

(i) Έστω K : "ο στόχος καταστρέφεται σε μία βόμβα"

X : "ο στόχος χτυπιέται σε μία βόμβα"

$$P(K) \stackrel{\text{θ.ο.π.}}{=} P(X)P(K|X) + P(X^c)P(K|X^c)$$

$$= P_1P_2 + 0 = P_1P_2$$

(ii) Έστω A : "ο στόχος καταστρέφεται σε 2 το πολύ ρίψεις"

α' λύση

Έστω K_i : "Η ρίψη της i -βόμβας οδηγεί σε καταστροφή του στόχου",

$i = 1, 2$. Έχουμε

$$A = K_1 \cup K_1^c K_2 \quad \begin{matrix} \text{ένωση} \\ \text{(γενών ενδεχομένων)} \end{matrix}$$

Άρα

$$P(A) = P(K_1) + P(K_1^c K_2) \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} P(K_1) + P(K_1^c)P(K_2)$$

$$= \boxed{P_1P_2 + (1-P_1P_2)P_1P_2},$$

αφού $P(K_1) = P(K_2) = P_1P_2 (= P(K))$

β' λύση

Αν A^c : "ο στόχος καταστρέφεται σε 3 τουλάχιστον ρίψεις"

τότε $P(A) = 1 - P(A^c)$. όμως $A^c = K_1^c K_2^c$, και

$$P(A^c) \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} P(K_1^c)P(K_2^c) = (1 - P(K))^2 = (1 - P_1P_2)^2 \Rightarrow$$

$$P(A) = 1 - (1 - P_1P_2)^2 = \boxed{P_1P_2(2 - P_1P_2)}$$

Θέμα 2

(2)

$$a) \text{ i) } F_X(x) = P(X \leq x) = P[(2-3I)Z \leq x]$$

$$\stackrel{\text{δ.ο.π.}}{=} P(I=0) P(2Z \leq x | I=0) + P(I=1) P[-Z \leq x | I=1]$$

$$\stackrel{I, Z \text{ ανεξ.}}{=} \stackrel{I \sim \text{Ber}(\frac{1}{2})}{=} \frac{1}{2} \left[P\left(Z \leq \frac{x}{2}\right) + P\left(Z \geq -x\right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[P\left(Z \leq \frac{x}{2}\right) + P\left(Z > -x\right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left(F_Z\left(\frac{x}{2}\right) + 1 - F_Z(-x) \right), \quad \forall x \in \mathbb{R}.$$

ii) Παραγωγίζοντας ως προς x την παραπάνω σχέση,

$$f_X(x) = F'_X(x) = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2} F'_Z\left(\frac{x}{2}\right) + F'_Z(-x) \right) = \frac{1}{4} f_Z\left(\frac{x}{2}\right) + \frac{1}{2} f_Z(-x).$$

Παρατήρηση: Οι παραπάνω ιδιότητες θα μπορούσαν να μην ισχύουν για κάποια x , αλλά το σημείο αυτό δεν μας αφορά στις πιθανότητες I , και γέμει ότι ισχύουν σχεδόν παντού.

$$\text{iii) } X = (2-3I)Z \Rightarrow E(X) \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} E(2-3I) E(Z) \quad (1)$$

(I και Z ανεξ. $\Rightarrow 2-3I$ και Z ανεξάρτητες)

$$E(2-3I) \stackrel{\text{χρ.μ.}}{=} 2-3E(I) \stackrel{I \sim \text{Ber}(\frac{1}{2})}{=} 2-3 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2} \quad (2).$$

$$E(Z) = 2 \quad (3)$$

Από (2) και (3) και αντικαθιστώντας στην (1) έχουμε

$$E(X) = \frac{1}{2} \cdot 2 = 1$$

Παρατήρηση (έ'τροπος)

Η $E(X)$ και η $\text{Var}(X)$ μπορούν να βρεθούν και μέσω της ii) αλλά η απόδειξη αυτή που είναι λίγο πιο κοπιαστική παραλείπεται.

για τη διασπορά

$$\text{Var}(X) = E(X^2) - E^2(X) \quad (4)$$

$$E(X^2) = E\left[(2-3I)^2 Z^2\right] \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} E\left[(2-3I)^2\right] E(Z^2) \quad (5)$$

$$E\left[\underbrace{(2-3I)^2}_{g(I)}\right] = P(I=0) \cdot 2^2 + P(I=1) \cdot (-1)^2 =$$

$$g(I) = \frac{1}{2} (4 + 1) = \frac{5}{2} \quad (6)$$

$$E(Z^2) = \text{Var}(Z) + E^2(Z) = \frac{2}{5} + 4 = \frac{22}{5} \quad (7)$$

Από (6) και (7), αντικαθιστώντας στην (5), έχουμε

$$E(X^2) = \frac{5}{2} \cdot \frac{22}{5} = 11 \quad (8)$$

Τελικά $\boxed{\text{Var}(X) = 11 - 1^2 = 10}$

Πρόβλημα 2 β) : Παρατηρούμε ότι

$$E(4\bar{X}_n) = 4 E(\bar{X}_n) = \frac{4}{n} E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{4}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i)$$

$$= \frac{4}{n} \sum_{i=1}^n \frac{i}{2} = \frac{2}{n} \cdot \frac{n(n+1)}{2} = \underline{\underline{n+1}} \quad (1)$$

Άρα $\forall \epsilon > 0$,

$$P\left[\left|4\bar{X}_n - (n+1)\right| > \epsilon\right] \stackrel{(1)}{=} P\left[\left|4\bar{X}_n - E(4\bar{X}_n)\right| > \epsilon\right] \leq$$

$$\stackrel{\text{Chebyshev}}{\leq} \frac{\text{Var}(4\bar{X}_n)}{\epsilon^2} = \frac{16 \text{Var}(\bar{X}_n)}{\epsilon^2} \quad (2)$$

Όμως $\text{Var}(\bar{X}_n) = \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i)$

$$= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sqrt{i} \leq \frac{1}{n^2} n \sqrt{n} = \frac{1}{\sqrt{n}} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

Άρα από τη (2) συμπεραίνουμε ότι $\forall \epsilon > 0$,

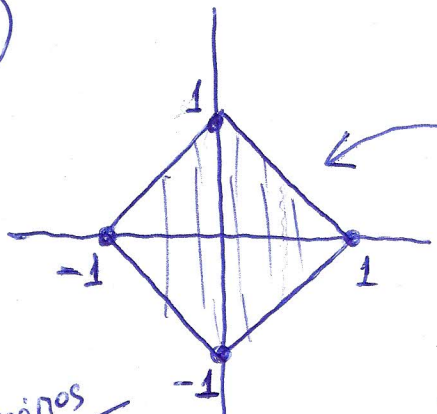
$$P \left[\left| 4\bar{X}_n - (n+1) \right| > \epsilon \right] \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

Τελικά, $4\bar{X}_n - (n+1) \xrightarrow{P} 0$ (υαδώς $n \rightarrow +\infty$),

δηλ. συγκλίνει υαδώς πιθανότητα στο 0.

Θέμα 3

a)



$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} c & , |x| + |y| \leq 1 \\ 0 & , \text{διαφορετικά} \end{cases}$$

Θέτουμε $S = \left\{ (x,y) \in \mathbb{R}^2 : |x| + |y| \leq 1 \right\}$,
 που είναι το στήριγμα της κατανομής.

1ος τρόπος

Πρέπει

$$I = \iint_{-\infty - \infty}^{+\infty + \infty} f_{X,Y}(x,y) dx dy = 1$$

ήμως

$$I = \iint_S c dx dy = c \iint_S dx dy = c \cdot \text{εμβα}(S) = c(\sqrt{2})^2 = 2c$$

Άρα $2c = 1 \Rightarrow \boxed{c = \frac{1}{2}}$

2ος τρόπος

(I_i : το ομοιόμορφο υπολογ. στο i -τεταρτημόριο).

$$I = I_1 + I_2 + I_3 + I_4 = 4 I_1 \quad \left(\begin{array}{l} \text{λόγω συμμετρίας} \\ f(x,y) = f(-x,y) = f(x,-y) = f(-x,-y) \end{array} \right)$$

$$I_1 = \int_0^1 \int_0^{1-x} c dy dx = c \int_0^1 (1-x) dx = c \left[x - \frac{x^2}{2} \right]_0^1 = \frac{c}{2}$$

$$\Rightarrow I = 4 \cdot \frac{c}{2} = 2c \xrightarrow{I=1} c = \frac{1}{2}$$

(β) Περιοδία συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας $f_X(x)$

(5)

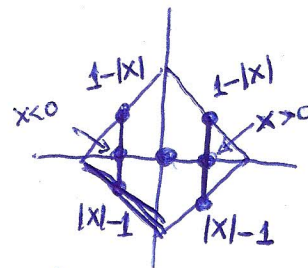
Προφανώς $f_X(x) = 0$, για $x: |x| > 1$.

Για $|x| \leq 1$,

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x,y) dy = \int_{-(1-|x|)}^{1-|x|} \frac{1}{2} dy \quad \left(\begin{array}{l} |x|+|y| \leq 1 \\ \Downarrow \\ |y| \leq 1-|x| \end{array} \right)$$
$$= \frac{1}{2} \cdot 2(1-|x|) = 1-|x|.$$

Τελικά,

$$f_X(x) = \begin{cases} 1-|x|, & |x| \leq 1 \\ 0, & \text{διαφορετικά} \end{cases}$$



Προφανώς λόγω συμμετρίας, $X \stackrel{d}{=} Y$, και άρα

$$f_Y(y) = \begin{cases} 1-|y|, & |y| \leq 1 \\ 0, & \text{διαφορετικά} \end{cases}$$

χωρίς να χρειάζεται να υπολογιστεί κάτι άλλο.

γ) δυσμ. σ.π.π. $f_{X|Y}(x|y)$ της X δοθέντος ότι $Y=y$.

Έχει νόημα μόνο όταν $f_Y(y) > 0$. Από το (β) συμπεραίνουμε ότι ορίζεται μόνο για $|y| < 1$.

Τότε, $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} = \frac{1/2}{1-|y|} = \frac{1}{2(1-|y|)}$, $|x| \leq 1-|y|$

Άρα

$$f_{X|Y}(x|y) = \begin{cases} \frac{1}{2(1-|y|)}, & |x| \leq 1-|y| \\ 0, & \text{διαφορετικά} \end{cases} \quad (-1 < y < 1)$$

δηλ. $[X|Y=y] \sim \text{Unif}(|y|-1, 1-|y|)$, για $-1 < y < 1$.

δ) α' σχέση

$$f_{X|Y}(x|y) = f_{X|Y}(-x|y), \text{ άρα η σ.π.π.}$$

είναι άρτια (ή η $[X|Y=y]$ έχει συμμετρική κατανομή)

και άρα $E[X|Y=y] = 0$

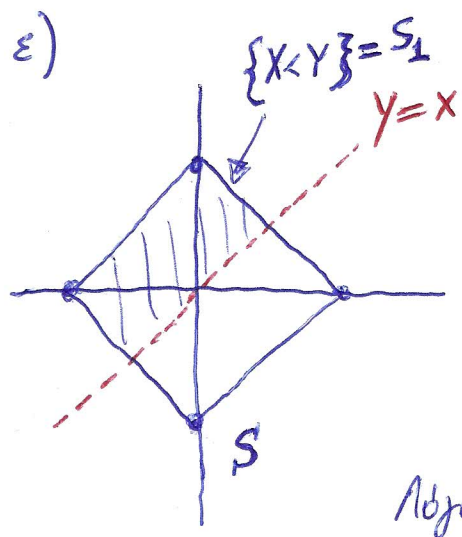
β' σχέση

$$[X|Y=y] \sim \text{Unif}(|y|-1, 1-|y|) \quad (\text{μέση τιμή ομοιόμορφης μέσο διαστήματος ορισμού της})$$

$$E(X|Y=y) = \frac{(|y|-1) + (1-|y|)}{2} = 0$$

γ' σχέση

με υπολογισμό: $E(X|Y=y) = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f_{X|Y}(x|y) dx = \dots = 0$



Λόγω του ότι η (X, Y) είναι διδιάστατη ομοιόμορφη κατανομή με σύνηγμα το S βγαίνει πασι άμεσα.

α' σχέση

Λόγω συμμετρίας ως προς την $y=x$ ($f_{X,Y}(x,y) = f_{X,Y}(y,x)$), έχουμε

$$P(X < Y) = P(Y < X)$$

Επίσης $1 = P((X, Y) \in S) = P(X < Y) + P(Y < X) + P(Y = X)$

Από τις δύο παραπάνω σχέσεις $\Rightarrow P(X < Y) = \frac{1}{2}$

β' σχέση

$$P(X < Y) = \iint_{S_1} f_{X,Y}(x,y) dx dy = \iint_{S_1} \frac{1}{2} dx dy = \frac{1}{2} \text{εμβα}(S_1) = \frac{1}{2} \cdot 1 = \frac{1}{2}$$

Θέμα 4
 α) Ψάχνουμε $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(Y_n \leq x)$, $\forall x \in \mathbb{R}$.

$$P(Y_n \leq x) = P[n^{-1/\alpha} X_{(n)} \leq x] = P[X_{(n)} \leq n^{1/\alpha} x] \quad (1).$$

$$\begin{aligned} \text{Όμως } P(X_{(n)} \leq u) &= P[\max(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq u] \\ &= P[X_1 \leq u, X_2 \leq u, \dots, X_n \leq u] \quad \left(\begin{array}{l} \text{από } \\ \{ \max(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq u \} \\ \cap_{i=1}^n \{ X_i \leq u \} \end{array} \right) \\ &\stackrel{\text{ανεξ.}}{=} \prod_{i=1}^n P(X_i \leq u) = \prod_{i=1}^n [1 - P(X_i > u)]. \quad (2). \end{aligned}$$

Από τα δεδομένα έχουμε μόνο

$$P(X_i > u) = u^{-\alpha}, \quad \forall u > 1 \quad (\alpha > 0), \quad i \geq 1 \quad (3)$$

Όμως αυτό αρκεί για να χαρακτηρίσουμε την κατανομή της X_i .

$$\text{Πράγματι, } P(X_i > 1) = 1 - P(X_i \leq 1) = 1 - F_{X_i}(1) \stackrel{\text{δεδιάσυνεχεια}}{=} 1 - \lim_{u \rightarrow 1^+} F_{X_i}(u)$$

$$= 1 - \lim_{u \rightarrow 1^+} P(X_i \leq u) = 1 - \lim_{u \rightarrow 1^+} (1 - P(X_i > u))$$

$$= \lim_{u \rightarrow 1^+} P(X_i > u) = \lim_{u \rightarrow 1^+} u^{-\alpha} = 1.$$

$$\text{Άρα προφανώς, } P(X_i > u) \geq P(X_i > 1) = 1, \quad \forall u \leq 1 \quad (4)$$

Τελικά, $\forall x > 0$, έχουμε $n^{1/\alpha} x > 1$ (από κάποιο n και πέρα)

$$\text{άρα } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(Y_n \leq x) \stackrel{(1),(2),(3)}{=} \lim_{n \rightarrow +\infty} \left[1 - \left(n^{1/\alpha} x \right)^{-\alpha} \right]^n = \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{x^{-\alpha}}{n} \right)^n$$

$$= e^{-x^{-\alpha}}, \quad \text{χρησιμοποιώντας ότι } \left(1 + \frac{c}{n} \right)^n \rightarrow e^c, \quad \forall c \in \mathbb{R}.$$

Όμοια, $\forall x \leq 0$, $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(Y_n \leq x) = 0$. Συμπεραίνουμε ότι $Y_n \xrightarrow{d} Y$

όπου Y έχει σ.κ. $F_Y(x) = \begin{cases} 0 & , x \leq 0 \\ e^{-x^{-\alpha}} & , x > 0 \end{cases}$. (ευστοχη θέλει απόδειξη ότι αποτελεί σ.κ.)

Θέμα 4

β). Αναζητούμε την κατανομή της $\ln X_i$. $\forall x > 0$

$$P[\ln X_i \leq x] = P[X_i \leq e^x] = 1 - P[X_i > e^x]$$

$$\stackrel{e^x > 1}{=} 1 - (e^x)^{-a} = 1 - e^{-ax}$$

που είναι η σ.κ. της εκθετικής με παράμετρο $a > 0$.

Άρα $\ln X_i \sim \text{Exp}(a) \Rightarrow E(\ln X_i) = \frac{1}{a}$

και $\text{Var}(\ln X_i) = \frac{1}{a^2}$.

Οι X_1, X_2, \dots, X_n είναι ανεξ. + ισον. τ.μ., άρα

οι $\ln X_1, \ln X_2, \dots, \ln X_n$ είναι ανεξάρτητες $\text{Exp}(a)$, τ.μ.

Από το κεντρικό οριακό θεώρημα ($0 < \frac{1}{a^2} < +\infty$)

έχουμε $P\left(S'_n > \frac{n}{a}\right) = P\left(\frac{S'_n - n \cdot \frac{1}{a}}{\sqrt{n} \cdot \frac{1}{a}} > 0\right)$

$Z \sim N(0,1)$

$\approx P(Z > 0) = \frac{1}{2}$

(είτε απ'ευθείας όπως εδώ,
είτε $= 1 - \Phi(0) = \frac{1}{2}$)

↓
έχει συμμετρική κατανομή