

Билет 1

Пусть X — случайная величина, закон распределения которой неизвестен (известен не полностью).

Определение. Статистической гипотезой называется любое утверждение относительно закона распределения случайной величины X .

Определение. Статистическая гипотеза называется простой, если она однозначно определяет закон распределения случайной величины X (однозначно задаёт функцию распределения случайной величины X как функцию своего аргумента). В противном случае статистическая гипотеза называется сложной.

Проверку статистических гипотез проводят следующим образом:

1. Формулируют основную гипотезу H_0 ;
2. Формулируют конкурирующую (альтернативную) гипотезу H_1 ; $H_0 \cap H_1 = \emptyset$, но, возможно, $H_0 + H_1$ не исчерпывают все возможные случаи;
3. На основании имеющейся выборки $\vec{X} \in X_n$ принимают решение об истинности H_0 или H_1 .

Определение. Правило, посредством которого принимается решение об истинности H_0 или H_1 , называется статистическим критерием проверки гипотез.

Задают критерий проверки гипотез обычно с использованием так называемого критического множества $W \subseteq X_n$. При этом решающее правило имеет вид:

$$\vec{x} \in W \implies \begin{cases} \text{отклоняют } H_0 \\ \text{принимают } H_1 \end{cases}, \quad \vec{x} \notin W \iff \vec{x} \in \underbrace{\overline{W}}_{X_n \setminus W} \implies \begin{cases} \text{принимают } H_0 \\ \text{отклоняют } H_1 \end{cases}$$

Замечание 1. Задать критерий проверки гипотезы и задать критическое множество — одно и то же.

Замечание 2. При использовании любого критерия возможны ошибки двух видов:

1. Принять конкурирующую гипотезу при использовании основной гипотезы — ошибка I рода. Вероятность совершения этой ошибки обозначим $P\{\vec{x} \in W | H_0\} = \alpha$;
2. Принять H_0 при истинности H_1 — ошибка II рода. Вероятность её совершения: $P\{\vec{x} \notin W | H_1\} = P\{\vec{x} \in X_n \setminus W | H_1\} = \beta$.

Замечание 1. Множество $X_n \setminus W$ называется доверительным множеством;

Замечание 2. Конечно, при построении критерия хотелось бы сделать так, чтобы α и β минимизировались, однако это невозможно. По этой причине при построении критерия исходят из принципа

$$\begin{cases} \beta \rightarrow \min \\ \alpha = \text{const} \end{cases}$$

или (что эквивалентно)

$$\begin{cases} \beta = \text{const} \\ \alpha \rightarrow \min \end{cases}$$

При этом α называют уровнем значительного критерия, а $1 - \beta$ называют мощностью критерия (таким образом, при построении критерия максимизируют его мощность при фиксированном уровне значимости).

Билет 2

Определение. Статистическая гипотеза называется параметрической, если она является утверждением относительно значений неизвестных параметров известного закона распределения.

3.5.2 Критерий Неймана-Пирсона проверки двух простых гипотез

Пусть

1. X — случайная величина;
2. $F(x, \theta)$ — функция распределения случайной величины X (известен общий вид функции F , но она зависит от неизвестного параметра θ).

Рассмотрим две простые параметрические гипотезы:

$$H_0 = \{\theta = \theta_0\} \text{ и } H_1 = \{\theta = \theta_1\}$$

где $\theta_0 \neq \theta_1$. Введём в рассмотрение статистику

$$\varphi(\vec{X}) = \frac{L(\vec{X}, \theta_1)}{L(\vec{X}, \theta_0)}$$

где $L(\vec{X}, \theta)$ — функция правдоподобия.

Определение. Статистика φ называется отношением правдоподобия.

Если значения функции достаточно большие, то это ассоциируется с истинностью H_1 . Очевидно, что «большие» значения статистики φ ассоциируются с истинностью конкурирующей гипотезы H_1 , поэтому критическое множество должно иметь вид:

$$W = \{\vec{x} \in X_n: \varphi(\vec{x}) \geq C_\varphi\}$$

где константа C_φ выбирается из условия

$$\alpha = P\{\varphi(\vec{X}) \geq C_\varphi | \theta = \theta_0\} \quad (25)$$

Замечание. При построении критерия зафиксировано некоторое $\alpha = \text{const}$ — вероятность совершения ошибки I рода. Чтобы построенный критерий имел уровень значимости α , необходимо, чтобы $P\{\vec{X} \in W | H_0\} = \alpha$ — в общем случае. В рассматриваемом случае $\vec{X} \in W \iff \varphi(\vec{X}) \geq C_\varphi$.

$$H_0 - \text{истина} \iff \theta = \theta_0$$

поэтому

$$P\{\vec{X} \in W | H_0\} = P\{\varphi(\vec{X}) \geq C_\varphi | \theta = \theta_0\}$$

Замечание 1. Построенный критерий называется критерием Неймана-Пирсона.

Билет 3

Пример. Пусть $X \sim N(m, \sigma^2)$, где m — неизвестно, σ^2 — известно. Рассмотрим задачу проверки двух простых гипотез

$$H_0 = \{m = m_0\} \text{ и } H_1 = \{m = m_1\}$$

где $m_0 < m_1$. В этом примере функция правдоподобия имеет вид:

$$L(x_1, \dots, x_n, m) = \left[\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \right]^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - m)^2}$$

Тогда отношение правдоподобия:

$$\begin{aligned} \varphi(\vec{X}) &= \frac{L(\vec{X}, m_1)}{L(\vec{X}, m_0)} = \frac{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - m_1)^2}}{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - m_0)^2}} = e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n [(X_i - m_1)^2 - (X_i - m_0)^2]} = \\ &= e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n [(X_i - m_1)^2 - (X_i - m_0)^2]} = e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n [X_i^2 - 2X_i m_1 + m_1^2 - X_i^2 + 2X_i m_0 - m_0^2]} = \\ &= e^{\frac{m_1 - m_0}{\sigma^2} (\sum_{i=1}^n X_i) - \frac{n}{2\sigma^2} [m_1^2 - m_0^2]} \end{aligned} \quad (26)$$

Выше было показано, что критическое множество должно иметь вид

$$W = \{\vec{x}: \varphi(\vec{x}) \geq C_\varphi\}$$

где $C_\varphi = \text{const}$ выбирается из условия

$$P\{\varphi \vec{X} \geq C_\varphi | H_0\} = \alpha$$

Условие

$$\begin{aligned} \varphi(\vec{x}) \geq C_\varphi &\iff \ln \varphi(\vec{X}) \geq \ln C_\varphi \iff \langle \text{с.м. 26} \rangle \iff \\ &\iff \ln[e^{\frac{m_1 - m_0}{\sigma^2} (\sum_{i=1}^n X_i) - \frac{n}{2\sigma^2} [m_1^2 - m_0^2]}] \geq \ln C_\varphi \iff \\ &\iff \frac{m_1 - m_0}{\sigma^2} \left(\sum_{i=1}^n X_i \right) - \frac{n}{2\sigma^2} [m_1^2 - m_0^2] \geq \ln C_\varphi \iff \\ &\iff \frac{m_1 - m_0}{\sigma^2} \left(\sum_{i=1}^n X_i \right) \geq \ln C_\varphi + \frac{n}{2\sigma^2} [m_1^2 - m_0^2] \iff \\ &\iff \langle m_1 > m_0 \implies m_1 - m_0 > 0 \rangle \iff \sum_{i=1}^n X_i \geq \underbrace{\frac{\sigma^2}{m_1 - m_0} [\ln C_\varphi - \frac{n}{2\sigma^2} [m_1^2 - m_0^2]]}_{c=\text{const}} \end{aligned}$$

Таким образом,

$$W = \{\vec{x} \in X_n: \sum_{i=1}^n x_i \geq c\}$$

где c выбирается из условия

$$\alpha = P\{\varphi(\vec{X}) \geq C_\varphi | H_0\} = P\{\sum_{i=1}^n X_i \geq C | m = m_0\}$$

(эти события эквивалентны). Если истина H_0 , т. е. $m = m_0$, то случайная величина

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim (nm_0, n\sigma^2)$$

Таким образом,

$$\alpha = P\{\sum_{i=1}^n X_i \geq C | m = m_0\} = 1 - P\{\sum_{i=1}^n X_i < C | m = m_0\} = 1 - \Phi\left(\frac{c - nm_0}{\sqrt{n}\sigma}\right)$$

то есть

$$\Phi\left(\frac{c - nm_0}{\sigma\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$

Таким образом

$$\frac{c - nm_0}{\sigma\sqrt{n}} = u_{1-\alpha}$$

($u_{1-\alpha}$ — квантиль уровня $1 - \alpha$ стандартного нормального распределения). $c = \sigma u_{1-\alpha}\sqrt{n} + nm_0$

Таким образом, критерий имеет вид:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n X_i \geq \sigma u_{1-\alpha}\sqrt{n} + nm_0 &\implies \begin{cases} \text{принять } H_1, \\ \text{отклонить } H_0 \end{cases} \\ \sum_{i=1}^n X_i < \sigma u_{1-\alpha}\sqrt{n} + nm_0 &\implies \begin{cases} \text{принять } H_0, \\ \text{отклонить } H_1 \end{cases} \end{aligned}$$

При этом вероятность совершения ошибки второго рода:

$$\begin{aligned} \beta &= P\{\vec{X} \notin W | H_1\} = P\{\sum_{i=1}^n X_i < C | m = m_1\} = \\ &= \langle c = \sigma u_{1-\alpha}\sqrt{n} + nm_0; \text{при } m = m_1: \sum_{i=1}^n X_i \sim N(nm_1, n\sigma^2) \rangle = \\ &= \Phi\left(\frac{(\sigma u_{1-\alpha}\sqrt{n} + nm_0) - nm_1}{\sigma\sqrt{n}}\right) = \Phi\left(\frac{\sigma u_{1-\alpha}\sqrt{n} - n(m_1 - m_0)}{\sigma\sqrt{n}}\right) = \Phi\left(u_{1-\alpha} - \sqrt{n}\frac{m_1 - m_0}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

Замечание. Если в условиях предыдущего примера $m_1 < m_0$, то критическое множество должно задаваться условием $\sum_{i=1}^n x_i \leq C$, где $C = \text{const}$ выбирается из условия $P\{\sum_{i=1}^n X_i > C | H_0\} = \alpha$, т. е. $P\{\sum_{i=1}^n X_i < C | m = m_0\} = \alpha$, т. е. $\Phi(c - \frac{nm_0}{\sigma\sqrt{n}}) = \alpha$, откуда

$$\frac{C - nm_0}{\sigma\sqrt{n}} = u_\alpha \implies C = \underbrace{\delta u_\alpha + \sqrt{n}}_{-\delta u_{1-\alpha} - \sqrt{n}} + nm_0$$

(т. к. $u_\alpha = u_{1-\alpha}$ в случае ст. норм? распределения).

Билет 4

3.5.3 Проверка сложный параметрических гипотез

Пусть

1. X — случайная величина;
2. $F(x, \theta)$ — функция распределения случайной величины X (общий вид функции F известен, но F зависит от неизвестного параметра θ).

Рассмотрим задачу проверки двух сложных гипотез:

$$H_0 = \{\theta \in \Theta_0\} \text{ и } H_1 = \{\theta \in \Theta_1\}$$

где $\Theta_0 \cap \Theta_1 = \emptyset$.

Пример 1. $\Theta_0 = \{\theta > \theta_0\}$, $\Theta_1 = \{\theta \leq \theta_0\}$.

Пример 2. $\Theta_0 = \{\theta < \theta_0\}$, $\Theta_1 = \{\theta > \theta_1\}$, где $\theta_0 < \theta_1$.

В этом случае, критерий, как и раньше, задаётся с использованием критического множества W , а решающее правило имеет вид:

$$\vec{x} \in W \implies \begin{cases} \text{отклоняют } H_0 \\ \text{принимают } H_1 \end{cases}, \vec{x} \notin W \iff \vec{x} \in \underbrace{\overline{W}}_{X_n \setminus W} \implies \begin{cases} \text{принимают } H_0 \\ \text{отклоняют } H_1 \end{cases}$$

При этом ошибки первого и второго родов определяются так же, как и раньше, но теперь их вероятности зависят от θ :

$$\begin{aligned} \alpha(\theta) &= P\{\vec{X} \in W | \theta \in \Theta_0\} \\ \beta(\theta) &= P\{\vec{X} \in X_n \setminus W | \theta \in \Theta_1\} \end{aligned}$$

Определение. Величина

$$\alpha = \sup_{\theta \in \Theta_0} \alpha(\theta)$$

называется размером критерия.

Определение. Функция

$$M(\theta) = P\{\vec{X} \in W|\theta\} \quad (27)$$

называется функцией мощности критерия.

Замечание 1. Условие 27, принятое в математической статистике, было бы удачнее записать в виде

$$M(t) = P\{\vec{X} \in W|\theta = t\}$$

т. е. $M(t)$ — вероятность события $\{\vec{X} \in W\}$ при условии, что неизвестный параметр имеет значение θ .

Замечание 2. Через функцию мощности можно выразить вероятности совершения ошибок первого и второго рода:

$$\begin{aligned} \alpha(\theta) &= M(\theta), \quad \theta \in \Theta_0 \\ \beta(\theta) &= 1 - M(\theta), \quad \theta \in \Theta_1 \end{aligned}$$

Определение. Критерий, который при заданном размере α максимизирует функцию мощности одновременно по всем возможным критериям при всех $\theta \in \Theta_1$, называется равномерно наиболее мощным.

Пример. Пусть $X \sim N(m, \sigma^2)$, где m — неизвестно, σ^2 — известно. Рассмотрим задачу проверки гипотез

$$\underbrace{H_0 = \{m = m_0\}}_{\text{простая гипотеза}} \text{ и } \underbrace{H_1 = \{m > m_0\}}_{\text{сложная гипотеза}}$$

1. Ранее была решена задача проверки двух простых гипотез

$$H_0 = \{m = m_0\} \text{ и } H_1 = \{m = m_1\}$$

где $m_1 > m_0$. При этом критическое множество имело вид

$$W = \{\vec{x} \in X_n: \sum_{i=1}^n x_i \geq nm_0 + u_{1-\alpha}\sigma\sqrt{n}\} \quad (28)$$

2. Т. к. построенное выше критическое множество не зависит от m_1 , то фактически этот критерий является равномерно наиболее мощным для проверки гипотез $H_0 = \{m = m_0\}$ и $H_1 = \{m > m_0\}$. Таким образом, для рассматриваемой задачи критическое множество имеет вид 28.

Билет 5

Замечание. Если в условиях предыдущего примера рассматривается задача проверки гипотез

$$H_0 = \{t = t_0\} \text{ и } H_1 = \{t < t_0\}$$

то аналогичным образом приходим к выводу, что критическое множество будет иметь вид

$$W = \{\vec{x} \in X_n: \sum_{i=1}^n x_i \leq nt_0 - u_{1-\alpha}\sigma\sqrt{n}\}$$

(см. аналогичное замечание после примера о проверке $H_0 = \{t = t_0\}$ против $H_1 = \{t = t_1\}$ при $t_0 > t_1$).

Пример. Пусть $X \sim N(t, \sigma^2)$, t — неизвестно, σ^2 — известно. Рассмотрим задачу проверки $H_0 = \{t = t_0\}$ против $H_1 = \{t \neq t_0\}$. В предыдущих примерах рассмотрение аналогичной задачи привело к критическим множествам вида:

1. $H_1 = \{t > t_0\}$, $W = \{\vec{x} \in X_n: T(\vec{x}) \geq u_{1-\alpha}\}$, где $u_{1-\alpha}$ — квантиль стандартного нормального распределения.

$$T(\vec{X}) = \frac{\bar{X} - t_0}{\sigma} \sqrt{n}$$

(при истинности гипотезы H_0 $T(\vec{X}) \sim N(0, 1)$).

2. $H_1 = \{t < t_0\}$, $W = \{\vec{x} \in X_n: T(\vec{X}) \leq u_{1-\alpha}\}$, где T и $u_{1-\alpha}$ имеют тот же смысл, что и в пункте а.

Воспользуемся статистикой T и в рассматриваемом примере, когда $H_1 = \{t \neq t_0\}$. ?

Тогда при истинности конкурирующей гипотезы H_0 статистика T будет принимать большие по абсолютной величине значения, поэтому критическое множество можно записать в виде

$$W = \{\vec{x} \in X_n: |T(\vec{x})| \geq u_{1-\frac{\alpha}{2}}\}$$

В этом случае размер критерия (т. е. вероятность совершить ошибку первого рода) равен α .

Билет 6

Пример. Пусть $X \sim N(t, \sigma^2)$, где t — неизвестно, σ^2 — известно. Рассмотрим задачу проверки

$$\underbrace{H_0 = \{t = t_0\}}_{\text{сложная (т. к. дисперсия неизвестна)}} \quad \text{против} \quad \underbrace{H_1 = \{t > t_0\}}_{\text{сложная}}$$

В этом примере целесообразно воспользоваться статистикой

$$T(\vec{X}) = \frac{\bar{X} - m_0}{S(\vec{X})} \sqrt{n} \sim St(n-1) \text{ (при истинности } H_0)$$

Аналогично предыдущим примерам критическое множество можно задать в виде

$$W = \{\vec{x} \in X_n: T(\vec{X}) \geq t_{1-\alpha}^{(n-1)}\}$$

где $t_{1-\alpha}^{(n-1)}$ — квантиль уровня $1 - \alpha$ распределения $St(n-1)$.

Замечание. Пусть в условиях предыдущего примера требуется проверить следующие гипотезы:

1. $H_0 = \{m = m_0\}$ против $H_1 = \{m < m_0\}$ и
2. $H_0 = \{m = m_0\}$ против $H_1 = \{m \neq m_0\}$.

Рассуждая аналогично, с использованием статистики

$$T(\vec{X}) = \frac{\bar{X} - m_0}{S(\vec{X})} \sqrt{n}$$

зададим критические множества в виде

1. $W = \{\vec{x} \in X_n: T(\vec{X}) \leq -t_{1-\alpha}^{(n-1)}\}$
2. $W = \{\vec{x} \in X_n: |T(\vec{X})| \geq t_{1-\frac{\alpha}{2}}^{(n-1)}\}$

Билет 7

Пример. Пусть

1. $X \sim N(m_1, \sigma_1^2)$;
2. $Y \sim N(m_2, \sigma_2^2)$;
3. m_1, m_2 — неизвестно, σ_1, σ_2 — известны. Рассмотрим задачи проверки гипотез:

- (a) $H_0 = \{m_1 = m_2\}$ против $H_1 = \{m_1 > m_2\}$;
- (b) $H_0 = \{m_1 = m_2\}$ против $H_1 = \{m_1 < m_2\}$;
- (c) $H_0 = \{m_1 = m_2\}$ против $H_1 = \{m_1 \neq m_2\}$.

Рассмотрим случайную величину $Z = X - Y$, $MZ = MX - MY$, поэтому сформулированные задачи эквивалентны задачам:

- (a) $H_0 = \{m = 0\}$ против $H_1 = \{m > 0\}$;
- (b) $H_0 = \{m = 0\}$ против $H_1 = \{m < 0\}$;

(с) $H_0 = \{m = 0\}$ против $H_1 = \{m \neq 0\}$,

где $m = M[Z]$.

Рассмотрим статистику

$$T(\vec{X}, \vec{Y}) = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} - \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$$

где n_1 — объём выборки \vec{X} , n_2 — объём выборки \vec{Y} . Каков закон распределения случайной величины G при истинности H_0 ? T является линейной комбинацией нормальных случайных величин, следовательно, T сама имеет нормальное распределение.

$$M[T] = \frac{1}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} (M[\bar{X}] - M[\bar{Y}]) = \langle \text{при истинности } H_0 \ m_1 = m_2 \rangle = 0$$

$$D[T] = \frac{1}{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \cdot [D\bar{X} + D\bar{Y}] = \frac{1}{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \left[\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2} \right] = 1$$

Таким образом, при истинности H_0 статистика $T \sim N(0, 1)$. По этой причине критические множества в каждой из рассматриваемых задач имеют вид:

- (a) $W = \{(\vec{x}, \vec{y}) \in X_n : T(\vec{x}, \vec{y}) \geq u_{1-\alpha}\}, m > 0;$
- (b) $W = \{(\vec{x}, \vec{y}) \in X_n : T(\vec{x}, \vec{y}) \leq -u_{1-\alpha}\}, m < 0;$
- (c) $W = \{(\vec{x}, \vec{y}) \in X_n : |T(\vec{x}, \vec{y})| \geq u_{1-\frac{\alpha}{2}}\}, m \neq 0.$

Билет 8

Пример. Пусть

1. $X_1 \sim N(m_1, \sigma_1^2)$, где m_1, σ_1^2 — неизвестные;
2. $X^2 \sim N(m_2, \sigma_2^2)$, где m_2, σ_2^2 — неизвестные.

Рассмотрим задачи проверки гипотез

1. $H_0 = \{m_1 = m_2\}$ против $H_1 = \{m_1 > m_2\};$
2. $H_0 = \{m_1 = m_2\}$ против $H_1 = \{m_1 < m_2\};$
3. $H_0 = \{m_1 = m_2\}$ против $H_1 = \{m_1 \neq m_2\}.$

Рассуждая аналогично предыдущему примеру, заключаем, что статистика

$$\tilde{T}(\vec{X}, \vec{Y}) = \underbrace{\frac{(n_1 - 1)S^2(\vec{X})}{\sigma_1^2}}_{\sim \chi^2(n_1 - 1)} + \underbrace{\frac{(n_2 - 1)S^2(\vec{Y})}{\sigma_2^2}}_{\sim \chi^2(n_2 - 1)} \sim \chi^2(n_1 + n_2 - 2)$$

При истинности H_0 статистика

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

поэтому статистика

$$T(\vec{X}, \vec{Y}) = \frac{(\bar{X} - \bar{Y})\sqrt{n_1 + n_2 - 2}}{\sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}\sqrt{(n_1 - 1)S^2(\vec{X}) + (n_2 - 1)S^2(\vec{Y})}} \sim St(n_1 + n_2 - 2)$$

Таким образом, критические множества для каждой из рассматриваемых задач выглядят так же, как и в предыдущем примере при условии $u \longleftrightarrow t^{(n_1 + n_2 - 2)}$.