

41. (α) Ορίζω την τυχαία μεταβλητή  $Y := 2\theta X \Rightarrow X = \frac{Y}{2\theta} \Rightarrow \frac{dX}{dY} = \frac{1}{2\theta}$

$$f_X(x) = \theta e^{-\theta x},$$

$$f_Y(y) = f_X(y) \left| \frac{dX}{dY} \right| = \theta e^{-\theta y/2\theta} \cdot \frac{1}{2\theta} = \frac{1}{2} \cdot e^{-y/2}.$$

$$W = 2\theta \cdot \sum_{i=1}^n X_i = \sum_{i=1}^n Y_i \sim \chi^2_{2n}.$$

$$(\beta) P(q_1 \leq W \leq q_2) = 1 - \alpha \Rightarrow P\left(q_1 \leq 2\theta \sum_{i=1}^n X_i \leq q_2\right) = 1 - \alpha.$$

Για τη  $\chi^2$  παίρνουμε διάστημα ίσων ουρών

$$\Rightarrow \chi^2_{2n-1, \frac{\alpha}{2}} \leq 2\theta \sum_{i=1}^n X_i \leq \chi^2_{2n, \frac{\alpha}{2}} \Rightarrow \frac{1}{2 \sum_{i=1}^n X_i} \cdot \chi^2_{2n-1, \frac{\alpha}{2}} \leq \theta \leq \frac{1}{2 \sum_{i=1}^n X_i} \cdot \chi^2_{2n, \frac{\alpha}{2}}.$$

$$(\gamma) \alpha = 0.10 \Rightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.05$$

$$\chi^2_{14, 0.95} = 6.571, \quad \chi^2_{14, 0.05} = 23.68.$$

$$n = 7, \quad \bar{X} = 93.6 = \frac{\sum_{i=1}^7 X_i}{7} \Rightarrow \sum_{i=1}^7 X_i = 655.2$$

Άρα ένα 90% Δ.Ε. για το  $\theta$  είναι το

$$\left( 6.571 \left( \frac{1}{2(655.2)} \right), 23.68 \left( \frac{1}{2(655.2)} \right) \right) = (0.05, 0.018).$$

$$42. (\alpha) \bar{X} = \frac{15 + \dots + 10}{8} = \frac{126}{8} = 15.75, \quad S_X^2 = \frac{1}{7} \cdot \sum_{i=1}^8 (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{7} (323.5) = 46.21$$

$$\bar{Y} = \frac{25 + \dots + 32}{10} = \frac{233}{10} = 23.3, \quad S_Y^2 = \frac{1}{9} \cdot \sum_{j=1}^{10} (Y_j - \bar{Y})^2 = \frac{1}{9} \cdot (834.1) = 92.68$$

Άρα μια εκτίμηση για την ποσότητα  $\frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2}$  είναι η

$$\frac{\hat{\sigma}_X^2}{\hat{\sigma}_Y^2} = \frac{S_X^2}{S_Y^2} = \frac{46.21}{92.68} = 0.499$$

$$(\beta) \frac{(n-1)S_X^2}{\sigma_X^2} \sim \chi^2_{n-1} \quad \perp \quad \frac{(m-1)S_Y^2}{\sigma_Y^2} \sim \chi^2_{m-1}$$

$$\Rightarrow \frac{\frac{(n-1)S_X^2}{\sigma_X^2} / (n-1)}{\frac{(m-1)S_Y^2}{\sigma_Y^2} / (m-1)} \sim F_{n-1, m-1} \Rightarrow \frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2} \cdot \frac{S_Y^2}{S_X^2} \sim F_{m-1, n-1}$$

$$\Rightarrow F_{m-1, n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S_X^2}{S_Y^2} \leq \frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2} \leq F_{m-1, n-1, \frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S_X^2}{S_Y^2}$$

Αντικαθιστώντας στην πιο πάνω σχέση τα δεδομένα της άσκησης,

$$\text{και αφού } F_{9,7,0.025} = 4.82 \quad \text{και } F_{9,7,0.975} = 0.2381,$$

ένα 95% Δ.Ε. για το λόγο  $\frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2}$  είναι το (0.119, 2.405).

43.  $X = \#$  των ατόμων που υποστηρίζουν τη θανατική ποινή

$$X \sim \text{Bin}(1234, p), \quad \hat{p} = \frac{X}{n} = \frac{864}{1234} = 0.70$$

$$X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

$$f(\chi, p) = p^\chi (1-p)^{1-\chi} \Rightarrow \log f(\chi, p) = \chi \log p + (n-\chi) \log(1-p)$$

$$\frac{\partial}{\partial p} \log f(\chi, p) = \frac{\chi}{p} - \frac{1-\chi}{1-p}, \quad \frac{\partial^2}{\partial p^2} \log f(\chi, p) = -\frac{\chi}{p^2} - \frac{1-\chi}{(1-p)^2}$$

$$\begin{aligned} I(p) &= -E\left(\frac{\partial^2}{\partial p^2} \log f(\chi, p)\right) = \frac{1}{p^2} E(X) + \frac{1}{(1-p)^2} (1-E(X)) \\ &= \frac{p}{p^2} + \frac{1-p}{(1-p)^2} = \frac{1}{p} + \frac{1}{1-p} = \frac{1-p+p}{p(1-p)} = \frac{1}{p(1-p)} \end{aligned}$$

$$\sigma^2(p) = \frac{1}{nI(p)} = \frac{p(1-p)}{n} \Rightarrow \sigma(p) = \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$\frac{\hat{p}-p}{\sigma(p)} \stackrel{D}{\Rightarrow} N(0,1)$$

Άρα ένα  $(1-\alpha)\%$  διάστημα εμπιστοσύνης για το  $p$  είναι το  $\hat{p} \pm z_{\alpha/2} \cdot \sigma(\hat{p})$

$z_{0.05/2} = 1.96$ ,  $\hat{p} = 0.70$ , επομένως το ζητούμενο Δ.Ε. είναι το (0.674, 0.726).

44.  $X \sim N(\mu, 4.84)$

$$z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sqrt{4.84}}{\sqrt{n}} = 0.4 \quad \stackrel{\alpha=0.05}{\Rightarrow} \quad (1.96) \cdot \frac{\sqrt{4.84}}{\sqrt{n}} = 0.4$$

$$\Rightarrow \frac{(1.96)^2 (4.84)}{(0.4)^2} = n \Rightarrow n = 116.21$$

45. (α)  $X_1, \dots, X_n \sim U(0, \theta)$

$$f(x_i, \theta) = \frac{1}{\theta}, \quad 0 \leq x_i \leq \theta$$

$$\Rightarrow F_{X_i}(x_i) = P(X_i \leq x_i) = \begin{cases} 0 & , x_i \leq 0 \\ x_i/\theta & , 0 < x_i < \theta \\ 1 & , x_i \geq \theta \end{cases}$$

$$Y_{(n)} = \max(X_1, \dots, X_n)$$

$$\Rightarrow F_{Y_{(n)}}(y) = \{F_X(y)\}^n = \begin{cases} 0 & , y \leq 0 \\ (y/\theta)^n & , 0 < y < \theta \\ 1 & , y \geq \theta \end{cases}$$

Η συνάρτηση ισχύος είναι η

$$\pi(\theta) = P(Y_{(n)} \leq 1.5 | \theta) = \begin{cases} \left(\frac{1.5}{\theta}\right)^n & , 1.5 < \theta \\ 1 & , 1.5 \geq \theta \end{cases}$$

(β) Το μέγεθος του ελέγχου δίνεται από την

$$\alpha = \sup_{\theta \in \Omega_0} \pi(\theta) = \sup_{\theta \geq 2} \left(\frac{1.5}{\theta}\right)^n = \left(\frac{1.5}{2}\right)^n = \left(\frac{3}{4}\right)^n$$

46. (α)  $Y$ : ο αριθμός ελαττωματικών προϊόντων στο δείγμα.  $Y \sim \text{Bin}(n, p)$

Η συνάρτηση ισχύος δίνεται από την

$$\pi(p) = P(Y \in C | H_0) = P(Y \geq 7 \text{ ή } Y \leq 1 | p) = P(Y \geq 7 | p) + P(Y \leq 1 | p).$$

$$P(Y \leq 1 | p) = \sum_{\kappa=0}^1 \binom{20}{\kappa} \cdot p^\kappa \cdot (1-p)^{20-\kappa} = \binom{20}{1} \cdot p \cdot (1-p)^{19} + \binom{20}{0} \cdot (1-p)^{20}$$

$$P(Y \geq 7 | p) = 1 - P(Y \leq 6) = 1 - \sum_{\kappa=0}^6 \binom{20}{\kappa} \cdot p^\kappa \cdot (1-p)^{20-\kappa}$$

Επομένως έχουμε

$$\pi(0) = 1, \quad \pi(0.1) = 0.394,$$

$$\pi(0.2) = 0.1559, \quad \pi(0.3) = 0.3996,$$

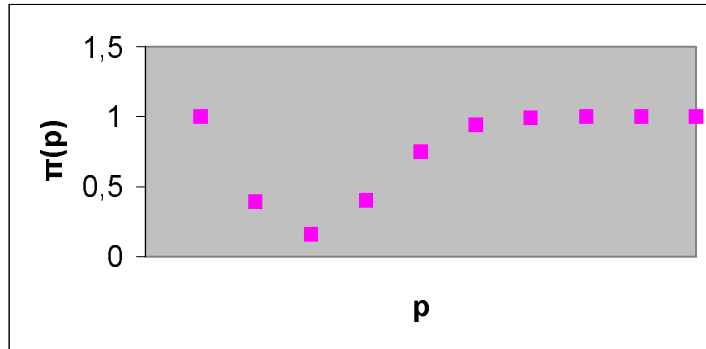
$$\pi(0.4) = 0.7505, \quad \pi(0.5) = 0.9424,$$

$$\pi(0.6) = 0.9935, \quad \pi(0.7) = 0.99974,$$

$$\pi(0.8) = 0.99998, \quad \pi(0.9) = 0.99999,$$

$$\pi(1) = 1$$

Έτσι η γραφική παράσταση της συνάρτησης ισχύος είναι η ακόλουθη:



$$(\beta) \alpha = \sup_{p \in \Omega_0} \{\pi(p)\} = \sup_{p=2/10} \{P(Y \geq 7 | p) + P(Y \leq 1 | p)\} = \pi(2/10) = 0.154.$$

47. (α) Σύμφωνα με το Λήμμα των Neyman - Pearson,

$$\frac{L_0}{L_1} \leq k \Rightarrow \frac{1}{2\chi} \leq k, \chi \in [0, 1] \Rightarrow \chi \geq k^*, \chi \in [0, 1]$$

$$\alpha = P(\text{απορρίπτω την } H_0 | H_0 \text{ αληθής}) = P(X \geq k^* | f(\chi) = f_0(\chi))$$

$$\stackrel{\alpha=0.10}{\Rightarrow} 0.10 = \int_{k^*}^1 1 d\chi = 1 - k^* \Rightarrow k^* = \frac{9}{10}.$$

Άρα απορρίπτω την  $H_0$  αν  $\chi \geq \frac{9}{10}$  (ισχυρότατος έλεγχος).

(β) Σφάλμα τύπου II =  $P(\text{μη απόρριψης της } H_0 | H_1 \text{ αληθής})$

$$= P\left(X < \frac{9}{10} | f(\chi) = f_1(\chi)\right) = \int_0^{9/10} 2\chi d\chi = \left(\frac{9}{10}\right)^2 = 0.81.$$

48. (α) Από το Λήμμα Neyman - Pearson,

$$\frac{L_0}{L_1} \leq k \Rightarrow \frac{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2}\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{2 \cdot 2}(x_i - \mu)^2}}{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{3}\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{2 \cdot 3}(x_i - \mu)^2}} \leq k$$

$$\Rightarrow \left(\frac{3}{2}\right)^{n/2} \cdot e^{-\frac{1}{12} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2} \leq k \Rightarrow \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \geq k^*$$

$$\alpha = P\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \geq k^* \mid \sigma^2 = 2\right) \Rightarrow \alpha = P\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{2} \geq \frac{k^*}{2}\right)$$

$$X_i \sim N(\mu, 2) \Rightarrow \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{2} \sim \chi_n^2$$

$$\therefore k^* \leq 2 \chi_{n,\alpha}^2$$

(ομοιομόρφως ισχυρότατος έλεγχος γιατί δεν εξαρτάται από την  $H_0$ ).

$$(β) n=8, \alpha=0.05 \Rightarrow k^* = 2 \chi_{8,0.05}^2 = 31.02$$

Άρα απορρίπτουμε την  $H_0$  αν  $\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \geq 31.02$ .

49.  $X_1, \dots, X_n \sim G(\alpha, \beta)$ .

Έστω  $\beta_2 > \beta_1$ .

$$\frac{L(\tilde{\chi} | \beta_2)}{L(\tilde{\chi} | \beta_1)} = \frac{\prod_{i=1}^n \left( \frac{1}{\beta_2^\alpha \cdot \Gamma(\alpha)} \cdot \chi_i^{\alpha-1} \cdot e^{-\chi_i/\beta_2} \right)}{\prod_{i=1}^n \left( \frac{1}{\beta_1^\alpha \cdot \Gamma(\alpha)} \cdot \chi_i^{\alpha-1} \cdot e^{-\chi_i/\beta_1} \right)} = \left( \frac{1/\beta_2^\alpha}{1/\beta_1^\alpha} \right) \cdot e^{\left( \frac{-1}{\beta_2} + \frac{1}{\beta_1} \right) \sum_{i=1}^n \chi_i}$$

$$= \left( \frac{\beta_1}{\beta_2} \right)^{\alpha n} \cdot e^{\left( \frac{1}{\beta_1} - \frac{1}{\beta_2} \right) \frac{\sum_{i=1}^n \chi_i}{n}} = \left( \frac{\beta_1}{\beta_2} \right)^{\alpha n} \cdot e^{n \left( \frac{1}{\beta_2} - \frac{1}{\beta_1} \right) (-\bar{X}_n)}$$

$$\beta_2 > \beta_1 \Rightarrow \frac{1}{\beta_2} < \frac{1}{\beta_1} \Rightarrow \frac{1}{\beta_2} - \frac{1}{\beta_1} < 0 \Rightarrow (-n) \left( \frac{1}{\beta_2} - \frac{1}{\beta_1} \right) > 0$$

$$\Rightarrow e^{\left( \frac{1}{\beta_2} - \frac{1}{\beta_1} \right) (-n)} > e^0 > 1$$

Άρα η  $\frac{L(\tilde{\chi} | \beta_2)}{L(\tilde{\chi} | \beta_1)}$  είναι μονότονη συνάρτηση του  $-\bar{X}_n$ .

Επομένως, σύμφωνα με σχετικό θεώρημα, η από κοινού κατανομή των  $X_1, \dots, X_n$  έχει μονότονο λόγο πιθανοφάνειας ως προς την  $-\bar{X}_n$ .

50. (α)  $H_0: \mu \geq 10$  ( $\Leftrightarrow \mu = 10$ )      προς       $H_1: \mu < 10$  ( $\Leftrightarrow \mu = \mu_1 < 10$ )  
 Από το Λήμμα Neyman – Pearson ,

$$\frac{L(\tilde{\chi} | H_0 \text{ αληθής})}{L(\tilde{\chi} | H_1 \text{ αληθής})} = \frac{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(\chi_i - 10)^2}}{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(\chi_i - \mu_1)^2}} \stackrel{n=4, \sigma^2=1}{=} e^{-\frac{1}{2} \left\{ \sum_{i=1}^4 (\chi_i - 10)^2 - \sum_{i=1}^4 (\chi_i - \mu_1)^2 \right\}}$$

$$= e^{-\frac{1}{2} \left\{ \sum_{i=1}^4 \chi_i^2 - 2(10) \sum_{i=1}^4 \chi_i + 100n - \sum_{i=1}^4 \chi_i^2 + 2\mu_1 \sum_{i=1}^4 \chi_i - 4\mu_1^2 \right\}}$$

$$= e^{-\frac{1}{2} \left\{ (20 - 2\mu_1) \sum_{i=1}^4 \chi_i + 4(\mu_1^2 - 100) \right\}} = e^{2(\mu_1^2 - 100)} \cdot e^{(10 - \mu_1) \sum_{i=1}^4 \chi_i}$$

$$\mu_1 < 10 \Rightarrow 10 - \mu_1 > 0 \Rightarrow e^{(10 - \mu_1) \sum_{i=1}^4 \chi_i} > e^0 = 1.$$

Άρα η οικογένεια κατανομών  $f(\chi, \mu)$  έχει την ιδιότητα του μονότονου πηλίκου πιθανοφάνειας και από σχετικό θεώρημα,

η περιοχή  $\frac{\sum_{i=1}^4 X_i}{4} \leq C$  δίνει ομοιομόρφως ισχυρότατο έλεγχο.

$$0.1 = \alpha = P(\bar{X} \leq C | \mu \geq 10) \Rightarrow 0.9 = P(\bar{X} \geq C | \mu \geq 10)$$

$$\Rightarrow 1 - P\left(\frac{\bar{X} - 10}{1/2} \geq C\right) = 0.9 \Rightarrow P\left(\frac{10 - \bar{X}}{1/2} \leq C\right) = 0.9$$

$$\Rightarrow \Phi\left(\frac{10 - C}{1/2}\right) = 0.9 \Rightarrow -2C + 20 = 1.285$$

$$\Rightarrow C = 9.358$$

Άρα η περιοχή  $\bar{X} \leq 9.358$  δίνει ομοιομόρφως ισχυρότατο έλεγχο.

(β) Η ισχύς του ελέγχου δίνεται από την

$$\gamma = P(\tilde{X} \in C | H_1 \text{ αληθής}) = P(\bar{X} \leq 9.358 | \mu = 9) = P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{1/2} \leq 9.358\right)$$

$$= \Phi\left(\frac{9.358 - 9}{1/2}\right) = \Phi(0.716) = \frac{0.7611 + 0.7642}{2} = 0.7626$$

(γ)  $H_0: \mu \geq 10$

$$P(\text{αποδοχής της } H_0) = P(\bar{X} \geq 9.358 | \mu = 11) = 1 - \Phi\left(\frac{9.358 - 11}{1/2}\right)$$

$$= \Phi\left(\frac{11 - 9.358}{1/2}\right) = \Phi(3.284) = 1 - P(Z > 3.284)$$

$$= 1 - 0.005 = 0.995$$

51.  $H_0: \theta \leq 1$  προς  $H_1: \theta > 1$

Έστω  $\theta_1 < \theta_2$ .

$$\frac{L(\tilde{\chi} | \theta_2)}{L(\tilde{\chi} | \theta_1)} = \frac{\prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta_2)}{\prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta_1)} = \left(\frac{\theta_2}{\theta_1}\right)^n \cdot \frac{\left(\prod_{i=1}^n \chi_i\right)^{\theta_2} \cdot \chi_i^n}{\left(\prod_{i=1}^n \chi_i\right)^{\theta_1} \cdot \chi_i^n} = \left(\frac{\theta_2}{\theta_1}\right)^n \cdot \left(\prod_{i=1}^n X_i\right)^{\theta_2 - \theta_1}$$

$$= \left(\frac{\theta_2}{\theta_1}\right)^n \cdot e^{\log\left(\prod_{i=1}^n X_i\right)^{\theta_2 - \theta_1}} = \left(\frac{\theta_2}{\theta_1}\right)^n \cdot e^{(\theta_2 - \theta_1) \sum_{i=1}^n \log X_i}$$

$\theta_2 < \theta_1 \Rightarrow \theta_2 - \theta_1 > 0$ , άρα η  $\frac{L(\tilde{\chi} | \theta_2)}{L(\tilde{\chi} | \theta_1)}$  είναι αύξουσα συνάρτηση

του  $\sum_{i=1}^n \log X_i$  και κατά συνέπεια, σύμφωνα με σχετικό θεώρημα, η περιοχή  $\sum_{i=1}^n \log X_i \geq C$  επιπέδου σημαντικότητας  $\alpha$  δίνει ομοιομόρφως ισχυρότατο έλεγχο.

$$\alpha = P\left(\sum_{i=1}^n \log X_i \geq C \mid H_0 \text{ αληθής}\right) = P\left(\sum_{i=1}^n \log X_i \geq C \mid \theta = 1\right).$$

Χρειάζομαι την κατανομή του  $\sum_{i=1}^n \log X_i$ .

$$f(\chi, \theta) = \theta \chi^{\theta-1}$$

$$\text{Ορίζω } 2Y = \log X \Leftrightarrow -2Y = -\log X$$

$$F_{2Y}(y) = P(2Y \leq y) = P\left(\log X \leq \frac{y}{2}\right) = P\left(X \leq e^{\frac{y}{2}}\right)$$

$$= \int_0^{\frac{y}{2}} \theta \chi^{\theta-1} d\chi = e^{\frac{\theta y}{2}}$$

$$f_{2Y}(y) = \frac{\theta}{2} \cdot e^{\frac{\theta y}{2}} \Rightarrow f_{-2Y}(y) = \frac{\theta}{2} \cdot e^{-\frac{\theta y}{2}}$$

$$\stackrel{\theta=1}{\Rightarrow} -2Y \sim \frac{1}{2} \cdot e^{-\frac{y}{2}} = \text{Eκ}\theta\left(\frac{1}{2}\right)$$

$$\text{Όμως } \text{Eκ}\theta\left(\frac{1}{2}\right) = \chi^2_{2n} \Rightarrow -2\sum_{i=1}^n \log X_i \sim \chi^2_{2n}.$$

$$\text{Άρα } \alpha = P\left(\sum_{i=1}^n \log X_i \geq C \mid H_0 \text{ αληθής}\right) = P\left(\chi^2_{2n} \leq -2C \mid \theta = 1\right)$$

$$\stackrel{n=8, \alpha=0.05}{\Rightarrow} P\left(\chi^2_{16} \leq -2C\right) = 0.05 \Rightarrow C = \frac{7.962}{-2} = -3.981$$

Συνεπώς ο ομοιομόρφως ισχυρότατος έλεγχος απορρίπτει την  $H_0$  όταν

$$\sum_{i=1}^8 \log X_i \geq -3.981 \text{ (ο.ε.δ.)}$$

52. Με το Λήμμα των Neyman – Pearson, αν θεωρήσω την εναλλακτική υπόθεση ως απλή, και παρατηρήσω ότι η κρίσιμη περιοχή δεν εξαρτάται από αυτήν, τότε έχω ομοιομόρφως ισχυρότατο έλεγχο.

Εδώ,

$H_0: \theta = 0$  προς  $H_1: \theta > 0$  και θεωρώ (N-P)  $\theta = \theta_1 > 0$ .

$$\frac{L_0}{L_1} \leq k \Rightarrow \frac{1 + (\chi - \theta)^2}{1 + \chi^2} \leq k$$

$$\Rightarrow 1 + \chi^2 - 2\theta_1\chi + \theta_1^2 \leq k + k\chi^2 \Rightarrow \chi^2(1-k) - 2\theta_1\chi + \theta_1^2 + 1 \leq k$$

Άρα η κρίσιμη περιοχή εξαρτάται από το  $\theta_1$  δηλαδή από την εναλλακτική υπόθεση και κατά συνέπεια δεν υπάρχει Ο.Ι.Ε. των πιο πάνω υποθέσεων.

53. (α) Από το Λήμμα Neyman - Pearson,

$$\frac{L_0}{L_1} \leq k \Rightarrow \frac{\prod_{i=1}^n \frac{1}{8\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{128}(\chi_i - 80)^2}}{\prod_{i=1}^n \frac{1}{8\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{128}(\chi_i - 76)^2}} = e^{-\frac{1}{128} \left[ \sum_{i=1}^n (\chi_i - 80)^2 - \sum_{i=1}^n (\chi_i - 76)^2 \right]} \leq k$$

$$-\frac{1}{128} \left\{ \sum_{i=1}^n (\chi_i - 80)^2 - \sum_{i=1}^n (\chi_i - 76)^2 \right\} = -\frac{1}{128} \left\{ -2(80) \sum_{i=1}^n \chi_i + 80^2 + 2(76) \sum_{i=1}^n \chi_i - 76^2 \right\}$$

$$= -\frac{1}{128} \left\{ -8 \sum_{i=1}^n \chi_i + 624 \right\} = \frac{1}{16} \sum_{i=1}^n \chi_i - \frac{39}{8}$$

Άρα έχουμε

$$e^{\frac{1}{16} \sum_{i=1}^n \chi_i - \frac{39}{8}} \leq k \Rightarrow \frac{1}{16} \cdot \sum_{i=1}^n \chi_i \leq \log k + \frac{39}{8}$$

$$\Rightarrow \bar{X} = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n \chi_i \leq \frac{16}{n} \left( \log k + \frac{39}{8} \right) := c$$

$\therefore C = \left\{ \underset{\sim}{\chi} : \bar{X} \leq c \right\}$  ορίζει ισχυρότατο έλεγχο,

$$(\beta) X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, 64) \Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{8/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

$$0.05 = \alpha = P(\text{απορρίπτω την } H_0 | H_0 \text{ αληθής})$$

$$= P(\bar{X} \leq c | \mu = 80) = \Phi \left( \frac{c - 80}{8/\sqrt{n}} \right)$$

$$\Rightarrow \frac{-c + 80}{8/\sqrt{n}} = 1.65 \text{ (από τους πίνακες)} \quad [*]$$

$$0.05 = \beta \Rightarrow 1 - 0.05 = P \left( \underset{\sim}{\chi} \in C | H_1 \text{ αληθής} \right)$$



$$\begin{aligned} \Rightarrow 0.95 &= P(\bar{X} \leq c | \mu = 76) = \Phi\left(\frac{c-76}{8/\sqrt{n}}\right) \\ \Rightarrow \frac{c-76}{8/\sqrt{n}} &= 1.65 \quad (\text{από τους πίνακες}) \quad [**] \\ [*] + [**] &\Rightarrow -c + 80 + c - 76 = 2(1.65) \cdot \frac{8}{\sqrt{n}} \Rightarrow n \approx 43 \\ \stackrel{[*]}{\Rightarrow} c &= 80 - \frac{8}{\sqrt{43}}(1.65) \Rightarrow c \approx 78 \end{aligned}$$

54. (α) Από σχετικό θεώρημα,

αν  $\mu_1 < \mu_2$  και  $\frac{L(\tilde{\chi} | \mu_2)}{L(\tilde{\chi} | \mu_1)}$  αύξουσα συνάρτηση του  $T$ , τότε η περιοχή

$T \geq c$ , επιπέδου σημαντικότητας  $\alpha$ , δίνει ομοιομόρφως ισχυρότατο έλεγχο.  
Έστω  $\mu_1 < \mu_2$ .

$$\frac{L(\tilde{\chi} | \mu_2)}{L(\tilde{\chi} | \mu_1)} = \frac{\prod_{i=1}^{10} \frac{e^{-\mu_2} \cdot \mu_2^{\chi_i}}{\chi_i!}}{\prod_{i=1}^{10} \frac{e^{-\mu_1} \cdot \mu_1^{\chi_i}}{\chi_i!}} = \prod_{i=1}^{10} \left(\frac{\mu_2}{\mu_1}\right)^{\chi_i} \cdot e^{10(\mu_1 - \mu_2)} = \left(\frac{\mu_2}{\mu_1}\right)^{\sum_{i=1}^{10} X_i} \cdot e^{10(\mu_1 - \mu_2)}$$

Όμως  $\mu_2 > \mu_1 \Rightarrow \frac{\mu_2}{\mu_1} > 1$ .

Άρα  $\frac{L(\tilde{\chi} | \mu_2)}{L(\tilde{\chi} | \mu_1)}$  αύξουσα συνάρτηση του  $\sum_{i=1}^{10} X_i$ .

Συνεπώς ο ομοιομόρφως ισχυρότατος έλεγχος για

$H_0: \mu = \frac{1}{2}$  προς  $H_1: \mu > \frac{1}{2}$  δίνεται από τη σ.σ.  $\sum_{i=1}^{10} X_i \cdot \left(\sum_{i=1}^{10} X_i \geq c\right)$ .

$$(\beta) \alpha = P(\text{απορρίπτω την } H_0 | H_0 \text{ αληθής}) = P\left(\sum_{i=1}^{10} X_i \geq c | \mu = \frac{1}{2}\right)$$

$$X_i \sim P(\mu) \Rightarrow \sum_{i=1}^{10} X_i \sim P(10\mu) \stackrel{\mu=\frac{1}{2}}{=} P(5).$$

$$\text{Για } \alpha = 0.068, \quad P\left(\sum_{i=1}^{10} X_i \geq c | \mu = \frac{1}{2}\right) = 0.068$$

Μετά από υπολογισμούς, βρίσκουμε  $c = 9$ .

Άρα η κρίσιμη περιοχή είναι της μορφής  $\sum_{i=1}^{10} X_i \geq 9$ .

(γ) Η συνάρτηση ισχύος δίνεται από την

$$\pi(\mu) = P(\tilde{\chi} \in C | \mu) = P\left(\sum_{i=1}^{10} X_i \geq 9\right) = 1 - \sum_{k=0}^8 \frac{(10\mu)^k \cdot e^{-10\mu}}{k!}.$$

55.  $X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, 5)$ .

$H_0 : \mu = 162$  προς  $H_1 : \mu \neq 162$ .

Εκτιμήτρια Μέγιστης Πιθανοφάνειας όταν ισχύει η  $H_0 : \hat{\mu} = \mu_0$

Εκτιμήτρια Μέγιστης Πιθανοφάνειας γενικά :  $\hat{\mu} = \bar{X}$ .

$$\lambda = \frac{\sup_{\mu=\mu_0} L(\mu | \tilde{\chi})}{\sup_{\mu=\bar{X}} L(\mu | \tilde{\chi})} = \dots = e^{-\frac{1}{2\sigma^2} n(\bar{X}-\mu_0)^2} = e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{\bar{X}-\mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\right)^2} = e^{-\frac{1}{2} z^2}.$$

Απορρίπτω την  $H_0$  όταν  $\lambda \leq c \Leftrightarrow e^{-\frac{1}{2} z^2} \leq c \Leftrightarrow z^2 \geq c^*$

δηλαδή όταν  $|z| = \left| \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right| = \left| \frac{161.1 - 162}{\sqrt{5}/\sqrt{20}} \right| = 1.8 \geq z_{\alpha/2}$ .

(α) Σε επίπεδο 10%,  $z_{\alpha/2} = z_{0.05} = 1.645 < 1.8 \Rightarrow$  απορρίπτω την  $H_0$ .

(β) Σε επίπεδο 5%,  $z_{\alpha/2} = z_{0.025} = 1.96 > 1.8 \Rightarrow$  δεν απορρίπτω την  $H_0$ .

(γ) p-value =  $P(|z| \geq 1.8) = P(z \leq -1.8) + P(z \geq 1.8) = 2(1 - P(z \leq 1.8))$   
 $= 2(1 - 0.9641) = 0.0718$ .

56, Όταν ισχύει η  $H_0$ ,  $\hat{\mu} = \mu_0$ ,  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n (X_i - \mu_0)^2$ .

Γενικά για όλο τον παραμετρικό χώρο,  $\hat{\mu} = \bar{X}$ ,  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ .

$$\lambda = \frac{L(\tilde{\chi} | \mu_0)}{L(\tilde{\chi} | \mu)} = \dots = \left( \frac{1}{1 + \frac{n(\bar{X} - \mu_0)^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}} \right)^{n/2} = \left( \frac{1}{1 + \frac{t^2}{(n-1)}} \right)^{n/2},$$

$$\text{όπου } t = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)}{\sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{(n-1)}}} = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}}.$$

Απορρίπτω την  $H_0$ , όταν  $\lambda \leq k \Leftrightarrow t^2 \geq c$  ή  $t \leq -c_1$ ,  
δηλαδή όταν  $t \leq -t_{n-1, \alpha}$ .

Εδώ,  $n=17$ ,  $\alpha=0.10$ ,  $\bar{X}=324.8$ ,  $S=40$ .

$$t = \frac{324.8 - 335}{40/\sqrt{17}} = -1.051$$

$-t_{n-1, \alpha} = -t_{16, 0.1} = -1.337$ , δηλαδή δεν απορρίπτω την  $H_0$ .

57. Από την άσκηση 56., απορρίπτω την  $H_0$  όταν  $t \geq t_{n-1, \alpha}$ .

$$t = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} = \frac{1.84 - 1.8}{2.2/\sqrt{121}} = 0.2$$

$$t_{n-1, \alpha} = t_{120, 0.1} = 1.282 \text{ (προσέγγιση από την κανονική)}$$

Άρα σε επίπεδο σημαντικότητας 0.1, δεν απορρίπτω την  $H_0$ .

$$p\text{-value} = P(t_{120} > 0.2) = P(Z > 0.2) = 0.4207.$$

Άρα για  $\alpha > 0.4207$ , απορρίπτω την  $H_0$ .

58.  $X_1, \dots, X_n \sim \text{Eκ}\theta(\theta) \Rightarrow f(\chi, \theta) = \theta \cdot e^{-\theta\chi}$   
 $H_0: \theta = \theta_0$  προς  $H_1: \theta \neq \theta_0$ .

Εκτιμήτρια Μέγιστης Πιθανοφάνειας όταν ισχύει η  $H_0: \hat{\theta} = \theta_0$ .  
 Για την Εκτιμήτρια Μέγιστης Πιθανοφάνειας για ολόκληρο τον παραμετρικό

χώρο,  $L(\chi, \theta) = \theta^n \cdot e^{-\theta \sum_{i=1}^n X_i} \Rightarrow \log L(\chi, \theta) = n \log \theta - \theta \sum_{i=1}^n X_i$   
 $\Rightarrow S(\theta) = \frac{n}{\theta} - \sum_{i=1}^n X_i \stackrel{S(\theta)=0}{\Rightarrow} \hat{\theta} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n X_i} = \frac{1}{\bar{X}}$

Άρα,

$$\lambda = \frac{\sup_{\theta \in \Theta_0} L(\theta | \chi)}{\sup_{\theta \in \Theta} L(\theta | \chi)} = \frac{\theta_0^n \cdot e^{-\theta_0 \sum_{i=1}^n X_i}}{\left(\frac{1}{\bar{X}}\right)^n \cdot e^{-\frac{1}{\bar{X}} \sum_{i=1}^n X_i}} = (\bar{X} \theta_0)^n \cdot e^{\sum_{i=1}^n X_i \left(\frac{1}{\bar{X}} - \theta_0\right)}$$

$$= (\bar{X} \theta_0)^n \cdot e^{(n - n \theta_0 \bar{X})} = (\theta_0 \bar{X} \cdot e^{-\theta_0 \bar{X}})^n \cdot e^n, \text{ φθίνουσα συνάρτηση του } \bar{X}$$

Άρα απορρίπτω την  $H_0$  όταν  $\lambda \leq k \Leftrightarrow (\theta_0 \bar{X} \cdot e^{-\theta_0 \bar{X}})^n \cdot e^n \leq k$ ,

δηλαδή όταν  $\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \leq c_1^*$  ή  $\bar{X} \geq c_2^* \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n X_i \geq c_1$  ή  $\sum_{i=1}^n X_i \leq c_2$ .

59. Στο θεώρημα Neyman-Pearson, απλή προς απλή υπόθεση και έχουμε ότι  
 όταν ισχύει η  $H_0$ ,  $L_0 = \prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta_0)$ ,

ενώ όταν ισχύει η  $H_1$ ,  $L_1 = \prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta_1)$ .

Η κρίσιμη περιοχή είναι τότε η  $\frac{L_0}{L_1} \leq k$  (1)

Όταν έχω απλή προς απλή υπόθεση στον έλεγχο πηλίκου πιθανοφάνειας,

$$\lambda = \frac{\sup_{\theta \in \Theta_0} \prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta)}{\sup_{\theta \in \Theta_1} \prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta)} = \frac{\prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta_0)}{\prod_{i=1}^n f(\chi_i, \theta_1)} = \frac{L_0}{L_1}$$

Απορρίπτω τότε την  $H_0$  όταν  $\lambda \leq k \Leftrightarrow \frac{L_0}{L_1} \leq k$  (2)

Από τις (1) και (2) συμπεραίνουμε ότι ο έλεγχος πηλίκου πιθανοφάνειας για έλεγχο απλής προς απλή υπόθεση, οδηγεί στην ίδια κρίσιμη περιοχή με αυτήν που δίνεται από το θεώρημα Neyman-Pearson.

60.  $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta_1, \theta_3)$ ;  $Y_1, \dots, Y_m \sim N(\theta_2, \theta_4)$ .

$H_0: \theta_1 = \theta_2; \theta_3 = \theta_4$  προς  $H_1: \theta_1 \neq \theta_2; \theta_3 \neq \theta_4$ .

$$L(\underline{x}, \theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4) = \left(\frac{1}{2\pi\theta_3}\right)^{n/2} \cdot e^{-\frac{1}{2\theta_3} \sum_{i=1}^n (x_i - \theta_1)^2} \cdot \left(\frac{1}{2\pi\theta_4}\right)^{m/2} \cdot e^{-\frac{1}{2\theta_4} \sum_{j=1}^m (y_j - \theta_2)^2}.$$

Όταν ισχύει η  $H_0$ ,  $\theta_1 = \theta_2$ ,  $\theta_3 = \theta_4$  και οι Ε.Μ.Π. των  $\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4$  είναι

$$\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_2 = \frac{\sum_{i=1}^n X_i + \sum_{j=1}^m Y_j}{n+m} = \frac{n\bar{X} + m\bar{Y}}{n+m}$$

$$\text{και } \hat{\theta}_3 = \hat{\theta}_4 = \frac{1}{n+m} \left( \sum_{i=1}^n (X_i - \hat{\theta})^2 + \sum_{j=1}^m (Y_j - \hat{\theta})^2 \right)$$

Για ολόκληρο τον παραμετρικό χώρο οι αντίστοιχες Ε.Μ.Π. είναι

$$\hat{\theta}_1 = \bar{X}, \quad \hat{\theta}_2 = \bar{Y},$$

$$\hat{\theta}_3 = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2, \quad \hat{\theta}_4 = \frac{1}{m} \cdot \sum_{j=1}^m (Y_j - \bar{Y})^2$$

$$\lambda = \frac{\sup_{\theta \in \Theta_0} L(\underline{x} | \theta)}{\sup_{\theta \in \Theta} L(\underline{x} | \theta)} =$$

$$\frac{\left(\frac{1}{2\pi}\right)^{\frac{n+m}{2}} \left(\frac{1}{\hat{\theta}_3}\right)^{\frac{n+m}{2}} \exp\left(-\frac{n+m}{2 \left\{ \sum_{i=1}^n (X_i - \hat{\theta})^2 + \sum_{j=1}^m (Y_j - \hat{\theta})^2 \right\}} \right)}{\left(\frac{1}{2\pi}\right)^{\frac{n+m}{2}} \left(\frac{1}{\hat{\theta}_3}\right)^{\frac{n}{2}} \left(\frac{1}{\hat{\theta}_4}\right)^{\frac{m}{2}} \exp\left(-\frac{n}{2 \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \cdot \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right) \exp\left(-\frac{m}{2 \sum_{j=1}^m (Y_j - \bar{Y})^2} \cdot \sum_{j=1}^m (Y_j - \bar{Y})^2\right)}$$

$$\text{Άρα } \lambda = \frac{\left(\frac{n+m}{\sum_{i=1}^n (X_i - \hat{\theta})^2 + \sum_{j=1}^m (Y_j - \hat{\theta})^2}\right)}{\left(\frac{n}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}\right)^{\frac{n}{2}} \cdot \left(\frac{m}{\sum_{j=1}^m (Y_j - \bar{Y})^2}\right)^{\frac{m}{2}}}$$

Όμως σύμφωνα με το θεώρημα του Wald, και αφού η  $H_0$  θέτει δύο

περιορισμούς,  $-2 \log \lambda \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{D} \chi_2^2$

απ' όπου βρίσκουμε και τον έλεγχο πηλίκου πιθανοφάνειας.

61. (α) Έστω  $\lambda$  ο έλεγχος πηλίκου πιθανοφάνειας,

$$L(\underline{\chi}) = \binom{n}{\chi_1 \chi_2 \dots \chi_k} \cdot p_1^{\chi_1} \cdot p_2^{\chi_2} \dots p_k^{\chi_k}$$

Βρίσκουμε τις Εκτιμήτριες Μεγίστης Πιθανοφάνειας :

Για ολόκληρο τον παραμετρικό χώρο,  $\hat{p}_i = \frac{X_i}{n}$ ,  $i=1, \dots, k$ .

Όταν ισχύει η  $H_0$ ,  $\hat{p}_i = p_{i0}$ ,  $i=1, \dots, k$ .

$$\text{Άρα, } \lambda = \frac{\sup_{\theta \in \Theta_0} L(\underline{P} | \underline{\chi})}{\sup_{\theta \in \Theta} L(\underline{P} | \underline{\chi})} = \frac{\frac{n}{\chi_1! \dots \chi_k!} \cdot \prod_{i=1}^k p_{i0}^{\chi_i}}{\frac{n}{\chi_1! \dots \chi_k!} \cdot \prod_{i=1}^k \left(\frac{X_i}{n}\right)^{\chi_i}} = \prod_{i=1}^k \left(\frac{np_{i0}}{\chi_i}\right)^{\chi_i}.$$

(β) Θεώρημα:

$$X_1, \dots, X_k \text{ ανεξάρτητα } \sim P(\lambda_i), \quad i=1, \dots, k \Rightarrow \sum_{i=1}^k X_i \sim \text{Mult}\left(n, \frac{\lambda_i}{\sum_{i=1}^k \lambda_i}\right)$$

$$\begin{aligned} \left| \right. \\ \mathbb{P}\left(X_1 = \chi_1, X_2 = \chi_2, \dots, X_k = \chi_k \mid \sum_{i=1}^k X_i = n\right) &= \frac{\mathbb{P}\left(X_1 = \chi_1, \dots, X_k = \chi_k, \sum_{i=1}^k X_i = n\right)}{\mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^k X_i = n\right)} \\ &= \frac{\mathbb{P}(X_1 = \chi_1) \dots \mathbb{P}(X_k = \chi_k)}{\mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^k X_i = n\right)} = \frac{\frac{1}{\chi_1!} \cdot e^{-\lambda_1} \cdot \lambda_1^{\chi_1} \dots \frac{1}{\chi_k!} \cdot e^{-\lambda_k} \cdot \lambda_k^{\chi_k}}{\frac{1}{n!} \cdot e^{-\sum \lambda_i} \cdot (\sum \lambda_i)^n} \\ &= \frac{n!}{\chi_1! \dots \chi_k!} \cdot \left(\frac{\lambda_1}{\sum \lambda_i}\right)^{\chi_1} \dots \left(\frac{\lambda_k}{\sum \lambda_i}\right)^{\chi_k} : \text{ πολυωνυμική κατανομή} \end{aligned}$$

Εδώ,

$$X_i \sim P(n_i \cdot \lambda_i); \quad X_1, X_2, X_3, X_4 \mid \sum_{i=1}^4 X_i = t \sim \text{Mult}(t, p_1, p_2, p_3, p_4)$$

$$H_0: \lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4$$

$$\Leftrightarrow H_0: p_1 = \frac{n_1 \cdot \lambda}{\sum_{i=1}^4 n_i \cdot \lambda} = \frac{n_1}{\sum_{i=1}^4 n_i} = \frac{120}{445}, \quad p_2 = \frac{n_2}{\sum_{i=1}^4 n_i} = \frac{100}{445}, \quad p_3 = \frac{100}{445}, \quad p_4 = \frac{125}{445}$$

Δίνεται ότι  $-2 \log \lambda \approx \sum_{i=1}^4 \frac{(X_i - tp_i)^2}{np_i} \sim \chi_{4-1}^2$  σύμφωνα με την υπόθεση.

Έτσι έχουμε

$$-2 \log \lambda \approx \frac{\left(X_1 - t \cdot \frac{120}{445}\right)^2}{t \cdot \frac{120}{445}} + \dots + \frac{\left(X_4 - t \cdot \frac{125}{445}\right)^2}{t \cdot \frac{125}{445}} \stackrel{t = \sum_{i=1}^4 X_i = 1180}{=} 81.22$$

Απορρίπτω την  $H_0$  όταν  $-2 \log \lambda > \chi_{4-1, \alpha}^2 = \chi_{3, 0.05}^2 = 7.814$ .

Άρα σε επίπεδο σημαντικότητας 5% απορρίπτω την  $H_0$ .

62.  $H_0: \theta_1 = \theta_2$  προς  $H_1: \theta_1 \neq \theta_2$

$$L(\theta_1, \theta_2 | \tilde{X}, \tilde{Y}) = \prod_{i=1}^{n_1} \theta_1 \cdot e^{-\theta_1 x_i} \cdot \prod_{j=1}^{n_2} \theta_2 \cdot e^{-\theta_2 y_j} = \theta_1^{n_1} \cdot \theta_2^{n_2} \cdot e^{-\theta_1 \sum_{i=1}^{n_1} X_i} \cdot e^{-\theta_2 \sum_{j=1}^{n_2} Y_j}$$

Ε.Μ.Π. για όλο τον παραμετρικό χώρο:  $\hat{\theta}_1 = \frac{1}{\bar{X}}$ ,  $\hat{\theta}_2 = \frac{1}{\bar{Y}}$ .

$$\text{Όταν ισχύει η } H_0, \theta_1 = \theta_2 = \theta \Rightarrow L(\theta, \tilde{X}, \tilde{Y}) = \theta^{n_1+n_2} \cdot e^{-\theta \left( \sum_{i=1}^{n_1} X_i + \sum_{j=1}^{n_2} Y_j \right)}$$

$$\Rightarrow l(\theta) = (n_1 + n_2) \log \theta - \theta \left( \sum_{i=1}^{n_1} X_i + \sum_{j=1}^{n_2} Y_j \right)$$

$$\Rightarrow S(\theta) = \frac{n_1 + n_2}{\theta} - \left( \sum X_i + \sum Y_j \right) \xrightarrow[S(\theta)=0]{\text{Ε.Μ.Π.}} \hat{\theta} = \frac{n_1 + n_2}{n_1 \cdot \bar{X} + n_2 \cdot \bar{Y}}$$

$$\begin{aligned} \text{Άρα } \lambda &= \frac{\left( \frac{n_1 + n_2}{n_1 \bar{X} + n_2 \bar{Y}} \right)^{n_1+n_2} \cdot e^{-\frac{n_1+n_2}{n_1 \bar{X} + n_2 \bar{Y}} \cdot (n_1 \bar{X} + n_2 \bar{Y})}}{\left( \frac{1}{\bar{X}} \right)^{n_1} \cdot e^{-\frac{1}{\bar{X}} n_1 \bar{X}} \cdot \left( \frac{1}{\bar{Y}} \right)^{n_2} \cdot e^{-\frac{1}{\bar{Y}} n_2 \bar{Y}}} \\ &= \frac{(n_1 + n_2)^{n_1+n_2}}{n_1^{n_1} \cdot n_2^{n_2}} \cdot \left( \frac{\sum X_i}{\sum X_i + \sum Y_j} \right)^{n_1} \cdot \left( \frac{\sum Y_j}{\sum X_i + \sum Y_j} \right)^{n_2} \\ &= c(n_1, n_2) \cdot \left( \frac{\sum X_i / \sum Y_j}{1 + \sum X_i / \sum Y_j} \right)^{n_1} \cdot \left( \frac{1}{1 + \sum X_i / \sum Y_j} \right)^{n_2} := c \cdot \alpha^{n_1} \cdot (1 - \alpha)^{n_2} \end{aligned}$$

που μπορεί να θεωρηθεί ως *Beta* κατανομή.

$$f_X(\chi) = \theta_1 \cdot e^{-\theta_1 \chi}$$

$$z := 2\theta_1 \chi \Rightarrow \chi = \frac{z}{2\theta_1} \Rightarrow d\chi = \frac{dz}{2\theta_1}$$

$$\text{Άρα } f_Z(z) = \theta_1 \cdot e^{-\theta_1 \cdot z/2\theta_1} \cdot \frac{1}{2\theta_1} = \frac{1}{2} \cdot e^{-\frac{z}{2}} \sim \text{Eκ}\theta\left(\frac{1}{2}\right) = \chi^2_2$$

$$\Rightarrow 2\theta_1 \sum_{i=1}^{n_1} X_i \sim \chi^2_{2n_1}, \quad \text{και} \quad 2\theta_2 \sum_{j=1}^{n_2} Y_j \sim \chi^2_{2n_2}$$

$$\text{Κάτω από την } H_0, \theta_1 = \theta_2, \frac{\frac{2\theta_1 \sum_{i=1}^{n_1} X_i}{2n_1}}{\frac{2\theta_2 \sum_{j=1}^{n_2} Y_j}{2n_2}} = \frac{\bar{X}}{\bar{Y}} \sim F_{2n_1, 2n_2}$$

Απορρίπτω την  $H_0$  για  $F_{2n_1, 2n_2} > F_{2n_1, 2n_2, \frac{\alpha}{2}}$  ή  $F_{2n_1, 2n_2} < F_{2n_1, 2n_2, 1 - \frac{\alpha}{2}}$ .