Московский физико-технический институт

МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА ІІ ЗАДАНИЕ

Автор: Яфаров Руслан, Б13-202

1. Байесовские оценки

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

Решение.

- 2. По выборке X_1, \dots, X_n из пуассоновского распределения с параметром θ , где $\theta \sim \Gamma(\alpha, \lambda)$, постройте наилучшую оценку в байесовском подходе с квадратичной функцией потерь. *Решение*.
- 3. Пусть X_1, \ldots, X_n выборка из нормального распредения с параметрами $(\theta, 1)$. Найдите байесовскую оценку параметра θ , если априорное распределение θ есть Bin(1, p). Будет ли полученная оценка состоятельной оценкой параметра θ ?

Решение.

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

Решение.

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

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 γ для параметра θ .

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

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

$$P_{\theta}\left(\left|\sum_{i=1}^{n} X_{i} - \frac{3\theta n}{2}\right| \ge \varepsilon n\right) \le \frac{\theta - \frac{11}{12}\theta^{2}}{\varepsilon^{2}n} \Rightarrow P_{\theta}\left(\overline{X} - \varepsilon < \frac{3\theta}{2} < \overline{X} + \varepsilon\right) \ge 1 - \frac{\theta - \frac{11}{12}\theta^{2}}{\varepsilon^{2}n} = 1 - \alpha \Rightarrow 0$$

$$\varepsilon = \sqrt{\frac{\theta - \frac{11}{12}\theta^2}{\alpha n}}, \ \$$
 Получаем $\left\{ \frac{\overline{X} - \frac{3\theta}{2} < \varepsilon,}{\overline{X} - \frac{3\theta}{2} > -\varepsilon} \right. \Leftrightarrow \left(\overline{X} - \frac{3\theta}{2} \right)^2 < \varepsilon^2 \Leftrightarrow$

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

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

8. Пусть X_1, \ldots, X_n - выборка из гамма-распределения с параметрами (θ, λ) . Постройте асимптотический доверительный интервал для θ уровня доверия α , если а) λ известно, б) λ неизвестно.

Решение.

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

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

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

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 α 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 α для проверки гипотезы $H_0: \theta = \theta_0$ против альтернативы $H_1: \theta \neq \theta_0$ в виде

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

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 α 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. $\inf_{\theta \in \Theta_0} \beta(\theta, S) \ge \sup_{\theta \in \Theta_1} \beta(\theta, S)$) 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

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

Решение.

 $Teopema\ 1\ (A.\ Koлмогорова,\ 12.2\ из\ C2).\ B$ предположении верности гипотезы $H_0: F=F_0$ имеет место равенство

$$\lim_{n \to \infty} P(\sqrt{n}D_n \le t) = K(t)$$

14. С помощью теоремы 1 докажите состоятельность критерия Колмогорова.

Решение.

15. Докажите, что при условии $0 \le X_{(1)} \le X_{(n)} \le 1$ 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 ω^2 , которая используется в критерии Крамера–Мизеса–Смирнова).

16. Цифры $0, 1, 2, \ldots, 9$ среди 800 первых десятичных знаков числа π 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 $\{0, 1, \ldots, 9\}$ на уровне значимости а) 0.05, 6) 0.5, 8) 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 ξ 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, \ldots, X_n - выборка из распределения: а) $Bern(\theta)$, б) $Pois(\theta)$, в) $\mathcal{N}(\theta, 1)$, г) $\exp(\theta)$. Построить доверительный интервал для параметра θ .

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

a

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

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

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

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

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

- с $\sqrt{n}(\overline{X}-\theta) \sim \mathcal{N}(0,1)$. Пусть z_p квантиль уровня p распределения $\mathcal{N}(0,1)$. Тогда $P(z_{\alpha/2}<\sqrt{n}(\overline{X}-\theta)<-z_{\alpha/2})\Rightarrow$ Ответ: $\left(\overline{X}+\frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}},\overline{X}-\frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}\right)$
- d Заметим, что $nX_{(1)}\theta \sim Exp(1)$ Пусть z_p р квантиль распределения Exp(1). Тогда $P(z_{p_1} < nX_{(1)}\theta < z_{p_2}) = P(\frac{z_{p_1}}{nX_{(1)}} < \theta < \frac{z_{p_2}}{nX_{(1)}}) \Rightarrow l \sim z_{p_2} z_{p_1} = \ln\frac{1-p_1}{1-p_2} = \ln\left(1+\frac{\gamma}{1-p_2}\right) \rightarrow \min_{p_2 \in [\gamma,1]} \Rightarrow p_2 = \gamma, p_1 = 0 \Rightarrow \text{Ответ: } \left(0,\frac{\ln\gamma}{nX_{(1)}}\right)$
- 19. Рассмотрим распределения Коши с плотностью $p_{\theta}(x) = \frac{1}{\pi(1+(x-\theta)^2)}$. С помощью выборочной медианы построить доверительный интервал для θ^2 .

20. Пусть X_1, \ldots, X_n - выборка из экспоненциального распределения с параметром θ . 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,\ldots,X_n - выборка из $Bern(\theta)$. 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 β_1,β_2 - неизвестные параметры, а $\varepsilon_0,\dots,\varepsilon_n$ - независимые, распределенные по закону $\mathcal{N}\left(0,\sigma^2\right)$ случайные величины. Сведите задачу к линейной модели и найдите оценки наименьших квадратов для β_1 и β_2 , а также несмещенную оценку для σ^2 .

Peшение. Заметим, что $X_{i+1}-X_i=eta_2+arepsilon_i$ Запишем модель линейной регрессии:

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

$$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 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_{0} \\ X_{1} - X_{0} \\ \vdots \\ X_{n} - X_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \frac{1}{n} \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \frac{1}{n} \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 &$$

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

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

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

независимы и вычислите распределение статистики nS^2 .

Peшение. Построив модель линейной регрессии, мы обнаружим, что \overline{X} - оценка по МНК

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

ортогональной проекции $pr_L X \perp pr_{L^{\perp}} X \Rightarrow \overline{X} \perp L S^2$ 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, \ldots, X_n - выборка из $\mathcal{N}(a, \sigma^2)$ (оба параметра неизвестны). Постройте точные доверительные интервалы для каждого из параметров a, σ^2 .

Решение. Из з. 23 известно, что $\frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \Rightarrow$ доверительный интервал для $\sigma^2\left(0, \frac{nS^2}{\chi^2_{1-\gamma}(n-1)}\right)$ Рассмотрим $\frac{\overline{X}-a}{\sqrt{nS^2}} = \frac{\overline{X}-a}{\sigma} \frac{1}{\sqrt{\frac{nS^2}{2}}} \sim t(n-1) \Rightarrow$

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

25. Взвешивание трех грузов массами a и b производится следующим образом: n_1 раз взвешивается первый груз (все ошибки измерения имеют распределение $\mathcal{N}\left(0,\sigma^2\right)$), 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 $\mathcal{N}\left(0,3\sigma^2\right)$. Сведите задачу к линейной модели и найдите оценки наименьших квадратов для а и b, а также оптимальную оценку для σ^2 .

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

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

$$Z^{T}\tilde{X} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^{n_{1}} X_{i} + \frac{1}{3} \sum_{j=n_{1}+n_{2}+1}^{n_{1}+n_{2}+n_{3}} X_{j} \\ \sum_{k=n_{1}+1}^{n_{1}+n_{2}} X_{k} + \frac{1}{3} \sum_{j=n_{1}+n_{2}+1}^{n_{1}+n_{2}+n_{3}} X_{j} \end{pmatrix}, \text{ Пусть } S_{1} = \sum_{i=1}^{n_{1}} X_{i}, S_{2} = \sum_{k=n_{1}+1}^{n_{1}+n_{2}} X_{k}, S_{3} = \sum_{j=n_{1}+n_{2}+1}^{n_{1}+n_{2}+n_{3}} X_{j} \Rightarrow$$

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

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

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

точный доверительный интервал для σ^2 уровня доверия γ . 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, \ldots, X_n - выборка из распределения $\mathcal{N}(a_1, \sigma^2), Y_1, \ldots, Y_m$ - выборка из распределения $\mathcal{N}(a_2, \sigma^2), Z_1, \ldots, Z_k$ - выборка из распределения $\mathcal{N}(a_3, \sigma^2)$. Постройте F -критерий размера α 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.

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,σ^2 - неизвестные параметры. Сведите задачу к линейной модели и постройте F -критерий размера α для проверки гипотезы $H_0: a+b=1.$

$$\begin{pmatrix} \frac{X_1}{\sqrt{1}} \\ \vdots \\ \frac{X_n}{\sqrt{n}} \\ \frac{Y_1}{\sqrt{1}} \\ \vdots \\ \frac{Y_m}{\sqrt{m}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{1}} & 0 \\ \vdots & \vdots \\ \frac{1}{\sqrt{n}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{1}} \\ \vdots & \vdots \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{m}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} + \varepsilon$$

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 |

Peшение. Пусть искомый 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 вычилять точно в виде дробей, оценивая a/1000, b/100, c/10, d, то получится такая матрица $(Z^TZ)^{-1}$



Поэтому приведем программу на python:

```
import numpy as np

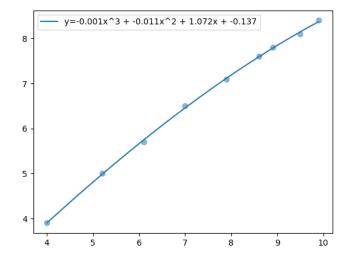
X = [4.0, 5.2, 6.1, 7.0, 7.9, 8.6, 8.9, 9.5, 9.9]
F = [3.9, 5.0, 5.7, 6.5, 7.1, 7.6, 7.8, 8.1, 8.4]
Z = list(map(lambda x: [x**3, x**2, x, 1], X))
```

```
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:



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

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

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

Решение.

31. В последовательности независимых испытаний с двумя исходами вероятсноть "успеха" равна p. Построить критей 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.

32. Имеется 2 гирьки с весами θ_1 и θ_2 . На одних и тех же весах сначала взвесили первую гирьку, затем вторую, а потом обе сразу. Найти оценку наименьших квадратов для θ_1 и θ_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.