

Тема 7. РАЗЛИЧЕНИЕ ДВУХ ПРОСТЫХ ГИПОТЕЗ

А) Число наблюдений фиксировано: процедура Неймана-Пирсона

Пусть $x \equiv (x_1, x_2, \dots, x_n)$ — результаты n наблюдений (не обязательно независимых), являющиеся конкретными значениями многомерной случайной величины $\xi \equiv (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$. Имеется два предположения (две гипотезы) относительно закона распределения наблюдений:

$$H_0: p_0(x) \quad \text{и} \quad H_1: p_1(x).$$

По наблюдениям x требуется принять одно из двух решений: «верна гипотеза H_0 » или «верна гипотеза H_1 ». Сказанное означает, что нужно построить решающую функцию (процедуру различения) $\delta(x)$, принимающую два значения 0 и 1:

$$\delta(x) = \begin{cases} 1 & (\text{верна гипотеза } H_1), \text{ если } x \in \Gamma_1, \\ 0 & (\text{верна гипотеза } H_0), \text{ если } x \in \Gamma_0. \end{cases}$$

Область, в которой $\delta(x) = 1$, обозначена Γ_1 , а область, где $\delta(x) = 0$, — Γ_0 . Таким образом, решающая функция $\delta(x; \Gamma)$ определяется разбиением $\Gamma = (\Gamma_0, \Gamma_1)$ пространства X значений x : $\Gamma_0 \cup \Gamma_1 = X$, $\Gamma_0 \cap \Gamma_1 = \emptyset$.

При любой решающей функции $\delta(x)$ возможны ошибки двух типов:

ошибка **первого** рода: «принять H_1 при истинности H_0 » и

ошибка **второго** рода: «принять H_0 при истинности H_1 »

и соответствующие вероятности

$$\alpha = \mathbf{P}\{\text{принята } H_1 \mid H_0\} = \int_{\Gamma_1} p_0(x) dx \quad \text{— вероятность ошибки 1-го рода}$$

и

$$\beta = \mathbf{P}\{\text{принята } H_0 \mid H_1\} = \int_{\Gamma_0} p_1(x) dx \quad \text{— вероятность ошибки 2-го рода.}$$

Характеристикой решающей функции $\delta(x)$ являются эти две вероятности.

Невозможно одновременно уменьшить обе вероятности. Оптимальным (по Нейману-Пирсону) решающим правилом называется такое, для которого при **заданном уровне** α_0 вероятности ошибки **первого** рода,

$$\alpha = \mathbf{P}\{\text{принять } H_1 \mid H_0\} \leq \alpha_0,$$

вероятность ошибки **второго** рода **минимальна**:

$$\beta = \mathbf{P}\{\text{принята } H_0 \mid H_1\} \rightarrow \min.$$

Оказывается (фундаментальная лемма **Неймана-Пирсона**), оптимальное правило $\delta(x)$ имеет область Γ_1 принятия H_1 следующего вида:

$$\Gamma_1 = x: \frac{p_1(x)}{p_0(x)} \geq h, \quad (7.1)$$

где h определяется из условия:

$$\alpha(h) = \alpha_0 \quad (7.2)$$

В задачах на **построение решающей функции** обычно требуется найти:

- 1) вид решающего правила $\delta(x)$;
- 2) порог h ;
- 3) вероятность $\beta = P\{\text{принята } H_0 \mid H_1\}$;

4) если число n наблюдений не задано, то определить количество наблюдений n так, чтобы обеспечить заданный уровень для вероятности ошибки **второго рода**: $\beta(n) = \beta_0$.

Пример 1 (о параметре показательного распределения — задача, актуальная, например, в теории надежности).

Пусть $x \equiv (x_1, x_2, \dots, x_n)$ — выборка (n независимых одинаково распределённых СВ $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$), распределённых по показательному закону:

$$\xi_i \sim a e^{-ax_i}, \quad x_i \geq 0, \quad i = \overline{1, n}.$$

Имеется **две гипотезы** относительно параметра a :

$$H_0: a = a_0 = 1,$$

$$H_1: a = a_1 = 1,2.$$

Пусть $n = 100$ и задано $\alpha_0 = 0,05$. Требуется найти $\delta(x)$, $\Gamma = (\Gamma_0, \Gamma_1)$ и β .

Выписываем два предположения о законе распределения выборки:

$$p_1(x) = a_1^n e^{-a_1 \sum_{i=1}^n x_i} \quad \text{и}$$

$$p_0(x) = a_0^n e^{-a_0 \sum_{i=1}^n x_i}.$$

1) Определяем решающее правило:

$$\Gamma_1 = x: \frac{p_1(x)}{p_0(x)} \geq h = \left\{ x: \frac{a_1^n}{a_0^n} e^{-(a_1 - a_0) \sum_{i=1}^n x_i} \geq h \right\} =$$

приводим к удобному виду (выделяем решающую статистику):

$$\Gamma_1 = \left\{ x: n \ln \frac{a_1}{a_0} - (a_1 - a_0) \sum_{i=1}^n x_i \geq \ln h \equiv h_1 \right\} = \left\{ x: \sum_{i=1}^n x_i \leq \frac{h_1 - n \ln \frac{a_1}{a_0}}{a_0 - a_1} \equiv h_2 \right\}.$$

Заметим, что при делении на отрицательное число $(a_0 - a_1)$ **знак неравенства изменился**. Итак, решающее правило $\delta(x)$ имеет вид:

если $\sum_{i=1}^n x_i \leq h_2$, то принимается гипотеза H_1 ;

если $\sum_{i=1}^n x_i > h_2$, то принимается гипотеза H_0 .

2) Находим порог h из условия $\alpha(h_2) = \alpha_0$:

$$\alpha(h_2) = \mathbf{P}\{\text{принята } H_1 | H_0\} = \mathbf{P}\left\{\sum_{i=1}^n x_i \leq h_2 | H_0\right\} \approx$$

учтем, что если верна гипотеза H_0 , то $\sum_{i=1}^n x_i \sim N\left(n \cdot \frac{1}{a_0}, n \cdot \frac{1}{a_0^2}\right)$.

$$\approx \Phi\left(\frac{h_2 - n/a_0}{\sqrt{n}/a_0}\right) = \alpha_0 = 0,05. \quad (7.3)$$

откуда получаем значение аргумента

$$\frac{h_2 - n/a_0}{\sqrt{n}/a_0} = \Phi^{-1}(\alpha_0) \approx -1,65.$$

$$h_2 \approx \frac{n}{a_0} - 1,65 \frac{\sqrt{n}}{a_0} = \frac{100}{1} - 1,65 \cdot \frac{10}{1} = 83,5.$$

Итак, решающая процедура $\delta(x)$ такова:

если $\sum_{i=1}^n x_i \leq 83,5$, то принимается гипотеза H_1 ; иначе — H_0 .

3) Определим вероятность β ошибки второго рода:

$$\begin{aligned} \beta &= \mathbf{P}\{\text{принята } H_0 | H_1\} = \mathbf{P}\left\{\sum_{i=1}^n x_i > 83,5 | H_1\right\} \approx \\ &\approx 1 - \Phi\left(\frac{83,5 - n/a_1}{\sqrt{n}/a_1}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{83,5 - 100/1,2}{10/1,2}\right) \approx 0,5. \end{aligned}$$

Здесь учтено, что если верна гипотеза H_1 , то сумма $\sum_{i=1}^n x_i$ распре-

делена нормально: $\sum_{i=1}^n x_i \sim N\left(\frac{n}{a_1}, \frac{n}{a_1^2}\right)$.

Мы получили $\beta = 0,5$. Нас может не устраивать такая вероятность ошибки. Нужно увеличить число наблюдений.

4) Если мы имеем возможность изменять n , то можно уменьшить β , задав эту вероятность на нужном уровне, например, $\beta_0 = 0,05$.

Тогда получаем два условия:

$$\alpha = \mathbf{P}\{\text{принята } H_1 | H_0\} = \Phi\left(\frac{h_2 - n/a_0}{\sqrt{n}/a_0}\right) = \alpha_0; \quad (7.4)$$

$$\beta = \mathbf{P}\{\text{принята } H_0 | H_1\} = 1 - \Phi\left(\frac{h_2 - n/a_1}{\sqrt{n}/a_1}\right) = \beta_0. \quad (7.5)$$

Имеем систему из двух уравнений с двумя неизвестными n и h_2 . Поскольку $\Phi^{-1}(\alpha) = \Phi^{-1}(0,05) \approx -1,65$ и $\Phi^{-1}(1-\beta) = \Phi^{-1}(0,95) \approx 1,65$, то можно выразить h_2 из (7.4) и (7.5):

$$\begin{cases} h_2 = \frac{n}{a_0} - 1,65 \frac{\sqrt{n}}{a_0}, \\ h_2 = \frac{n}{a_1} + 1,65 \frac{\sqrt{n}}{a_1}. \end{cases}$$

Приравняв правые части, получаем:

$$n \frac{1}{a_0} - \frac{1}{a_1} = 1,65 \sqrt{n} \frac{1}{a_0} + \frac{1}{a_1}.$$

Решая квадратное уравнение, получаем $n \approx 225$, а затем находим

$$h_2 = \frac{1}{a_0} \cdot n - 1,65 \sqrt{n} = 225 - 1,65 \cdot 15 \approx 200.$$

Пример 2. Пётр утверждает, что умеет бросать монету так, что вероятность выпадения герба равна 0,6. Это гипотеза

$$H_1: P(\Gamma) = p_1 = 0,6.$$

Павел утверждает, что это невозможно, и что вероятность выпадения герба равна 0,5. Это гипотеза

$$H_0: P(\Gamma) = p_0 = 0,5.$$

Как установить, кто из них прав?

Решение.

Во-первых, Пётр должен бросить монету некоторое количество $n = ?$ раз.

Во-вторых, нужно построить процедуру проверки двух гипотез H_1 и H_0 по n наблюдениям, причём число n выбрать так, чтобы вероятности ошибок 1-го и 2-го рода α и β были малыми и, если по справедливости, то одинаковыми, например, $\alpha = \beta = 0,025$ (по согласию Пётра и Павла).

Будущие результаты наблюдений $\xi \equiv (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ — это случайные величины, которые примут некоторые конкретные значения $x \equiv (x_1, x_2, \dots, x_n)$, $x_i \in \{0; 1\}$, $i = \overline{1, n}$, с вероятностями

$$\mathbf{P}(x_i) = p^{x_i} (1-p)^{1-x_i}.$$

1) Вид решающего правила.

Запишем два варианта закона распределения наблюдений: если верна гипотеза H_0 , то

$$\mathbf{P}_0(x) = \prod_{i=1}^n \mathbf{P}\{x_i | H_0\} = \prod_{i=1}^n p_0^{x_i} (1-p_0)^{1-x_i} = \frac{p_0^{\sum_{i=1}^n x_i}}{(1-p_0)^n};$$

если верна гипотеза H_1 , то

$$P_1(x) = \frac{p_1}{1-p_1} \sum_{i=1}^n x_i (1-p_1)^n,$$

где $\sum_{i=1}^n x_i$ — число выпадений герба.

Область принятия гипотезы H_1 :

$$\Gamma_1 = \{x: \frac{P_1(x)}{P_0(x)} \geq h\},$$

где **нужно выбрать h и n так, что** $\alpha(n, h) = 0,025$ и $\beta(n, h) = 0,025$. **Конкретизируем Γ_1 :**

$$\begin{aligned} \Gamma_1 &= \left\{x: \frac{p_1}{1-p_1} \sum_{i=1}^n x_i (1-p_1)^n \geq \frac{p_0}{1-p_0} \sum_{i=1}^n x_i (1-p_0)^n \geq h\right\} = \\ &= \left\{x: \frac{p_1}{p_0} \cdot \frac{1-p_0}{1-p_1} \sum_{i=1}^n x_i \geq h\right\} = \left\{x: \sum_{i=1}^n x_i \geq h_1(n)\right\} \end{aligned}$$

где в неизвестное $h_1(n)$ вошли все величины, кроме наблюдений (после логарифмирования и переноса).

Имеем два условия:

$$\begin{cases} \alpha(n, h) = P\{\text{принята } H_1 | H_0\} = 0,025; \\ \beta(n, h) = P\{\text{принята } H_0 | H_1\} = 0,025. \end{cases}$$

$$\alpha = P\{\text{принять } H_1 | H_0\} = P\left\{S_n = \sum_{i=1}^n x_i \geq h_1 | H_0\right\} = 1 - P\{S_n < h_1 | H_0\} =$$

Здесь $S_n = \sum_{i=1}^n x_i$ — **решающая статистика** (количество успехов).

Если верна гипотеза H_0 , то $S_n = \sum_{i=1}^n x_i \sim Bi(n, p_0)$ имеет приближенно нормальное распределение $N(np_0, np_0(1-p_0))$.

$$\approx 1 - \Phi\left(\frac{h_1 - np_0}{\sqrt{np_0(1-p_0)}}\right) = 0,025 \Rightarrow \frac{h_1 - np_0}{\sqrt{np_0(1-p_0)}} = 2.$$

Если же верна гипотеза H_1 , то $S_n = \sum_{i=1}^n x_i \sim Bi(n, p_1)$ имеет приближенно нормальное распределение $N(np_1, np_1(1-p_1))$.

$$\begin{aligned} \beta &= P\{\text{принята } H_0 | H_1\} = P\{S_n \leq h_1 | H_1\} \approx \Phi\left(\frac{h_1 - np_1}{\sqrt{np_1(1-p_1)}}\right) = 0,025 \Rightarrow \\ &\Rightarrow \frac{h_1 - np_1}{\sqrt{np_1(1-p_1)}} = -2. \end{aligned}$$

Итак получили систему из двух уравнений:

$$\begin{cases} h_1 - np_0 = 2\sqrt{np_0(1-p_0)}; \\ h_1 - np_1 = -2\sqrt{np_1(1-p_1)}. \end{cases}$$

Вычтем одно уравнение из другого:

$$\begin{aligned} n(p_1 - p_0) &= 2\sqrt{n} \sqrt{p_0(1-p_0)} + \sqrt{p_1(1-p_1)} \Rightarrow \\ n &= 2 \cdot \frac{\sqrt{p_0(1-p_0)} + \sqrt{p_1(1-p_1)}}{p_1 - p_0}^2 = 2 \cdot \frac{0,5 + 0,5}{0,1}^2 = 400. \end{aligned}$$

$$\text{Порог: } h_1 = np_0 + 2\sqrt{np_0(1-p_0)} = 200 + 2 \cdot \frac{1}{2} \sqrt{400} = 220.$$

Итак: $\Gamma_0 = \left\{ x: \sum_{i=1}^{400} x_i < 220 \right\}$. Таким образом, решающая процедура

имеет вид:

если $S_n = \sum_{i=1}^{400} x_i < 220$, то принимается гипотеза $H_0 = \{\text{Пётр, ты неправ}\}$.

если же $S_n = \sum_{i=1}^{400} x_i \geq 220$, то принимается гипотеза H_1 .

Б) Число наблюдений не фиксировано: критерий Вальда (ПКОВ — последовательный критерий отношения вероятностей)

Во многих практических задачах бывает важно максимально быстро принять решение (задачи военные, испытания в теории надежности, оценка эффективности экономических и других сложных систем). Возникает следующая постановка задачи различения двух гипотез.

Наблюдатель последовательно получает наблюдения $x_1, x_2, \dots, x_n, \dots$, независимые и одинаково распределенные. Имеется две гипотезы

$$H_0: x_i \sim p_0(x_i) \quad \text{и} \quad H_1: x_i \sim p_1(x_i).$$

Требуется построить такое решающее правило δ^* , для которого вероятности α и β ошибок находятся на заданном уровне, и при этом среднее число наблюдений минимально. Таким правилом является ПКОВ — последовательный критерий отношения вероятностей, определяемый двумя порогами A и B , **верхним и нижним**: $0 < B < 1 < A < \infty$ и состоящий в следующем.

На каждом шаге, после получения n -го наблюдения, вычисляется отношение правдоподобия L_n двух гипотез,

$$L_n \equiv \frac{p_1(x_1)}{p_0(x_1)} \cdot \frac{p_1(x_2)}{p_0(x_2)} \cdot \dots \cdot \frac{p_1(x_n)}{p_0(x_n)} \quad (7.6)$$

и оно сравнивается с порогами A и B :

- 1) если $L_n \geq A$, то принимается гипотеза H_1 и наблюдения заканчиваются,
- 2) если $L_n \leq B$, то принимается гипотеза H_0 и наблюдения заканчиваются,
- 3) если $B < L_n < A$, то наблюдения продолжаются, делается следующее $(n + 1)$ -е наблюдение.

Пороги определяются так, чтобы вероятности ошибок $\alpha(A, B)$ и $\beta(A, B)$ были на заданном уровне α и β . Справедлива теорема Вальда и Вольфовица, доказывающая, что такое правило имеет минимальные (среди всех возможных процедур) средние числа наблюдений $\bar{v}_0 = M(v | H_0)$ и $\bar{v}_1 = M(v | H_1)$, где v — число наблюдений — случайная величина.

Имеются весьма **точные и простые** приближенные формулы для порогов:

$$A \approx \frac{1-\beta}{\alpha}, \quad B \approx \frac{\beta}{(1-\alpha)}, \quad (7.7)$$

а также для средних чисел наблюдений:

$$M(v | H_1) \approx \frac{(1-\beta) \ln A + \beta \ln B}{M(\zeta | H_1)}, \quad M(v | H_0) \approx \frac{\alpha \ln A + (1-\alpha) \ln B}{M(\zeta | H_0)}, \quad (7.8)$$

$$M(\zeta | H_k) = M \ln \frac{p_1(x_i)}{p_0(x_i)} | H_k \quad \text{— информация по Кульбаку, } k = 0, 1.$$

Здесь мы использовали обозначение: $\zeta = \ln \frac{p_1(x_i)}{p_0(x_i)}$.

При решении задач обычно требуется найти:

- 1) вид решающего правила;
- 2) пороги;
- 3) средние числа наблюдений (при H_0 и H_1).

Пример 3. Различение гипотез о среднем нормальной совокупности.

На выходе приёмника РЛС в дискретные моменты времени $1, 2, \dots, n, \dots$ измеряется напряжение сигнала S с аддитивной нормальной и независимой по времени помехой:

$$\xi_i = S + \varepsilon_i, \quad \varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2), \quad i \in N.$$

Рассмотрим две гипотезы:

$$H_0: S = 0 \text{ (нет цели)} \Leftrightarrow \xi_i \sim N(0, \sigma^2), \quad \sigma^2 = 1, \quad i \in N.$$

$$H_1: S = a \neq 0 \text{ (цель есть)} \Leftrightarrow \xi_i \sim N(a, \sigma^2), \quad a = 0, 1, \quad \sigma^2 = 1, \quad i \in N.$$

Построить последовательную процедуру решения задачи о наличии цели; принять:

$$\alpha = P \{ \text{принять } H_1 | H_0 \} = 10^{-4} \text{ (вероятность ложной тревоги);}$$

$$\beta = P \{ \text{принять } H_0 | H_1 \} = 10^{-2} \text{ (вероятность пропуска).}$$

1) Решающее правило.

На n -м шаге логарифм отношения правдоподобия:

$$\mathbf{M}(\zeta | H_k) = \mathbf{M} \ln \frac{p_1(x_i)}{p_0(x_i)} | H_k$$

$$\begin{aligned} \ln L_n &= \sum_{i=1}^n \ln \frac{p_1(x_i)}{p_0(x_i)} = \sum_{i=1}^n \ln \frac{\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{(x_i-a)^2}{2\sigma^2}\right\}}{\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{x_i^2}{2\sigma^2}\right\}} = \\ &= \sum_{i=1}^n -\frac{1}{2\sigma^2} [x_i^2 - 2ax_i + a^2 - x_i^2] = \frac{a}{\sigma^2} \left(\sum_{i=1}^n x_i - \frac{na}{2} \right). \end{aligned}$$

В терминах суммы S_n решающая процедура δ^* на n -м шаге примет вид: здесь переход написать к сумме

если $S_n = \sum_{i=1}^n x_i \geq \frac{\sigma^2}{a} \ln A + \frac{na}{2} \equiv a(n)$, то принимается гипотеза H_1 ;

если $S_n = \sum_{i=1}^n x_i \leq \frac{\sigma^2}{a} \ln B + \frac{na}{2} \equiv b(n)$, то принимается гипотеза H_0 ;

если $b(n) < S_n = \sum_{i=1}^n x_i < a(n)$, то следует продолжить наблюдения.

2) Пороги.

$$A \approx A' = \frac{1-\beta}{\alpha} = \frac{1-10^{-2}}{10^{-4}} \approx 10^4, \quad \ln A \approx 4 \cdot 2,3 = 9,2;$$

$$B \approx B' = \frac{\beta}{1-\alpha} \approx 10^{-2}, \quad \ln B \approx -2 \cdot 2,3 = -4,6.$$

3) Среднее число наблюдений.

Введём обозначение: $\zeta_i = \frac{a}{\sigma^2} x_i - \frac{a}{2}$ (это одно слагаемое в формуле для $\ln L_n$).

$$\mathbf{M}(\zeta_i | H_0) = -\frac{a^2}{2\sigma^2}, \quad \mathbf{M}(\zeta_i | H_1) = \frac{a^2}{2\sigma^2};$$

$$\mathbf{M}(v | H_1) = \frac{(1-\beta)\ln A + \beta\ln B}{\mathbf{M}(\zeta | H_1)} \approx \frac{\ln A}{a^2/2\sigma^2} = \frac{2 \cdot 1 \cdot 9,2}{(0,1)^2} = 1840;$$

$$\mathbf{M}(v | H_0) = \frac{\alpha \ln A + (1-\alpha)\ln B}{\mathbf{M}(\zeta | H_0)} \approx \frac{\ln B}{-a^2/2\sigma^2} = \frac{-2 \cdot 1 \cdot 4,6}{-(0,1)^2} = 920.$$

Дополнительно построим решающее правило с фиксированным объёмом выборки, имеющее те же α и β . Определим объём выборки и сравним его с числом наблюдений для ПКОВ.

Процедура **Неймана-Пирсона** определяет область принятия гипотезы H_1 :

$$\Gamma_1 = x \equiv (x_1, x_2, \dots, x_n): \frac{p_1(x)}{p_0(x)} \geq h, \quad \alpha(h) = \alpha = 10^{-4};$$

$$\frac{p_1(x)}{p_0(x)} = -\frac{1}{2\sigma^2} \left[\sum_{i=1}^n (x_i - a)^2 - \sum_{i=1}^n x_i^2 \right] = \frac{1}{2\sigma^2} \left[2a \sum_{i=1}^n x_i - na^2 \right];$$

$$\Gamma_1 = \left\{ x: \sum_{i=1}^n x_i \geq \frac{\sigma^2}{a} \ln h + n \frac{a}{2} \equiv h_1 \right\}.$$

Имеем **два условия для вероятностей ошибок:**

а) если верна гипотеза H_0 , то $S_n = \sum_{i=1}^n x_i \sim N(0, n\sigma^2)$, поэтому

$$\alpha = \mathbf{P} \{ \text{принята } H_1 | H_0 \} \approx 1 - \Phi \frac{h_1 - 0}{\sigma \sqrt{n}} = 10^{-4};$$

б) если верна гипотеза H_1 , то $S_n = \sum_{i=1}^n x_i \sim N(na, n\sigma^2)$, поэтому

$$\beta = \mathbf{P} \{ \text{принята } H_0 | H_1 \} \approx 1 - \Phi \frac{h_1 - na}{\sigma \sqrt{n}} = 10^{-2}.$$

Из каждого условия определяем порог:

$$h_1 = Q(1 - 10^{-4}) \cdot \sigma \sqrt{n} = 3,7 \sigma \sqrt{n};,$$

$$h_1 = na + Q(10^{-2}) \cdot \sigma \sqrt{n} = na - 2,35 \sigma \sqrt{n}.$$

Приравнявая правые части, получаем:

$$na = \sigma \sqrt{n} (3,7 + 2,35) \Rightarrow a \sqrt{n} = 6,05 \sigma \Rightarrow n \approx \frac{\sigma^2}{a^2} 6^2 = \frac{1 \cdot 36}{10^{-2}} = 3600$$

против 920 и 1840 для ПКОВ.

Пример 4. Различение гипотез о вероятности случайного события. Пётр утверждает, что может бросать монету с вероятностью $p_1 = 0,6$:

$$H_1: P(\Gamma) = p_1 = 0,6.$$

Павел утверждает, что это невозможно, и что

$$H_0: P(\Gamma) = p_0 = 0,5.$$

Построить последовательное решающее правило с $\alpha = \beta = 0,025$ и определить среднее число наблюдений.

Решение. Пусть $x \equiv (x_1, x_2, \dots, x_n)$ — результаты n наблюдений, где $x_i \in \{0; 1\}$, $i = \overline{1, n}$.

А) Если верна гипотеза H_1 , то

$$x_i \sim \mathbf{P}_1(x_i) = p_1^{x_i} (1 - p_1)^{1-x_i} = \frac{p_1}{1-p_1}^{x_i} (1-p_1), \quad i \in N.$$

В) Если верна гипотеза H_0 , то

$$x_i \sim \mathbf{P}_0(x_i) = p_0^{x_i} (1 - p_0)^{1-x_i} = \frac{p_0}{1-p_0}^{x_i} (1-p_0), \quad i \in N.$$

1) Решающее правило.

Условие **продолжения наблюдений** имеет вид: $\ln B < \ln L_n < \ln A$.

$$\ln L_n = \sum_{i=1}^n \ln \frac{P_1(x)}{P_0(x)} = \sum_{i=1}^n \left[x_i \ln \frac{p_1}{p_0} \frac{(1-p_0)}{(1-p_1)} + \ln \frac{(1-p_1)}{(1-p_0)} \right] = C_1 \sum_{i=1}^n x_i + n C_2,$$

где $C_1 = \ln \frac{p_1}{p_0} \frac{(1-p_0)}{(1-p_1)} = \ln \frac{0,6}{0,4} = \ln 1,5 \approx 0,4$, $C_2 \equiv \ln \frac{(1-p_1)}{(1-p_0)} = \ln \frac{0,4}{0,5} \approx -0,22$.

Условие продолжения наблюдений принимает вид:

$$b(n) \equiv \frac{1}{C_1} (\ln B - n C_2) < \sum_{i=1}^n x_i < \frac{1}{C_1} (\ln A - n C_2) \equiv a(n).$$

2) Пороги.

$$A \approx A' = \frac{1-\beta}{\alpha} = \frac{1-10^{-2}}{10^{-4}} \approx 40; \quad B \approx B' = \frac{\beta}{1-\alpha} \approx \frac{1}{40};$$

$$\ln A \approx \ln 4 + \ln 10 = 1,38 + 2,3 = 3,68 \approx 3,7;$$

$$\ln B \approx -3,7.$$

$$a(n) = \ln 40 + n \ln \frac{0,5}{0,4} \cdot \ln^{-1} \frac{0,6}{0,4} \approx (3,68 + 0,22n) \cdot (0,4)^{-1} = 9,2 + 0,55n;$$

$$b(n) = -9,2 + 0,55n.$$

Итак, если для числа $S(n)$ выпадений герба после n бросаний, верны оба неравенства:

$$b(n) = -9,2 + 0,55n < S(n) = \sum_{i=1}^n x_i < 9,2 + 0,55n = a(n),$$

то наблюдения продолжаются до момента нарушения хотя бы одного из неравенств (говорят: до момента выхода на **границу**).

Нетрудно определить минимально возможное число наблюдений:

А) если подряд наблюдаются только нули (принятие гипотезы H_0), то

$$S(n) \equiv \sum_{i=1}^n x_i = 0, \text{ и } -9,2 + 0,55n = 0 \Leftrightarrow n \approx 17;$$

В) если только единицы (принятие гипотезы H_1), то

$$S(n) \equiv \sum_{i=1}^n x_i = n, \text{ и } 9,2 + 0,55n = n \Leftrightarrow n \approx 20.$$

3) Среднее число наблюдений.

$$M(v | H_1) \approx \frac{(1-\beta) \ln A + \beta \ln B}{M(\zeta | H_1)} \approx \frac{\ln A}{M(\zeta | H_1)} \approx \frac{3,7}{0,02} = 185,$$

где знаменатель определен следующим образом:

$$\begin{aligned} M(\zeta | H_1) &= M \ln \frac{P_1(\xi)}{P_0(\xi)} | H_1 = M C_1 \xi + C_2 | H_1 = p_1 C_1 + C_2 = \\ &= 0,6 \ln \frac{0,6}{0,4} - \ln \frac{0,5}{0,4} \approx 0,6 \cdot 0,4 - 0,22 = 0,24 - 0,22 = 0,02. \end{aligned}$$

$$M(v | H_0) \approx \frac{\alpha \ln A + (1-\alpha) \ln B}{M(\zeta | H_0)} \approx \frac{\ln B}{M(\zeta | H_0)} \approx \frac{-3,7}{-0,02} = 185,$$

где знаменатель определен следующим образом:

$$M(\zeta | H_0) = p_0 C_1 + C_2 = 0,5 \cdot 0,4 - 0,22 = -0,02.$$

ДОМАШНЕЕ ЗАДАНИЕ

7.1. Случайная величина имеет распределение **Пуассона** с параметром λ . Используя выборку объёма n , определить наилучшую критическую область для проверки гипотезы $H_0: \lambda = \lambda_0$ против альтернативной гипотезы $H_1: \lambda = \lambda_1$. Рассмотреть случаи: а) $\lambda_0 < \lambda_1$; б) $\lambda_0 > \lambda_1$.

Ответ: а) $\sum_{i=1}^n x_i > h$; б) $\sum_{i=1}^n x_i < h$.

7.2. Случайная величина ξ имеет **нормальное** распределение $N(0, \sigma^2)$. Используя выборку $x \equiv (x_1, x_2, \dots, x_n)$ этой случайной величины объёма n , определить наилучшую критическую область W_k для проверки гипотезы $H_0: m = m_0$ против альтернативной гипотезы $H_1: m = m_1$.

Ответ. При $m_0 < m_1$ имеем $W_k = \left\{ x: \sum_{i=1}^n x_i > h_1(\alpha) \right\}$; при $m_0 > m_1$ имеем $W_k = \left\{ x: \sum_{i=1}^n x_i < h_2(\alpha) \right\}$; $h_1(\alpha)$ и $h_2(\alpha)$ — константы, зависящие от уровня значимости α .

7.3. Пусть случайная величина ξ — число «успехов» в независимых испытаниях, а p — вероятность «успеха» в каждом испытании. Определить **наилучшую критическую** область для проверки гипотезы $H_0: p = p_0$ против альтернативной гипотезы $H_1: p = p_1$.

Ответ. При $p_0 > p_1$ имеем $W_k = \left\{ \sum_{i=1}^n x_i < b_\alpha \right\}$; при $p_0 < p_1$ имеем $W_k = \left\{ \sum_{i=1}^n x_i > c_\alpha \right\}$; α — уровень значимости.

7.4 [2]. Случайная величина ξ имеет **нормальное** распределение $N(m, 1)$. Проверяется гипотеза $H_0: m = 0$ против альтернативной гипотезы $H_1: m = 1$ на уровне значимости $\alpha = 0,05$. Сколько наблюдений необходимо провести, чтобы мощность критерия была не меньше 0,90?

Ответ. $n \geq 9$.

Задачи на построение ПКОВ

7.5. Проверка гипотезы о дисперсии нормальных наблюдений.

Построить последовательную процедуру различения следующих гипотез:

$$H_0: \xi_i \sim N(0, \sigma_0^2), \quad H_1: \xi_i \sim N(0, \sigma_1^2), \quad \sigma_0 < \sigma_1, \quad \sigma_0 = 1,0, \quad \sigma_1 = 1,1.$$

Вероятности ошибок принять $\alpha = \beta = 10^{-2}$.

Ответ. Условие продолжения наблюдений имеет вид:

$$b_n = b + c \cdot n < \sum_{i=1}^n x_i^2 < a_n = a + c \cdot n,$$

$$\text{где } a(n) = \ln A - n \ln \frac{\sigma_0}{\sigma_1} - \frac{2\sigma_1^2\sigma_0^2}{\sigma_1^2 - \sigma_0^2}, \quad b(n) = \ln B - n \ln \frac{\sigma_0}{\sigma_1} - \frac{2\sigma_1^2\sigma_0^2}{\sigma_1^2 - \sigma_0^2}.$$

Средние числа наблюдений: $M(v | H_1) = M(v | H_0) \approx 900$.

7.6. Различение гипотез о распределении временного промежутка.

На автостраде измеряются промежутки времени между автомобилями. Имеются две гипотезы

$$H_0: \xi_i \sim p_0(x) = \sqrt{\frac{2}{\pi}} e^{-x^2/2}, \quad x \geq 0;$$

$$H_1: \xi_i \sim p_1(x) = e^{-x}, \quad x \geq 0 \quad (\text{пуассоновский поток}).$$

относительно распределения длины промежутка. Построить последовательное правило принятия решения (проверки гипотез) и определить средние числа наблюдений.

Ответ. Условие продолжения наблюдений имеет вид:

$$2(\ln B - nc) < \sum_{i=1}^n (x_i - 1)^2 < 2(\ln A - nc), \quad \text{где } c = \sqrt{\frac{2}{\pi e}}.$$