

Tema 2

Soluții

Exercițiul 1 (Metoda Box-Muller)

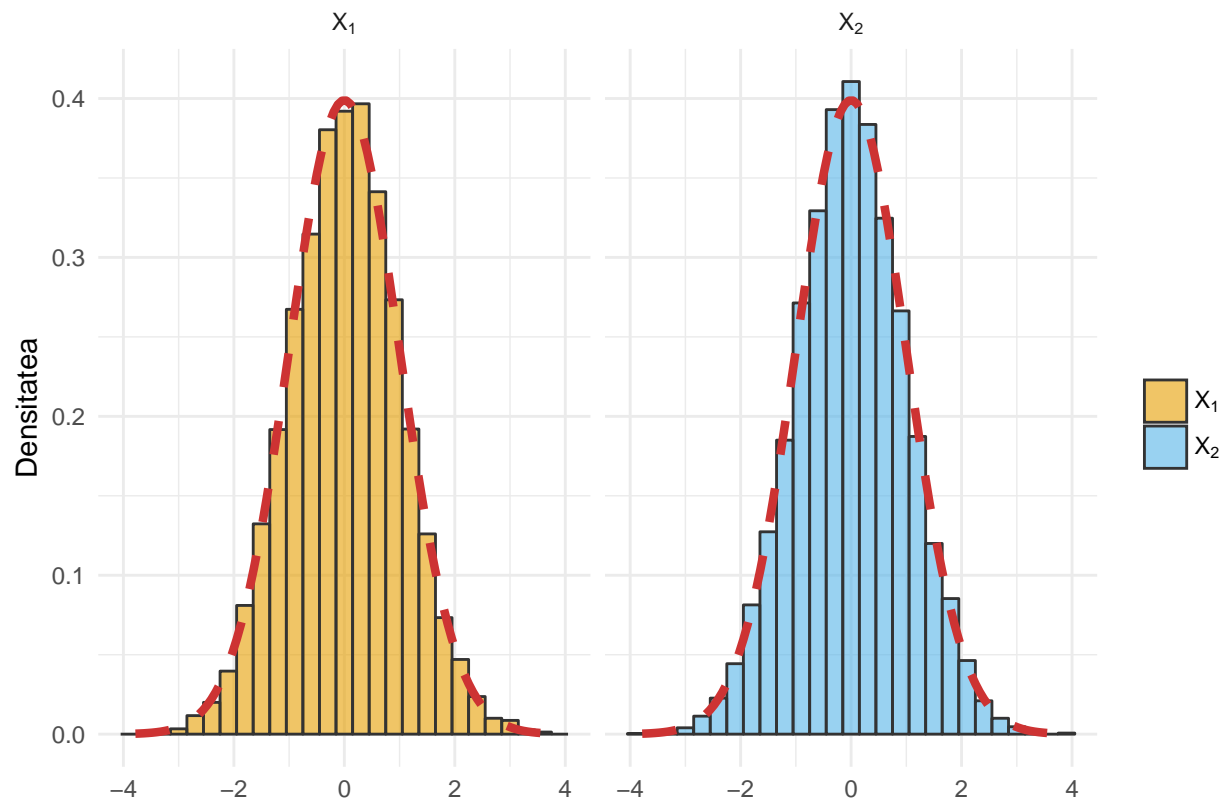
Fie $R = \sqrt{-2\log(U_2)}$ și $\Theta = 2\pi U_1$, atunci $(X_1, X_2) = g(R, \Theta)$ cu $g(r, \theta) = (r \cos(\theta), r \sin(\theta))$, $g : [0, \infty) \times [0, 2\pi] \rightarrow \mathbb{R}^2$. Cum U_1 și U_2 sunt independente obținem că și R și Θ sunt independente (ca funcții de v.a. independente). Mai mult, cum $U_1 \sim \mathcal{U}([0, 1])$ avem că $\Theta \sim \mathcal{U}([0, 2\pi])$ iar din $R = h(U_2)$ cu $h(u) = \sqrt{1 - 2\log(u)}$ rezultă

$$f_R(r) = f_{U_2}(h^{-1}(r)) \left| \frac{d}{dr} h^{-1}(r) \right| = |r| e^{-\frac{r^2}{2}}$$

Obținem astfel că

$$\begin{aligned} f_{(X_1, X_2)}(x_1, x_2) &= f_{(R, \Theta)}(g^{-1}(x_1, x_2)) |\det J_{g^{-1}}| = f_{(R, \Theta)}\left(\sqrt{x_1^2 + x_2^2}, \arctan \frac{x_2}{x_1}\right) \frac{1}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \\ &= f_R\left(\sqrt{x_1^2 + x_2^2}\right) f_{\Theta}\left(\arctan \frac{x_2}{x_1}\right) \frac{1}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2} e^{-\frac{x_1^2 + x_2^2}{2}} \frac{1}{2\pi} \frac{1}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \\ &= \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_1^2}{2}}\right) \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x_2^2}{2}}\right) \end{aligned}$$

unde am folosit faptul că determinantul Jacobian-ului este $\det J_{g^{-1}} = \frac{1}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}}$. Astfel densitatea cuplului (X_1, X_2) se poate scrie ca un produs de densități care depind de x_1 și respectiv x_2 ceea ce conduce la concluzia problemei (densitățile din factorizare sunt tocmai densitățile normalei standard).



Exercițiul 2

a) Pentru $M_n = \max(X_1, X_2, \dots, X_n)$ observăm că pentru $x \in (0, 1)$

$$F_{M_n}(x) = \mathbb{P}(M_n \leq x) = \mathbb{P}(X_1 \leq x, X_2 \leq x, \dots, X_n \leq x) \stackrel{\text{indep.}}{=} \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(X_i \leq x) = F(x)^n = x^n.$$

Dacă $x < 0$ atunci $F_{M_n}(x) = 0$ iar dacă $x \geq 1$ avem $F_{M_n}(x) = 1$. În mod similar pentru $m_n = \min(X_1, X_2, \dots, X_n)$ și $x \in (0, 1)$ rezultă că

$$\begin{aligned} F_{m_n}(x) &= \mathbb{P}(m_n \leq x) = 1 - \mathbb{P}(m_n > x) = 1 - \mathbb{P}(X_1 > x, X_2 > x, \dots, X_n > x) \\ &\stackrel{\text{indep.}}{=} 1 - \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(X_i > x) = 1 - [1 - F(x)]^n = 1 - (1 - x)^n. \end{aligned}$$

Pentru a calcula densitatea v.a. m_n și M_n este suficient să derivăm expresiile de mai sus și obținem $f_{m_n}(x) = n(1 - x)^{n-1}$ și $f_{M_n}(x) = nx^{n-1}$ pentru $x \in [0, 1]$ și 0 în rest.

b) Fie $Z_n = n(1 - M_n)$. Pentru calculul funcției de repartiție avem

$$F_{Z_n}(z) = \mathbb{P}(Z_n \leq z) = \mathbb{P}\left(M_n \geq 1 - \frac{z}{n}\right) = 1 - \left(1 - \frac{z}{n}\right)^n, \quad z > 0.$$

Cum $\left(1 - \frac{z}{n}\right)^n \rightarrow e^{-z}$ pentru $n \rightarrow \infty$ rezultă că

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_{Z_n}(z) = 1 - e^{-z}$$

această limită reprezentând funcția de repartiție a unei v.a. repartizată exponențial de parametru 1.

Exercițiul 3

Pentru $\hat{\pi}_1$: observăm că v.a. X_i sunt v.a. de tip Bernoulli cu

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_i = 1) &= \mathbb{P}(U_{i1}^2 + U_{i2}^2 < 1) = \iint_{\{u^2 + v^2 < 1\} \cap [0,1]^2} f_{(U_{i1}, U_{i2})}(u, v) \, dudv \\ &\stackrel{\text{indep.}}{=} \iint_{\{u^2 + v^2 < 1\} \cap [0,1]^2} f_{U_{i1}}(u) f_{U_{i2}}(v) \, dudv = \int_0^1 \int_0^{\sqrt{1-u^2}} 1 \, dvdu = \int_0^1 \sqrt{1-u^2} \, du \\ &\stackrel{u=\sin \alpha}{=} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos^2 \alpha \, d\alpha = \int_0^{\frac{\pi}{2}} \frac{\cos 2\alpha + 1}{2} \, d\alpha = \frac{\pi}{4} + \frac{1}{2} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos 2\alpha \, d\alpha = \frac{\pi}{4} \end{aligned}$$

O altă variantă de calcul pentru $\mathbb{P}(X_i = 1)$ era să observăm că această probabilitate se exprima și ca raportul dintre aria mulțimii $\{(u, v) \in [0, 1]^2 \mid u^2 + v^2 < 1\}$ și cea a pătratului $[0, 1]^2$, deci tot $\frac{\pi}{4}$.

Dacă $T = \sum_{i=1}^n X_i$ atunci $T \sim \mathcal{B}(n, \frac{\pi}{4})$ de unde avem că media este $\mathbb{E}[T] = \frac{n\pi}{4}$ iar varianța

$$\mathbb{V}[T] = n \frac{\pi}{4} \left(1 - \frac{\pi}{4}\right).$$

Cum $\hat{\pi}_1 = \frac{4}{n}T$ deducem că $\mathbb{V}[\hat{\pi}_1] = \frac{4\pi - \pi^2}{n}$. Din *Legea Numerelor Mari* obținem că $\hat{\pi}_1 = \frac{4}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{a.s.} 4\mathbb{E}[X_1] = 4\mathbb{P}(X_1 = 1) = \pi$.

Pentru $\hat{\pi}_2$, să observăm pentru început că media lui Y_1 este

$$\mathbb{E}[Y_1] = \int_0^1 \sqrt{1-u^2} \, du = \frac{\pi}{4}$$

iar varianța lui Y_1 este

$$\mathbb{V}[Y_1] = \mathbb{E}[Y_1^2] - \mathbb{E}^2[Y_1] = \int_0^1 (1-u^2) \, du - \frac{\pi^2}{16} = \frac{2}{3} - \frac{\pi^2}{16}.$$

Prin aplicarea *Legii Numerelor Mari* rezultă că

$$\hat{\pi}_2 = \frac{4}{n} \sum_{i=1}^n Y_i \xrightarrow{a.s.} 4\mathbb{E}[Y_1] = \pi$$

iar varianța lui $\hat{\pi}_2$ este

$$\mathbb{V}[\hat{\pi}_2] = \frac{16}{n^2} \sum_{i=1}^n \mathbb{V}[Y_i] = \frac{16}{n} \left(\frac{2}{3} - \frac{\pi^2}{16} \right).$$

Pentru a vedea care dintre cei doi estimatori este mai eficient trebuie să verificăm care are varianța mai mică. Cum $\frac{32}{3} < 12 < 4\pi$ rezultă că $\mathbb{V}[\hat{\pi}_2] < \mathbb{V}[\hat{\pi}_1]$ deci al doilea estimator este mai eficient.



Exercițiul 4

- a) Pentru a calcula probabilitatea $\mathbb{P}(S_k \leq t)$ cu $0 < t < 1$ să ne reamintim că dacă X și Y sunt două variabile aleatoare independente cu densitățile f_X și f_Y atunci densitatea sumei $Z = X + Y$ (convoluția) este dată de

$$f_Z(z) = \int f_X(z-t)f_Y(t) dt.$$

Fie f_n densitatea variabilei aleatoare S_n pentru $n \geq 1$. Avem, pentru $0 < x < 1$, că $f_1(x) = 1$ și pentru a calcula densitatea f_{n+1} a variabilei aleatoare S_{n+1} să observăm că $S_{n+1} = S_n + U_{n+1}$ cu S_n și U_{n+1} variabile aleatoare independente, de unde aplicând formula pentru densitatea sumei deducem că

$$f_{n+1}(x) = \int_0^x f_n(t) dt, \quad n \geq 1.$$

Prin inducție rezultă că $f_n(x) = \frac{x^{n-1}}{(n-1)!}$ pentru $0 < x < 1$ de unde

$$\mathbb{P}(S_n \leq t) = \int_0^t f_n(x) dx = \int_0^t \frac{x^{n-1}}{(n-1)!} dx = \frac{t^n}{n!}.$$

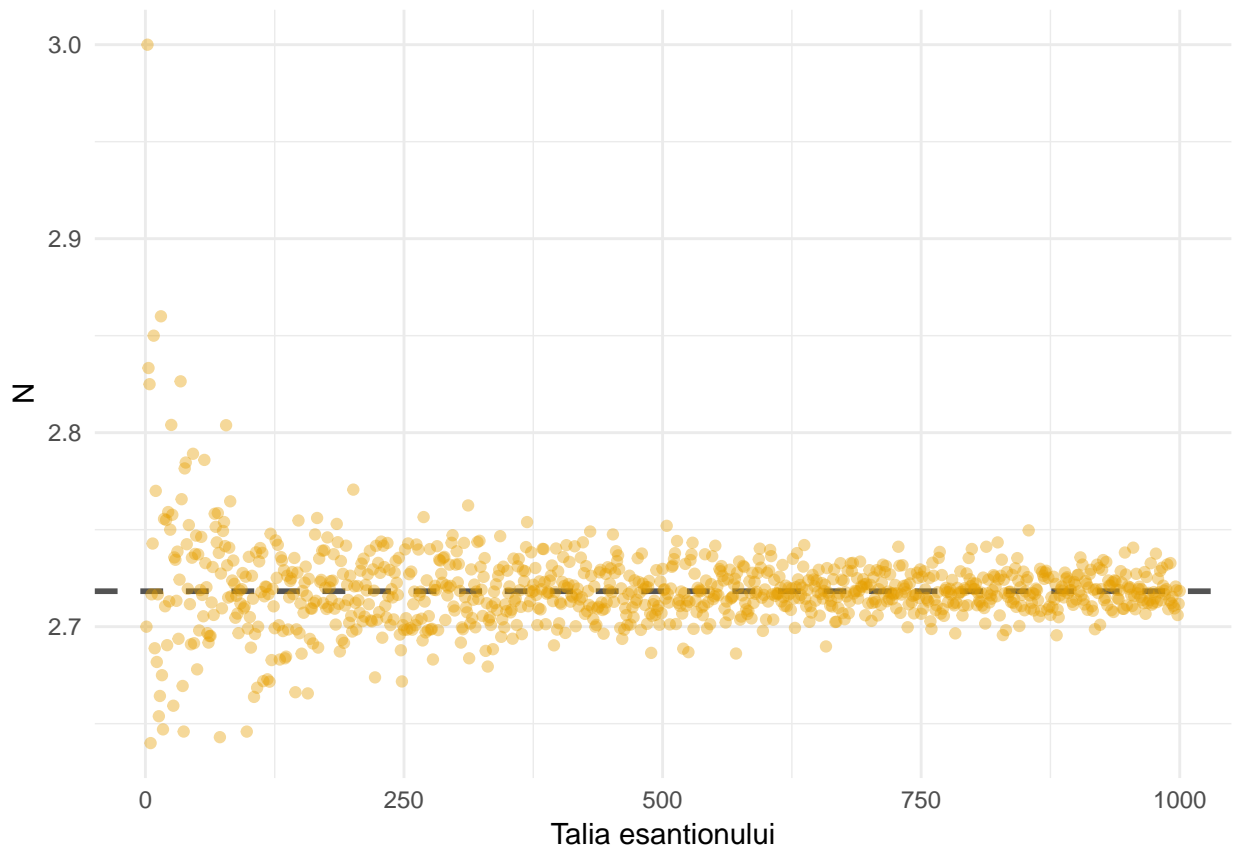
- b) Pentru $n \geq 2$ să observăm că $\mathbb{P}(N = n) = \mathbb{P}(S_{n-1} < 1 \leq S_n)$ de unde

$$\mathbb{P}(N = n) = \mathbb{P}(S_{n-1} < 1) - \mathbb{P}(S_n < 1) = \frac{1}{(n-1)!} - \frac{1}{n!} = \frac{n-1}{n!}.$$

Pentru medie avem

$$\mathbb{E}[N] = \sum_{n=2}^{\infty} n \mathbb{P}(N = n) = \sum_{n=2}^{\infty} n \frac{n-1}{n!} = \sum_{n=2}^{\infty} \frac{1}{(n-2)!} = e.$$

În mod similar se poate arăta că $\text{Var}[N] = e(3 - e)$.¹



Exercițiul 5

- a) Pentru a determina repartiția lui S_n vom folosi noțiunea de *funcție generatoare de moment*², i.e. $M_E(t) = \mathbb{E}[e^{tE}]$.

Se poate calcula cu ușurință că

$$M_{E_i}(t) = \frac{\lambda}{\lambda - t}, \quad t < \lambda$$

și cum variabilele aleatoare E_1, \dots, E_n sunt independente deducem că funcția generatoare de moment a sumei S_n este

¹Această metodă de a estima e este discutată în lucrarea: Russell, K.G. *Estimating the value of e by simulation*, The American Statistician, Vol. 45, Nr. 1, pp 66-68, 1991.

²Problema se poate face și fără această noțiune, ținând seama de schimbarea de variabilă $\phi : (x_1, \dots, x_n) \rightarrow (s_1, \dots, s_n)$ cu $s_n = \sum_{k=1}^n x_k$ a cărei inversă ϕ^{-1} este dată prin $x_1 = s_1$ și $x_k = s_k - s_{k-1}$. Determinantul matricii Jacobiene asociate lui ϕ^{-1} este 1 iar imaginea $\phi([0, \infty) \times \dots \times [0, \infty)) = \{0 \leq s_1 \leq \dots \leq s_n\}$ ceea ce conduce la rezultatul dorit.

$$M_{S_n}(t) = \mathbb{E}[e^{tS_n}] = \prod_{i=1}^n M_{E_i}(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^n, \quad t < \lambda.$$

Știm că dacă $X \sim \text{Gamma}(n, \lambda)$ atunci $f_X(x) = \frac{\lambda^n}{(n-1)!} x^{n-1} e^{-\lambda x}$ iar funcția generatoare de moment este

$$M_X(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^n, \quad t < \lambda.$$

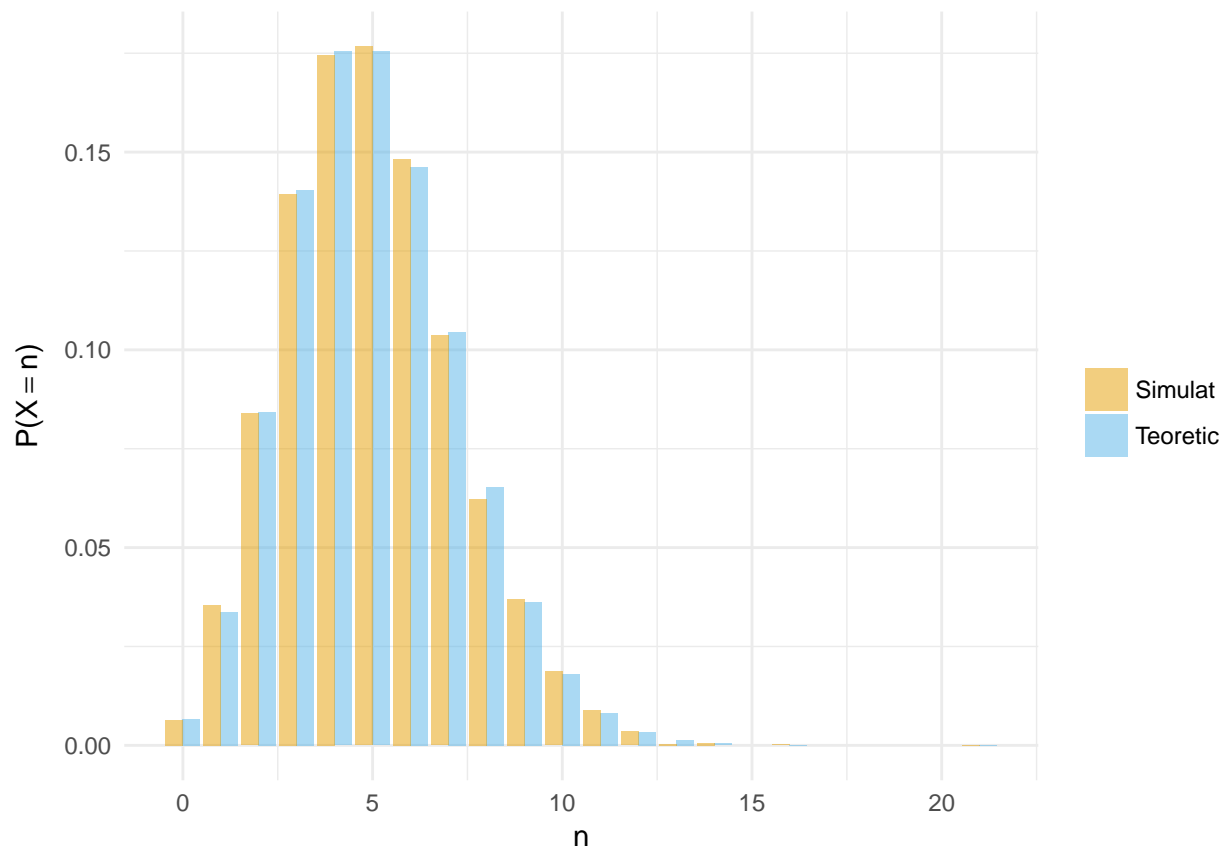
Cum cele două funcții generatoare de moment sunt egale și ținând cont de faptul că funcția generatoare caracterizează repartiția, deducem că $S_n \sim \text{Gamma}(n, \lambda)$.

b) Pentru a demonstra că $N \sim \text{Pois}(\lambda)$ este suficient să calculăm $\mathbb{P}(N = n)$. Avem

$$\mathbb{P}(N = n) = \mathbb{P}(S_n \leq 1 < S_{n+1}) = \int_0^1 \mathbb{P}(E_{n+1} \geq 1 - u \mid S_n = u) f_{S_n}(u) du,$$

unde f_{S_n} este densitatea lui S_n de la punctul a). Ținând seama că E_{n+1} și S_n sunt independente și cum $\mathbb{P}(E_{n+1} \geq 1 - u) = e^{-\lambda(1-u)}$ avem că

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(N = n) &= \int_0^1 \mathbb{P}(E_{n+1} \geq 1 - u \mid S_n = u) f_{S_n}(u) du = \int_0^1 e^{-\lambda(1-u)} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} x^{n-1} e^{-\lambda x} du \\ &= \frac{e^{-\lambda} \lambda^n}{(n-1)!} \int_0^1 u^{n-1} du = \frac{e^{-\lambda} \lambda^n}{n!}. \end{aligned}$$



Exercițiul 6

Cum variabilele aleatoare X_1, \dots, X_n sunt independente avem că $\mathbb{E}[Y_n] = \mathbb{E}[X_1] \cdot \mathbb{E}[X_2] \cdots \mathbb{E}[X_n] = c^n$, $c \in (0, 1)$. Aplicand inegalitatea lui Markov obținem, pentru $\varepsilon > 0$,

$$\mathbb{P}(|Y_n| > \varepsilon) \leq \frac{\mathbb{E}[|Y_n|]}{\varepsilon} = \frac{c^n}{\varepsilon} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0,$$

unde am ținut seama de faptul că v.a. sunt pozitive, deci $|Y_n| = Y_n$. Cum $\varepsilon > 0$ a fost ales arbitrar rezultă că $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$.