

Nume și prenume: DINOIU NADIA-STEFANIA  
Grupa: 311

Nota: \_\_\_\_\_

## Examen

12 Mai 2020

Țimpul de rezolvare al problemelor este de 2h. Pentru transmiterea soluțiilor în format PDF<sup>1</sup> în folderul vostru de pe Dropbox aveți 30 de minute timp suplimentar. Astfel, pentru dumneavoastră examenul începe la ora 14 și 58 minute și se termină la ora 17 și 28 minute.



Toate documentele, computerele personale, telefoanele mobile și/sau calculatoarele electronice de mână sunt autorizate. Orice modalitate de comunicare între voi este **strict interzisă**. Fiecare subiect valorează 10 puncte. Mult succes !

### Exercițiul 1

10p

Numărul de clienți pe zi de la ghișeu unei bănci poate fi modelat cu ajutorul unei variabile aleatoare  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ . Pentru a îmbunătății serviciile oferite, banca vrea să estimeze parametrul  $\lambda$  atât prin metoda momentelor cât și prin metoda verosimilității maxime. Pentru aceasta dispune de următorul eșantion înregistrat pe parcursul a două săptămâni:

X: 24 22 29 23 32 29 22 29 20 26 27 27 30 24

- Determinați estimatorul obținut prin metoda momentelor  $\bar{X}$  și estimatorul de verosimilitate maximă  $\hat{\lambda}$  și verificați dacă aceștia sunt deplasați, consistenti și eficienți. Determinați repartiția lor limită.
- Găsiți estimatorul de verosimilitate maximă pentru  $\mathbb{P}_\lambda(X_1 = 1 | X_1 > 0)$ . Este acesta consistent ?
- Verificați dacă estimatorul aflat la punctul b) este sau nu nedeplasat.

### Exercițiul 2 (asemănător cu ex 3, 12 mai 2018)

10p

Numărul de clienți care intră în magazinul Unirea zilnic poate fi modelat cu ajutorul unei variabile aleatoare repartizate Poisson de parametru  $\lambda$ , cunoscut. Odată intrat, un client cumpără produse în valoare de cel puțin 250 RON cu probabilitatea  $p$ . Pentru a estima  $p$  avem la dispoziție un eșantion  $Y_1, Y_2, \dots, Y_{20}$  pentru 20 zile, reprezentând numărul de clienți, zilnic, care au efectuat cumpărături de cel puțin 250 RON:

Y: 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0

Propuneți un estimator pentru  $p$ , studiați proprietățile acestuia și dați o estimare plecând de la eșantionul dat (știind că  $\lambda = 20$ ).

### Exercițiul 3

10p

Fie  $X$  o v.a. de densitate

$$f_\theta(x) = \begin{cases} Ae^{-\frac{x}{\theta}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$$

<sup>1</sup>Pentru a transforma pozele în format PDF puteți folosi, de exemplu, programul CamScanner

cu  $\theta > 0$  un parametru și  $A$  o constantă (care depinde de  $\theta$ ). Fie  $X_1, \dots, X_n$  un eșantion de talie  $n \in \mathbb{N}^*$  din populația  $X$ .

- Determinați constanta  $A$  și calculați estimatorul  $\tilde{\theta}$  a lui  $\theta$  obținut prin metoda momentelor.
- Determinați estimatorul de verosimilitate maximă  $\hat{\theta}$  a lui  $\theta$ , verificați dacă este deplasat, consistent și eficient și găsiți repartiția limită a acestuia.
- În cazul în care  $\theta = 4$  dorim să generăm 3 valori aleatoare din repartiția lui  $X \sim f_{\theta}(x)$ . Pentru aceasta dispunem de trei valori rezultate din repartiția uniformă pe  $[0, 1]$ :  $u_1 = 0.008$ ,  $u_2 = 0.321$  și  $u_3 = 0.582$ .

# Exercitiul 1

$X: 24 \ 22 \ 29 \ 23 \ 32 \ 29 \ 22 \ 29 \ 20 \ 26 \ 27 \ 27 \ 30 \ 24$

(14)

a.  $\tilde{\lambda}$  = estimatul obt. prin met. mom.

Dacă  $X \sim \text{Pois}(\lambda) \Rightarrow P(X=x) = \frac{\lambda^x \cdot e^{-\lambda}}{x!}$

$E_\lambda[X] = \bar{X}$

$\lambda = \bar{X} \Rightarrow \tilde{\lambda} = \bar{X}$  (est. prin met. mom).

$\bar{X}_n = \bar{X}_{14} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{14} X_i = \frac{24+22+\dots+24}{14} = \frac{364}{14} = 26$   
 $(\tilde{\lambda} = \bar{X}_{14} = 26)$

•  $\hat{\lambda}$  = estm. obt. prin rel. max.

$L(\lambda; x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n P(X=x_i) =$

functia de verosimilitate pt va discrete

$= \prod_{i=1}^n \frac{\lambda^{x_i} \cdot e^{-\lambda}}{x_i!} = e^{-\lambda n} \cdot \prod_{i=1}^n \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!}$

$\Rightarrow \ell(\lambda, x_1, \dots, x_n) = \ln L = -\lambda n + \ln\left(\prod_{i=1}^n \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!}\right) = -\lambda n + \sum_{i=1}^n (\ln \lambda^{x_i} - \ln(x_i!))$

$= -\lambda n + \sum_{i=1}^n \ln \lambda^{x_i} - \sum_{i=1}^n \ln(x_i!) = -\lambda n + \sum_{i=1}^n x_i \cdot \ln \lambda - \sum_{i=1}^n \ln(x_i!)$

$\frac{\partial \ell}{\partial \lambda} = -n + \sum x_i \cdot \frac{1}{\lambda}$

egalăm  $\frac{\partial \ell}{\partial \lambda} = 0 \Rightarrow \sum \frac{x_i}{\lambda} = n \Rightarrow \frac{\sum x_i}{\lambda} = n \Rightarrow \hat{\lambda} = \left[ \frac{\sum x_i}{n} = \bar{X} \right] \Rightarrow$

$\Rightarrow \hat{\lambda} = \bar{X}$   
 $\hat{\lambda} = \bar{X}_n = \bar{X}_{14}$   
 $(\hat{\lambda} = 26)$

un estimator  $\hat{\theta}$  e nedegrasat ( $\Rightarrow E_{\theta}(\hat{\theta}) = \theta$ )

$[\hat{\lambda} = \tilde{\lambda} = \bar{X}]$  stim asta

$E_\lambda[\hat{\lambda}] = E_\lambda[\tilde{\lambda}] = E_\lambda[\bar{X}] = E_\lambda\left[\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}\right] = \frac{1}{n} \cdot E_\lambda\left[\sum_{i=1}^n x_i\right] =$

$= \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n E_\lambda[x_i] \left[ \begin{array}{l} \text{Dar, la Poisson, } E[X] = \lambda \\ \text{si } E[x_i] = E[X] \forall i \end{array} \right] \Rightarrow \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n \lambda =$

$= \frac{1}{n} \cdot n \lambda = \lambda \Rightarrow \hat{\lambda}, \tilde{\lambda}$  sunt nedegrasati

$$\hat{\theta} \text{ e eficient } (\Rightarrow \text{Var}(\hat{\theta}) = \text{MIRC})$$

$$\hat{\theta} \text{ e constant } (\Rightarrow \hat{\theta} \xrightarrow{P} \theta)$$

$$\text{Var}(\hat{\lambda}) = \text{Var}(\tilde{\lambda}) = \text{Var}(\bar{x}) = \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) = \frac{1}{n^2} \text{Var} \sum_{i=1}^n x_i$$

$$= \frac{1}{n^2} \cdot \sum_{i=1}^n \text{Var} x_i \xrightarrow{\text{Var}(x_i) = \text{Var}(x)} \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot \text{Var} x = \frac{1}{n} \cdot \text{Var} x =$$

$$= \frac{1}{n} \cdot \lambda = \frac{\lambda}{n}$$

↓  
exist la rep Poisson  
că  $\text{Var} x = \lambda$

$$\text{Var} x = E[x^2] - (E[x])^2$$

Acum găsim MIRC-ul

$$\text{MIRC} = \frac{1}{n \cdot E\left[\left(\frac{\partial}{\partial \lambda} \ln P(X=x)\right)^2\right]} = \frac{1}{-n \cdot E\left[\frac{\partial^2}{\partial \lambda^2} \ln P(X=x)\right]}$$

$$\ln P(X=x) = \ln \frac{\lambda^x \cdot e^{-\lambda}}{x!} = \ln(\lambda^x \cdot e^{-\lambda}) - \ln x!$$

$$= \ln \lambda^x + \ln e^{-\lambda} - \ln x! = x \ln \lambda - \lambda \ln e - \ln x! = x \ln \lambda - \lambda - \ln x!$$

$$\Rightarrow \frac{\partial \ln P(X=x)}{\partial \lambda} = \frac{\partial}{\partial \lambda} (x \ln \lambda - \lambda - \ln x!)$$

$$= \frac{x}{\lambda} - 1 - \frac{\partial \ln x!}{\partial \lambda} = \frac{x}{\lambda} - 1 - 0 = \frac{x}{\lambda} - 1$$

$$\frac{\partial^2 \ln P(X=x)}{\partial \lambda^2} = \frac{\partial}{\partial \lambda} \left(\frac{x}{\lambda} - 1\right) = \frac{-x}{\lambda^2}$$

$$\text{Deci, MIRC} = \frac{1}{-n \cdot E\left[-\frac{x}{\lambda^2}\right]} = \frac{1}{-n} \cdot \frac{1}{E\left[-\frac{x}{\lambda^2}\right]} = \frac{1}{-n} \cdot \frac{1}{-\frac{1}{\lambda^2} \cdot E[x]} =$$

$$= \frac{1}{\frac{n}{\lambda^2} \cdot E[x]} = \frac{\lambda^2}{n} \cdot \frac{1}{E[x]} = \frac{\lambda^2}{n \lambda} = \frac{\lambda}{n}$$

$$\Rightarrow \text{Var}(\hat{\lambda}) = \text{MIRC} = \text{Var}(\tilde{\lambda}) \Rightarrow \tilde{\lambda}, \hat{\lambda} \text{ sunt } \underline{\text{eficienti}}$$



Compozanta

Legem nr. mari - teorema  $\Rightarrow$   $\exists \epsilon (x_n)_n$  un sr de va iid, cu  $\mu = E[X_1] < \infty$   
 Atunci:  $\frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n x_i \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{as} \mu$

Din legea nr. mari  $\Rightarrow \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n x_i = \bar{X} \xrightarrow{as} E[X_1] = E[X]$

IMPLICATIE: Dacă  $x_n \xrightarrow{as} x$ , atunci  $x_n \xrightarrow{P} x$   
 Dacă  $x_n \xrightarrow{P} x \Rightarrow x_n \xrightarrow{Q} x$

Dacă,  $\bar{X} \xrightarrow{P} E[X] = \lambda$

$\Rightarrow (\hat{\lambda} = \tilde{\lambda})$

$\Rightarrow \hat{\lambda} \xrightarrow{P} \lambda$  și  $\tilde{\lambda} \xrightarrow{P} \lambda \Rightarrow \hat{\lambda}$  și  $\tilde{\lambda}$  sunt consistent

• repartiția pr limită:

$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \lambda)}{\lambda} \xrightarrow{d} N(0,1)$ , din Th. Limitei centrale pr.  $\lambda$  finit.

b.  $P_\lambda(X_1=1 | X_1>0)$  est. de ver max? consistent?

sol  $P_\lambda(X_1=1 | X_1>0)$

$X_1 \sim P(\lambda) \Rightarrow X_1: \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & k & \dots \\ \lambda^k \cdot e^{-\lambda} \\ k! \end{pmatrix} \quad k \in \mathbb{N}$

$$\frac{P(X_1=1 \cap (X_1>0))}{P(X_1>0)} = \frac{P(X_1=1)}{1-P(X \leq 0)} = \frac{P(X_1=1)}{1-P(X=0)} = \frac{\frac{\lambda^1 \cdot e^{-\lambda}}{1!}}{1 - \frac{\lambda^0 \cdot e^{-\lambda}}{0!}} =$$

$$= \frac{\lambda \cdot e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}} \stackrel{\text{not}}{=} g(\lambda)$$

Vreau un estimator de verosimilitate maximă pr  $g(\lambda)$

$$FIRC = \frac{g'(\lambda)^2}{n \cdot E\left[\left(\frac{\partial}{\partial \lambda} \ln f_\lambda(x_i)\right)^2\right]} = \frac{g'(\lambda)^2}{-n \cdot E\left[\left(\frac{\partial^2}{\partial \lambda^2} \ln f_\lambda(x_i)\right)\right]}$$

Dacă vrem estimatul de veros. max pt  $g(\lambda)$ , plec de la estimatul de veros max pt.  $\lambda$  și aplicăm pe el funcția respectivă.

$$\hat{\lambda} = \bar{x}$$

$$g(\lambda) = \frac{\lambda \cdot e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}}$$

Th.1. Dacă  $\hat{\theta}$  este evm pt.  $\theta$ , atunci, pt. fct.  $g$  avem că  $g(\hat{\theta})$  este evm pt.  $g(\theta)$ .

Din proprietatea de invarianță  $\Rightarrow$  estm de ver. max pt  $g(\lambda)$ .

$$g(\hat{\lambda}) = \frac{\hat{\lambda} \cdot e^{-\hat{\lambda}}}{1 - e^{-\hat{\lambda}}} = \frac{\bar{x} \cdot e^{-\bar{x}}}{1 - e^{-\bar{x}}} \stackrel{\text{not}}{=} \hat{g}(\bar{x})$$

Verificăm consistența:

Avem că  $\bar{x} \xrightarrow{P} \lambda$  (din subpt. a)).

Th. glicabilității continue

Fie  $(x_n)_n$  este un sir de va,  $x \in \text{va}$  și  $g$  o fct. ale cărei puncte de discontinuitate sunt notate cu  $D_g$ . Dacă  $P(x \in D_g) = 0$ , atunci sirul  $(g(x_n))_n$  converge la  $g(x)$  în același mod în care  $x_n \rightarrow x$ .

Dacă  $x_n \xrightarrow{P} x$ , atunci  $g(x_n) \xrightarrow{P} g(x)$  (analog pt.  $x_n \xrightarrow{a.s.} x$  și  $x_n \xrightarrow{Q} x$ )

Din th glicabilității continue  $\Rightarrow g(\bar{x}) \xrightarrow{P} g(\lambda)$ , adică  $\hat{g}(\bar{x})$  e consistent

$$\left( \frac{\bar{x} \cdot e^{-\bar{x}}}{1 - e^{-\bar{x}}} = \hat{g}(\bar{x}) \right)$$

d. Verificăm dacă  $\boxed{E[g(\hat{\lambda})] = g(\lambda)} = \frac{\lambda \cdot e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}}$

{ Dacă  $g$  e convexă, avem că  $E(g(x)) > g(E(x))$   
 concavă, avem că  $E(g(x)) < g(E(x))$  } fctii subadmisive

Verificăm convexitatea:

$$g(x) = \frac{x \cdot e^{-x}}{1 - e^{-x}}$$

$$g'(x) = \frac{(x \cdot e^{-x})' (1 - e^{-x}) - x \cdot e^{-x} (1 - e^{-x})'}{(1 - e^{-x})^2} =$$

## Exercitiul 2

$$X \sim \text{Pois}(x)$$

$Y_1, \dots, Y_{20}$  eșantion de 20 zile

$Y$ : 000000 11 000000000000

estimator pt.  $p$ , studiat proprietățile acestuia și estimare plecând de la eșantionul dat ( $\lambda = 20$ )

sol

$$X \sim \text{Pois}(\lambda)$$

$$Y | (X=k) \sim \text{Binom}(k, p) \quad \Rightarrow \quad Y \sim \text{Pois}(x, p)$$

$$\hat{\mu} = \bar{X}_n \Rightarrow \lambda \cdot p = \bar{X}_n \Rightarrow p = \frac{\bar{X}_n}{\lambda} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n \cdot \lambda} = \frac{0 + \dots + 0 + 1 + 1}{20 \cdot 20} =$$

$$p = \frac{2}{40} = \frac{1}{20} \Rightarrow p = 0,05$$

Continuăm ex. 1 c).

$$= \frac{(e^{-x} + x(-e^{-x})) \cdot (1 - e^{-x}) - x e^{-x} (-1 - e^{-x})}{(1 - e^{-x})^2} = \frac{(e^{-x} + x(-e^{-x})) (1 - e^{-x}) - x e^{-x} (-1 - e^{-x})}{(1 - e^{-x})^2} =$$

$$= \frac{e^{-x} - e^{-2x} - x \cdot e^{-x} + x \cdot e^{-2x} - x \cdot e^{-2x}}{(1 - e^{-x})^2} = \frac{e^{-x}(1 - e^{-x} - x)}{(1 - e^{-x})^2} = \frac{e^{-x}(1 - e^{-x} - x)}{(1 - e^{-x})^2}$$

$$g''(x) = \frac{(e^{-x})'(1 - e^{-x} - x) - (e^{-x})(1 - e^{-x} - x)'}{(1 - e^{-x})^4} = \frac{-e^{-x}(1 - e^{-x} - x) - e^{-x}(e^{-x} - 1)}{(1 - e^{-x})^4} =$$

$$= \frac{-e^{-x} \cdot (1 - e^{-x} - x + e^{-x} - 1)}{(1 - e^{-x})^4} = \frac{e^{-x} \cdot x}{(1 - e^{-x})^4} > 0 \quad \forall x \in \mathbb{N} \Rightarrow g \text{ e convex}$$

$$\Rightarrow E[g(x)] \geq g(E[x]) \Rightarrow E[g(\bar{x})] \geq g(E[x]) \Leftrightarrow$$

$$E\left[\frac{\bar{x} \cdot e^{-\bar{x}}}{1 - e^{-\bar{x}}}\right] \geq g(\lambda) = \frac{\lambda \cdot e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}}$$

$$\nless E[g(\hat{\lambda})]$$

Deci,  $E[g(\hat{\lambda})] \neq g(\lambda) \Rightarrow g(\hat{\lambda})$  e deplasat.



### Exercitiul 3

$$f_{\theta}(x) = \begin{cases} A e^{-\frac{x}{\theta}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$$

$$\Gamma(2) = \int_0^{\infty} u \cdot e^{-u} du$$

$$\Gamma(2) = 1$$

$$\Gamma(3) = 2$$

a.  $A = ?$ ,  $\tilde{\theta}$  (n. mom.)

$$\int_0^{\infty} A \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} dx = 1 \Rightarrow \theta A \int_0^{\infty} e^{-u} du = 1 \Rightarrow -A \cdot \theta \cdot e^{-u} \Big|_0^{\infty} = 1 \Rightarrow A = \frac{1}{\theta}$$

$$\Rightarrow f_{\theta}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} \cdot e^{-\frac{x}{\theta}}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$$

Met. momentelor:  $E[x] = \frac{1}{\theta} \int_0^{\infty} x \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} dx = \theta \int_0^{\infty} u \cdot e^{-u} du = \theta \Gamma(2)$

$$\Rightarrow \tilde{\theta}_n = \bar{x}_n \quad (\tilde{\theta} \text{ nedepasat, consistent})$$

b.  $\hat{\theta} = ?$  (verosim. max), depasat, consistent si eficient), rep. limita a acestuia.

$$L(x|\theta) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} \cdot e^{-\frac{x_i}{\theta}} = \frac{1}{\theta^n} \cdot e^{-\sum_{i=1}^n \frac{x_i}{\theta}} = \frac{1}{\theta^n} \cdot e^{-\frac{\bar{x}_n \cdot n}{\theta}}$$

$$l = -\ln(\theta^n) + \frac{\bar{x}_n \cdot n}{\theta} = -n \cdot \ln \theta - \frac{\bar{x}_n \cdot n}{\theta}$$

$$\frac{\partial l}{\partial \theta} = \frac{n}{\theta} + \frac{\bar{x}_n \cdot n}{\theta^2} \quad \log f_{\theta} = \ln \theta - \frac{x}{\theta}$$

$$\frac{\partial^2 l}{\partial \theta^2} = \frac{n}{\theta^2} - \frac{2\bar{x}_n \cdot n}{\theta^3}$$

$$\frac{\partial^2 \log f_{\theta}}{\partial \theta^2} = \frac{1}{\theta^2} - \frac{2x}{\theta^3}$$

$$\frac{\partial l}{\partial \theta} = 0 \Rightarrow \frac{-n(\theta + \bar{x}_n)}{\theta^2} = 0 \Rightarrow \theta + \bar{x}_n = 0 \Rightarrow \bar{x}_n = \hat{\theta}$$

Deci  $\bar{x}_n = \hat{\theta} = \theta$  estim. de verosim. max.  $\Rightarrow \hat{\theta}$  e nedepasat

$$E[\bar{x}_n] = E[x] = \theta$$

$$E[\bar{x}_n^2] = E[x^2] = \frac{1}{\theta} \int_0^{\infty} x^2 \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} dx = \theta^2 \Gamma(3) = 2\theta^2$$

$$\text{Var}(\bar{x}_n) = E[\bar{x}_n^2] - E[\bar{x}_n]^2 = 2\theta^2 - \theta^2 = \theta^2$$

$$E\left[-\frac{1}{\theta^2} + \frac{2x}{\theta^3}\right] = -\frac{1}{\theta^2} + \frac{2}{\theta^3} E[x] = -\frac{1}{\theta^2} + \frac{2}{\theta^2} = \frac{1}{\theta^2}$$

MIRC =  $\theta^2 \Rightarrow \hat{\theta}$  e eficient.

$$\text{MIRC} = \frac{1}{n \cdot E\left[\left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln f_{\theta}(x_i)\right)^2\right]} = \frac{1}{-n E\left[\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln f_{\theta}(x_i)\right]}$$



$$\frac{\sqrt{n}(\bar{x}_n - \lambda)}{\lambda} \xrightarrow{d} N(0,1)$$

(Th. Lim. centrale pt.  $\lambda$  finit).

c).  $\theta = 4$ , 3 val. aleatoare,  $X \sim f_\theta(x)$ .

$$[0,1] : u_1 = 0,008, u_2 = 0,321, u_3 = 0,582$$

(rep. uniformă)

Aplic. met. rezingerii pt. caz continuu.

Se dă  $f$  densitatea

Propunem  $g$  densitatea cunoscută

$$f(x) \leq c \cdot g(x)$$

Generăm  $U \sim U(0,1)$ ;  $X \sim g$

Dacă  $cg(x)U \leq f(x)$ . Atunci  $Z \rightarrow f$

Algoritm:

Se cere  $X \sim f$ . Se cunosc  $g$  și  $c$

$$\exists c \in \mathbb{R} \text{ aî. } \frac{f(x)}{g(x)} \leq c, \forall x \in \mathbb{R}$$

Generăm  $y$  (demonstrăm că  $y$  e densitate, calculăm  $h(x) = f(x)g(x)$ ).

Determinăm  $f'(x)$ , în funcție de semn, găsim punctul de maxim pt.  $h \Rightarrow h = c$

$$\text{Determinăm } \frac{f(x)}{c \cdot g(x)}$$

Generăm  $U$  uniformă cu  $U \leq \frac{f(y)}{c \cdot g(y)}$

Aleg valori reale pt.  $y$  din  $U$ .

Se testează în inegalitate

Dacă o verificăm  $X=y$ , astfel reiau algoritmul.