

## Repartiții continue clasice

### 1. Repartiția normală

Dacă o variabilă aleatoare  $\xi \in N(m, \sigma^2)$  are densitatea de repartiție de forma:  $f(x) = \frac{1}{\sigma \cdot \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$ , cu  $x \in \mathbb{R}$ ,

atunci **repartiția** se numește **normală**.

- Graficul acestei repartiții este celebrul **clopot al lui Gauss**.
- Parametrul  $m$  este **media** variabilei  $\xi$ ; densitatea de repartiție este simetrică față de dreapta  $x = m$ .
- Parametrul  $\sigma$  este **abaterea medie pătratică** a variabilei  $\xi$  și reprezintă o măsură a gradului de împrăștiere a densității.
- Pătratul abaterii medii pătratice ( $\sigma^2$ ) este **dispersia variabilei aleatoare**.
- Funcția de repartiție corespunzătoare densității normale este:

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(u) du = P[\xi < x],$$

unde  $F(x)$  reprezintă, de fapt, suprafața mărginită de  $f(x)$  și axa  $x$  între limitele:  $u_{\min} = -\infty$  și  $u_{\max} = x$ .

Se știe că:  $F(+\infty) = 1$  și  $F(-\infty) = 0$ . Se pot concepe programe Matlab de reprezentare a densității de repartiție, respectiv a funcției de repartiție normale (sau gaussiene). Pentru reprezentarea funcției de repartiție  $F(x)$  se poate înlocui, practic, limita  $-\infty$  cu cantitatea  $(m - 4\sigma)$ , deoarece peste această limită  $F(x)$  tinde să se anuleze.

- Realizați un program care să reprezinte grafic densitatea de repartiție normală pentru  $m=0, 1, 2, 3$  și  $\sigma = 0.5, 1, 2$ .
- Scrieți un program care să determine aria cuprinsă între curba densității de repartiție normale ( $m=0, \sigma=1$ ), axa  $x$  și verticalele corespunzătoare punctelor  $x_{\min}=0$  și  $x_{\max}=\sigma$ . Analog pentru  $x_{\max} = 2\sigma$  respectiv  $3\sigma$ . Ce semnificație are această arie?

#### Indicație

Se va aproxima suprafața de calcul cu sume de dreptunghiuri cu laturile  $dx=0.01$  și înălțimea  $f(x)$ .

- Pe baza programului anterior, scrieți în Matlab funcția `arienormala(0, x_max)`. Tabelați valorile returnate de funcție pentru `dx_afisare=0.1`.
- Modificați funcția `arienormala(0, x_max)` pentru a genera funcțiile:
  - a) `arienormala(-x_max, x_max)`
  - b) `arienormala(-inf, x_max)`

Ce reprezintă valorile returnate de funcțiile de la punctele a) și b) ?

Cum folosiți funcțiile de mai sus pentru a determina:  $P[\xi > 50]$ ,  $P[60 < \xi < 80]$ , unde  $\xi \in N(0, 1)$ ?

Din forma analitică a funcției de repartiție normale rezultă imposibilitatea soluționării explicite a unei ecuații de forma  $F(x)=y$ . Acest fapt a impus dezvoltarea unor metode speciale de evaluare a soluției  $x = F^{-1}(y)$ .

Una din aceste metode are la baza propoziția:

Dacă  $U$  și  $V$  sunt 2 variabile aleatoare independente, distribuite uniform în intervalul  $[0, 1]$ , atunci variabilele aleatoare:

$$X = \sqrt{-2 \cdot \ln(U)} \cdot \cos(2\pi \cdot V) \quad Y = \sqrt{-2 \cdot \ln(U)} \cdot \sin(2\pi \cdot V)$$

sunt independente și distribuite normal, de medie  $m = 0$  și dispersie  $\sigma^2 = 1$ . Pentru  $X$  și  $Y$  definim funcțiile de repartiție:

$$\Phi(X) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{u^2}{2}} du \quad \Phi(Y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^y e^{-\frac{u^2}{2}} du$$

Astfel, pentru a obține o variabilă aleatoare  $Z$ , normal distribuită, dar cu  $m \neq 0$  și  $\sigma \neq 1$  se va folosi relația  $Z = \sigma X + m$  ce va determina:

$$F(z) = P[Z \leq z] = P[s \cdot X + m \leq z] = P[X \leq \frac{z-m}{\sigma}] = \Phi\left(\frac{z-m}{\sigma}\right)$$

$$f(z) = \frac{d\Phi(z)}{dz} = \frac{d\Phi\left(\frac{z-m}{\sigma}\right)}{d\left(\frac{z-m}{\sigma}\right)} \cdot \frac{d\left(\frac{z-m}{\sigma}\right)}{dz} = f_{N(0,1)}\left(\frac{z-m}{\sigma}\right) \cdot \frac{1}{\sigma} = \frac{1}{\sigma \cdot \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{(z-m)^2}{2\sigma^2}}$$

**Observații:**

1. F este cunoscută sub denumirea generică de "repartiție normală redusă".
2. Relația  $P[m - k\sigma < Z < m + k\sigma] = P[-k < X < k] = 2\Phi(k) - 1$  pentru  $k=3$  devine:  
 $P[m-3\sigma < Z < m+3\sigma] = 0.997$ , deci 99,7% din valorile variabilei aleatoare Z aparțin intervalului.

**2. Repartiții ce au la baza repartiția normală (Maxwell, Gamma,  $\chi^2$ )**

Pornind de la o variabilă repartizată normal, în unele experimente se poate ajunge la variabile cu distribuții diferite de cea normală (Gamma, Maxwell,  $\chi^2$ ), care au următoarele densități de repartiție:

Denumire	Domeniu	Densitate de repartiție
Gamma $\Gamma(\alpha, \lambda)$ :	$[0, \infty)$	$f(x) = \frac{\lambda}{\Gamma(\alpha)} (\lambda x)^{\alpha-1} e^{-\lambda x}, \alpha, \lambda > 1$
Maxwell	$[0, \infty)$	$f(x) = x \cdot e^{-\frac{x^2}{2}}$
$\chi^2(n, \sigma)$	$[0, \infty)$	$f(x) = \frac{x^{\frac{n}{2}-1}}{2^{\frac{n}{2}} \sigma^n \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} e^{-\frac{x}{2\sigma^2}}$

unde  $\Gamma(p) = \int_0^{\infty} x^{p-1} e^{-x} dx$

De exemplu, presupunem că lăsăm să cadă un corp pe o suprafață plană (punctul din care aruncăm se află deasupra originii). În aceste considerente coordonatele x și y ale poziției de intersecție a corpului cu suprafața plană pot fi considerate normal distribuite de medie  $m = 0$  și dispersie data (să o presupunem pentru moment  $\sigma = 1$ ). Ne punem întrebarea ce distribuție are distanța de la punctul de cădere la originea planului?

O problemă similară apare în fizică atunci când presupunem mișcarea plană a unei particule, ce are coordonatele vitezei  $v_x$ , respectiv  $v_y$  normal distribuite și pentru care dorim să stabilim distribuția vitezei particulei:

$v = \sqrt{v_x^2 + v_y^2}$ . Se obține că variabila v este repartizată Maxwell.

Dacă luăm în considerare cazul unei ținte circulare pentru săgeți și un experiment de aruncare la țintă, putem alege în mod aleator perechea de coordonate (x, y) (fiecare variabilă fiind repartizată normal de medie  $m=0$  și dispersie  $\sigma = 1$ ) ca reprezentând punctul de intersecție al vârfului unei săgeți cu suprafața circulară a ținte. Distanța  $r = \sqrt{x^2 + y^2}$  a punctului (x, y) față de origine este o variabilă repartizată Maxwell.

*Observații:*

- dacă  $x, y \in N(0,1)$ , atunci  $R^2 = x^2 + y^2 \in \Gamma\left(\frac{1}{2}, 1\right)$ .

- dacă  $\xi, \eta \in N(0,1)$ , atunci  $\xi^2 \in \chi^2(1,1)$ ,  $\eta^2 \in \chi^2(1,1)$  și  $R^2 = \xi^2 + \eta^2 \in \chi^2(2,1) = \Gamma(\frac{1}{2}, 1)$ .
- dacă  $R^2$  este repartizată Gamma, atunci  $R$  este repartizată Maxwell.

Funcția de repartiție în variabila  $R$ :

$$F_R(x) = P[R < x] = P[R^2 < x^2] = \int_0^{x^2} \frac{1}{2\Gamma(1)} \cdot e^{-\frac{u}{2}} du = \frac{1}{2} \int_0^{x^2} e^{-\frac{u}{2}} du = 1 - e^{-\frac{x^2}{2}}$$

$$f_R(x) = \frac{dF_R(x)}{dx} = \begin{cases} x \cdot e^{-\frac{x^2}{2}}, & \text{pentru } x \geq 0, \\ 0, & \text{pentru } x < 0 \end{cases}$$

care este densitatea de repartiție Maxwell.

Programul următor reprezintă implementarea repartiției Maxwell:

```
nr_aruncari=input(' Număr aruncari : ')
dens=zeros(1,60);
for i=1:nr_aruncari
    x=randn; y=randn;
    d=sqrt(x^2+y^2);
    for j=1:60
        if(d<=j*0.05)
            dens(j)=dens(j)+1;
            break;
        end
    end
end
end
subplot(2,1,1), plot(dens/nr_aruncari,'w'), title('repartiție reala')
r=0.0:0.05:3.0; subplot(2,1,2)
dens=r.*exp((-1/2)*r.^2);
plot(dens,'w'), title('repartiție teoretica')
```

Se va rula programul pentru număr de aruncări = 15; 20; 100.

*Problemă propusă:* Să se realizeze o implementare în Matlab pentru problema aruncării la țintă din exemplul expus anterior.

### 3. Repartiția exponențial negativă

Dacă o variabilă aleatoare  $\xi$  are densitatea de repartiție de forma:  $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ,  $x \in [0, \infty)$ ,  $\lambda > 0$ , sau funcția de repartiție  $F(x) = P[\xi < x] = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{in rest} \end{cases}$ , atunci repartiția se numește exponențial negativă.

Acest tip de variabilă aleatoare apare, de regulă, în descrierea experimentelor ce implică o întrebare de forma: "Care este intervalul de timp scurs până la apariția unui anume rezultat?".

**Ex. 1:** Să se simuleze și să se vizualizeze densitatea de repartiție și funcția de repartiție exponențial-negativă pentru  $\lambda = 1/2$ ;  $1/10$ ;  $1/50$  și  $x = 0:200$ .

**Ex. 2:** Un experiment, frecvent întâlnit, bazat pe repartiția exponențial-negativă este următorul:

Presupunem că dorim să luăm un autobuz ce trebuie să sosească în stație la ora 12:00. Acest autobuz sosește în stație la aproximativ fiecare 30 de minute, dar de obicei întârzie. Am putea considera că vom ajunge în stație în mijlocul unui astfel de interval de timp, astfel încât să nu avem de așteptat decât 15 minute sau, pe de altă parte, am putea considera că autobuzul circulă așa de aleator așa încât nu contează când ajungem în stație și că vom avea de așteptat o perioadă de 30 de minute. Aceste două conjuncturi aparent rezonabile, dar și contradictorii în același timp au definit problema BUS PARADOX.

Ținând cont că autobuzul este așteptat să ajungă din minut în minut avem toate motivele să ne întrebăm cât vom avea de așteptat.

Presupunem că în fiecare minut după ora 12:00, dacă autobuzul nu a ajuns încă, el va ajunge cu probabilitate 1/30. Pentru a scrie un program de simulare, vom alege un număr aleator în intervalul [0,1] și îl vom testa dacă este mai mic decât 1/30; dacă nu este vom genera altă valoare până vom obține prima valoare ce îndeplinește condiția (atunci autobuzul va sosi). Vom crea un contor i, ce ține evidența numărului de minute pe care îl avem de așteptat până la sosirea autobuzului:

```
%Experimentul "Bus paradox"
% Câte minute, după ora 12:00 va trebui să așteptăm autobuzul
% dacă, în fiecare minut el va ajunge cu probabilitatea 1/30
nr_experimete= input('Număr experimente(<=1000) : ');
contor=zeros(1,nr_experimete);
for n=1:nr_experimete,
    x=rand; c=1;
    while x>=(1/30),
        c=c+1; x=rand;
    end
    contor(n)=c;
end;
f=zeros(1,120);
for i=1:120
    for n=1:nr_experimete
        if contor(n) == i,
            f(i)=f(i)+1;
        end; end; end;
plot((1/nr_experimete)*f);
```

Experimentul "Bus-paradox" pune în evidența o modalitate de simulare a repartiției exponențial-negative, în care legea de repartiție continuă este înlocuită cu o aproximație discretă (distribuția geometrică).

**Ex. 3:** Scrieți o funcție Matlab: ariexp(l,y) ce returnează F(y) corespunzătoare repartiției exponențial negative, folosind o aproximare discretă pentru densitatea de repartiție corespunzătoare (vezi programul "Bus paradox").

Folosiți această funcție pentru a rezolva următoarele probleme:

- presupunem că timpul de bună funcționare al unui autoturism este repartizat exponențial-negativ cu parametrul  $\lambda=1/4$ ; cu ce probabilitate posesorul unui astfel de autovehicul îl va avea în stare de funcțiune după 4 ani?
- presupunem că timpul de reparație (în ore) a unei anumite componente a unui sistem este repartizat exponențial-negativ cu  $\lambda=1/2$ ; cu ce probabilitate timpul de reparație va depăși 4 ore?

Extinzând repartiția exponențial negativă la suma a 2 variabile:

$$Z = X + Y, \text{ cu: } f_X(x) = f_Y(x) = \begin{cases} \lambda \cdot e^{-\lambda x}, & 0 \leq x \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

vom obține, conform teoremei de convoluție a densităților de probabilitate:

$$f_Z(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x-y) \cdot f_Y(y) \cdot dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \lambda \cdot e^{-\lambda(x-y)} \cdot \lambda \cdot e^{-\lambda y} \cdot dy = \begin{cases} \int_0^x \lambda^2 \cdot e^{-\lambda x} dy = \frac{\lambda^2}{\Gamma(2)} \cdot e^{-\lambda x} \cdot x, & \text{pentru } x \geq 0 \\ 0, & \text{pentru } x < 0 \end{cases}, \text{ adică } Z \in \Gamma(2, \lambda)$$

**Exercițiu 5:** Să se vizualizeze  $f_Z(x)$ , pentru  $x = 0:10$ .

**Exercițiu 6:** Să se determine și să se reprezinte grafic:

- $f_{Z_1}(x)$ ,  $Z_1 = X - Y$ , unde  $f_X(x) = f_Y(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ,  $x \geq 0$ .
- $f_{Z_2}(z)$ ,  $Z_2 = X + Y$ ,  $f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ,  $f_Y(x) = m e^{-mx}$ .