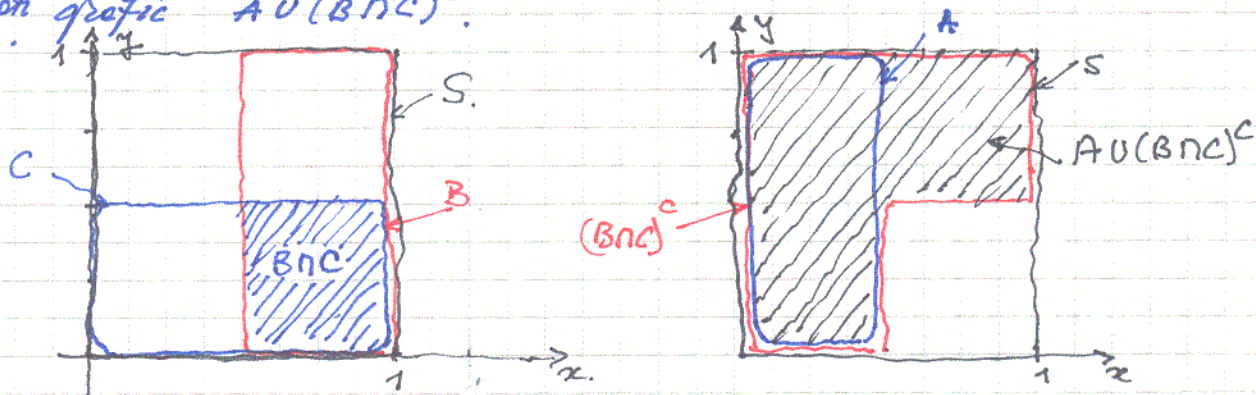


1. Multimiile A, B, C sunt submultimi ale lui $S = \{(x, y) : 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1\}$. Ele se descriu prin $A = \{(x, y) : x \leq \frac{1}{2}, 0 \leq y \leq 1\}$, $B = \{(x, y) : x \geq \frac{1}{2}, 0 \leq y \leq 1\}$ și $C = \{(x, y) : 0 \leq x \leq 1, y \leq \frac{1}{2}\}$. Determinați grafic $A \cup (B \cap C)^c$.



2. Dacă mulțimea $S = \{A, B, C\}$ conține trei evenimente elementare, care sunt toate evenimentele posibile?

Se știe că sunt $2^N = 2^3 = 8$ evenimente posibile. Ele sunt:

$$\{\emptyset, \{A\}, \{B\}, \{C\}, \{A, B\}, \{A, C\}, \{B, C\}, \{A, B, C\}\}$$

3. Dacă $A \subset B$ determinați $P\{B|A\}$. Explicati rezultatul.

$$P\{B|A\} = \frac{P\{A \cap B\}}{P\{A\}}$$

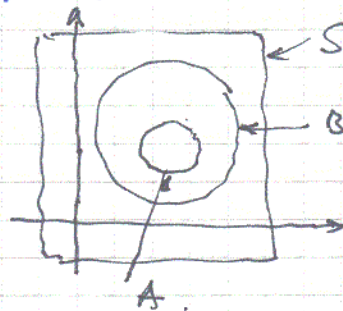
Casa cum se vede în din figură

$$A \cap B = AB = A \text{ și deci } P\{A \cap B\} = P\{A\}$$

În consecință

$$P\{B|A\} = 1, \text{ dacă } A \subset B.$$

Dacă evenimentul A se produce, cum $A \subset B$, rezultă că A se produce și evenimentul B . De aici $P\{B|A\} = 1$



3. Un punct $x \in (0, 1)$ este ales la întâmplare. Probabilitatea ca el să cadă într-un interval de lungime l este $\frac{l}{1} = l$.

Știind că se produce evenimentul $x \geq \frac{1}{2}$, determinați probabilitatea ca $x \geq \frac{7}{8}$

$$P\{x \geq \frac{7}{8} | x \geq \frac{1}{2}\} = \frac{P\{x \geq \frac{7}{8} \cap x \geq \frac{1}{2}\}}{P\{x \geq \frac{1}{2}\}} = \frac{P\{\frac{7}{8}\}}{P\{\frac{1}{2}\}} = \frac{\frac{7}{8}}{\frac{1}{2}} = \frac{7}{4}$$

4. Un sistem de comunicații digitale transmite unul din următoarele trei niveluri continue, -1 , 0 , 1 . Ca urmare a zgomotului din canal apar erori. Probabilitățile acestor erori sunt: $\frac{1}{8}$ când se transmite -1 , sau 1 și $\frac{3}{4}$ când se transmite 0 .

$$P\{\text{eroare} | -1\} = P\{\text{eroare} | 1\} = \frac{1}{8}$$

$$P\{\text{eroare} | 0\} = \frac{3}{4}$$

Dacă probabilitățile a priori de transmitere a celor trei niveluri sunt $P\{-1\} = P\{1\} = \frac{1}{4}$ și $P\{0\} = \frac{1}{2}$, determinati probabilitatea medie statistică a erorii de transmitere.

$$\text{Repetati calculul și pentru } P\{-1\} = P\{0\} = P\{1\} = \frac{1}{3}.$$

$$P_e = P\{\text{eroare} | -1\}P\{-1\} + P\{\text{eroare} | 0\}P\{0\} + P\{\text{eroare} | 1\}P\{1\}$$

Pentru primul caz:

$$P_{e1} = \frac{1}{8} \cdot \frac{1}{4} + \frac{3}{4} \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{8} \cdot \frac{1}{4} = \frac{1}{16} + \frac{3}{8} = \frac{7}{16}$$

Pentru al doilea caz:

$$P_{e2} = \left(\frac{1}{8} + \frac{3}{4} + \frac{1}{8}\right) \frac{1}{3} = \frac{1}{3} < P_{e1}$$

Se vede că transmiterea lui zero cauzată nu număr mare de erori. În al doilea caz probabilitatea de transmitere a lui zero este mai mică, ceea ce explică și puțin mai redusă a erorilor.

5. Aptați că:

$$i) \text{Cov}\{cX, Y\} = c \text{Cov}\{X, Y\} \quad ; \quad \text{Cov}\{cX, cY\} = c \text{Cov}\{X, Y\}$$

$$ii) \text{Cov}\{X, X+Y\} = \text{Cov}\{X, X\} + \text{Cov}\{X, Y\};$$

$$\text{Cov}\{X+Y, Y\} = \text{Cov}\{X, Y\} + \text{Cov}\{Y, Y\}$$

$$\begin{aligned} i) \text{Cov}\{X, cY\} &= E_{X,Y} \{(X - E_X\{X\})(cY - E_Y\{cY\})\} \\ &= E_{X,Y} \{(X - E_X\{X\})(cY - cE_Y\{Y\})\} \\ &= c E_{X,Y} \{(X - E_X\{X\})(Y - E_Y\{Y\})\} \\ &= c \text{Cov}\{X, Y\} \end{aligned}$$

La fel perechea ei.

$$\begin{aligned} ii) \text{Cov}\{X, X+Y\} &= E_{X,Y} \{(X - E_X\{X\})(X+Y - E_{X,Y}\{X+Y\})\} \\ &= E_{X,Y} \{(X - E_X\{X\})(X - E_X\{X\} + Y - E_Y\{Y\})\} \end{aligned}$$

$$= E_{X,Y} \{ (X - E_X\{X\})^2 \} + E_{X,Y} \{ (X - E_X\{X\})(Y - E_Y\{Y\}) \}$$

$$= \text{Cov}\{X, X\} + \text{Cov}\{X, Y\}$$

La fel se demonstrează și pentru ei:

6. Două v.a. X și Y sunt corelate, având $\text{Cov}\{X, Y\}$ cunoscută.

Pentru decorelare putem transforma X, Y în W, Z cu

$$\begin{bmatrix} W \\ Z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ a & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix} \quad a = - \frac{\text{Cov}\{X, Y\}}{\text{Cov}\{X, X\}}$$

Calculați $\text{Cov}\{W, Z\}$ și arotați că se obține produs decorelat.

a) Avem

$$W = X$$

$$Z = aX + Y$$

$$\text{Cov}\{W, Z\} = \text{Cov}\{X, aX + Y\} = \text{Cov}\{X, aX\} + \text{Cov}\{X, Y\}$$

$$= a \text{Cov}\{X, X\} + \text{Cov}\{X, Y\}$$

$$= - \frac{\text{Cov}\{X, Y\}}{\text{Cov}\{X, X\}} \text{Cov}\{X, X\} + \text{Cov}\{X, Y\} = 0$$

Com covarianța mutuală e nulă, cele două v.a. W și Z sunt necorelate.

b) Fie $\vec{U} = \begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$, $\vec{V} = \begin{bmatrix} W \\ Z \end{bmatrix}$ și $\vec{G} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ a & 1 \end{bmatrix}$

Avem $\vec{V} = \vec{G}\vec{U}$ și $\vec{C}_V = \vec{G}\vec{C}_U\vec{G}^T$

$$\vec{C}_V = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ a & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \text{Cov}\{X, X\} & \text{Cov}\{X, Y\} \\ \text{Cov}\{Y, X\} & \text{Cov}\{Y, Y\} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{bmatrix}; \text{Cov}\{X, Y\} = \text{Cov}\{Y, X\}$$

$$= \begin{bmatrix} \text{Cov}\{X, X\} & \text{Cov}\{X, Y\} \\ a \text{Cov}\{X, X\} + \text{Cov}\{X, Y\} & \text{Cov}\{X, Y\} + a \text{Cov}\{X, Y\} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \text{Cov}\{X, X\} & a \text{Cov}\{X, X\} + \text{Cov}\{X, Y\} \\ a \text{Cov}\{X, X\} + \text{Cov}\{X, Y\} & a^2 \text{Cov}\{X, X\} + 2a \text{Cov}\{X, Y\} + \text{Cov}\{Y, Y\} \end{bmatrix}$$

Obținem că

$$\text{Cov}\{W, Z\} = \text{Cov}\{X, Y\} + a \text{Cov}\{X, X\} = 0$$

7. Calculați pentru v.a. Y $\mu_Y = E\{Y\}$ și $\sigma_Y^2 = E\{Y^2\}$ unde $\dot{Y} = Y - \mu_Y$, cunoscuând că

$$Y = \frac{X - \mu_X}{\sigma_X} \quad ; \quad \mu_X = E\{X\} \quad \text{și} \quad \sigma_X^2 = E\{X^2\}$$

$$E\{Y\} = E\left\{ \frac{1}{\sigma_X} X - \frac{\mu_X}{\sigma_X} \right\} = \frac{1}{\sigma_X} E\{X\} - \frac{\mu_X}{\sigma_X} = \frac{\mu_X}{\sigma_X} - \frac{\mu_X}{\sigma_X} = 0$$

adică $\mu_Y = 0$.

$$\begin{aligned} E\{Y^2\} &= E\{(Y-0)^2\} = E\left\{\left(\frac{X-\mu_X}{\sigma_X}\right)^2\right\} = E\left\{\frac{X^2}{\sigma_X^2}\right\} \\ &= \frac{1}{\sigma_X^2} E\{X^2\} = \frac{1}{\sigma_X^2} \sigma_X^2 = 1 \end{aligned}$$

adică $\sigma_Y^2 = 1$

8. Arătați că, dacă $Y = aX + b$, a și b fiind constante, pentru $a > 0$ $\rho_{X,Y} = 1$ iar pentru $a < 0$ $\rho_{X,Y} = -1$

Avem $\text{cov}\{X, aX + b\} = a \text{cov}\{X, X\} + \text{cov}\{X, b\}$

Dar $\text{cov}\{X, b\} = E\{(X - E\{X\})(b - E\{b\})\}$
 $= E\{(X - E\{X\})(b - b)\}$
 $= 0$

are că: $\text{cov}\{X, aX + b\} = a \text{cov}\{X, X\}$

$\text{Disp}\{X\} = \text{cov}\{X, X\}$

$\text{Disp}\{Y\} = \text{Disp}\{aX + b\} = a^2 \text{Disp}\{X\}$

Conform definiției:

$$\begin{aligned} \rho_{X,Y} &= \frac{\text{cov}\{X, Y\}}{\sqrt{\text{Disp}\{X\} \text{Disp}\{Y\}}} = \frac{a \text{cov}\{X, X\}}{\sqrt{a^2 \text{Disp}^2\{X\}}} \\ &= \frac{a}{|a|} \cdot \frac{\text{cov}\{X, X\}}{\text{Disp}\{X\}} = \text{sgn } a. \end{aligned}$$

9. În tabel se definește un cuplu de v.a. discrete, X și Y ce pot lua valorile 0 și 1 fiecare.

$X \setminus Y$	$j=0$	$j=1$	P_{X+Y}
$i=0$	$P_{X,Y}(0,0) = \frac{1}{8}$	$P_{X,Y}(0,1) = \frac{1}{8}$	$\frac{1}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{4}$
$i=1$	$P_{X,Y}(1,0) = \frac{1}{4}$	$P_{X,Y}(1,1) = \frac{1}{2}$	$\frac{1}{4} + \frac{1}{2} = \frac{3}{4}$
P_{Y+X}	$\frac{1}{8} + \frac{1}{4} = \frac{3}{8}$	$\frac{1}{8} + \frac{1}{2} = \frac{5}{8}$	

Calculați: $E_X(X)$, $E_Y(Y)$, $Cov(X, Y)$, $Disp(X)$, $Disp(Y)$ și $\rho_{X,Y}$.

$$P_X(i) = \sum_{j=0}^1 P_{X,Y}(i,j) \quad i=0,1$$

$$P_Y(j) = \sum_{i=0}^1 P_{X,Y}(i,j) \quad j=0,1$$

Valorile pe rând în tabel. Vom verifica corectitudinea sa:

$$\sum_{i=0}^1 \sum_{j=0}^1 P_{X,Y}(i,j) = \frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{4} + \frac{1}{2} = 1, \text{ corect.}$$

$$\sum_{i=0}^1 P_X(i) = \frac{1}{4} + \frac{3}{4} = 1, \text{ corect}$$

$$\sum_{j=0}^1 P_Y(j) = \frac{3}{8} + \frac{5}{8} = 1, \text{ corect.}$$

$$E_X(X) = \sum_{i=0}^1 i P_X(i) = P_X(1) = \frac{3}{4}$$

$$E_Y(Y) = \sum_{j=0}^1 j P_Y(j) = P_Y(1) = \frac{5}{8}$$

$$E_{X,Y}(XY) = \sum_{i=0}^1 \sum_{j=0}^1 ij P_{X,Y}(i,j) = P_{X,Y}(1,1) = \frac{1}{2}$$

$$Cov(X, Y) = E_{X,Y}(XY) - E_X(X)E_Y(Y)$$

$$= \frac{1}{2} - \frac{3}{4} \cdot \frac{5}{8} = \frac{1}{32}$$

$$Disp(X) = E_X(X^2) - E_X(X)^2 = \sum_{i=0}^1 i^2 P_X(i) - \left(\frac{3}{4}\right)^2 = P_X(1) - \frac{3^2}{16}$$

$$= \frac{3}{4} - \frac{9}{16} = \frac{3}{16}$$

$$Disp(Y) = E_Y(Y^2) - E_Y(Y)^2 = \sum_{j=0}^1 j^2 P_Y(j) - \frac{5^2}{64} = P_Y(1) - \frac{25}{64} = \frac{5}{8} - \frac{25}{64} = \frac{15}{64}$$

$$\rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov}(X,Y)}{\sqrt{\text{Disp}(X) \cdot \text{Disp}(Y)}} = \frac{\frac{1}{32}}{\sqrt{\frac{3}{16} \cdot \frac{15}{64}}} = \frac{\frac{1}{32}}{\frac{3\sqrt{5}}{32}} = \frac{1}{3\sqrt{5}} = 0,149.$$

10. În tabel se dă repartiția unui cuplu de v.a. X și Y ce pot lua doar valorile 0 și 1. Determinați repartițiile marginale, $P_X(i)$, $P_Y(j)$ și coeficientul de corelație, $\rho_{X,Y}$.

X \ Y	j=0	j=1
i=0	$P_{X,Y}(0,0) = \frac{3}{8}$	$P_{X,Y}(0,1) = \frac{1}{8}$
i=1	$P_{X,Y}(1,0) = \frac{1}{8}$	$P_{X,Y}(1,1) = \frac{3}{8}$

$P_X(i)$ și $P_Y(j)$ și coeficientul de corelație, $\rho_{X,Y}$.

$$P_X(i) = \sum_{j=0}^1 P_{X,Y}(i,j) \quad i=0,1 \quad ; \quad P_Y(j) = \sum_{i=0}^1 P_{X,Y}(i,j) \quad j=0,1.$$

$$P_X(0) = \frac{3}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{2} \quad ; \quad P_X(1) = \frac{1}{8} + \frac{3}{8} = \frac{1}{2}.$$

$$P_Y(0) = \frac{3}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{2} \quad ; \quad P_Y(1) = \frac{1}{8} + \frac{3}{8} = \frac{1}{2}.$$

$$E_X(X) = \sum_{i=0}^1 i P_X(i) = P_X(1) = \frac{1}{2} \quad ; \quad E_Y(Y) = \sum_{j=0}^1 j P_Y(j) = P_Y(1) = \frac{1}{2}.$$

$$E_{X,Y}(XY) = \sum_{i=0}^1 \sum_{j=0}^1 ij P_{X,Y}(i,j) = P_{X,Y}(1,1) = \frac{3}{8}$$

$$\text{Cov}(X,Y) = E_{X,Y}(XY) - E_X(X)E_Y(Y) = \frac{3}{8} - \frac{1}{4} = \frac{1}{8}$$

$$E_X(X^2) = \sum_{i=0}^1 i^2 P_X(i) = P_X(1) = \frac{1}{2} \quad ; \quad E_Y(Y^2) = \sum_{j=0}^1 j^2 P_Y(j) = P_Y(1) = \frac{1}{2}$$

$$\text{Disp}(X) = E_X(X^2) - E_X(X)^2 = \frac{1}{2} - \frac{1}{2^2} = \frac{1}{4}$$

$$\text{Disp}(Y) = E_Y(Y^2) - E_Y(Y)^2 = \frac{1}{2} - \frac{1}{2^2} = \frac{1}{4}.$$

$$\rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov}(X,Y)}{\sqrt{\text{Disp}(X) \cdot \text{Disp}(Y)}} = \frac{\frac{1}{8}}{\sqrt{\frac{1}{4} \cdot \frac{1}{4}}} = \frac{\frac{1}{8}}{\frac{1}{4}} = \frac{1}{2}.$$

Ce verificare

$$\sum_{i=0}^1 \sum_{j=0}^1 P_{X,Y}(i,j) = \frac{3}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{3}{8} = 1, \text{ corect.}$$

11. În tabel se dă repartiția a două v.a. ce pot lua, fiecare, valorile 1, 2 și 3. În colțurile sunt înscrise valorile probabilităților $P_{X,Y}(i,j)$

X \ Y	j=1	j=2	j=3
i=1	$\frac{1}{10}$	$\frac{1}{10}$	$\frac{2}{10}$
i=2	$\frac{1}{20}$	$\frac{1}{20}$	$\frac{1}{10}$
i=3	$\frac{3}{10}$	$\frac{1}{20}$	$\frac{1}{20}$

Determinați $P_{Y|X}(j|i)$
Sunt cele două v.a. X și Y independente statistic?

Atunci $P_{Y|X}(j|i) = \frac{P_{X,Y}(i,j)}{P_X(i)}$

$P_X(i) = \sum_{j=1}^3 P_{X,Y}(i,j)$, $i=1,2,3$

$P_X(1) = \frac{1}{10} + \frac{1}{10} + \frac{2}{10} = \frac{4}{10}$; $P_X(2) = \frac{1}{20} + \frac{1}{20} + \frac{1}{10} = \frac{2}{10}$; $P_X(3) = \frac{3}{10} + \frac{1}{20} + \frac{1}{20} = \frac{4}{10}$

$P_{Y|X}(j|1) = \frac{P_{X,Y}(1,j)}{P_X(1)}$, $j=1,2,3$

adică

$P_{Y|X}(1|1) = \frac{P_{X,Y}(1,1)}{P_X(1)} = \frac{\frac{1}{10}}{\frac{4}{10}} = \frac{1}{4}$; $P_{Y|X}(2|1) = \frac{P_{X,Y}(1,2)}{P_X(1)} = \frac{\frac{1}{10}}{\frac{4}{10}} = \frac{1}{4}$

$P_{Y|X}(3|1) = \frac{P_{X,Y}(1,3)}{P_X(1)} = \frac{\frac{2}{10}}{\frac{4}{10}} = \frac{1}{2}$

$P_{Y|X}(j|2) = \frac{P_{X,Y}(2,j)}{P_X(2)}$, $j=1,2,3$

$P_{Y|X}(1|2) = \frac{P_{X,Y}(2,1)}{P_X(2)} = \frac{\frac{1}{20}}{\frac{2}{10}} = \frac{1}{4}$; $P_{Y|X}(2|2) = \frac{P_{X,Y}(2,2)}{P_X(2)} = \frac{\frac{1}{20}}{\frac{2}{10}} = \frac{1}{4}$

$P_{Y|X}(3|2) = \frac{P_{X,Y}(2,3)}{P_X(2)} = \frac{\frac{1}{10}}{\frac{2}{10}} = \frac{1}{2}$

$P_{Y|X}(j|3) = \frac{P_{X,Y}(3,j)}{P_X(3)}$

$P_{Y|X}(1|3) = \frac{P_{X,Y}(3,1)}{P_X(3)} = \frac{\frac{3}{10}}{\frac{4}{10}} = \frac{3}{4}$; $P_{Y|X}(2|3) = \frac{P_{X,Y}(3,2)}{P_X(3)} = \frac{\frac{1}{20}}{\frac{4}{10}} = \frac{1}{8}$; $P_{Y|X}(3|3) = \frac{P_{X,Y}(3,3)}{P_X(3)} = \frac{\frac{1}{20}}{\frac{4}{10}} = \frac{1}{8}$

Atunci $P_Y(j) = \sum_{i=1}^3 P_{X,Y}(i,j)$, $j=1,2,3$ deci

$P_Y(1) = \frac{1}{10} + \frac{1}{20} + \frac{3}{10} = \frac{9}{20}$; $P_Y(2) = \frac{1}{10} + \frac{1}{20} + \frac{1}{20} = \frac{4}{20}$; $P_Y(3) = \frac{2}{10} + \frac{1}{10} + \frac{1}{20} = \frac{7}{20}$

Pentru ca v.a. X și Y să fie statistic independente ar fi necesar ca

$P_{Y|X}(j|i) = P_Y(j)$, $i=1,2,3$

Dar $P_{Y|X}(j|1)$ este $\frac{1}{4}, \frac{1}{4}, \frac{1}{2}$ nu sunt egale cu $P_Y(j)$ este $\frac{9}{20}, \frac{4}{20}, \frac{7}{20}$ deci X și Y nu sunt statistic independente

12. Poate fi:

$$P_{X_1, X_2, X_3} \{k_1, k_2, k_3\} = \frac{1}{8} \left(\frac{1}{2}\right)^{k_1} \left(\frac{1}{4}\right)^{k_2} \quad \begin{matrix} k_1 = 0, 1, 2, \dots \rightarrow \infty \\ k_2 = 0, 1, 2, \dots \rightarrow \infty \\ k_3 = -1, 0, 1. \end{matrix}$$

O funcție de repartiție a marelui probabilitate pentru vectorul aleator $\vec{X} = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{bmatrix}$?

Condițiile sunt: 1. $P_{X_1, X_2, X_3} \{k_1, k_2, k_3\} \geq 0$, $\forall k_1, \forall k_2, \forall k_3$ care este, evident, îndeplinită.

$$2. \sum_{k_1} \sum_{k_2} \sum_{k_3} P_{X_1, X_2, X_3} \{k_1, k_2, k_3\} = 1$$

nume fiind efectuată pentru toate valorile posibile ale variabilelor k_i .

În cazul de față:

$$\sum_{k_3=-1}^1 \sum_{k_1=0}^{\infty} \sum_{k_2=0}^{\infty} \frac{1}{8} \left(\frac{1}{2}\right)^{k_1} \left(\frac{1}{4}\right)^{k_2} = 3 \cdot \frac{1}{8} \sum_{k_1=0}^{\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^{k_1} \sum_{k_2=0}^{\infty} \left(\frac{1}{4}\right)^{k_2}$$

$$= \frac{3}{8} \cdot \frac{1}{1 - \frac{1}{2}} \cdot \frac{1}{1 - \frac{1}{4}} = \frac{3}{8} \cdot 2 \cdot \frac{4}{3} = 1$$

Concluzia este că $P_{X_1, X_2, X_3} \{k_1, k_2, k_3\}$ dată este o repartiție.

13. Matricea de covarianță a vectorului $\vec{X} = [X_1 \ X_2 \ X_3]^T$ este

$$\vec{C}_X = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 2 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

Verificați că \vec{C}_X dat poate fi o matrice de covarianță. De determinați apoi coeficienții de corelație între componentele vectorului $\{X_1, X_2, X_3\}$.

$$S_{X_2, X_3} \text{ și } S_{X_3, X_1}$$

\vec{C}_X are o formă de matrice simetrică, cu elementele de pe diagonală (dispersii) pozitive. Rămâne să vedem dacă este pozitiv semidefinită. Calculăm determinanții

$$\begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 2 > 0, \quad \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 2 \\ 1 & 2 & 4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 3 \end{vmatrix} = 6 - 4 = 2 > 0$$

\vec{C}_X este deci simetrică și pozitiv definită deci poate fi matrice de covarianță. Elementele de pe diagonală sunt $\sigma_1^2 = 1$, $\sigma_2^2 = 2$ și $\sigma_3^2 = 4$.

$$\text{Cov}\{X_1, X_2\} = 0 \quad (\text{linia 1-a, coloana 2-a}) \Rightarrow S_{X_1, X_2} = 0 \quad (\text{coeficient})$$

$$\text{Cov}\{X_2, X_3\} = 2 \quad (\text{linia 2-a, coloana 3-a}).$$

$$\rho_{X_2, X_3} = \frac{\text{cov}\{X_2, X_3\}}{\sqrt{\sigma_2^2 \sigma_3^2}} = \frac{2}{\sqrt{2 \cdot 4}} = \frac{1}{\sqrt{2}} = 0,707$$

$$\text{Cov}\{X_3, X_1\} = 1 \quad \rho_{X_3, X_1} = \frac{\text{cov}\{X_3, X_1\}}{\sqrt{\sigma_3^2 \sigma_1^2}} = \frac{1}{\sqrt{4}} = \frac{1}{2}$$

14. Vectorul aleator $\vec{X} = [X_1 \ X_2]^T$ are medie $\vec{\mu}_X = [3 \ 4]^T$ și matricea de covarianță $\vec{C}_X = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$. Vectorul aleator \vec{X} se transformă în vectorul aleator $\vec{Y} = [Y_1 \ Y_2]^T$ conform regulii

$$Y_1 = X_1$$

$$Y_2 = X_1 + X_2$$

Determinați $\vec{\mu}_Y$ și \vec{C}_Y și ρ_{Y_1, Y_2}

Avem

$$\begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \end{bmatrix} \quad \text{sau} \quad \vec{Y} = \vec{G} \vec{X}$$

$$E_Y\{\vec{Y}\} = \vec{A} E_X\{\vec{X}\} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 7 \end{bmatrix}; \quad \vec{\mu}_Y = \begin{bmatrix} 3 \\ 7 \end{bmatrix}$$

$$\vec{C}_Y = \vec{G} \vec{C}_X \vec{G}^T$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}$$

$$\sigma_{Y_1}^2 = 2 \quad \sigma_{Y_2}^2 = 6 \quad \text{și} \quad \text{Cov}\{Y_1, Y_2\} = 3$$

Rezultă

$$\rho_{Y_1, Y_2} = \frac{\text{cov}\{Y_1, Y_2\}}{\sqrt{\sigma_{Y_1}^2 \sigma_{Y_2}^2}} = \frac{3}{\sqrt{2 \cdot 6}} = \frac{\sqrt{3}}{2} \approx 0,866$$

15. Vectorul aleator $\vec{X} = [X_1 \ X_2]^T$ are matricea de covarianță $\vec{C}_X = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$. Determinați matricea de transformare \vec{G} care conduce la decorrelarea componentelor vectorului $\vec{Y} = \vec{G} \vec{X}$.

Se determină vectorii proprii ai matricei \vec{C}_X .

$$\det(\vec{C}_X - \lambda \vec{I}_n) = \begin{vmatrix} 4 - \lambda & 1 \\ 1 & 4 - \lambda \end{vmatrix} = (4 - \lambda)^2 - 1 = 0$$

sau

$$4 - \lambda = \pm 1 \quad \lambda_1 = 5 \quad \lambda_2 = 3$$

Apoi

$$[\vec{C}_X - \lambda_1 \vec{I}_n] \vec{v}_1 = \vec{0}$$

$$\begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{11} \\ v_{12} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow v_{11} = v_{12} \quad \text{și} \quad v_{11}^2 + v_{12}^2 = 1$$

Rezultă $\vec{v}_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$

Apoi $[\vec{C}_x - \lambda_2 \vec{I}_n] \vec{v}_2 = \vec{0} \implies \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{21} \\ v_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \implies$

$v_{21} = -v_{22} \implies v_{21}^2 + v_{22}^2 = 1 \implies v_{21} = \frac{1}{\sqrt{2}}, v_{22} = -\frac{1}{\sqrt{2}}$

Matricea modată este

$\vec{V} = [\vec{v}_1 \vec{v}_2] = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$

$\vec{V}^T = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$

$\vec{V}^T \vec{C}_x \vec{V} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 4 \end{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$

$= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 5 & 5 \\ 3 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$

$= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$

Luăm

$\vec{G} = \vec{V}^T = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$

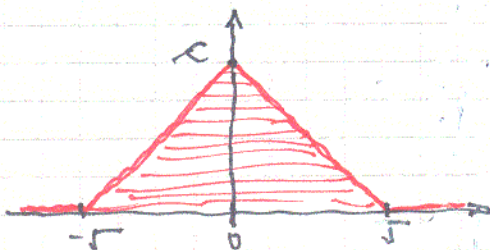
Și definiți transformarea care conduce la diagonalizarea componentelor

$x_1, x_2: \vec{C}_Y = \vec{V}^T \vec{C}_x \vec{V} = \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}; \sigma_{Y_1}^2 = 5, \sigma_{Y_2}^2 = 3$
 $\sum_{Y_1, Y_2} = 0$

6. Determinați constanta c astfel încât $g(x) = c(1 - |\frac{x}{5}|), |x| < 5$ și zero în rest, să fie o densitate de probabilitate.

Trebuie ca $f(x) \geq 0$, ceea ce este îndeplinit, iar aria de sub curbă să fie unitară. Funcția $g(x)$ este reprezentată în figura, pentru $c > 0$

Aria este $10 \cdot c$. Impunem $10c = 1$ și deci $c = 5^{-1}$.



17. Dacă X este o v.a. cu repartiție gaussiană de medie nulă și dispersie $\sigma_x^2 = 1$ determinați $P\{X > 3\}$. Dacă Y este o v.a. cu distribuție laplaceană și dispersie nulă, $\sigma_y^2 = 1$ determinați $P\{Y > 3\}$

$$P\{X > 3\} = Q(3) \approx 1,35 \cdot 10^{-3}$$

$$P\{Y > 3\} = \int_3^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2}} e^{-\sqrt{2}x} dx = \frac{1}{\sqrt{2}} \int_3^{\infty} e^{-\sqrt{2}x} d(\sqrt{2}x) = \frac{1}{2} e^{-\sqrt{2}x} \Big|_3^{\infty}$$

$$= \frac{1}{2} e^{-3\sqrt{2}} = 7,18 \cdot 10^{-3}$$

Se vede că $P\{Y > 3\} > P\{X > 3\}$ caoale distribuției Laplace fiind mai acerbnată ca a distribuției normale.

18. Fie $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. Arătați că

$$P\{a \leq X \leq b\} = Q\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - Q\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right).$$

$$P\{a \leq X \leq b\} = \int_{\frac{a-\mu}{\sigma}}^{\frac{b-\mu}{\sigma}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} d\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$$

$$= \int_{\frac{a-\mu}{\sigma}}^{\frac{b-\mu}{\sigma}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du = \Phi^*\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \Phi^*\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$$

$$= 1 - Q\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \left[1 - Q\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)\right]$$

$$= Q\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right) - Q\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right).$$

19. Dacă v.a. X este repartizată exponential, cu parametru λ ,

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

determinați $f_Y(y)$ dacă $Y = X^4 + 1$.

Transformarea este dată de $y = x^4 + 1$, $y = g(x)$. Funcția inversă este $x = (y-1)^{\frac{1}{4}} = g^{-1}(y)$.

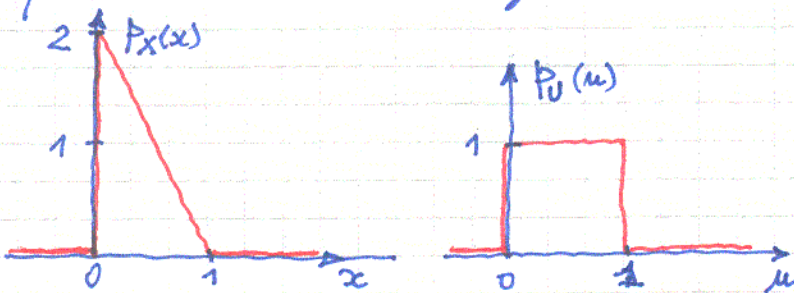
Avem: $\frac{dg^{-1}(y)}{dy} = \frac{1}{4} (y-1)^{-\frac{3}{4}} \geq 0$.

$$f_Y(y) = f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{dg^{-1}(y)}{dy} \right|$$

$$= \begin{cases} \lambda e^{-\lambda(y-1)} \frac{1}{4} (y-1)^{-\frac{3}{4}} & y \geq 1 \quad (x \geq 0) \\ 0 & y < 1 \quad (x \leq 0) \end{cases}$$

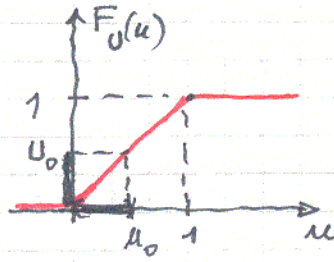
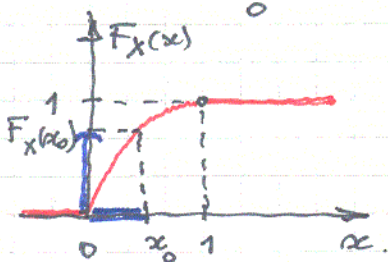
$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{\lambda}{4(y-1)^{\frac{3}{4}}} e^{-\lambda(y-1)} & y > 1 \\ 0 & y \leq 0 \end{cases}$$

20. Determinați transformarea g , a.i. $X = g(U)$, $U \sim \mathcal{U}[0,1]$,
 pe care deținutea de probabilitate din figura



$$F_X(x) = \int_0^x f_X(t) dt = \int_0^x 2(1-t) dt = 2t - t^2 \Big|_0^x = 2x - x^2$$

$$F_U(u) = \int_0^u dt = u$$



$$F_X(x) = P\{X \leq x\}$$

$$F_U(u) = P\{U \leq u\}$$

$$P\{X \leq x\} = P\{U \leq u\}$$

$$2x - x^2 = u$$

$$x^2 - 2x + u = 0 \quad x_{1,2} = 1 \pm \sqrt{1-u}$$

Deci $x = 1 - \sqrt{1-u}$, $u \in (0,1)$.

Prin urmare

$$X = 1 - \sqrt{1-U}$$

Dați pe generator un număr aleator uniform distribuit între 0 și 1, cu relația stabilită pe generator X cu $f_X(x)$ din figura.

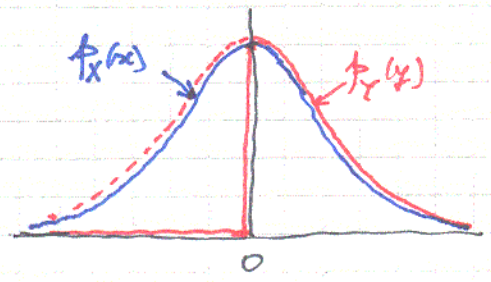
21. Dacă $X \sim U[0, 1]$, determinați $f_Y(y)$ pentru $Y = X^3$.

$y = g(x) = x^3$ $x = g^{-1}(y) = y^{1/3}$ $x \in [0, 1] \Rightarrow y \in [0, 1]$.

$\frac{dg^{-1}(y)}{dy} = \frac{1}{3} y^{-2/3}$

$f_Y(y) = f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{dg^{-1}(y)}{dy} \right| = 1 \cdot \frac{1}{3} y^{-2/3} = \frac{1}{3y^{2/3}} \quad y \in (0, 1)$.

22. Un detector permite trecerea componentei continue și a valorilor pozitive. Dacă la intrarea sa se aplică o tensiune $X \sim N(0, \sigma^2)$ care este puterea medie a semnalului de la ieșire?



$$E\{Y^2\} = \int_0^{\infty} y^2 f_Y(y) dy$$

$$= \int_0^{\infty} x^2 f_X(x) dx = \frac{\sigma^2}{2}$$

$E\{Y^2\} = \frac{1}{2} E\{X^2\}$.

23. O densitate de probabilitate de tipul mixtură între o distribuție $\delta(x)$ - Dirac - și o distribuție gaussiană pentru $x > 0$ este

$f_X(x) = \frac{1}{2} \delta(x) + \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} u(x)$; $u(x) = \begin{cases} 1, & x > 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$

Determinați puterea medie a v.a. X și dați o interpretare fizică pentru X .

$E\{X^2\} = \int_0^{\infty} \frac{x^2}{2} \delta(x) + \int_0^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{0}{2} + \frac{\sigma^2}{2} = \frac{\sigma^2}{2}$.

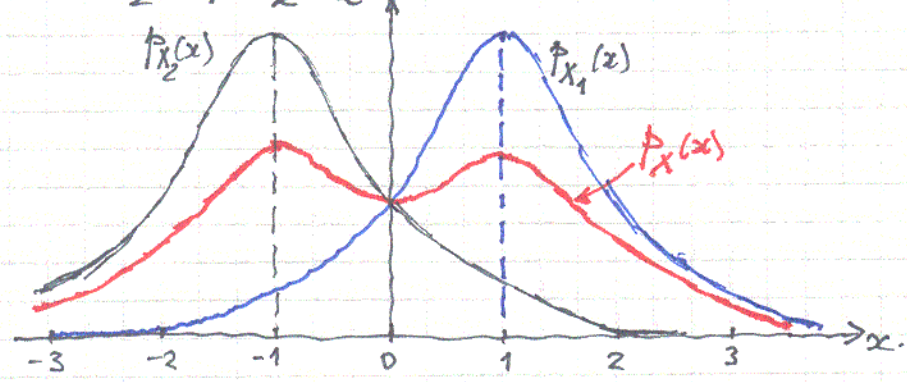
Densitatea de repartiție este compunzătoare detectorului, $\frac{1}{2} \delta(x)$ fiind componenta continuă (mai precis repartiția ei).

24. Pentru mixtura gaussiană X ,

$$f_X(x) = \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}} + \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x+1)^2}{2}}$$

determinați media și dispersia. Scrieți $f_X(x)$.

$$X = \frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2 \quad X_1 \sim W(1, 1) \text{ și } X_2 \sim W(-1, 1)$$



$$E\{X\} = \frac{1}{2}E\{X_1\} + \frac{1}{2}E\{X_2\} = \frac{1}{2} - \frac{1}{2} = 0.$$

$$E\{X^2\} = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \left(\frac{1}{2\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}} + \frac{1}{2\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x+1)^2}{2}} \right) dx$$

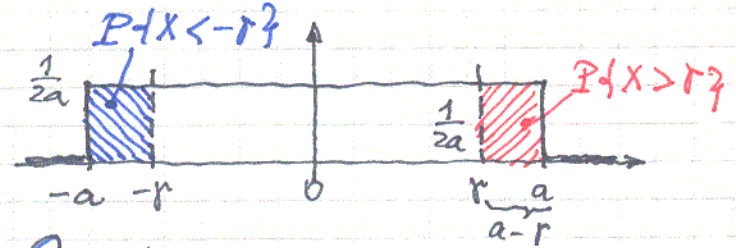
$$= \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2}} dx + \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x+1)^2}{2}} dx = \frac{1}{2} \cdot 2 + \frac{1}{2} \cdot 2 = 2.$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{\sigma^2 + \mu^2 = 1 + 1} \quad \underbrace{\hspace{10em}}_{\sigma^2 + \mu^2 = 1 + 1}$

25. Dacă $X \sim U[-a, a]$ determinați $P\{|X| > r\}$, $r > 0$.

Determinați o limită superioară pentru $P\{|X| > r\}$ folosind Inegalitatea lui Cebășev. Pentru $a = 2$ găsiți $P\{|X| > r\}$ și limita.

1. $r \leq a$ $P\{|X| < r\} = P\{X < -r\} + P\{X > r\}$



$$\mu_X = 0 \quad a$$

$$E\{X^2\} = \int_{-a}^a \frac{x^2}{2a} dx = \frac{x^3}{6a} \Big|_{-a}^a = \frac{a^2}{3}$$

Se vede că

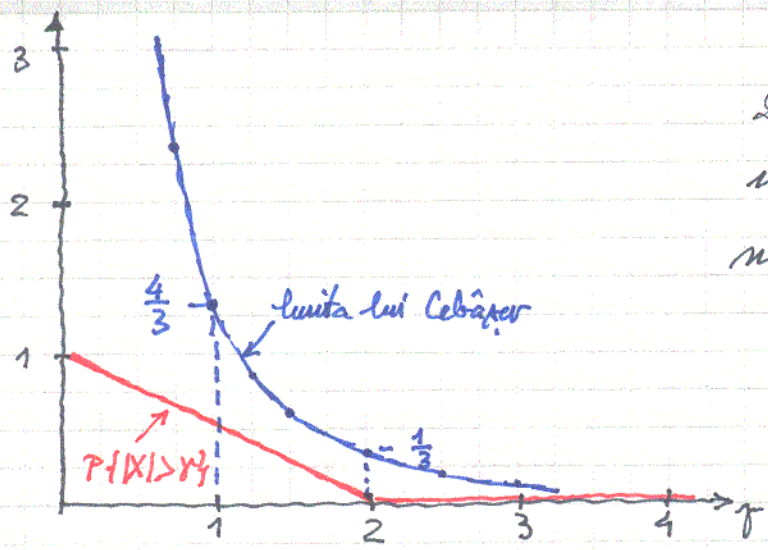
$$P\{|X| > r\} = (a-r) \cdot \frac{1}{2a} \cdot 2 = 1 - \frac{r}{a}, \quad 0 < r \leq a$$

Cum $|X| \leq a$ $P\{|X| > r\} = 0$ dacă $r > a$.

$$P\{|X| > r\} = \begin{cases} 1 - \frac{r}{a}, & 0 < r \leq a \\ 0, & r > a \end{cases}$$

Conform inegalității lui Cebășev, cu $\sigma_X^2 = a^2/3$

$$P\{|X| > r\} \leq \frac{\sigma_X^2}{r^2} = \frac{a^2}{3r^2}$$

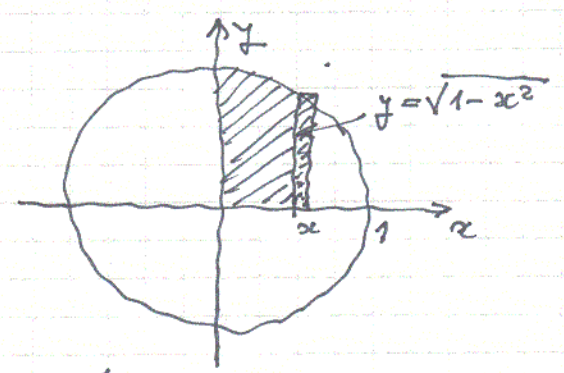
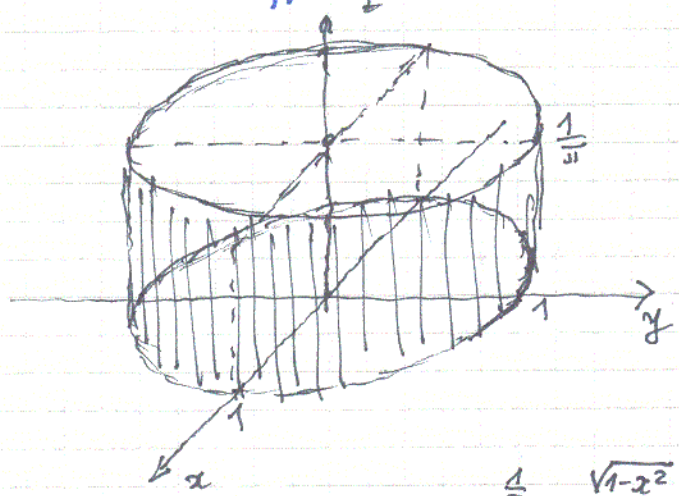


După cum se vede limita dată de inegalitatea lui Cebășev este mult acoperitoare.

26. Dacă v.a. X și Y au repartiția mutuală

$$P_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & , x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0 & , \text{în rest} \end{cases}$$

soluția $P_{X,Y}(x,y)$ ni determinată $P\{|X| \leq \frac{1}{2}\}$.



$$P\{|X| \leq \frac{1}{2}\} = 4 \cdot \int_0^{\frac{1}{2}} dx \int_0^{\sqrt{1-x^2}} \frac{1}{\pi} dy = \frac{4}{\pi} \int_0^{\frac{1}{2}} \sqrt{1-x^2} dx.$$

$$\int \sqrt{1-x^2} dx = \frac{x}{2} \sqrt{1-x^2} + \frac{1}{2} \arcsin x \quad (\text{din tabelul de integrale})$$

$$\int_0^{\frac{1}{2}} \sqrt{1-x^2} dx = \left. \frac{x}{2} \sqrt{1-x^2} + \frac{1}{2} \arcsin x \right|_0^{\frac{1}{2}} = \frac{1}{4} \sqrt{1-\frac{1}{4}} + \frac{1}{2} \arcsin \frac{1}{2} = \frac{\sqrt{3}}{8} + \frac{\pi}{12}$$

$$P\{|X| \leq \frac{1}{2}\} = \frac{4}{\pi} \left(\frac{\sqrt{3}}{8} + \frac{\pi}{12} \right) = \frac{1}{3} + \frac{\sqrt{3}}{2\pi} \approx 0,61.$$

27. Determinați repartițiile marginale pentru vectorul aleator $\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$ ale cărui componente au o repartiție multivariată normală cu media $\begin{bmatrix} 1 & 2 \end{bmatrix}^T$ și matricea de covarianță $\vec{C} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

$$-\frac{1}{2} [x-1 \quad y-2] \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x-1 \\ y-2 \end{bmatrix} = -\frac{1}{2} \begin{bmatrix} \frac{x-1}{3} & \frac{y-2}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x-1 \\ y-2 \end{bmatrix}$$

$$= -\frac{1}{2} \left[\frac{(x-1)^2}{3} + \frac{(y-2)^2}{2} \right] \quad ; \quad |\vec{C}| = 6$$

$$f_{X,Y} = \frac{1}{2\pi \sqrt{6}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2 \cdot 3} - \frac{(y-2)^2}{2 \cdot 2}} = \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{3}} e^{-\frac{(x-1)^2}{2 \cdot 3}}}_{f_X(x)} \cdot \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{2}} e^{-\frac{(y-2)^2}{2 \cdot 2}}}_{f_Y(y)}$$

Repartițiile marginale sunt $N(1, 3)$ și $N(2, 2)$. Se vede că X și Y sunt necorelate și statistic independente.

28. Dacă $\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$ au densitatea de repartiție multivariată $\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix} \sim N\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}\right)$ determinați densitatea de repartiție multivariată pentru $\begin{bmatrix} W \\ Z \end{bmatrix}$ unde

$$\begin{bmatrix} W \\ Z \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}}_{\vec{G}} \begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$$

Area

$$\begin{bmatrix} E\{W\} \\ E\{Z\} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 8 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \text{Pr. } \vec{C}_{W,Z} &= \vec{G} \vec{C}_{X,Y} \vec{G}^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 5 & 14 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

29. Dacă $\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix} \sim N\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}\right)$ determinați media și dispersia pentru $Z = X + Y$.

$$E_{X,Y}\{X+Y\} = E_X\{X\} + E_Y\{Y\} = 1 + 1 = 2.$$

$$\text{Disp}\{X+Y\} = \text{Disp}\{X\} + \text{Disp}\{Y\} + 2\text{Cov}\{X,Y\} = 2 + 2 + 2 \cdot 1 = 6.$$

30. Vectorul $\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$ are matricea de covarianță $\vec{C}_{X,Y} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$. Găsiți matricea \vec{G} a.i. $\vec{G}\vec{X}$ să aibă componentele decorelate.

$$\text{Det}(\vec{C} - \lambda \vec{I}_u) = \begin{vmatrix} 2-\lambda & 1 \\ 1 & 2-\lambda \end{vmatrix} = (2-\lambda)^2 - 1 = 0$$

$$\lambda_1 = 1 \text{ și } \lambda_2 = 3.$$

$$[\vec{C} - \lambda_1 \vec{I}_u] \begin{bmatrix} v_{11} \\ v_{12} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{11} \\ v_{12} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v_{11}^2 + v_{12}^2 = 1$$

$$\text{avem } v_{11} = -v_{12} \Rightarrow v_{11} = \frac{1}{\sqrt{2}} \quad v_{12} = -\frac{1}{\sqrt{2}} \quad \text{sau } \vec{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$[\vec{C} - \lambda_2 \vec{I}_u] \begin{bmatrix} v_{21} \\ v_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{21} \\ v_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v_{21}^2 + v_{22}^2 = 1$$

$$\text{avem } v_{21} = v_{22} \Rightarrow v_{21} = v_{22} = \frac{1}{\sqrt{2}} \quad \text{sau } \vec{v}_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\vec{V} = [\vec{v}_1 \quad \vec{v}_2] = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{este matricea normală}$$

$$\vec{G} = \vec{V}^T = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Ca verificare

$$\begin{aligned} \vec{G}\vec{C}\vec{G}^T &= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Nowa matrice de covarianță arată că vectorul $\vec{G}\vec{X}$, cu matricea de covarianță de mai sus, are componentele necorelate.

31. Dacă $\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix} \sim N\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}\right)$ determinați $P\{X+Y > 2\}$.

$$E\{X+Y\} = E\{X\} + E\{Y\} = 0.$$

$$Z = X+Y = [1 \quad 1] \begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix} = \vec{G} \begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$$

$$\vec{C}_Z = \vec{G} \vec{C}_{X,Y} \vec{G}^T = [1 \quad 1] \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = [2 \quad 2] \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 4.$$

Cum matricea se reduce la un scalar, $\sigma_Z^2 = 4$. Prin urmare

$$Z \sim N(0, 4).$$

$$P\{Z > 2\} = Q\left(\frac{2-0}{2}\right) = Q(1) = 0.242.$$

32. Pentru a genera două v.a. gaussice standard (medie nulă și dispersie unitară) folosind calculatorul, se pot utiliza transformările Box-Mueller:

$$W = \sqrt{-2 \ln X} \cos(2\pi Y) \quad X, Y \sim U[0, 1]$$

$$Z = \sqrt{-2 \ln X} \sin(2\pi Y)$$

X și Y fiind statistici independente și ambele distribuite în $[0, 1]$. Arăsați că afirmația este corectă.

Punem

$$W = \sqrt{-2 \ln X} \cos 2\pi Y \quad ; \quad Z = \sqrt{-2 \ln X} \sin 2\pi Y$$

$$W^2 + Z^2 = -2 \ln X \quad \text{sau} \quad X = \exp\left\{-\frac{W^2 + Z^2}{2}\right\}$$

Avem

$$x = e^{-\frac{w^2 + z^2}{2}}$$

și

$$\frac{z}{w} = \tan 2\pi$$

adică

$$y = \frac{1}{2\pi} \arctan \frac{z}{w}$$

Apoi

$$\frac{\partial(x, y)}{\partial(w, z)} = \begin{bmatrix} -w e^{-\frac{w^2+z^2}{2}} & -z e^{-\frac{w^2+z^2}{2}} \\ \frac{1}{2\pi} \frac{-\frac{z}{w^2}}{1 + (\frac{z}{w})^2} & \frac{1}{2\pi} \frac{\frac{1}{w}}{1 + (\frac{z}{w})^2} \end{bmatrix}$$

val. absolută.

$$\left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(w, z)} \right| = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{w^2+z^2}{2}} \underbrace{\left[\frac{1}{1 + (\frac{z}{w})^2} + \frac{(\frac{z}{w})^2}{1 + (\frac{z}{w})^2} \right]}_{=1} = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{w^2+z^2}{2}}$$

det.

$$p_{W,Z}(w, z) = p_{X,Y}(g^{-1}(w, z) \quad h^{-1}(w, z)) \left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(w, z)} \right|$$

Dar $X \sim U[0, 1]$ și $Y \sim U[0, 1]$ așa că $p_{X,Y}(\cdot, \cdot) = 1$

Rezultă că

$$p_{W,Z}(w, z) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{w^2+z^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{w^2}{2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} = f_W(w) f_Z(z)$$

Cele două v.a. W și Z sunt statistici independente și repartizate

$$W, Z \sim N(0, 1).$$

33. Repartitia mutuală a două v.a. X și Y este

$$p_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 2e^{-(x+y)} & , x \geq 0 \text{ și } 0 \leq y \leq x. \\ 0 & , \text{ în rest.} \end{cases}$$

Determinați $p_{Y|X}(y|x)$

$$p_{Y|X}(y|x) = \frac{p_{X,Y}(x,y)}{p_X(x)}$$

Dată

$$p_X(x) = \int_0^x p_{X,Y}(x,y) dy = \int_0^x 2e^{-x} e^{-y} dy = 2e^{-x} e^{-y} \Big|_0^x$$

$$p_X(x) = 2e^{-x} (1 - e^{-x})$$

Rezultă

$$p_{Y|X}(y|x) = \frac{2e^{-x} e^{-y}}{2e^{-x} (1 - e^{-x})} = \frac{e^{-y}}{1 - e^{-x}} \quad x \geq 0 \text{ și } x \geq y \geq 0$$

34. Dacă repartiția mutuală a v.a. X și Y este

$$p_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 2x & ; x, y \in (0, 1) \\ 0 & ; \text{ în rest.} \end{cases}$$

determinați $P\{Y > \frac{1}{2} | X = 0\}$.

$$P\{Y > \frac{1}{2} | X = 0\} = \int_{\frac{1}{2}}^{\infty} p_{Y|X}(y|0) dy$$

Dată

$$p_{Y|X} = \frac{p_{X,Y}(x,y)}{p_X(x)} \quad ; \quad p_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(x,y) dy$$

$$p_X(x) = \int_0^1 2x dy = 2x.$$

și deci

$$p_{Y|X} = \frac{2x}{2x} = 1 \quad x, y \in (0, 1).$$

Rezultă că

$$P\{Y > \frac{1}{2} | X = 0\} = \int_{\frac{1}{2}}^1 1 \cdot dy = \frac{1}{2}.$$

35. Dacă $X \sim \mathcal{U}[0, 1]$ și $Y|X=x \sim \mathcal{U}[0, x]$ determinați repartiția mutuală a celor două v.a., $p_{X,Y}(x,y)$ precum și repartiția marginală $p_Y(y)$.

Aveam

$$p_{X,Y}(x,y) = p_{Y|X}(y|x) p_X(x) = \frac{1}{x} \cdot 1 = \frac{1}{x}; \quad \begin{matrix} 0 < x < 1 \\ 0 < y < x \end{matrix}$$

$$p_Y(y) = \int_y^1 \frac{1}{x} dx = \ln x \Big|_y^1 = 0 - \ln y = \ln \frac{1}{y}$$

36. $Y = X_1 + X_2 + X_3$ unde $\vec{X} = [X_1, X_2, X_3]^T \sim N(\vec{\mu}, \vec{C})$

cu $\vec{\mu} = [1, 2, 3]^T$ si $\vec{C} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & 1 \end{bmatrix}$

Determinati μ_Y si $Disp\{Y\}$.

$E\{Y\} = E\{X_1\} + E\{X_2\} + E\{X_3\} = 1 + 2 + 3 = 6$

a) $Disp\{Y\} = E\{Y^2\} - E\{Y\}^2 = E\{(X_1 + X_2 + X_3)^2\} - 6^2$
 $= \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 E\{X_i X_j\} = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 Cov(X_i, X_j) = (1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{4}) + (\frac{1}{2} + 1 + \frac{1}{2}) + (\frac{1}{4} + \frac{1}{2} + 1) = \frac{11}{2}$, suma tuturor elementelor din \vec{C}

Cu $\hat{X}_i = X_i - \mu_i$ pe notat variabila centrata.

b) $Y = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{bmatrix} = \vec{G} \vec{X}$
 $\vec{C}_Y = \vec{G} \vec{C} \vec{G}^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{7}{4} & 2 & \frac{7}{4} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

$= \frac{7}{4} + 2 + \frac{7}{4} = \frac{11}{2}$

si cum e un singur element e dispersia lui Y.

37. Dada $\begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \end{bmatrix} \sim N(\vec{0}, \sigma^2 \vec{I}_2)$, determinati $P\{X_1^2 + X_2^2 > R^2\}$.

Din formula matricii se deduce necolelearea v.a. X_1 si X_2 . Avem

$\begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} \frac{1}{\sigma^2} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \frac{x_1^2 + x_2^2}{\sigma^2}$

$f_{X,Y}(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$

$P\{X_1^2 + X_2^2 > R^2\} = \iint_{\{(x,y): x^2+y^2 > R^2\}} \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx dy$

$x_1 = r \cos \theta$ $x_2 = r \sin \theta$ $x_1^2 + x_2^2 = r^2$ $dx dy = r dr d\theta$

$P\{X_1^2 + X_2^2 > R^2\} = \iint_{\substack{r^2 > R^2 \\ \theta \in (0, 2\pi)}} \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}} r dr d\theta = \int_0^{2\pi} \frac{d\theta}{2\pi\sigma^2} \int_R^\infty e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}} r dr$

$= \frac{2\pi}{2\pi\sigma^2} \left. \frac{e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}}}{2(-\frac{1}{2\sigma^2})} \right|_R^\infty = e^{-\frac{R^2}{2\sigma^2}}$

38. Dacă $Y = X_1 + X_2 + X_3$, $\vec{X} \sim W(\vec{0}, \vec{C})$ unde $\vec{C} = \text{diag}\{\sigma_1^2, \sigma_2^2, \sigma_3^2\}$ determinati densitatea de probabilitate pentru Y .

Cum X_1, X_2, X_3 sunt gaussiene și independente (\vec{C} are o formă diagonală) iar Y depinde liniar de X_i , rezultă că și Y este repartișă gaussiană.

$$\mu_Y = E\{X_1\} + E\{X_2\} + E\{X_3\} = 0$$

$$Y = [1 \ 1 \ 1] \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{bmatrix} = \vec{G} \vec{X}$$

$$\vec{C}_Y = \vec{G} \vec{C} \vec{G}^T = [1 \ 1 \ 1] \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = [\sigma_1^2 \ \sigma_2^2 \ \sigma_3^2] \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$= \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \sigma_3^2$$

adică $\sigma_Y^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \sigma_3^2$

$$Y \sim W(0, \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \sigma_3^2)$$

39. Determinati media și dispersia v.a. Y

$$Y = \sum_{i=1}^{12} (U_i - \frac{1}{2}) ; U_i \sim U(0, 1)$$

termenii U_i fiind identic distribuiți și independenți statistic (IID).

$$E\{U_i\} = \frac{1}{2} \quad \text{Disp}\{U_i\} = \int_0^1 x^2 dx - \frac{1}{4} = \frac{1}{3} - \frac{1}{4} = \frac{1}{12}$$

$$E\{Y\} = \sum_{i=1}^{12} [E\{U_i\} - \frac{1}{2}]$$

$$= \sum_{i=1}^{12} (\frac{1}{2} - \frac{1}{2}) = 0$$

$$\text{Disp}\{Y\} = \sum_{i=1}^{12} \text{Disp}\{U_i - \frac{1}{2}\} = \sum_{i=1}^{12} \text{Disp}\{U_i\} = \sum_{i=1}^{12} \frac{1}{12} = 1$$

40. Procesul IID $X[n]$ are repartișă $f_X(x) = e^{-x} u(x)$. Determinati

$$P\{X[0] > 1, X[1] > 1, X[2] > 1\}$$

Cum exponențialele $X[0], X[1], X[2]$ sunt statistic independente

$$P\{X[0] > 1, X[1] > 1, X[2] > 1\} = P\{X[0] > 1\} P\{X[1] > 1\} P\{X[2] > 1\}$$

Cum sunt și identic distribuite

$$P\{X[0] > 1, X[1] > 1, X[2] > 1\} = (P\{X > 1\})^3 = \left(\int_1^{\infty} e^{-x} dx \right)^3 = \frac{1}{e^3} \approx 0,05$$

41. Un proces aleator IID, $X[n]$ se transformă în procesul aleator $Y[n] = X^2[n]$. Este n: $Y[n]$ un proces IID?

Dacă $X[0], X[1], X[2], \dots$ sunt independente atunci n: $g(X[0]), g(X[1]), g(X[2])$ sunt independente. Dacă esactiunile din X au aceeași repartiție, iar $g(\cdot)$ este aceeași pentru toate esactiunile atunci n: repartițiile esactiunilor din Y sunt identice (vezi relația de transformare).

Răspunsul este DA!

42. Arătați că procesul $X[n] = a^{|n|} U[n]$, unde $U[n]$ este un zgomot alb gaussian, de medie nulă n: dispersie σ_U^2 , nu este staționar.

$\mu_X[n] = E\{X[n]\} = E\{a^{|n|} U[n]\} = a^{|n|} E\{U[n]\} = 0$ deci este o constantă, staționaritatea mediei e asigurată.

$$C_X[n_1, n_2] = E\{X[n_1]X[n_2]\} = E\{a^{|n_1|} U[n_1] a^{|n_2|} U[n_2]\}$$

$$= a^{|n_1| + |n_2|} E\{U[n_1]U[n_2]\}$$

$$= a^{|n_1| + |n_2|} \sigma_U^2 \delta[n_1 - n_2]$$

Se observă că $C_X[n_1, n_2] \neq C_X[n_1 - n_2]$ n: deci procesul nu este staționar.

43. Fie procesul de mediere alunecătoare $X[n] = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} U[n-i]$ unde $U[n]$ este un proces zgomot alb gaussian de medie nulă n: dispersie σ_U^2 . Determinați $S_{X[n], X[n]}$. Ce se întâmplă atunci când N crește?

$$E\{X[n]\} = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} E\{U[n-i]\} = 0$$

$$Cov\{X[0], X[1]\} = E\{X[0]X[1]\} = E\left\{\frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} U[-i] \frac{1}{N} \sum_{j=0}^{N-1} U[1-j]\right\}$$

$$= \frac{1}{N^2} \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} E\{U[-i]U[1-j]\}$$

$$= \frac{1}{N^2} \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} \sigma_U^2 \delta[i-j+1]$$

$$= \frac{\sigma_U^2}{N^2} (1 + 1 + 1 + \dots + 1)$$

$$= \sigma_U^2 \frac{N-1}{N^2}$$

$$\text{Disp}\{X[n]\} = \frac{1}{N^2} \sum_{m=0}^{N-1} \text{Disp}\{U[m-i]\} = \frac{1}{N^2} \sum_{m=0}^{N-1} \sigma_U^2 = \frac{\sigma_U^2}{N}$$

$$\begin{aligned} \rho_{X[0], X[N]} &= \frac{\text{cov}\{X[0], X[N]\}}{\sqrt{\text{Disp}\{X[0]\} \text{Disp}\{X[N]\}}} \\ &= \frac{\sigma_U^2 \frac{N-1}{N^2}}{\frac{\sigma_U^2}{N}} = \frac{N-1}{N} \end{aligned}$$

Atrunci când N crește $\rho_{X[0], X[N]} \rightarrow 1$, arătând că cele două eşantioane sunt tot mai puternic corelate.

44. Un proces aleator $Y[n]$ este o sumă între un proces gaussian, de medie nulă și dispersie σ_X^2 , $X[n]$, și o sinusoidă deterministă:

$$Y[n] = X[n] + \sin(2\pi f_0 n) \quad f_0 \in (0, \frac{1}{2})$$

Determinați media și covarianța pentru $Y[n]$.

$$E\{Y[n]\} = E\{X[n]\} + E\{\sin(2\pi f_0 n)\} = \sin(2\pi f_0 n)$$

$$\begin{aligned} C_Y[m_1, m_2] &= E\{(Y[m_1] - \sin(2\pi f_0 m_1))(Y[m_2] - \sin(2\pi f_0 m_2))\} \\ &= E\{X[m_1]X[m_2]\} \\ &= \sigma_X^2 \delta[m_2 - m_1] \end{aligned}$$

45. Un proces aleator $X[n] = a_0 U[n] + a_1 U[n-1]$ este definit pentru $-\infty < n < \infty$, a_0 și a_1 fiind constante iar $U[n]$ este un proces aleator IID de medie nulă și dispersie σ_U^2 . Este $X[n]$ un proces aleator în sens larg (WSS)? Dacă da, determinați media și funcția de autocorelație.

$U[n]$ și $U[n-1]$ sunt cu aceeași distribuție, deoarece $U[n]$ este un proces IID. În consecință, cu a_0 și a_1 constante, $X[n]$ va fi un proces cu distribuția identică a eşantioanelor și deci este staționar.

$$E\{X[n]\} = a_0 E\{U[n]\} + a_1 E\{U[n-1]\} = 0$$

$$\begin{aligned} E\{X[n]X[n+k]\} &= E\{(a_0 U[n] + a_1 U[n-1])(a_0 U[n+k] + a_1 U[n+k-1])\} \\ &= E\{a_0^2 U[n]U[n+k] + a_0 a_1 U[n-1]U[n+k] + a_0 a_1 U[n]U[n+k-1] \\ &\quad + a_1^2 U[n-1]U[n+k-1]\} \\ &= a_0^2 \sigma_U^2 \delta[k] + a_0 a_1 \sigma_U^2 (\delta[k+1] + \delta[k-1]) + a_1^2 \sigma_U^2 \delta[k] \end{aligned}$$

$$\text{Disp}\{X[n]\} = (a_0^2 + a_1^2) \sigma_U^2$$

46. Un proces sinusoidal are forma $X[n] = A \cos 2\pi f_0 n$, $f_0 \in (0, \frac{1}{2})$ iar A este o v.a. cu repartiția $A \sim \mathcal{N}(0, 1)$. (amplitudinea este fixată procesul se derulează cu amplitudinea constantă. În altă experiență ea se schimbă înso). Este $X[n]$ un proces aleator staționar în sens larg? Dacă da determinați media și funcția de autocorelație a procesului.

$$E\{X[n]\} = E\{A\} \cos 2\pi f_0 n = 0$$

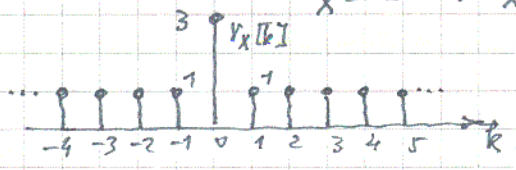
$$E\{X[n_1]X[n_2]\} = E\{A^2\} \cos 2\pi f_0 n_1 \cos 2\pi f_0 n_2 = \frac{1}{2} [\cos 2\pi f_0 (n_2 - n_1) + \cos 2\pi f_0 (n_2 + n_1)]$$

Cum nu este o funcție numai de $n_2 - n_1 = k$, procesul $X[n]$ nu este WSS (staționar în sens larg). Oricum media și autocorelația sunt determinate.

47. Un proces aleator staționar în sens larg, $X[n]$, are $E\{X[0]\} = 1$ și funcția de covarianță $C_X[n_1, n_2] = 2\delta[n_2 - n_1]$. Determinați funcția de autocorelație a procesului. Desenați funcția $I_X[k]$.

Cum procesul este staționar în sens larg $E\{X[n]\} = \text{const.}$ ceea ce ne conduce la $\mu_X = E\{X[n]\} = E\{X[0]\} = 1$.

$$\text{Dar } I_X[k] = C_X[k] + \mu_X^2 = 2\delta[k] + 1$$



48. Procesul aleator $X[n]$ constă din două v.a. statistice independente

$$X[n] \sim \begin{cases} \mathcal{N}(0, 1) & ; n \text{ par} \\ \mathcal{U}(-\sqrt{3}, \sqrt{3}) & ; n \text{ impar.} \end{cases}$$

Este procesul staționar în sens larg (WSS)? Este procesul strict staționar?

$$E\{X[n]\} \sim \begin{cases} E\{\mathcal{N}(0, 1)\} = 0 & ; n \text{ par} \\ E\{\mathcal{U}(-\sqrt{3}, \sqrt{3})\} = 0 & ; n \text{ impar} \end{cases} \quad \mu_X[n] = 0 = \text{const.}$$

$$\text{Disp}\{\mathcal{U}(-\sqrt{3}, \sqrt{3})\} = \frac{(2\sqrt{3})^2}{12} = 1 ; \text{Disp}\{\mathcal{N}(0, 1)\} = 1$$

Cum esantioanele sunt necorelate $I_X[k] = \delta[k]$ și deci procesul $X[n]$ este staționar în sens larg.

Cum $f_{X[0]} \neq f_{X[1]}$, spre exemplu, procesul $X[n]$ nu este strict staționar.

49. Procesele $X[n]$ și $Y[n]$ sunt, fiecare staționare în sens larg (WSS).
Fiecare esaltion din $X[n]$ este independent de fiecare esaltion din $Y[n]$.
Să se $Z[n] = X[n] + Y[n]$ un proces WSS?

$$\mu_X = E\{X[n]\} = \text{const} ; \mu_Y = E\{Y[n]\} = \text{const} \quad (\text{procesele sunt WSS})$$

$$\mu_Z = \mu_X + \mu_Y = \text{const}$$

$$\begin{aligned} E\{Z[n]Z[n+k]\} &= E\{(X[n] + Y[n])(X[n+k] + Y[n+k])\} \\ &= \Gamma_X[k] + \Gamma_Y[k] + E\{X[n]Y[n+k]\} + E\{Y[n]X[n+k]\} \\ &= \Gamma_X[k] + \Gamma_Y[k] + 2E\{X[n]\}E\{Y[n]\} \\ &= \Gamma_X[k] + \Gamma_Y[k] \end{aligned}$$

Cum Γ_Z este funcția numai de k și media e constantă, $Z[n]$ este un proces WSS.

50. Un proces aleator este definit prin $X[n] = AU[n]$ unde A este o v.a. $A \sim N(0, \sigma_A^2)$ iar $U[n]$ este un zgomot alb cu dispersie σ_U^2 . Variabilele aleatoare A este independentă de toate esaltionurile $U[n]$. Determinați densitatea spectrală de putere (PSD) a procesului $X[n]$.

$$E\{X[n]\} = E\{AU[n]\} = E\{A\}E\{U[n]\} = 0$$

$$\begin{aligned} \Gamma_X[k] &= E\{X[n]X[n+k]\} = E\{AU[n]AU[n+k]\} \\ &= E\{A^2\}E\{U[n]U[n+k]\} = \sigma_A^2 \sigma_U^2 \delta[k] \end{aligned}$$

Dar $S[n] \xleftrightarrow{F} 1(\neq)$

asa ca

$$\Gamma_X[k] \xleftrightarrow{F} S_X(f) = \sigma_A^2 \sigma_U^2 = \text{const}$$

Procesul este deci un "zgomot alb" având PSD constantă cu frecvența.

51. Determinați densitatea spectrală de putere pentru procesul aleator $X[n] = \left(\frac{1}{2}\right)^n U[n]$, $-\infty < n < \infty$, $U[n]$ fiind un zgomot alb de medie nulă și dispersie σ_U^2 .

$$E\{X[n]\} = \left(\frac{1}{2}\right)^n E\{U[n]\} = 0$$

$$E\{X[n]X[n+k]\} = E\left\{\left(\frac{1}{2}\right)^n \left(\frac{1}{2}\right)^{n+k} U[n]U[n+k]\right\} = \left(\frac{1}{2}\right)^{2n+k} \sigma_U^2 \delta[k]$$

și nu depinde numai de k . Procesul nu este staționar și deci nu există densitate spectrală de putere nu are sens. Să existe (PSD) numai dacă procesul este WSS.

52. Determinați densitatea spectrală de putere a procesului aleator
 $X[n] = a_0 U[n] + a_1 U[n-1]$ unde a_0 și a_1 sunt constante iar $U[n]$ este
 un zgomot alb, de medie nulă și dispersie σ_U^2 .

$$E\{X[n]\} = a_0 E\{U[n]\} + a_1 E\{U[n-1]\} = 0$$

$$E\{X[n]X[n+k]\} = E\{(a_0 U[n] + a_1 U[n-1])(a_0 U[n+k] + a_1 U[n+k-1])\}$$

$$= a_0^2 \sigma_U^2 \delta[k] + a_0 a_1 \sigma_U^2 \delta[k+1] + a_0 a_1 \sigma_U^2 \delta[k-1] + a_1^2 \sigma_U^2 \delta[k]$$

$$Y_X[k] = (a_0^2 + a_1^2) \sigma_U^2 \delta[k] + a_0 a_1 \sigma_U^2 \delta[k+1] + a_0 a_1 \sigma_U^2 \delta[k-1]$$

$$\delta[k] \xleftrightarrow{F} 1(f) \quad f \in (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$$

$$\delta[k+1] \xleftrightarrow{F} e^{j2\pi f}$$

$$\delta[k-1] \xleftrightarrow{F} e^{-j2\pi f}$$

$$S_X(f) = (a_0^2 + a_1^2) \sigma_U^2 + a_0 a_1 (e^{j2\pi f} + e^{-j2\pi f}) \sigma_U^2$$

$$= 2a_0 a_1 \sigma_U^2 \cos 2\pi f + (a_0^2 + a_1^2) \sigma_U^2 \quad f \in (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$$

53. Un proces $X[n]$ este definit prin $X[n] = U[n] + \mu$, $-\infty < n < \infty$, unde
 $U[n]$ este un zgomot alb, de medie nulă și dispersie σ_U^2 . Determinați
 secvența de autocorelație și densitatea spectrală de putere. Reprezentați
 în grafic.

$$E\{X[n]\} = E\{U[n]\} + \mu = \mu$$

$$Y_X[k] = E\{X[n]X[n+k]\} = E\{(U[n] + \mu)(U[n+k] + \mu)\}$$

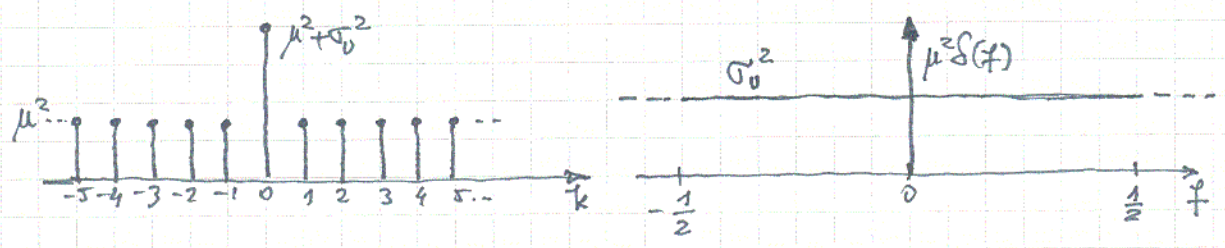
$$= E\{U[n]U[n+k]\} + \mu E\{U[n]\} + \mu E\{U[n+k]\} + \mu^2$$

$$= \sigma_U^2 \delta[k] + \mu^2$$

$$1 \xleftrightarrow{F} \delta(f)$$

$$\delta[k] \xleftrightarrow{F} 1(f)$$

$$Y_X[k] = \mu^2 + \sigma_U^2 \delta[k] \xleftrightarrow{F} \mu^2 \delta(f) + \sigma_U^2 \quad f \in (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$$

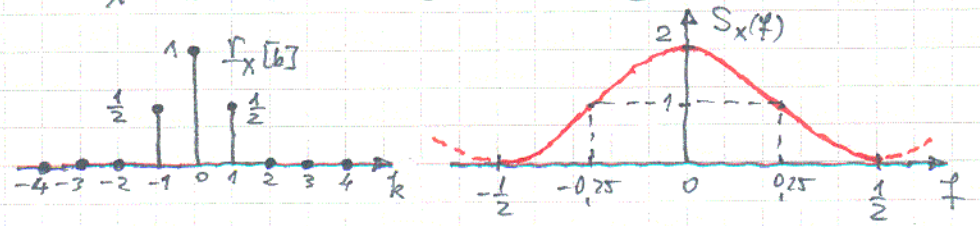


54. Un proces aleator are densitatea spectrală de putere $S_x(f) = 1 + \cos 2\pi f$.
 Determinați $r_x[k]$. Reprezentați grafic $r_x[k]$ și $S_x(f)$.

$$S_x(f) = 1 + \cos 2\pi f = 1 + \frac{e^{j2\pi f} + e^{-j2\pi f}}{2}$$

Transformata Fourier inversă este

$$r_x[k] = \delta[k] + \frac{1}{2}\delta[k+1] + \frac{1}{2}\delta[k-1]$$



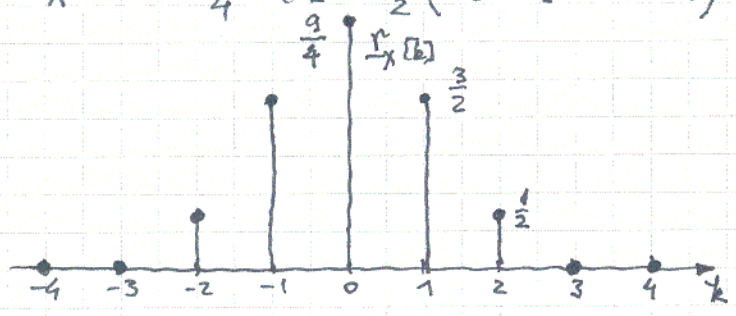
55. Un proces aleator are densitatea spectrală de putere $S_x(f) = \left| 1 + e^{-j2\pi f} + \frac{1}{2}e^{j4\pi f} \right|^2$.
 Determinați procenta de autocorelație a procesului și reprezentați-o grafic.

Știm că $|z|^2 = z \cdot z^*$. În consecință:

$$\begin{aligned} S_x(f) &= \left[1 + e^{-j2\pi f} + \frac{1}{2}e^{j4\pi f} \right] \left[1 + e^{j2\pi f} + \frac{1}{2}e^{-j4\pi f} \right] \\ &= \frac{9}{4} + e^{j2\pi f} + e^{-j2\pi f} + \frac{1}{2}e^{j4\pi f} + \frac{1}{2}e^{-j4\pi f} + \frac{1}{2}e^{j2\pi f} + \frac{1}{2}e^{-j2\pi f} \\ &= \frac{9}{4} + \frac{1}{2}e^{j4\pi f} + \frac{3}{2}e^{j2\pi f} + \frac{3}{2}e^{-j2\pi f} + \frac{1}{2}e^{-j4\pi f} \end{aligned}$$

Lucrând transformarea inversă în timp discret obținem:

$$r_x[k] = \frac{9}{4}\delta[n] + \frac{1}{2}(\delta[n+2] + \delta[n-2]) + \frac{3}{2}(\delta[n+1] + \delta[n-1])$$



56. O piramidă definită în timp continuu are fază inițială θ v.a. $\Theta \sim \mathcal{U}(0, 2\pi)$
 $X(t) = \cos(2\pi ft + \Theta)$ $f \in (-\infty, \infty)$ (ne măsoară în Hz).
 Determinați funcțiile mediei și autocorelației procesului $X(t)$.

Avem $p_\Theta(\theta) = \frac{1}{2\pi}$ $\Theta \in (0, 2\pi)$.

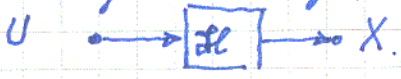
$$\mu_X(t) = E\{X(t)\} = \int_0^{2\pi} \cos(2\pi ft + \theta) \frac{1}{2\pi} d\theta = \frac{1}{2\pi} \sin(2\pi ft + \theta) \Big|_0^{2\pi} = 0$$

$$\begin{aligned} R_X(\tau) &= E\{X(t)X(t+\tau)\} = \int_0^{2\pi} \cos(2\pi ft + \theta) \cos[2\pi f(t+\tau) + \theta] \frac{1}{2\pi} d\theta \\ &= \frac{1}{4\pi} \int_0^{2\pi} \cos 2\pi f\tau d\theta + \frac{1}{4\pi} \int_0^{2\pi} \cos[2\pi f(2t+\tau) + 2\theta] d\theta = \frac{1}{2} \cos 2\pi f\tau \end{aligned}$$

57. Un proces aleator în timp continuu are densitatea spectrală de putere $S_X(f) = e^{-|f|}$, $f \in (-\infty, \infty)$ și se măsoară în Hz. Determinați puterea medie a semnalului, în banda 10 Hz ÷ 100 Hz.

$$P_{med} = 2 \int_{10}^{100} e^{-f} df = 2 e^{-f} \Big|_{10}^{100} = 2(e^{-10} - e^{-100}) = 9,08 \cdot 10^{-5} \text{ W} = 90,8 \mu\text{W}.$$

58. Un SLIT având funcția de transfer $H(z) = 1 - z^{-1} - z^{-2}$ filtrează un zgomot alb în timp discret, cu medie nulă și dispersie σ_u^2 . Determinați secvența de autocorelație și densitatea spectrală de putere pentru semnalul discret de la ieșirea sistemului. Reprezentați grafic $r_x[k]$ și $S_X(f)$.



$U[n]$ fiind zgomot alb are $r_x[k] = \sigma_u^2 \delta[k]$ și $S_U(f) = \sigma_u^2$ ^{autocorelația} ^{PSD}

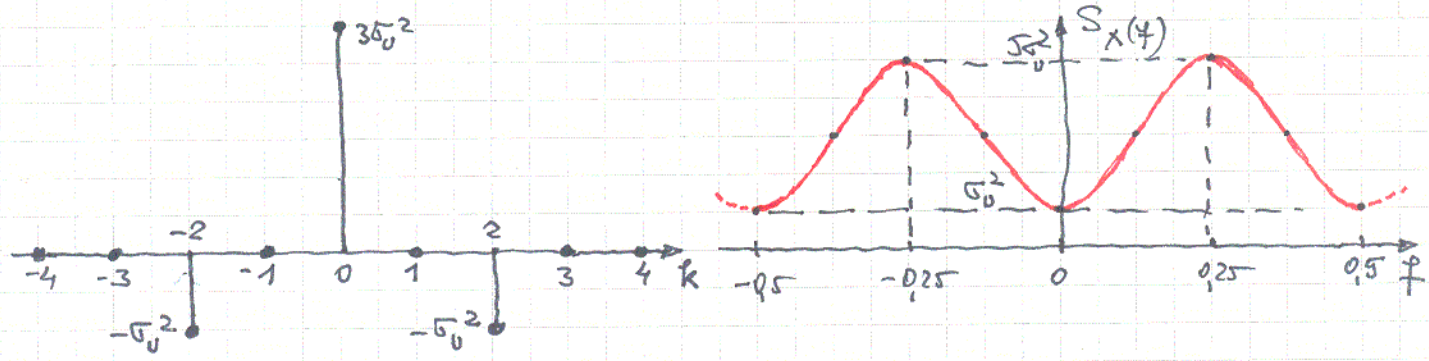
$$S_X(f) = |H(f)|^2 S_U(f) = |1 - e^{-j2\pi f} - e^{-j4\pi f}|^2 \sigma_u^2$$

$$S_X(f) = (1 - e^{-j2\pi f} - e^{-j4\pi f})(1 - e^{j2\pi f} - e^{j4\pi f}) \sigma_u^2$$

$$= (3 - e^{j4\pi f} - e^{-j4\pi f}) \sigma_u^2$$

$$= (3 - 2 \cos 4\pi f) \sigma_u^2 \quad f \in (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}).$$

$$r_x[k] = (3 \delta[k] - \delta[k+2] - \delta[k-2]) \sigma_u^2$$



59. Sinusoida $X[n] = \cos(2\pi \cdot 0,25 \cdot n + \theta)$, $\theta \sim \mathcal{U}(\pi, 2\pi)$, se aplică la intrarea sistemului cu $H(z) = 1 - b_1 z^{-1} - b_2 z^{-2}$. Determinați b_1, b_2 a.î. sinusoida să fie rejectată.

La $f = 0,25$ (frecvență digitală) e necesar ca $H(e^{j2\pi \cdot 0,25}) = 0$

$$e^{j\frac{\pi}{2}} = j \text{ așa că } 1 - b_1 \frac{1}{j} - b_2 \frac{1}{j^2} = 0 \Rightarrow 1 + b_1 j + b_2 = 0 \text{ adică}$$

$1 + b_2 = 0$ și $b_1 = 0$. $H(z) = 1 + z^{-2}$ va bloca (rejecta) sinusoida de frecvență (digitală) 0,25.

60. Un proces aleator $X[n]$, staționar în sens larg, este definit de ecuația cu diferențe finite $X[n] = 0.5X[n-1] + U[n] - 0.5U[n-1]$, $U[n]$ fiind un zgomot alb de medie nulă și varianță σ_u^2 . Determinați funcția de autocorelație și densitatea spectrală de putere.

Dacă se aplică transformarea Z ecuației cu diferențe finite obținem:

$$X(z) = 0.5X(z) \cdot z^{-1} + U(z) - 0.5U(z) \cdot z^{-1}$$

de unde

$$H(z) = \frac{X(z)}{U(z)} = \frac{1 - 0.5z^{-1}}{1 - 0.5z^{-1}} = 1 \quad ; \quad X[n] = U[n].$$

$$|H(f)|^2 = 1 \text{ și deci } S_X(f) = \sigma_u^2, \text{ un zgomot alb.}$$

$$r_X[k] = \sigma_u^2 \delta[k].$$

61. La ieșirea unui SLIT se generează $X[n] = U[n] - U[n-1]$. Procesul $U[n]$ are densitatea spectrală de putere $S_U(f) = 1 - \cos 2\pi f$, $f \in (-0.5, 0.5)$. Determinați funcția de autocorelație și densitatea spectrală de putere a procesului $X[n]$.

$$X(z) = U(z) - z^{-1}U(z) \quad H(z) = \frac{X(z)}{U(z)} = 1 - z^{-1}$$

$$S_U(f) = 1 - \cos 2\pi f \quad |H(e^{j2\pi f})|^2 = (1 - e^{-j2\pi f})(1 - e^{j2\pi f})$$

$$|H(e^{j2\pi f})|^2 = 2 - (e^{j2\pi f} + e^{-j2\pi f}) = 2 - 2\cos 2\pi f.$$

$$S_X(f) = 2(1 - \cos 2\pi f)(1 - \cos 2\pi f) = 2(1 - \cos 2\pi f)^2$$

$$S_X(f) = 2(1 - 2\cos 2\pi f + \cos^2 2\pi f) = 2\left(1 - 2\cos 2\pi f + \frac{1 + \cos 4\pi f}{2}\right)$$

$$S_X(f) = 3 - 4\cos 2\pi f + \cos 4\pi f.$$

Știind că $S_X(f) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} r_X[k] \cos 2\pi f k$

și deci $r_X[0] = 3 \quad r_X[1] = r_X[-1] = -\frac{4}{2} = -2$

și $r_X[2] = r_X[-2] = \frac{1}{2}$

$$r_X[k] = \frac{1}{2}\delta[k+2] - 2\delta[k+1] + 3\delta[k] - 2\delta[k-1] + \frac{1}{2}\delta[k-2].$$

62. Un proces aleator are densitatea spectrală de putere:

$$S_X(f) = \frac{1}{|1 - 0.5e^{-j2\pi f}|^2}$$

Prezintă filtrul cu un SLIT, pentru a produce un proces aleator $Y[n]$ de tip zgomot alb, cu varianță σ_u^2 . Determinați ecuația cu diferențe finite pentru filtrul cerut.

$$S_Y(f) = |H(e^{j2\pi f})|^2 S_X(f) = \sigma_Y^2 = 4.$$

$$|H(e^{j2\pi f})|^2 \frac{1}{|1 - 0.5e^{-j2\pi f}|^2} = 4$$

$$|H(e^{j2\pi f})|^2 = 4 |1 - 0.5e^{-j2\pi f}|^2$$

$$H(e^{j2\pi f}) H(e^{-j2\pi f}) = 4(1 - 0.5e^{-j2\pi f})(1 - 0.5e^{j2\pi f})$$

$$H(e^{j2\pi f}) = 2(1 - 0.5e^{-j2\pi f}) = 2 - e^{-j2\pi f}$$

$$H(z) = 2 - z^{-1} = \frac{Y(z)}{X(z)}$$

$$Y(z) = 2X(z) - z^{-1}X(z)$$

$$Y[n] = 2X[n] - X[n-1].$$

63. Un SLIT în timp continuu are funcția pondere $h(\tau) = \begin{cases} e^{-\tau}, & \tau \geq 0 \\ 0, & \tau < 0. \end{cases}$

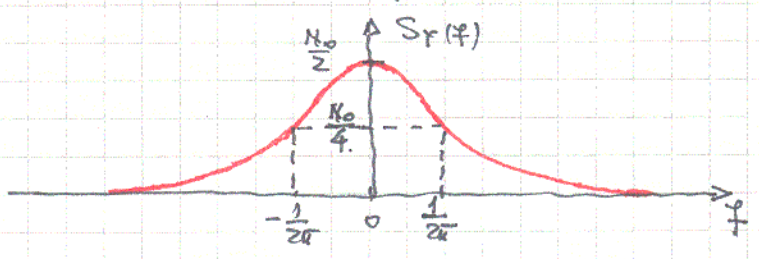
Un zgomot alb, de medie nulă și a trăind dispersia $\frac{N_0}{2}$ se aplică la intrarea sistemului. Determinați densitatea spectrală de putere de la ieșirea sistemului. Scrieți $S_Y(f)$.

Zgomotul de la intrare fiind alb, $\Gamma_X(\tau) = \frac{N_0}{2} \delta(\tau)$ și deci

$$\Gamma_X(\tau) = \frac{N_0}{2} \delta(\tau) \xleftrightarrow{F} S_X(f) = \frac{N_0}{2}. \quad \text{Cu } \mu(\tau) = \begin{cases} 1, & \tau \geq 0 \\ 0, & \tau < 0 \end{cases}$$

$$e^{-\tau} \mu(\tau) \xleftrightarrow{F} \frac{1}{1 + j2\pi f} \quad ; \quad f \in (-\infty, \infty) \text{ marcată în Hz.}$$

$$|H(f)|^2 = \frac{1}{1 + (2\pi f)^2} \quad ; \quad S_Y(f) = |H(f)|^2 S_X(f) = \frac{N_0}{2} \frac{1}{1 + (2\pi f)^2}$$



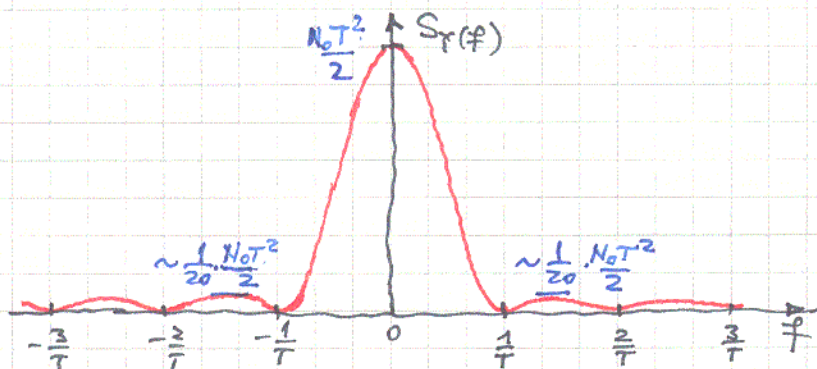
64. Un SLIT în timp continuu are răspunsul la impuls $h(t) = \begin{cases} 1, & 0 \leq t \leq T \\ 0, & \text{cu rest.} \end{cases}$ La intrarea se aplică un zgomot alb cu dispersia $\frac{N_0}{2}$. Determinați și scrieți densitatea spectrală de putere a ieșirii de tensiune $V(t)$.

$$\Gamma_X(\tau) = \frac{N_0}{2} \delta(\tau) \longleftrightarrow S_X(f) = \frac{N_0}{2}$$

$$h(t) = \mu(t) - \mu(t-T) \longleftrightarrow 2 \frac{\sin 2\pi f T/2}{2\pi f} e^{-j2\pi f T/2} = T \frac{\sin \pi f T}{\pi f T} e^{-j\pi f T}; \quad f \in \mathbb{R}.$$

$$|H(f)|^2 = T^2 \left| \frac{\sin \pi f T}{\pi f T} \right|^2$$

$$S_Y(f) = |H(f)|^2 S_X(f) \text{ adică } S_Y(f) = \frac{N_0 T^2}{2} \left| \frac{\sin \pi f T}{\pi f T} \right|^2$$



65. Un circuit RC are răspunsul în frecvență $H(f) = \frac{1}{RC + j2\pi f RC}$, $f \in \mathbb{R}$.

În filtrare nu găsim alt arând funcția de autocorelație

$S_X(\omega) = \frac{N_0}{2} \delta(\omega)$. Determinați puterea totală a procesului de la ieșirea filtrului.

$$S_X(f) = \frac{N_0}{2} \quad H(f) = \frac{2\pi f_0}{2\pi f_0 + j2\pi f} = \frac{1}{1 + j\frac{f}{f_0}} \quad ; \quad f_0 = \frac{1}{2\pi RC} > f \in (-\infty, \infty)$$

$$S_Y(f) = \frac{1}{1 + \left(\frac{f}{f_0}\right)^2} \cdot \frac{N_0}{2}$$

$$P_Y = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{1 + \left(\frac{f}{f_0}\right)^2} \cdot \frac{N_0}{2} df = \frac{N_0 f_0}{2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{1 + v^2} dv = \frac{N_0 f_0}{2} \operatorname{arctg} v \Big|_{-\infty}^{\infty}$$

$$= \frac{N_0 f_0}{2} \left(\frac{\pi}{2} + \frac{\pi}{2} \right) = \frac{N_0 \pi f_0}{2} = \frac{N_0 2\pi f_0}{4} = \frac{N_0}{4RC}$$