

Jugalitate, Legea lui man' si Teorema Limite
Centrale

⑦ (Jugalitate Cauchy - Schwartz)

Pentru orice două răzătări X, Y cu $\text{Var}(X) < \infty, \text{Var}(Y) < \infty$ avem

$$|\mathbb{E}[XY]| \leq \sqrt{\mathbb{E}[X^2]\mathbb{E}[Y^2]}$$

Jug. lui Jensen:

g convexă: $\forall x, y \in \mathbb{R} \quad \forall t \in [0, 1]$
 $(g'' \geq 0)$ $g(tx + (1-t)y) \leq tg(x) + (1-t)g(y)$

g concavă: $\forall x, y \in \mathbb{R} \quad \forall t \in [0, 1]$
 $(g'' \leq 0)$ $g(tx + (1-t)y) \geq tg(x) + (1-t)g(y)$

⑦ (Jug. lui Jensen)

Fie X o variabilă funcțională. Dacă g este convexă atunci

$$\mathbb{E}[g(X)] \geq g(\mathbb{E}[X])$$

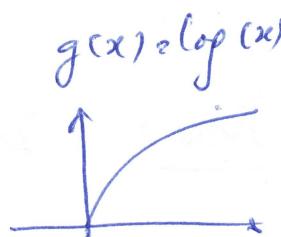
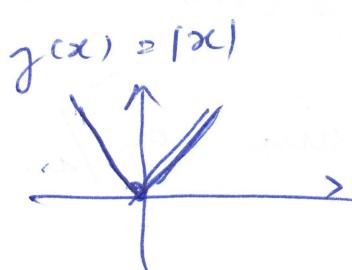
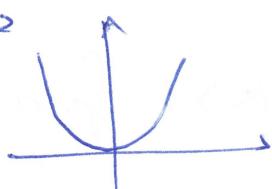
Dacă g este concavă atunci

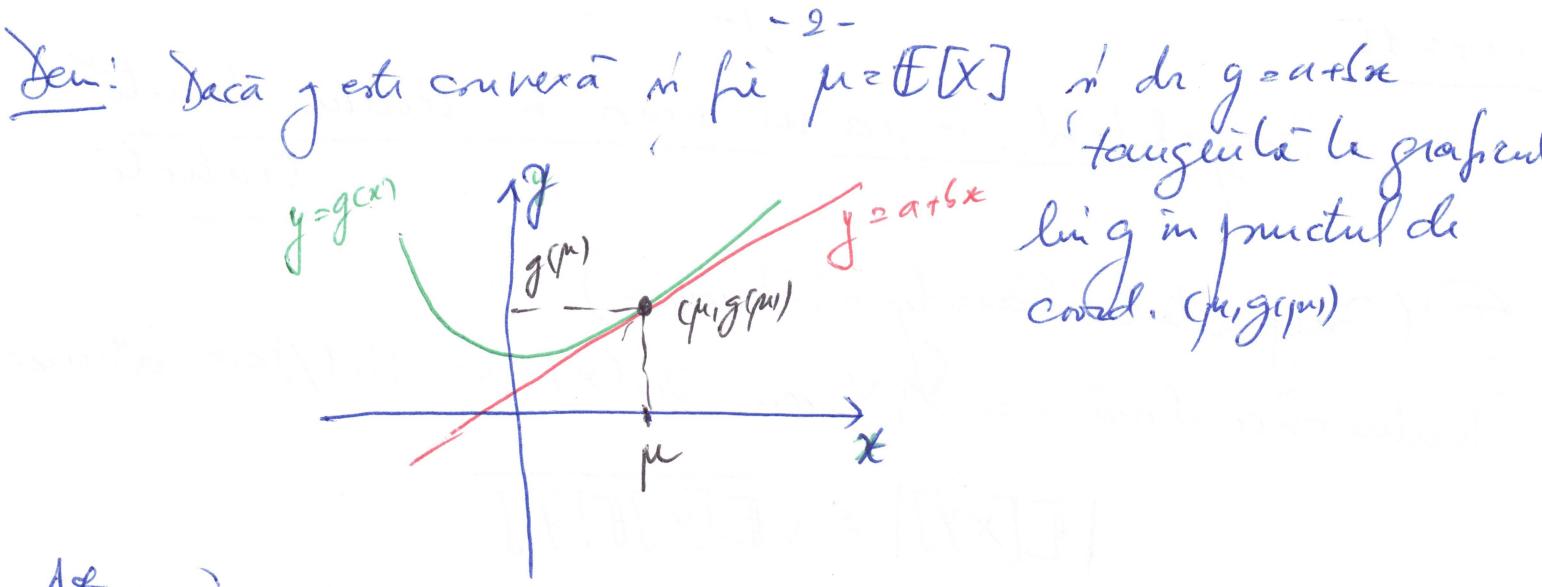
$$\mathbb{E}[g(X)] \leq g(\mathbb{E}[X])$$

Aceeași egalitate dacă și numai dacă g este o funcție afine;

$$g(x) = a + bx,$$

$$\text{Ex: } g(x) = x^2$$





Atunci

$$g(x) \geq a + bx \quad \forall x$$

\therefore

$$\begin{aligned} g(x) &\geq a + bx \quad \text{n' aplicam media (prop. de inegalitate)} \\ \Rightarrow E[g(x)] &\geq E[a + bx] = a + bE[x] \\ &= a + b\mu = g(\mu) = g(E[x]) \end{aligned}$$

Să presupunem egalitate: $E[g(x)] = g(E[x])$

$\left. \begin{array}{l} y = g(x) - a - bx \geq 0 \\ E[Y] = E[g(x) - a - bx] = 0 \end{array} \right\} \Rightarrow P(Y=0) = 1.$

$$\Rightarrow P(g(x) = a + bx) = 1. \Rightarrow g \text{ este afină}$$

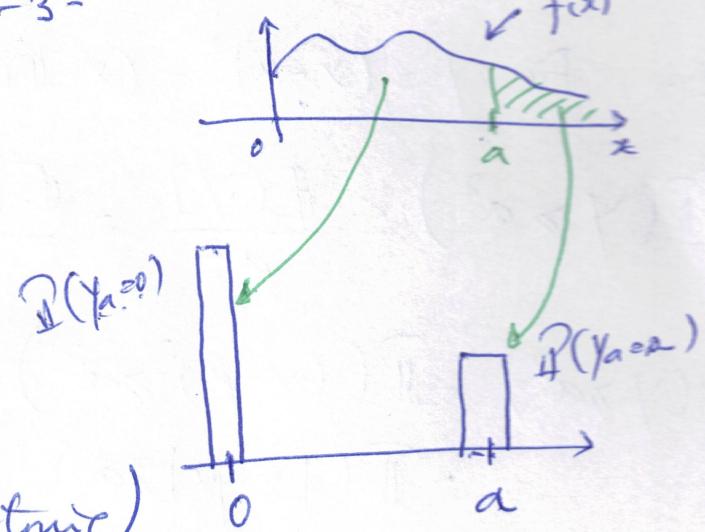
④ (ineq.-lui Markov)

Dacă X este r.v.a pozitivă ($X \geq 0$) atunci

$$P(X \geq a) \leq \frac{E[X]}{a}, \quad \forall a > 0$$

Dem: definim r.v. Y_a , pt $a > 0$ fixat astfel

$$Y_a = \begin{cases} 0 & \rightarrow x < a \\ a, & x \geq a \end{cases}$$



Amen

$$Y_a \leq X$$

aplicare media (proprietate)

$$\left. \begin{aligned} E[Y_a] &\leq E[X] \\ 0 \cdot P(Y_a=0) + a \cdot P(Y_a=a) &\end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{aligned} E[X] &\geq a P(Y_a=a) \\ &= a P(X \geq a) \\ \Rightarrow P(X \geq a) &\leq \frac{E[X]}{a} \end{aligned}$$

$$\text{ex: } X \sim U[0,4] \Rightarrow E[X] = \frac{4}{2} = 2$$

$$\text{ineq. lui Markov: } P(X \geq 1) \leq \frac{E[X]}{1} = \frac{2}{1} = 2$$

$$\frac{1}{4} \downarrow \quad \frac{1}{2} = P(X \geq 2) \leq \frac{E[X]}{2} = 1$$

~~$$1, 2, 3, 4$$~~
$$\frac{1}{4} = P(X \geq 3) \leq \frac{E[X]}{3} = \frac{2}{3} \approx 0.66 \dots$$

$$0 = P(X \geq 4) \leq \frac{E[X]}{4} = \frac{1}{2} = 0.5$$

⑦ (ineq. Chebyshev) Cebîser

Dacă X este o v.a. de medie μ și variansă σ^2 , atunci

$$P(|X - \mu| \geq a) \leq \frac{\sigma^2}{a^2}, \quad a > 0$$

-4-

Dem: Fie $Y = (x-\mu)^2 = (x - E[X])^2$, din uig. lui Markov

$$P(Y \geq a^2) \leq \frac{E[Y]}{a^2} = \frac{E[(x - E[X])^2]}{a^2} = \frac{\text{Var}(X)}{a^2}$$

$$\begin{aligned} P(Y \geq a^2) &\leq P((x-\mu)^2 \geq a^2) \\ &= P(|x-\mu| \geq a) \quad (a > 0) \end{aligned}$$

Obs: Daca $\sigma = k\sigma$ atunci

$$P(|x-\mu| \geq k\sigma) \leq \frac{\sigma^2}{(k\sigma)^2} = \frac{1}{k^2}$$

Daca $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ atunci \exists

$$\text{dug. Chebyshev} \quad 1 \geq P(|x-\mu| \geq \sigma) = 1 - P(|x-\mu| < \sigma) \approx 32\% \quad \approx 68\%$$

$$0.25 = \frac{1}{4} \geq P(|x-\mu| \geq 2\sigma) = 1 - P(|x-\mu| < 2\sigma) \approx 5\% \quad \approx 95\%$$

$$= \frac{1}{9} \geq P(|x-\mu| \geq 3\sigma) = 1 - P(|x-\mu| < 3\sigma) \approx 23\% \quad \approx 99.7\%$$

(T) (Dug. Chernoff)

Dacă $x \sim \text{constante } a > 0, t > 0$ atunci

$$P(X \geq a) \leq \frac{E[e^{tx}]}{e^{ta}}$$

Dem: $g(x) = e^{tx}$ crește și este bijecțivă

$$P(X \geq a) = P(e^{tx} \geq e^{ta}) \leq \frac{E[e^{tx}]}{e^{ta}} \quad \text{dug. Markov.}$$

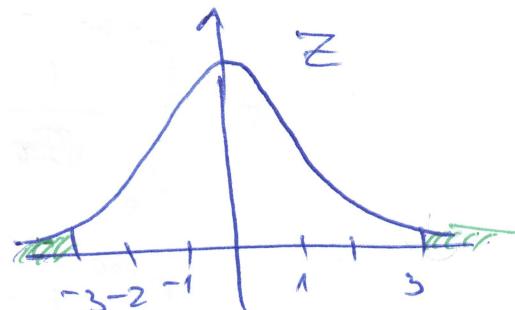
-5-

Exp: Die $Z \sim N(0,1)$ ist univariat normalverteilt
 prob. $\mathbb{P}(|Z| > 3)$ folgend ausg. lin. Markov, Chebyshew, Chernoff.

a) Zug. Markov:

$$\mathbb{P}(|Z| > 3) \leq \frac{\mathbb{E}[|Z|]}{3}$$

Dann $\mathbb{E}[|Z|] \approx 0.003$



$$\begin{aligned}\mathbb{E}[|Z|] &= \int_{-\infty}^{+\infty} |z| f(z) dz = \int_{-\infty}^{+\infty} |z| \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \\ &= 2 \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} z e^{-\frac{z^2}{2}} dz = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} z e^{-\frac{z^2}{2}} dz \\ &= \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \left(-e^{-\frac{z^2}{2}} \right) \Big|_0^{+\infty} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} = \sqrt{\frac{2}{\pi}}\end{aligned}$$

$$\mathbb{P}(|Z| > 3) \leq \frac{1}{3} \cdot \sqrt{\frac{2}{\pi}} \approx 0.27.$$

b) Zug. Chebyshew

$$\mathbb{P}(|Z| > 3) = \mathbb{P}(|Z - 0| > 3 \cdot 1) \leq \frac{1}{9} \approx 0.11$$

c) Zug. lin. Chernoff:

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(|Z| > 3) &= 2 \mathbb{P}(Z > 3) \text{ da symmetrische norm. Verteil.} \\ &\leq 2 \frac{\mathbb{E}[e^{tZ}]}{e^{3t}}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}[e^{tz}] &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{tz} f(z) dz = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tz} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2} dz \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2 + tz} dz \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(z^2 - 2tz)} dz \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(z^2 - 2tz + t^2 - t^2)} dz \quad \text{durch Um-} \\
 &\quad \text{rechnung mit } N(t|1) \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(z-t)^2 + t^2}{2}} dz = e^{t^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(z-t)^2}{2}} dz \\
 &= e^{t^2/2}
 \end{aligned}$$

Astfel,

$$\mathbb{P}(|Z| > 3) = 2 \mathbb{P}(Z > 3) \leq 2 \frac{e^{-t^2/2}}{e^{-3t}} = 2 e^{t^2/2 - 3t}, \quad t > 0$$

$$\frac{d}{dt} (t^2/2 - 3t) = t - 3 = 0 \Rightarrow t = 3$$

$$\Rightarrow \mathbb{P}(|Z| > 3) \leq 2 e^{-9/2} \approx 0.022$$

Legea nr. morii

Fie X_1, X_2, \dots un grup de variabile iid (independență și ceea ce se numește distribuție) cu media $E[X_i] = \mu$ și varianță $V\sigma(X_i) = \sigma^2 < \infty$.

Definim $\bar{X}_n = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \rightarrow$ media egantionului X_1, X_2, \dots, X_n

$$E[\bar{X}_n] = E\left[\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}\right] = \frac{1}{n}(E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_n]) \\ = \frac{1}{n} n\mu = \mu.$$

$$V\sigma(\bar{X}_n) = V\sigma\left(\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}\right) = \frac{1}{n^2} V\sigma(X_1 + X_2 + \dots + X_n)$$

$$\stackrel{\text{indep}}{=} \frac{1}{n^2} \left(V\sigma(X_1) + V\sigma(X_2) + \dots + V\sigma(X_n) \right) = \frac{\sigma^2}{n}$$

legea slabită a nr. morii

Legea nr. morii $\xrightarrow{\quad}$ legea forță a nr. morii

\textcircled{T} (LNM-fare) Fie X_1, X_2, \dots un grup de variabile iid cu $E[X_i] = \mu$ și $V\sigma(X_i) = \sigma^2 < \infty$. Atunci

$$P(\bar{X}_n \rightarrow \mu) = 1,$$

i.e.

$$\bar{X}_n(w) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mu, \forall w \in \Omega, P(\Omega) = 1$$

Aceea că convergență probabilistică (în sensul c.m.r. de la fel)

în toate punctele cu excepția unei eventual ușoare multitudini de puncte egale cu 0.

(T) (LNM-slobă)

Fie X_1, X_2, \dots sir de variabile aleatoare cu media μ_n' și variansă σ_n^2 .

Așadar $\forall \varepsilon > 0$ avem

$$\mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mu| > \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Denum:

dug. lui Chebyshev:

$$\mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mu| > \varepsilon) \leq \frac{\text{Var}(\bar{X}_n)}{\varepsilon^2} = \frac{\sigma^2}{n\varepsilon^2}, \forall \varepsilon > 0$$

Dacă $n \rightarrow \infty$ avem că $\sigma^2/n\varepsilon^2 \rightarrow 0 \Rightarrow \mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mu| > \varepsilon) \rightarrow 0$

Expo.

Să presupunem că avem un eveniment A cu $\mathbb{P}(A) = p$.

Să considerăm n repetiții independente ale experimentului.

și să notăm ca $X_i = \begin{cases} 1, & \text{w.e.A} \\ 0, & \text{altfel} \end{cases}$

$\bar{X}_n = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$ - frecvența de apariție a evenimentului A în cele n rep. ale exp.

Din ~~LNM~~ LNM:

$$\mathbb{P}(|\bar{X}_n - p| > \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0, \forall \varepsilon > 0$$

$$p = \mathbb{E}[X_i] = \mathbb{P}(A) = p$$

Interpretarea frecv.: prob. număr ev. ≈ frecvență relativă

- 9 -

Def: Fie (X_n) o seq. div. în \mathbb{R} și X . Spunem că X_n converge în probabilitate la X , $X_n \xrightarrow{P} X$, dacă $\forall \varepsilon > 0$

$$P(|X_n - X| > \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

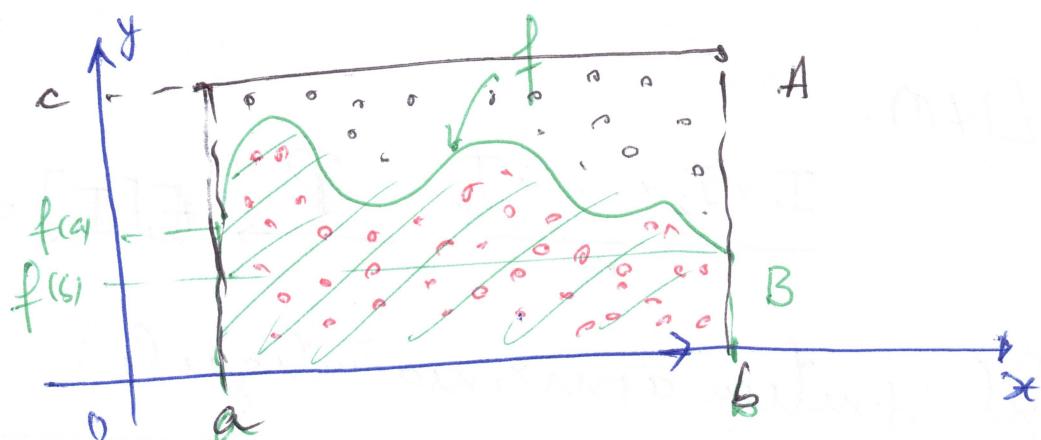
In general, vom considera că $v.a X$ este const.

LNM: $X_n \xrightarrow{P} \mu$ (versiunea slabă)

Exp: (Integrarea de tip Monte-Carlo)

Să presupunem că avem o funcție f și vrem să apor-

mări $\int_a^b f(x) dx$



Să presupunem că $0 \leq f(x) \leq c$, integrala este finită.

$$A = \{(x, y) \mid a \leq x \leq b, 0 \leq y \leq c\}$$

$$B = \{(x, y) \mid a \leq x \leq b, 0 \leq y \leq f(x)\}$$

Idee: generațion puncte rep. uniform în A și calculăm proporția punctelor care au căzut în B

- 10 -

trei $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n) \sim U(A)$ (rep. uniform pe A)

fie $I_j = \begin{cases} 1 & \rightarrow (x_j, y_j) \in B \\ 0 & , \text{ altfel} \end{cases}$

Amen că duseleloria $(x, y) \sim U(A)$

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{c(b-a)} & , (x, y) \in A \\ 0 & , \text{ altfel} \end{cases}$$

V-a I_j sunt independenți de identic rep, $I_j \sim B(p)$

$$\text{unde } p = P(I_j = 1)$$

$$= P((x_j, y_j) \in B) = \frac{A(B)}{c(A)} = \frac{\int_a^b f(x) dx}{c(b-a)}$$

Din LM:

$$\frac{I_1 + I_2 + \dots + I_n}{n} \xrightarrow{P} E[I_j] = p$$

Astfel putem approxima integrală:

$$\int_a^b f(x) dx \approx c(b-a) \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n I_j$$

