

# 1 Zadania różne

W tym rozdziale znajdują się zadania nietypowe, często dotyczące łańcuchów Markowa oraz własności zmiennych losowych. Pojawiają się także zadania z estymacji Bayesowskiej.

1. (Eg 48/3) Rozważamy łańcuch Markowa  $X_1, X_2, \dots$ , na przestrzeni stanów  $\{1, 2, 3\}$  o macierzy przejścia

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{3}{4} \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix},$$

gdzie  $P_{i,j} = \mathbf{P}(X_{n+1} = j | X_n = i)$  dla  $i, j = 1, 2, 3$ . Załóżmy, że rozkład początkowy łańcucha jest wektorem

$$\pi = \left(\frac{2}{9}, \frac{4}{9}, \frac{1}{3}\right),$$

gdzie  $\pi_i = \mathbf{P}(X_1 = i)$  dla  $i = 1, 2, 3$ . Oblicz  $p = \mathbf{P}(X_1 = 1 | X_2 \neq 1 \vee X_3 \neq 1)$

*Odp:* B->  $\frac{1}{8}$ .

**Rozwiązanie.** Najpierw zauważmy, że rozkład  $\pi$  jest rozkładem stacjonarnym. Obliczamy

$$\mathbf{P}(X_1 = 1 | X_2 \neq 1 \vee X_3 \neq 1) = \frac{\mathbf{P}(X_3 \neq 1 \vee X_2 \neq 1 | X_1 = 1) \mathbf{P}(X_1 = 1)}{\mathbf{P}(X_3 \neq 1 \vee X_2 \neq 1)}.$$

Oczywiście  $\mathbf{P}(X_1 = 1) = \pi_1 = \frac{2}{9}$ , nadto

$$\mathbf{P}(X_3 \neq 1 \vee X_2 \neq 1 | X_1 = 1) = \mathbf{P}(X_3 = 3, X_2 = 2 | X_1 = 1) = P(3, 2)P(2, 1) = \frac{3}{4} \cdot \frac{1}{2} = \frac{3}{8}.$$

Obliczamy

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_3 \neq 1 \vee X_2 \neq 1) &= \mathbf{P}(X_3 = 3, X_2 = 2) + \mathbf{P}(X_3 = 2, X_2 = 3) = P(3, 2)\pi_2 + P(2, 3)\pi_3 = \\ &= \frac{3}{4} \cdot \frac{4}{9} + 1 \cdot \frac{1}{3} = \frac{2}{3} \end{aligned}$$

Stąd

$$\mathbf{P}(X_1 = 1 | X_2 \neq 1 \vee X_3 \neq 1) = \frac{1}{8}. \quad \blacksquare$$

2. (Eg 50/9) Rozważamy łańcuch Markowa  $X_1, X_2, \dots$ , na przestrzeni stanów  $\{0, 1, 2\}$  o macierzy przejścia

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{3}{4} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix},$$

gdzie  $P_{i,j} = \mathbf{P}(X_{n+1} = j | X_n = i)$  dla  $i, j = 0, 1, 2$ . Niech  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n, \dots$  będzie ciągiem zmiennych losowych o wartościach w zbiorze  $\{0, 1\}$  niezależnych od siebie nawzajem i od zmiennych  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  o jednakowym rozkładzie prawdopodobieństwa:

$$\mathbf{P}(Z_i = 1) = \frac{3}{4} \text{ i } \mathbf{P}(Z_i = 0) = \frac{1}{4}.$$

Niech  $Y_i = Z_i X_i$ . Wtedy  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(Y_n > Y_{n+1})$  jest równa

*Odp:* E->  $\frac{41}{144}$ .

**Rozwiązanie.** Wyznaczamy rozkład stacjonarny łańcucha  $X_1, X_2, \dots$ , dostajemy  $\pi = (\frac{10}{27}, \frac{8}{27}, \frac{9}{27})$ . Przechodząc do granicy otrzymamy

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(Y_n > Y_{n+1}) &= \mathbf{P}(Z_1 \cdot 0 > Z_2 X_2 | X_1 = 0) \pi_0 + \mathbf{P}(Z_1 \cdot 1 > Z_2 X_2 | X_1 = 1) \pi_1 + \\ &+ \mathbf{P}(Z_1 \cdot 2 > Z_2 X_2 | X_1 = 2) \pi_2 = \mathbf{P}(Z_1 = 1) \mathbf{P}(Z_2 = 1) \mathbf{P}(X_2 = 0 | X_1 = 1) \pi_1 + \mathbf{P}(Z_1 = 1) \mathbf{P}(Z_2 = 0) \pi_1 + \\ &+ \mathbf{P}(Z_1 = 1) \mathbf{P}(Z_2 = 1) \mathbf{P}(X_2 \in \{0, 1\} | X_1 = 2) \pi_2 + \mathbf{P}(Z_1 = 1) \mathbf{P}(Z_2 = 0) \pi_2 = \end{aligned}$$

$$= \frac{9}{16} \cdot \frac{1}{4}$$

3. (Eg 51/6) Załóżmy, że  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są niezależnymi zmiennymi losowymi o jednakowym, ciągłym rozkładzie prawdopodobieństwa, mającymi momenty rzędu 1, 2 i 3. Znamy

$$\mu = \mathbf{E}(X_i) \text{ i } \sigma^2 = \mathbf{Var}(X_i).$$

Niech  $f(x)$  oznacza gęstość rozkładu pojedynczej zmiennej  $X_i$ . Wiemy, że rozkład jest symetryczny w tym sensie, że  $f(\mu + x) = f(\mu - x)$  dla każdego  $x$ . Oblicz trzeci moment sumy  $\mathbf{E}(S_n^3)$ , gdzie  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ .

*Odp:* C- $\rightarrow n^2\mu(n\mu^2 + 3\sigma^2)$ .

**Rozwiązanie.** Z faktu symetrii wynika, że

$$\mathbf{E}X_i = \mu, \quad \mathbf{E}(X_i - \mu)^2 = \sigma^2, \quad \mathbf{E}(X_i - \mu)^3 = 0.$$

Stąd również  $\mathbf{E}(S_n - n\mu) = 0$ ,  $\mathbf{E}(S_n - n\mu)^2 = n\sigma^2$ ,  $\mathbf{E}(S_n - n\mu)^3 = 0$ . Pozostaje obliczyć

$$\mathbf{E}(S_n^3) = \mathbf{E}(S_n - n\mu + n\mu)^3 = 3n^2\mu\sigma^2 + n^3\mu^3 = n^2\mu(n\mu^2 + 3\sigma^2).$$

4. (Eg 52/3) Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będą niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu o gęstości

$$f_\theta(x) = \exp(-2|x - \theta|).$$

Niech  $T_n = X_{[0,5n]:n}$ , gdzie  $[x]$  oznacza część całkowitą liczby  $x$ . Które z poniższych stwierdzeń jest prawdziwe?

*Odp:* A- $\rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(((T_n - \theta)\sqrt{n} > 1) = 0, 023$ .

**Rozwiązanie.** Zmienne  $X_i$  mają rozkład o dystrybuancie

$$F(\theta + t) = \begin{cases} \frac{1}{2}(2 - e^{-2(t-\theta)}) & t \geq \theta \\ \frac{1}{2}e^{-2(\theta-t)} & t < \theta \end{cases}$$

Przypomnijmy, że  $\mathbf{P}(T_n \leq t)$  jest takie same jak to, że zmienna  $S_n(t)$  z rozkładu Bernoulliego  $\mathcal{B}(n, F(t))$  będzie miała co najmniej  $[0, 5n]$  sukcesów. Obliczamy dla zmiennej  $S_n = S_n(\theta + \frac{1}{\sqrt{n}})$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(((T_n - \theta)\sqrt{n} > 1) &= \mathbf{P}(T_n > \theta + \frac{1}{\sqrt{n}}) = \mathbf{P}(S_n < [0, 5n]) = \\ &= \mathbf{P}\left(\frac{S_n - nF(\theta + \frac{1}{\sqrt{n}})}{\sqrt{nF(\theta + \frac{1}{\sqrt{n}})(1 - F(\theta + \frac{1}{\sqrt{n}}))}} < \frac{[0, 5n] - \frac{n}{2}(2 - e^{-\frac{2}{\sqrt{n}}})}{\sqrt{\frac{n}{2}(1 - \frac{1}{2}e^{-\frac{2}{\sqrt{n}}})e^{-\frac{2}{\sqrt{n}}}}}}\right). \end{aligned}$$

Pozostaje obliczyć

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{[0, 5n] - \frac{n}{2}(2 - e^{-\frac{2}{\sqrt{n}}})}{\sqrt{\frac{n}{2}(1 - \frac{1}{2}e^{-\frac{2}{\sqrt{n}}})e^{-\frac{2}{\sqrt{n}}}}} = -2.$$

Z drugiej strony z CTG wynika, że

$$\frac{S_n - nF(\theta + \frac{1}{\sqrt{n}})}{\sqrt{nF(\theta + \frac{1}{\sqrt{n}})(1 - F(\theta + \frac{1}{\sqrt{n}}))}} \rightarrow Z,$$

gdzie  $Z$  ma rozkład  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Otrzymujemy wynik

$$\mathbf{P}(Z < -2) \simeq 0, 23.$$

5. (Eg 53/7) Niech  $X_1, X_2, \dots, X_{13}$  będą niezależnymi zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie normalnym  $\mathcal{N}(m, 1)$ . Parametr  $m$  jest nieznanym i jest realizacją zmiennej losowej o rozkładzie normalnym  $\mathcal{N}(1, 3)$ . Wyznaczamy estymator bayesowski parametru  $m$  przy funkcji straty LINEX danej wzorem

$$L(m, a) = e^{m-a} - (m - a) - 1,$$

gdzie  $a$  oznacza wartość estymatora. Załóżmy, że w wyniku doświadczenia uzyskano próbkę losową taką, że  $\sum_{i=1}^{13} X_i = 15$ . Wtedy estymator bayesowski przyjmuje wartość

Odp:  $E \rightarrow \frac{19}{16}$ .

**Rozwiązanie.** W teorii decyzji statystycznej mamy do czynienia z regułami decyzyjnymi  $\delta : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{A}$ , dalej z funkcjami straty  $L : \Theta \times \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}$  oraz funkcjami ryzyka

$$R(\theta, \delta) = \mathbf{E}_\theta(\theta, \delta(X)).$$

W przypadku reguł bayesowskich mamy zadany rozkład a priori  $\nu$  na przestrzeni parametrów  $\Theta$ . Dzięki temu można zdefiniować

$$r(\nu, \delta) = \int R(\theta, \delta) \nu(d\theta).$$

Dysponując powyższym funkcjonalem definiujemy optymalną regułę bayesowską  $\delta_\mu$  jako argument minimum funkcji  $r(\mu, \delta)$ . Wyznaczenie optymalnej reguły bayesowskiej polega na skorzystaniu ze wzoru Fubiniego

$$\int_{\Theta} \int_{\mathcal{X}} L(\theta, \delta(x)) \mu_\theta(dx) \nu(d\theta) = \int_{\mathcal{X}} \int_{\Theta} L(\theta, \delta) \nu_x(d\theta) \mu(dx),$$

gdzie miara  $\mu_\theta$  jest rozkładem  $X$  na  $\mathcal{X}$  przy prawdopodobieństwie  $\mathbf{P}_\theta$ , nadto miary  $\mu$  i  $\nu_x(\theta)$  wyznacza się ze wzoru

$$\mu_\theta(dx) \nu(d\theta) = \nu_x(d\theta) \mu(dx).$$

Rozkład  $\mu_x$  nazywa się rozkładem a posteriori. Dla każdego  $x \in \mathcal{X}$  wybieramy wartość  $\delta_\mu(x)$  jako argument minimum funkcji  $f : \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}$

$$f(\delta) = \int_{\Theta} L(\theta, \delta) \nu_x(d\theta).$$

Dla  $L(\theta, a) = (\theta - a)^2$  estymatorem bayesowski jest wartość oczekiwana względem  $\nu_x$ , nadto dla  $L(\theta, a) = |\theta - a|$  tym estymatorem jest mediana  $\nu_x$ . W przypadku funkcji LINEX  $L(m, a) = e^{m-a} - (m - a) - 1$  obliczamy

$$f'(\delta) = \int_{\Theta} e^{m-\delta} \nu_x(dm) - 1$$

Czyli

$$\delta(x) = \log \int_{\mathbb{R}} e^m \nu_x(dm).$$

Należy zatem wyznaczyć rozkład a posteriori  $\nu_x$ . Mamy

$$\mu_m(dx) = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - m)^2\right) dx_1 \dots dx_n$$

dalej

$$\nu(dm) = (2\pi 3)^{-\frac{1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{6} (m - 1)^2\right).$$

Stąd  $\mu_m(dx)\nu(dm)$  jest rozkładem Gaussowskim, a zatem również  $\nu_x$  ma rozkład Gaussowski, co natychmiast pozwala wyznaczyć jego postać  $\mathcal{N}(\frac{1+3\sum_{i=1}^n x_i}{1+3n}, \frac{3}{1+3n})$ . Rozkład  $\mu$  też jest Gaussowski i można wyznaczyć jego postać, nie ma to jednak znaczenia dla tego zadania. Pozostaje wyznaczyć

$$\int_{\mathbb{R}} e^m \nu_x(dm) = \exp\left(\frac{1+3\sum_{i=1}^n x_i}{1+3n} + \frac{3}{2(1+3n)}\right).$$

Stąd

$$\delta(x) = \frac{1+3\sum_{i=1}^n x_i}{1+3n} + \frac{3}{2(1+3n)} = \frac{5+6\sum_{i=1}^n x_i}{2(1+3n)}.$$

Podstawiając  $n = 13$  oraz  $\sum_{i=1}^{13} X_i = 13$  dostajemy

$$\delta(X) = \frac{19}{16}.$$

■

6. (Eg 54/6) O zmiennych  $X_1, X_2, \dots, X_n$  o tej samej wartości oczekiwanej równej  $\mu$  oraz tej samej wariancji równej  $\mu$  oraz tej samej wariancji równej  $\sigma^2$  zakładamy, iż:

$$\mathbf{Cov}(X_i, X_j) = \rho\sigma^2 \text{ dla } i \neq j.$$

Zmienne losowe  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  są nawzajem niezależne oraz niezależne od zmiennych losowych  $X_1, X_2, \dots, X_n$  i mają rozkłady prawdopodobieństwa postaci:

$$\mathbf{P}(\varepsilon_1 = 1) = \mathbf{P}(\varepsilon_i = \frac{1}{2}) = \mathbf{P}(\varepsilon_i = 0) = \frac{1}{3}.$$

Wariancja zmiennej losowej  $S = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i X_i$  jest równa.

Odp: A->  $\frac{n}{12}(5\sigma^2 + 2\mu^2 + 3(n-1)\rho\sigma^2)$ .

**Rozwiązanie.** Obliczamy wariancję

$$\begin{aligned} \mathbf{Var}(S) &= \sum_{i=1}^n \mathbf{Var}(\varepsilon_i X_i) + \sum_{i \neq j} \mathbf{Cov}(\varepsilon_i X_i, \varepsilon_j X_j) = \\ &= n\left[\frac{5}{12}(\mu^2 + \sigma^2) - \frac{1}{4}\mu^2\right] + n(n-1)\left[\frac{1}{4}\rho\sigma^2\right] = \\ &= \frac{n}{12}(5\sigma^2 + 2\mu^2 + 3(n-1)\rho\sigma^2). \end{aligned}$$

■

7. (Eg 55/1) Niech  $X$  i  $Y$  będą niezależnymi zmiennymi losowymi o rozkładach wykładniczych, przy czym  $\mathbf{E}X = 4$ ,  $\mathbf{E}Y = 6$ . Rozważmy zmienną  $Z = \frac{Y}{X+Y}$ . Wtedy

Odp: B-> mediana rozkładu  $Z$  jest równa 0,4.

**Rozwiązanie.** Poszukujemy  $C$  takiego, że

$$\mathbf{P}\left(\frac{Y}{X+Y} > C\right) = \frac{1}{2}.$$

stąd

$$\frac{1}{2} = \mathbf{P}((1-C)Y > CX) = \mathbf{E}\mathbf{P}((1-C)Y > CX|X) = \int_0^\infty \frac{1}{4} e^{-\frac{Cx}{6(1-C)}} e^{-\frac{x}{4}} dx = \frac{1}{1 + \frac{2C}{3(1-C)}}.$$

Czyli

$$3(1-C) = 2C, \text{ zatem } C = 0,6.$$

■

8. (Eg 56/8) Cyfry 1, 2, 3, ..., 9 ustawiamy losowo na miejscach o numerach 1, 2, 3, ..., 9. Niech  $X$  będzie zmienną losową równą liczbie cyfr stojących na miejscach o numerach równych cyfrom. Wariancja zmiennej  $X$  jest równa  
*Odp:* B-> 1.

**Rozwiązanie.** Warto zapamiętać, że graniczna liczba koincydencji jest zmienną Poissona z parametrem 1, a więc i wariancję równą 1. W przypadku skończonym tego zadania korzystamy ze zmiennych włączeniowych  $X = X_1 + \dots + X_9$ , gdzie  $X_i$  przyjmuje wartość 1 jeśli  $i$ -ta cyfra stoi na swoim miejscu i 0 w przeciwnym przypadku. Jest jasne, że  $\mathbf{P}(X_i = 1) = \frac{1}{9}$  oraz  $\mathbf{P}(X_i = 1, X_j = 1) = \frac{1}{9} \cdot \frac{1}{8}$  zatem

$$\mathbf{Var}X_i = \frac{8}{9 \cdot 9}, \quad \mathbf{Cov}(X_i, X_j) = \frac{1}{8 \cdot 9 \cdot 9}.$$

Stąd

$$\mathbf{Var}(X) = 9\mathbf{Var}X_1 + 9 \cdot 8\mathbf{Cov}(X_1, X_2) = \frac{8}{9} + \frac{1}{9} = 1. \quad \blacksquare$$

9. (Eg 57/2) Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będą niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu jednostajnego na przedziale  $(0, \theta)$ , gdzie  $\theta > 0$  jest nieznanym parametrem. Rozważamy estymator parametru  $\theta$  postaci

$$T_n = (n + 1) \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}.$$

Jeśli  $\theta = 1$ , to dla każdego  $\varepsilon \in (0, 1)$  granica  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(|T_n - 1| > \varepsilon)$  jest równa  
*Odp:* B->  $1 - e^{\varepsilon-1} - e^{-\varepsilon-1}$ .

**Rozwiązanie.** Najpierw wyznaczamy rozkład  $T_n$ , dla  $0 < t < n + 1$

$$\mathbf{P}(T_n > t) = \left(1 - \frac{t}{n+1}\right)^n \rightarrow e^{-t}.$$

Stąd dla  $T$  o rozkładzie wykładniczym

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(|T_n - 1| > \varepsilon) &= \mathbf{P}(|T - 1| > \varepsilon) = \mathbf{P}(T > 1 + \varepsilon) + \mathbf{P}(T < 1 - \varepsilon) = \\ &= e^{-\varepsilon-1} + 1 - e^{\varepsilon-1}. \end{aligned} \quad \blacksquare$$

10. (Eg 57/9) Zmienne losowe  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  są niezależnymi o jednakowym rozkładzie

$$\mathbf{P}(X_n = 1) = \mathbf{P}(X_n = 2) = \mathbf{P}(X_n = 3) = \mathbf{P}(X_n = 4) = \frac{1}{4}.$$

Niech  $Y_0 = 2$  oraz niech dla  $n = 1, 2, 3, \dots$  zachodzi

$$Y_n = \begin{cases} 4 & \text{gdy } X_n = 4 \\ \min(Y_{n-1}, X_n) & \text{gdy } X_n < 4 \end{cases}$$

Oblicz  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(Y_n \leq 3)$

*Odp:* B->  $\frac{3}{4}$ .

**Rozwiązanie.** Nietrudno zauważyć, że  $(Y_n)_{n=0}^{\infty}$  jest łańcuchem Markowa o macierzy przejścia

$$P = \begin{bmatrix} \frac{3}{4} & 0 & 0 & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{2}{4} & 0 & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \end{bmatrix}$$

Obliczamy rozkład graniczny ze wzoru  $\pi = \pi P$ , zachodzi  $\pi = (\frac{1}{2}, \frac{1}{6}, \frac{1}{12}, \frac{1}{4})$ . Zatem

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(Y_n \leq 3) = \pi + 1 + \pi + \pi_3 = \frac{3}{4}.$$

■

11. (Eg 58/1) Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  będą zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie ujemnym dwumianowym

$$\mathbf{P}_\theta(X_i = k) = (k+1)\theta^2(1-\theta)^k, \quad k = 0, 1, 2, \dots, \quad i = 1, 2, \dots, n+1,$$

gdzie  $\theta \in (0, 1)$  jest nieznanym parametrem. Zmienne  $X_1, X_2, \dots, X_n, X_{n+1}$  są warunkowo niezależne przy danym  $\theta$ . Załóżmy, że rozkład a priori parametru  $\theta$  jest rozkładem o gęstości

$$\pi(\theta) = 12\theta^2(1-\theta), \quad \text{gdy } \theta \in (0, 1).$$

Na podstawie próby losowej  $X_1, X_2, \dots, X_n$  wyznaczamy predyktor bayesowski. zmiennej  $X_{n+1}$  przy kwadratowej funkcji straty. Wariancja tego predyktora jest równa

*Odp:* D->  $\frac{8n}{n+1}$ .

**Rozwiązanie.** Podstawową wiedzę z teorii warunkowych wartości oczekiwanych jest, że przy kwadratowej funkcji straty najlepszym estymatorem  $X_{n+1}$  jest  $\mathbf{E}(X_{n+1}|X_1, \dots, X_n)$ , gdzie wartość oczekiwana oznacza całkowanie względem miary  $\mathbf{P}_{\theta\mu}(d\theta)$ . Oczywiście z warunkowej niezależności  $X_1, \dots, X_n$  pod warunkiem  $\Theta = \theta$  dostajemy

$$\begin{aligned} \mathbf{E}(X_{n+1}|X_1, \dots, X_n) &= \mathbf{E}(\mathbf{E}(X_{n+1}|\Theta, X_1, \dots, X_n)|X_1, \dots, X_n) = \\ &= \mathbf{E}\left(2\frac{1-\Theta}{\Theta} \mid X_1, \dots, X_n\right). \end{aligned}$$

Musimy wyznaczyć rozkład warunkowy  $\Theta$  pod warunkiem  $X_1 = k_1, \dots, X_n = k_n$ . Najpierw wyprowadzamy gęstość rozkładu łącznego

$$f(\theta, k) = 12\theta^{2(n+1)}(1-\theta)^{1+\sum_{i=1}^n k_i} \prod_{i=1}^n (k_i + 1).$$

Pozostaje wyznaczyć, gęstość  $f(\theta|k)$ . Nietrudno zauważyć, że jest rozkład  $Beta(2n+3, 2+\sum_{i=1}^n k_i)$ . Dla zmiennej  $Z$  z rozkładu  $Beta(\alpha, \beta)$  oraz  $\alpha > 1$  wartość  $\mathbf{E}Z^{-1} = \frac{\alpha+\beta-1}{\alpha-1}$ ,  $\mathbf{E}Z^{-2} = \frac{(\alpha+\beta-1)(\alpha+\beta-2)}{(\alpha-1)(\alpha-2)}$ . Stąd

$$\mathbf{E}\left(2\frac{1-\Theta}{\Theta} \mid X_1, \dots, X_n\right) = 2 \cdot \frac{2 + \sum_{i=1}^n X_i}{2(n+1)} =: T.$$

Nadto  $X_1 + \dots + X_n$  pod warunkiem  $\Theta = \theta$  ma rozkład ujemny dwumianowy  $\mathcal{B}_-(2n, \theta)$ . Zatem

$$\mathbf{Var}T = \mathbf{E}\mathbf{Var}(T|\Theta) + \mathbf{Var}\mathbf{E}(T|\Theta).$$

Z własności rozkładu ujemnego dwumianowego

$$\mathbf{E}(T|\Theta) = \frac{2n}{n+1} \frac{1}{\Theta} - \frac{2(n-1)}{n+1}$$

oraz

$$\mathbf{Var}(T|\Theta) = \frac{8n}{4(n+1)^2} \cdot \frac{1-\Theta}{\Theta^2}.$$

Korzystając z własności rozkładu  $Beta(3, 2)$  obliczamy

$$\mathbf{Var}\mathbf{E}(T|\Theta) = 8 \frac{n^2}{(n+1)^2}$$

nadto

$$\mathbf{EVar}(T|\Theta) = 8 \frac{n}{(n+1)^2}$$

Podsumowując  $\mathbf{Var}T = \frac{8n}{n+1}$ . ■

12. (Eg 58/8) Załóżmy, że  $W_1, W_2, \dots, W_n, \dots$  jest ciągiem zmiennych losowych takim, że

- zmienna  $W_1$  ma rozkład jednostajny na przedziale  $(0, 1)$ ,
- dla każdej liczby naturalnej  $n$  zmienna losowa  $W_{n+1}$  warunkowo przy danych  $W_1, W_2, \dots, W_n$  ma gęstość

$$f(w_{n+1}|w_1, \dots, w_n) = \begin{cases} 1 & \text{gdy } w_n \leq 0,5 \\ 3x^2 & \text{gdy } w_n > 0,5 \end{cases} \quad \text{dla } w_{n+1} \in (0, 1).$$

Wtedy  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(W_n > 0,25)$  jest równa

Odp: B- $\rightarrow \frac{15}{16}$ .

**Rozwiązanie.** Nietrudno zauważyć, że mamy do czynienia z jednorodnym łańcuchem Markowa zdanym przez funkcję przejścia

$$P(x, A) = |A|1_{x \leq \frac{1}{2}} + \int_A 3y^2 dy 1_{x > \frac{1}{2}}.$$

Poszukujemy rozkładu stacjonarnego  $\pi$  na  $[0, 1]$  takiego, że

$$\pi(A) = |A|\pi([0, \frac{1}{2}]) + \int_A 3y^2 dy \pi((\frac{1}{2}, 1])$$

Stąd natychmiast wynika, że  $\pi$  jest absolutnie ciągłą względem miary Lebesgue'a której gęstość  $f$  spełnia warunki

$$f(x) = \pi([0, \frac{1}{2}])1_{0 \leq x \leq \frac{1}{2}} + \pi((\frac{1}{2}, 1])3x^2 1_{\frac{1}{2} < x \leq 1}.$$

Współczynniki  $a = \pi([0, \frac{1}{2}])$ ,  $b = \pi((\frac{1}{2}, 1])$  wyznaczamy ze wzorów

$$\begin{cases} a &= a \frac{1}{2} + b \frac{1}{8} \\ 1 &= a + b \end{cases}$$

Stąd  $4a = b$  oraz  $a = \frac{1}{5}$ ,  $b = \frac{4}{5}$ . Obliczamy

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}(W_n > \frac{1}{4}) &= \pi((\frac{1}{4}, 1]) = \\ &= \frac{1}{5} \frac{3}{4} + \frac{4}{5} (1 - \frac{1}{64}) = \frac{3}{20} + \frac{63}{80} = \frac{75}{80} = \frac{15}{16}. \end{aligned}$$
■

13. (Eg 59/4) Dysponujemy dwiema urnami. W urnie I mamy dwie kule białe i jedną czarną, w urnie II mamy trzy kule białe i trzy czarne. Powtarzamy  $n$  razy eksperyment polegający na tym, że losujemy jedną kulę z urny I, nie oglądając jej wkładamy ją do urny II, następnie losujemy jedną kulę z urny II i nie oglądając jej wkładamy ją do urny I. Niech  $X_n$  oznacza zmienną losową równą liczbie kul białych w urnie I po  $n$  doświadczeniach. Wtedy  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{E}(X_n X_{n+1})$  jest równa

Odp: C- $\rightarrow \frac{65}{21}$ .

**Rozwiązanie.** Ponownie korzystamy z teorii łańcuchów Markowa. Pod długim czasie rozkład kul będzie się stabilizował, aby wyznaczyć rozkład graniczny piszemy macierz przejścia dla liczby kul

w I urnie

$$P = \begin{bmatrix} S & 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & \frac{2}{7} & \frac{5}{7} & 0 & 0 \\ 1 & \frac{2}{21} & \frac{11}{21} & \frac{8}{21} & 0 \\ 2 & 0 & \frac{6}{21} & \frac{12}{21} & \frac{3}{21} \\ 3 & 0 & 0 & \frac{4}{7} & \frac{3}{7} \end{bmatrix}$$

Rozwiązujemy układ równań

$$\begin{cases} \pi_0 = \frac{2}{7}\pi_0 + \frac{2}{21}\pi_1 \\ \pi_1 = \frac{2}{7}\pi_0 + \frac{11}{21}\pi_1 + \frac{6}{21}\pi_2 \\ \pi_3 = \frac{3}{21}\pi_2 + \frac{3}{7}\pi_3 \\ 1 = \pi_0 + \pi_1 + \pi_2 + \pi_3 \end{cases}$$

którego rozwiązaniem jest  $\pi_0 = \frac{1}{21}$ ,  $\pi_1 = \frac{15}{42}$ ,  $\pi_2 = \frac{10}{21}$ ,  $\pi_3 = \frac{5}{42}$ . Zatem

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{E}(X_n X_{n+1}) = \mathbf{E}_\pi(X_0 X_1) = \sum_{k=0}^3 \sum_{l=0}^3 klP(k, l)\pi_k.$$

Czyli

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{E}(X_n X_{n+1}) &= 1 \cdot 1 \cdot \frac{11}{21} \cdot \frac{15}{42} + 1 \cdot 2 \cdot \frac{8}{21} \cdot \frac{15}{42} + 2 \cdot 1 \cdot \frac{6}{21} \cdot \frac{10}{21} + \\ &+ 2 \cdot 2 \cdot \frac{12}{21} \cdot \frac{10}{21} + 2 \cdot 3 \cdot \frac{3}{21} \cdot \frac{10}{21} + 3 \cdot 2 \cdot \frac{4}{7} \cdot \frac{5}{42} + 3 \cdot 3 \cdot \frac{3}{7} \cdot \frac{5}{42} = \frac{65}{21}. \end{aligned}$$

■

14. (Eg 60/10) Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$ ,  $n > 2$ , będą niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu Pareto o gęstości

$$f(x) = \frac{3}{(1+x)^4} 1_{x>0}.$$

Niech  $U = \min\{X_0, X_1, X_2, \dots, X_n\}$ . Wtedy  $\mathbf{Cov}(U, X_0)$  jest równa

Odp: C- $\rightarrow \frac{3}{2(3n+1)(3n+2)}$ .

**Rozwiązanie.** Niech  $X$  ma rozkład taki jak  $X_0, X_1, X_2, \dots, X_n$ . Mamy

$$\mathbf{P}(X > t) = \frac{1}{(1+t)^3}, \quad t \geq 0.$$

Stąd  $\mathbf{E}X_0 = \int_0^\infty \mathbf{P}(X > t) dt = \frac{1}{2}$ . Nadto

$$\mathbf{P}(U > t) = \frac{1}{(1+t)^{3n}}, \quad t \geq 0.$$

Zatem  $\mathbf{E}U = \int_0^\infty \mathbf{P}(U > t) dt = \frac{1}{3n+2}$ . Pozostaje obliczyć

$$\begin{aligned} \mathbf{E}U X_0 &= \mathbf{E}X_0 \mathbf{E}(U|X_0) = \mathbf{E}X_0 \int_0^{X_0} \frac{1}{(1+t)^{3n}} dt = \\ &= \frac{1}{3n-1} \mathbf{E}X_0 \left(1 - \frac{1}{(1+X_0)^{3n-1}}\right) = \frac{1}{2(3n-1)} - \frac{1}{3n-1} \int_0^\infty \frac{3t}{(1+t)^{3n+3}} dt. \end{aligned}$$

Do policzenia występujących powyżej wartości oczekiwanych najprościej użyć podstawienia  $x = \frac{1}{1+t}$

$$\begin{aligned} \int_0^\infty \frac{t}{(1+t)^{3n+3}} dt &= \int_0^1 x^{3n}(1-x) dx = \frac{\Gamma(3n+1)\Gamma(2)}{\Gamma(3n+3)} = \\ &= \frac{1}{(3n+1)(3n+2)}. \end{aligned}$$



Zatem

$$\begin{aligned}\mathbf{Cov}(U, X_0) &= \frac{3}{3n-1} \left( \frac{1}{2} - \frac{1}{(3n+1)(3n+2)} \right) - \frac{1}{2(3n+2)} = \\ &= \frac{9n-3}{2(3n+2)(9n^2-1)} = \frac{3}{2(3n+1)(3n+2)}.\end{aligned}$$

■

15. (Eg 61/2) Niech zmienna losowa  $S_n$  będzie liczbą sukcesów w  $n$  ( $n > 1$ ) próbach Bernoulliego z prawdopodobieństwem sukcesu  $p$ . O zdarzeniu losowym  $A$  wiemy, że

$$\mathbf{P}(A|S_n = k) = a \frac{k}{n} \quad \text{dla } k = 0, 1, 2, \dots, n,$$

gdzie  $a$  jest znaną liczbą  $0 < a \leq 1$ . Oblicz  $\mathbf{E}(S_n|A)$ .

*Odp:*  $A \rightarrow pn + 1 - p$ .

**Rozwiązanie.** Obliczamy

$$\mathbf{P}(A) = \sum_{k=0}^n \mathbf{P}(A|S_n = k) \mathbf{P}(S_n = k) = \sum_{k=0}^n a \frac{k}{n} \cdot \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = ap.$$

Zatem korzystając z własności rozkładu Bernoulliego

$$\begin{aligned}\mathbf{E}(S_n|A) &= \mathbf{P}(A)^{-1} \sum_{k=0}^n k \mathbf{P}(\{S_n = k\} \cap A) = (ap)^{-1} \sum_{k=0}^n k \mathbf{P}(A|S_n = k) \mathbf{P}(S_n = k) = \\ &= (ap)^{-1} \sum_{k=0}^n a \frac{k^2}{n} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = (1-p) + np.\end{aligned}$$

■