

## ΠΙΘΑΝΟΤΗΤΕΣ (ΕΜ 161)

### ΛΥΣΕΙΣ ΤΩΝ ΑΣΚΗΣΕΩΝ ΤΟΥ 11ου ΦΥΛΛΑΔΙΟΥ

#### ΑΣΚΗΣΗ 1

Εξ' ορισμού, η συνάρτηση κατανομής  $\Phi(x)$  της τυπικής κανονικής πυκνότητας  $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$ ,  $-\infty < x < \infty$ , είναι ίση

$$\begin{aligned} \mu\epsilon: \Phi(x) &= \int_{-\infty}^x \varphi(\xi) d\xi = \int_{-\infty}^0 \varphi(\xi) d\xi + \int_0^x \varphi(\xi) d\xi = \\ &= \Phi(0) + \int_0^x \frac{e^{-\xi^2/2}}{\sqrt{2\pi}} d\xi \end{aligned}$$

Όμως,  $\Phi(0) = 1/2$  μιας και η  $\varphi(x)$  είναι συμμετρική.

Για τον υπολογισμό του τελευταίου ολοκληρώματος θέτουμε  $y = \xi/\sqrt{2}$ , οπότε προκύπτει:

$$\begin{aligned} \Phi(x) &= \frac{1}{2} + \int_0^{x/\sqrt{2}} \frac{e^{-y^2}}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{2} dy = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \cdot \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_0^{x/\sqrt{2}} e^{-y^2} dy = \\ &= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \operatorname{erf}(x/\sqrt{2}) \end{aligned}$$

#### ΑΣΚΗΣΗ 2

$X =$  χρόνος διάγνωσης. Τότε  $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$   
(62 sec)

$$\text{και } P(X \leq x) = F(x) = \int_{-\infty}^x f(x) dx = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

Αφού το 50% διαβιώνεται στη διάρκεια του 1ου δευτερολέπτου, τότε

$$P(X \leq 1) = \frac{1}{2} \Rightarrow F(1) = \frac{1}{2} \Rightarrow 1 - e^{-\lambda} = \frac{1}{2} \Rightarrow e^{\lambda} = 2 \Rightarrow \lambda = \ln 2$$

Αν  $t$  ο χρόνος που χρειάζεται για να διαβηθεί το 75% των

βωμάτιδιων τότε:  $P(X \leq t) = \frac{3}{4} \Rightarrow F(t) = \frac{3}{4} \Rightarrow$

$$\Rightarrow 1 - e^{-\lambda t} = \frac{3}{4} \Rightarrow e^{\lambda t} = 4 \Rightarrow t = \frac{\ln 4}{\lambda} \Rightarrow t = \frac{\ln 4}{\ln 2}$$

### ΑΣΚΗΣΗ 3

Αφού η  $X$  ακολουθεί εκθετική κατανομή με παράμετρο  $\lambda$ , θα έχει

τη συνάρτηση πυκνότητας:  $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & , x > 0 \\ 0 & , x \leq 0 \end{cases}$

Η άσκηση λύνεται εφαρμόζοντας το Θεώρημα 1 (σελ. 143) με διάστημα  $I = (0, \infty)$  (διάστημα τέτοιο ώστε  $f(x) = 0$  αν  $x \notin I$ )

α)  $y = \varphi(x) = e^x$  είναι παραγωγίσιμη και γνησίως αύξουσα στο  $I$

Η αντίστροφη της  $\varphi$  είναι η  $x = \varphi^{-1}(y) = \ln y$ , οπότε

$$f_Y(y) = f(\varphi^{-1}(y)) \left| \frac{d\varphi^{-1}(y)}{dy} \right| = \lambda e^{-\lambda \ln y} \left| \frac{1}{y} \right| = \frac{\lambda}{y} e^{\ln y - \lambda} =$$

$$= \frac{\lambda}{y^{\lambda+1}} \quad \text{για } 0 < x < \infty \Rightarrow 0 < \ln y < \infty \Rightarrow 1 < y < \infty$$

$$\text{Άρα } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{\lambda}{y^{\lambda+1}} & , y > 1 \\ 0 & , y \leq 1 \end{cases}$$

β)  $z = \varphi(x) = \ln x$  είναι παραγωγίσιμη και γνησίως αύξουσα στο  $I$

$$x = \varphi^{-1}(z) = e^z$$

$$f_z(z) = f(\varphi^{-1}(z)) \left| \frac{d\varphi^{-1}(z)}{dz} \right| = \lambda e^{-\lambda e^z} |e^z| = \lambda e^{z-\lambda e^z}$$

για  $0 < x < \infty \Rightarrow 0 < e^z < \infty \Rightarrow -\infty < z < \infty$

Άρα  $f_z(z) = \lambda e^{z-\lambda e^z}$ ,  $-\infty < z < \infty$

γ)  $w = \varphi(x) = \frac{1}{x+1}$  είναι παραγωγίσιμη και γνησίως φθίνουσα στο I  
(για  $x \geq 0$ ) και  $\varphi'(x) = -\frac{1}{(x+1)^2} < 0$ ,  $\forall x \geq 0$ )

$$x = \varphi^{-1}(w) = \frac{1}{w} - 1 = \frac{1-w}{w}$$

$$f_w(w) = f(\varphi^{-1}(w)) \left| \frac{d\varphi^{-1}(w)}{dw} \right| = \lambda e^{-\lambda(1-w)/w} \left| -\frac{1}{w^2} \right| = \frac{\lambda}{w^2} \exp\left[-\frac{\lambda(1-w)}{w}\right]$$

για  $0 < x < \infty \Rightarrow 0 < \frac{1}{w} - 1 < \infty \Rightarrow 1 < \frac{1}{w} < \infty \Rightarrow 0 < w < 1$

$$\text{Άρα } f_w(w) = \begin{cases} \frac{\lambda}{w^2} \exp\left(-\lambda \frac{1-w}{w}\right), & \text{για } w \in (0, 1) \\ 0, & \text{για } w \notin (0, 1) \end{cases}$$

δ)  $r = \varphi(x) = \alpha x + b$  είναι γνησίως μονότονη (γνησίως αύξουσα εάν  $\alpha > 0$  ή γνησίως φθίνουσα εάν  $\alpha < 0$ ) στο I

$$x = \varphi^{-1}(r) = \frac{r-b}{\alpha}$$

$$f_r(r) = f(\varphi^{-1}(r)) \left| \frac{d\varphi^{-1}(r)}{dr} \right| = \lambda e^{-\lambda(r-b)/\alpha} \left| \frac{1}{\alpha} \right| = \frac{\lambda}{|\alpha|} \exp\left(-\lambda \frac{r-b}{\alpha}\right)$$

για  $0 < x < \infty \Rightarrow 0 < \frac{r-b}{\alpha} < \infty \Rightarrow \frac{b}{\alpha} < \frac{r}{\alpha} < \infty \Rightarrow$

$$\Rightarrow \begin{cases} b < r < \infty, & \text{αν } \alpha > 0 \\ -\infty < r < b, & \text{αν } \alpha < 0 \end{cases}$$

$$\text{Άρα: } f_R(r) = \begin{cases} \frac{\lambda}{\alpha} \exp\left(-\lambda \cdot \frac{r-\alpha}{b}\right), & r > b \\ 0, & r \leq b \end{cases}, \text{ εαν } \alpha > 0$$

$$f_R(r) = \begin{cases} -\frac{\lambda}{\alpha} \exp\left(-\lambda \cdot \frac{r-\alpha}{b}\right), & r < b \\ 0, & r \geq b \end{cases}, \text{ εαν } \alpha < 0$$

i) Αν η  $X$  ακολουθεί ομοιόμορφη κατανομή, θα έχει τη συνάρτηση πυκνότητας:  $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-\alpha}, & \alpha < x < b \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$

$$\text{iα) } y = \varphi(x) = e^x, \quad x = \varphi^{-1}(y) = \ln y$$

$$f_Y(y) = f(\varphi^{-1}(y)) \left| \frac{d\varphi^{-1}(y)}{dy} \right| = \frac{1}{b-\alpha} \left| \frac{1}{y} \right| = \frac{1}{y(b-\alpha)}, \text{ για } \alpha < x < b \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \alpha < \ln y < b \Rightarrow e^\alpha < y < e^b$$

$$\text{Άρα: } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{y(b-\alpha)}, & e^\alpha < y < e^b \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

$$\text{iβ) } z = \varphi(x) = \ln x, \quad x = \varphi^{-1}(z) = e^z$$

Η  $\varphi(x)$  έχει γενικά ως πεδίο τιμών το  $\varphi(I) = (-\infty, \infty)$  το οποίο αντιστοιχεί σε  $-\infty < \ln x < \infty \Rightarrow 0 < x < \infty$ , δηλ.  $I = (0, \infty)$ .

Εάν  $\alpha < 0$  τότε  $\exists x \notin I$  για τα οποία  $f(x) \neq 0$  και συνεπώς το θεώρημα 1 δεν μπορεί να εφαρμοστεί. Αντίθετα, εάν  $\alpha \geq 0$ , έχουμε:

$$f_z(z) = f(\varphi^{-1}(z)) \cdot \left| \frac{d\varphi^{-1}(z)}{dz} \right| = \frac{e^z}{b-a}, \quad \text{για } \alpha < x < b \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \alpha < e^z < b \Rightarrow \ln \alpha < z < \ln b \quad (\text{όταν } \alpha=0, \text{ τότε } -\infty < z < \ln b)$$

$$\text{Άρα: } f_z(z) = \begin{cases} \frac{e^z}{b-a}, & \ln \alpha < z < \ln b \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases} \quad \text{για } b > \alpha \geq 0$$

iγ)  $w = \varphi(x) = \frac{1}{1+x}$ , η οποία είναι παραγωγίσιμη και γνησίως φθίνουσα

σε καθένα από τα διαστήματα  $(-\infty, -1)$  και  $(-1, \infty)$ , ενώ δεν ορίζεται για  $x = -1$ . Άρα, εάν  $\alpha < -1 < b$  τότε  $f(-1) \neq 0$  αλλά

$-1 \notin I$  ( $I = (-\infty, -1)$  ή  $I = (-1, \infty)$ ) και το θεώρημα 1 δεν εφαρμόζεται.

Αντίθετα, εάν  $\alpha < b \leq -1$  ή  $-1 \leq \alpha < b$ , τότε

$$f_w(w) = f(\varphi^{-1}(w)) \left| \frac{d\varphi^{-1}(w)}{dw} \right| = \frac{1}{b-a} \left| -\frac{1}{w^2} \right| = \frac{1}{w^2(b-a)}$$

$$\text{όπου } \alpha < x < b \Rightarrow \alpha < \frac{1}{w} - 1 < b \Rightarrow \alpha + 1 < \frac{1}{w} < b + 1 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \frac{1}{b+1} < w < \frac{1}{\alpha+1} \quad \left( \begin{array}{l} \text{όταν } b = -1 \text{ έχουμε } -\infty < w < \frac{1}{\alpha+1} \\ \text{ενώ όταν } \alpha = -1 \text{ έχουμε } \frac{1}{b+1} < w < \infty \end{array} \right)$$

$$\text{Άρα } f_w(w) = \begin{cases} \frac{1}{w^2(b-a)}, & \frac{1}{b+1} < w < \frac{1}{\alpha+1} \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases} \quad \text{με } \alpha < b \leq -1 \text{ ή } -1 \leq \alpha < b$$

iδ)  $r = \varphi(x) = \alpha x + b$ ,  $x = \varphi^{-1}(r) = \frac{r-b}{\alpha}$

$$f_R(r) = \frac{1}{b-a} \left| \frac{1}{\alpha} \right| = \frac{1}{|\alpha|(b-a)} \quad \text{για } \alpha < x < b \Rightarrow \alpha < \frac{r-b}{\alpha} < b \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \alpha + \frac{b}{\alpha} < \frac{r}{\alpha} < b + \frac{b}{\alpha} \Rightarrow \begin{cases} \alpha^2 + b < r < \alpha b + b, & \alpha \vee \alpha > 0 \\ \alpha b + b < r < \alpha^2 + b, & \alpha \vee \alpha < 0 \end{cases}$$

$$\text{Άρα: } f_R(r) = \begin{cases} \frac{1}{\alpha b - \alpha^2}, & \text{για } \alpha^2 + b < r < \alpha b + b \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}, \text{ εὖν } \alpha > 0$$

$$f_R(r) = \begin{cases} \frac{1}{\alpha^2 - \alpha b}, & \text{για } \alpha b + b < r < \alpha^2 + b \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}, \text{ εὖν } \alpha < 0$$

ii) Αν η  $X$  ακολουθεί κανονική κατανομή, τότε έχει πυκνότητα την:

$$f(x) = \mathcal{N}(x; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right], \quad -\infty < x < \infty$$

iiα)  $y = \varphi(x) = e^x$ ,  $x = \varphi^{-1}(y) = \ln y$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}\right] \cdot \frac{1}{y}, \quad \text{για } -\infty < x < \infty \Rightarrow$$

$$\Rightarrow -\infty < \ln y < \infty \Rightarrow 0 < y < \infty$$

$$\text{Άρα: } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{y\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}\right], & y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

iiβ)  $z = \varphi(x) = \ln x$

Επειδή η  $\varphi(x)$  έχει πεδίο ορισμού το  $(0, \infty) = I$  στο οποίο είναι και γνησίως αύξουσα, αλλά  $\exists x \notin I$  για τα οποία  $f(x) \neq 0$  (όλα τα  $x \leq 0$ ) το θεώρημα 1 δεν εφαρμόζεται.

ii γ)  $w = \varphi(x) = \frac{1}{1+x}$ , η οποία είναι παραγωγίσιμη και συνεχώς φθίνουσα σε καθένα από τα διαστήματα  $(-\infty, -1)$  και  $(-1, \infty)$ , ενώ δεν ορίζεται για  $x = -1$ . Άρα  $I = (-\infty, -1)$  ή  $I = (-1, \infty)$ . Ωστόσο,  $f(-1) \neq 0$  και  $-1 \notin I$ , οπότε το θεώρημα 1 δεν εφαρμόζεται.

ii δ)  $r = \varphi(x) = \alpha x + b$ ,  $x = \varphi^{-1}(r) = \frac{r-b}{\alpha}$

$$f_R(r) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{\left(\frac{r-b}{\alpha} - \mu\right)^2}{2\sigma^2}\right] \cdot \frac{1}{|\alpha|}, \text{ για } -\infty < x < \infty \Rightarrow$$

$$\Rightarrow -\infty < \frac{r-b}{\alpha} < \infty \Rightarrow -\infty < \frac{r}{\alpha} < \infty \Rightarrow -\infty < r < \infty$$

$$\text{Άρα: } f_R(r) = \frac{1}{\sigma |\alpha| \sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(r-b-\alpha\mu)^2}{2\sigma^2 \alpha^2}\right] = N(r; b+\alpha\mu, \sigma^2 \alpha^2)$$

iii) Αν η  $X$  έχει πυκνότητα Cauchy, τότε  $f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$ ,  $-\infty < x < \infty$

iii α)  $y = \varphi(x) = e^x$ ,  $x = \varphi^{-1}(y) = \ln y$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\pi[1+(\ln y)^2]}, \text{ για } -\infty < \ln y < \infty \Rightarrow 0 < y < \infty$$

$$\text{Άρα: } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi[1+(\ln y)^2]}, & y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

(iii β) και (iii γ) ομοίως με (ii β) και (ii γ) αντίστοιχα

iii δ)  $r = \varphi(x) = \alpha x + b$ ,  $x = \varphi^{-1}(r) = \frac{r-b}{\alpha}$

$$f_R(r) = \frac{1}{\pi \left[1 + \left(\frac{r-b}{\alpha}\right)^2\right]} \cdot \frac{1}{|\alpha|} = \frac{|\alpha|}{\pi \left[\alpha^2 + (r-b)^2\right]}, \quad -\infty < r < \infty$$

### ΑΣΚΗΣΗ 4

$$\alpha) \Gamma(x; \alpha, \lambda) = \begin{cases} \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

Αν  $x_m > 0$  το σημείο του μεγίστου τότε

$$\Gamma'(x_m; \alpha, \lambda) = 0 \Rightarrow \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \left[ (\alpha-1)x_m^{\alpha-2} - \lambda x_m^{\alpha-1} \right] e^{-\lambda x_m} = 0$$

$$\Rightarrow \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x_m^{\alpha-2} e^{-\lambda x_m} \left[ (\alpha-1) - \lambda x_m \right] = 0 \Rightarrow \alpha-1 = \lambda x_m \Rightarrow x_m = \frac{\alpha-1}{\lambda}$$

και

$$\Gamma''(x; \alpha, \lambda) = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-3} e^{-\lambda x} \left[ (\alpha-2-\lambda x)(\alpha-1-\lambda x) - \lambda x \right]$$

$$\text{Άρα } \Gamma''(x_m; \alpha, \lambda) = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \left(\frac{\alpha-1}{\lambda}\right)^{\alpha-3} e^{-(\alpha-1)} \left[ -\lambda \frac{(\alpha-1)}{\lambda} \right] < 0$$

Επομένως, η  $\Gamma(\alpha, \lambda) = \Gamma(x; \alpha, \lambda)$  έχει μέγιστο στο  $x_m = \frac{\alpha-1}{\lambda}$

β) Έστω  $y = \varphi(x) = \sqrt{x}$  η οποία είναι παραγωγίσιμη και γνυσίως αύξουσα  $\forall x > 0$  ( $\varphi'(x) = \frac{1}{2\sqrt{x}} > 0 \forall x > 0$ )

$$\text{Άρα: } x = \varphi^{-1}(y) = y^2$$

$$f_Y(y) = \Gamma(\varphi^{-1}(y); \alpha, \lambda) \left| \frac{d\varphi^{-1}(y)}{dy} \right| = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} y^{2(\alpha-1)} e^{-\lambda y^2} \cdot |2y|$$

$$\text{για } 0 < x < \infty \Rightarrow 0 < \sqrt{x} < \infty \Rightarrow 0 < y < \infty$$



$$\text{Άρα: } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} y^{2\alpha-1} e^{-\lambda y^2}, & y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

**ΑΣΚΗΣΗ 5**

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-x^2/2}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, \text{ οπότε η πυκνότητα δίνεται ως:}$$

$$f(x) = F'(x) = \begin{cases} x e^{-x^2/2}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \alpha) EX &= \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx = \int_0^{\infty} x^2 e^{-x^2/2} dx = \int_0^{\infty} x (-e^{-x^2/2})' dx = \\ &= [-x e^{-x^2/2}]_0^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \\ &= \lim_{x \rightarrow \infty} \left[ \frac{-x}{e^{x^2/2}} \right] + \int_0^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{(-1)}{x e^{x^2/2}} + \int_0^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \\ &= \int_0^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \frac{1}{2} \sqrt{2\pi} = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \end{aligned}$$

$$\beta) E\left(\frac{1}{X}\right) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{x} f(x) dx = \int_0^{\infty} e^{-x^2/2} dx = \sqrt{\frac{\pi}{2}}$$

# ΑΣΚΗΣΗ 6

α)  $f(x) = N(x; 0, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2\sigma^2}, \quad -\infty < x < \infty$

$$\begin{aligned}
 F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P(|X| \leq y) = P(-y \leq X \leq y) = \\
 &= \int_{-y}^y f(x) dx = \int_{-y}^y \frac{e^{-x^2/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}} dx = 2 \int_0^y \frac{e^{-x^2/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}} dx = \\
 &= \frac{2}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_0^y e^{-x^2/2\sigma^2} dx, \quad y > 0
 \end{aligned}$$

Άρα:  $f_Y(y) = F'_Y(y) = \begin{cases} \frac{2}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-y^2/2\sigma^2}, & y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$

Μπορούμε να υπολογίσουμε την ΕΥ είτε χρησιμοποιώντας τον ορισμό:  $EY = \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy$ , είτε από τη σχέση:

$$\begin{aligned}
 EY &= \int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x) dx. \quad \text{Άρα: } EY = \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy = \int_0^{\infty} \frac{2}{\sigma\sqrt{2\pi}} y e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} dy = \\
 &= \frac{2}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} \sigma^2 (-e^{-y^2/2\sigma^2})' dy = \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ -e^{-y^2/2\sigma^2} \right]_0^{\infty} = \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} = \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}}
 \end{aligned}$$

$Var Y = EY^2 - (EY)^2$ , όπου  $EY^2 = \int_{-\infty}^{\infty} y^2 f_Y(y) dy =$

$$= \int_0^{\infty} y^2 \frac{2}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-y^2/2\sigma^2} dy = \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} y \cdot (-e^{-y^2/2\sigma^2})' dy =$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ -y e^{-y^2/2\sigma^2} \right]_0^{\infty} + \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} e^{-y^2/2\sigma^2} dy = \\
&= 0 + 2\sigma^2 \int_0^{\infty} \frac{e^{-y^2/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}} dy = \sigma^2 \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-y^2/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}} dy = \\
&= \sigma^2 \int_{-\infty}^{\infty} \mathcal{N}(y; 0, \sigma^2) dy = \sigma^2
\end{aligned}$$

Άρα:  $\text{Var } Y = EY^2 - (EY)^2 = \sigma^2 - \sigma^2 \frac{2}{\pi} = \sigma^2 \left(1 - \frac{2}{\pi}\right)$

Για τη μεταβλητή  $Z = X^2$ , έχουμε: (δείτε και παράδειγμα 12 του κεφαλαίου 5 στο βιβλίο)

$$\begin{aligned}
F_Z(z) &= P(Z \leq z) = P(X^2 \leq z) = P(-\sqrt{z} \leq X \leq \sqrt{z}) = \\
&= \int_{-\sqrt{z}}^{\sqrt{z}} f(x) dx = \int_{-\sqrt{z}}^{\sqrt{z}} \frac{e^{-x^2/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}} dx = 2 \int_0^{\sqrt{z}} \frac{e^{-x^2/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}} dx
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\text{Άρα: } f_Z(z) &= F'_Z(z) = \frac{2 e^{-z/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}} \frac{d\sqrt{z}}{dz} = \frac{e^{-z/2\sigma^2}}{\sigma\sqrt{2\pi z}} = \\
&= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{1}{2\sigma^2}\right)^{1/2} z^{1/2-1} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}z} = \frac{(1/2\sigma^2)^{1/2}}{\Gamma(1/2)} z^{1/2-1} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}z}, \quad z > 0 \\
&\text{και } f_Z(z) = 0, \quad z \leq 0.
\end{aligned}$$

$$\text{Άρα: } f_Z(z) = \Gamma\left(z; \frac{1}{2}, \frac{1}{2\sigma^2}\right)$$

$$\text{Όπως και παραπάνω: } E Z = \int_{-\infty}^{\infty} z f_Z(z) dz = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx$$

Πιο απλά, μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τα αποτελέσματα των παραδειγμάτων 2 και 4 του Κεφαλαίου 7. Ως εκ τούτου, αν

$Z$  έχει την πυκνότητα  $\Gamma(\alpha, \lambda)$ , θα ισχύει:  $EZ = \frac{\alpha}{\lambda}$  και

$\text{Var} Z = \frac{\alpha}{\lambda^2}$ . Εδώ έχουμε  $f_Z(z) = \Gamma(z; \frac{1}{2}, \frac{1}{2\sigma^2})$ , δηλαδή

$\alpha = 1/2$  και  $\lambda = 1/2\sigma^2$ . Άρα:

$$EZ = \frac{1/2}{1/2\sigma^2} = \sigma^2 \quad \text{και} \quad \text{Var} Z = \frac{1/2}{1/4\sigma^4} = 2\sigma^4$$

Για τη μεταβλητή  $W = e^{tX}$  έχουμε:

Έστω  $w = \varphi(x) = e^{tx}$  με  $t \neq 0$ . Τότε  $\varphi'(x) = te^{tx}$ , δηλαδή η παραγωγίσιμη συνάρτηση  $\varphi(x)$  είναι γνησίως αύξουσα (αν  $t > 0$ ) ή γνησίως φθίνουσα (αν  $t < 0$ ), και  $\varphi^{-1}(w) = \frac{1}{t} \ln w$

$$\text{Άρα: } f_W(w) = f(\varphi^{-1}(w)) \left| \frac{d\varphi^{-1}(w)}{dw} \right| = \frac{e^{-(\ln w)^2 / 2\sigma^2 t^2}}{\sigma \sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{w|t|}, \quad w > 0$$

και  $f_W(w) = 0, w \leq 0$

$$EW = \int_{-\infty}^{\infty} w f_W(w) dw = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f(x) dx \quad (\text{ροπογεννήτρια της } X)$$

Χρησιμοποιώντας τη 2η σχέση (δες και παράδειγμα 1, κεφάλαιο 8), έχουμε:

$$EW = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} \frac{e^{-x^2/2\sigma^2}}{\sigma \sqrt{2\pi}} dx = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{tx - \frac{x^2}{2\sigma^2}} dx$$

η οποία, επειδή  $tx - \frac{x^2}{2\sigma^2} = -\frac{(x - \sigma^2 t)^2}{2\sigma^2} + \frac{\sigma^2 t^2}{2}$ , δίνει:

$$EW = e^{\sigma^2 t^2 / 2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(x - \sigma^2 t)^2}{2\sigma^2}\right] dy =$$

$$= e^{\sigma^2 t^2 / 2} \int_{-\infty}^{\infty} N(x; \sigma^2 t, \sigma^2) dx = e^{\sigma^2 t^2 / 2}$$

$W^2 = e^{2tX}$ , οπότε η  $EW^2$  υπολογίζεται απλά από την έκφραση για την  $EW$  αντικαθιστώντας το  $t$  με  $2t$ . Επομένως:

$$EW^2 = e^{4\sigma^2 t^2 / 2} = e^{2\sigma^2 t^2}$$

$$\text{Var } W = EW^2 - (EW)^2 = e^{2\sigma^2 t^2} - e^{\sigma^2 t^2}$$

β)  $f(x) = N(x; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$

η πυκνότητα της  $Y = e^X$  έχει ήδη υπολογιστεί στην Άσκηση 3 (ερώτημα iiα) και είναι ίση με:

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sigma y \sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}\right], & y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

Για τον υπολογισμό της  $EY = Ee^X$  η διαδικασία είναι ίδια με αυτήν που ακολουθείται στο παράδειγμα 1 του κεφαλαίου 8 για τον υπολογισμό της ρομογεννήτριας  $M_X(t) = Ee^{tX} = e^{\mu t} e^{\sigma^2 t^2 / 2}$  νοησια για  $t=1$  δίνει  $EY = M_X(1) = e^{\mu} e^{\sigma^2 / 2}$ .

Ομοίως για  $t=2$  έχουμε  $EY^2 = Ee^{2X} = M_X(2) = e^{2\mu} e^{2\sigma^2}$

$$\text{Άρα: } \text{Var } Y = EY^2 - (EY)^2 = e^{2\mu} e^{2\sigma^2} - e^{2\mu} e^{\sigma^2} = e^{2\mu} (e^{2\sigma^2} - e^{\sigma^2})$$

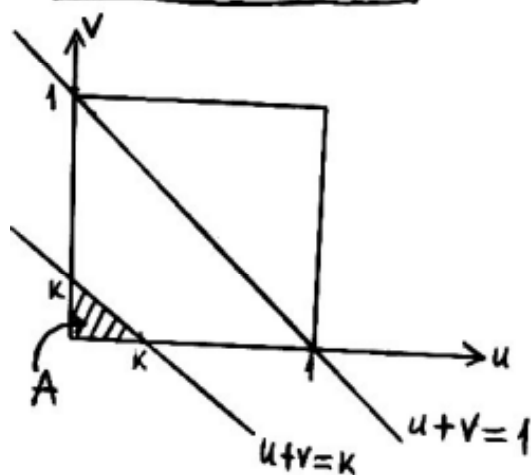
# ΑΣΚΗΣΗ 7

$$X = u + v$$

Για  $k < 0$ , προφανώς  $P(X \leq k) = 0$

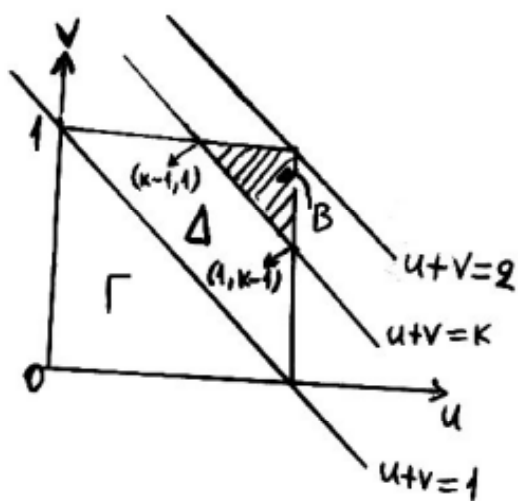
Εάν  $0 \leq k \leq 1$  τότε:

$$P(X \leq k) = \frac{\text{εμβαδόν τριγώνου } A}{\text{εμβαδόν τετραγώνου}} = \frac{k^2}{2}$$



Εάν  $1 < k \leq 2$  τότε

$$\begin{aligned} P(X \leq k) &= \frac{\text{εμβαδόν } (\Gamma + \Delta)}{\text{εμβαδόν τετραγώνου}} = \\ &= 1 - \text{εμβαδόν } (B) = 1 - \frac{[1 - (k-1)]^2}{2} = \\ &= 1 - \frac{(2-k)^2}{2} \end{aligned}$$



Εάν  $k > 2$  τότε προφανώς  $P(X \leq k) = 1$

$$\text{Άρα: } F_X(k) = P(X \leq k) = \begin{cases} 0, & k < 0 \\ \frac{k^2}{2}, & 0 \leq k \leq 1 \\ 1 - \frac{(2-k)^2}{2}, & 1 < k \leq 2 \\ 1, & k > 2 \end{cases}$$

Μια συνάρτηση πυκνότητας της  $X$  προκύπτει ως:

$$f_X(k) = F'_X(k) = \begin{cases} k, & 0 \leq k \leq 1 \\ 2-k, & 1 < k \leq 2 \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

$$EX = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \int_0^1 x^2 dx + \int_1^2 x(2-x) dx =$$

$$= \left[ \frac{x^3}{3} \right]_0^1 + \left[ x^2 - \frac{x^3}{3} \right]_1^2 = \frac{1}{3} + 4 - \frac{8}{3} - 1 + \frac{1}{3} = 1$$

$$EX^2 = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_X(x) dx = \int_0^1 x^3 dx + \int_1^2 x^2(2-x) dx =$$

$$= \left[ \frac{x^4}{4} \right]_0^1 + \left[ \frac{2x^3}{3} - \frac{x^4}{4} \right]_1^2 = \frac{1}{4} + \frac{16}{3} - 4 - \frac{2}{3} + \frac{1}{4} = \frac{7}{6}$$

Άρα:  $\text{Var} X = EX^2 - (EX)^2 = \frac{7}{6} - 1 = \frac{1}{6}$

### ΑΣΚΗΣΗ 8

Η συνάρτηση  $g(x)$  είναι μη αρνητική. Ενισχύει :

$$\int_{-\infty}^{\infty} g(x) dx = \int_0^1 x(1-x)^2 dx = \int_0^1 (x + x^3 - 2x^2) dx = \left[ \frac{x^2}{2} + \frac{x^4}{4} - \frac{2x^3}{3} \right]_0^1 =$$

$$= \frac{1}{2} + \frac{1}{4} - \frac{2}{3} = \frac{1}{12}$$

Επομένως, μια συνάρτηση πυκνότητας είναι η εξής:

$$f(x) = \begin{cases} 12x(1-x)^2, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

$$EX = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx = \int_0^1 12x^2(1-x)^2 dx = \int_0^1 12(x^2 + x^4 - 2x^3) dx =$$

$$= 12 \left[ \frac{X^3}{3} + \frac{X^5}{5} - 2\frac{X^4}{4} \right]_0^1 = 12 \left( \frac{1}{3} + \frac{1}{5} - \frac{1}{2} \right) = \frac{2}{5}$$

$$EX^2 = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx = \int_0^1 12x^3(1-x)^2 dx = \int_0^1 12(x^3 + x^5 - 2x^4) dx =$$

$$= 12 \cdot \left[ \frac{x^4}{4} + \frac{x^6}{6} - 2\frac{x^5}{5} \right]_0^1 = 12 \left( \frac{1}{4} + \frac{1}{6} - \frac{2}{5} \right) = \frac{1}{5}$$

$$\text{Άρα: } \text{Var} X = EX^2 - (EX)^2 = \frac{1}{5} - \left( \frac{2}{5} \right)^2 = \frac{1}{5} - \frac{4}{25} = \frac{1}{25}$$

### ΑΣΚΗΣΗ 9

$P(X \leq x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$ , όπου  $\Phi(x)$  η συνάρτηση κατανομής

της τυπικής κανονικής κατανομής, η οποία υπολογίζεται με χρήση του Πίνακα I στο τέλος του βιβλίου, μιας και δεν υπάρχει απλή αναλυτική έκφραση για την  $\Phi(x) = \int_{-\infty}^x \varphi(y) dy =$

$$= \int_{-\infty}^x \frac{e^{-y^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dy. \text{ Οστόσο, επειδή η } \varphi(x) \text{ είναι συμμετρική}$$

ισχύει ότι  $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$ ,  $-\infty < x < \infty$ , η οποία για  $x=0$  δίνει  $\Phi(0) = 1/2$ .

$$\text{Ός εκ τούτου: } P(X \leq 80) = 1/2 \Rightarrow \Phi\left(\frac{80-\mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{2} \Rightarrow \frac{80-\mu}{\sigma} = 0$$

$$\Rightarrow \mu = 80$$

$$P(X \leq 70) = \frac{1}{4} \Rightarrow \Phi\left(\frac{70-\mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{4} \text{ όπου η τιμή του } z = \frac{70-\mu}{\sigma}$$



για την οποία  $\Phi(z) = 1/4 = 0.25$ , υπολογίζεται με γραμμική παρεμβολή μεταξύ των τιμών  $-0.68$  και  $-0.67$  για τις οποίες από τον πίνακα I βρίσκουμε  $\Phi(-0.68) = 0.2483$  και  $\Phi(-0.67) = 0.2514$ . Δηλ.  $Z = -0.68 + \frac{0.25 - 0.2483}{0.2514 - 0.2483} (0.68 - 0.67) \Rightarrow$   
 $\Rightarrow Z = -0.6745161$

Άρα:  $\frac{70 - \mu}{\sigma} = -0.6745161 \Rightarrow \sigma = \frac{10}{0.6745161} \Rightarrow \sigma \approx 14.83$

$$P(X \geq 100) = 1 - P(X < 100) = 1 - P(X \leq 100) = 1 - \Phi\left(\frac{100 - \mu}{\sigma}\right) =$$

$$= 1 - \Phi\left(\frac{20}{14.83}\right) \approx 1 - \Phi(1.3486) = \Phi(-1.3486)$$

η οποία υπολογίζεται με γραμμική παρεμβολή μεταξύ των τιμών  $\Phi(-1.35) = 0.0885$  και  $\Phi(-1.34) = 0.0901$  του πίνακα I.

Άρα:  $P(X \geq 100) = \Phi(-1.3486) = \Phi(-1.35) + \frac{1.35 - 1.3486}{1.35 - 1.34} \cdot$   
 $\cdot (\Phi(-1.34) - \Phi(-1.35)) = 0.0887$

Το ποσοστό των ατόμων που συγρίβουν τουλάχιστον 100 κιλά, των οποίων το βάρος υπερβαίνει τα 110 κιλά δίνεται ως:

$$P(X \geq 110 \mid X \geq 100) = \frac{P(X \geq 110 \text{ και } X \geq 100)}{P(X \geq 100)} =$$

$$= \frac{P(X \geq 110)}{P(X \geq 100)}, \text{ όπου } P(X \geq 110) = 1 - P(X \leq 110) =$$

$$= 1 - \Phi\left(\frac{110 - \mu}{\sigma}\right) = 1 - \Phi(2.023) = \Phi(-2.023)$$

η οποία υπολογίζεται με γραμμική παρεμβολή μεταξύ των τιμών

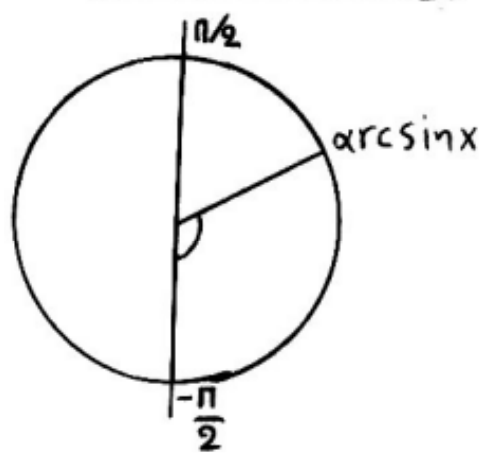
$$\Phi(-2.03) = 0.0212 \text{ και } \Phi(-2.02) = 0.0217 \text{ του Πίνακα I.}$$

$$\text{Άρα: } P(X \geq 110) = \Phi(-2.023) = \Phi(-2.03) + \frac{2.03 - 2.023}{2.03 - 2.02} \cdot$$

$$\cdot [\Phi(-2.02) - \Phi(-2.03)] = 0.02155$$

$$\text{Επομένως: } P(X \geq 110 \mid X \geq 100) = \frac{0.02155}{0.0887} \approx 0.243$$

### ΑΣΚΗΣΗ 10



Έστω  $\theta =$  γωνία (σε ακτίνια) που επιλέγεται τυχαία στο διάστημα  $(-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$ . Η  $\theta$  ακολουθεί ομοιόμορφη κατανομή. Άρα:

$$F_{\theta}(\vartheta) = \begin{cases} 0, & \vartheta < -\pi/2 \\ \frac{\vartheta - (-\pi/2)}{\frac{\pi}{2} - (-\pi/2)}, & -\pi/2 \leq \vartheta \leq \pi/2 \\ 1, & \vartheta > \pi/2 \end{cases}$$

$$\text{Σημ. } F_{\theta}(\vartheta) = \begin{cases} 0, & \vartheta < -\pi/2 \\ \frac{1}{2} + \frac{\vartheta}{\pi}, & -\pi/2 \leq \vartheta \leq \pi/2 \\ 1, & \vartheta > \pi/2 \end{cases}$$

Για τη συνάρτηση κατανομής της  $X = \sin \theta$  έχουμε:

$$F(x) = P(X \leq x) = P(\sin \theta \leq x) = P(\theta \leq \arcsin x) = F_{\theta}(\arcsin x) = \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arcsin x, \text{ για } -1 \leq x \leq 1$$

Προφανώς  $P(X \leq x) = 0$ , για  $x < -1$  και  $P(X \leq x) = 1$ , για  $x > 1$

$$\text{Άρα: } F(x) = \begin{cases} 0, & x < -1 \\ \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arcsin x, & -1 \leq x \leq 1 \\ 1, & x > 1 \end{cases}$$

Για τη συνάρτηση πυκνότητας της  $X$  έχουμε:

$$f(x) = F'(x) = \begin{cases} \frac{1}{\pi \sqrt{1-x^2}}, & -1 < x < 1 \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

Η μέση τιμή της  $X$  μπορεί να υπολογιστεί είτε από τον ορισμό:

$$EX = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx = \int_{-1}^1 \frac{x}{\pi \sqrt{1-x^2}} dx, \text{ ή πιο απλά από τη}$$

$$\text{σκέψη: } EX = \int_{-\infty}^{\infty} \sin \vartheta \cdot f_{\theta}(\vartheta) d\vartheta = \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} \frac{\sin \vartheta}{\pi} d\vartheta = \frac{1}{\pi} [-\cos \vartheta]_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} = 0$$

όπου  $f_{\theta}(\vartheta) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & -\frac{\pi}{2} < \vartheta < \frac{\pi}{2} \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$  είναι η πυκνότητα της  $\theta$

$$\text{Αντίστοιχα: } EX^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (\sin \vartheta)^2 \cdot f_{\theta}(\vartheta) d\vartheta = \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} \frac{(\sin \vartheta)^2}{\pi} d\vartheta =$$

$$= \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} \frac{1 - \cos 2\vartheta}{2\pi} d\vartheta = \frac{1}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} d\vartheta - \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \frac{\cos 2\vartheta}{2} d(2\vartheta) =$$

$$= \frac{1}{2} - \frac{1}{4\pi} [-\sin 2\vartheta]_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} = \frac{1}{2}$$

$$\text{Άρα: } \text{Var } X = EX^2 - (EX)^2 = \frac{1}{2}$$

## ΑΣΚΗΣΗ 11

Η  $e^{tx}$  έχει πεπερασμένη μέση τιμή αν και μόνο αν

$$I = \int_{-\infty}^{\infty} |e^{tx}| f(x) dx < \infty \quad \text{όνου}$$

$$f(x) = \Gamma(x; \alpha, \lambda) = \begin{cases} \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

$$\text{Έχουμε: } I = \int_0^{\infty} \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-(\lambda-t)x} dx$$

Για  $\underline{t \geq \lambda}$  ισχύει:  $x^{\alpha-1} e^{-(\lambda-t)x} \geq x^{\alpha-1} > 0$ , για  $x > 0$

$$\text{Άρα: } I \geq \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} dx = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \left[ \frac{x^\alpha}{\alpha} \right]_0^{\infty} = \infty$$

Οπότε η  $e^{tx}$  δεν έχει πεπερασμένη μέση τιμή για  $t \geq \lambda$

$$\text{Για } \underline{t < \lambda}, \text{ έχουμε: } I = \frac{\lambda^\alpha}{(\lambda-t)^\alpha} \int_0^{\infty} \frac{(\lambda-t)^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-(\lambda-t)x} dx =$$

$$= \frac{\lambda^\alpha}{(\lambda-t)^\alpha} \int_0^{\infty} \Gamma(x; \alpha, \lambda-t) dx = \left( \frac{\lambda}{\lambda-t} \right)^\alpha < \infty$$

όνου επειδή  $|e^{tx}| = e^{tx}$  ισχύει και  $Ee^{tx} = I$  δηλ.

$$Ee^{tx} = \left( \frac{\lambda}{\lambda-t} \right)^\alpha$$