

ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ ΙΙΙ

Θεωρία 07

Δήμητρα Κυριακοπούλου

Τμήμα Οικονομικών Επιστημών

Εθνικό και Καποδιστριακό Πανεπιστήμιο Αθηνών



- Στο κομμάτι αυτής της Θεωρίας δίνονται οι βασικές έννοιες των ελέγχων υποθέσεων.
- Για την κατανόηση όσων παρουσιάζονται, είναι απαραίτητη η γνώση των εννοιών:
 - της πιθανότητας,
 - της δεσμευμένης πιθανότητας,
 - των μετασχηματισμών των τυχαίων μεταβλητών,
 - του τυχαίου δείγματος,
 - της στατιστικής συνάρτησης και
 - της συνάρτησης πιθανοφάνειας.
- Ένας έλεγχος ονομάζεται **παραμετρικός** αν είναι γνωστή η συναρτησιακή μορφή της συνάρτησης κατανομής αλλά είναι άγνωστη η τιμή της παραμέτρου θ από την οποία εξαρτάται η κατανομή και οι υποθέσεις αφορούν σε αυτήν την παράμετρο (αν οι υποθέσεις αφορούν στη μορφή της κατανομής, τότε ο έλεγχος λέγεται μη παραμετρικός).

Έλεγχος Υπόθεσης (Hypothesis testing)

- Στους παραμετρικούς ελέγχους, η κλάση κατανομών στην οποία ανήκει η κατανομή που μελετάμε περιορίζεται στον παραμετρικό χώρο Θ , για τον οποίο προκύπτει μια διαμέριση σε δύο σύνολα Θ_0 και Θ_1 , τέτοια ώστε:

$$\Theta_0 \cup \Theta_1 = \Theta.$$

- Ένας γενικός έλεγχος υπόθεσης που αφορά σε μία παράμετρο θ μιας κατανομής έχει την εξής μορφή:

$$H_0 : \theta \in \Theta_0$$

$$H_1 : \theta \in \Theta_1$$

όπου H_0 καλείται ως μηδενική (ή αλλιώς αρχική) υπόθεση και H_1 ως εναλλακτική υπόθεση.

- Μια υπόθεση καλείται απλή (simple hypothesis) αν κάθε ένα από τα σύνολα $\Theta_i, i = 0, 1$ αποτελείται από ένα μόνο στοιχείο και σύνθετη (composite hypothesis) σε άλλη περίπτωση.
- Μια απλή υπόθεση είναι της μορφής:

$$H_0 : \theta = \theta_0$$

$$H_1 : \theta = \theta_1$$

- Αν η υπόθεση περιείχε το σύμβολο $< (\leq)$ ή $> (\geq)$ ή \neq τότε θα λέγαμε ότι πρόκειται για μια σύνθετη υπόθεση.
- Οι σύνθετες υποθέσεις που περιέχουν $< (\leq)$ ή $> (\geq)$ λέγονται **μονόπλευρες** (one-sided), ενώ οι υποθέσεις που περιλαμβάνουν \neq λέγονται **δίπλευρες** ή **αλλιώς αμφίπλευρες** (two-sided).

Σφάλματα Τύπου I και II

- Το σφάλμα τύπου I είναι όταν:
 - απορρίπτουμε την H_0 δεδομένου ότι η H_0 είναι αληθής.
 - Η πιθανότητα $\alpha = P(\text{σφάλμα τύπου I})$, που είναι το μέγεθος του ελέγχου, καλείται **επίπεδο σημαντικότητας**.
- Το σφάλμα τύπου II είναι όταν:
 - δεχόμαστε την H_0 δεδομένου ότι η H_1 είναι αληθής.
 - Συμβολίζουμε την πιθανότητα να έχουμε σφάλμα τύπου II με β , δηλαδή $\beta = P(\text{σφάλμα τύπου II})$.
- Συνήθως, η μηδενική υπόθεση είναι εκείνη για την οποία η λανθασμένη απόρριψή της προκαλεί μεγαλύτερους κινδύνους σε σχέση με τους κινδύνους που προκαλεί η λανθασμένη αποδοχή της.

- Η κρίσιμη περιοχή (critical area / region), η οποία καλείται και απορριπτική περιοχή της μηδενικής υπόθεσης, είναι:

$$X = \{x : x \in \mathbb{R}^n\}$$

δηλαδή

$$X \in C,$$

τέτοια ώστε να απορρίπτουμε την H_0 , όπου C είναι ένα υποσύνολο της κλάσης κατανομών που ανήκει η κατανομή που μελετάμε και περιέχει την άγνωστη παράμετρο.

- Ο κανόνας απόρριψης ή μη γίνεται μέσω μιας **ελεγχοσυνάρτησης** (test statistic), η οποία αντιστοιχεί στα σημεία $x \in \mathbb{R}^n$ είτε τις τιμές 0 ή 1, είτε κάποιο μέτρο πιθανότητας.
- Τα α και β είναι ανταγωνιστικά μεταξύ τους, δηλαδή όταν μικραίνει το α μεγαλώνει το β .

- Επίσης ισχύει ότι:

$$\alpha = P(X \in C \mid H_0) = \int_{x \in C} L_0(x) dx$$

και

$$\beta = P(X \in \bar{C} \mid H_1) = \int_{x \in \bar{C}} L_1(x) dx,$$

όπου $L_i(x)$ είναι η πιθανοφάνεια της παρατήρησης x αν $\theta = \theta_i$ και \bar{C} ένα άλλο υποσύνολο της κλάσης κατανομών.

- Να σημειωθεί ότι βάσει όλων των παραπάνω, αναφερόμαστε σε **μη τυχαιοποιημένο έλεγχο** (nonrandomized test), κατά τον οποίο η ελεγχοσυνάρτηση αντιστοιχεί στο σημείο $x \in \mathbb{R}^n$ μόνο τις τιμές 0 ή 1.
- Το πρόβλημα το οποίο αντιμετωπίζουμε είναι να αποφασίσουμε ποια από τις υποθέσεις είναι σωστή, με άλλα λόγια σε ποιο από τα σύνολα C, \bar{C} ανήκει η κατανομή που μελετάμε, που έχει παράμετρο θ .

- Η ισχύς του ελέγχου ορίζεται ως η πιθανότητα π που δίνεται από:

$$1 - \beta = P(X \in C | H_1) = \int_{x \in C} L_1(x) dx.$$

- Παράδειγμα:

Έστω συνάρτηση κατανομής:

$$f(x) = \begin{cases} (\theta + 1)x^\theta, & 0 \leq x \leq 1, \quad \theta > 0 \\ 0, & \text{αλλού} \end{cases}$$

και έστω ότι εξετάζουμε την εξής υπόθεση:

$$H_0 : \theta = 0$$

$$H_1 : \theta = 1$$

Τότε ισχύει ότι:

$$f_0(x) = 1,$$

$$f_1(x) = 2x.$$

Για $x \in [0, 1]$, η κρίσιμη περιοχή (στην οποία απορρίπτουμε την H_0) είναι $x > \frac{1}{2}$.

Επίσης, έχουμε ότι:

$$\begin{aligned} P_0 \left(x > \frac{1}{2} \right) &= 1 - P_0 \left(x \leq \frac{1}{2} \right) \\ &= 1 - \int_0^{1/2} dx \\ &= 1 - [x]_0^{1/2} \\ &= 1 - \frac{1}{2} \\ &= \frac{1}{2} \end{aligned}$$



και

$$\begin{aligned} P_1 \left(x > \frac{1}{2} \right) &= 1 - P_1 \left(x \leq \frac{1}{2} \right) \\ &= 1 - \int_0^{1/2} 2x dx \\ &= 1 - \left[x^2 \right]_0^{1/2} \\ &= 1 - \frac{1}{4} \\ &= \frac{3}{4}. \end{aligned}$$



ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΔΗΜΟΚΡΑΤΙΑ
Εθνικό και Καποδιστριακό
Πανεπιστήμιο Αθηνών

Οπότε:

$$\begin{aligned}\alpha &= P\left(x > \frac{1}{2} \mid \theta = 0\right) = \frac{1}{2}, \\ \beta &= P\left(x \leq \frac{1}{2} \mid \theta = 1\right) = \frac{1}{4}, \\ 1 - \beta &= P\left(x > \frac{1}{2} \mid \theta = 1\right) = \frac{3}{4}.\end{aligned}$$

Αν η κρίσιμη περιοχή ήταν $x > \frac{3}{4}$ τότε:

$$\begin{aligned}\alpha &= P\left(x > \frac{3}{4} \mid \theta = 0\right) = \frac{1}{4}, \\ \beta &= P\left(x \leq \frac{3}{4} \mid \theta = 1\right) = 0.5625, \\ 1 - \beta &= P\left(x > \frac{3}{4} \mid \theta = 1\right) = 0.4375.\end{aligned}$$



Και γενικά μπορούμε να θέσουμε το ερώτημα:

$$\kappa = ?, \quad \text{αν } \pi\chi \alpha = 0.15$$

δηλαδή αν η κρίσιμη περιοχή ορίζεται ως $x > \kappa$, να βρεθεί η τιμή του κ αν ισχύει ότι η πιθανότητα να κάνουμε σφάλμα τύπου I, ή με άλλα λόγια το επίπεδο σημαντικότητας, ισοδυναμεί με 0.15.

Τότε:

$$\alpha = P(x > \kappa \mid \theta = 0) = 0.15 \Rightarrow \kappa = 0.85$$

$$\beta = P(x \leq 0.85 \mid \theta = 1) = 0.81,$$

$$1 - \beta = P(x > 0.85 \mid \theta = 1) = 0.19.$$



Γενικά, στο Παράδειγμά μας αυτό, η κρίσιμη περιοχή είναι:

$$C = \{x \in [0, 1] \mid x > \kappa\}.$$

Αν $\alpha = 0.10$,

$$P(x > \kappa \mid \theta = 0) = 0.10 \Rightarrow \kappa = \frac{9}{10}.$$

Αν $\alpha = \alpha_0$,

$$\alpha_0 = P(x > \kappa_0 \mid \theta = 0)$$

$$= 1 - \kappa_0 \Rightarrow$$

$$\kappa_0 = 1 - \alpha_0.$$



Έλεγχος Μεγίστης Ισχύος

και το Θεμελιώδες Λήμμα των Neyman-Pearson

- Ο έλεγχος που μεγιστοποιεί το $1 - \beta$ για δεδομένο α καλείται έλεγχος μέγιστης ισχύος μεγέθους α
 - επειδή $\min \beta \iff \max (1 - \beta) := \text{ισχύς}$
- Στη συνέχεια διατυπώνεται το θεμελιώδες λήμμα των Neyman-Pearson, που αποτελεί την βάση της θεωρίας των ελέγχων υποθέσεων.
- Έστω (X_1, X_2, \dots, X_n) τυχαίο δείγμα από πληθυσμό που ακολουθεί κατανομή $f(x; \theta)$ και ας συμβολίσουμε με $\prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$ την από κοινού συνάρτηση πυκνότητας ή πιθανότητας του δείγματος.
- Έστω ότι θέλουμε να εξετάσουμε την απλή υπόθεση:

$$H_0 : \theta = \theta_0$$

$$H_1 : \theta = \theta_1$$

- Αν υπάρχει σταθερά κ και αντίστοιχη κρίσιμη περιοχή C μεγέθους α για την οποία ισχύει ότι ο λόγος των πιθανοφανειών του δείγματος κάτω από την εναλλακτική και μηδενική υπόθεση:

$$\frac{L_1(\theta_1; x)}{L_0(\theta_0; x)} > \kappa, \quad \text{εντός της } C$$

$$\frac{L_1(\theta_1; x)}{L_0(\theta_0; x)} \leq \kappa, \quad \text{εκτός της } C$$

τότε η κρίσιμη περιοχή C είναι κρίσιμη περιοχή ελέγχου μεγίστης ισχύος μεγέθους α για το εν λόγω πρόβλημα ελέγχου και η σταθερά κ λέγεται **κρίσιμο σημείο** ή **σημείο αποκοπής** (critical value).

- Ο έλεγχος που καθορίζεται από τις παραπάνω σχέσεις καλείται **ισχυρότατος έλεγχος (ΙΕ)** και ονομάζεται συνήθως και έλεγχος λόγου πιθανοφανειών (likelihood ratio test).
- Σημείωση: η σταθερά κ πρέπει να προσδιοριστεί έτσι ώστε ο έλεγχος να έχει πραγματικά μέγεθος α .

- Έστω δύο έλεγχοι με μέγεθος α :

$$P(x \in C \mid \theta_0) = P(x \in D \mid \theta_0) = \alpha.$$

- Τότε:

$$\begin{aligned}\pi_C - \pi_D &= P(x \in C \mid \theta_1) - P(x \in D \mid \theta_1) \\ &= P[x \in C \cap \bar{D} \mid \theta_1] + P[x \in C \cap D \mid \theta_1] \\ &\quad - \{P[x \in D \cap \bar{C} \mid \theta_1] + P[x \in C \cap D \mid \theta_1]\} \\ &= P[x \in C \cap \bar{D} \mid \theta_1] - P[x \in D \cap \bar{C} \mid \theta_1] \\ &= \int_{C \cap \bar{D}} L_1(x) dx - \int_{D \cap \bar{C}} L_1(x) dx\end{aligned}$$



- Ισχύει ότι:

$$C \cap \bar{D} \subseteq C$$

και

$$L_1(x) > \kappa L_0(x)$$

- Καθώς και ότι:

$$D \cap \bar{C} \subseteq \bar{C}$$

και

$$L_1(x) \leq \kappa L_0(x)$$



ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΔΗΜΟΚΡΑΤΙΑ
Εθνικό και Καποδιστριακό
Πανεπιστήμιο Αθηνών

• Άρα:

$$\begin{aligned}\pi_C - \pi_D &\geq \kappa \int_{C \cap \bar{D}} L_0(x) dx - \kappa \int_{D \cap \bar{C}} L_0(x) dx \\ &= \kappa \left[\int_{C \cap \bar{D}} L_0(x) dx - \int_{D \cap \bar{C}} L_0(x) dx \right] \\ &= \kappa \left[\int_{C \cap \bar{D}} L_0(x) dx + \int_{C \cap D} L_0(x) dx \right. \\ &\quad \left. - \int_{C \cap D} L_0(x) dx - \int_{D \cap \bar{C}} L_0(x) dx \right] \\ &= \kappa \left[\int_C L_0(x) dx - \int_D L_0(x) dx \right] \\ &= \kappa [P(x \in C | \theta_0) - P(x \in D | \theta_0)] \\ &= \kappa (\alpha - \alpha) \\ &= 0.\end{aligned}$$



• Παράδειγμα 1:

Έστω $(X_1, X_2, \dots, X_{10}) = (1, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0)$ τυχαίο δείγμα από κατανομή $B(n, p)$:

ΚΓΚΚΓΓΚΚΓΓ

με συνάρτηση πιθανοφάνειας:

$$\begin{aligned} L(x) &= p^{\sum x_i} (1-p)^{n-\sum x_i} \\ &= p^5 (1-p)^5 \end{aligned}$$

Έστω ότι έχουμε το πρόβλημα του ελέγχου:

$$\begin{aligned} H_0 : p &= \frac{1}{2} \\ H_1 : p &= \frac{3}{4} \end{aligned}$$

οπότε ισχύει:

$$\begin{aligned} L_0(x) &= \left(\frac{1}{2}\right)^5 \left(\frac{1}{2}\right)^5 = \left(\frac{1}{2}\right)^{10} \\ L_1(x) &= \left(\frac{1}{4}\right)^5 \left(\frac{3}{4}\right)^5 \end{aligned}$$

Επίσης προκύπτει ότι:

$$\begin{aligned}\frac{L_1(x)}{L_0(x)} &= \frac{\left(\frac{3}{4}\right)^{\sum x_i} \left(\frac{1}{4}\right)^{n-\sum x_i}}{\left(\frac{1}{2}\right)^n} \\ &= \frac{\left(\frac{3}{4}\right)^{\sum x_i} \left(\frac{1}{4}\right)^n}{\left(\frac{1}{4}\right)^{\sum x_i} \left(\frac{1}{2}\right)^n} \\ &= 3^{\sum x_i} \left(\frac{1}{2}\right)^n.\end{aligned}$$

Και:

$$\begin{aligned}\frac{L_1(x)}{L_0(x)} > \kappa &\Rightarrow \\ \sum x_i \log 3 + n \log \frac{1}{2} > \log \kappa &\Rightarrow \\ \sum x_i > \frac{\log \kappa - n \log \frac{1}{2}}{\log 3} = \kappa^* &\end{aligned}$$



Σε συνέχεια των προηγούμενων, έστω ότι $Y = \sum X_i \sim B(n, p)$, $n = 10$ και έστω ότι $\kappa = 5$.

Τότε:

$$\begin{aligned}\alpha &= P(Y > \kappa \mid H_0) = P\left[B\left(10, \frac{1}{2}\right) > 5\right] \\ &= 1 - 0.6230 \\ &= 0.377\end{aligned}$$

και

$$\begin{aligned}\beta &= P(Y \leq \kappa \mid H_1) = P\left[B\left(10, \frac{3}{4}\right) \leq 5\right] \\ &= P\left[B\left(10, \frac{1}{4}\right) \geq 5\right] \\ &= 1 - P\left[B\left(10, \frac{1}{4}\right) \leq 4\right] \\ &= 1 - 0.9219 \\ &= 0.0781.\end{aligned}$$

Επίσης, μπορούμε να θέσουμε το ερώτημα πόσο πρέπει να είναι η τιμή του κ αν δίνεται ότι $\alpha = 7.81\%$;

Η απάντηση είναι $\kappa = 4$.

Ή, πόσο πρέπει να είναι το κ αν $\alpha = 1.97\%$;

Η απάντηση είναι $\kappa = 5$.



ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΔΗΜΟΚΡΑΤΙΑ
Εθνικό και Καποδιστριακό
Πανεπιστήμιο Αθηνών

• Παράδειγμα 2:

Έστω ότι $(X_1, X_2, \dots, X_n) \sim N(\mu, \sigma^2)$, όπου σ^2 είναι γνωστή και ας θεωρήσουμε τον έλεγχο:

$$H_0 : \mu = \mu_0$$

$$H_1 : \mu = \mu_1$$

όπου $\mu_1 > \mu_0$.

Έχουμε ότι:

$$\begin{aligned} \frac{L_1(\mu_0; x)}{L_0(\mu_1; x)} &= \frac{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}(x_i - \mu_1)^2\right\}}{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}(x_i - \mu_0)^2\right\}} \\ &= \frac{\exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i^2 - 2n\bar{x}\mu_1 + n\mu_1^2)\right\}}{\exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i^2 - 2n\bar{x}\mu_0 + n\mu_0^2)\right\}} \\ &= \exp\left\{\frac{1}{2\sigma^2} (2n\bar{x}(\mu_1 - \mu_0) + n(\mu_1 - \mu_0)^2)\right\}. \end{aligned}$$

Συνήθως κατά την αναζήτηση ισχυρότατου ελέγχου με το λήμμα Neyman-Pearson, διευκολύνει στις πράξεις να θεωρούμε αντί του λόγου πιθανοφανειών τον λογάριθμό του.

Έτσι, για μια σταθερά κ :

$$\begin{aligned} \log \frac{L_1(\mu_0; x)}{L_0(\mu_1; x)} &= \frac{1}{2\sigma^2} \left(2n\bar{x}(\mu_1 - \mu_0) + n(\mu_1 - \mu_0)^2 \right) > \kappa \iff \\ &2(\mu_1 - \mu_0)\bar{x} > \kappa^* \iff \\ &\bar{x} > c. \end{aligned}$$

Οπότε προκύπτει ότι:

$$C = \{(X_1, X_2, \dots, X_n) : \bar{x} > c\}.$$

Η επιλογή της σταθεράς c γίνεται χρησιμοποιώντας ότι:

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1),$$

κάτω από τη μηδενική υπόθεση H_0 .

Οπότε, θα απορρίψουμε την H_0 αν $z > z_\alpha$.

- Παράδειγμα 3:

Έστω (X_1, X_2, \dots, X_n) τυχαίο δείγμα από πληθυσμό που ακολουθεί την Εκθετική κατανομή:

$$f(x; \theta) = \theta e^{-\theta x}, \quad x > 0, \quad \theta > 0$$

και έστω ότι θέλουμε να βρούμε τον έλεγχο με κρίσιμη περιοχή ελέγχου μεγίστης ισχύος μεγέθους α για να εξετάσουμε την απλή υπόθεση:

$$H_0 : \theta = \theta_0$$

$$H_1 : \theta = \theta_1$$

με $\theta_1 > \theta_0$.

Θα εφαρμόσουμε το λήμμα Neyman-Pearson, το οποίο μας λέει ότι ο λόγος των πιθανοφανειών κάτω από την μηδενική και εναλλακτική υπόθεση πρέπει να είναι



μικρότερος από μια σταθερά κ :

$$\begin{aligned}\frac{L_0(x)}{L_1(x)} &= \frac{\theta_0^n e^{-\theta_0 \sum x_i}}{\theta_1^n e^{-\theta_1 \sum x_i}} \\ &= \left(\frac{\theta_0}{\theta_1}\right)^n e^{-(\theta_0 - \theta_1) \sum x_i} \leq \kappa\end{aligned}$$



ΕΛΛΗΝΙΚΗ ΔΗΜΟΚΡΑΤΙΑ
Εθνικό και Καποδιστριακό
Πανεπιστήμιο Αθηνών

$$\begin{aligned}
&\iff e^{-(\theta_0 - \theta_1) \sum x_i} \leq \kappa \left(\frac{\theta_1}{\theta_0} \right)^n \\
&\iff -(\theta_0 - \theta_1) \sum_{i=1}^n x_i \leq \log \left[\kappa \left(\frac{\theta_1}{\theta_0} \right)^n \right] \\
&\iff (\theta_1 - \theta_0) \sum_{i=1}^n x_i \leq \log \left[\kappa \left(\frac{\theta_1}{\theta_0} \right)^n \right] \\
&\iff \sum_{i=1}^n x_i \leq \frac{1}{\theta_1 - \theta_0} \log \left[\kappa \left(\frac{\theta_1}{\theta_0} \right)^n \right] = \kappa^*,
\end{aligned}$$

όπου κ^* είναι μια νέα σταθερά.

Οπότε, η κρίσιμη περιοχή ελέγχου μέγιστης ισχύος (στην οποία απορρίπτουμε την H_0) είναι $\sum_{i=1}^n x_i \leq \kappa^*$.

Στη συνέχεια μπορούμε να υπολογίσουμε την πιθανότητα Σφάλματος Τύπου I, α :

$$\begin{aligned}\alpha &= P(x < \kappa \mid \theta = \theta_0) \\ &= \int_0^{\kappa} \theta_0 e^{-\theta_0 x} dx \\ &= - \int_0^{\kappa} \left(e^{-\theta_0 x} \right)' dx \\ &= - \left[e^{-\theta_0 x} \right]_0^{\kappa} \\ &= - \left[e^{-\theta_0 \kappa} - 1 \right] \\ &= 1 - e^{-\theta_0 \kappa}.\end{aligned}$$



Από την τελευταία σχέση, έχουμε ότι:

$$e^{-\theta_0 \kappa} = 1 - \alpha \Rightarrow$$

$$-\theta_0 \kappa = \log(1 - \alpha) \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} \kappa &= -\frac{1}{\theta_0} \log(1 - \alpha) \\ &= \log(1 - \alpha)^{-1/\theta_0}. \end{aligned}$$

Αν $\theta_0 = 1$:

$$\kappa = -\log(1 - \alpha) = \log(1 - \alpha)^{-1},$$

όπου αν $\alpha = 0.05$:

$$\kappa = -\log 0.95 = 0.051,$$

αν $\alpha = 0.10$:

$$\kappa = -\log 0.90 = 0.105,$$

αν $\alpha = 0.01$:

$$\kappa = -\log 0.99 = 0.01.$$