальной теоремах о больших отклонениях является значимым только в том случае, когда нас интересуют  $x/n$  приближающихся к  $\mu$ . В частности, в теореме Петрова условие конечности дисперсии не требуется.

Итак, мы получили две асимптотики:

$$\mathbf{P}(S_n \geq \theta n) \sim \frac{C(\theta)}{\sqrt{n}} e^{-\Lambda(\theta)n}, \quad \mathbf{P}(S_n \geq \mu n + x) \sim \Phi\left(\frac{x}{\sigma\sqrt{n}}\right)$$

Первая справедлива при  $\theta > \mu$ , а вторая при  $x = O(\sqrt{n})$ . Хотелось бы разобраться с тем, как устроен промежуточный случай  $\mathbf{P}(S_n \geq \mu n + x)$  при  $x = o(n)$  и как происходит переход одной асимптотики в другую.