

# TWO DECISION RULES.NEYMANN-PEARSON APPROACH



# Постановка задачи

- Выборка наблюдений  $x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathcal{X}$  случайной величины  $X$
- Случайная величина  $X$  имеет плотность  $f(x; \theta)$ , где  $\theta$  - точка из параметрического пространства  $\Omega$ .
- Есть две гипотезы:  
 $H: \theta \in \Omega_H, K: \theta \in \Omega_K: \Omega_H \cup \Omega_K = \Omega; \Omega_H \cap \Omega_K = \emptyset$
- Необходимо построить правило (тест, процедуру)

$$\delta = \begin{cases} d_H, x \in D_H \\ d_K, x \in D_K \end{cases} \quad D_H \cap D_K = \emptyset; D_H \cup D_K = \mathcal{X}$$

для тестирования гипотезы  $H$  против альтернативы  $K$  по наблюдениям  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ , которое обладает какими-то хорошими свойствами.



# Ошибки 1 и 2 рода

- Отвержение  $H$ , когда она верна – ошибка 1 рода.
- Принятие  $H$ , когда она не верна - ошибка 2 рода.

Хорошее правило должно минимизировать обе вероятности ошибок. Невозможно одновременно минимизировать обе вероятности.



# Пример

- $H: \theta = \theta_0; K: \theta = \theta_1$ . Пусть  $\delta(x)$  выбрано, то есть  $D_H, D_K$  фиксированы. Тогда вероятность ошибки 1 рода

$$P_H(\delta = d_K) = \int_{D_K} f(x, \theta_0) dx$$

Вероятность ошибки 2 рода

$$P_K(\delta = d_H) = \int_{D_H} f(x, \theta_1) dx$$

Уменьшение  $P_H(\delta = d_K)$  может осуществляться уменьшением  $D_K$ . Это подразумевает рост  $D_H$ . Тогда

$P_K(\delta = d_H) = \int_{D_H} f(x, \theta_1) dx$  растет.



# Подход Неймана-Пирсона

- Качество любого правила двух решений  $\delta$  определяется вектором  $(P_H(\delta = d_K), P_K(\delta = d_H))$
- Классический подход – подход Неймана-Пирсона.

$$\begin{cases} P_H(\delta = d_K) \leq \alpha \\ P_K(\delta = d_H) \rightarrow \min \end{cases}$$

Обычно  $\alpha = 0.1; 0.05; 0.01$ .

Такой подход позволяет контролировать вероятность ошибки первого рода и минимизировать вероятность ошибки второго рода.



# Простые и сложные гипотезы

- Существует 2 типа гипотез  $H, K$  – простые и сложные.

Определение

- *Гипотеза  $H$  о распределении случайной величины  $X$  называется простой, если распределение  $X$  полностью определяется истинностью  $H$ . Иначе  $H$  называется сложной гипотезой.*

Пример

- Гипотезы  $H : \theta = \theta_1, K : \theta = \theta_2$  простые.
- Гипотезы  $H : \theta \leq \theta_1, K : \theta > \theta_1$  сложные.
- Гипотеза  $H : \theta = \theta_1$  простая, гипотеза  $K : \theta > \theta_1$  сложная.



# Тест или критическая функция

Правило

$$\delta = \begin{cases} d_H, x \in D_H \\ d_K, x \in D_K \end{cases} \quad D_H \cap D_K = \emptyset; D_H \cup D_K = \chi$$

может быть написано как

$$\varphi(x) = \begin{cases} 0, x \in D_H \\ 1, x \in D_K \end{cases}$$

В таком случае  $P_H(\delta = d_K) = E\varphi(X)$ .

Функция  $\varphi(x)$  называется тестовой или критической функцией.

$$\begin{cases} E_\theta \varphi(X) \leq \alpha, \theta \in \Omega_H \\ E_\theta \varphi(X) \rightarrow \max, \theta \in \Omega_K \end{cases}$$

Функция мощности  $\rho(\theta) = E_\theta \varphi(X)$  для  $\theta \in \Omega$ ;  $\Omega = \Omega_H \cup \Omega_K$



# Подход Неймана-Пирсона.

## Построение теста. Простые гипотезы

Фундаментальная лемма Неймана-Пирсона.

В случае тестирования простой гипотезы  $H: \theta = \theta_0$  против простой альтернативы  $K: \theta = \theta_1$ . Функции правдоподобия:

$$p_H(x) = f(x_1, \theta_0) f(x_2, \theta_0) \dots f(x_n, \theta_0)$$

$$p_K(x) = f(x_1, \theta_1) f(x_2, \theta_1) \dots f(x_n, \theta_1)$$





# Подход Неймана-Пирсона.

## Построение теста. Простые гипотезы

Пусть  $\varphi(x)$  удовлетворяет условиям (1), (2)

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, & T(x) = \frac{p_K(x)}{p_H(x)} > c_\alpha \\ 0, & T(x) = \frac{p_K(x)}{p_H(x)} < c_\alpha \end{cases} \quad (1)$$

$$c_\alpha \text{ может быть найдена из } E_\theta \varphi(X) = \alpha \quad (2)$$

Тогда тест  $\varphi(x)$  - наиболее мощный тест уровня  $\alpha$ .



# Наиболее мощный тест, равномерно наиболее мощный тест

○ определение

□ Тест  $\delta$  уровня  $\alpha$  для проверки простой гипотезы  $H$  против простой альтернативы  $K$  называется наиболее мощным тестом, если для любого другого теста  $\delta'$  уровня  $\alpha$  для проверки простой гипотезы  $H$  против простой альтернативы  $K$  выполняется:

$$P_K(\delta(x) = d_K) \geq P_K(\delta'(x) = d_K)$$



# Наиболее мощный тест, равномерно наиболее мощный тест

○ определение

□ Тест  $\delta$  уровня  $\alpha$  для проверки сложной гипотезы  $H: \theta \in \Omega_H$  против сложной гипотезы  $K: \theta \in \Omega_K$  называется равномерно наиболее мощным тестом если для любого другого теста  $\delta'$  уровня  $\alpha$  для проверки сложной гипотезы  $H$  против сложной альтернативы  $K$  выполняется:  $P_\theta(\delta(x) = d_K) \geq P_\theta(\delta'(x) = d_K), \forall \theta \in \Omega_K$



# Подход Неймана-Пирсона. Построение теста. Простые гипотезы. Пример

Монета с вероятностью выпадения орла  $p$  подбрасывается  $n$  раз.

Наблюдения  $x_1, x_2, \dots, x_n; x_i \in \{0, 1\}$ .  $x_i = 1$  – орел в наблюдении  $i$ .

Гипотеза  $H: p = \frac{1}{2}$  против альтернативы  $K: p = \frac{2}{3}$

Функции правдоподобия:

$$p_H(x) = \left(\frac{1}{2}\right)^{\sum_{i=1}^n x_i} \left(1 - \frac{1}{2}\right)^{n - \sum_{i=1}^n x_i} = \left(\frac{1}{2}\right)^n$$

$$p_K(x) = \left(\frac{2}{3}\right)^{\sum_{i=1}^n x_i} \left(1 - \frac{2}{3}\right)^{n - \sum_{i=1}^n x_i}$$

Тест

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, & \sum_{i=1}^n x_i > c_\alpha \\ 0, & \sum_{i=1}^n x_i < c_\alpha \end{cases}$$



# Подход Неймана-Пирсона. Построение теста. Простые гипотезы. Пример

- Порог  $c_\alpha$  определяется из  $P_H(\sum_{i=1}^n X_i > c_\alpha) = \alpha$ .

Предполагается, что уравнение имеет решение. Оно может быть получено путем выбора  $\alpha$ . При верности  $H$  статистика  $\sum_{i=1}^n X_i$  имеет биномиальное распределение  $b(n, \frac{1}{2})$ , тогда порог  $c_\alpha$  определяется из уравнения:

$$\sum_{i=c_\alpha+1}^n C_n^i \left(\frac{1}{2}\right)^n = \alpha$$



# Сложные гипотезы. Монотонное отношение правдоподобия

- $H: \theta \leq \theta_0$  vs  $K: \theta > \theta_0$   
 $H: \theta \geq \theta_0$  vs  $K: \theta < \theta_0$

Определение

- Семейство распределений имеет монотонное отношение правдоподобия если для любых  $\theta, \theta': \theta < \theta'$  распределения  $p_{\theta'}(x), p_{\theta}(x)$  различны и существует функция  $T(x)$  такая, что отношение  $\frac{p_{\theta'}(x)}{p_{\theta}(x)}$  - неубывающая функция  $T(x)$ .

$$\frac{p_{\theta'}(x)}{p_{\theta}(x)} > C \Leftrightarrow T(x) > C_1$$



# Подход Неймана-Пирсона. Сложные гипотезы. Монотонное отношение правдоподобия

## Теорема

□ Пусть  $\theta$  – реальный и пусть случайная величина  $X$  имеет функцию плотности  $f(x, \theta)$  с монотонным отношением правдоподобия в  $T(x)$ . Тогда для тестирования  $H: \theta \leq \theta_0$  против  $K: \theta > \theta_0$  существует РНМ тест, определяемый с помощью:

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, & T(x) > C \\ 0, & T(x) \leq C \end{cases}$$
$$E_{\theta} \varphi(X) = \alpha$$



# Подход Неймана-Пирсона. Сложные гипотезы. Монотонное отношение правдоподобия. Пример

Монета с вероятностью выпадения орла  $p$  подбрасывается  $n$  раз.

Наблюдения  $x_1, x_2, \dots, x_n; x_i \in \{0, 1\}$ .  $x_i = 1$  – орел в наблюдении  $i$ .

Гипотеза  $H: p \leq \frac{1}{2}$  против альтернативы  $K: p > \frac{1}{2}$

Поскольку биномиальное распределение имеет монотонное отношение правдоподобия в  $T(x) = \sum_{i=1}^n X_i$  тогда согласно теореме РНМ тест имеет вид:

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, & \sum_{i=1}^n x_i > c_\alpha \\ 0, & \sum_{i=1}^n x_i < c_\alpha \end{cases}$$





# Подход Неймана-Пирсона. Сложные гипотезы. Монотонное отношение правдоподобия. Пример

Порог  $c_\alpha$  определяется из  $P_H(\sum_{i=1}^n X_i > c_\alpha) = \alpha$ .

Так как по гипотезе  $H$  статистика  $\sum_{i=1}^n X_i$  имеет биномиальное распределение  $b(n, \frac{1}{2})$ , тогда порог  $c_\alpha$  определяется из уравнения:

$$\sum_{i=c_\alpha+1}^n C_n^i \left(\frac{1}{2}\right)^n = \alpha$$



# Несмещенность, тесты структуры Неймана

⊙ определение

□ Статистическое правило  $\delta$  называется  $W$ -несмещенным, если

$$E_{\theta} w(\theta, \delta) \leq E_{\theta} w(\theta', \delta) \quad (3)$$

В среднем несмещенный тест ближе к правильному решению, чем к любому неправильному. Для несмещенного теста  $\varphi(x)$  выполняется:

$$\begin{aligned} \beta_{\varphi}(\theta) &\leq \alpha, \theta \in \Omega_H \\ \beta_{\varphi}(\theta) &\geq \alpha, \theta \in \Omega_K \end{aligned} \quad (4)$$

Если  $\beta_{\varphi}(\theta)$  непрерывна, то:

$$\beta_{\varphi}(\theta) = \alpha, \forall \theta \in \omega = [\Omega_H] \cap [\Omega_K] \quad (5)$$



# Несмещенность, тесты структуры Неймана. Теорема

Пусть  $X$  распределена согласно:

$$f(x, \theta) = C(\theta) \exp\left[\sum_{i=1}^K \theta_i T_i(x)\right] h(x) \quad (6)$$

где регионы  $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_K)$  и  $T = (T_1, \dots, T_K)$  выпуклы.

Перепишем (6) как

$$f(x, \theta, \vartheta) = C(\theta, \vartheta) \exp\left[\theta U(x) + \sum_{i=1}^{K-1} \vartheta_i T_i(x)\right] h(x), \quad (7)$$

где  $\vartheta = (\vartheta_1, \dots, \vartheta_{K-1}), T = (T_1, \dots, T_K)$



# Несмещенность, тесты структуры Неймана. Теорема

Теорема

- Для тестирования  $H_1: \theta \leq \theta_0$  против  $K_1: \theta > \theta_0$   
НРНМ тест имеет вид:

$$\varphi_1(x) = \begin{cases} 1, u > C_0(t) \\ 0, u \leq C_0(t) \end{cases} \quad (8)$$

где константа  $C_0(t)$  определяется из:

$$E_{\theta_0}(\varphi_1(U, T) | T = t) = \alpha$$

для любых  $t$ .



# Несмещенность, тесты структуры Неймана. Теорема

Теорема

□ Для тестирования  $H_2: \theta = \theta_0$  против  $K_2: \theta \neq \theta_0$  НРНМ тест имеет вид:

$$\varphi_2(x) = \begin{cases} 1, u < C_1(t) \text{ or } u > C_2(t) \\ 0, C_1(t) \leq u \leq C_2(t) \end{cases} \quad (9)$$

где константы  $C_1(t)$ ,  $C_2(t)$  определяются из:

$$E_{\theta_0}(\varphi_2(U, T) | T = t) = \alpha$$

$$E_{\theta_0}(U \varphi_2(U, T) | T = t) = \alpha E_{\theta_0}(U | t) \quad (10)$$



# Несмещенность, тесты структуры Неймана. Теорема

Теорема

□  $h_{ij}: \theta_i \leq \theta_j$  против  $k_{ij}: \theta_i > \theta_j$  с параметрами из (6)  
НРМ тест имеет вид:

$$\varphi_{ij} = \begin{cases} \partial_{ij}^{-1}, t_i(x) > c_{ij}(t_i(x) + t_j(x), t_k(x)) \\ \partial_{ij}, t_i(x) \leq c_{ij}(t_i(x) + t_j(x), t_k(x)) \end{cases} \quad (11)$$

где константы  $c_{ij}(t_i(x) + t_j(x), t_k(x))$  определяются  
из:

$$P_{\theta_i = \theta_j}(T_i > c_i | T_i + T_j = t_i(x) + t_j(x), T_k = t_k(x)) = \alpha_{ij} \quad (12)$$



# Сложные гипотезы. Процедура отношения правдоподобия

Если отношение монотонного правдоподобия отсутствует - используется процедура отношения правдоподобия.

$$H: \theta \in \Omega_0 \text{ против } K: \theta \in \Omega_1$$

Статистика теста:

$$\lambda(x) = \frac{\sup_{\theta \in \Omega_1} p_{\theta}(x)}{\sup_{\theta \in \Omega_0} p_{\theta}(x)} \text{ или } \lambda(x) = \frac{\sup_{\theta \in \Omega_1 \cup \Omega_0} p_{\theta}(x)}{\sup_{\theta \in \Omega_0} p_{\theta}(x)}$$



# Сложные гипотезы. Процедура отношения правдоподобия

Тест имеет вид:

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, \lambda(x) \leq c \\ 0, \lambda(x) > c \end{cases}$$

Порог  $c$  определяет из:

$$P_{\theta}(\lambda(x) \leq c) = \alpha \text{ для } \theta \in [\Omega_0] \cap [\Omega_1] \quad (13)$$

Предполагается, что существует решение уравнения (13).





# Сложные гипотезы. Процедура отношения правдоподобия

Условие непрерывности  $\frac{\partial \int f(x, \theta) dx}{d\theta} = \int \frac{\partial f(x, \theta) dx}{d\theta}$

Теорема

□ Для тестирования гипотезы  $H_0: \theta = \theta_0$  ( $\theta_0 = (\theta_{10}, \dots, \theta_{K0})$ )

против  $K: \theta \neq \theta_0$  при  $n \rightarrow \infty$  LR процедура уровня  $\alpha$  имеет вид:

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, & -2 \ln \lambda(x) \geq c_\alpha \\ 0, & -2 \ln \lambda(x) < c_\alpha \end{cases}$$

где  $c_\alpha$  квантиль уровня  $1-\alpha$  распределения  $\chi^2$  с  $K$  степенями свободы.



# Сложные гипотезы. Процедура отношения правдоподобия

Consistency of LR процедуры

Теорема

□ Для  $\theta \neq \theta_0$  и  $n \rightarrow \infty$  выполняется:

$$P(-2\ln\lambda(x) \geq c_\alpha) \rightarrow 1$$



# p-значения

Пусть распределение  $\frac{p_K(X)}{p_H(X)}$  при истинности  $H$  непрерывно. Тогда МР тест уровня  $\alpha$  отвергает гипотезу  $H$ , если  $\frac{p_K(X)}{p_H(X)} > c_\alpha$ , где  $c_\alpha$  определяется из:

$$P\left(\frac{p_K(X)}{p_H(X)} > c_\alpha\right) = \alpha$$

Пусть  $S_\alpha = \{x: \frac{p_K(X)}{p_H(X)} > c_\alpha\}$ - критическая область для теста уровня  $\alpha$ . Предположим, что для  $\alpha' < \alpha''$  выполняется  $S_{\alpha'} \subset S_{\alpha''}$ .



# p-значения

⊙ определение

□ *Наименьший уровень значимости такой, что гипотеза отклоняется по данным наблюдениям  $X$  называется p-значением.*

$$\hat{p} = \hat{p}(X) = \inf\{\alpha: X \in S_\alpha\} \quad (14)$$

$\hat{p}(X)$  дает представление о том, насколько сильно данные противоречат  $H_0$ .



# p-значения

Чтобы быть более точным, если

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, & T(x) > c \\ 0, & T(x) \leq c \end{cases}$$

тогда  $\hat{p}(X) = P_H(T(X) > t)$ , где  $t = t(x)$  наблюдаемое значение статистики  $T(X)$ .

В целом, если  $\alpha' < \alpha''$  подразумевает  $S_{\alpha'} \subset S_{\alpha''}$ , тогда тест  $\varphi(x)$  может быть записан как:

$$\varphi(x) = \begin{cases} 1, & \hat{p}(t) > c \\ 0, & \hat{p}(t) \leq c \end{cases}$$



# Основное свойство р-значений

Основное свойство р-значений для тест  $\varphi(x)$  уровня  $\alpha$  с критической областью  $S_\alpha$  дается в следующей лемме, которая применяется как к простым, так и к сложным нулевым гипотезам.

Лемма

□ Пусть  $X$  имеет распределение  $P_\theta, \theta \in \Omega, H: \theta \in \Omega_H$  и  $\alpha' < \alpha'' S_{\alpha'} \subset S_{\alpha''}$

- если  $\sup_{\theta} P_\theta(X \in S_\alpha) \leq \alpha, \forall \alpha \in (0,1)$ , тогда  $P_\theta(\hat{p}(t) \leq u) \leq u, \forall u \in [0,1]$
- если  $\forall \theta \in \Omega_H \rightarrow P_\theta(X \in S_\alpha) = \alpha$  для всех  $\alpha \in (0,1)$ , тогда  $P_\theta(\hat{p}(t) \leq u) = u, \forall u \in [0,1]$



# Литература

E.L.Lehmann, J.P.Romano Testing Statistical Hypotheses.  
Third edition, 2005.

