

δ.ε θ ,  $P(L(x_1, \dots, x_n) \leq \theta \leq U(x_1, \dots, x_n)) = 100(1-\alpha)\% \leftarrow$  β.ε.

δ.ε μ , σ<sup>2</sup> γνωστό  $(\bar{x} - 2\alpha/2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} , \bar{x} + 2\alpha/2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$

δ.ε μ , σ<sup>2</sup> αγνώστο.

Παρατηρήσεις

1. Το δ.ε για μ βασίζεται στο επαρκές στατιστικό  $\bar{x}$  που επιπλέον είναι ε.μ.π και Α.Ο.Ε.Δ

2. Το δ.ε εμπεριέχει και λέγω της μεταβλητότητας σ<sup>2</sup> του πληθυσμού.

Έστω τ.δ  $x_1, \dots, x_n$  από  $N(\mu, \sigma^2)$

II) δ.ε για την σ<sup>2</sup>

α. μ γνωστό.

• Κατασκευή ανεξαρτητής ποσότητας.

Τα  $x_i \sim N(\mu, \sigma^2)$  ,  $i=1, \dots, n$

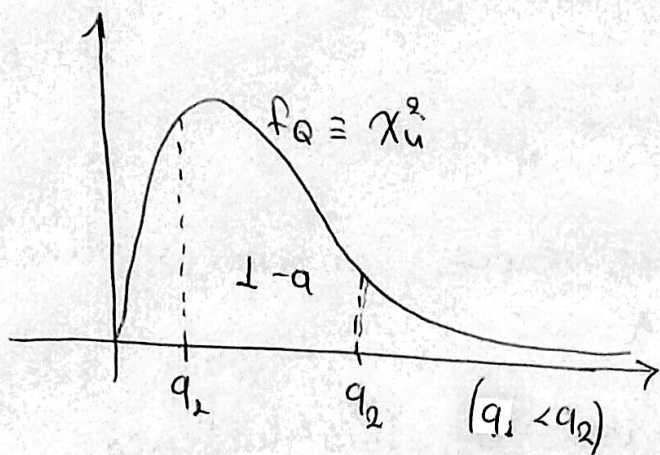
$$\frac{x_i - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1) \quad i=1, \dots, n$$

$$\left(\frac{x_i - \mu}{\sigma}\right)^2 \sim \chi^2_1 \quad i=1, \dots, n.$$

$$\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma}\right)^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{\sum_{i=1}^n 1} \equiv \chi^2_n$$

Παρατηρώ ότι η  $Q = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$  είναι συνάρτηση του τ.δ. και της αγνωστού παραμέτρου. Άρα  $Q$  αυτιοτερεντί

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 \quad (\text{για άγνωστη παράμετρο } \sigma^2)$$



Από  $Q$  αυτιοτερεντί

$\exists q_1, q_2$  με  $q_1 < q_2$  :

$$1-a = P(q_1 < Q < q_2) =$$

$$= P\left(q_1 < \frac{\sum (x_i - \mu)^2}{\sigma^2} < q_2\right) = P\left(\frac{\sum (x_i - \mu)^2}{q_2} < \sigma^2 < \frac{\sum (x_i - \mu)^2}{q_1}\right)$$

Άρα το  $\left(\frac{\sum (x_i - \mu)^2}{q_2}, \frac{\sum (x_i - \mu)^2}{q_1}\right)$  είναι ένα 100(1-a)% δ.ε για  $\sigma^2$

δ.ε ελαγίσεων μήκους.

$$l = \sum (x_i - \mu)^2 \left(\frac{1}{q_2} - \frac{1}{q_1}\right)$$

Άρα με ελαγίσεων μήκους (ως προς  $q_1, q_2$ ) το  $l$

$$\dot{\eta} \text{ το } l^* = \frac{l}{q_2} - \frac{l}{q_1} \text{ υπό την } 1-a = P(q_1 < Q < q_2)$$

$$\dot{\eta} \quad 1-a = \int_{q_1}^{q_2} f_Q(q) dq \quad (*)$$

$$\dot{\eta} \quad 1-a = F_Q(q_2) - F_Q(q_1) \quad (D), \quad Q \sim \chi_n^2$$

$$\frac{d\ell^*}{dq_2} = -\frac{1}{q_2^2} - \frac{dq_2}{dq_2} \left( \frac{d}{dq_2} \left( \frac{1}{q_2} \right) \right) = -\frac{1}{q_2^2} + \frac{1}{q_2^2} \frac{dq_2}{dq_2}$$

$$\frac{d\ell^*}{dq_2} = 0 \Rightarrow -\frac{1}{q_2^2} + \frac{1}{q_2^2} \frac{dq_2}{dq_2} = 0 \Rightarrow \frac{1}{q_2^2} \frac{dq_2}{dq_2} = \frac{1}{q_2^2} \quad (2)$$

Από την (1)  $\frac{d}{dq_2} (1-a) = \frac{d}{dq_2} F_a(q_2) - \frac{d}{dq_2} F_a(q_2) \Rightarrow$   
 $\Rightarrow 0 = \frac{dq_2}{dq_2} \frac{d}{dq_2} F_a(q_2) - f_a(q_2) \Rightarrow$

$$\Rightarrow 0 = \frac{dq_2}{dq_2} f_a(q_2) - f_a(q_2) \Rightarrow \frac{dq_2}{dq_2} = \frac{f_a(q_2)}{f_a(q_2)} \quad (3)$$

Από (2) και (3)  $\frac{d\ell^*}{dq_2} = 0 \Rightarrow \frac{1}{q_2^2} \frac{f_a(q_2)}{f_a(q_2)} = \frac{1}{q_2^2} \Rightarrow$

$$\Rightarrow q_2^2 f_a(q_2) = q_2^2 f_a(q_2) \quad (4)$$

Επειδή  $u \sim \chi_u^2 \Rightarrow f_a(q) = \frac{1}{\Gamma(\frac{u}{2}) 2^{u/2}} q^{\frac{u}{2}-1} e^{-q/2}, q > 0$

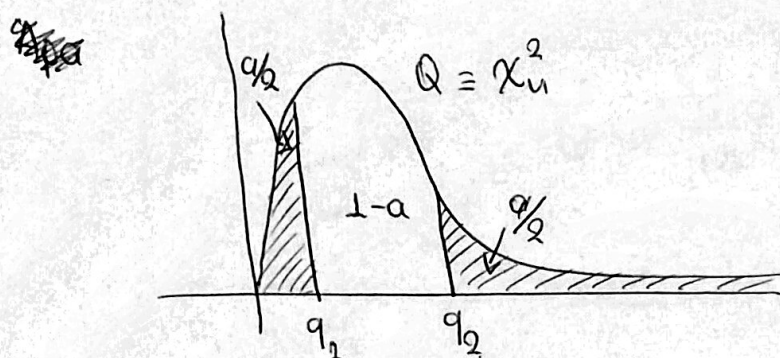
Αρα η (\*) γίνεται:  $\int_{q_2}^{q_1} \frac{1}{\Gamma(\frac{u}{2}) 2^{u/2}} q^{\frac{u}{2}-1} e^{-q/2} dq = 1-a \quad (5)$

Η (4) και (5) σχηματίζουν σύστημα δύο εξισώσεων με δύο αγνώστους (τα  $q_1, q_2$ ) που η λύση του οδηγεί στα  $q_1$  και  $q_2$  που (πιδιώκεις) εξακριβώνουν το  $\ell^*$

Το σύστημα αυτό λύνεται μόνο με μεθόδους της αριθμητικής ανάλυσης.

Σε περιπτώσεις που δεν μπορούν να  $q_1, q_2$  να προσδιοριστούν αναλυτικά, καταφεύγουμε σε δ.ε Ισών Ουρών

Διταδία δ.ε που τα  $q_1, q_2$  είναι τέτοια ώστε να κόβουν ίσες ουρές από την κατανομή της  $Q$



Άρα διαλέγω τα  $q_1, q_2$  τέτοια ώστε:

$$P(Q \geq q_2) = \frac{\alpha}{2} = P(Q \leq q_1) \quad (6)$$

**Ερώτημα:** Ποια τα  $q_1, q_2$  που ικανοποιούν την (6)?

Θυμάμαι τον ορισμό των αντίστροφων εκατοστιαίων κριθίων  $\chi^2_n$

Το  $\chi^2_{n, \alpha}$  ορίζεται  $P(\chi^2_n \geq \chi^2_{n, \alpha}) = \alpha$ .

$$\text{Άρα από } P(Q \geq q_2) = \frac{\alpha}{2} \Rightarrow q_2 \equiv \chi^2_{n, \frac{\alpha}{2}}$$

$$P(Q \leq q_1) = \frac{\alpha}{2} \Rightarrow 1 - P(Q \geq q_1) = \frac{\alpha}{2} \Rightarrow P(Q \geq q_1) = 1 - \frac{\alpha}{2} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow q_1 \equiv \chi^2_{n, 1 - \frac{\alpha}{2}}$$

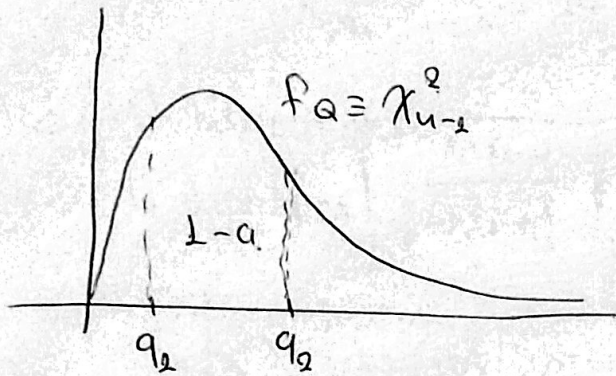
Το  $100(1-\alpha)\%$  δ.ε. ισών ουρών για το  $\sigma^2$  όταν  $\mu$  γνωστό

$$\text{είναι } \left( \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\chi^2_{n, \frac{\alpha}{2}}}, \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\chi^2_{n, 1 - \frac{\alpha}{2}}} \right)$$

β. μ άγνωστο.

Αντιστροφή:  $Q = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-1}$

Από Q αντιστροφή  $\exists q_1, q_2 (q_2 < q_1)$  τέτοιου ώστε



$1-\alpha = P(q_2 < Q < q_1) =$

$= P\left(q_2 < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < q_1\right) =$

$= P\left(\frac{(n-1)S^2}{q_2} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{q_1}\right)$

Από τον ορισμό του δ.ε, ένα δ.ε για  $\sigma^2$  είναι

$\left(\frac{(n-1)S^2}{q_2}, \frac{(n-1)S^2}{q_1}\right)$

Η ελαττωσιμότητα του μήκους δ.ε οδηγεί σε ασυμμετρική λύση για τα  $q_1, q_2$

Καταφεύγουμε σε δ.ε ίσων ουρών  $\left\{ \begin{array}{l} q_1 = \chi^2_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \\ q_2 = \chi^2_{n-1, \frac{\alpha}{2}} \end{array} \right.$

Τελικά το 100(1-alpha)% δ.ε ίσων ουρών για  $\sigma^2$  είναι:

$\left| \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{n-1, \frac{\alpha}{2}}}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}} \right|$

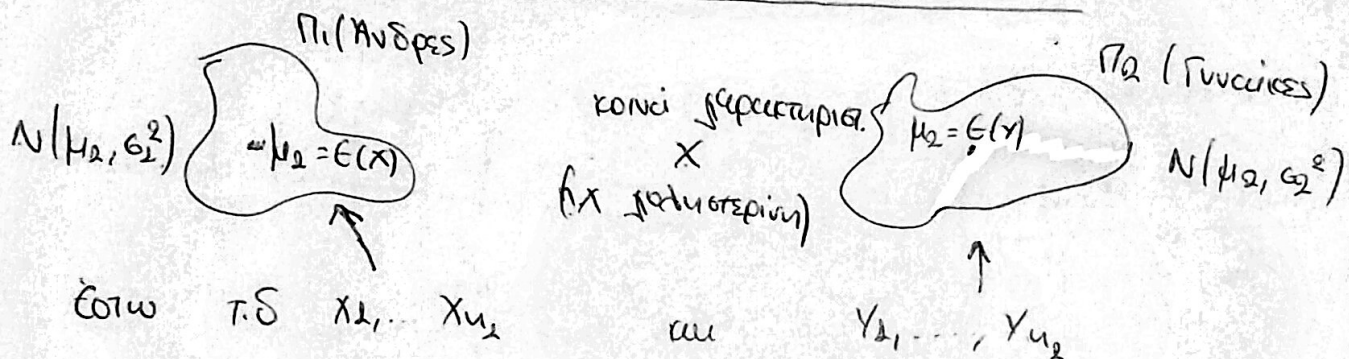
Ποιο το δ.ε για  $\sigma^2$ ?

Βασισθείτε στο δ.ε για  $\sigma^2$

$$1-\alpha = P\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2}\right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow 1-\alpha = P\left(\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2}} < \sigma < \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2}}\right)$$

Δύο πληθυσμοί - Δύο ανεξάρτητα δείγματα.



Διασκήματα Εμπιστοσύνης για την διαφορά των μέσων τιμών δύο ανεξάρτητων κανονικών πληθυσμών.

Εστω τ.δ.  $X_1, \dots, X_{n_1}$  από πληθυσμό  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$

Εστω τ.δ.  $Y_1, \dots, Y_{n_2}$  από πληθυσμό  $N(\mu_2, \sigma_2^2)$

Μαθηματική Ανάγκη: Υποθέσω ότι οι δύο τ.δ. ανεξάρτητα.

1) Ζητώ τ.δ. για  $\mu_1 - \mu_2$  όταν  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  γνωστές.

• Κατασκευή αντίστροφης: Αφού  $X_1, \dots, X_{n_1} \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$

τότε  $\bar{X} \sim N(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n_1})$

Αφού  $Y_1, \dots, Y_{n_2} \sim N(\mu_2, \sigma_2^2) \rightarrow \bar{Y} \sim N(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n_2})$

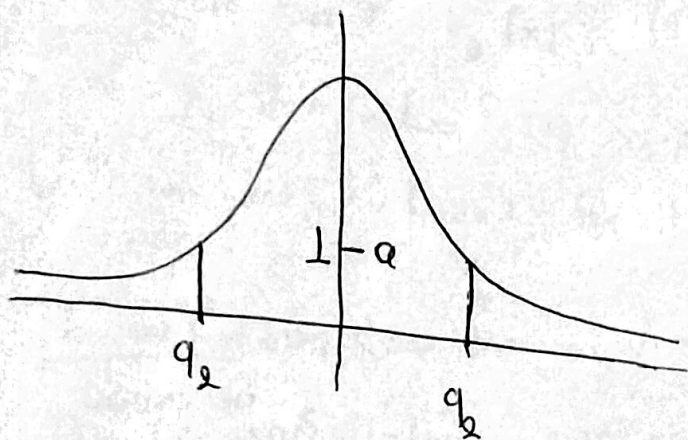
Επειδή τα τ.δ ανεξάρτητα ( $\bar{x}, \bar{y}$  ανεξάρτητα) τότε

$$\bar{x} - \bar{y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$$

$$\text{Θαυρώ } Q = \frac{\bar{x} - \bar{y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

Άρα  $Q$  ασυμμετρική

Αφού  $Q$  ασυμμετρική  $\exists q_1, q_2$  ( $q_1 < q_2$ ) τέτοια ώστε



$$1 - \alpha = P(q_1 < Q < q_2) =$$

$$= P\left(q_1 < \frac{\bar{x} - \bar{y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} < q_2\right)$$

$$= P\left((\bar{x} - \bar{y}) + q_1 \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} < \mu_1 - \mu_2 < (\bar{x} - \bar{y}) + q_2 \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right)$$

Άρα  $100(1 - \alpha)\%$  δ.ε για  $\mu_1 - \mu_2$

$$\left( (\bar{x} - \bar{y}) + q_1 \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, (\bar{x} - \bar{y}) + q_2 \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right)$$

Μετά από χωρήν διαδικασία το μήκος εξαφανίζεται για  $q_1 = -q_2$

$$\text{οπότε } q_1 = -2q_{\alpha/2}, \quad q_2 = 2q_{\alpha/2}$$

2) Ζητώ δ.ε για  $\mu_1 - \mu_2$  όταν  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  άγνωστες αλλά υποθέσω ότι είναι ίσες μεταξύ τους  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$

Κατασκευή Αντιστρέφους:  $\bar{X} \sim N(\mu_1, \frac{\sigma^2}{n_1})$  και  $\bar{Y} \sim N(\mu_2, \frac{\sigma^2}{n_2})$

Λόγω της ανεξαρτησίας των δειγμάτων  $\bar{X} - \bar{Y} \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}) \equiv$

$$\equiv N(\mu_1 - \mu_2, \sigma^2 \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right))$$

Άρα  $\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim N(0, 1)$

$$T_0 \quad \frac{(n_1 - 1) S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n_1 - 1}^2$$

$$T_0 \quad \frac{(n_2 - 1) S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n_2 - 1}^2$$

}  $\Rightarrow$  Λόγω της ανεξαρτησίας των δειγμάτων

$$\frac{(n_1 - 1) S_1^2 + (n_2 - 1) S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n_1 + n_2 - 2}^2$$

Θεωρώ την  $Q = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$   $\Rightarrow$

$$\sqrt{\frac{\frac{(n_1 - 1) S_1^2 + (n_2 - 1) S_2^2}{\sigma^2}}{n_1 + n_2 - 2}}$$

$\Rightarrow$  ανεξάρτητα  $Q = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(n_1 - 1) S_1^2 + (n_2 - 1) S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$

$Q \equiv \frac{N(0, 1)}{\sqrt{\frac{\chi_{n_1 + n_2 - 2}^2}{n_1 + n_2 - 2}}}$  ορ  $t_{n_1 + n_2 - 2}$



Άρα η  $\mathcal{Q}$  αντιστρέφεται

(5)

Ερώτημα: Πως μπορούμε να κατασκευάσουμε γενικά αντιστρεφτές ποσότητες?

### ΠΡΟΤΑΣΗ 1

■ Έστω τ.μ  $X$  με συνεχή κατανομή  $F_\theta$ ,  $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}$

α. Τότε η τ.μ  $Y = F_\theta(X) \sim U(0,1)$ ,  $\forall \theta \in \Theta$

β. Η τ.μ  $Z = -2 \log F_\theta(X) \sim \chi^2_2$

γ. Η τ.μ  $W = -2 \log(1 - F_\theta(X)) \sim \chi^2_2$

### Απόδειξη

α. Το αποδεικνύεται στο 1<sup>ο</sup> μάθημα

β.  $Z = -2 \log F_\theta(X)$ ,  $Y = F_\theta(X) \sim U(0,1)$

$Z = -2 \log Y$  όπου  $Y \sim U(0,1)$

Θεωρούμε τον μετασχηματισμό  $Z = h(Y) = -2 \log Y$ ,  $Y \in (0,1)$

Άρα  $Z > 0$

Ο  $h$  είναι 1-1:  $y = h^{-1}(z) = e^{-z/2}$ ,  $z > 0$

$\frac{dh^{-1}(z)}{dz} = -\frac{1}{2} e^{-z/2}$  συνεπώς και  $\neq 0 \forall z > 0$

Άρα  $f_Z(z) = f_Y(h^{-1}(z)) \left| \frac{dh^{-1}(z)}{dz} \right|$  (1)

Αρα  $Y \sim U(0,1)$   $f_Y(y) = 1 \quad \forall y \in (0,1)$

Αρα ①  $f_2(z) = \frac{1}{2} e^{-z/2}$

$$f_{\chi_u^2}(x) = \frac{1}{\Gamma(\frac{u}{2}) 2^{u/2}} x^{u/2-1} e^{-x/2}$$

$\Gamma(1) = (1-1)! = 1$

Για  $u=2$   $f_{\chi_2^2}(x) = \frac{1}{\Gamma(1) 2} x^0 e^{-x/2} = \frac{1}{2} e^{-x/2}$  ②

Από ① και ②  $u=2 \Rightarrow -2 \log Y \sim \chi_2^2$

Θεωρώ τον μετασχηματισμό  $W = U(Y) = -2 \log(1-Y)$ ,  $Y \in (0,1)$

Αρα  $w > 0$

### ΠΡΟΤΑΣΗ 2

Έστω τ.δ.  $X_1, \dots, X_n$  από συνεχή κατανομή  $F_\theta$ ,  $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}$ . Τότε

a. Η τ.μ.  $Q = -2 \sum_{i=1}^n \log F_\theta(X_i) \sim \chi_{2n}^2$

b. Η τ.μ.  $Q = -2 \sum_{i=1}^n \log(1 - F_\theta(X_i)) \sim \chi_{2n}^2$

### Απόδειξη

a.  $Q = \sum_{i=1}^n (-2 \log F_\theta(X_i)) \stackrel{\text{Πρόταση 1 β.}}{\sim} \sum_{i=1}^n \chi_2^2 \stackrel{\chi_2^2 \text{ ανεξάρτ.}}{\sim} \chi_{2n}^2$   
 $= \chi_{\sum_{i=1}^n 2}^2 = \chi_{2n}^2$   
αυτά κι αυτά

Αρα  $Y \sim U(0,1)$   $f_Y(y) = 1 \quad \forall y \in (0,1)$

Αρα ①  $f_2(z) = \frac{1}{2} e^{-z/2}$

$$f_{\chi^2_u}(x) = \frac{1}{\Gamma(\frac{u}{2}) 2^{u/2}} x^{u/2-1} e^{-x/2}$$

Για  $u=2$   $f_{\chi^2_2}(x) = \frac{1}{\Gamma(1) 2} x^0 e^{-x/2} = \frac{1}{2} e^{-x/2}$  ②

$\Gamma(1) = (1-1)! = 1$

Από ① και ②  $u=2 \Rightarrow -2 \log Y \sim \chi^2_2$

Θεωρώ τον μετασχηματισμό  $W = W(Y) = -2 \log(1-Y)$ ,  $Y \in (0,1)$

Αρα  $W > 0$

### ΠΡΟΤΑΣΗ 2

Έστω τ.δ  $X_1, \dots, X_n$  από συνεχή κατανομή  $F_\theta$ ,  $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}$ . Τότε

a. Η τ.μ  $Q = -2 \sum_{i=1}^n \log F_\theta(X_i) \sim \chi^2_{2n}$

b. Η τ.μ.  $Q = -2 \sum_{i=1}^n \log(1 - F_\theta(X_i)) \sim \chi^2_{2n}$

Απόδειξη

a.  $Q = -2 \sum_{i=1}^n \log F_\theta(X_i) \xrightarrow{\text{Πρόταση 1 β.}} \sum_{i=1}^n \chi^2_2 \xrightarrow{\text{Αρα } \chi^2 \text{ ανεξάρτ}} \chi^2_{2n}$   
 $= \chi^2_{\sum_{i=1}^n 2} = \chi^2_{2n}$