

Prawdopodobieństwo & Statystyka - rozwiązania.

Ekonometria WNE UW

Sebastian Zalas

s.zalas@uw.edu.pl

Proszę nie rozpowszechniać!

Rozwiązania wybranych zadań.

I. Rachunek prawdopodobieństwa.

Zadanie 1. Pokazać, że $\text{Cov}(x_i, x_j) = \mathbb{E}(x_i x_j) - \mathbb{E}(x_i) \mathbb{E}(x_j)$

Rozwiązanie: skorzystajmy z definicji kowariancji:

$$\text{Cov}(x_i, x_j) = (\mathbb{E}(x_i - \mathbb{E}(x_i)))(\mathbb{E}(x_j - \mathbb{E}(x_j)))$$

$$\text{Cov}(x_i, x_j) = \mathbb{E}(x_i x_j - x_i \mathbb{E}(x_j) - x_j \mathbb{E}(x_i) + \mathbb{E}(x_j) \mathbb{E}(x_i))$$

$$\text{Cov}(x_i, x_j) = \mathbb{E}(x_i x_j) - \mathbb{E}(x_i) \mathbb{E}(x_j) - \mathbb{E}(x_j) \mathbb{E}(x_i) + \mathbb{E}(x_j) \mathbb{E}(x_i)$$

$$\text{Cov}(x_i, x_j) = \mathbb{E}(x_i x_j) - \mathbb{E}(x_i) \mathbb{E}(x_j)$$

Zadanie 2. Pokazać, że jeśli $\mathbb{E}(x_i) = 0$ to $\mathbb{V}(x_i) = \mathbb{E}(x_i^2)$

Rozwiązanie: skorzystajmy z definicji wariancji:

$$\mathbb{V}(x_i) = \mathbb{E}((x_i - \mathbb{E}(x_i))^2)$$

$$\mathbb{V}(x_i) = \mathbb{E}(x_i^2 - 2x_i \mathbb{E}(x_i) - (\mathbb{E}(x_i))^2)$$

ponieważ $\mathbb{E}(x_i) = 0$

$$\mathbb{V}(x_i) = \mathbb{E}(x_i^2)$$

Zadanie 3. Które z macierzy mogą być macierzami kowariancji?

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \\ 4 & 2 & 3 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 3 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 3 \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 4 \end{bmatrix}$$

Rozwiązanie: Macierzami kowariancji mogą być macierze B i C , ponieważ są symetryczne.

Zadanie 4. Pokazać, że dla dowolnego wektora losowego ε , wektora nielosowego \mathbf{a} i macierzy nielosowej \mathbf{B}

$$\mathbb{E}[\mathbf{a} + \mathbf{B}\varepsilon] = \mathbf{a} + \mathbf{B} \mathbb{E}[\varepsilon]$$

$$\mathbb{V}[\mathbf{a} + \mathbf{B}\varepsilon] = \mathbf{B} \mathbb{V}[\varepsilon] \mathbf{B}'$$

Rozwiązanie:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\mathbf{a} + \mathbf{B}\varepsilon] &= \underbrace{\mathbf{a}}_{\text{Wektor } \mathbf{a} \text{ zawiera tylko stałe, więc możemy opuścić wart. ocz.}} + \mathbb{E}[\mathbf{B}\varepsilon] \\ &= \mathbf{a} + \underbrace{\mathbf{B}}_{\text{Macierz } \mathbf{B} \text{ zawiera tylko stałe, więc również możemy opuścić wart. ocz.}} \mathbb{E}[\varepsilon] \\ \mathbb{V}[\mathbf{a} + \mathbf{B}\varepsilon] &= \underbrace{\mathbb{V}[\mathbf{B}\varepsilon]}_{\mathbf{a} - \text{to wektor stałych, możemy go pominąć.}} \\ &= \underbrace{\mathbb{E}[(\mathbf{B}\varepsilon - \mathbb{E}[\mathbf{B}\varepsilon])(\mathbf{B}\varepsilon - \mathbb{E}[\mathbf{B}\varepsilon])']}_{\text{Skorzystajmy z definicji wariancji dla } \mathbf{B}\varepsilon} \\ &= \mathbb{E}[\mathbf{B}(\varepsilon - \mathbb{E}[\varepsilon])(\mathbf{B}(\varepsilon - \mathbb{E}[\varepsilon]))'] \\ &= \mathbb{E}[\mathbf{B}(\varepsilon - \mathbb{E}[\varepsilon])((\varepsilon - \mathbb{E}[\varepsilon])' \mathbf{B}')] \\ &= \mathbf{B} \underbrace{\mathbb{E}[(\varepsilon - \mathbb{E}[\varepsilon])((\varepsilon - \mathbb{E}[\varepsilon])')]}_{\text{definicja waraincji dla } \varepsilon} \mathbf{B}' \\ &= \mathbf{B} \mathbb{V}[\varepsilon] \mathbf{B}' \end{aligned}$$

Zadanie 5. Mamy wektor losowy \mathbf{x} , przy czym $\mathbb{E}[\mathbf{x}] = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$, $\mathbb{V}[\mathbf{x}] = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}$. Policz wartość oczekiwaną i wariancję $\mathbf{y} = \begin{bmatrix} x_1 + 2x_2 + 5 \\ x_1 + x_2 + 1 \end{bmatrix}$. Rozwiązanie: Zauważmy najpierw że wektor losowy \mathbf{y} to przekształcenie liniowe wektora losowego \mathbf{x} :

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{y} = \mathbf{B}\mathbf{x} + \mathbf{a}$$

Aby obliczyć wartość oczekiwaną i wariancję \mathbf{y} , wystarczy zastosować wzory udowodnione w zadaniu 5.

Zadanie 6. Mamy wektor losowy $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$, przy czym $\mathbb{E}[\mathbf{x}] = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$, $\mathbb{V}[\mathbf{x}] = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}$.

Rozwiązanie:

(a) odchylenie standardowe x_1, x_2 - korzystamy z macierzy wariancji-kowariancji:

$$\sigma[x_1] = \sqrt{\mathbb{V}[x_1]} = 1$$

$$\sigma[x_2] = \sqrt{\mathbb{V}[x_2]} = \sqrt{5}$$

(b) współczynnik korelacji między x_1, x_2 - używamy wzoru na wsp. korelacji:

$$\rho_{x_1, x_2} = \frac{\text{Cov}[x_1, x_2]}{\sigma[x_1]\sigma[x_2]} = \frac{2}{2\sqrt{5}}$$

(c) wartość oczekiwaną i wariancję dla $y = 5 + x_1 + 2x_2$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[y] &= \mathbb{E}[5 + x_1 + 2x_2] = 5 + \mathbb{E}[x_1] + 2\mathbb{E}[x_2] \\ &= 5 + 1 + 4 = 10 \\ \mathbb{V}[y] &= \mathbb{V}[5 + x_1 + 2x_2] \\ &= \mathbb{V}[x_1 + 2x_2] \\ &= \text{Cov}[x_1, x_1] + \text{Cov}[x_1, 2x_2] + \text{Cov}[2x_2, x_1] + \text{Cov}[2x_2, 2x_2] \\ &= \mathbb{V}[x_1] + 2\text{Cov}[x_1, x_2] + 2\text{Cov}[x_2, x_1] + 4\mathbb{V}[x_2] \\ &= 1 + 4 + 4 + 20 = 29\end{aligned}$$

Zadanie 7. Udowodnić, że dla dowolnej macierzy losowej \mathbf{A} : $\mathbb{E}[\text{tr}(\mathbf{A})] = \text{tr}[\mathbb{E}(\mathbf{A})]$.

Rozwiązanie: Zaczynamy od definicji śladu:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\text{tr}(\mathbf{A})] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n a_{ii}\right] \\ &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[a_{ii}] \\ &= \text{tr}\left(\begin{bmatrix} \mathbb{E}[a_{11}] & \dots & \mathbb{E}[a_{1n}] \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbb{E}[a_{n1}] & \dots & \mathbb{E}[a_{nn}] \end{bmatrix}\right) \\ &= \text{tr}(\mathbb{E}[\mathbf{A}]) .\end{aligned}$$

Zadanie 8. Załóżmy, że $\mathbb{E}(x) > 0$. Jaka jest relacja między $\mathbb{E}(x)$ i $\mathbb{E}(\frac{1}{x})$?

Rozwiązanie: Nierówność Jensena. Dla wypukłej funkcji $\phi(\cdot)$ zachodzi:

$$\phi(\mathbb{E}(X)) \leq \mathbb{E}(\phi(X))$$

Zadanie 9. Załóżmy że Y i X są zmiennymi losowymi. Czemu jest równe $\mathbb{E}(\frac{Y}{X}|X)$?

Rozwiązanie:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}\left(\frac{Y}{X}|X\right) &= \mathbb{E}\left(\frac{Y}{x}|X=x\right) \\ &= \frac{1}{x} \mathbb{E}(Y|X=x)\end{aligned}$$

Zadanie 10. Wiemy, że $\mathbb{E}(x) = 2$ oraz $\mathbb{E}(y|x) = 1 + 2x$. Czemu równe jest $\mathbb{E}(y)$?

Rozwiązanie: Skorzystaj z wzoru na całkowitą wartość oczekiwaną (LIE law of iterated expectations)

$$\mathbb{E}(y) = \mathbb{E}(\mathbb{E}(y|x))$$

II. Własności rozkładu normalnego

Zadanie 2. Pokazać, że dla k -wymiarowego wektora losowego $\mathcal{N}(\mathbf{0}, \Sigma)$, forma kwadratowa $\varepsilon' \Sigma \varepsilon \sim \chi^2$

Rozwiązanie: Wyznamy formę kwadratową, założmy że wielowymiarowy rozkład normalny jest standardowy:

$$\begin{aligned} \varepsilon' \Sigma \varepsilon &= \begin{bmatrix} \varepsilon_1 & \cdots & \varepsilon_k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}_{k \times k} \begin{bmatrix} \varepsilon_1 \\ \vdots \\ \varepsilon_k \end{bmatrix} \\ &= \sum_{i=1}^k \varepsilon_i^2 \sim \chi_k^2 \end{aligned}$$

Widzimy, że forma kwadratowa $\varepsilon' \Sigma \varepsilon$ to suma kwadratów k zmiennych losowych o rozkładzie normalnym; taka suma ma rozkład χ^2 o k stopniach swobody.

Zadanie 3. Mamy wektor losowy $\mathbf{x} \sim \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$, gdzie $\boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{bmatrix}$, $\mathbb{V}[\mathbf{x}] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$. Jaki rozkład ma zmienna losowa $v = x_1 + 2x_2 + x_3$?

Rozwiązanie: Zmienna losowa v ma rozkład normalny, ponieważ suma zmiennych losowych o rozkładzie normalnym, ma rozkład normalny. Policzmy parametry rozkładu:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[v] &= \mathbb{E}[x_1 + 2x_2 + x_3] = \mathbb{E}[x_1] + 2\mathbb{E}[x_2] + \mathbb{E}[x_3] = 1 + 6 + 2 = 9 \\ \mathbb{V}[v] &= \text{Cov}[x_1 + 2x_2 + x_3, x_1 + 2x_2 + x_3] \\ &= \mathbb{V}[x_1] + 4\mathbb{V}[x_2] + \mathbb{V}[x_3] + 2\text{Cov}[x_1, 2x_2] + 2\text{Cov}[2x_2, x_3] + 2\text{Cov}[x_1, x_3] \\ &= 1 + 8 + 2 + 4 + 4 + 1 = 20 \end{aligned}$$

Zatem $v \sim \mathcal{N}(9, 20)$.

Zadanie 4. Mamy wektor losowego $\mathbf{x} \sim \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$, gdzie $\boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix}$, $\mathbb{V}[\mathbf{x}] = \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}$.

(i). Pokazać, że wektor $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} x_1 - x_2 + 1 \\ -x_1 + 2x_2 - 4 \end{bmatrix}$ ma rozkład $\mathbf{v} \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{I})$.

Rozwiązanie: Pokażmy że \mathbf{v} jest przekształceniem liniowym \mathbf{x} :

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$
$$\mathbf{v} = \mathbf{a} + \mathbf{B}\mathbf{x}$$

Możemy skorzystać ze wzorów z zadania 4, z pierwszej części zadań (Rachunek Prawdopodobieństwa).

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\mathbf{v}] &= \mathbf{a} + \mathbf{B} \mathbb{E}[\mathbf{x}] \\ &= \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \\ \mathbb{V}[\mathbf{v}] &= \mathbf{B} \mathbb{V}[\mathbf{x}] \mathbf{B}' \\ &= \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\end{aligned}$$

Istotnie, $\mathbf{v} \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{I})$.

(ii). Pokazać, że $(x_1 - x_2 + 1)^2 + (-x_1 + 2x_2 - 4)^2 \sim \chi_2^2$

Rozwiązanie: Zauważmy że zmienne losowe $x_1 - x_2 + 1$ oraz $-x_1 + 2x_2 - 4$ są sumami zmiennych losowych o rozkładzie normalnym, a więc one także mają rozkład normalny z parametrami $\mathcal{N}(0, 1)$ (Parametry proszę sprawdzić samodzielnie!). Zatem zmienna losowa $(x_1 - x_2 + 1)^2 + (-x_1 + 2x_2 - 4)^2$ musi mieć rozkład χ^2 o dwóch stopniach swobody, ponieważ jest sumą dwóch kwadratów zmiennych losowych o standardowym rozkładzie normalnym.

Uwaga! W stosunku do oryginalnej wersji zadania zamieniłem znaki w stałej \mathbf{a} !

III. Statystyka

Zadanie 2. Mamy zmienne losowe y_1 i y_2 takie, że $\mathbb{E}(y_1) = \theta$, $\mathbb{E}(y_2) = \frac{1}{2}\theta$, $\mathbb{V}(y_1) = 3\sigma^2$, $\mathbb{V}(y_2) = \sigma^2$, $\text{Cov}(y_1, y_2) = \sigma^2$.

Rozwiązanie:

(i) podać warunek jaki muszą spełniać a_1 i a_2 , by estymator liniowy $\hat{\theta} = a_1 y_1 + a_2 y_2$ był nieobciążony.

Rozpocznijmy od definicji obciążenia:

$$\text{bias}(\hat{\theta}, \theta) = \mathbb{E}(\hat{\theta}) - \theta$$

Aby estymator był nieobciążony, musi spełniać warunek:

$$\mathbb{E}(\hat{\theta}) - \theta = 0$$

w naszym przypadku:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(a_1 y_1 + a_2 y_2) - \theta &= 0 \\ a_1 \mathbb{E}(y_1) + a_2 \mathbb{E}(y_2) - \theta &= 0 \\ a_1 \theta + a_2 \frac{1}{2} \theta - \theta &= 0 \\ (a_1 + a_2 \frac{1}{2} - 1) \theta &= 0 \\ a_1 + a_2 \frac{1}{2} - 1 &= 0\end{aligned}\tag{1}$$

(ii) Podać jakie powinny być a_1 i a_2 , by estymator liniowy $\hat{\theta}$ miał najniższą wariancję i był nieobciążony.

Wariancja estymatora:

$$\begin{aligned}\mathbb{V}(\hat{\theta}) &= \mathbb{V}(a_1 y_1 + a_2 y_2) \\ \mathbb{V}(\hat{\theta}) &= \mathbb{V}(a_1 y_1) + \mathbb{V}(a_2 y_2) + \text{Cov}(a_1 y_1, a_2 y_2) \\ \mathbb{V}(\hat{\theta}) &= a_1^2 \mathbb{V}(y_1) + a_2^2 \mathbb{V}(y_2) + a_1 a_2 \text{Cov}(y_1, y_2) \\ \mathbb{V}(\hat{\theta}) &= a_1^2 3\sigma^2 + a_2^2 \sigma^2 + a_1 a_2 \sigma^2\end{aligned}\tag{2}$$

Aby znaleźć nieobciążony estymator o najniższej wariancji, należy zminimalizować (2) z ograniczeniem (1).

(3)

(iii) Dla y_1 i y_2 mających rozkład normalny podać rozkład estymatora $\hat{\theta}$.

Suma dwóch zmiennych losowych o rozkładzie normalnym, ma rozkład normalny:

$$\begin{aligned}X + Y &\sim N(\mu_X + \mu_Y, \sigma_X^2 + \sigma_Y^2 + 2\sigma_{X,Y}) \\ aX + bY &\sim N(a\mu_X + b\mu_Y, a^2\sigma_X^2 + b^2\sigma_Y^2 + 2ab\sigma_{X,Y})\end{aligned}$$

Czyli estymator $\hat{\theta}$ ma rozkład normalny z parametrami:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(\hat{\theta}) &= a_1 \theta + a_2 \frac{1}{2} \theta \\ \mathbb{V}(\hat{\theta}) &= 3a_1^2 \sigma^2 + a_2^2 \sigma^2 + 2a_1 a_2 \sigma^2\end{aligned}$$

Zadanie 3. Mamy n wymiarowy wektor \mathbf{x} . Elementy tego wektora mają tę samą wartość oczekiwaną μ i wariancję σ^2 oraz są nieskorelowane.

Rozwiązanie:

- (i) Podać postać macierzy wariancji-kowariancji \mathbf{x} .

Macierz wariancji-kowariancji:

$$\mathbb{V}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \sigma^2 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \sigma^2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma^2 \end{bmatrix}$$

- (ii) Udowodnić, że $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ jest nieobciążonym estymatorem μ .

Aby \bar{x} była niobciążonym estymatorem μ , musi zachodzić warunek:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\bar{x}) &= \mu \\ \mathbb{E}(\bar{x}) &= \mathbb{E}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(x_i) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu \\ &= \frac{1}{n} n\mu \\ &= \mu \end{aligned}$$

- (iii) Pokazać że wariancja \bar{x} maleje, gdy N rośnie.

Innymi słowy, mamy sprawdzić czy \bar{x} jest zgodnym estymatorem. Wyznamy wariancję \bar{x} :

$$\begin{aligned} \mathbb{V}(\bar{x}) &= \mathbb{V}\left(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i\right) \\ &= \frac{1}{N^2} \mathbb{V}\left(\sum_{i=1}^N x_i\right) \\ &= \frac{1}{N^2} \sum_{i=1}^N \mathbb{V}(x_i) \\ &= \frac{1}{N^2} N\sigma^2 \\ &= \frac{1}{N} \sigma^2 \end{aligned}$$

Przy rosnącym N , wariancja \bar{x} maleje:

$$\lim_{i \rightarrow N} \frac{\sigma^2}{N} = 0$$

- (iv) Pokazać, że estymator postaci σ^2 postaci $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})$ jest nieobciążony.

Innymi słowy, mamy sprawdzić czy zachodzi następujący warunek:

$$\mathbb{E}(s^2) = \sigma^2$$

Zapiszmy wariancję z próby jeszcze raz:

$$\begin{aligned} s^2 &= \frac{n}{n-1} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \\ &= \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n (x_i^2 - 2\bar{x}x_i + \bar{x}^2) \right) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\bar{x} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i + \bar{x}^2 \end{aligned}$$