

Решения задач по математической статистике

КОНСТАНТИН ЗЮБИН

Задача 1 (КООП)

Пусть $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\theta_x, \theta_1^2)$ и $Y_1, \dots, Y_n \sim \mathcal{N}(\theta_y, \theta_2^2)$ — независимые случайные величины. Пусть нулевая гипотеза заключается в равенстве $\theta_1 = \theta_2$, а альтернатива — её отрицание.

Построим критерий обобщённого отношения правдоподобий.

Имеем в общем случае

$$L(\theta_1, \theta_2, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{2\pi\theta_1\theta_2} e^{-\frac{(X_i - \theta_x)^2}{2\theta_1^2} - \frac{(Y_i - \theta_y)^2}{2\theta_2^2}}.$$

Тогда

$$\ln L(\theta_1, \theta_2, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = -n \ln(\theta_1) - n \ln(\theta_2) - n \ln(2\pi) - \frac{1}{2\theta_1^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \theta_x)^2 - \frac{1}{2\theta_2^2} \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta_y)^2,$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_x} L(\theta_1, \theta_2, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = \frac{1}{\theta_1^2} \left(-n\theta_x + \sum_{i=1}^n X_i \right) = 0,$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_y} L(\theta_1, \theta_2, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = \frac{1}{\theta_2^2} \left(-n\theta_y + \sum_{i=1}^n Y_i \right) = 0,$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_1} L(\theta_1, \theta_2, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = -\frac{n}{\theta_1} + \frac{1}{\theta_1^3} \sum_{i=1}^n (X_i - \theta_x)^2 = 0,$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_2} L(\theta_1, \theta_2, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = -\frac{n}{\theta_2} + \frac{1}{\theta_2^3} \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta_y)^2 = 0.$$

Поэтому максимум достигается в точке $\hat{\theta}_x = \bar{X}$, $\hat{\theta}_y = \bar{Y}$, $\hat{\theta}_1 = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$ и $\hat{\theta}_2 = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}$.

При $\theta_1 = \theta_2 = \theta$ имеем

$$L(\theta, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) \prod_{i=1}^n \frac{1}{2\pi\theta^2} e^{-\frac{(X_i - \theta_x)^2}{2\theta^2} - \frac{(Y_i - \theta_y)^2}{2\theta^2}}.$$

Тогда

$$\ln L(\theta, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = -2n \ln(\theta) - n \ln(2\pi) - \frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \theta_x)^2 - \frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta_y)^2,$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_x} L(\theta, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = \frac{1}{\theta^2} \left(-n\theta_x + \sum_{i=1}^n X_i \right) = 0,$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_y} L(\theta, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = \frac{1}{\theta^2} \left(-n\theta_y + \sum_{i=1}^n Y_i \right) = 0,$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} L(\theta, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) = -\frac{2n}{\theta} + \frac{1}{\theta^3} \sum_{i=1}^n (X_i - \theta_x)^2 + \frac{1}{\theta^3} \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta_y)^2 = 0.$$

Тогда максимум достигается в точках $\hat{\theta}_x = \bar{X}$, $\hat{\theta}_y = \bar{Y}$ и $\hat{\theta} = \sqrt{\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n ((X_i - \bar{X})^2 + (Y_i - \bar{Y})^2)}$.

Положим $S_X = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$, $S_Y = \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$ и $S = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n ((X_i - \bar{X})^2 + (Y_i - \bar{Y})^2)$.

Имеем

$$\lambda = \frac{\sup_{\theta \in \Theta} L(\theta_1, \theta_2, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n)}{\sup_{\theta \in \Theta_0} L(\theta, \theta_x, \theta_y, X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n)} = \frac{\frac{1}{S_X^{\frac{n}{2}} S_Y^{\frac{n}{2}} \cdot (2\pi)^n} e^{-n}}{\frac{1}{S^n \cdot (2\pi)^n} e^{-n}} = \frac{S^n}{\sqrt{S_X^n S_Y^n}}$$

и

$$\ln \lambda = n \ln S - \frac{n}{2} \ln S_X - \frac{n}{2} \ln S_Y.$$

Так как $\dim \Theta - \dim \Theta_0 = 4 - 3 = 1$, то $2 \ln \lambda \xrightarrow[\theta \in \Theta_0]{d} \xi \sim \chi_1^2$.

Тогда $P_{H_0}(2n \ln S - n \ln S_X - n \ln S_Y > q_{1-\alpha}) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \alpha$, где $q_{1-\alpha}$ — квантиль уровня $1 - \alpha$ распределения χ_1^2 . Нулевая гипотеза отклоняется при $2n \ln S - n \ln S_X - n \ln S_Y > q_{1-\alpha}$.

Задача 1 (Vald)

Построим вальдовский критерий в рамках задачи 1а. Пусть $h(\theta_1, \theta_x, \theta_2, \theta_y) = \theta_1 - \theta_2$. Нулевая гипотеза в этом случае обретает равносильную формулировку $h(\theta_1, \theta_2, \theta_x, \theta_y) = 0$.

Выше мы вычислили точку максимума на Θ как точку с координатами $\hat{\theta}_x = \bar{X}$, $\hat{\theta}_y = \bar{Y}$, $\hat{\theta}_1 = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \sqrt{S_X}$ и $\hat{\theta}_2 = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} = \sqrt{S_Y}$.

Вычислим информационную матрицу для $n = 1$ в точке максимума:

$$\begin{aligned} I_1(\theta_1, \theta_x, \theta_2, \theta_y) &= E\left(-\frac{\partial^2}{\partial \theta_i \partial \theta_j} \ln L\right) \Big|_{\theta=\hat{\theta}} = \\ &= \begin{pmatrix} E\left(-\frac{n}{\theta_1^2} + \frac{3}{\theta_1^4} \sum_{i=1}^n (X_i - \theta_x)^2\right) & E\left(\frac{2}{\theta_1^3} \left(-n\theta_x + \sum_{i=1}^n X_i\right)\right) & 0 & 0 \\ E\left(\frac{2}{\theta_1^3} \left(-n\theta_x + \sum_{i=1}^n X_i\right)\right) & E\frac{n}{\theta_1^2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & E\left(-\frac{n}{\theta_2^2} + \frac{3}{\theta_2^4} \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta_y)^2\right) & E\left(\frac{2}{\theta_2^3} \left(-n\theta_y + \sum_{i=1}^n Y_i\right)\right) \\ 0 & 0 & E\left(\frac{2}{\theta_2^3} \left(-n\theta_y + \sum_{i=1}^n Y_i\right)\right) & E\frac{n}{\theta_2^2} \end{pmatrix} \Big|_{\theta=\hat{\theta}, n=1} = \\ &= \begin{pmatrix} \frac{2n}{\theta_1^2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{n}{\theta_1^2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{2n}{\theta_2^2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{n}{\theta_2^2} \end{pmatrix} \Big|_{\theta=\hat{\theta}, n=1} = \begin{pmatrix} \frac{2}{S_X} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{S_X} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{2}{S_Y} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{S_Y} \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Градиент h есть $(1, 0, -1, 0)$, поэтому

$$J I_1^{-1}(\hat{\theta}) J^T = \frac{S_X + S_Y}{2}.$$

Тогда для квантиля $q_{1-\alpha}$ получаем

$$P_{H_0}\left(\frac{2n(\sqrt{S_Y} - \sqrt{S_X})^2}{S_X + S_Y} > q_{1-\alpha}\right) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \alpha.$$

Нулевая гипотеза отвергается при $\frac{2n(\sqrt{S_Y} - \sqrt{S_X})^2}{S_X + S_Y} > q_{1-\alpha}$.

Задача 2

Пусть фиксировано целое положительное число k и имеются k последовательностей независимых случайных величин $X_{k,1}, \dots, X_{k,n_k} \sim \text{Exp}(\frac{1}{\theta_k})$. Пусть нулевая гипотеза состоит в том, что $\theta_1 = \dots = \theta_k$.

Построим score-test для проверки гипотезы.

Имеем

$$\ln L(\vec{\theta}, X_{ij}) = \ln \prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} \frac{1}{\theta_i} e^{-\frac{X_{ij}}{\theta_i}} I(X_{ij} > 0) = \sum_{i=1}^k \left(-n_i \ln \theta_i - \frac{1}{\theta_i} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} \right).$$

Частная производная по θ_i не равна нулю только для i -го слагаемого в внешней сумме. Поэтому

$$\frac{\partial}{\partial \theta_i} \ln L(\vec{\theta}, X_{ij}) = \frac{\partial}{\partial \theta_i} \left(-n_i \ln \theta_i - \frac{1}{\theta_i} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} \right) = \frac{-n_i}{\theta_i} + \frac{1}{\theta_i^2} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}.$$

Найдём оценку максимального правдоподобия при условии гипотезы ($\theta = \theta_1 = \dots = \theta_k$). Имеем

$$\sum_{i=1}^k \left(\frac{-n_i}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} \right) = 0.$$

Отсюда

$$\hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}}{\sum_{i=1}^k n_i}.$$

Вычислим информационную матрицу. Из формул для частных производных видим, что вторые частные производные по θ_i и θ_j равны 0 при $i \neq j$. Поэтому матрица диагональна. Вычислим значения элементов на диагонали. Тогда

$$-\frac{\partial^2}{\partial^2 \theta_i} \ln L(\theta, X_{ij}) = -\frac{n_i}{\theta_i^2} + \frac{2}{\theta_i^3} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij},$$

$$I_{ii}(\theta_i) = \mathbb{E} \left(-\frac{n_i}{\theta_i^2} + \frac{2}{\theta_i^3} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} \right) = -\frac{n_i}{\theta_i^2} + \frac{2}{\theta_i^3} \cdot n_i \theta_i = \frac{n_i}{\theta_i^2}.$$

Отсюда

$$\sum_{i=1}^k \frac{\hat{\theta}^2}{n_i} \left(\frac{-n_i}{\hat{\theta}} + \frac{1}{\hat{\theta}^2} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} \right)^2 = \frac{\hat{\theta}^2}{\hat{\theta}^4} \sum_{i=1}^k \frac{1}{n_i} \left(\sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} - n_i \hat{\theta} \right)^2 = \frac{\sum_{i=1}^k \frac{1}{n_i} \left(\sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} - n_i \hat{\theta} \right)^2}{\left(\frac{\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}}{\sum_{i=1}^k n_i} \right)^2}.$$

Эта случайная величина сходится по распределению к χ_{k-1}^2 -случайной величине. Пусть $q_{1-\alpha}$ — квантиль уровня $1 - \alpha$. Тогда

$$\mathbb{P} \left(\frac{\sum_{i=1}^k \frac{1}{n_i} \left(\sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} - n_i \hat{\theta} \right)^2}{\left(\frac{\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}}{\sum_{i=1}^k n_i} \right)^2} > q_{1-\alpha} \right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \alpha.$$

Задача 3а

Пусть имеются три набора независимых случайных величин $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\theta_1, \sigma^2)$, $Y_1, \dots, Y_n \sim \mathcal{N}(\theta_2, \sigma^2)$ и $Z_1, \dots, Z_n \sim \mathcal{N}(\theta_3, \sigma^2)$, представляющие значения длин рёбер параллелепипеда.

Пусть V — фиксированное положительное число. Построим критерий Вальда для проверки гипотезы о том, что объём параллелепипеда равен V :

$$\theta_1 \theta_2 \theta_3 = V.$$

В пространстве всех допустимых значений $\Theta = \{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \sigma) \mid \theta_1, \theta_2, \theta_3, \sigma > 0\}$ равенство $\theta_1 \theta_2 \theta_3 = V$ определяет гиперповерхность, то есть подмногообразие размерности $3 - 1 = 2$.

Для построения критерия Вальда будем рассматривать функцию $h(x, y, z, t) = xyz - V$. Тогда $\text{grad } h = (yz, zx, xy, 0)$.

Вычислим функцию правдоподобия:

$$L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{8\pi^3}\sigma^3} e^{-\frac{(X_i - \theta_1)^2 + (Y_i - \theta_2)^2 + (Z_i - \theta_3)^2}{2\sigma^2}};$$

$$\ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -\frac{3n}{2} \ln(2\pi) - 3n \ln \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta_1)^2 + (Y_i - \theta_2)^2 + (Z_i - \theta_3)^2).$$

Для частных производных имеем:

$$\frac{\partial}{\partial \theta_1} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = \frac{1}{\sigma^2} (-n\theta_1 + \sum_{i=1}^n X_i) = \frac{n}{\sigma^2} (\bar{X} - \theta_1),$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_2} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = \frac{1}{\sigma^2} (-n\theta_2 + \sum_{i=1}^n Y_i) = \frac{n}{\sigma^2} (\bar{Y} - \theta_2),$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_3} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = \frac{1}{\sigma^2} (-n\theta_3 + \sum_{i=1}^n Z_i) = \frac{n}{\sigma^2} (\bar{Z} - \theta_3),$$

$$\frac{\partial}{\partial \sigma} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -\frac{n}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^3} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta_1)^2 + (Y_i - \theta_2)^2 + (Z_i - \theta_3)^2).$$

Тогда точка максимума есть точка с координатами $\hat{\theta}_1 = \bar{X}, \hat{\theta}_2 = \bar{Y}, \hat{\theta}_3 = \bar{Z}$ и

$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n ((X_i - \bar{X})^2 + (Y_i - \bar{Y})^2 + (Z_i - \bar{Z})^2)$. Матожидания от минус частных производных второго порядка равны

$$-E \frac{\partial^2}{\partial \theta_i^2} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -E \left(-\frac{n}{\sigma^2} \right) = -\frac{n}{\sigma^2};$$

$$-E \frac{\partial^2}{\partial \theta_i \partial \theta_j} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -E 0 = 0 \quad (i \neq j);$$

$$-E \frac{\partial^2}{\partial \sigma^2} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -E \left(\frac{n}{\sigma^2} - \frac{3}{\sigma^4} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta_1)^2 + (Y_i - \theta_2)^2 + (Z_i - \theta_3)^2) \right) = -\frac{n}{\sigma^2} + \frac{9\sigma^2}{\sigma^3} = \frac{8n}{\sigma^2};$$

$$-E \frac{\partial^2}{\partial \sigma \partial \theta_1} \ln L(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -E \frac{2}{\sigma^3} (n\theta_1 - \sum_{i=1}^n X_i) = 0.$$

Тогда информационная матрица в точке максимума равна

$$I_n(\hat{\theta}) = \begin{pmatrix} \frac{n}{\hat{\sigma}^2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{n}{\hat{\sigma}^2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{n}{\hat{\sigma}^2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{8n}{\hat{\sigma}^2} \end{pmatrix}.$$

Имеем

$$g = \text{grad } h(\hat{\theta}) I_1(\hat{\theta})^{-1} \text{grad } h(\hat{\theta})^t = \hat{\sigma}^2 (\bar{X}^2 \bar{Y}^2 + \bar{Y}^2 \bar{Z}^2 + \bar{Z}^2 \bar{X}^2).$$

Тогда случайная величина

$$\frac{nh^2}{g} = \frac{n(\bar{X}\bar{Y}\bar{Z}-V)^2}{\hat{\sigma}^2(\bar{X}^2\bar{Y}^2+\bar{Y}^2\bar{Z}^2+\bar{Z}^2\bar{X}^2)}$$

сходится по распределению к $\chi_{3-2}^2 = \chi_1^2$.

Если $q_{1-\alpha}$ — квантиль уровня $1 - \alpha$ соответствующего распределения, то

$$P\left(\frac{n(\bar{X}\bar{Y}\bar{Z}-V)^2}{\hat{\sigma}^2(\bar{X}^2\bar{Y}^2+\bar{Y}^2\bar{Z}^2+\bar{Z}^2\bar{X}^2)} > q_{1-\alpha}\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \alpha.$$

Задача 36

В условиях задачи 3а построим score-test для проверки гипотезы $\theta_1 = \theta_2 = \theta_3$. Данная система задаёт подмногообразие размерности 2 в пространстве $\Theta = \{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \sigma) \mid \theta_1, \theta_2, \theta_3, \sigma > 0\}$.

Найдём точку максимума функции правдоподобия на этом подмногообразии. Имеем

$$L_{H_0}(\theta, \sigma, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{8\pi^3}\sigma^3} e^{-\frac{(X_i-\theta)^2+(Y_i-\theta)^2+(Z_i-\theta)^2}{2\sigma^2}};$$

$$\ln L_{H_0}(\vec{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -\frac{3n}{2} \ln(2\pi) - 3n \ln \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta)^2 + (Y_i - \theta)^2 + (Z_i - \theta)^2).$$

Вычислим частные производные:

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L_{H_0}(\theta, \sigma, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = \frac{1}{\sigma^2} (-3n\theta + \sum_{i=1}^n (X_i + Y_i + Z_i));$$

$$\frac{\partial}{\partial \sigma} \ln L_{H_0}(\theta, \sigma, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) = -\frac{3n}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^3} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta)^2 + (Y_i - \theta)^2 + (Z_i - \theta)^2).$$

Тогда координаты точки максимума равны $\hat{\theta}_{H_0} = \frac{1}{3}(\bar{X} + \bar{Y} + \bar{Z})$ и

$$\hat{\sigma}_{H_0}^2 = \frac{1}{3n} \sum_{i=1}^n ((X_i - \hat{\theta})^2 + (Y_i - \hat{\theta})^2 + (Z_i - \hat{\theta})^2).$$

Оценка

$$\begin{aligned} T &= \frac{1}{n} \text{grad } L(\hat{\theta}_{H_0}, \hat{\theta}_{H_0}, \hat{\theta}_{H_0}, \hat{\sigma}_{H_0}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z}) I_1(\hat{\theta}_{H_0}, \hat{\theta}_{H_0}, \hat{\theta}_{H_0}, \hat{\sigma}_{H_0})^{-1} \text{grad } L(\hat{\theta}_{H_0}, \hat{\theta}_{H_0}, \hat{\theta}_{H_0}, \hat{\sigma}_{H_0}, \vec{X}, \vec{Y}, \vec{Z})^t = \\ &= \frac{\hat{\sigma}_{H_0}^2}{n} \cdot \frac{n^2}{\hat{\sigma}_{H_0}^4} \left((\hat{\theta}_{H_0} - \bar{X})^2 + (\hat{\theta}_{H_0} - \bar{Y})^2 + (\hat{\theta}_{H_0} - \bar{Z})^2 \right) + \\ &+ \frac{\hat{\sigma}_{H_0}^2}{8n} \cdot \left(-\frac{n}{\hat{\sigma}_{H_0}} + \frac{1}{\hat{\sigma}_{H_0}^3} \sum_{i=1}^n ((X_i - \hat{\theta}_{H_0})^2 + (Y_i - \hat{\theta}_{H_0})^2 + (Z_i - \hat{\theta}_{H_0})^2) \right)^2 \end{aligned}$$

сходится по распределению к ξ_2^2 .

Если $q_{1-\alpha}$ — квантиль уровня $1 - \alpha$, то имеем

$$P(T > q_{1-\alpha}) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \alpha.$$

Задача 4

Пусть $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\theta_x, \theta^2)$ и $Y_1, \dots, Y_n \sim \mathcal{N}(\theta_y, \theta^2)$ — независимые случайные величины. Построим критерий обобщённого отношения правдоподобий для проверки гипотезы $\theta_x = \theta_y$.

Вычислим функции правдоподобия в общем случае и при условии гипотезы.

$$L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{2\pi\theta^2} e^{-\frac{(X_i-\theta_x)^2+(Y_i-\theta_y)^2}{2\theta^2}};$$

$$\ln L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = -n \ln 2\pi - 2n \ln \theta - \frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta_x)^2 + (Y_i - \theta_y)^2).$$

Вычислим частные производные:

$$\frac{\partial}{\partial \theta_x} \ln L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = \frac{1}{\theta^2} \left(-n\theta_x + \sum_{i=1}^n X_i \right);$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_y} \ln L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = \frac{1}{\theta^2} \left(-n\theta_y + \sum_{i=1}^n Y_i \right);$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = -\frac{2n}{\theta} + \frac{1}{\theta^3} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta_x)^2 + (Y_i - \theta_y)^2).$$

Максимум достигается в точке с координатами $\hat{\theta}_x = \bar{X}$, $\hat{\theta}_y = \bar{Y}$ и $\hat{\theta}^2 = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n ((X_i - \bar{X})^2 + (Y_i - \bar{Y})^2)$. В точке максимума значение равно

$$L(\hat{\theta}_x, \hat{\theta}_y, \hat{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}) = \frac{n e^{-n}}{\pi} \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + (Y_i - \bar{Y})^2 \right)^{-1}.$$

В предположении гипотезы имеем

$$L_0(\theta_0, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{2\pi\theta^2} e^{-\frac{(X_i - \theta_0)^2 + (Y_i - \theta_0)^2}{2\theta^2}};$$

$$\ln L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = -n \ln 2\pi - 2n \ln \theta - \frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta_0)^2 + (Y_i - \theta_0)^2).$$

Снова вычислим частные производные:

$$\frac{\partial}{\partial \theta_0} \ln L(\theta_0, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = \frac{1}{\theta^2} \left(-2n\theta_0 + \sum_{i=1}^n (X_i + Y_i) \right);$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y}) = -\frac{2n}{\theta} + \frac{1}{\theta^3} \sum_{i=1}^n ((X_i - \theta_0)^2 + (Y_i - \theta_0)^2).$$

Максимум достигается в точке $\hat{\theta}_0 = \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2}$, $\hat{\theta}^2 = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n ((X_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2 + (Y_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2)$. Значение в этой точке равно

$$L(\hat{\theta}_0, \hat{\theta}, \vec{X}, \vec{Y}) = \frac{n e^{-n}}{\pi} \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2 + (Y_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2 \right)^{-1}.$$

Тогда для

$$\lambda = \frac{\sup_{\theta \in \Theta} L(\theta_x, \theta_y, \theta, \vec{X}, \vec{Y})}{\sup_{\theta \in \Theta_0} L(\theta_0, \theta, \vec{X}, \vec{Y})}$$

имеем

$$2 \ln \lambda = \ln \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2 + (Y_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2 \right) - \ln \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + (Y_i - \bar{Y})^2 \right) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{d} \xi \sim \chi_1^2.$$

Если $q_{1-\alpha}$ — квантиль уровня $1 - \alpha$, то

$$P \left(\ln \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2 + (Y_i - \frac{\bar{X} + \bar{Y}}{2})^2 \right) - \ln \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + (Y_i - \bar{Y})^2 \right) > q_{1-\alpha} \right) \rightarrow \alpha.$$