

### Занятие 3. Доверительные интервалы и границы.

#### Домашнее задание:

Глава 19, задачи: 157, 158, 173, 174, 183, 184, 187, 188, 192.

#### Задача 3.1.

Задана выборка  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  из нормального распределения  $N(m, \sigma^2)$ , в котором  $m$  – неизвестный параметр и  $\sigma^2$  – известное числовое значение. Построить доверительный интервал для  $m$  с уровнем доверия  $P_0$ .

#### Решение:

Рассмотрим выборочное среднее  $\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n)$ :

$$\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i.$$

Поскольку  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  является выборкой, то все величины  $\xi_i$  совместно независимы и имеют нормальное распределение  $N(m, \sigma^2)$ , отсюда следует, что сумма  $\sum_{i=1}^n \xi_i$  также имеет нормальное распределение, тогда и выборочное среднее  $\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n)$  имеет нормальное распределение:

$$\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n) \sim N\left(m, \frac{\sigma^2}{n}\right).$$

Функция распределения выборочного среднего  $F_{\hat{m}_1}(x)$  может быть выражена через функцию Лапласа  $\Phi(x)$  (функцию распределения стандартного нормального распределения  $N(0,1)$ ):

$$F_{\hat{m}_1}(x) = \Phi\left(\frac{x - m}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right).$$

Образует новую величину  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m) = F_{\hat{m}_1}(\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n)).$$

Поскольку выборочное среднее  $\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n)$  подставляется в свою функцию распределения  $F_{\hat{m}_1}(x)$ , то, как известно из курса теории вероятностей, полученная подстановкой случайная величина  $F_{\hat{m}_1}(\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n))$  будет иметь равномерное распределение  $R[0,1]$ , тогда такое же распределение будет иметь и величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m) = F_{\hat{m}_1}(\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n)) = \Phi\left(\frac{\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n) - m}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) \sim R[0,1].$$

Легко видеть, что величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$  является центральной статистикой для  $m$ , действительно, распределение  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$  полностью известно (и не зависит от неизвестного  $m$ ), величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$  как функция  $m$  является непрерывной (поскольку непрерывной является функция  $\Phi(x)$ ) и при всех реализациях выборки величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$  является убывающей по  $m$  функцией (поскольку функция  $\Phi(x)$  является возрастающей).

Таким образом, величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$  может быть использована при построении доверительного интервала для  $m$ . Выберем число  $\alpha = \frac{1 - P_\theta}{2}$ , тогда:

$$P\{\alpha < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m) < 1 - \alpha\} = 1 - \alpha - \alpha = 1 - 2\alpha = P_\theta,$$

поскольку величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m)$  имеет равномерное распределение  $R[0,1]$ . Преобразовывая полученное равенство получим следующую цепочку равенств:

$$P\{\alpha < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; m) < 1 - \alpha\} = P_\theta,$$

$$P\left\{\alpha < \Phi\left(\frac{\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n) - m}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) < 1 - \alpha\right\} = P_\theta,$$

$$P\left\{\Phi^{-1}(\alpha) < \frac{\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n) - m}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < \Phi^{-1}(1 - \alpha)\right\} = P_\theta,$$

$$P\left\{\hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n) - \Phi^{-1}(1 - \alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < m < \hat{m}_1(\xi_1, \dots, \xi_n) - \Phi^{-1}(\alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right\} = P_\theta,$$

$$P\left\{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(1 - \alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < m < \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(\alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right\} = P_\theta.$$

Поскольку последнее равенство справедливо при любом значении неизвестного параметра  $m$ , тогда и точная нижняя грань:

$$\inf_m P\left\{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(1 - \alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < m < \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(\alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right\} = P_\theta.$$

Отсюда следует, что интервал:

$$\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(1 - \alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(\alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

является доверительным интервалом для  $m$  с уровнем доверия  $P_\theta$ .

Заметим, что полученный доверительный интервал совпадает с известным наикратчайшим доверительным интервалом для  $m$ , действительно, величина

$$\Phi^{-1}(1 - \alpha) = \Phi^{-1}\left(1 - \frac{1 - P_\theta}{2}\right) = \Phi^{-1}\left(\frac{1 + P_\theta}{2}\right)$$

является квантилью стандартного нормального распределения уровня  $\frac{1 + P_\theta}{2}$ , с другой стороны, в силу известного свойства  $\Phi(x) = 1 - \Phi(-x)$ :

$$\Phi(\Phi^{-1}(\alpha)) = 1 - \Phi(-\Phi^{-1}(\alpha)),$$

$$\alpha = 1 - \Phi(-\Phi^{-1}(\alpha)),$$

$$\Phi(-\Phi^{-1}(\alpha)) = 1 - \alpha,$$

$$-\Phi^{-1}(\alpha) = \Phi^{-1}(1 - \alpha),$$

то есть  $-\Phi^{-1}(\alpha)$  является квантилью уровня  $1 - \alpha = \frac{1 + P_\theta}{2}$ .

**Ответ:**

$$\left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(1-\alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \Phi^{-1}(\alpha) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right).$$

### Задача 3.2.

Задана выборка  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  из равномерного распределения  $R[0, a]$ , где  $a > 0$  неизвестный параметр. Построить нижнюю и верхнюю доверительные границы для  $a$  с уровнем доверия  $P_\theta$ .

#### Решение:

Рассмотрим порядковую статистику  $\xi_{(n)} = \max_{1 \leq i \leq n} \xi_{(i)}$ , функция распределения  $F_{(n)}(x)$  которой, как известно, имеет вид:

$$F_{(n)}(x) = F_{\xi}^n(x),$$

где  $F_{\xi}(x)$  — функция распределения случайных величин выборки  $\xi_i$ . Поскольку все величины  $\xi_i$  имеют равномерно распределение  $R[0, a]$ , то:

$$F_{\xi}(x) = \begin{cases} 0 & , x < 0 \\ \frac{x}{a} & , 0 \leq x \leq a \\ 1 & , a < x \end{cases}.$$

Тогда для функции  $F_{(n)}(x)$  получим выражение:

$$F_{(n)}(x) = \begin{cases} 0 & , x < 0 \\ \left(\frac{x}{a}\right)^n & , 0 \leq x \leq a \\ 1 & , a < x \end{cases}.$$

Определим величину  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  следующим образом:

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = F_{(n)}(\xi_{(n)}).$$

Поскольку все величины выборки  $\xi_i$  имеют равномерно распределение  $R[0, a]$ , то с вероятностью 1 величины  $\xi_i \in [0, a]$ , тогда и  $\xi_{(n)} = \max_{1 \leq i \leq n} \xi_{(i)} \in [0, a]$  и следовательно:

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = F_{(n)}(\xi_{(n)}) = \left(\frac{\xi_{(n)}}{a}\right)^n.$$

Поскольку случайная величина  $\xi_{(n)}$  подставляется в свою функцию распределения  $F_{(n)}(x)$ , то получаемая в результате величина  $F_{(n)}(\xi_{(n)})$ , как известно, имеет равномерное распределение  $R[0, 1]$ . Таким образом:

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = \left(\frac{\xi_{(n)}}{a}\right)^n \sim R[0, 1].$$

Легко видеть, что величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является центральной статистикой для  $a$ , действительно, распределение величины  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  полностью известно и не зависит от  $a$ , при всех  $a > 0$  величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является непрерывной по  $a$  функцией, и при всех реализациях выборки  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является убывающей по  $a$ .

Поскольку  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  имеет равномерное распределение  $R[0, 1]$ , то:

$$P\{\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) < P_\theta\} = P_\theta,$$

тогда для любого  $a > 0$ :

$$P\left\{\left(\frac{\xi_{(n)}}{a}\right)^n < P_\delta\right\} = P_\delta,$$

$$P\left\{\frac{\xi_{(n)}}{\sqrt[n]{P_\delta}} < a\right\} = P_\delta.$$

Поскольку последнее равенство справедливо при всех  $a > 0$ , то:

$$\inf_{a>0} P\left\{\frac{\xi_{(n)}}{\sqrt[n]{P_\delta}} < a\right\} = P_\delta.$$

Откуда следует, что статистика  $\frac{\xi_{(n)}}{\sqrt[n]{P_\delta}}$  является нижней доверительной границей для  $a$  с уровнем доверия  $P_\delta$ .

Аналогично,

$$P\{1 - P_\delta < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)\} = 1 - (1 - P_\delta) = P_\delta,$$

тогда для любого  $a > 0$ :

$$P\left\{1 - P_\delta < \left(\frac{\xi_{(n)}}{a}\right)^n\right\} = P_\delta,$$

$$P\left\{a < \frac{\xi_{(n)}}{\sqrt[n]{1 - P_\delta}}\right\} = P_\delta.$$

Откуда,

$$\inf_{a>0} P\left\{a < \frac{\xi_{(n)}}{\sqrt[n]{1 - P_\delta}}\right\} = P_\delta,$$

И по определению статистика  $\frac{\xi_{(n)}}{\sqrt[n]{1 - P_\delta}}$  является верхней доверительной границей для  $a$  с уровнем доверия  $P_\delta$ .

**Ответ:**

$$\max_{1 \leq i \leq n} \frac{\xi_{(i)}}{\sqrt[n]{P_\delta}} - \text{нижняя доверительная граница;}$$

$$\max_{1 \leq i \leq n} \frac{\xi_{(i)}}{\sqrt[n]{1 - P_\delta}} - \text{верхняя доверительная граница.}$$

### Задача 3.3.

Задана выборка  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  из нормального распределения  $N(m, \sigma^2)$ , где  $m$  и  $\sigma$  — неизвестные параметры. Построить доверительные интервалы для  $\sigma^2$  с уровнем доверия  $P_\delta$  при:

- 1)  $n = 10$ ,  $P_\delta = 0.98$ ;
- 2)  $n = 10$ ,  $P_\delta = 0.9$ ;
- 3)  $n = 5$ ,  $P_\delta = 0.98$ ;

**Решение:**

Пусть статистика  $\tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n)$  обозначает исправленную выборочную дисперсию:

$$\tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n) = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left( \xi_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \right)^2.$$

Согласно теореме Фишера статистика  $\frac{n-1}{\sigma^2} \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n)$  имеет распределение хи-квадрат с числом степеней свободы  $n-1$ :

$$\frac{n-1}{\sigma^2} \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n) \sim \chi^2(n-1).$$

Пусть  $y_1$  и  $y_2$  являются квантилями распределения  $\chi^2(n-1)$  уровней  $\frac{1-P_0}{2}$  и  $\frac{1+P_0}{2}$  соответственно, тогда:

$$P \left\{ y_1 < \frac{n-1}{\sigma^2} \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n) < y_2 \right\} = P_0,$$

$$P \left\{ \frac{(n-1)}{y_2} \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n) < \sigma^2 < \frac{(n-1)}{y_1} \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n) \right\} = P_0.$$

Поскольку полученное равенство справедливо при всех  $\sigma > 0$ , то интервал:

$$\left( \frac{(n-1)}{y_2} \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n); \frac{(n-1)}{y_1} \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n) \right)$$

является доверительным интервалом для  $\sigma^2$  с уровнем доверия  $P_0$ .

В следующей далее таблице приведены интервалы для случаев 1)-3).

$n$	$P_0$	$\frac{1-P_0}{2}$	$\frac{1+P_0}{2}$	$y_1$	$y_2$	$\left( \frac{(n-1)}{y_2} \tilde{\mu}_2; \frac{(n-1)}{y_1} \tilde{\mu}_2 \right)$
10	0.98	0.01	0.99	2.09	21.66	$(0.42 \tilde{\mu}_2; 4.31 \tilde{\mu}_2)$
10	0.9	0.05	0.95	3.33	16.92	$(0.55 \tilde{\mu}_2; 2.7 \tilde{\mu}_2)$
5	0.98	0.01	0.99	0.55	15.09	$(0.27 \tilde{\mu}_2; 7.27 \tilde{\mu}_2)$

**Ответ:**

- 1)  $(0.42 \tilde{\mu}_2; 4.31 \tilde{\mu}_2)$ ,
- 2)  $(0.55 \tilde{\mu}_2; 2.7 \tilde{\mu}_2)$ ,
- 3)  $(0.27 \tilde{\mu}_2; 7.27 \tilde{\mu}_2)$ ,

где  $\tilde{\mu}_2 = \tilde{\mu}_2(\xi_1, \dots, \xi_n) = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left( \xi_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \right)^2$ .

### Задача 3.4.

Задана выборка  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  из показательного распределения  $E(a)$ , где  $a > 0$  неизвестный параметр. Построить:

- 1) доверительный интервал для  $a$  с уровнем доверия  $P_0$ ,
- 2) нижнюю доверительную границу для  $a$  с уровнем доверия  $P_0$ ,
- 3) верхнюю доверительную границу для  $a$  с уровнем доверия  $P_0$ .

**Решение:**

- 1) Рассмотрим величину  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = \sum_{i=1}^n 2a \xi_i$$

и определим распределение этой величины. Поскольку  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является суммой независимых случайных величин, то наиболее просто установить распределение с помощью характеристической функции  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$ .

Поскольку случайные величины выборки  $\xi_i$  независимы и имеют показательное распределение  $E(a)$ , то совместная плотность вероятности  $p_\xi(x_1, \dots, x_n; a)$  случайных величин выборки имеет вид:

$$p_\xi(x_1, \dots, x_n; a) = \prod_{i=1}^n a e^{-ax_i}.$$

Пусть случайные величины  $\eta_i = 2a\xi_i$  или иначе  $\eta_i = f_i(\xi_i)$ , где  $f_i(x) = 2ax$ :

$$\begin{cases} \eta_1 = f_1(\xi_1) = 2a\xi_1 \\ \eta_2 = f_2(\xi_2) = 2a\xi_2 \\ \dots \\ \eta_n = f_n(\xi_n) = 2a\xi_n \end{cases} \leftrightarrow \begin{cases} \xi_1 = f_1^{-1}(\eta_1) = \frac{\eta_1}{2a} \\ \xi_2 = f_2^{-1}(\eta_2) = \frac{\eta_2}{2a} \\ \dots \\ \xi_n = f_n^{-1}(\eta_n) = \frac{\eta_n}{2a} \end{cases},$$

где  $f_i^{-1}(y) = \frac{y}{2a}$ .

Совместная плотность вероятности  $p_\eta(y_1, \dots, y_n; a)$  величин  $\eta_i$  в соответствии с правилом преобразования плотностей вероятностей выражается через плотность вероятности  $p_\xi(x_1, \dots, x_n; a)$  случайных величин выборки  $\xi_i$  следующим образом:

$$p_\eta(y_1, \dots, y_n; a) = p_\xi(f_1^{-1}(y_1), \dots, f_n^{-1}(y_n); a) \frac{\partial(f_1^{-1}, f_2^{-1}, \dots, f_n^{-1})}{\partial(y_1, y_2, \dots, y_n)},$$

где якобиан преобразования:

$$\frac{\partial(f_1^{-1}, f_2^{-1}, \dots, f_n^{-1})}{\partial(y_1, y_2, \dots, y_n)} = \begin{vmatrix} \frac{\partial f_1^{-1}}{\partial y_1} & \frac{\partial f_2^{-1}}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial f_n^{-1}}{\partial y_n} \\ \frac{\partial f_2^{-1}}{\partial y_1} & \frac{\partial f_2^{-1}}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial f_2^{-1}}{\partial y_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial f_n^{-1}}{\partial y_1} & \frac{\partial f_n^{-1}}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial f_n^{-1}}{\partial y_n} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{1}{2a} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{2a} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{2a} \end{vmatrix} = \left(\frac{1}{2a}\right)^n.$$

Таким образом,

$$p_\eta(y_1, \dots, y_n; a) = \prod_{i=1}^n a e^{-a \frac{y_i}{2a}} \left(\frac{1}{2a}\right)^n = \left(\frac{1}{2a}\right)^n a^n \prod_{i=1}^n e^{-\frac{y_i}{2}} = \left(\frac{1}{2}\right)^n \prod_{i=1}^n e^{-\frac{y_i}{2}} = \prod_{i=1}^n \frac{1}{2} e^{-\frac{y_i}{2}}.$$

Исходя из вида плотности вероятности  $p_\eta(y_1, \dots, y_n; a)$ , легко видеть, что случайные величины  $\eta_i$  независимы в совокупности и имеют показательное распределение  $E\left(\frac{1}{2}\right)$ .

Вернемся к рассмотрению величины  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = \sum_{i=1}^n 2a\xi_i = \sum_{i=1}^n \eta_i.$$

Поскольку случайные величины  $\eta_i$  независимы в совокупности, то характеристическая функция  $\chi_\varphi(t)$  суммы  $\sum_{i=1}^n \eta_i$  равна произведению характеристических функций  $\chi_{\eta_i}(t)$  случайных величин  $\eta_i$ :

$$\chi_\varphi(t) = \prod_{i=1}^n \chi_{\eta_i}(t).$$

Все случайные величины  $\eta_i$  имеют одинаковое распределение  $E\left(\frac{1}{2}\right)$ , характеристическая функция которого известна:

$$\chi_{\eta_i}(t) = \frac{1}{(1 - 2it)}.$$

Таким образом,

$$\chi_\varphi(t) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{(1 - 2it)} = (1 - 2it)^{-n} = (1 - 2it)^{-\frac{2n}{2}}.$$

Известно что распределение хи-квадрат с  $k$  степенями свободы имеет характеристическую функцию  $(1 - 2it)^{-\frac{k}{2}}$ , откуда следует, что величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  имеет распределение хи-квадрат с  $2n$  степенями свободы  $\chi^2(2n)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = \sum_{i=1}^n 2a\xi_i = \sum_{i=1}^n \eta_i \sim \chi^2(2n)$$

Легко видеть, что величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является центральной статистикой для  $a$ : распределение величины  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  полностью известно и не зависит от  $a$ , при всех  $a > 0$  величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является непрерывной по  $a$  функцией, и при всех реализациях выборки  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является возрастающей по  $a$ .

2) Пусть теперь  $z_1$  и  $z_2$  являются квантилями распределения хи-квадрат с  $2n$  степенями свободы  $\chi^2(2n)$  уровней  $\frac{1 - P_\theta}{2}$  и  $\frac{1 + P_\theta}{2}$  соответственно, тогда очевидно:

$$P\{z_1 < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) < z_2\} = F_{\chi^2_{2n}}(z_2) - F_{\chi^2_{2n}}(z_1) = \frac{1 + P_\theta}{2} - \frac{1 - P_\theta}{2} = P_\theta,$$

где  $F_{\chi^2_{2n}}(z)$  – функция распределения  $\chi^2(2n)$ . Преобразовывая неравенство слева, получим следующее равенство вероятностей:

$$P\left\{z_1 < \sum_{i=1}^n 2a\xi_i < z_2\right\} = P_\theta,$$

$$P\left\{\frac{z_1}{2\sum_{i=1}^n \xi_i} < a < \frac{z_2}{2\sum_{i=1}^n \xi_i}\right\} = P_\theta.$$

Поскольку последнее равенство справедливо для любого произвольного  $a > 0$ , то по определению интервал:

$$\left(\frac{z_1}{2\sum_{i=1}^n \xi_i}; \frac{z_2}{2\sum_{i=1}^n \xi_i}\right)$$

является доверительным интервалом для  $a$  с уровнем доверия  $P_0$ .

3) Поскольку центральная статистика  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = 2a \sum_{i=1}^n \xi_i$$

является функцией возрастающей по  $a$ , то для построения нижней доверительной границы необходимо ограничить центральную статистику снизу:

$$P\{z_l < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)\} = P_0.$$

Откуда:

$$1 - P\{\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) \leq z_l\} = P_0,$$

$$P\{\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) \leq z_l\} = 1 - P_0,$$

и величина  $z_l$  должна быть равна квантили уровня  $1 - P_0$  распределения центральной статистики  $\chi^2(2n)$ .

Для получения нижней доверительной границы остается лишь преобразовать неравенство:

$$P\{z_l < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)\} = P_0,$$

$$P\left\{z_l < 2a \sum_{i=1}^n \xi_i\right\} = P_0,$$

$$P\left\{\frac{z_l}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i} < a\right\} = P_0.$$

Таким образом, статистика  $\frac{z_l}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i}$  является нижней доверительной границей для  $a$  с

уровнем доверия  $P_0$ .

4) Аналогично для построения верхней доверительной границы необходимо ограничить центральную статистику сверху:

$$P\{\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) < z_u\} = P_0,$$

откуда непосредственно следует, что  $z_u$  является квантилью уровня  $P_0$  распределения центральной статистики  $\chi^2(2n)$ .

Далее преобразование неравенства, стоящего под знаком вероятности приводит к верхней доверительной границе:

$$P\{\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) < z_u\} = P_0,$$

$$P\left\{2a \sum_{i=1}^n \xi_i < z_u\right\} = P_0,$$

$$P\left\{a < \frac{z_u}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i}\right\} = P_0.$$



Таким образом, статистика  $\frac{z_u}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i}$  является верхней доверительной границей для  $a$  с

уровнем доверия  $P_\theta$ .

**Ответ:**

1) доверительный интервал:

$$\left( \frac{z_1}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i}, \frac{z_2}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i} \right),$$

где  $z_1$  и  $z_2$  являются квантилями распределения хи-квадрат с  $2n$  степенями свободы уровней  $\frac{1 - P_\theta}{2}$  и  $\frac{1 + P_\theta}{2}$  соответственно;

2) нижняя доверительная граница:

$$\frac{z_l}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i},$$

где  $z_l$  – квантиль уровня  $1 - P_\theta$  распределения  $\chi^2(2n)$ ;

3) верхняя доверительная граница:

$$\frac{z_u}{2 \sum_{i=1}^n \xi_i},$$

$z_u$  – квантиль уровня  $P_\theta$  распределения  $\chi^2(2n)$ .

### Задача 3.5.

Задана выборка  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  из распределения Коши  $Co(a, 1)$  с неизвестным параметром  $a$ . Построить приближенный доверительный интервал для  $a$  с уровнем доверия  $P_\theta$ .

**Решение:**

Построим оценку параметра  $a$  по методу порядковых статистик. Известно, что распределение Коши  $Co(a, b)$  имеет плотность вероятности:

$$p_\xi(x; a) = \frac{1}{\pi} \frac{b}{(x - a)^2 + b^2}.$$

Легко видеть, что функция плотности вероятности симметрична относительно прямой  $x = a$ , откуда следует, что медиана (квантиль уровня 0.5)  $x_{0.5}$  совпадает с параметром  $a$ :

$$a = x_{0.5}.$$

Взяв в качестве оценки медианы  $x_{0.5}$  порядковую статистику с номером  $\left[ \frac{n}{2} \right] + 1$ , получим оценку параметра  $a$ :

$$\hat{a}(\xi_1, \dots, \xi_n) = \xi_{\left( \left[ \frac{n}{2} \right] + 1 \right)}.$$

В соответствии с теоремой Крамера распределение порядковой статистики  $\xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)}$  с

ростом объема выборки  $n$  стремится к нормальному распределению  $N\left(x_{0.5}, \frac{1}{n} \frac{1}{\pi^2} \left(1 - \frac{1}{2}\right)\right)$  или

иначе  $N\left(a, \frac{\pi^2}{4n}\right)$ , поскольку  $a = x_{0.5}$ . Откуда следует, что распределение оценки  $\hat{a}(\xi_1, \dots, \xi_n)$  при больших  $n$  можно считать приближенно нормальным:

$$\hat{a}(\xi_1, \dots, \xi_n) \sim N\left(a, \frac{\pi^2}{4n}\right).$$

Рассмотрим величину  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$ , которая представляет собой нормированную оценку  $\hat{a}(\xi_1, \dots, \xi_n)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = \frac{\hat{a}(\xi_1, \dots, \xi_n) - a}{\sqrt{\frac{\pi^2}{4n}}} = \frac{\xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} - a}{\sqrt{\frac{\pi^2}{4n}}}.$$

Легко видеть, что при больших  $n$  величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  имеет приближенно стандартное нормальное распределение  $N(0,1)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) = \frac{\xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} - a}{\sqrt{\frac{\pi^2}{4n}}} \sim N(0,1)$$

Откуда следует, что величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является центральной статистикой для параметра  $a$ , поскольку распределение  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  полностью известно, функция  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  как функция параметра  $a$  является непрерывной и одновременно при всех реализациях выборки величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a)$  является убывающей по  $a$  функцией.

Пусть  $y$  является квантилью стандартного нормального распределения  $N(0,1)$  уровня  $\frac{1 + P_\theta}{2}$ , тогда:

$$\begin{aligned} P\{-y < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; a) < y\} &\approx P_\theta, \\ P\left\{-y < \frac{\xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} - a}{\sqrt{\frac{\pi^2}{4n}}} < y\right\} &\approx P_\theta, \\ P\left\{\xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} - y\sqrt{\frac{\pi^2}{4n}} < a < \xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} + y\sqrt{\frac{\pi^2}{4n}}\right\} &\approx P_\theta. \end{aligned}$$

Поскольку последнее приближенное равенство справедливо при всех возможных конечных значениях  $a$ , то интервал:

$$\left( \xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} - y \sqrt{\frac{\pi^2}{4n}}; \xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} + y \sqrt{\frac{\pi^2}{4n}} \right)$$

можно считать приближенным доверительным для параметра  $a$  с уровнем доверия  $P_\delta$ .

**Ответ:**

$$\left( \xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} - y \sqrt{\frac{\pi^2}{4n}}; \xi_{\left(\left[\frac{n}{2}\right]+1\right)} + y \sqrt{\frac{\pi^2}{4n}} \right), \text{ где } y - \text{квантиль стандартного нормального}$$

распределения  $N(0,1)$  уровня  $\frac{1+P_\delta}{2}$ .

### Задача 3.6.

Задана выборка  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  из распределения Пуассона  $Po(\lambda)$  с неизвестным параметром  $\lambda$ . Построить приближенный доверительный интервал для  $\lambda$  с уровнем доверия  $P_\delta$ .

**Решение:**

Построим по заданной выборке оценку  $\hat{\lambda}(\xi_1, \dots, \xi_n)$  параметра  $\lambda$  (например, методом моментов):

$$\hat{\lambda}(\xi_1, \dots, \xi_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i.$$

К величинам выборки  $\xi_i$  применима центральная предельная теорема, поэтому с ростом  $n$  распределение суммы (и оценки) будет стремиться к нормальному распределению  $N\left(\lambda, \frac{\lambda}{n}\right)$ . Нормируя оценку  $\hat{\lambda}(\xi_1, \dots, \xi_n)$ , получим величину  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; \lambda)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; \lambda) = \frac{\hat{\lambda}(\xi_1, \dots, \xi_n) - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \sim N(0,1),$$

распределение которой при больших  $n$  приближенно совпадает со стандартным нормальным распределением.

Заметим, что величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; \lambda)$  является центральной статистикой для параметра  $\lambda$ , поскольку распределение величины  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; \lambda)$  известно (приближенно), и сама величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; \lambda)$  как функция  $\lambda$  является непрерывной и убывающей одновременно при всех реализациях выборки  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$ .

Пусть  $y$  является квантилью стандартного нормального распределения  $N(0,1)$  уровня  $\frac{1+P_\delta}{2}$ , тогда выполняется приближенное равенство:

$$P\{-y < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; \lambda) < y\} \approx P_\delta,$$

$$P\left\{-y < \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} < y\right\} \approx P_\delta,$$

$$\begin{aligned}
P \left\{ \left| \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \right| < y \right\} &\approx P_{\circ}, \\
P \left\{ (\hat{\lambda} - \lambda)^2 < y^2 \frac{\lambda}{n} \right\} &\approx P_{\circ}, \\
P \left\{ \lambda^2 - \left( 2\hat{\lambda} + \frac{y^2}{n} \right) \lambda + \hat{\lambda}^2 < 0 \right\} &\approx P_{\circ}, \\
P \left\{ \frac{2\hat{\lambda} + \frac{y^2}{n} - \sqrt{\left( 2\hat{\lambda} + \frac{y^2}{n} \right)^2 - 4\hat{\lambda}^2}}{2} < \lambda < \frac{2\hat{\lambda} + \frac{y^2}{n} + \sqrt{\left( 2\hat{\lambda} + \frac{y^2}{n} \right)^2 - 4\hat{\lambda}^2}}{2} \right\} &\approx P_{\circ}, \\
P \left\{ \frac{2\hat{\lambda} + \frac{y^2}{n} - \sqrt{4\hat{\lambda} \frac{y^2}{n} + \frac{y^4}{n^2}}}{2} < \lambda < \frac{2\hat{\lambda} + \frac{y^2}{n} + \sqrt{4\hat{\lambda} \frac{y^2}{n} + \frac{y^4}{n^2}}}{2} \right\} &\approx P_{\circ}
\end{aligned}$$

Пренебрегая слагаемыми порядка  $\frac{1}{n}$  вне корня и слагаемыми порядка  $\frac{1}{n^2}$  под корнем, получим приближенное равенство:

$$\begin{aligned}
P \left\{ \frac{2\hat{\lambda} - \sqrt{4\hat{\lambda} \frac{y^2}{n}}}{2} < \lambda < \frac{2\hat{\lambda} + \sqrt{4\hat{\lambda} \frac{y^2}{n}}}{2} \right\} &\approx P_{\circ} \\
P \left\{ \hat{\lambda} - \sqrt{\hat{\lambda} \frac{y^2}{n}} < \lambda < \hat{\lambda} + \sqrt{\hat{\lambda} \frac{y^2}{n}} \right\} &\approx P_{\circ}.
\end{aligned}$$

Поскольку последнее приближенное равенство справедливо при всех допустимых значениях параметра  $\lambda$ , то интервал:

$$\begin{aligned}
&\left( \hat{\lambda} - \sqrt{\hat{\lambda} \frac{y^2}{n}}; \hat{\lambda} + \sqrt{\hat{\lambda} \frac{y^2}{n}} \right), \\
&\left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \frac{y^2}{n}}; \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i + \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \frac{y^2}{n}} \right)
\end{aligned}$$

можно считать приближенным доверительным интервалом для параметра  $\lambda$  с уровнем доверия  $P_{\circ}$ .

**Ответ:**

$$\left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \frac{y^2}{n}}; \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i + \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \frac{y^2}{n}} \right), \quad \text{где } y - \text{квантиль стандартного}$$

нормального распределения  $N(0,1)$  уровня  $\frac{1 + P_{\circ}}{2}$ .

**Задача 3.7.**

Задана выборка  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$  из распределения с плотность вероятности  $p_\xi(x; q)$ :

$$p_\xi(x; q) = q \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} + (1-q) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}},$$

где  $q$  – неизвестный параметр ( $0 < q < 1$ ). Построить приближенный доверительный интервал для  $q$  с уровнем доверия  $P_\delta$ .

**Решение:**

Построим оценку параметра  $q$  по методу моментов. Заметим, что если величина  $\xi$  имеет плотность вероятности  $p_\xi(x; q)$ , тогда математическое ожидание  $M_q[\xi]$ :

$$\begin{aligned} M_q[\xi] &= \int_{-\infty}^{\infty} x p_\xi(x; q) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x \left( q \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} + (1-q) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}} \right) dx = \\ &= q \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx + (1-q) \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}} dx = q \cdot 0 + (1-q) \cdot 1 = 1 - q. \end{aligned}$$

Откуда,

$$q = 1 - M_q[\xi]$$

и оценка по методу моментов  $\hat{q}(\xi_1, \dots, \xi_n)$  для параметра  $q$ :

$$\hat{q}(\xi_1, \dots, \xi_n) = 1 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i.$$

К величинам выборки  $\xi_i$  применима центральная предельная теорема, поэтому с ростом  $n$  распределение суммы  $\sum_{i=1}^n \xi_i$  будет стремиться к нормальному распределению, поэтому распределение оценки  $\hat{q}(\xi_1, \dots, \xi_n)$  будет также стремиться к нормальному распределению с параметрами  $N(M_q[\hat{q}], D_q[\hat{q}])$ :

$$M_q[\hat{q}] = 1 - M_q\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i\right] = 1 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n M_q[\xi_i] = 1 - \frac{1}{n} n(1-q) = q,$$

$$D_q[\hat{q}] = D_q\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i\right] = \frac{1}{n^2} D_q\left[\sum_{i=1}^n \xi_i\right] = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D_q[\xi_i].$$

Дисперсию  $D_q[\xi_i]$  удобно вычислить с помощью второго начального момента  $M_q[\xi_i^2]$ :

$$\begin{aligned} M_q[\xi_i^2] &= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_\xi(x; q) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \left( q \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} + (1-q) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}} \right) dx = \\ &= q \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx + (1-q) \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}} dx = q \cdot (1 + 0^2) + (1-q) \cdot (1 + 1^2) = q + (1-q) \cdot 2. \end{aligned}$$

Тогда,

$$D_q[\xi_i] = M_q[\xi_i^2] - (M_q[\xi_i])^2 = q + (1-q) \cdot 2 - (1-q)^2 = 1 + q - q^2,$$

$$D_q[\hat{q}] = \frac{1}{n^2} n(1 + q - q^2) = \frac{1 + q - q^2}{n}$$

Таким образом, при больших  $n$  распределение оценки  $\hat{q}(\xi_1, \dots, \xi_n)$  приближенно совпадает с нормальным распределением:

$$\hat{q}(\xi_1, \dots, \xi_n) \sim N\left(q, \frac{1 + q - q^2}{n}\right),$$

при  $n \rightarrow \infty$ .

Нормируя оценку  $\hat{q}(\xi_1, \dots, \xi_n)$ , получим величину  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; q)$ :

$$\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; q) = \frac{\hat{q}(\xi_1, \dots, \xi_n) - q}{\sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}}} \sim N(0,1),$$

при  $n \rightarrow \infty$ .

Заметим, что величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; \lambda)$  является центральной статистикой для параметра  $q$ , поскольку распределение величины  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; q)$  известно (приближенно), и сама величина  $\varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; q)$  как функция  $q$  является непрерывной и убывающей одновременно при всех реализациях выборки  $(\xi_1, \dots, \xi_n)$ .

Пусть  $y$  является квантилью стандартного нормального распределения  $N(0,1)$  уровня  $\frac{1 + P_o}{2}$ , тогда выполняется приближенное равенство:

$$P\{-y < \varphi(\xi_1, \dots, \xi_n; q) < y\} \approx P_o,$$

$$P\left\{-y < \frac{\hat{q} - q}{\sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}}} < y\right\} \approx P_o,$$

$$P\left\{\left|\frac{\hat{q} - q}{\sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}}}\right| < y\right\} \approx P_o,$$

$$P\left\{|\hat{q} - q| < y \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}}\right\} \approx P_o$$

Заметим, что дальнейшее преобразование неравенства потребует возведения в квадрат и вызовет необходимость решения громоздкого квадратного уравнения. Этого можно избежать, если исключить параметр  $q$  в выражении, стоящем справа от знака больше, например, заменив всю правую часть оценкой сверху. Прежде всего, заметим что:

$$\sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}} \leq \max_{0 < q < 1} \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}},$$

и если справедливо неравенство:

$$|\hat{q} - q| < y \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}},$$

тогда выполняется и неравенство:

$$|\hat{q} - q| < \max_{0 < q < 1} \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}},$$

то есть из выполнения первого неравенства следует выполнение второго неравенства:

$$|\hat{q} - q| < y \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}} \Rightarrow |\hat{q} - q| < \max_{0 < q < 1} \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}}.$$

Отсюда следует, что и вероятность выполнения второго неравенства не меньше вероятности выполнения первого неравенства:

$$P\left\{\left|\hat{q} - q\right| < y \max_{0 < q < 1} \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}}\right\} \geq P\left\{\left|\hat{q} - q\right| < y \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}}\right\} \approx P_{\theta}.$$

Поскольку  $\max_{0 < q < 1} \sqrt{\frac{1 + q - q^2}{n}} = \frac{5}{4}$ , то:

$$P\left\{\left|\hat{q} - q\right| < y \frac{5}{4}\right\} \geq P_{\theta},$$

$$P\left\{\hat{q} - y \frac{5}{4} < q < \hat{q} + y \frac{5}{4}\right\} \geq P_{\theta}.$$

Поскольку полученное неравенство справедливо при всех допустимых значениях параметра  $q$ , то интервал:

$$\left(\hat{q} - y \frac{5}{4}; \hat{q} + y \frac{5}{4}\right),$$

$$\left(1 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - y \frac{5}{4}; 1 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i + y \frac{5}{4}\right),$$

является приближенным доверительным интервалом для параметра  $q$  с уровнем доверия не меньше  $P_{\theta}$ .

**Ответ:**

$$\left(1 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - y \frac{5}{4}; 1 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i + y \frac{5}{4}\right), \text{ где } y - \text{квантиль стандартного нормального}$$

распределения  $N(0,1)$  уровня  $\frac{1 + P_{\theta}}{2}$ .

### Задача 3.8.

Задана случайная величина  $\xi$ , имеющая нормальное распределение  $N(m, \sigma^2)$ , где  $m$  и  $\sigma^2$  – неизвестные параметры. Построить приближенную верхнюю границу для  $\sigma$  с уровнем доверия не меньше  $P_{\theta}$ .

**Решение:**

Рассмотрим величину  $\frac{|\xi|}{\sigma}$  и неравенство  $y < \frac{|\xi|}{\sigma}$ : если бы величина  $y$  была выбрана таким образом, что вероятность:

$$P\left\{y < \frac{|\xi|}{\sigma}\right\} \geq P_{\theta},$$

то отсюда следовало бы что:

$$P\left\{\sigma < \frac{|\xi|}{y}\right\} \geq P_{\theta},$$

то есть статистика  $\frac{|\xi|}{y}$  являлась бы верхней доверительной границей с уровнем доверия не меньше  $P_{\theta}$ . Остается лишь определить значение величины  $y$ .

Для определения величины  $y$  рассмотрим исходную вероятность:

$$P\left\{y < \frac{|\xi|}{\sigma}\right\} = 1 - P\left\{\frac{|\xi|}{\sigma} < y\right\} = 1 - P\left\{-y < \frac{\xi}{\sigma} < y\right\}.$$

По условию величина  $\xi$  имеет нормальное распределение  $N(m, \sigma^2)$ , поэтому величина  $\frac{\xi}{\sigma}$  имеет нормальное распределение  $N\left(\frac{m}{\sigma}, 1\right)$ , тогда:

$$P\left\{y < \frac{|\xi|}{\sigma}\right\} = 1 - P\left\{-y < \frac{\xi}{\sigma} < y\right\} = 1 - \int_{-y}^y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\left(x - \frac{m}{\sigma}\right)^2}{2}} dx \geq 1 - \max_{m, \sigma} \int_{-y}^y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\left(x - \frac{m}{\sigma}\right)^2}{2}} dx.$$

Легко видеть, что наибольшего значения величина интеграла принимает при  $\frac{m}{\sigma} = 0$ , тогда:

$$\begin{aligned} P\left\{y < \frac{|\xi|}{\sigma}\right\} &\geq 1 - \int_{-y}^y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 1 - (\Phi(y) - \Phi(-y)) = 1 - \Phi(y) + \Phi(-y) = \\ &= \Phi(-y) + \Phi(-y) = 2\Phi(-y), \end{aligned}$$

где  $\Phi(x)$  – функция распределения стандартного нормального распределения  $N(0,1)$ .

Пусть  $\Phi(-y) = \frac{P_\delta}{2}$ , тогда:

$$P\left\{y < \frac{|\xi|}{\sigma}\right\} \geq 2\Phi(-y) = 2 \frac{P_\delta}{2} = P_\delta,$$

что и требовалось для построения приближенной верхней границы.

**Ответ:**

$\frac{|\xi|}{y}$ , где  $y$  – квантиль уровня  $\frac{P_\delta}{2}$  стандартного нормального распределения  $N(0,1)$ .