

ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ ΙΙΙ

Θεωρία 09

Δήμητρα Κυριακοπούλου

Τμήμα Οικονομικών Επιστημών

Εθνικό και Καποδιστριακό Πανεπιστήμιο Αθηνών



- Είδαμε ότι στην περίπτωση που θέλουμε να πραγματοποιήσουμε τον έλεγχο των υποθέσεων

$$H_0 : \theta \leq \theta_0$$

$$H_1 : \theta > \theta_0$$

μπορούμε πάλι να εφαρμόσουμε το λήμμα Neyman-Pearson, ώστε να βρούμε Ομοιόμορφο Ισχυρότατο Έλεγχο (ΟΙΕ) για τις απλές υποθέσεις

$$H_0 : \theta = \theta_0$$

$$H_1 : \theta = \theta_1 \quad \text{με } \theta_1 > \theta_0.$$

- Αν επιπλέον δείξουμε ότι η κρίσιμη περιοχή του ελέγχου δεν εξαρτάται από το θ_1 και ότι η συνάρτηση ισχύος $\pi(\theta)$ είναι αύξουσα ως προς θ , τότε ο έλεγχος είναι ΟΙΕ και για τον έλεγχο των υποθέσεων $H_0 : \theta \leq \theta_0$ έναντι $H_1 : \theta > \theta_0$.
- Αντίστοιχα για $H_0 : \theta \geq \theta_0$ έναντι $H_1 : \theta < \theta_0$: αν δείξουμε ότι η κρίσιμη περιοχή του ελέγχου δεν εξαρτάται από το θ_1 και ότι η συνάρτηση ισχύος $\pi(\theta)$ είναι φθίνουσα ως προς θ , τότε ο έλεγχος αυτών των υποθέσεων είναι ΟΙΕ.

- Γενικά στους ελέγχους υποθέσεων, δεν έχουμε κάποια συγκεκριμένη βάση για την επιλογή της τιμής της παραμέτρου θ στην εναλλακτική υπόθεση H_1 .
- Χρειαζόμαστε για αυτό το λόγο μια διαδικασία να ελέγχουμε σύνθετες υποθέσεις, κατά προτίμηση με έναν ΟΙΕ.
- Ένας τέτοιος βέλτιστος έλεγχος έχει τη μεγαλύτερη ισχύ από όλους τους ελέγχους σε επίπεδο σημαντικότητας α .
- Η ιδιότητα του μονότονου λόγου πιθανοφανειών (ΜΛΠ) παίζει σημαντικό ρόλο σε αυτό το κομμάτι της θεωρίας (σύνθετες υποθέσεις μονόπλευρων ελέγχων).
- Οικογένειες κατανομών που φέρουν την ιδιότητα του ΜΛΠ με επαρκές στατιστικό $T(X) = \sum_{i=1}^n x_i$ είναι: η Κανονική (με σ γνωστό), η Εκθετική, η Διωνυμική, η Poisson.

Έστω τυχαίο δείγμα (X_1, \dots, X_n) από πληθυσμό που ακολουθεί κατανομή $f(x; \theta)$, η οποία έχει μονότονο λόγο πιθανοφανειών (ΜΛΠ) ως προς τη στατιστική συνάρτηση $T = T(X)$. Τότε έχουμε τα εξής:

1. Για το πρόβλημα ελέγχου:

$$H_0 : \theta \leq \theta_0$$

$$H_1 : \theta > \theta_0$$

υπάρχει ΟΙΕ που ορίζεται από την κρίσιμη περιοχή:

$$C : \{x : T(X) > \kappa\}.$$

2. Για το πρόβλημα ελέγχου:

$$H_0 : \theta \geq \theta_0$$

$$H_1 : \theta < \theta_0$$

υπάρχει ΟΙΕ που ορίζεται από την κρίσιμη περιοχή:

$$C : \{x : T(X) < \kappa\}.$$

- Και στις δύο περιπτώσεις η σταθερά κ καθορίζεται έτσι ώστε:

$$P(\text{Σφάλμα Τύπου I} \mid \theta = \theta_0) = \alpha.$$

- Τότε, οι έλεγχοι με κρίσιμες περιοχές που δόθηκαν στα προηγούμενα είναι οι ΟΙΕ μεγέθους α και ικανοποιούν τη σχέση:

$$P(\text{Απορρίπτουμε την } H_0 \mid H_0) \leq \alpha, \quad \forall \theta \in H_0.$$

- Επίσης, στην περίπτωση 1. (στην προηγούμενη διαφάνεια):

$$H_0 : \theta \leq \theta_0$$

$$H_1 : \theta > \theta_1$$

για κάποια τιμή $\theta_1 > \theta_0$, θα λέμε ότι, αν $L(\theta_1, x)$ ικανοποιεί την ιδιότητα του ΜΛΠ ως προς $L(\theta_0, x)$, όσο υψηλότερη η παραστηρούμενη τιμή του $T(X)$, τόσο πιο πιθανό το $T(X)$ να προέρχεται από κατανομή με πιθανοφάνεια $L(\theta_1, x)$ παρά $L(\theta_0, x)$.

- Παρατήρηση:

Ουσιαστικά, ένας ΟΙΕ για τις υποθέσεις:

$$H_0 : \theta = \theta_0$$

$$H_1 : \theta > \theta_0$$

μπορεί να επεκταθεί στην περίπτωση του πιο γενικού μονόπλευρου ελέγχου, όπου:

$$H_0 : \theta \leq \theta_0$$

$$H_1 : \theta > \theta_0$$

για τον οποίο ισχύει ότι:

$$\alpha = \max P(\text{απορρίπτουμε } H_0 \mid \theta = \theta_0).$$

Αυτό ωστόσο αποτυγχάνει στον δίπλευρο έλεγχο υποθέσεων, όπου σε μια τέτοια περίπτωση δεν υπάρχει ΟΙΕ.

Τυχαιοποιημένος Έλεγχος

- Σε ορισμένες περιπτώσεις που δεν μπορούμε να επιτύχουμε ακριβώς το επίπεδο σημαντικότητας που θέλουμε, για παράδειγμα όταν η συνάρτηση πιθανότητας προέρχεται από διακριτή κατανομή, μπορούμε να πραγματοποιήσουμε τυχαιοποιημένο έλεγχο (randomized test).
- Έστω

$$\Psi(x) = P(\text{Απορρίψουμε } H_0) = \begin{cases} 1, & \sum_{i=1}^n x_i > \kappa \\ \gamma, & \sum_{i=1}^n x_i = \kappa \\ 0, & \sum_{i=1}^n x_i < \kappa \end{cases}$$

δηλαδή, αν $\sum_{i=1}^n x_i > \kappa$ θα απορρίψουμε την H_0 (με πιθανότητα 1), ενώ αν $\sum_{i=1}^n x_i = \kappa$ θα απορρίψουμε την H_0 με πιθανότητα γ .

- Η πιθανότητα να κάνουμε σφάλμα τύπου I, α , δίνεται από:

$$\begin{aligned} & P\left(\text{Απορρίψουμε } H_0 \mid \sum_{i=1}^n x_i > \kappa\right) P\left(\sum_{i=1}^n x_i > \kappa\right) \\ & + P\left(\text{Απορρίψουμε } H_0 \mid \sum_{i=1}^n x_i = \kappa\right) P\left(\sum_{i=1}^n x_i = \kappa\right) \\ & = 1 \times P\left(\sum_{i=1}^n x_i > \kappa \mid H_0\right) + \gamma \times P\left(\sum_{i=1}^n x_i = \kappa \mid H_0\right) \end{aligned}$$

- Αν θέλουμε $\alpha = 0.05$, τότε:

$$1 \times P\left(\sum_{i=1}^n x_i > \kappa \mid H_0\right) + \gamma \times P\left(\sum_{i=1}^n x_i = \kappa \mid H_0\right) = 0.05$$

από την οποία σχέση θα προκύψει η πιθανότητα γ .



- Παράδειγμα Διωνυμικής κατανομής:

Έστω τυχαίο δείγμα $(X_1, X_2, \dots, X_n) \sim B(p)$ με συνάρτηση κατανομής $f(x; p) = p^x (1 - p)^{1-x}$, $x = 0, 1$, $p \in [0, 1]$.

Και έστω ότι θέλουμε να ελέγξουμε την υπόθεση:

$$H_0 : p = 0.2$$

$$H_1 : p = 0.4$$

Έχουμε ότι η συνάρτηση πιθανοφάνειας δίνεται από:

$$\begin{aligned} L_p(x) &= \prod_{i=1}^n f(x_i; p) = \prod_{i=1}^n p^{x_i} (1 - p)^{1-x_i} \\ &= p^{\sum x_i} (1 - p)^{n - \sum x_i}. \end{aligned}$$



Οπότε ισχύει για το λόγο των πιθανοφανειών της H_1 προς την H_0 :

$$\begin{aligned}\lambda &= \frac{L_1(x)}{L_0(x)} = \frac{(0.4)^{\sum x_i} (0.6)^{n - \sum x_i}}{(0.2)^{\sum x_i} (0.8)^{n - \sum x_i}} \\ &= 2^{\sum x_i} \left(\frac{0.6}{0.8}\right)^n \left(\frac{0.6}{0.8}\right)^{-\sum x_i} \\ &= \left(\frac{2}{\frac{0.6}{0.8}}\right)^{\sum x_i} \left(\frac{0.6}{0.8}\right)^n \\ &= \left(\frac{8}{3}\right)^{\sum x_i} \left(\frac{3}{4}\right)^n,\end{aligned}$$

και άρα $\lambda(T)$ είναι αυστηρώς αύξουσα συνάρτηση ως προς $T = \sum x_i$ (οπότε ισχύει η ιδιότητα του ΜΛΠ).

Η περιοχή απόρριψης $\lambda > \kappa$ ισοδυναμεί με:

$$\sum x_i > \frac{\log \kappa - n \log \left(\frac{3}{4}\right)}{\log \left(\frac{8}{3}\right)} \iff$$

$$\sum x_i > \kappa^* \iff$$

$$C : \left\{ x_i \mid \sum x_i > \kappa^* \right\}.$$

Η τυχαία μεταβλητή:

$$Y = \sum x_i \sim B(n, p)$$

$$\begin{aligned} P(\text{Σφάλμα Τύπου I}) &= P(\text{Απορρίπτουμε την } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής}) \\ &= P\left(\sum x_i > \kappa^* \mid p = 0.2\right) \\ &= P(Y > \kappa \mid p = 0.2). \end{aligned}$$

Η συνάρτηση πιθανότητας είναι:

$$f(y; p) = P(Y = y) = \binom{n}{y} p^y (1-p)^{n-y}, \quad y = 0, 1, \dots, n.$$

Άρα,

$$\begin{aligned} P(Y > \kappa \mid p = 0.2) &= \sum_{y=\kappa+1}^n f(y; p) \\ &= 1 - P(Y \leq \kappa \mid p = 0.2) \\ &= \Pi(\kappa, p). \end{aligned}$$

Επομένως αναζητούμε τον αριθμό κ τέτοιο ώστε, η πιθανότητα να κάνουμε σφάλμα τύπου I:

$$P(Y > \kappa \mid p = 0.2) = \alpha.$$

Ας υποθέσουμε ότι $\alpha = 0.05$ και $n = 10$. Τότε, από τους πίνακες της Διωνυμικής συνάρτησης κατανομής, οι αθροιστικές πιθανότητες:

- Για $n = 10$, $\kappa = 4$:

$$\Pi(\kappa, p) = 1 - 0.9672 = 0.0328.$$

- Για $n = 10$, $\kappa = 3$:

$$\Pi(\kappa, p) = 1 - 0.8791 = 0.1209.$$

Οπότε:

$$\begin{aligned} P(Y = 4) &= f(4; 0.2) = 0.9672 - 0.8791 \\ &= 0.9672 - 0.8791 \\ &= 0.0881. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 P(\text{Απορρίπτουμε την } H_0 \mid p = 0.2) &= 0.05 \Rightarrow \\
 P(Y > 4 \mid p = 0.2) \times P(\text{Απορρίπτουμε την } H_0 \mid Y > 4) \\
 + P(Y = 4 \mid p = 0.2) \times P(\text{Απορρίπτουμε την } H_0 \mid Y = 4) &= 0.05 \Rightarrow \\
 0.0328 + 0.0881\gamma &= 0.05 \Rightarrow \\
 \gamma &= 0.1952.
 \end{aligned}$$

Το παραπάνω έχει προκύψει από τον τυχαιοποιημένο έλεγχο, όπου θα απορρίψουμε την H_0 αν $Y > 4$ ή θα δεχθούμε την H_0 αν $Y < 4$.

Αν $Y = 4$, τότε θα απορρίψουμε τη μηδενική υπόθεση με πιθανότητα γ , ενώ θα τη δεχθούμε με πιθανότητα $1 - \gamma$.



Κάτω από τη μηδενική υπόθεση:

$$Y = \sum x_i \sim B(n, p_0),$$

όπου

$$E(Y) = np_0,$$

$$\text{Var}(Y) = np_0q_0, \quad (q_0 = 1 - p_0)$$

Τότε:

$$z = \frac{\sum x_i - np_0}{\sqrt{np_0q_0}} = \frac{\bar{x} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0q_0}{n}}},$$

όπου κάτω από τη μηδενική υπόθεση:

$$z \sim N(0, 1).$$



Το κριτήριο για την κρίσιμη περιοχή είναι:

$$\sum x_i > \kappa \iff \bar{x} > \kappa^* \iff \frac{\bar{x} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}}} > \kappa^{**}.$$

Οπότε ισχύει:

$$P(z > \kappa^{**} | H_0) = \alpha \iff \kappa^{**} = z_\alpha \iff$$

$$\frac{\bar{x} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}}} > z_\alpha \iff$$

$$\bar{x} > z_\alpha \sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}} + p_0 \iff$$

$$\sum x_i > z_\alpha \sqrt{np_0 q_0} + np_0$$

$$= 1.645 \sqrt{10 \cdot 0.2 \cdot 0.8} + 10 \cdot 0.2$$

$$= 4.08.$$



Επίσης, από τον πίνακα της Διωνυμικής κατανομής για

$$n = 10, \quad p = 0.2$$

έχουμε τις αθροιστικές πιθανότητες:

$$P(4) = 1 - 9672 = 0.0328$$

$$P(3) = 1 - 8791 = 0.1209.$$

Άρα αν θέσουμε $\kappa = 4$, έχουμε την κρίσιμη περιοχή:

$$C : \sum_{i=1}^n x_i > 4,$$

που αντιστοιχεί σε επίπεδο σημαντικότητας $\alpha = 3.28\%$.

Αν θέσουμε $\kappa = 3$, έχουμε την κρίσιμη περιοχή:

$$C : \sum_{i=1}^n x_i > 3,$$

που δίνει επίπεδο σημαντικότητας $\alpha = 0.1209$ ή ισοδύναμα $\alpha = 12.09\%$.

Θεώρημα Karlin-Rubin

- Το Θεώρημα Karlin-Rubin (KR) μπορεί να θεωρηθεί ως μια επέκταση του λήμματος Neyman-Pearson για σύνθετες υποθέσεις.
- Σύμφωνα με το Θεώρημα: έστω ότι εξετάζουμε την υπόθεση:

$$H_0 : \theta \leq \theta_0$$

$$H_1 : \theta > \theta_0$$

και έστω ότι $T(X)$ είναι ένα επαρκές στατιστικό για το θ και ότι η οικογένεια κατανομών με άγνωστη παράμετρο θ έχει ΜΛΠ ως προς $T(X)$. Τότε, για κάθε κ , ο έλεγχος με κρίσιμη περιοχή $T(X) > \kappa$ είναι ΟΙΕ μεγέθους α , όπου α η πιθανότητα να κάνουμε Σφάλμα Τύπου I.

- Το Θεώρημα αυτό είναι γνωστό για το γενικό πρόβλημα ελέγχων σύνθετων υποθέσεων που έχουν την παραπάνω μορφή (right-sided alternative hypotheses).

• Άσκηση:

Έστω ότι $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta, 1)$. Να βρεθεί ΟΙΕ μεγέθους a

1. για την υπόθεση:

$$H_0 : \theta = \theta_0 \text{ vs } H_1 : \theta = \theta_1$$

όπου $\theta_1 > \theta_0$

2. για την υπόθεση:

$$H_0 : \theta = \theta_0 \text{ vs } H_1 : \theta > \theta_0$$

3. για την υπόθεση:

$$H_0 : \theta \leq \theta_0 \text{ vs } H_1 : \theta > \theta_0$$

(Εφαρμόστε το Θεώρημα Karlin-Rubin σε κάθε μία από τις τρεις αυτές υποθέσεις για να αποδείξετε ότι όλες χρησιμοποιούν την ίδια στατιστική ελέγχου και την ίδια κρίσιμη περιοχή.)

• Παράδειγμα:

Έστω τυχαίο δείγμα $(X_1, \dots, X_n) \sim \Gamma(p, \theta)$, με $p > 0$ γνωστό. Να βρεθεί ΟΙΕ για τις υποθέσεις:

$$H_0 : \theta \leq \theta_0$$

$$H_1 : \theta < \theta_0$$

Η Κατανομή Γάμμα ανήκει στην Εκθετική Οικογένεια Κατανομών και ισχύει:

$$f(x; \theta) = \exp \left\{ -\theta \sum_{i=1}^n x_i + np \log \theta \right\} \frac{1}{[\Gamma(p)]^n} \prod_{i=1}^n x_i^{p-1},$$

όπου η συνάρτηση $c(\theta) = \theta$ είναι γνησίως αύξουσα και $d(x) = -\sum_{i=1}^n x_i$.



Από το Θεώρημα Karlin-Rubin, ισχύει για την κρίσιμη περιοχή:

$$T(X) < \kappa \iff - \sum_{i=1}^n x_i < \kappa \iff$$

$$\sum_{i=1}^n x_i > \kappa^*.$$

Για $\theta = \theta_0$:

$$Y = \sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma(np, \theta_0).$$



• Παράδειγμα:

Έστω X_1, X_2, \dots, X_n τυχαίο δείγμα από την κατανομή Poisson(λ) και έστω ο έλεγχος:

$$H_0 : \lambda \leq \lambda_0$$

$$H_1 : \lambda > \lambda_0$$

Να δειχθεί ότι υπάρχει ΜΛΠ για την οικογένεια κατανομών:

$$f(x; \lambda) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}.$$

Έχουμε ότι για $\lambda_1 < \lambda_2$:

$$\frac{L_2}{L_1} = \frac{e^{-n\lambda_2} \frac{\lambda_2^{\sum x_i}}{\prod x_i!}}{e^{-n\lambda_1} \frac{\lambda_1^{\sum x_i}}{\prod x_i!}} = e^{n(\lambda_1 - \lambda_2)} \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right)^{\sum x_i},$$

που είναι αύξουσα συνάρτηση ως προς $T = \sum x_i$ και συνάρτηση του τυχαίου δείγματος μέσω του T .

- Παράδειγμα:

Έστω η συνάρτηση πιθανοφάνειας της Κανονικής κατανομής για τυχαίο δείγμα (X_1, X_2, \dots, X_n) :

$$L(\mu, \sigma^2; x) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma^2}\right)^{n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma}\right)^2 \right\}.$$

Και έστω ότι θέλουμε να κάνουμε τον έλεγχο ότι κάτω από τη μηδενική υπόθεση H_0 :

$$\begin{aligned}\hat{\mu}_{MLE} &= \bar{x} \\ \hat{\sigma}_{MLE}^2 &= \sigma_0^2\end{aligned}$$

ένω κάτω από την εναλλακτική H_1 ισχύει:

$$\begin{aligned}\hat{\mu}_{MLE} &= \bar{x} \\ \hat{\sigma}_{MLE}^2 &= \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2.\end{aligned}$$

Τότε η συνάρτηση πιθανοφάνειας κάτω από την H_0 είναι:

$$L_0 = \left(\frac{1}{2\pi\sigma_0^2} \right)^{n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma_0} \right)^2 \right\}$$

και κάτω από την H_1 :

$$\begin{aligned} L_1 &= \left(\frac{1}{2\pi\hat{\sigma}^2} \right)^{n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\hat{\sigma}} \right)^2 \right\} \\ &= \left(\frac{1}{2\pi\hat{\sigma}^2} \right)^{n/2} \exp \left\{ -\frac{n}{2} \right\}. \end{aligned}$$

Οπότε ο λόγος των πιθανοφανειών δίνεται από:

$$\frac{L_0}{L_1} = \left(\frac{\hat{\sigma}^2}{\sigma_0^2} \right)^{n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma_0} \right)^2 + \frac{n}{2} \right\}.$$

Θέτουμε:

$$\begin{aligned} T &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma_0} \right)^2 \\ &= \frac{\hat{\sigma}^2}{\sigma_0^2}. \end{aligned}$$

Τότε

$$\begin{aligned} \frac{L_0}{L_1} &= T^{n/2} \exp \left\{ \frac{n}{2} - \frac{n}{2} T \right\} \\ &= (Te^{1-T})^{n/2} < \kappa \Rightarrow \\ Te^{1-T} &< \kappa^* \Rightarrow \\ T &< t_1 \quad \acute{\eta} \quad T > t_2. \end{aligned}$$

Από το οποίο προκύπτει ότι:

$$\hat{S}_0^2 < \kappa_1 \quad \acute{\eta} \quad \hat{S}_0^2 > \kappa_2, \quad \hat{S}_0^2 = \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma_0} \right)^2.$$

Η πιθανότητα να κάνουμε Σφάλμα Τύπου I:

$$P(\text{Απορρίψουμε } H_0 \mid H_0) = \alpha$$
$$\left\{ \begin{array}{l} P(\hat{S}_0^2 < \kappa_1 \mid \sigma^2 = \sigma_0^2) \\ + P(\hat{S}_0^2 > \kappa_2 \mid \sigma^2 = \sigma_0^2) \end{array} \right\} = \alpha.$$

Όμως,

$$\hat{S}_0^2 = \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma_0} \right)^2 \sim \chi_{n-1}^2,$$

οπότε η μία κρίσιμη περιοχή είναι:

$$C_1 = \chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2,$$

και η δεύτερη:

$$C_2 = \chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2.$$



- Παράδειγμα:

Έστω $(X_1, X_2, \dots, X_n) \sim f(x; \theta) = \frac{1}{\theta} \exp\left\{-\frac{x}{\theta}\right\}$.

Και έστω ότι ο λόγος των πιθανοφανειών δίνεται από:

$$\lambda = \frac{L(x; \theta_0)}{L(x; \hat{\theta})}.$$

Αν θεωρήσουμε ότι:

$\hat{\theta} :=$ η εκτιμήτρια MLE της παραμέτρου θ .

Η συνάρτηση πιθανοφάνειας είναι η εξής:

$$L(x; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \frac{1}{\theta^n} \exp\left\{-\frac{1}{\theta} \sum x_i\right\},$$

και η λογαριθμική πιθανοφάνεια:

$$\mathcal{L}(x; \theta) = -n \log \theta - \frac{1}{\theta} \sum x_i.$$

Υπολογίζοντας την πρώτη παράγωγο και εξισώνοντας με το μηδέν:

$$\begin{aligned}\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \theta} &= 0 \Rightarrow \\ -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum x_i &= 0 \Rightarrow \\ \hat{\theta} &= \frac{\sum x_i}{n} = \bar{x}.\end{aligned}$$

Οπότε τώρα ο λόγος των πιθανοφανειών δίνεται από:

$$\begin{aligned}\lambda &= \frac{\frac{1}{\theta_0^n} \exp \left\{ -\frac{1}{\theta_0} \sum x_i \right\}}{\frac{1}{\bar{x}^n} \exp \left\{ -\frac{1}{\bar{x}} \sum x_i \right\}} = \left(\frac{\bar{x}}{\theta_0} \right)^n \frac{\exp \left\{ -\frac{1}{\theta_0} \sum x_i \right\}}{\exp \{-n\}} \\ &= \left(\frac{\bar{x}}{\theta_0} \right)^n \exp \left\{ n - \frac{n\bar{x}}{\theta_0} \right\} \\ &= \left(\frac{\bar{x}}{\theta_0} \right)^n \exp \left\{ n \left(1 - \frac{\bar{x}}{\theta_0} \right) \right\} \\ &= \left(\frac{1}{n\theta_0} \sum x_i \right)^n \exp \left\{ n \left(1 - \frac{\sum x_i}{n\theta_0} \right) \right\}.\end{aligned}$$

$$\lambda < \Lambda \iff \frac{1}{\kappa}x < \Lambda, \quad x : \sum x_i, \quad \kappa : n\theta_0$$

$$\iff x < x_1 \text{ ή } x > x_2.$$

Άρα η κρίσιμη περιοχή έχει την μορφή:

$$C : \sum x_i < \kappa_1 \text{ ή } \sum x_i > \kappa_2.$$

Προσδιορισμός των τιμών κ_1, κ_2 :

$$P(\text{Απορρίψουμε } H_0 \mid H_0 \text{ ισχύει}) = P\left(\sum x_i < \kappa_1 \text{ ή } \sum x_i > \kappa_2 \mid \theta = \theta_0\right)$$

$$= 1 - P\left(\kappa_1 \leq \sum x_i \leq \kappa_2 \mid \theta = \theta_0\right).$$

Όμως αν $X_1, \dots, X_n \sim \text{Exp}(\theta_0)$, τότε:

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma(n, \theta_0) : \quad f(x; \alpha, \beta) = \frac{1}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x/\beta}.$$

Έτσι:

$$\alpha = 1 - \int_{\kappa_1}^{\kappa_2} \frac{1}{\theta_0^n \Gamma(n)} x^{n-1} e^{-x/\theta_0} dx \iff$$

$$\int_{\kappa_1}^{\kappa_2} \frac{1}{\theta_0^n \Gamma(n)} x^{n-1} e^{-x/\theta_0} dx = 1 - \alpha.$$

Αν έχουμε ότι: $\alpha = 0.10$, $\theta_0 = 1$, $n = 10 \Rightarrow$

$$\kappa_1 = 5.45, \quad \kappa_2 = 15.7.$$



ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΔΗΜΟΚΡΑΤΙΑ
Εθνικό και Καποδιστριακό
Πανεπιστήμιο Αθηνών

- Παράδειγμα:

Έστω τυχαία μεταβλητή $X \sim N(\mu, 1)$, $f(x; \mu) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}(x - \mu)^2\right\}$
 και έστω ότι έχουμε να εξετάσουμε τον παρακάτω έλεγχο:

$$H_0 : \mu = \mu_0$$

$$H_1 : \mu = \mu_1$$

με $\mu_1 > \mu_0$.

$$\begin{aligned} \frac{L_1(x)}{L_0(x)} &= \exp\left\{\frac{1}{2\sigma^2}[(x - \mu_0)^2 - (x - \mu_1)^2]\right\} \\ &= \exp\left\{\frac{1}{2\sigma^2}[(\mu_0^2 - \mu_1^2) + 2x(\mu_1 - \mu_0)]\right\} \\ &= \exp\left\{\frac{1}{2\sigma^2}(\mu_0^2 - \mu_1^2)\right\} \exp\left\{\frac{x}{\sigma^2}(\mu_1 - \mu_0)\right\} > \kappa \\ \iff \exp\left\{\frac{x}{\sigma^2}(\mu_1 - \mu_0)\right\} > \kappa^* &= \kappa \exp\left\{\frac{1}{2\sigma^2}(\mu_0^2 - \mu_1^2)\right\} \\ \iff x > \kappa^{**} &= \sigma^2 \frac{\log \kappa^*}{\mu_1 - \mu_0} = k. \end{aligned}$$

Οπότε η κρίσιμη περιοχή ορίζεται ως:

$$C : x > k.$$

Για την εύρεση του k :

$$\begin{aligned} P(\text{Απορρίψουμε } H_0 \mid H_0 \text{ ισχύει}) &= P(x > k \mid \mu = \mu_0) \\ &= P\left(\frac{x - \mu_0}{\sigma} > \frac{k - \mu_0}{\sigma}\right) \\ &= P\left(z > \frac{k - \mu_0}{\sigma}\right) = \alpha \Rightarrow \\ \frac{k - \mu_0}{\sigma} &= z_\alpha \Rightarrow \\ k &= \sigma z_\alpha + \mu_0. \end{aligned}$$



Για την εύρεση ισχύος:

$$\begin{aligned}\beta &= P(\text{Αποδεχθούμε } H_0 \mid H_1 \text{ ισχύει}) \\ &= P(x \leq k \mid H_1 \text{ ισχύει}) \\ &= P(x \leq \sigma z_\alpha + \mu_0 \mid H_1 \text{ ισχύει}) \\ &= P\left(\frac{x - \mu_1}{\sigma} \leq \frac{\sigma z_\alpha + \mu_0 - \mu_1}{\sigma}\right) \\ &= P\left(z \leq z_\alpha - \frac{\mu_1 - \mu_0}{\sigma}\right)\end{aligned}$$

Και

$$\begin{aligned}\pi &= 1 - \beta = P\left(z > z_\alpha - \frac{\mu_1 - \mu_0}{\sigma}\right) \\ &= P(z > z_\alpha - \Delta), \quad \Delta = \frac{\mu_1 - \mu_0}{\sigma}.\end{aligned}$$

Στο παράδειγμά μας, $\sigma = 1$. Αν θέσουμε, επίσης, $\mu_1 = 1, \mu_0 = 0, \alpha = 0.05$:

$$\Delta = 1, \quad z_\alpha = 1.645,$$

οπότε

$$\pi = P(z > 0.65) \simeq 0.26.$$