

## ΕΠΑΝΑΛΗΨΗ

- Ευθεία κατανομή

$$X \sim \text{Exp}(\theta), \theta > 0$$

σππ

$$f_X(x) = \begin{cases} \theta e^{-\theta x}, & x > 0 \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases} \quad x: \text{χρόνος μεταξύ δύο διαδοχικών καταστάσεων / αιτίσεων}$$

Γενίκευση της Ευθείας κατανομής

- Γάμμα κατανομή

$$X \sim G(a, \beta), a, \beta > 0$$

σππ

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta^a \Gamma(a)} x^{a-1} e^{-x/\beta}, & x > 0 \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases} \quad x: \text{χρόνος που μεσολάβει για περίοδο από δύο διαδοχ. αιτίσεις}$$

για παράδειγμα γεννιού μέχρι θανάτου. Μέχρι να γδαράσει στο θάνατο θα υπάρξουν και άλλες αλλαγές στο ενδιάμεσο (πχ αρρώστια 1, 2, ...)

Παρατήρηση:

$$\text{Exp}(\theta) \equiv G(1, \frac{1}{\theta})$$

- Κατανομή  $\chi^2$  - τετράγωνο

$$\chi_v^2 := \sum_{i=1}^v x_i^2, \quad x_i \sim N(0,1) \quad \text{και } x_i \text{ ανεξάρτητα}$$

$v$  βαθμοί ελευθερίας

σππ

$$f_{\chi_v^2}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{v/2} \Gamma(v/2)} x^{v/2-1} e^{-x/2}, & x > 0 \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

Παρατήρηση:

$$\chi_v^2 \equiv G\left(\frac{v}{2}, 2\right)$$

## Συνάρτηση Γάμμα:

$$\Gamma(\alpha) := \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} \cdot e^{-x} dx, \alpha > 0$$

Λόγους ο αναγωγικός τύπος

$$\Gamma(\alpha) = (\alpha-1) \cdot \Gamma(\alpha-1), \alpha > 1 \text{ και } \Gamma(n) = (n-1)!, n \in \mathbb{N}$$

Κάτι άλλο που ισχύει:

$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$$

## Συνάρτηση Βέτα

$$B(\alpha, \beta) = \int_0^1 x^{\alpha-1} \cdot (1-x)^{\beta-1} dx$$

Συνέση αυτών των δύο συναρτήσεων

$$B(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha) \cdot \Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$$

## Άλλη Μεταβλητών:

Έστω έχουμε τη  $X$  με γνωστή κατανομή (γνωστή  $A(x)$ ,  $σππ$ ,  $κλθ$ )

Ζητείται η κατανομή της τη  $Y = g(X)$

Μεθόδους του Μετασχηματισμού

### Πρώτου

Έστω συνεχής τη  $X$  με  $σππ$   $f_X$  και σωστό εμβύλινο

διάστημα  $I \subseteq \mathbb{R}$ . Θεωρούμε το μετασχηματισμό  $Y = g(X)$

(το μετασχ. δηλ.  $g$  που μετασχηματίζει το  $x$  στο  $y$ )

και υποθέτουμε ότι (ισχύει):

i)  $g$  1-1 μετασχημ. του  $I$  στο  $g(I) = \{y : y = g(x), x \in I\}$

ii) Η  $\frac{d}{dy} g^{-1}(y) \neq 0$  και συνεχής τότε η  $σππ$  της τη  $Y = g(X)$

δίνεται από την εξίσωση:

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

Παραδείγματα:

ΜΕΘΟΔΟΣ ΣΠΠ:

1) Έστω  $X$  η τι που ακολουθεί την κατανομή Pareto με σππ  $f_X(x) = \theta x^{-\theta-1}$ ,  $x > 1$ ,  $\theta > 0$

Να βρεθεί η κατανομή της τι  $Y = \log X$

ΛΥΣΗ

Έστω μετασχηματισμός:  $y = g(x) = \log x$

Τιμές της  $x$ :  $x > 1$  με άνω οριο τιμών  $I = (1, +\infty)$

Τιμές της  $y$ :  $y > 0$  (όπως λογαριθμικός) με  $J = g(I) = (0, +\infty)$

Εξετάζουμε

i) Η λογαριθμική είναι 1-1 άρα ο μετασχηματισμός είναι 1-1

ii)  $y = \log x \stackrel{x > 1}{\Leftrightarrow} x = e^y > 1 \stackrel{y > 0}{\Rightarrow} g^{-1}(y) = e^y, y > 0$

$\frac{d}{dy}(e^y) = e^y \neq 0$  και συνεχής

Άρα, η σππ της  $y$  είναι

$$f_Y(y) = f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{dy^{-1}(y)}{dy} \right| = f_X(e^y) |e^y| = \theta (e^y)^{-\theta-1} \cdot e^y, y > 0$$

$$\Rightarrow f_Y(y) = \theta e^{-\theta y}, y > 0 \Rightarrow Y \sim \text{Exp}(\theta)$$

2) Έστω συνεχής τι  $X$  με ομοιόμορφη κατανομή στο  $(0, 1)$

Να προσδιοριστεί η κατανομή της τι  $Y = e^X$

(Αν:  $f_Y(y) = \frac{1}{y}$ ,  $y \in (1, e)$ )

Να γίνει η (2) σαν άσκηση.

ΜΕΘΟΔΟΣ Α.Σ.Κ.

3) Έστω τι  $X$  με ασκ  $F_X$ . Να προσδιοριστεί η κατανομή της τι  $Y = F_X(X)$

ΛΥΣΗ

$$F_Y(y) := P(Y \leq y) = P(F_X(X) \leq y) \stackrel{F_X \uparrow}{\stackrel{F_X^{-1}}{=}} P(F_X^{-1}(F_X(X)) \leq F_X^{-1}(y)) =$$

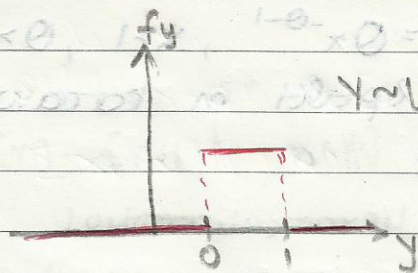
$$= P(X \leq F_X^{-1}(y)) := F_X(F_X^{-1}(y)) = y$$

Αρα,  $F_Y(y) = y$

$$f_Y(y) = \frac{dF_Y(y)}{dy} = \frac{d}{dy}(y) = 1, \quad y \in [0,1]$$

Αρα,

$$f_Y(y) = \begin{cases} 1, & y \in [0,1] \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$



Μπορούμε να ανατρέξουμε και στο βιβλίο του Κ. Ζυγρίδου  
Εισαγωγή στις πιθανότητες για περισσότερα.

### ΚΑΤΑΝΟΜΗ MAX ΚΑΙ MIN ΤΥΧΑΙΩΝ ΜΕΤΑΒΛΗΤΩΝ

Εστω ανεξάρτητες τ.μ.  $X_1, X_2, \dots, X_n$  και ισοδύναμες  
 $X_{(n)} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$  και  $X_{(1)} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$   
Ποια η κατανομή του  $X_{(n)}$  και  $X_{(1)}$ ;

ΠΡΟΤΑΣΗ: Εστω ανεξάρτητες και ισοδύναμες τ.μ.  $X_1, \dots, X_n$   
με κατανομή  $f_X(x)$  (σπκ) ή  $f_X(x)$  (σππ). Τότε, η κατανομή  
του μεγίστου:  $f_{X_{(n)}}(x) = n \cdot [F_X(x)]^{n-1} \cdot f_X(x)$  και η κατανομή  
του ελαχίστου:  $f_{X_{(1)}}(x) = n \cdot [1 - F_X(x)]^{n-1} \cdot f_X(x)$ .

Απόδειξη

$$\begin{aligned} F_{X_{(n)}}(x) &:= P(X_{(n)} \leq x) = P(\max\{X_1, \dots, X_n\} \leq x) = P(X_i \leq x, i=1, \dots, n) \\ &= P(X_1 \leq x \text{ και } X_2 \leq x \text{ και } \dots \text{ και } X_n \leq x) \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} \prod_{i=1}^n P(X_i \leq x) = \\ &= \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x) \stackrel{\text{ισοδύναμ.}}{=} \prod_{i=1}^n F_X(x) = (F_X(x))^n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Αρα, } f_{X_{(n)}}(x) &= (F_X(x))^n \Rightarrow f_{X_{(n)}}(x) = \frac{d}{dx} (F_{X_{(n)}}(x)) = \\ &= \frac{d}{dx} ((F_X(x))^n) = n \cdot (F_X(x))^{n-1} \cdot \frac{d}{dx} F_X(x) \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} n \cdot [F_X(x)]^{n-1} \cdot f_X(x) \end{aligned}$$

Όμοια, για το ελάχιστο

$$\begin{aligned} F_{X_{(1)}}(x) &:= P(X_{(1)} \leq x) = P(\min\{X_1, \dots, X_n\} \leq x) = \\ &= 1 - P(\min\{X_1, \dots, X_n\} \geq x) = 1 - P(X_i \geq x, i=1, \dots, n) = \\ &= 1 - P(X_1 \geq x, X_2 \geq x, \dots, X_n \geq x) \stackrel{\text{ανεξ.}}{=} 1 - \prod_{i=1}^n P(X_i \geq x) = \\ &= 1 - \prod_{i=1}^n (1 - P(X_i \leq x)) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - F_{X_i}(x)) \stackrel{\text{ισοδύναμ.}}{=} 1 - \prod_{i=1}^n (1 - F_X(x)) = \\ &= 1 - (1 - F_X(x))^n \end{aligned}$$

- Άρα,  $F_{X^{(n)}}(x) = 1 - [1 - f_X(x)]^n \Rightarrow$   
 $\Rightarrow f_{X^{(n)}}(x) = \frac{d}{dx} F_{X^{(n)}}(x) = \frac{d}{dx} (1 - (1 - f_X(x))^n) =$   
 $= -n (1 - f_X(x))^{n-1} \cdot \frac{d}{dx} (-f_X(x)) = n [1 - f_X(x)]^{n-1} \cdot f_X(x)$ ,  $f_X(x)$ : κοινή πυκνότητα

### ΚΑΤΑΝΟΜΗ ΑΘΡΟΙΣΜΑΤΟΣ ΤΥΧΑΙΩΝ ΜΕΤΑΒΛΗΤΩΝ

Έστωσαν οι ανεξάρτητες τ.χ.  $X_1, \dots, X_n$

Ποια η κατανομή του αθροίσματος  $T = \sum_{i=1}^n X_i$  ;

Μέθοδος πορογεννήτριας συνάρτησης

Υπενθύμιση: Αν  $W$  τ.χ. τότε  $m_W(t) = E(e^{t \cdot W}) =$

$$= \begin{cases} \sum_{w \in W} e^{tw} \cdot P_W(w), & W \text{ διακριτή} \\ \int_{-\infty}^{\infty} e^{tw} \cdot f_W(w) dw, & W \text{ συνεχής} \end{cases}$$

Έτσι,

$$m_T(t) = E(e^{Tt}) = E\left(e^{t \cdot \sum_{i=1}^n X_i}\right) = E\left(e^{tX_1 + \dots + tX_n}\right) =$$

$$= E\left(e^{tX_1} \cdot e^{tX_2} \cdot \dots \cdot e^{tX_n}\right) \stackrel{\text{Ανεξάρτητες}}{=} \prod_{i=1}^n E\left(e^{tX_i}\right) = \prod_{i=1}^n m_{X_i}(t)$$

και εάν ήταν και τσόνολες τότε

$$\prod_{i=1}^n m_{X_i}(t) = (m_X(t))^n \quad \text{με } m_X(t): \text{ κοινή πορογεννήτρια}$$

### Παράδειγματα

1) Έστω ανεξάρτητες τ.χ.  $X_1, \dots, X_n$  με κατανομή Poisson ( $\theta$ )  
 Να βρεθεί η κατανομή της τ.χ.  $T = \sum_{i=1}^n X_i$

ΛΥΣΗ

$$\left. \begin{aligned} m_T(t) &= \prod_{i=1}^n m_{X_i}(t) \\ \text{όμως } X_i &\sim \text{Poisson}(\theta) \\ \text{Άρα, } m_{X_i}(t) &= e^{\theta(e^t - 1)} \end{aligned} \right\} \begin{aligned} m_T(t) &= \prod_{i=1}^n e^{\theta(e^t - 1)} = \\ &= [e^{\theta(e^t - 1)}]^n = e^{n\theta(e^t - 1)} \end{aligned}$$

Δηλαδή, η κοινή της  $m_T$  ταυρίζεται με τη κοινή της πορογεννήτριας της Poisson κατανομής με παράμετρο  $n\theta$ . Άρα, από το θεώρημα μονοσυνάρτησης πορογεννητριών

$$T = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Poisson}(n\theta)$$

2) Έστω ανεξάρτητες τ.μ.  $X_1, \dots, X_n$  με κατανομή  $\text{Exp}(\frac{1}{\theta})$ ,  $\theta > 0$   
 Νδσ  $T = \sum_{i=1}^n X_i \sim G(n, \theta)$

3) Έστω ανεξάρτητες και ισόκυρες τ.μ.  $X_1, \dots, X_n$  με  
 κατανομή Bernoulli (στ.  $\theta^x (1-\theta)^{1-x}$ ,  $x=0,1$ ,  $\theta \in [0,1]$ )  
 Bernoulli =  $B(1, \theta)$  τότε νδσ  $T = \sum_{i=1}^n X_i \sim B(n, \theta)$

οι (2), (3) να γίνουν ως εργασία

4) Έστω ανεξάρτητες και ισόκυρες τυχαιές μεταβλητές =  
 $X_1, \dots, X_n$  με κατανομή  $N(\mu, \sigma^2)$   
 Νδσ  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

ΛΥΣΗ

Λύση:  $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$  η πυκνότητα  $m_{X_i}(t) = e^{-\frac{1}{2}\sigma^2 t^2 + \mu t}$   
 $m_{\bar{X}}(t) := E(e^{t\bar{X}}) = E(e^{t/n \cdot \sum X_i}) = E(e^{t/n X_1 + \dots + t/n X_n}) =$   
 $= E(e^{t/n X_1} \dots e^{t/n X_n}) \stackrel{\text{ανεξάρτητες}}{=} \prod_{i=1}^n E(e^{t/n X_i}) := \prod_{i=1}^n m_{X_i}(t/n) \Rightarrow$   
 $\Rightarrow m_{\bar{X}}(t) = [m_{X_i}(t/n)]^n = [e^{-\frac{1}{2}\sigma^2 (t/n)^2 + \mu (t/n)}]^n =$   
 $= e^{n\mu \frac{t}{n} - \frac{1}{2}\sigma^2 (t/n)^2 \cdot n} = e^{\mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 \frac{t^2}{n}} = e^{\mu t + \frac{1}{2} \frac{\sigma^2}{n} t^2}$

(2) Είναι κοινή πυκνότητα τ.μ. (καινοίκτης) κατανομή  
 $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$  από άνω άξον. πυκν. πυκν.  $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$