

Московский физико-технический институт

МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА  
II ЗАДАНИЕ

Автор: Яфаров Руслан,  
Б13-202

весна 2024

# 1. Байесовские оценки

Напоминание(себе и для определенности(в Википедии, например, другая плотность)) Плотность распределения  $\Gamma(\alpha, \lambda)$  с параметрами  $\alpha > 0, \lambda > 0$  равна

$$p_{\alpha, \lambda}(x) = \frac{\alpha^\lambda x^{\lambda-1} e^{-\alpha x}}{\Gamma(\lambda)} I_{\mathbb{R}_+}(x)$$

1.  $X_1 \sim \text{Exp}(\theta)$ ,  $\theta$  имеет сопряженное априорное распределение  $\Gamma(\alpha, \beta)$ . Проверьте оценку  $\theta^* = \frac{n+\beta}{\alpha+\sum_{i=1}^n X_i}$  на состоятельность.

Решение. По УЗБЧ  $\bar{X} \xrightarrow{\text{п. н.}} \frac{1}{\theta}$ . По теореме о наследовании сходимости  $\theta^* = \frac{1+\frac{\beta}{n}}{\frac{\alpha}{n}+\bar{X}} \xrightarrow{\text{п. н.}} \theta \Rightarrow$  оценка сильно состоятельна.

2. По выборке  $X_1, \dots, X_n$  из пуассоновского распределения с параметром  $\theta$ , где  $\theta \sim \Gamma(\alpha, \lambda)$ , постройте наилучшую оценку в байесовском подходе с квадратичной функцией потерь.

Решение. По теореме, лучшей оценкой в байесовском подходе с квадратичной функцией потерь является байесовская оценка.

$$q(t)p_t(x) = \frac{\alpha^\lambda t^{\lambda-1} e^{-\alpha t}}{\Gamma(\lambda)} I_{\mathbb{R}_+}(t) \frac{t^{\sum_{i=1}^n x_i}}{x_1! \dots x_n!} e^{-nt} \Rightarrow$$

$$\int_{\Theta} q(t)p_t(x)dt = \frac{\alpha^\lambda}{\Gamma(\lambda)x_1! \dots x_n!} \int_0^{+\infty} t^{\lambda+\sum_{i=1}^n x_i-1} e^{-t(\alpha+n)} dt = \frac{\alpha^\lambda (\alpha+n)^{\lambda+\sum_{i=1}^n x_i}}{x_1! \dots x_n!} \frac{\Gamma(\lambda+\sum_{i=1}^n x_i)}{\Gamma(\lambda)} \Rightarrow$$

$$p_{\theta|X} \sim \Gamma\left(\alpha+n, \lambda+\sum_{i=1}^n X_i\right) \Rightarrow \hat{\theta} = \frac{\lambda+\sum_{i=1}^n X_i}{\alpha+n}$$

3. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из нормального распределения с параметрами  $(\theta, 1)$ . Найдите байесовскую оценку параметра  $\theta$ , если априорное распределение  $\theta$  есть  $\text{Bin}(1, p)$ . Будет ли полученная оценка состоятельной оценкой параметра  $\theta$ ?

Решение.

$$\text{Bin}(1, p) = \text{Bern}(p), q(t)p_t(x) = p^t(1-p)^{1-t} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n (X_i-t)^2}{2}} \Rightarrow$$

$$\int_{\Theta} q(t)p_t(x)dt = p \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n (X_i-1)^2}{2}} + (1-p) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{2}} = \frac{e^{-\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \left( p e^{\sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{2}} + 1-p \right) \Rightarrow$$

$$p_{\theta|X}(t|x) = \frac{p^t(1-p)^{1-t} e^{\sum_{i=1}^n X_i t - \frac{t}{2}}}{p e^{\sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{2}} + 1-p} \Rightarrow$$

$$\hat{\theta} = \frac{p^2 e^{\sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{2}} + (1-p)^2}{p e^{\sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{2}} + 1-p} = 1 + \frac{1-p}{p e^{\sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{2}} + 1-p} = 1 + \frac{1-p}{p(e^{\bar{X} - \frac{1}{2n}})^n + 1-p}$$

По УЗБЧ  $\bar{X} \xrightarrow{\text{п. н.}} \theta$  и по наследовании сходимости получаем, что  $\hat{\theta} \xrightarrow{\text{п. н.}} 1 \neq \theta \Rightarrow$  оценка несостоятельна.

4. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из равномерного распределения на отрезке  $[0, \theta]$ . Найдите байесовскую оценку параметра  $\theta$ , если  $\theta$  имеет априорное распределение а) равномерно на отрезке  $[0, 1]$ , б) с плотностью  $q(t) = 1/t^2$  при  $t \geq 1$ . Проверьте полученные оценки на состоятельность.

*Решение.*

1.

$$q(t)p_t(x) = I_{[0,1]}(t) \frac{1}{t} I_{0 \leq X_{(1)} \leq X_{(n)} \leq t} \Rightarrow \int_{\Theta} q(t)p_t(x) dt = \int_0^{X_{(n)}} \frac{dt}{t}$$

Интеграл расходится, че делать я не знаю((

2.

$$q(t)p_t(x) = I_{[1,+\infty)}(t) \frac{1}{t^3} I_{0 \leq X_{(1)} \leq X_{(n)} \leq t} \Rightarrow \int_{\Theta} q(t)p_t(x) dt = \int_1^{X_{(n)}} t^{-3} dt = \frac{1}{2} \left( 1 - \frac{1}{X_{(n)}^2} \right) \Rightarrow$$

$$\hat{\theta} = \frac{2 \left( 1 - \frac{1}{X_{(n)}^2} \right)}{1 - \frac{1}{X_{(n)}^2}} = 2 \left( 1 + \frac{1}{X_{(n)}^2} \right)$$

Из предыдущего задания известно, что  $X_{(n)} \xrightarrow{\text{п. н.}} \theta \Rightarrow$  по теореме о наследовании сходимости, получаем, что  $\hat{\theta} \xrightarrow{\text{п. н.}} 2(1 + \frac{1}{\theta}) \neq \theta \Rightarrow$  оценка несостоятельна

5. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из нормального распределения с параметрами  $(\theta, 1)$ . Найдите байесовскую оценку параметра  $\theta$ , если априорное распределение  $\theta$  есть  $\mathcal{N}(b, \sigma^2)$ .

*Решение.*

$$q(t)p_t(x) = c \exp \left( -\frac{(t-b)^2}{2\sigma^2} - \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - t)^2}{2} \right) = c \exp \left( -\frac{1}{2\sigma^2} \left( (t-b)^2 + \sigma^2 \sum_{i=1}^n (X_i - t)^2 \right) \right)$$

$$(t-b)^2 + \sigma^2 \sum_{i=1}^n (X_i - t)^2 = t^2(1 + \sigma^2 n) - 2t \left( b + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i \right) + b^2 + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i^2 =$$

$$(1 + \sigma^2 n) \left( t - \frac{b + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i}{1 + \sigma^2 n} \right)^2 + b^2 + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{(b + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i)^2}{1 + \sigma^2 n} \Rightarrow$$

$$q(t)p_t(x) = \tilde{c} \exp \left( -\frac{1}{2} \frac{1 + \sigma^2 n}{\sigma^2} \left( t - \frac{b + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i}{1 + \sigma^2 n} \right)^2 \right) \Rightarrow p_{\theta|X} \sim \mathcal{N} \left( \frac{b + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i}{1 + \sigma^2 n}, \frac{\sigma^2}{1 + \sigma^2 n} \right) \Rightarrow$$

$$\hat{\theta} = \frac{b + \sigma^2 \sum_{i=1}^n X_i}{1 + \sigma^2 n}$$

## 2. Проверка гипотез и доверительное оценивание

6.  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из распределения с плотностью

$$p_\theta(x) = \frac{3x^2}{8\theta^3} I_{[0, 2\theta]}(x)$$

С помощью статистики  $X_{(1)}$  постройте точный доверительный интервал уровня доверия  $\gamma$  для параметра  $\theta$ .

*Решение.*  $F_{X_{(1)}}(x) = 1 - (1 - F_{X_1}(x))^n = 1 - (1 - \frac{x^3}{8\theta^3})^n, x \in [0, 2\theta] \Rightarrow F_{\frac{X_{(1)}}{2\theta}}(x) = F_{X_{(1)}}(2\theta x) = 1 - (1 - x^3)^n, x \in [0, 1]$ .

$$P_\theta \left( z_{p_1} < \frac{X_{(1)}}{2\theta} < z_{p_2} \right) = P_\theta \left( \frac{X_{(1)}}{2z_{p_2}} < \theta < \frac{X_{(1)}}{2z_{p_1}} \right) = p_2 - p_1 = \gamma$$

Положим  $p_2 = 1, p_1 = 1 - \gamma$ , тогда  $z_{p_2} = 1, z_{p_1} = \sqrt[3]{1 - \sqrt[n]{\gamma}}$

Ответ:  $\left( \frac{X_{(1)}}{2}, \frac{X_{(1)}}{2\sqrt[3]{1 - \sqrt[n]{\gamma}}} \right)$

7.  $X_1, \dots, X_n$  - выборка,  $X_1 = \xi + \eta$ , где  $\xi, \eta$  - независимые случайные величины,  $\xi \sim R[0, \theta], \eta \sim Bin(1, \theta)$ . Постройте доверительный интервал для  $\theta$  уровня доверия  $1 - \alpha$  с помощью неравенства Чебышева.

*Решение.*  $\mathbb{E}X_1 = \mathbb{E}\xi + \mathbb{E}\eta = \theta/2 + \theta = \frac{3\theta}{2}, \mathbb{D}X_1 = \mathbb{D}\xi + \mathbb{D}\eta = \frac{\theta^2}{12} + \theta(1 - \theta) = \theta - \frac{11}{12}\theta^2$

$$P_\theta \left( \left| \sum_{i=1}^n X_i - \frac{3\theta n}{2} \right| \geq \varepsilon n \right) \leq \frac{\theta - \frac{11}{12}\theta^2}{\varepsilon^2 n} \Rightarrow P_\theta \left( \bar{X} - \varepsilon < \frac{3\theta}{2} < \bar{X} + \varepsilon \right) \geq 1 - \frac{\theta - \frac{11}{12}\theta^2}{\varepsilon^2 n} = 1 - \alpha \Rightarrow$$

$$\varepsilon = \sqrt{\frac{\theta - \frac{11}{12}\theta^2}{\alpha n}}, \text{ Получаем } \begin{cases} \bar{X} - \frac{3\theta}{2} < \varepsilon, \\ \bar{X} - \frac{3\theta}{2} > -\varepsilon \end{cases} \Leftrightarrow \left( \bar{X} - \frac{3\theta}{2} \right)^2 < \varepsilon^2 \Leftrightarrow$$

$$\theta^2 \left( \frac{9}{4} + \frac{11}{12\alpha n} \right) - \theta \left( 3\bar{X} + \frac{1}{\alpha n} \right) + \bar{X}^2 < 0 \Rightarrow$$

$$\text{Ответ: } \left( \frac{3\bar{X} + \frac{1}{\alpha n} - \sqrt{\left( 3\bar{X} + \frac{1}{\alpha n} \right)^2 - 4 \left( \frac{9}{4} + \frac{11}{12\alpha n} \right) \bar{X}^2}}{2 \left( \frac{9}{4} + \frac{11}{12\alpha n} \right)}, \frac{3\bar{X} + \frac{1}{\alpha n} + \sqrt{\left( 3\bar{X} + \frac{1}{\alpha n} \right)^2 - 4 \left( \frac{9}{4} + \frac{11}{12\alpha n} \right) \bar{X}^2}}{2 \left( \frac{9}{4} + \frac{11}{12\alpha n} \right)} \right)$$

8. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из гамма-распределения с параметрами  $(\theta, \lambda)$ . Постройте асимптотический доверительный интервал для  $\theta$  уровня доверия  $\alpha$ , если а)  $\lambda$  известно, б)  $\lambda$  неизвестно.

*Решение.*

- а По ЦПТ  $\sqrt{n}(\bar{X} - \lambda\theta) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, \theta\lambda^2)$  Пусть  $z_p$  - квантиль уровня  $p$  распределения  $\mathcal{N}(0, 1)$ .  
Так как  $\lambda\sqrt{\theta}$  непрерывна по  $\theta$  на  $\mathbb{R}_+$ , то

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(z_{\frac{1-\alpha}{2}} < \sqrt{n} \frac{\bar{X} - \lambda\theta}{\lambda\sqrt{\theta}} < z_{\frac{1+\alpha}{2}}\right) = \alpha$$

Ответ:  $\left(\frac{\bar{X} - \frac{z_{1+\alpha}}{2} \lambda\sqrt{\bar{X}}}{\lambda}, \frac{\bar{X} - \frac{z_{1-\alpha}}{2} \lambda\sqrt{\bar{X}}}{\lambda}\right)$

9. Имеется  $X_1$  - выборка объема 1. Основная гипотеза  $H_0$  состоит в том, что  $X_1$  имеет равномерное распределение на отрезке  $[0, 1]$ , альтернатива - в том, что  $X_1$  имеет показательное распределение с параметром 1. Постройте наиболее мощный критерий уровня значимости  $\alpha$  для различения этих гипотез и вычислите его мощность.

*Решение.*

10. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из равномерного распределения на отрезке  $[0, \theta]$ ,  $\theta > 0$ . Постройте р.н.м.к. уровня значимости  $\alpha$  для проверки гипотезы  $H_0 : \theta = \theta_0$  против альтернативы  $H_1 : \theta \neq \theta_0$  в виде

$$S(X_1, \dots, X_n) = \{X_{(n)} \leq c\theta_0\} \cup \{X_{(n)} > \theta_0\}$$

*Решение.*

11. Пусть  $\{P_\theta, \theta \in \Theta\}$  - семейство с невозрастающим отношением правдоподобия по статистике  $T(X)$ , а  $\alpha < 1$  - некоторое положительное число. Постройте р.н.м.к. уровня значимости  $\alpha$  для проверки гипотезы  $H_0$  против альтернативы  $H_1$ , где а)  $H_0 : \theta \leq \theta_0$  (или  $\theta = \theta_0$ ),  $H_1 : \theta > \theta_0$ ; б)  $H_0 : \theta \geq \theta_0$  (или  $\theta = \theta_0$ ),  $H_1 : \theta < \theta_0$ .

*Решение.*

12. \* Показать, что любой равномерно наиболее мощный несмещённый (т.е.  $\inf_{\theta \in \Theta_0} \beta(\theta, S) \geq \sup_{\theta \in \Theta_1} \beta(\theta, S)$ ) критерий  $S$  является допустимым, т.е. не существует другого критерия  $R$ , который был бы не менее мощен, чем  $S$ , при всех альтернативах и более мощен хотя бы при одной из альтернатив.

*Решение.*

13. Докажите, что в предположении гипотезы  $H_0 : F = F_0$  для любого  $x \in R$  выполнено

$$F_n^*(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{п. н.}} F_0(x)$$

*Решение.*

*Теорема 1* (А. Колмогорова, 12.2 из С2). В предположении верности гипотезы  $H_0 : F = F_0$  имеет место равенство

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(\sqrt{n}D_n \leq t) = K(t)$$

14. С помощью теоремы 1 докажите состоятельность критерия Колмогорова.

*Решение.*

15. Докажите, что при условии  $0 \leq X_{(1)} \leq X_{(n)} \leq 1$  справедливо равенство

$$\int_0^1 (F_n^*(y) - y)^2 dy = \frac{1}{12n^2} + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_{(k)} - (2k-1)/2n)^2$$

(с помощью этого представления часто вычисляется значение статистики  $\omega^2$ , которая используется в критерии Крамера–Мизеса–Смирнова).

*Решение.*

16. Цифры  $0, 1, 2, \dots, 9$  среди 800 первых десятичных знаков числа  $\pi$  появились 74, 92, 83, 79, 80, 73, 77, 75, 76, 91 раз соответственно. С помощью хи-квадрат критерия проверьте гипотезу о согласии этих данных с законом равномерного распределения на множестве  $\{0, 1, \dots, 9\}$  на уровне значимости а) 0.05, б) 0.5, в) 0.8.

*Решение.*

17. Среди 5000 семей, имеющих трех детей, есть ровно 1010 семей с тремя мальчиками, 2200 семей с двумя мальчиками и одной девочкой, 950 семей с одним мальчиком и двумя девочками (во всех остальных семьях все дети - девочки). Можно ли с уровнем значимости  $\alpha = 0.02$  считать, что количество мальчиков  $\xi$  в семье с тремя детьми имеет следующее распределение

$$P(\xi = 0) = \theta, P(\xi = 1) = \theta,$$

$$P(\xi = 2) = 2\theta, P(\xi = 3) = 1 - 4\theta,$$

где  $\theta \in (0, 1/4)$ ?

*Решение.*

18. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из распределения: а)  $Bern(\theta)$ , б)  $Pois(\theta)$ , в)  $\mathcal{N}(\theta, 1)$ , г)  $\exp(\theta)$ . Построить доверительный интервал для параметра  $\theta$ .

*Решение.* Будем строить доверительные интервалы уровня доверия  $\gamma = 1 - \alpha$

а

$$P_\theta \left( \left| \sum_{i=1}^n X_i - \theta n \right| \geq \varepsilon n \right) \leq \frac{\theta(1-\theta)}{\varepsilon^2 n} \Rightarrow P_\theta (\bar{X} - \varepsilon < \theta < \bar{X} + \varepsilon) \geq 1 - \frac{\theta(1-\theta)}{\varepsilon^2 n} = 1 - \alpha \Rightarrow$$

$\varepsilon = \sqrt{\frac{\theta(1-\theta)}{\alpha n}}$ , Получаем  $(\bar{X} - \theta)^2 < \varepsilon^2 \Leftrightarrow \theta^2 \left(1 + \frac{1}{\alpha n}\right) - \theta \left(2\bar{X} + \frac{1}{\alpha n}\right) + \bar{X}^2 < 0 \Rightarrow$

Ответ:  $\left( \frac{2\bar{X} + \frac{1}{\alpha n} - \sqrt{(2\bar{X} + \frac{1}{\alpha n})^2 - 4(1 + \frac{1}{\alpha n})\bar{X}^2}}{2(1 + \frac{1}{\alpha n})}, \frac{2\bar{X} + \frac{1}{\alpha n} + \sqrt{(2\bar{X} + \frac{1}{\alpha n})^2 - 4(1 + \frac{1}{\alpha n})\bar{X}^2}}{2(1 + \frac{1}{\alpha n})} \right)$

b По аналогии с предыдущей задачей,  $\mathbb{E}X = \theta, \mathbb{D}X = \theta$ , получаем неравенство  $\theta^2 - \theta(2\bar{X} + \frac{1}{\alpha}) + \bar{X}^2 < 0 \Rightarrow$

Ответ:  $\left( \frac{2\bar{X} + \frac{1}{\alpha} + \sqrt{\frac{4\bar{X}}{\alpha} + \frac{1}{\alpha^2}}}{2}, \frac{2\bar{X} + \frac{1}{\alpha} - \sqrt{\frac{4\bar{X}}{\alpha} + \frac{1}{\alpha^2}}}{2} \right)$

c  $\sqrt{n}(\bar{X} - \theta) \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Пусть  $z_p$  - квантиль уровня  $p$  распределения  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Тогда  $P(z_{\alpha/2} < \sqrt{n}(\bar{X} - \theta) < -z_{\alpha/2}) \Rightarrow$  Ответ:  $\left( \bar{X} + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}, \bar{X} - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}} \right)$

d Заметим, что  $nX_{(1)}\theta \sim \text{Exp}(1)$  Пусть  $z_p$  -  $p$  квантиль распределения  $\text{Exp}(1)$ . Тогда  $P(z_{p_1} < nX_{(1)}\theta < z_{p_2}) = P(\frac{z_{p_1}}{nX_{(1)}} < \theta < \frac{z_{p_2}}{nX_{(1)}}) \Rightarrow l \sim z_{p_2} - z_{p_1} = \ln \frac{1-p_1}{1-p_2} = \ln \left(1 + \frac{\gamma}{1-p_2}\right) \rightarrow \min_{p_2 \in [\gamma, 1]} \Rightarrow p_2 = \gamma, p_1 = 0 \Rightarrow$  Ответ:  $\left(0, \frac{\ln \gamma}{nX_{(1)}}\right)$

19. Рассмотрим распределения Коши с плотностью  $p_\theta(x) = \frac{1}{\pi(1+(x-\theta)^2)}$ . С помощью выборочной медианы построить доверительный интервал для  $\theta^2$ .

*Решение.*

20. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из экспоненциального распределения с параметром  $\theta$ . Построить равномерно наиболее мощный критерий для проверки гипотезы  $H_0 : \theta = \theta_0$  против альтернативы: а)  $H_1 : \theta > \theta_0$ ; б)  $H_1 : \theta < \theta_0$

*Решение.*

21. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из  $\text{Bern}(\theta)$ . Проверить гипотезу  $H_0 : \theta \leq \theta_0$  против альтернативы  $H_1 : \theta > \theta_0$

*Решение.*

### 3. Линейная регрессия. Проверка линейных гипотез.

22. Пусть

$$X_i = \beta_1 + i\beta_2 + \varepsilon_0 + \dots + \varepsilon_i,$$

$i = 0, 1, \dots, n$ , где  $\beta_1, \beta_2$  - неизвестные параметры, а  $\varepsilon_0, \dots, \varepsilon_n$  - независимые, распределенные по закону  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$  случайные величины. Сведите задачу к линейной модели и найдите оценки наименьших квадратов для  $\beta_1$  и  $\beta_2$ , а также несмещенную оценку для  $\sigma^2$ .

*Решение.* Заметим, что  $X_{i+1} - X_i = \beta_2 + \varepsilon_i$  Запишем модель линейной регрессии:

$$\begin{pmatrix} X_0 \\ X_1 - X_0 \\ \vdots \\ X_n - X_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{pmatrix} + \varepsilon \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} Z^T Z &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & n \end{pmatrix} \Rightarrow (Z^T Z)^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \frac{1}{n} \end{pmatrix} \Rightarrow \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \frac{1}{n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_0 \\ X_1 - X_0 \\ \vdots \\ X_n - X_{n-1} \end{pmatrix} = \\ \begin{pmatrix} X_0 \\ \frac{X_n - X_0}{n} \end{pmatrix}, \hat{\sigma}^2 &= \frac{1}{n+1-2} \left\| \begin{pmatrix} X_0 \\ X_1 - X_0 \\ \vdots \\ X_n - X_{n-1} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_0 \\ \frac{X_n - X_0}{n} \end{pmatrix} \right\|^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left( X_i - X_{i-1} - \frac{X_n - X_0}{n} \right)^2 = \\ \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left( (X_i - X_{i-1})^2 - 2(X_i - X_{i-1}) \frac{X_n - X_0}{n} + \left( \frac{X_n - X_0}{n} \right)^2 \right) &= \\ \frac{1}{n-1} \left( \sum_{i=1}^n (X_i - X_{i-1})^2 - \frac{(X_n - X_0)^2}{n} \right) \end{aligned}$$

23. Пусть  $X_1, \dots, X_n$ - выборка из нормального распределения с параметрами  $(a, \sigma^2)$ . Докажите, что статистики  $\bar{X}$  и

$$S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

независимы и вычислите распределение статистики  $nS^2$ .

*Решение.* Построив модель линейной регрессии, мы обнаружим, что  $\bar{X}$  - оценка по МНК

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} \bar{X} \\ \vdots \\ \bar{X} \end{pmatrix} = pr_L X, S^2 = \frac{1}{n} \left\| X - \begin{pmatrix} \bar{X} \\ \vdots \\ \bar{X} \end{pmatrix} \right\|^2 = \frac{1}{n} \|X - pr_L X\|^2 = \frac{1}{n} \|pr_{L^\perp} X\|^2, \text{ но по теореме об}$$

ортогональной проекции  $pr_L X \perp pr_{L^\perp} X \Rightarrow \bar{X} \perp S^2$  Также по этой теореме  $\frac{1}{\sigma^2} \|pr_{L^\perp} X\|^2 \sim \chi^2(n-1) \Rightarrow \frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \Rightarrow nS^2 \sim \sigma^2 \chi^2(n-1)$

24. Пусть  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из  $\mathcal{N}(a, \sigma^2)$  (оба параметра неизвестны). Постройте точные доверительные интервалы для каждого из параметров  $a, \sigma^2$ .

*Решение.* Из з. 23 известно, что  $\frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \Rightarrow$  доверительный интервал для  $\sigma^2$   $\left(0, \frac{nS^2}{\chi_{1-\gamma}^2(n-1)}\right)$



Рассмотрим  $\frac{\bar{X}-a}{\sqrt{nS^2}} = \frac{\bar{X}-a}{\sigma} \frac{1}{\sqrt{\frac{nS^2}{\sigma^2}}} \sim t(n-1) \Rightarrow$

Ответ:  $\left( \bar{X} - t_{\frac{1+\gamma}{2}}(n-1) \sqrt{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}, \bar{X} - t_{\frac{1-\gamma}{2}}(n-1) \sqrt{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \right)$

25. Взвешивание трех грузов массами  $a$  и  $b$  производится следующим образом:  $n_1$  раз взвешивается первый груз (все ошибки измерения имеют распределение  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ ),  $n_2$  раза взвешивается второй груз на тех же самых весах, затем  $n_3$  раза на других весах взвешиваются первый и второй груз вместе, все ошибки измерения на которых имеют распределение  $\mathcal{N}(0, 3\sigma^2)$ . Сведите задачу к линейной модели и найдите оценки наименьших квадратов для  $a$  и  $b$ , а также оптимальную оценку для  $\sigma^2$ .

*Решение.*

$$\tilde{X} = \begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_{n_1} \\ X_{n_1+1} \\ \vdots \\ X_{n_1+n_2} \\ \frac{X_{n_1+n_2+1}}{\sqrt{3}} \\ \vdots \\ \frac{X_{n_1+n_2+n_3}}{\sqrt{3}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 1 \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \vdots & \vdots \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} + \varepsilon \Rightarrow Z^T Z = \begin{pmatrix} n_1 + \frac{n_3}{3} & \frac{n_3}{3} \\ \frac{n_3}{3} & n_2 + \frac{n_3}{3} \end{pmatrix} \Rightarrow$$

$$\det Z^T Z = n_1 n_2 + \frac{n_3}{3}(n_1 + n_2) \Rightarrow (Z^T Z)^{-1} = \frac{1}{n_1 n_2 + \frac{n_3}{3}(n_1 + n_2)} \begin{pmatrix} n_2 + \frac{n_3}{3} & -\frac{n_3}{3} \\ -\frac{n_3}{3} & n_1 + \frac{n_3}{3} \end{pmatrix},$$

$$Z^T \tilde{X} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^{n_1} X_i + \frac{1}{3} \sum_{j=n_1+n_2+1}^{n_1+n_2+n_3} X_j \\ \sum_{k=n_1+1}^{n_1+n_2} X_k + \frac{1}{3} \sum_{j=n_1+n_2+1}^{n_1+n_2+n_3} X_j \end{pmatrix}, \text{ Пусть } S_1 = \sum_{i=1}^{n_1} X_i, S_2 = \sum_{k=n_1+1}^{n_1+n_2} X_k, S_3 = \sum_{j=n_1+n_2+1}^{n_1+n_2+n_3} X_j \Rightarrow$$

$$\begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} = \frac{1}{n_1 n_2 + \frac{n_3}{3}(n_1 + n_2)} \begin{pmatrix} n_2(S_1 + \frac{S_3}{3}) + \frac{n_3}{3}(S_1 - S_2) \\ n_1(S_2 + \frac{S_3}{3}) + \frac{n_3}{3}(S_2 - S_1) \end{pmatrix}$$

26. Пусть  $X_i, i \in \{1, \dots, n\}$  - независимые случайные величины, распределенные по нормальному закону с параметрами  $(a + bi, \sigma^2)$ . Постройте точные доверительные интервалы для параметров  $a, b, \sigma^2$ .

Решение. Запишем модель линейной регрессии

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} + \varepsilon, Z^T Z = \begin{pmatrix} n & \frac{n(n+1)}{2} \\ \frac{n(n+1)}{2} & \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} \end{pmatrix} \Rightarrow (Z^T Z)^{-1} = \frac{2}{n(n-1)} \begin{pmatrix} 2n+1 & 3 \\ -3 & \frac{6}{n+1} \end{pmatrix}$$

$$Z^T X = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n X_i \\ \sum_{i=1}^n i X_i \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} = \frac{2}{n(n-1)} \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n X_i (2n+1-3i) \\ 3 \sum_{i=1}^n X_i (\frac{2i}{n+1} - 1) \end{pmatrix}$$

Как известно из лекций,

$$\frac{1}{\sigma^2} \left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|^2 \sim \chi^2(n-2)$$

Тогда

$$P \left( \frac{1}{\sigma^2} \left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|^2 > \chi_{1-\gamma}^2(n-2) \right) = \gamma \Rightarrow \left( 0, \frac{1}{\chi_{1-\gamma}^2(n-2)} \left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|^2 \right) -$$

точный доверительный интервал для  $\sigma^2$  уровня доверия  $\gamma$ . Также известно, что

$$\sqrt{\frac{n-2}{\frac{2(2n+1)}{n(n-1)}}} \frac{\hat{a} - a}{\left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|} \sim t(n-2) \Rightarrow$$

Доверительный интервал для  $a$  равен

$$\left( \hat{a} - t_{\frac{1+\gamma}{2}}(n-2) \frac{\left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|}{\sqrt{\frac{2(2n+1)}{n(n-1)(n-2)}}}, \hat{a} - t_{\frac{1-\gamma}{2}}(n-2) \frac{\left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|}{\sqrt{\frac{2(2n+1)}{n(n-1)(n-2)}}}, \right)$$

Аналогично для  $b$

$$\left( \hat{b} - t_{\frac{1+\gamma}{2}}(n-2) \frac{\left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|}{\sqrt{\frac{12(n-2)}{n(n-1)(n+1)}}}, \hat{b} - t_{\frac{1-\gamma}{2}}(n-2) \frac{\left\| X - Z \begin{pmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{pmatrix} \right\|}{\sqrt{\frac{12(n-2)}{n(n-1)(n+1)}}}, \right)$$

27.  $X_1, \dots, X_n$  - выборка из распределения  $\mathcal{N}(a_1, \sigma^2)$ ,  $Y_1, \dots, Y_m$  - выборка из распределе-

ния  $\mathcal{N}(a_2, \sigma^2)$ ,  $Z_1, \dots, Z_k$  - выборка из распределения  $\mathcal{N}(a_3, \sigma^2)$ . Постройте  $F$  -критерий размера  $\alpha$  для проверки гипотезы а)  $H_0 : a_1 = a_2$  и  $a_1 + a_2 = a_3$ , б)  $H_0 : a_1 = 2a_2$  и  $a_1 + 3a_2 = a_3$ .

*Решение.* Запишем модель линейной регрессии:

$$\begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \\ Y_1 \\ \vdots \\ Y_m \\ Z_1 \\ \vdots \\ Z_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \vdots & & \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \vdots & & \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ \vdots & & \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} + \varepsilon, (Z^T Z)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{m} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{k} \end{pmatrix}, \hat{a} = \begin{pmatrix} \bar{X} \\ \bar{Y} \\ \bar{Z} \end{pmatrix}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n+m+k-3} \left( \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2 + \sum_{i=1}^k (Z_i - \bar{Z})^2 \right)$$

$$\text{а) } A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}, D = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} + \frac{1}{m} & \frac{1}{n} - \frac{1}{m} \\ \frac{1}{n} - \frac{1}{m} & \frac{1}{n} + \frac{1}{m} + \frac{1}{k} \end{pmatrix}, \hat{\beta} = \begin{pmatrix} \hat{a}_1 - \hat{a}_2 \\ \hat{a}_1 + \hat{a}_2 - \hat{a}_3 \end{pmatrix}$$

$$(\det D)^{-1} = \frac{mnk}{3k+m+n} \Rightarrow D^{-1} = \frac{1}{3k+m+n} \begin{pmatrix} mk+nk+nm & nk-mk \\ nk-mk & mk+nk \end{pmatrix} \Rightarrow$$

$$S_F = \left\{ \begin{pmatrix} \bar{X} - \bar{Y} & \bar{X} + \bar{Y} - \bar{Z} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} mk+nk+nm & nk-mk \\ nk-mk & mk+nk \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{X} - \bar{Y} \\ \bar{X} + \bar{Y} - \bar{Z} \end{pmatrix} \geq \right. \\ \left. \frac{2(3k+n+m)}{m+n+k-3} f_{1-\alpha}(2, n+m+k-3) \right\}$$

$$\text{б) } A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 1 & 3 & -1 \end{pmatrix}, D = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} + \frac{4}{m} & \frac{1}{n} - \frac{6}{m} \\ \frac{1}{n} - \frac{6}{m} & \frac{1}{n} + \frac{9}{m} + \frac{1}{k} \end{pmatrix}, \hat{\beta} - \beta_0 = \begin{pmatrix} \bar{X} - 2\bar{Y} \\ \bar{X} + 3\bar{Y} - \bar{Z} \end{pmatrix}$$

$$(\det D)^{-1} = \frac{mnk}{25k+m+4n} \Rightarrow D^{-1} = \frac{1}{25k+m+4n} \begin{pmatrix} mk+9nk+nm & 6nk-mk \\ 6nk-mk & mk+4nk \end{pmatrix} \Rightarrow$$

$$S_F = \left\{ \begin{pmatrix} \bar{X} - 2\bar{Y} & \bar{X} + 3\bar{Y} - \bar{Z} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} mk+9nk+nm & 6nk-mk \\ 6nk-mk & mk+4nk \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{X} - 2\bar{Y} \\ \bar{X} + 3\bar{Y} - \bar{Z} \end{pmatrix} \geq \right.$$

$$\frac{2(25k + m + 4n)}{m + n + k - 3} f_{1-\alpha}(2, n + m + k - 3)\}$$

28. Пусть  $X_i \sim \mathcal{N}(a, i\sigma^2)$ ,  $i = 1, \dots, n$ ,  $Y_j \sim \mathcal{N}(jb, \sigma^2)$ ,  $j = 1, \dots, m$ , - независимые случайные величины, где  $a, b, \sigma^2$  - неизвестные параметры. Сведите задачу к линейной модели и постройте  $F$ -критерий размера  $\alpha$  для проверки гипотезы  $H_0 : a + b = 1$ .

*Решение.*

$$\begin{pmatrix} \frac{X_1}{\sqrt{1}} \\ \vdots \\ \frac{X_n}{\sqrt{n}} \\ \frac{Y_1}{\sqrt{1}} \\ \vdots \\ \frac{Y_m}{\sqrt{m}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{1}} & 0 \\ \vdots & \vdots \\ \frac{1}{\sqrt{n}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{1}} \\ \vdots & \vdots \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{m}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} + \varepsilon, (Z^T Z)^{-1} = \text{diag} \left( \frac{2}{n(n+1)}, \frac{2}{m(m+1)} \right), \hat{\theta} = \begin{pmatrix} \frac{2}{n(n+1)} \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{i} \\ \frac{2}{m(m+1)} \sum_{j=1}^m \frac{Y_j}{j} \end{pmatrix}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n+m-2} \left( \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \left( X_k - \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{i} \right)^2 + \sum_{p=1}^m \frac{1}{p} \left( X_p - \sum_{j=1}^m \frac{Y_j}{j} \right)^2 \right)$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \end{pmatrix} \Rightarrow D = \frac{2}{n(n+1)} + \frac{2}{m(m+1)} \Rightarrow$$

$$\frac{n+m-2}{\frac{2}{n(n+1)} + \frac{2}{m(m+1)}} \frac{\left( \frac{2}{n(n+1)} \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{i} + \frac{2}{m(m+1)} \sum_{j=1}^m \frac{Y_j}{j} - 1 \right)^2}{\sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \left( X_k - \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{i} \right)^2 + \sum_{p=1}^m \frac{1}{p} \left( X_p - \sum_{j=1}^m \frac{Y_j}{j} \right)^2} \sim F(1, n+m-2) \Rightarrow$$

$$S_F = \left\{ \frac{\left( \frac{2}{n(n+1)} \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{i} + \frac{2}{m(m+1)} \sum_{j=1}^m \frac{Y_j}{j} - 1 \right)^2}{\sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \left( X_k - \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{i} \right)^2 + \sum_{p=1}^m \frac{1}{p} \left( X_p - \sum_{j=1}^m \frac{Y_j}{j} \right)^2} \geq \frac{\frac{2}{n(n+1)} + \frac{2}{m(m+1)}}{n+m-2} f_{1-\alpha}(1, n+m-2) \right\}$$

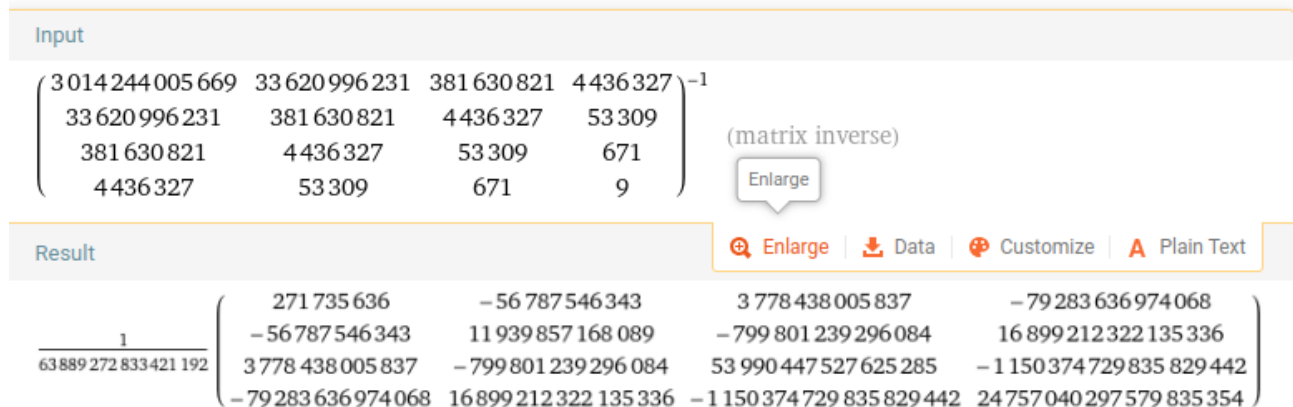
29. Используя метод линейной регрессии, постройте приближение функции  $f(x)$  многочленом третьей степени по следующим данным:

$f(x_i)$	3.9	5.0	5.7	6.5	7.1	7.6	7.8	8.1	8.4
$x_i$	4.0	5.2	6.1	7.0	7.9	8.6	8.9	9.5	9.9

*Решение.* Пусть искомым многочлен равен  $ax^3 + bx^2 + cx + d$ . Тогда модель линейной регрессии выглядит следующим образом:

$$\begin{pmatrix} f(x_1) \\ \vdots \\ f(x_9) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1^3 & x_1^2 & x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_9^3 & x_9^2 & x_9 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{pmatrix} + \varepsilon$$

Если считать это руками, то уйдет миллион лет и, кстати, если вычислять точно в виде дробей, оценивая  $a/1000, b/100, c/10, d$ , то получится такая матрица  $(Z^T Z)^{-1}$



Поэтому приведем программу на python:

```
import numpy as np

X = [4.0, 5.2, 6.1, 7.0, 7.9, 8.6, 8.9, 9.5, 9.9]
F = [3.9, 5.0, 5.7, 6.5, 7.1, 7.6, 7.8, 8.1, 8.4]
Z = list(map(lambda x: [x**3, x**2, x, 1], X))
Z_np = np.array(Z)
F_np = np.array(F)
theta = np.linalg.inv(Z_np.T @ Z_np) @ Z_np.T @ F_np
a, b, c, d = theta
print(a, b, c, d)
```

и получим

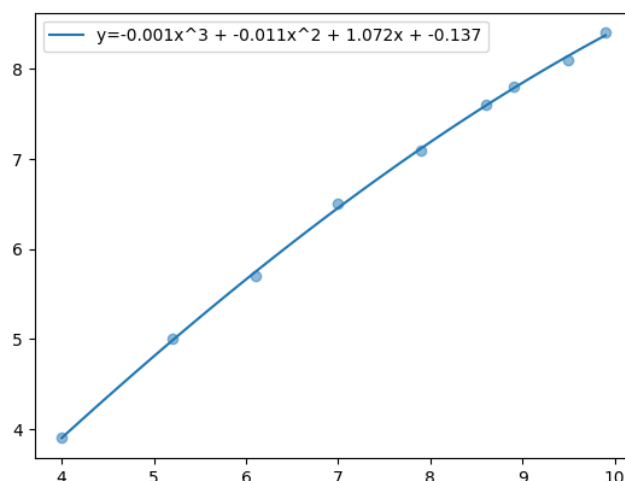
$(a, b, c, d) = (-0.00100145912636040, -0.0114849959500949, 1.07154905548792, -0.137289441132785)$

Вроде неплохо:

```
import matplotlib.pyplot as plt

plt.scatter(X, F, alpha=0.5)
xseq = np.linspace(min(X), max(X), num=100)
plt.plot(xseq, a * xseq**3 + b * xseq**2 + c * xseq + d,
         label=f'y={round(a, 3)}x^3 + {round(b, 3)}x^2 + {round(c, 3)}x + {round(d, 3)}')

plt.legend()
plt.show()
```



30. Убедиться в том, что наиболее мощный критерий для различения двух простых гипотез о симметричном относительно нуля распределении наблюдаемой случайной величины  $\xi$   $H_0 \mathcal{L}(\xi) = R[-a, a]$  и  $H_1 \mathcal{L}(\xi) = \mathcal{N}(0, \sigma^2)$  ( $a$  и  $\sigma$  известны) имеет для больших выборок следующую асимптотическую форму

$$\mathfrak{X}_{1,a}^* = \left\{ \sum_{i=1}^n X_i^2 \leq \frac{n}{3}a^2 + \zeta_a \frac{2a^2}{3} \sqrt{\frac{n}{5}} \right\}, \Phi(\zeta_a) = a$$

*Указание.* Воспользоваться центральной предельной теоремой при отыскании распределения тестовой статистики.

*Решение.*

31. В последовательности независимых испытаний с двумя исходами вероятность “успеха” равна  $p$ . Построить критерий проверки гипотезы  $H_0 p = 0$  против альтернативы  $H_1 p = 0.01$  и определить наименьший объем выборки, при котором вероятности ошибок 1-го и 2-го родов не превышают 0.01.

*Решение.* По лемме Неймана-Пирсона наиболее мощный критерий  $S_\lambda = \{p_1(X) - \lambda p_0(X) \geq 0\}$  Тогда вероятность ошибки первого рода равна  $P_0((0.99)^n \geq \lambda) = I\{0.99^n \geq \lambda\} \Rightarrow \lambda$  должна быть такой, чтобы  $0.99^n < \lambda$ . Заметим, что тогда вероятность ошибки первого рода равна 0. Вероятность ошибки второго рода равна  $P_1(0.01^{\sum_{i=1}^n X_i} 0.99^{n - \sum_{i=1}^n X_i} < \lambda 0^{\sum_{i=1}^n X_i})$ . Если  $\sum_{i=1}^n X_i = 0$ , то  $X \notin S(X)$  так как считаем, что выполнено  $0.99^n < \lambda$ , а если  $\sum_{i=1}^n X_i \neq 0$ , то  $X \in S(X) \Rightarrow P_1(X \notin S(X)) = P_1(\sum_{i=1}^n X_i = 0) = 0.99^n \leq 0.01 \Rightarrow n = \log_{0.99}(0.01) = 459$ .  $\lambda$  можно положить 1, итого критерий  $\{p_1(X) - p_0(X) \geq 0\}$ .

32. Имеется 2 гири с весами  $\theta_1$  и  $\theta_2$ . На одних и тех же весах сначала взвесили первую гирьку, затем вторую, а потом обе сразу. Найти оценку наименьших квадратов для  $\theta_1$  и  $\theta_2$  и несмещенную оценку дисперсии ошибки измерений. Проверьте гипотезы: а)  $H_0 : \theta_1 = \theta_2$ ; б)  $H_0 : 2\theta_1 = 3\theta_2$ .

*Решение.* Воспользуемся критерием Фишера для линейных гипотез, модель линейной регрессии:

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \theta + \varepsilon, (Z^T Z)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \Rightarrow \hat{\theta} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 + X_3 \\ X_2 + X_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{2X_1 - X_2 + X_3}{3} \\ \frac{2X_2 - X_1 + X_3}{3} \end{pmatrix}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{3-2} \|X - Z\hat{\theta}\|^2 = \frac{1}{9} ((2X_1 - X_2 + X_3)^2 + (2X_2 - X_1 + X_3)^2 + (X_1 + X_2 + 2X_3)^2) =$$

$$\frac{2}{3}(X_1^2 + X_2^2 + X_3^2 - X_1X_2 + X_1X_3 + X_2X_3)$$

а  $A_1 = \begin{pmatrix} 1 & -1 \end{pmatrix}, \beta_0 = 0, \hat{\beta} = \hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2 = X_1 - X_2, D = A_1(Z^T Z)^{-1}A_1^T = 2 \Rightarrow D^{-1} = \frac{1}{2}$  Тогда  $\frac{3}{4} \frac{X_1 - X_2}{X_1^2 + X_2^2 + X_3^2 - X_1X_2 + X_1X_3 + X_2X_3} \sim F(1, 1)$  Тогда критерий уровня значимости  $\alpha$  равен  $\left\{ \frac{X_1 - X_2}{X_1^2 + X_2^2 + X_3^2 - X_1X_2 + X_1X_3 + X_2X_3} \geq \frac{4}{3} f_{1-\alpha}(1, 1) \right\}$

б  $A_2 = \begin{pmatrix} 2 & -3 \end{pmatrix}, \hat{\beta} = 2\hat{\theta}_1 - 3\hat{\theta}_2 = \frac{7X_1 - 8X_2 - X_3}{3}, \beta_0 = 0, D = A_2(Z^T Z)^{-1}A_2^T = \frac{38}{3} \Rightarrow$  Критерий уровня значимости  $\alpha$  равен  $\left\{ \frac{7X_1 - 8X_2 - X_3}{X_1^2 + X_2^2 + X_3^2 - X_1X_2 + X_1X_3 + X_2X_3} \geq \frac{3}{76} f_{1-\alpha}(1, 1) \right\}$