

Universitatea din București  
Facultatea de Matematică și Informatică

## CURS nr. 6 – TEHNICI DE SIMULARE

### **Simularea unor variabile aleatoare continue**

Lect. dr. Bianca Mogoș

# Conținut

1. Simularea variabilelor aleatoare:
  - 1.1 Exponențială( $\lambda$ ),  $\lambda > 0$
  - 1.2 Gamma( $\alpha, \lambda, \nu$ ),  $\alpha, \lambda, \nu \in \mathbb{R}_+$
  - 1.3 Beta( $a, b$ ),  $a, b > 0$
2. Repartiții simulate pornind de la v.a. uniforme pe (0,1)
3. Simularea unor variabile aleatoare înrudite cu repartiția normală

## 1.1 Simularea variabilei aleatoare Exponențiale ( $\lambda$ )

- Densitatea de repartiție a v.a.  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ ,  $\lambda > 0$  este

$$f(x) = \begin{cases} 0, & \text{dacă } x \leq 0 \\ \lambda e^{-\lambda x} & \text{dacă } x > 0 \end{cases} \quad (1)$$

- Dacă  $Z \sim \text{Exp}(1)$  atunci  $X = \frac{Z}{\lambda} \sim \text{Exp}(\lambda)$
- V.a.  $Z \sim \text{Exp}(1)$  se poate simula folosind o variantă a *Teoremei șirului descendent*:

“Se consideră în Teorema șirului descendent  $Z_0 = U_0, Z_i = U_i, i \geq 1$ , unde  $U_0, U_i, i \geq 1$  sunt v.a. uniforme pe  $[0,1]$ . Dacă notăm cu  $N$  numărul aleator de subșiruri descendente respinse până se acceptă un subșir, atunci  $X = N + Z_0 \sim \text{Exp}(1)$ , unde  $Z_0$  este cel acceptat (din ultimul subșir descendent).”

## 1.1 Demonstrația teoremei care fundamentează algoritmul de simulare a v.a. Exponențiale (2)

- Pentru  $x \in [0, 1]$  avem

$$\begin{aligned} P(Z_0 \leq x \mid K = \text{nr. impar}) &= \frac{1}{p_a} \int_0^x e^{-x} dx = \\ &= \frac{1 - e^{-x}}{p_a}, p_a = 1 - e^{-1} \end{aligned} \quad (2)$$

- Cum  $p_a = P(K = \text{nr. impar}, Z_0 \in \mathbb{R})$ , rezultă că probabilitatea de a respinge un șir descendent de forma  $Z_0 \geq Z_1 \geq \dots \geq Z_{K-1} < Z_K$  este  $p_r = 1 - p_a = e^{-1}$ .
- Deducem  $P(N = n) = e^{-n}(1 - e^{-1})$ .

## 1.1 Demonstrația teoremei care fundamentează algoritmul de simulare a v.a. Exponențiale (3)

- Vrem să arătăm că

$$P(N + Z_0 \leq x) = \begin{cases} 0, & \text{dacă } x < 0 \\ 1 - e^{-x}, & \text{dacă } x \geq 0 \end{cases} . \quad (3)$$

- Pentru un  $x > 0$  dat, notăm  $x = k + z, k = [x], z \in [0, 1)$ , și avem

$$\begin{aligned} P(N + Z_0 \leq x) &= P(N + Z_0 \leq k + z) \\ &= P(N < k) + P(N = k, Z_0 \leq z) = \\ &= \sum_{j=0}^{k-1} (1 - e^{-1})e^{-j} + (1 - e^{-1}) \frac{e^{-k}}{1 - e^{-1}} \int_0^z e^{-u} du = \\ &= 1 - e^{-k} + e^{-k}(1 - e^{-z}) = 1 - e^{-(k+z)} = 1 - e^{-x}. \end{aligned} \quad (4)$$

## 1.1 Algoritm de simulare a unei v.a. Exponențiale(1) (4)

Intrare	Pp. că știm să generăm v.a. $Z_i \hookrightarrow G(x), i \geq 1$ și $Z_0 \hookrightarrow G_0(x)$
Pas 1	Se inițializează $N = 0$
Pas 2	Se generează val. de selecție $z_0$ a v.a. $Z_0 \hookrightarrow G_0(x)$ și $z_1$ a v.a. $Z_1 \hookrightarrow G(x)$ . Se ia $z^* = z_0, K = 1$ ;
Pas 3	Repetă Pas 4 - Pas 5 cât timp $z_0 \geq z_1$
Pas 4	$K = K + 1; z_0 = z_1$
Pas 5	Se generează o val. de selecție $z_1$ a v.a. $Z_1 \hookrightarrow G(x)$
Pas 6	Dacă $K = \text{nr. par}$ atunci $N = N + 1$ și mergi la Pas 2
Pas 7	Se consideră $x = N + z^*$
Ieșire	Valoarea de selecție, $x$ , a v.a. $X \sim \text{Exp}(1)$

## 1.2 Simularea variabilei aleatoare $\text{Gamma}(\alpha, \lambda, \nu)$ (1)

- Densitatea de repartiție a v.a.  $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \lambda, \nu)$ ,  $\alpha, \lambda, \nu \in \mathbb{R}_+$  este

$$f(x) = \begin{cases} 0, & \text{dacă } x \leq \alpha \\ \frac{\lambda^\nu}{\Gamma(\nu)} (x - \alpha)^{\nu-1} e^{-\lambda(x-\alpha)}, & \text{dacă } x > \alpha \end{cases} \quad (5)$$

unde  $\Gamma(\nu) = \int_0^\infty x^{\nu-1} e^{-x} dx$  și  $\Gamma(\nu + 1) = \nu \Gamma(\nu)$ .

- Dacă  $Z \sim \text{Gamma}(0, 1, \nu)$  atunci  $X = \alpha + \frac{Z}{\lambda} \sim \text{Gamma}(\alpha, \lambda, \nu)$ .
- *Metode de simulare a v.a.  $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ ,  $0 < \nu < 1$* 
  - o metodă de respingere bazată pe înfășurarea cu densitatea  $\text{Weibull}(0, 1, \nu)$
  - o metoda de compunere - respingere
- *Metode de simulare a v.a.  $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ ,  $\nu > 1$* 
  - două metode de respingere bazate pe înfășurarea cu densitățile  $\text{Exp}(\frac{1}{\nu})$  și Cauchy nonstandard trunchiată pe  $[0, \infty)$ .

## 1.2 Simularea v.a. $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ , $0 < \nu < 1$ folosind o metodă de respingere bazată pe înfășurarea cu densitatea $\text{Weibull}(0, 1, \nu)$ (2)

- Densitățile de repartiție ale v.a.  $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$  și  $\text{Weibull}(0, 1, \nu)$ :

$$f(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ \frac{1}{\Gamma(\nu)} x^{\nu-1} e^{-x}, & x > 0 \end{cases}, h(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ \nu x^{\nu-1} e^{-x^\nu}, & x > 0 \end{cases} \quad (6)$$

- Pentru determinarea constantei  $\alpha$  a înfășurătoarei calculăm raportul:

$$r(x) = \frac{f(x)}{h(x)} = \frac{1}{\nu \Gamma(\nu)} e^{-x+x^\nu}. \quad (7)$$

- Punctul de maxim al funcției  $r(x)$  este  $x_0 = \nu^{1/(1-\nu)}$ , de unde rezultă

$$\alpha = \frac{e^{\zeta(1-\nu)}}{\Gamma(\nu+1)}, \zeta = \nu^{\frac{\nu}{1-\nu}}. \quad (8)$$



## 1.2 Simularea v.a. $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ , $0 < \nu < 1$ folosind o metodă de compunere – respingere (3)

- Descompunem densitatea de repartiție a v.a.  $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ ,  $0 < \nu < 1$  sub forma:

$$f(x) = p_1 f_1(x) + p_2 f_2(x), \quad (9)$$

$$f_1(x) = \begin{cases} \frac{f(x)}{p_1}, & x \in (0, 1] \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}, f_2(x) = \begin{cases} \frac{f(x)}{p_2}, & x \in (1, \infty] \\ 0, & \text{altfel} \end{cases} \quad (10)$$

$$p_1 = \frac{\Gamma(1; \nu)}{\Gamma(\nu)}, p_2 = 1 - p_1 = \frac{\Gamma(\nu) - \Gamma(1; \nu)}{\Gamma(\nu)} \quad (11)$$

$$\Gamma(\nu) = \int_0^\infty x^{\nu-1} e^{-x} dx, \Gamma(1; \nu) = \int_0^1 x^{\nu-1} e^{-x} dx \quad (12)$$

- $p_1$  și  $p_2$  sunt aleși a.î.  $\int_0^1 f_1(x) dx = 1$  și  $\int_1^\infty f_2(x) dx = 1$ .

## 1.2 Simularea v.a. $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ , $0 < \nu < 1$ folosind o metodă de compunere – respingere (4)

- ▶ Definim  $X_1 \hookrightarrow f_1(x)$  și  $X_2 \hookrightarrow f_2(x)$
- ▶ Variabila  $X_1$  se simulează folosind *Teorema șirului descendent* pentru  $Z_0 = U_0^{1/\nu}$ ,  $Z_i = U_i, i \geq 1$ , cu  $\{U_i\}_{i \geq 0}$  v.a. uniforme pe  $(0,1)$ .
- ▶ Variabila  $X_2$  se simulează folosind *forma duală a celei de a doua teoreme de respingere*, scriind  $f_2(x)$  de forma

$$f_2(x) = c(1 - Q(x))r(x), x > 0, \quad c = \frac{1}{e(\Gamma(\nu) - \Gamma(1; \nu))}, \quad (13)$$

$$r(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 1 \\ e^{-x+1}, & x > 1 \end{cases}, \quad Q(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 1 \\ 1 - x^{\nu-1}, & x > 1 \end{cases}. \quad (14)$$

## 1.2 Simularea v.a. $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ , $0 < \nu < 1$ folosind o metodă de compunere – respingere (5)

- ▶ Arătăm că  $X_1 = Z_0 \mid K = \text{nr. impar}$ , unde  $Z_0 = U_0^{1/\nu} \geq Z_1 \geq \dots \geq Z_{K-1} < Z_K$ ,  $Z_i = U_i$ ,  $i \geq 1$ ,  $\{U_i\}_{i \geq 0}$  v.a. uniforme pe  $(0,1)$ , *are densitatea de repartiție  $f_1(x)$* .
- ▶ Determinăm, mai întâi,  $G_0(x)$ :

$$G_0(x) = P(U_0^{1/\nu} \leq x) = P(U_0 \leq x^\nu) = x^\nu. \quad (15)$$

- ▶ Funcția de repartiție a v.a.  $X_1$ , notată  $F_1(x)$  devine

$$\begin{aligned} F_1(x) &= P(Z_0 \leq x \mid K = \text{nr. impar}) = \frac{1}{p_a} \int_0^x e^{-t} dG_0(t) = \\ &= \frac{1}{p_a} \int_0^x e^{-t} \nu t^{\nu-1} dt, \quad p_a = \int_0^1 e^{-t} \nu t^{\nu-1} dt = \nu \Gamma(1; \nu) \end{aligned}$$

- ▶ Derivând  $F_1(x)$  obținem  $F_1'(x) = \frac{e^{-x} x^{\nu-1}}{\Gamma(1; \nu)} = f_1(x)$ ,  $x \in (0, 1]$ .

## 1.2 Simularea v.a. $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ , $0 < \nu < 1$ folosind o metodă de compunere – respingere (6)

- ▶ Variabila  $X_2 = Y \mid \{Z \geq Y\}$  are densitatea de repartiție  $f_2(x)$ .  
Rezultă din Teorema a doua de respingere și relația

$$f_2(x) = c(1 - Q(x))r(x), x > 0. \quad (16)$$

- ▶ Definim  $Y = Y_1 + 1$ ,  $Y_1 \sim \text{Exp}(1)$ , atunci  $Y \hookrightarrow r(x)$ . Într-adevăr,

$$P(Y \leq x) = P(Y_1 + 1 \leq x) = P(Y_1 \leq x - 1) = r(x). \quad (17)$$

$$\text{deoarece } F_{Y_1}(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ 1 - e^{-x}, & x > 0 \end{cases}.$$

- ▶ Definim  $Z = \left(\frac{1}{1-U}\right)^{\frac{1}{1-\nu}}$ ,  $U \sim \mathcal{U}(0, 1)$ , atunci  $Z \hookrightarrow Q(x)$ .  
Într-adevăr,

$$P(Z \leq x) = P\left(\left(\frac{1}{1-U}\right)^{\frac{1}{1-\nu}} \leq x\right) = P(U \leq 1 - x^{\nu-1}) = Q(x). \quad (18)$$

## 1.2 Simularea v.a. $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ , $\nu > 1$ folosind o metodă de respingere bazată pe înfăşurarea cu densitatea $\text{Exp}(\frac{1}{\nu})$ (7)

- ▶ Fie  $X \hookrightarrow f(x) \hookrightarrow \text{Gamma}(0, 1, \nu)$  şi  $Y \hookrightarrow h(x) \hookrightarrow \text{Exp}(\frac{1}{\nu})$
- ▶ Se calculează raportul

$$r(x) = \frac{f(x)}{h(x)} = \frac{\nu x^{\nu-1} e^{-x}}{\Gamma(\nu) e^{-\frac{x}{\nu}}}, \nu > 1 \quad (19)$$

- ▶ Punctul de maxim al funcţiei  $r(x)$  este  $x_0 = \nu$ , de unde se obţine

$$\alpha = r(\nu) = \frac{\nu^\nu e^{1-\nu}}{\Gamma(\nu)}. \quad (20)$$

## 1.2 Simularea v.a. $\text{Gamma}(0, 1, \nu)$ , $\nu > 1$ folosind o metodă de respingere bazată pe înfăşurarea cu o densitate *Cauchy* nonstandard trunchiată pe $[0, \infty)$ (8)

- Densitatea Cauchy nonstandard trunchiată pe  $[0, \infty)$ :

$$h(x) = \frac{k}{1 + \frac{(x - (\nu - 1))^2}{c}}, x > 0, k = \left[ \frac{\pi}{2} + \arctg \left( -\frac{\nu - 1}{\sqrt{2\nu - 1}} \right) \right]^{-1} \quad (21)$$

- Dacă înfăşurăm densitatea  $f(x) \hookrightarrow \text{Gamma}(0, 1, \nu)$  cu densitatea  $h(x)$  atunci pentru  $c \geq 2\nu - 1$  avem

$$r(x) = \frac{f(x)}{h(x)} \leq \alpha = \frac{1}{k\Gamma(\nu)} (\nu - 1)^{\nu-1} e^{-(\nu-1)}. \quad (22)$$

- Pentru generarea unei v.a.  $Y \hookrightarrow h(x)$  se defineşte

$$Y = Z \mid Z > 0, \text{ unde } Z = \nu - 1 + \sqrt{2\nu - 1} \text{tg}[\pi(U - 0.5)]. \quad (23)$$

## 1.3 Simularea variabilei aleatoare Beta (1)

- Densitatea de repartiție a v.a.  $Beta(a, b)$ ,  $a, b > 0$  este

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{B(a, b)} x^{a-1} (1-x)^{b-1}, & \text{dacă } x \in [0, 1] \\ 0, & \text{altfel} \end{cases} \quad (24)$$

unde

$$B(a, b) = \int_0^1 x^{a-1} (1-x)^{b-1} dx, \quad B(a, b) = \frac{\Gamma(a)\Gamma(b)}{\Gamma(a+b)} \quad (25)$$

- Metodele de simulare a v.a.  $Beta(a, b)$  sunt bazate pe următoarele propoziții.

## 1.3 Simularea variabilei aleatoare Beta (2)

- ▶ Dacă  $X_1 \sim \text{Gamma}(0, 1, a)$ ,  $X_2 \sim \text{Gamma}(0, 1, b)$ ,  $X_1$  și  $X_2$  independente atunci variabila

$$X = \frac{X_1}{X_1 + X_2} \quad (26)$$

este o variabilă  $\text{Beta}(a, b)$ .

- ▶ Dacă  $0 < a < 1$ ,  $0 < b < 1$  și  $U_1, U_2 \sim \mathcal{U}([0, 1])$  independente și dacă  $V = U_1^{\frac{1}{a}}$ ,  $T = U_2^{\frac{1}{b}}$  atunci repartiția variabilei  $X = \frac{V}{V+T}$  condiționată de  $V + T < 1$  este  $\text{Beta}(a, b)$ .
- ▶ Dacă  $0 < a < 1$ ,  $b > 1$  și  $U_1, U_2 \sim \mathcal{U}([0, 1])$  independente și considerăm  $V = U_1^{\frac{1}{a}}$ ,  $T = U_2^{\frac{1}{b-1}}$ , atunci repartiția variabilei  $V$  condiționată de  $V + T < 1$  este  $\text{Beta}(a, b)$ .



## 2 Repartiții simulate pornind de la v.a. uniforme pe (0,1)

Repartiția	Densitatea de repartiție	Variabila simulată
Normală	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}, x \in \mathbb{R}$	$X = \sum_{i=1}^{12} U_i - 6$
Modul	$f(x) = \begin{cases} 1 -  x , & x \in [-1, 1] \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$	$X = U_1 - U_2$
Maximului	$f(x) = \begin{cases} nx^{n-1}, & x \in [0, 1] \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$	$X = \max_{i=\overline{1,n}} \{U_i\}$
Minimului	$f(x) = \begin{cases} n(1-x)^{n-1}, & x \in [0, 1] \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$	$X = \min_{i=\overline{1,n}} \{U_i\}$
Erlang(k)	$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(k)}, & x \geq 0, k \in \mathbb{N} \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$	$X = -\ln \left\{ \prod_{i=1}^k U_i \right\}$

### 3 Simularea unor variabile aleatoare înrudite cu repartiția normală: Repartiția $\chi^2$ (1)

- ▶ Dacă  $Z_i, 1 \leq i \leq f$  sunt variabile normale  $N(0,1)$  independente atunci

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^f Z_i^2 \quad (27)$$

se numește variabilă *hi pătrat centrată cu  $f$  grade de libertate*, notată  $\chi_f^2$ .

- ▶ Dacă  $Z_i \sim N(m_i, 1)$  atunci variabila  $\chi^2$  se numește *variabilă hi pătrat necentrată cu  $f$  grade de libertate și cu parametrul de excentricitate  $\delta$* , notată  $\chi_{f,\delta}^2$ , unde  $\delta^2 = \sum_{i=1}^f m_i^2$ .
- ▶ Variabila  $\chi_f^2$  centrată este o variabilă de tip  $\text{Gamma}(0, \frac{1}{2}, \frac{f}{2})$ .
- ▶ Formula (27) permite simularea directă, pornind de la definiție, a variabilelor  $\chi_f^2$  și  $\chi_{f,\delta}^2$ .

### 3 Simularea unor variabile aleatoare înrudite cu repartiția normală: Repartiția $t$ a lui Student (2)

- ▶ Dacă  $Z \sim N(0, 1)$  este independentă de variabila hi pătrat  $\chi_f^2$  atunci variabila

$$t_f = \frac{Z}{\sqrt{\frac{\chi_f^2}{f}}} \quad (28)$$

se numește *variabila  $t$  a lui Student cu  $f$  grade de libertate*.

- ▶ Dacă în (28) se introduce  $\chi_{f,\delta}^2$  atunci se obține variabila notată  $t_{f,\delta}$  care se numește *variabila  $t$  Student necentrată cu  $f$  grade de libertate și parametrul de excentricitate  $\delta$* .
- ▶ Variabilele  $t$  Student se simulează cu formula (28).

### 3 Simularea unor variabile aleatoare înrudite cu repartiția normală: Repartiția $F$ a lui Snedecor (3)

- ▶ Dacă variabilele  $\chi_{f_1}^2, \chi_{f_2}^2$  sunt independente atunci variabila

$$F_{f_1, f_2} = \frac{f_2 \chi_{f_1}^2}{f_1 \chi_{f_2}^2} \quad (29)$$

se numește *variabila  $F$  a lui Snedecor centrată cu  $f_1, f_2$  grade de libertate*.

- ▶ Dacă în (29) se folosește câte una dintre  $\chi_{f_1, \delta_1}^2, \chi_{f_2, \delta_2}^2$  sau ambele atunci se obțin *variabilele  $F$  Snedecor simplu necentrate  $F_{f_1, f_2, \delta_1, 0}, F_{f_1, f_2, 0, \delta_2}$  cu parametrii corespunzători de excentricitate, sau variabila  $F$  Snedecor dublu necentrată  $F_{f_1, f_2, \delta_1, \delta_2}$* .
- ▶ Variabilele  $F$  Snedecor se simulează cu formula (29).

# Bibliografie I



I. Văduva (2004), *Modele de simulare: note de curs*, Editura Universității din București, București