

В случае большей размерности верна аналогичная теорема Крамера. Рассмотрим н.о.р. случайные векторы $X_i \in \mathbb{R}^d$, $\vec{S}_n = \sum_{i=1}^n X_i$. Положим

$$R(\vec{h}) = Ee^{(\vec{h}, \vec{X})}, \quad \vec{h} \in \mathbb{R}^d, \quad \Lambda(\vec{\theta}) = \sup_{\vec{h}} ((\vec{h}, \vec{\theta}) - \ln R(\vec{h})), \quad \vec{\theta} \in \mathbb{R}^d.$$

Лемма 7.1. а) $\ln R$ — выпуклая дифференцируемая функция, Λ — выпуклая функция роста.

б) Если $\vec{\theta} = \text{grad} \ln R(\vec{h})$, то $\Lambda(\vec{\theta}) = (\vec{h}, \vec{\theta}) - \ln R(\vec{h})$.

Доказательство пункта а) полностью повторяет доказательство для одномерного случая.

Для доказательства пункта б) будем действовать напрямую. Заметим, что

$$(\vec{h}_1, \vec{\theta}) - \ln R(\vec{h}_1) = (\vec{h}, \vec{\theta}) - \ln R(\vec{h}) + (\vec{h}_1 - \vec{h}, \vec{\theta}) - (\ln R(\vec{h}_1) - \ln R(\vec{h})) = (\vec{h}, \vec{\theta}) - \ln R(\vec{h}) - (\ln R(\vec{h}_1) - \ln R(\vec{h}) - \text{grad} \ln R(\vec{h})(\vec{h}_1 - \vec{h})).$$

В силу выпуклости $\ln R$ имеем требуемое.

Заметим также, что справедливо следующее неравенство: при любой функции f , т.ч. $Ef(\vec{X}) < \infty$, $f(\vec{X}) \geq 0$,

$$P(\vec{X} \in A) \leq \frac{Ef(\vec{X})}{\inf_{\vec{x} \in A} f(\vec{x})}.$$

Доказательство аналогично неравенству Маркова

$$Ef(\vec{X}) \geq E(f(\vec{X}); A) = \int_{\vec{x} \in A} f(\vec{x}) P(\vec{X} \in d\vec{x}) \geq \inf_{\vec{x} \in A} f(\vec{x}) P(\vec{X} \in d\vec{x}).$$

Теорема 7.1. (Крамера, в \mathbb{R}^d) Пусть \vec{S}_n — случайное блуждание с шагами $\vec{X}_i \in \mathbb{R}^d$ с $R(\vec{h}) = Ee^{(\vec{h}, \vec{X})} < \infty$, $\vec{h} \in \mathbb{R}^d$. Предположим, что $\ln R$ дифференцируема на всем пространстве. Тогда меры $P(S_n/n \in \cdot)$ удовлетворяют ПБУ с $\Lambda(\vec{\theta}) = \sup_{\vec{h}} ((\vec{h}, \vec{\theta}) - \ln R(\vec{h}))$.

Доказательство Теоремы 7.1. Условие Крамера на всем \mathbb{R}^d здесь, на самом деле, исключительно для удобства доказательства и может быть значительно ослаблено.

1) Докажем верхнюю оценку: для любого замкнутого F

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

1.1) Пусть F компакт. Заметим, что для любых $\vec{\theta}$, $\varepsilon > 0$ найдутся $\delta = \delta(\vec{\theta}) > 0$, \vec{h} , такие что $\Lambda(\vec{\theta}) \leq (\vec{\theta}, \vec{h}) - \ln R(\vec{h}) + \varepsilon$, $|\vec{h}|\delta < \varepsilon$. Тогда

$$P\left(\frac{1}{n} \vec{S}_n \in U_\delta(\vec{\theta})\right) \leq \frac{Ee^{(\vec{h}n, \frac{1}{n} \vec{S}_n)}}{\inf_{\vec{x} \in U_\delta(\vec{\theta})} e^{(\vec{h}n, \vec{x})}} = R(\vec{h})^n e^{-n(\vec{h}, \vec{\theta})} e^{n|\vec{h}|\delta} \leq e^{2n\varepsilon} e^{-\Lambda(\vec{\theta})n}.$$

Для каждой точки $\vec{\theta} \in F$ рассмотрим $U_{\delta(\vec{\theta})}(\vec{\theta})$. Тогда мы имеем покрытие компакта F такими окрестностями, из которого можно выбрать конечное подпокрытие, центры окрестностей которого мы назовем $\vec{\theta}_i$, $i \leq N$. Имеем

$$P\left(\frac{1}{n} \vec{S}_n \in F\right) \leq e^{2n\varepsilon} \sum_{i=1}^N \exp(-\Lambda(\vec{\theta}_i)) \leq Ne^{2n\varepsilon} \exp(-\inf_{\vec{\theta} \in F} \Lambda(\vec{\theta})),$$

откуда

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln P\left(\frac{1}{n} \vec{S}_n \in F\right) \leq 2\varepsilon - \inf_{\vec{\theta} \in F} \Lambda(\vec{\theta}).$$

В силу произвольности ε требуемое в 1.1) утверждение доказано.

1.2) Предположим, что F — произвольное замкнутое множество, рассмотрим $F_M = F \cap [-M, M]^n$. Тогда в силу 1.1)

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

При этом

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

где $S_{n,i}$ — i -ая компонента \vec{S}_n . Поскольку $S_{n,i}$ удовлетворяет условию Крамера на всей прямой, оно имеет конечное матожидание μ_i и $\Lambda_i(\theta_i)$ стремится к бесконечности при $\theta_i \rightarrow \pm\infty$. Следовательно, если $I_F = \inf_{\vec{\theta} \in F} \Lambda(\vec{\theta}) < \infty$, то M может быть выбрано достаточно большим, чтобы $\Lambda_i(M) > I_F$, $\Lambda_i(-M) > I_F$ при всех i и значит

$$P(S_{n,i} \geq Mn) \leq \exp(-I_F n), \quad P(S_{n,i} \leq -Mn) \leq \exp(-I_F n),$$

при всех достаточно больших M, n , откуда

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln P \left(\frac{1}{n} \vec{S}_n \in F \right) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln \left(P \left(\frac{1}{n} \vec{S}_n \in F_M \right) + 2d \exp(-I_F n) \right) \leq -I_F.$$

В случае $I_F = \infty$ для любого t и достаточно больших t

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln P \left(\frac{1}{n} \vec{S}_n \in F \right) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln \left(P \left(\frac{1}{n} \vec{S}_n \in F_M \right) + 2d \exp(-tn) \right) \leq -t,$$

откуда в силу произвольности t имеем требуемое.

2) Докажем нижнюю оценку — для всех открытых G

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

Аналогично одномерному случаю достаточно доказать, что при любом \vec{x}

$$\frac{1}{n} \ln P(\vec{S}_n/n \in U_\delta(\vec{x})) \geq -\Lambda(\vec{x}).$$

2.1) Предположим, что \sup в определении $\Lambda(\vec{x})$ достигается в некоторой точке \vec{h} . Тогда $\vec{x} = \text{grad} \ln R(\vec{h})$ при некотором $\vec{h} \in \mathbb{R}^d$. Рассмотрим меру

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

Случайное блуждание $\vec{S}_n^{(\vec{h})}$ имеет шаги со средним

$$R(\vec{h})^{-1} \int_{\mathbb{R}} \vec{y} e^{(\vec{h}, \vec{y})} P(\vec{X} \in d\vec{y}) = \frac{\text{grad} R(\vec{h})}{R(\vec{h})} = \text{grad} \ln R(\vec{h}) = \vec{x}.$$

Следовательно,

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

где последнее слагаемое сходится к $-\delta|\vec{h}|$ при $n \rightarrow \infty$ в силу ЗБЧ.

2.2) В общем случае рассмотрим $\vec{Z}_i = \vec{X}_i + \vec{Y}_i$, $\vec{S}_n^Z = \vec{Z}_1 + \dots + \vec{Z}_n$, $\vec{Y}_i \sim \mathcal{N}(\vec{0}, E/M)$ н.о.р., $M > 0$, E — единичная матрица. Тогда

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

При этом $\ln R(\vec{h}) \geq (\vec{h}, \vec{\mu})$, где $\vec{\mu} = E\vec{X}$ существует в силу выполнения условия Крамера на всем \mathbb{R}^d , а значит

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

$h \rightarrow \infty$. Следовательно, супремум в $\Lambda_M(\vec{\theta})$ достигим в конкретной точке \vec{h} , удовлетворяющей условию $\vec{x} = \text{grad} \ln R_Z(\vec{h})$. В силу 2.1)

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

При этом

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

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

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

В силу соотношения

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

имеем $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln P((Y_1 + \dots + Y_n)/n > \delta/2) \leq -M\delta^2/(2d)$. Аналогично рассуждениям пункта 1.2), отсюда следует требуемое утверждение.

Пример 7.1. Как выглядит $\Lambda(\vec{\theta})$ при $\vec{\theta} \in \mathbb{R}^d$, если $\vec{X} = (X_1, \dots, X_d)$ — вектор с независимыми компонентами. Тогда

$$R(\vec{h}) = E e^{\sum_{i=1}^d h_i X_i} = \prod_{i=1}^d R_i(h_i), \quad \ln R(\vec{h}) = \sum_{i=1}^d \ln R_i(h_i), \quad \Lambda(\theta) = \sum_{i=1}^d \Lambda_i(\theta_i).$$

Пример 7.2. 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 ε , 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 $\vec{Y} \sim \mathcal{N}(0, \Sigma^2)$, Σ^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 μ , мы не можем оценить вероятность этого исходя из ЦПТ.

Зато можем с помощью теоремы Крамера:

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

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.