

## 8 Теория больших уклонений в многомерном случае-2

### 8.1 Критерий обобщенного отношения правдоподобий и критерий хи-квадрат

Применим теорему Санова к задаче проверки гипотезы согласия  $H_0 : p_1 = p_1^0, \dots, p_k = p_k^0$ , где  $p_i^0$  заданы, с помощью критериев отношения правдоподобия и хи-квадрат. Критерий отношения правдоподобий основан на статистике

$$T_1(X_1, \dots, X_n) = 2 \sum_{i=1}^k N_i \ln \frac{N_i}{np_i^0},$$

критерий хи-квадрат основан на статистике

$$T_2(X_1, \dots, X_n) = \sum_{i=1}^k \frac{(N_i - np_i^0)^2}{np_i^0},$$

обе из которых имеют асимптотическое распределение  $\chi_{k-1}^2$  при выполнении гипотезы. Тем самым вероятность  $\mathbf{P}_0(T_1(X_1, \dots, X_n) > c)$  и  $\mathbf{P}_0(T_2(X_1, \dots, X_n) > c)$  аппроксимируются вероятностью  $1 - F_{\chi_{k-1}^2}(c)$ .

Можно сказать, что критерий хи-квадрат получается из критерия отношения правдоподобий аппроксимацией логарифма первыми членами разложения, а критерий хи-квадрат вытекает из нормальной аппроксимации для вектора частот  $(\nu_1, \dots, \nu_k)$ .

Эта аппроксимация довольно точна при  $c$  порядка константы, но, скажем, при  $c$  порядка  $n$  она является неудовлетворительной.

Фактический уровень значимости критериев в этом случае можно оценить с помощью теоремы Санова, используя представления

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(T_1(X_1, \dots, X_n) > na) &= \mathbf{P}\left(2 \sum_{i=1}^k \nu_i \ln \left(\frac{\nu_i}{p_i^0}\right) > a\right) = \mathbf{P}((\nu_1, \dots, \nu_{k-1}) \in A), \\ \mathbf{P}(T_2(X_1, \dots, X_n) > na) &= \mathbf{P}\left(\sum_{i=1}^k \frac{(\nu_i - p_i^0)^2}{p_i^0} > a\right) = \mathbf{P}((\nu_1, \dots, \nu_{k-1}) \in B), \end{aligned}$$

где

$$A = \{\theta_i : 2 \sum_{i=1}^k \theta_i \ln \left(\frac{\theta_i}{p_i^0}\right) > a\}, \quad B = \{\theta_i : \sum_{i=1}^k \theta_i = 1, \sum_{i=1}^k \frac{(\theta_i - p_i^0)^2}{p_i^0} > a\}.$$

При этом

$$\Lambda(\vec{\theta}) = \sum_{i=1}^k \theta_i \ln \left( \frac{\theta_i}{p_i^0} \right)$$

выпуклая функция, достигающая минимума на границе рассматриваемых областей. При этом  $\Lambda(\vec{\theta}) = a/2$  при всех  $\vec{\theta} \in \partial A$ , поэтому наша асимптотика вероятности ошибки первого рода будет порядка  $\exp(-na/2)$ . Хи-квадрат аппроксимация дала бы вероятность

$$1 - F_{\chi_{k-1}^2}(na) \sim \frac{2}{2^{(k-1)/2} \Gamma((k-1)/2)} (na)^{(k-1)/2-1} e^{-na/2}$$

где последнее соотношение выводится с помощью правила Лопиталя из формулы гамма-плотности. Тем самым, хи-квадрат аппроксимация продолжает работать даже в зоне маленьких ошибок.

А вот  $B$  — внешность эллипсоида

$$\sum_{i=1}^k \frac{(\theta_i - p_i^0)^2}{p_i^0} > c,$$

пересеченная с плоскостью  $\sum_{i=1}^k \theta_i = 1$ . Здесь минимум  $\Lambda$  в  $B$  также достигается на границе, но лишь в некоторых точках  $(\theta_1^{(j)}, \dots, \theta_{k-1}^{(j)})$  с

$$\sum_{i=1}^k \frac{(\theta_i^{(j)} - p_i^0)^2}{p_i^0} = c,$$

где  $\theta_k^{(0)}$  дополняет остальные до единичной суммы.

Раскладывая  $\Lambda$  в окрестности точек  $\theta^{(j)}$  и, оценивая слагаемые вне этой окрестности, мы получим асимптотику типа (мы смотрим только на экспоненциальную часть)

$$\exp \left( - \sum_{i=1}^k \theta_i^{(0)} \ln \frac{\theta_i}{p_i^0} n \right)$$

при некоторых  $C, l < k$ . При этом, поскольку каждая из точек дает нам вероятность порядка

$$\exp(-\Lambda(\theta_1^0, \dots, \theta_k^0)n),$$

итог с точностью до степенного множителя получится таким же. При этом хи-квадрат аппроксимация даст все тот же ответ  $\exp(-na/2)$ , что и раньше. Области  $A$  и  $B$  имеют одну и ту же вероятность с точки зрения распределения

$\chi^2_{k-1}$ , поэтому можно считать, что это вероятность попасть в  $A$ . Но на границе  $A$  функция  $\Lambda$  будет иметь меньший минимум, чем на границе  $B$  (просто потому, что  $A$  не содержитя внутри  $B$ ). Значит хи-квадрат аппроксимация даст нам заниженный ответ (на лекции ошибочно было сказано, что завышенный). Тем самым, и без того маленькая вероятность будет еще сильнее уменьшена погрешностью метода.

## 8.2 Теорема Стоуна

В нерешетчатом случае для векторов мы также можем сформулировать интегро-локальную теорему.

**Теорема 1.** *Пусть  $X_i$  — нерешетчатые векторы. Тогда*

$$\mathbf{P}(S_n \in \Delta_n[\vec{x}]) = \frac{\Delta_n^d}{(2\pi n)^{d/2}(\det(\Sigma))^{1/2}} \exp\left(-\frac{1}{2n}(\vec{x} - \vec{\mu})^t \Sigma^{-1}(\vec{x} - \vec{\mu})\right) + o\left(\frac{\Delta_n^d}{n^{d/2}}\right),$$

при всех  $\Delta_n$  достаточно медленно стремящихся к нулю, где  $o()$  равномерно мало по  $\vec{x}$ .

Как и прежде, мы можем утверждать, что в крамеровском случае

$$\mathbf{E} \exp(\langle h, X \rangle) < +\infty, \vec{h} \in D$$

теорема будет равномерна по всем сопряженным распределениям  $X^{(h)}$  при  $h$  из любого компакта в  $\text{int } D$ .

**Теорема 2.** *Пусть  $\vec{X}_i$  — н.о.р. нерешетчатые векторы с конечной дисперсией,  $R(\vec{h}) < \infty$  при  $\vec{h} \in D$ ,  $G$  — образ  $D$  при отображении  $t(\vec{h})$ .*

Тогда

$$\mathbf{P}(S_n \in \Delta_n[\vec{x}]) = \frac{\Delta_n^d(1 + o(1))}{(2\pi n)^{d/2} \det(\Sigma(\vec{h}_{\vec{x}/n}))^{1/2}} \exp\left(-\Lambda\left(\frac{\vec{x}}{n}\right)n\right),$$

при всех  $\Delta_n$  достаточно медленно стремящихся к нулю, где  $o()$  равномерно мало по  $\vec{x}/n \in G^*$  для любого компакта  $G^*$ , содержащегося в  $G$ .

Как и прежде, из интегро-локальной теоремы можно получить интегральную, однако, в данной ситуации степенной множитель в асимптотике будет существенно зависеть от геометрии линий уровня  $\Lambda(\theta)$  и границы множества  $A$ , вероятность попадания в которое я изучаю.

### 8.3 Принцип больших уклонений

Остаток курса мы посвятим грубой асимптотике больших уклонений. Иначе говоря, мы будем говорить только о функции  $\Lambda$ , рассматривая логарифмическую асимптотику рассматриваемых вероятностей.

**Определение 1.** В общем случае, назовем функцию  $f(x)$  полуценерывной снизу (сверху) в точке, если

$$\liminf_{x \rightarrow x_0} f(x) \geq f(x_0), \quad (\limsup_{x \rightarrow x_0} f(x) \leq f(x_0)).$$

Соответственно, полуценерывность на множестве есть полуценерывность в каждой точке множества. Это условие равносильно тому, что  $f^{-1}(-\infty, a]$  — замкнутое множество при любом  $a$ .

Примером полуценерывной сверху функции является  $[x]$ , полуценерывной снизу  $\{x\}$ .

**Определение 2.** Назовем *функцией роста*  $\Lambda(x)$  неотрицательную полуценерывную снизу функцию.

**Определение 3.** Будем говорить, что последовательность мер  $\mathbf{P}_n$  удовлетворяет ПБУ (принципу больших уклонений) с функцией роста  $\Lambda$ , если

$$-\inf_{x \in A_{int}} \Lambda(x) \leq \liminf \frac{\ln \mathbf{P}_n(A)}{n} \leq \limsup \frac{\ln \mathbf{P}_n(A)}{n} \leq -\inf_{x \in A_{out}} \Lambda(x).$$

Что же это означает? Фактически, мы получаем оценки

$$\exp(-(1 + \delta) \inf_{x \in A_{int}} \Lambda(x)n) \leq \mathbf{P}_n(A) \leq \exp(-(1 - \delta) \inf_{x \in A_{out}} \Lambda(x)n)$$

при любом наперед взятом  $\delta$  и достаточно больших  $n$ .

Нам приходится рассматривать разные множества в левой и правой частях, как и прежде это необходимая плата за то, что множество  $A$  достаточно общего вида.

Нетрудно заметить, что справедливо следующая эквивалентная формулировка:

1) Для любого замкнутого  $F$

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln \mathbf{P}_n(F) \leq -\inf_{x \in F} \Lambda(x).$$

2) Для любого открытого  $G$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln \mathbf{P}_n(G) \geq -\inf_{x \in G} \Lambda(x).$$

Действительно, тогда ПБУ будет следовать из этих утверждения для  $A_{int}$  и  $A_{out}$ .

## 8.4 Теорема Крамера

На следующей лекции мы докажем следующую теорему, называемую теоремой Крамера:

**Теорема 3** (Крамера). *Пусть  $S_n$  — случайное блуждание с  $R(h) = \mathbf{E}e^{hX}$  (это матожидание всегда существует, возможно являясь бесконечным). Тогда меры  $\mathbf{P}(S_n/n \in \cdot)$  удовлетворяют ПБУ с  $\Lambda(x) = \sup_h(hx - \ln R(h))$ .*

Отметим, что мы не накладываем никаких условий на конечность  $R(h)$  или даже конечность хоть каких-нибудь моментов  $X$ . Посмотрим на то, что произойдет с формулировкой в некоторых специфических случаях:

**Пример 1.** 1) Пусть  $X_i$  имеют распределение Коши. Тогда

$$R(0) = 0, \quad R(h) = +\infty, \quad h \neq 0.$$

Значит,

$$\Lambda(\theta) = 0 \cdot \theta - \ln R(0) = 0.$$

Таким образом, теорема говорит о том, что

$$e^{-\varepsilon n} \leq \mathbf{P}(S_n/n \in A) \leq e^{\varepsilon n}$$

при таких  $A$ , что  $A_{int}$  непусто или

$$0 \leq \mathbf{P}(S_n/n \in A) \leq e^{\varepsilon n}$$

при  $A$  с пустой внутренностью. Второе утверждение бессмысленно и не накладывает никаких ограничений на  $A$ . Первое лишь говорит, что  $\mathbf{P}(S_n/n \in A)$  не может стремиться к нулю экспоненциально быстро — это довольно очевидно следует из того, что  $S_n/n$  также имеет распределение Коши и в множество с непустой внутренностью попадает с положительной вероятностью.

2) Для распределения Бернулли

$$R(h) = pe^h + (1-p), \quad \Lambda(\theta) = \sup_h(\theta h - \ln R(h)).$$

Производная  $\theta h - \ln R(h)$  есть  $\theta - pe^h/(pe^h + 1 - p)$ . При  $\theta < 0$  функция убывает по  $h$ , супремум по  $h$  достигается при  $h \rightarrow \infty$  и есть  $+\infty$ . Аналогично при  $\theta > 1$  функция возрастает по  $h$ , супремум достигается при  $h \rightarrow +\infty$  и равен  $+\infty$ . При  $h \in (0, 1)$  существует единственный максимум, достигающийся при

$$h = \ln \left( \frac{(1-p)\theta}{p(1-\theta)} \right)$$

и равный

$$\Lambda(\theta) = \theta \ln \frac{\theta}{p} + (1-\theta) \ln \frac{1-\theta}{1-p}.$$

Здесь  $\Lambda(p) = 0$ ,  $\Lambda$  не убывает при  $\theta > p$  и не возрастает при  $\theta < p$ . Таким образом, если множество  $A$  не пересекается во внутренним точкам с  $(0, 1)$ , то вероятность попасть в него будет  $o(n)$  (в действительности мы видим, что она 0), если содержит среди внутренних точек точку  $p$ , то вероятность будет больше  $e^{-\varepsilon n}$  при любом  $\varepsilon$  и достаточно больших  $n$ . Вполне естественно, потому что она стремится к 1.

По существу помимо тех случаев, который мы уже рассматривали в теореме Петрова, содержательных результатов мы не получим, а получим только некоторые грубые оценки.