

# Спецкурс "Большие уклонения"

Шкляев А.В.

24 октября 2017 г.

## Принцип больших уклонений

Закончим доказательство теоремы Крамера

**Теорема 5.1.** (Крамера, в  $\mathbb{R}^d$ ) Пусть  $\vec{S}_n$  — случайное блуждание шагами  $\vec{X}_i \in \mathbb{R}^d$  с  $R(\vec{h}) = \mathbf{E}e^{(\vec{h}, \vec{X})} < \infty$ ,  $\vec{h} \in \mathbb{R}^d$ . Тогда меры  $\mathbf{P}(\vec{S}_n/n \in \cdot)$  удовлетворяют ПБУ с  $\Lambda(\vec{x}) = \sup_{\vec{h}} ((\vec{h}, \vec{x}) - \ln R(\vec{h}))$ .

*Доказательство.* Обсудим еще один вопрос, связанный с доказательством верхнего принципа больших уклонений. А что если  $\inf_{\vec{\theta} \in F} \Lambda(\vec{\theta}) = \infty$ ? В этом случае стоит действовать слегка иначе. Мы должны доказать, что при любом  $T$  и достаточно больших  $n$

$$\mathbf{P}\left(\frac{1}{n}\vec{S}_n \in F\right) \leq e^{-Tn}$$

При этом, мы знаем, что

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln \mathbf{P}\left(\frac{1}{n}\vec{S}_n \in F\right) \leq - \inf_{\vec{\theta} \in F_M} \Lambda(\vec{\theta})$$

При этом

$$\inf_{\vec{\theta} \in F_M} \Lambda(\vec{\theta}) \rightarrow \inf_{\vec{\theta} \in F} \Lambda(\vec{\theta}) = \infty$$

при  $M \rightarrow \infty$ , а значит

$$\mathbf{P}\left(\frac{1}{n}\vec{S}_n \in F\right) \leq \sum_{i=1}^d \mathbf{P}(S_{n,i} \geq Mn) + \sum_{i=1}^d \mathbf{P}(S_{n,i} \leq -Mn) + e^{-2Tn}$$

при достаточно больших  $M$ . В силу неравенства Маркова

$$\mathbf{P}(S_{n,i} \geq Mn) \leq \frac{R_i(1)^n}{e^{Mn}}, \mathbf{P}(S_{n,i} \leq -Mn) \leq \frac{R_i(-1)^n}{e^{Mn}}.$$

Выбирая  $M$  достаточно большим, чтобы  $R_i(1)e^{-M} < e^{-2T}$ ,  $R_i(-1)e^{-M} < e^{-2T}$ , имеем

$$\mathbf{P}\left(\frac{1}{n}\vec{S}_n \in F\right) \leq (2d+1)e^{-2Tn} \leq e^{-Tn}.$$

2) Докажем нижний принцип больших уклонений: для любого открытого  $G$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln \mathbf{P}\left(\frac{\vec{S}_n}{n} \in G\right) \geq - \inf_{\vec{\theta} \in G} \Lambda(\vec{\theta}).$$

Аналогично одномерному случаю достаточно доказать, что при любом  $\vec{x} \in D_\Lambda$

$$\mathbf{P}(\vec{S}_n/n \in B_{\vec{x}, \delta}) \geq -\Lambda(\vec{x}).$$

Предположим, что  $\vec{x} = \text{grad} \ln R(\vec{h})$  при некотором  $\vec{h} \in \mathbb{R}^d$ . Рассмотрим меру

$$\mathbf{P}(\vec{S}_n^{(h)} \in A) = R(\vec{h})^{-n} \int_A e^{(\vec{h}, \vec{y})} \mathbf{P}(\vec{S}_n \in d\vec{y}).$$

Тогда

$$\frac{1}{n} \ln \mathbf{P}(\vec{S}_n/n \in B_{\vec{x}, \delta}) = \frac{1}{n} \ln \left( R(\vec{h})^n \int_{B_{\vec{x}, \delta}} e^{-n(\vec{h}, \vec{y})} \mathbf{P}\left(\frac{\vec{S}_n^{(h)}}{n} \in d\vec{y}\right) \right) \geq \ln R(\vec{h}) - (\vec{h}, \vec{x}) - \frac{1}{n} \ln \left( e^{-n\delta|\vec{h}|} \mathbf{P}\left(\frac{\vec{S}_n^{(h)}}{n} \in d\vec{y}\right) \right).$$

В силу ЗБЧ последнее слагаемое сходится к  $-\delta|\vec{h}|$  при  $n \rightarrow \infty$ , т.к.  $\mathbf{E}\vec{X}^{(h)} = \text{grad} \ln R(\vec{h}) = \vec{x}$ , откуда имеем требуемую оценку.

Итак, мы доказываем нижнюю оценку, причем уже знаем, что будет, если есть такое  $\vec{h}$ , что  $\Lambda(\vec{x}) = (\vec{x}, \vec{h}) - \ln R(\vec{h})$ . Заметим, что если в  $\Lambda(\vec{\theta}) = \sup_{\vec{y}} ((\vec{y}, \vec{\theta}) - \ln R(\vec{y}))$  супремум достигается в конечной точке  $\vec{y}$ , то в силу необходимого условия экстремума такое  $\vec{h}$  найдется и оно в точности равно  $\vec{y}$ . Поэтому сложности могут быть в том случае, когда супремум  $\Lambda(\vec{x})$  не достижим. Рассмотрим  $\vec{Z}_i = \vec{X}_i + \vec{Y}_i$ ,  $\vec{S}_n = \vec{Z}_1 + \dots + \vec{Z}_n$ ,  $\vec{Y}_i \sim \mathcal{N}(\vec{0}, E/M)$  н.о.р.,  $M > 0$ .

Тогда

$$\ln R_Z(\vec{h}) = \ln R(\vec{h}) + \frac{1}{2M} |\vec{h}|^2 \geq \ln R(\vec{h}), \quad \Lambda_Z(x) \leq \Lambda(x).$$

При этом  $\ln R(\vec{h}) \geq (\vec{h}, \vec{\mu})$ , откуда

$$(\vec{h}, \vec{x}) - \ln R_Z(\vec{h}) \leq (\vec{h}, (\vec{x} - \vec{\mu})) - \frac{1}{2M} |\vec{h}|^2 \rightarrow -\infty,$$

$h \rightarrow \infty$ . Следовательно, супремум в  $\Lambda_M(\vec{\theta})$  достижим в конкретной точке  $\vec{h}$ , удовлетворяющей условию  $\vec{x} = \text{grad} \ln R_Z(\vec{h})$ . Пользуясь доказанным соотношением

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln P(\tilde{S}_n/n \in B_{\delta/2}(\vec{x}) \geq -\Lambda_Z(\vec{x}) \geq -\Lambda(x).$$

При этом

$$P(S_n/n \in B_\delta(\vec{x})) \geq P(\tilde{S}_n/n \in B_{\delta/2}(\vec{x})) - P(|\tilde{S}_n^{(Y)}/n| > \delta/2).$$

Тогда

$$-P(S_n/n \in B_\delta(\vec{x})) \leq -P(\tilde{S}_n \in B_{\delta/2}(\vec{x})) + P(|\tilde{S}_n^{(Y)}/n| > \delta/2).$$

Модуль вектора больше  $\delta/2$  только если одна из координат больше  $\delta/(2\sqrt{d})$ . Значит

$$P(|\tilde{S}_n^{(Y)}/n| > \delta/2) \leq d2 \left( 1 - \Phi \left( \frac{\delta\sqrt{nM}}{2d} \right) \right).$$

В силу соотношения

$$\Phi(x) \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi x}} e^{-x^2/2},$$

имеем  $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln P((Y_1 + \dots + Y_n)/n > \delta/2) \leq -M\delta^2/(2d)$ . Отсюда при достаточно больших  $M$  посл-ь  $P((Y_1 + \dots + Y_n)/n > \delta/2)$  ЭО со сколь угодно малым  $t$ . Поскольку  $-P(\tilde{S}_n/n \in B_{\delta/2}(\vec{x}))$  ЭО с  $-\Lambda(x)$ , имеем  $-P(S_n/n \in B_\delta(\vec{x}))$  ЭО с  $\Lambda(x)$ . Что и требовалось доказать.  $\square$

Рассмотрим несколько примеров применения теорем Крамера.

**Пример 5.1.** Рассмотрим задачу оценивания среднего  $\vec{\mu}$  по выборке  $\vec{X}_i$ ,  $i = 1 \dots n$ ,  $E\vec{X}_i = \vec{\mu}$ . Допустим при большой выборке  $\vec{X}_i$  мы заметили, что  $\bar{X}$  и  $\vec{\mu}$  отличаются более чем на  $\varepsilon$ , например, в  $\mathbb{R}^d$ . Насколько уверенно мы можем сказать, что  $\bar{X}$  имеет другое среднее?

Обычно мы используем для этого ЦПТ

$$P \left( \left\| \frac{\bar{X} - \vec{\mu}}{\sqrt{n}} \right\| \geq x \right) \rightarrow P(\|\vec{Y}\| \geq x),$$

где  $\vec{Y} \sim \mathcal{N}(0, \Sigma^2)$ ,  $\Sigma^2$  — матрица ковариации  $\vec{X}$ .

Но, вообще говоря, нельзя использовать это как оценку для  $P(\|\bar{X} - \vec{\mu}\| > \varepsilon)$ , поскольку ЦПТ верна при  $\varepsilon = O(n^{-1/2})$  но не при  $O(1)$ . Таким образом, видя большое отклонение  $\bar{X}$  и  $\mu$ , мы не можем оценить вероятность этого исхода из ЦПТ.

Зато можем с помощью теоремы Крамера:

$$\frac{1}{n} \ln P(\|\bar{X} - \vec{\mu}\| \geq \varepsilon) \rightarrow - \inf_{\vec{\theta} \notin \mathbb{R}^d \setminus B_\varepsilon(\vec{\mu})} \Lambda(\vec{\theta}).$$

Здесь мы воспользовались тем, что  $\Lambda(\vec{\theta})$  на внешности открытого и замкнутого шаров имеет один и тот же инфимум. Теорема Крамера, таким образом, позволит нам оценить фактический уровень значимости нашей гипотезы более правильным образом.