Прикладная статистика. Доверительные интервалы и Бутстрэп

Леонид Иосипой

Программа «Математика для анализа данных» Центр непрерывного образования, ВШЭ

24 ноября 2020

• Распределения, связанные с нормальным

• Доверительные интервалы в нормальной модели

• Немного о Бутстрэпе

Пусть, как обычно, имеется реализация выборки x_1, \ldots, x_n из некоторого распределения F_{θ} с неизвестным параметром

$$\theta \in \Theta \subset \mathbb{R}$$
.

До сих пор мы занимались «точечным оцениванием» неизвестного параметра — находили оценку, способную в некотором смысле заменить параметр.

Существует другой подход к оцениванию, при котором мы указываем интервал, накрывающий параметр с заданной наперед вероятностью. Такой подход называется «интервальным оцениванием».

Пусть $\alpha \in (0,1)$. Две оценки $\widehat{\theta}_1$ и $\widehat{\theta}_2$ определяют границы доверительного интервала для параметра θ с коэффициентом доверия $1 - \alpha$, если для выборки $\mathbf{X} = (X_1, ..., X_n)$ из закона распределения F_{θ} при всех $\theta \in \Theta$ справедливо неравенство

$$\mathbb{P}\Big(\widehat{\theta}_1(\mathbf{X}) < \theta < \widehat{\theta}_2(\mathbf{X})\Big) \geq 1 - \alpha.$$

Как правило, длина доверительного интервала возрастает при увеличении коэффициента доверия $1-\alpha$ и стремится к нулю с ростом размера выборки *п*.

Если вероятность в левой части неравенства в пределе не превосходит $1-\alpha$ при $n\to\infty$, то есть выполняется

$$\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}\Big(\widehat{\theta}_1(\mathbf{X}) < \theta < \widehat{\theta}_2(\mathbf{X})\Big) \ge 1 - \alpha.$$

то доверительный интервал называется асимптотическим.

Асимптотические доверительные интервалы возникают тогда, когда мы пользуемся предельными теоремами (например, центральной предельной теоремой).

С асимптотическим доверительным интервалом мы сталкивались, когда изучали метод Монте-Карло.

Неравенство « $\geq 1-\alpha$ » обычно соответствует дискретным распределениям, когда нельзя добиться равенства.

Например, для $X \sim {\bf B}_{1/2}$ равенство $\mathbb{P}(X < a) = 0.25$ невозможно при любом а, а неравенство имеет смысл:

$$\mathbb{P}(X < a) \ge 0.25$$
 для $a > 0$.

Если вероятность доверительному интервалу накрыть параметр равна $1-\alpha$, интервал называют точным доверительным интервалом.

Прежде чем рассматривать какие-то способы построения доверительных интервалов, разберем два примера и затем попробуем извлечь из этих примеров некоторую общую философию доверительных интервалов.

Задача. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из нормального распределения $\mathcal{N}(\theta, \sigma^2)$ с неизвестным параметром $\theta \in \mathbb{R}$ и известным параметром $\sigma^2 > 0$.

Построить точный доверительный интервал для параметра θ vровня доверия $1-\alpha$.

Будем пользоваться фактом, что нормальное распределение устойчиво по суммированию:

если

- ► $X_1 \sim \mathcal{N}(a_1, \sigma_1^2)$,
- $X_2 \sim \mathcal{N}(a_2, \sigma_2^2),$
- ► X_1 и X_2 независимы,

ТО

$$X_1 + X_2 \sim \mathcal{N}(a_1 + a_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2).$$

Поэтому распределение суммы элементов выборки нормально:

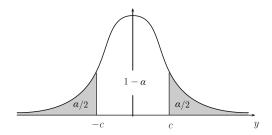
$$n\overline{X} = X_1 + \ldots + X_n \sim \mathcal{N}(n\theta, n\sigma^2).$$

Следовательно, после стандартизации суммы мы получим стандартное нормальное распределение:

$$\frac{n\overline{X} - n\theta}{\sqrt{n\sigma^2}} = \frac{\sqrt{n}(\overline{X} - \theta)}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

По заданному $\alpha > 0$ найдём число c такое, что

$$\mathbb{P}\left(-c < \frac{\sqrt{n}(\overline{X} - \theta)}{\sigma} < c\right) = 1 - \alpha.$$



Разрешив затем неравенство внутри вероятности относительно θ , получим точный доверительный интервал:

$$\mathbb{P}\left(\overline{X} - \frac{c\sigma}{\sqrt{n}} < \theta < \overline{X} + \frac{c\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha.$$

Это можно записать и так:

$$heta \in \left(\overline{X} - rac{c\sigma}{\sqrt{n}}, \overline{X} + rac{c\sigma}{\sqrt{n}}
ight)$$
 с вероятностью $1-lpha$.

Пусть F(x) — функция распределения некоторого закона. Число c_{α} называется квантилью уровня α , если $F(c_{\alpha}) = \alpha$.

Если функция F строго монотонна, квантиль определяется единственным образом.

Итак, искомый точный доверительный для нормального распределения имеет вид:

$$\mathbb{P}\left(\overline{X} - \frac{c_{1-\alpha/2}\sigma}{\sqrt{n}} < \theta < \overline{X} + \frac{c_{1-\alpha/2}\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha,$$

где мы использовали тот факт, что $c_{\alpha/2} = -c_{1-\alpha/2}$.

- Какова середина полученного доверительного интервала?
- Какова его длина?
- ▶ Что происходит с его границами при $n \to \infty$?

- Зачем мы брали симметричные квантили?
- Какой будет длина, например, у такого доверительного интервала?

$$\mathbb{P}\left(\overline{X} - \frac{c_{1-\alpha/3}\sigma}{\sqrt{n}} < \theta < \overline{X} + \frac{c_{1-2\alpha/3}\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$

 Какой из двух доверительных интервалов одного уровня доверия и разной длины следует предпочесть?

Задача. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из экспоненциального распределения Exp_{θ} с неизвестным параметром $\theta > 0$.

Построить асимптотически точный доверительный интервал для параметра θ уровня доверия $1-\alpha$.

Вспомним центральную предельную теорему: для больших *п*

$$\frac{n\overline{X} - \mathbb{E}[n\overline{X}]}{\sqrt{\mathsf{Var}(n\overline{X})}} = \frac{\sqrt{n}(\overline{X} - 1/\theta)}{1/\theta} = \sqrt{n}(\theta\overline{X} - 1) \quad \approx \quad \mathcal{N}(0, 1).$$

Следовательно, можем записать, что для произвольных a < b

$$\mathbb{P}\Big(a < \sqrt{n}(\theta \overline{X} - 1) < b\Big) o \mathbb{P}\Big(a < Z < b\Big)$$
 при $n o \infty$.

Возьмём, как в прошлой задаче, следующие квантили стандартного нормального распределения:

$$a = c_{\alpha/2} = -c_{1-\alpha/2}, \quad b = c_{1-\alpha/2},$$

и получим

Доверительные интервалы

$$\mathbb{P}\Big(-c_{1-lpha/2} < \sqrt{n}(heta \overline{X} - 1) < c_{1-lpha/2}\Big) o 1 - lpha$$
 при $n o \infty$.

Разрешив относительно θ неравенство внутри вероятности, получим асимптотический доверительный интервал:

$$\mathbb{P}\bigg(\frac{1}{\overline{X}} - \frac{c_{1-\alpha/2}}{\overline{X}\sqrt{n}} < \theta < \frac{1}{\overline{X}} + \frac{c_{1-\alpha/2}}{\overline{X}\sqrt{n}}\bigg) \to 1-\alpha \quad \text{при } n \to \infty.$$

Построение точных доверительных интервалов:

- 1. Найти функцию $G(\mathbf{X}, \theta)$, распределение которой не зависит от неизвестного параметра θ . Необходимо, чтобы функция $G(\mathbf{X}, \theta)$ была обратима по θ .
- 2. Найти числа c_1 и c_2 квантили распределения, для которых

$$\mathbb{P}(c_1 < G(\mathbf{X}, \theta) < c_2) = 1 - \alpha.$$

3. Разрешив неравенство $c_1 < G(\mathbf{X}, \theta) < c_2$ относительно θ получить точный доверительный интервал.

Построение асимптотических доверительных интервалов:

- 1. Найти функцию $G(\mathbf{X}, \theta)$, которая бы сходилась к случайной величине Z, не зависящей от неизвестного параметра θ . Необходимо, чтобы функция $G(\mathbf{X}, \theta)$ была обратима по θ .
- 2. Найти числа c_1 и c_2 квантили распределения Z, для которых

$$\mathbb{P}(c_1 < G(\mathbf{X}, \theta) < c_2) \to \mathbb{P}(c_1 < Z < c_2) = 1 - \alpha.$$

3. Разрешив неравенство $c_1 < G(\mathbf{X}, \theta) < c_2$ относительно θ получить асимптотический доверительный интервал.

Задача. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из нормального распределения $\mathcal{N}(\mu, \theta^2)$ с известным параметром $\mu \in \mathbb{R}$ и неизвестным параметром $\theta^2 > 0$.

Построить точный доверительный интервал для параметра θ vровня доверия $1-\alpha$.

Можно ли, пользуясь схемой построения доверительного интервала для среднего нормального распределения, построить точный доверительный интервал для дисперсии?

Попробуйте разрешить неравенство относительно θ :

$$-c<\frac{\sqrt{n}(\overline{X}-\mu)}{\theta}< c.$$

- Чем плох интервал бесконечной длины?
- А получился ли интервал бесконечной длины?

Распределения, связанные с нормальным

Мы построили точный доверительный интервал для среднего $\mu \in \mathbb{R}$ нормального распределения $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ при известной дисперсии $\sigma^2 > 0$.

Остался нерешённым вопрос: как построить точные доверительные интервалы для σ^2 при известном и при неизвестном μ , а также для μ при неизвестной σ^2 .

Для решения этих задач требуется отыскать такие функции от выборки и неизвестных параметров, распределения которых не зависят от этих параметров.

Распределения, связанные с нормальным

Особый интерес к нормальному распределению связан, разумеется, с центральной предельной теоремой: почти всё в этом мире нормально (или близко к нормальному).

Пусть X_1, \ldots, X_k независимы и имеют стандартное нормальное распределение $\mathcal{N}(0,1)$.

Распределением χ^2 (хи-квадрат) с k степенями свободы называется распределение случайной величины

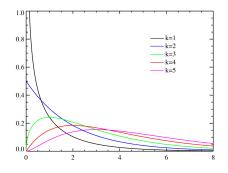
$$Y = X_1^2 + \ldots + X_k^2.$$

Обозначение: χ_k^2 или H_k .

Плотность распределения хи-квадрат с k степенями свободы:

$$f(u) = \begin{cases} \frac{1}{2^{k/2} \Gamma(k/2)} u^{k/2 - 1} e^{-u/2}, & u > 0, \\ 0, & u \le 0, \end{cases}$$

где $\Gamma(u)$ — гамма-функция Эйлера (специальная функция).



Задача. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из нормального распределения $\mathcal{N}(\mu, \theta^2)$ с известным параметром $\mu \in \mathbb{R}$ и неизвестным параметром $\theta^2 > 0$.

Построить точный доверительный интервал для параметра θ vровня доверия $1-\alpha$.

Распределение хи-квадрат

В этой модели можно рассмотреть статистику:

$$\sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\theta}\right)^2 \sim \chi_n^2.$$

Пусть $c_{\alpha/2}$ и $c_{1-\alpha/2}$ будут соответствующими квантилями χ^2_n . Тогда

$$\mathbb{P}\left(c_{\alpha/2} < \sum_{i=1}^{n} \left(\frac{X_i - \mu}{\theta}\right)^2 < c_{1-\alpha/2}\right) = 1 - \alpha.$$

Распределение хи-квадрат

Разрешив неравенство, получим

$$\mathbb{P}\left(\frac{\sum_{i=1}^n(X_i-\mu)^2}{c_{1-\alpha/2}}<\theta^2<\frac{\sum_{i=1}^n(X_i-\mu)^2}{c_{\alpha/2}}\right)=1-\alpha.$$

Задача. Пусть x_1, \ldots, x_n — реализация выборки из нормального распределения $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ с неизвестными параметрами $\mu \in \mathbb{R}$ и $\sigma^2 > 0$.

Построить точный доверительный интервал для параметра σ уровня доверия $1-\alpha$.

В данной задаче можно уже рассмотреть статистику:

$$\sum_{i=1}^{n} \left(\frac{X_i - \overline{X}}{\sigma} \right)^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2},$$

где $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})$ — несмещенная оценка дисперсии.

Из некоторого общего факта (лемма Фишера) следует, что

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2.$$

Распределение хи-квадрат

Проводя все те же вычисления, что и в предыдущей задаче, мы получим:

$$\mathbb{P}\left(\frac{(n-1)S^2}{c_{1-\alpha/2}} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{c_{\alpha/2}}\right) = 1 - \alpha,$$

где $c_{lpha/2}$ и $c_{1-lpha/2}$ уже квантили $\chi^2_{n-1}.$

Английский статистик Госсет, публиковавший научные труды под псевдонимом Стьюдент, ввёл следующее распределение.

Пусть X_0, X_1, \ldots, X_k независимы и имеют стандартное нормальное распределение $\mathcal{N}(0,1)$.

Распределением Стьюдента называется распределение случайной величины

$$Y = \frac{X_0}{\sqrt{\frac{X_1^2 + \dots + X_k^2}{k}}}$$

Обозначение: T_k .

Распределение Стьюдента

Задача. Пусть X_1, \ldots, X_n — выборка из нормального распределения $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ с неизвестными параметрами $\mu \in \mathbb{R}$ и $\sigma^2 > 0$.

Построить точный доверительный интервал для параметра μ уровня доверия $1-\alpha$.

Распределение Стьюдента

В данной модели можно показать, что

$$\frac{\sqrt{n}(\overline{X}-\mu)}{S} \sim \mathbf{T}_{n-1}.$$

Поэтому

$$\mathbb{P}\left(-c_{1-\alpha/2}<\frac{\sqrt{n}(\overline{X}-\mu)}{S}< c_{1-\alpha/2}\right)=1-\alpha,$$

где $c_{1-\alpha/2}$ — квантиль T_{n-1} (так как распределение Стьюдента симметрично, то $c_{\alpha/2} = -c_{1-\alpha/2}$).

Распределение Стьюдента

Разрешив неравенство, получим

$$\mathbb{P}\left(\overline{X} - \frac{c_{1-\alpha/2}S}{\sqrt{n}} < \mu < \overline{X} + \frac{c_{1-\alpha/2}S}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha.$$

Доверительные интервалы в нормальной модели

Резюме. Пусть $X_1, ..., X_n$ — выборка из $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$.

• доверительный интервал для μ при известном σ^2 :

$$\mathbb{P}\left(\overline{X} - \frac{c_{1-\alpha/2}\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \overline{X} + \frac{c_{1-\alpha/2}\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha,$$

где $c_{1-\alpha/2}$ — квантиль распределения $\mathcal{N}(0,1)$.

• доверительный интервал для σ^2 при известном μ :

$$\mathbb{P}\left(\frac{\sum_{i=1}^{n}(X_{i}-\mu)^{2}}{c_{1-\alpha/2}}<\sigma^{2}<\frac{\sum_{i=1}^{n}(X_{i}-\mu)^{2}}{c_{\alpha/2}}\right)=1-\alpha,$$

где $c_{\alpha/2}$ и $c_{1-\alpha/2}$ — квантили распределения χ_n^2 .

Доверительные интервалы в нормальной модели

Резюме. Пусть $X_1, ..., X_n$ — выборка из $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$.

 \blacktriangleright доверительный интервал для μ при неизвестном σ^2 :

$$\mathbb{P}\left(\overline{X} - \frac{c_{1-\alpha/2}S}{\sqrt{n}} < \mu < \overline{X} + \frac{c_{1-\alpha/2}S}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha,$$

где $c_{1-\alpha/2}$ — квантиль распределения T_{n-1} .

• доверительный интервал для σ^2 при неизвестном μ^2 :

$$\mathbb{P}\left(\frac{(n-1)S^2}{c_{1-\alpha/2}} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{c_{\alpha/2}}\right) = 1 - \alpha,$$

где $c_{\alpha/2}$ и $c_{1-\alpha/2}$ уже квантили χ_{n-1}^2 .

Бутстрэп — это набор практических методов, который основан на многократной генерации выборок на базе одной имеющейся выборки.

Пример. Построив оценку для параметра каким-либо изученным методом, мы никак не гарантируем, что полученная оценка будет несмещенной.

Но если мы часто повторяем эксперимент, нам может быть важно снизить смещение. Поэтому мы бы хотели научиться исправлять или снижать смещенность оценки.

Идея метода бутстрэп заключается в том, что если оценка $\hat{\theta}$ близка к настоящему параметру θ_0 , то распределение $F_{\widehat{a}}$ будет похоже на F_{θ_0}

Мы здесь предполагаем, что семейство распределений F_{θ} непрерывно зависит от параметра.

Таким образом, мы можем:

- ightharpoonup сгенерировать выборку Y_1, \ldots, Y_n из $F_{\widehat{\pmb{\alpha}}}$, и подсчитать по ней $\widehat{\theta}(Y_1, \ldots, Y_n)$:
- lacktriangle «оценить» смещение $\mathbb{E}[\widehat{\theta}(X_1,\ldots,X_n)]-\theta_0$ с помощью $\widehat{\theta}(X_1,\ldots,X_n)-\widehat{\theta}(Y_1,\ldots,Y_n)$:
- ▶ посчитать «поправленную» оценку

$$2\widehat{\theta}(X_1,\ldots,X_n)-\widehat{\theta}(Y_1,\ldots,Y_n).$$

Использовать метод бутстрэпа можно не только для оценивания смещения, но и для оценивания любых других параметров распределения/математических ожиданий.

Этот метод имеет несколько неоспоримых плюсов — он прост в использовании и не требует сложных вычислений, применим даже к весьма громоздким моделям.

С другой стороны, мы не можем явным образом оценить его погрешность, а в случае, если оценка $\widehat{\theta}$ значимо промахнулась мимо θ_0 , рискуем неправильно изменить оценку.

Задача. Пусть имеется реализация выборки x_1, \ldots, x_n из равномерного распределения на $[0, \theta]$.

Допустим мы оценили θ с помощью $2\overline{x}$. А затем берем новую выборку из равномерного распределения на $[0,2\overline{x}]$ и оцениваем с помощью ее среднего параметр θ .

Какую дисперсию будет иметь эта новая оценка?

Существует и несколько методов построения доверительных интервалов с помощью бутстрэпа.

Мы рассмотрим наиболее простой доверительный интервал pivotal интервал.

Идея: рассмотрим оценку $\widehat{\theta}$ параметра θ_0 .

- ightharpoonup возьмем несколько выборок из $F_{\widehat{a}}$ и построим на основе них оценки $\widehat{\theta}_1, \ldots, \widehat{\theta}_m$:
- ightharpoonup упорядочим $\widehat{\theta}_i$ и выберем те из них, $\widehat{\theta}_-$ и $\widehat{\theta}_+$, которые стоят на местах $[(\alpha/2)m]$ и $[(1-\alpha/2)m]$ по возрастанию;
- тогда нашим интервалом будет

$$(\widehat{\theta}_{-}, \widehat{\theta}_{+}).$$

Очень часто бутстрэп используется в непараметрической постановке.

Это означает, что у нас нет никакого «семейства» распределений F_{θ} , а есть только реализация выборки x_1, \ldots, x_n из некоторого неизвестного распределения F. Очень часто бутстрэп используется в непараметрической постановке.

Это означает, что у нас нет никакого «семейства» распределений F_{θ} , а есть только реализация выборки x_1, \ldots, x_n из некоторого неизвестного распределения F.

В этом случае бустрэп-выборки генерируются с помощью выбора с возвращением.

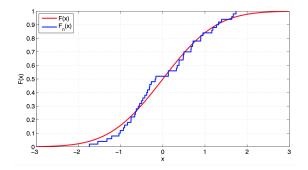
Теоретически это можно обосновать с помощью понятия эмпирической функции распределения.

Эмпирическая функция распределения $\widehat{F}_n(u)$ определяется формулой

$$\widehat{F}_n(u) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{I}_{\{X_i \le u\}},$$

где $I_{\{X_i \le u\}}$ — индикатор события $\{X_i \le u\}$.

График $\widehat{F}_n(x)$ представляет собой ступенчатую функцию, растущую скачками высоты 1/n. Скачки происходят в точках с координатами X_1, \ldots, X_n .



Известно, что эмпирическая функция распределения является очень хорошим приближением для истинной функции распределения.

Следовательно, чтобы сгенерировать бустрэп-выборку, можно использовать закон, соответствующий эмпирической функции распределении.

А это и будет выбором с возвращением.