

Παρασκευή 92105120

Έλεγχοι στατιστικών Υποθέσεων - Στατιστικοί Τεστές.

Στατιστικές υποθέσεις:

Ερωτήματα, εικασίες, απόψεις, υποθέσεις τις οποίες διατυπώνει το ίδιο το στατιστικό πρόβλημα που επιθυμούμε να διερευνήσουμε.

• Η ο μηδενική υπόθεση: εκείνη που δεν πιστεύουμε ότι αληθεύει, αυτή που πρέπει να απορριφθεί.

• Η εναλλακτική υπόθεση: ανταγωνιστική της H_0 , διατυπώνει εκείνο που φαίνεται ότι αληθεύει.

Απλή στατιστική υπόθεση:

Στατιστική υπόθεση που καθορίζει πλήρως την κατανομή του πληθυσμού ως προς την παράμετρο ή τις παραμέτρους που μας ενδιαφέρουν.
Διαφορετικά θα λέγεται σύνθετη.

Στατιστικό Τέστος

Η διαδικασία η οποία διατυπώνεται προκειμένου να αποφασιστεί υπέρ της αλήθειας μιας εκ των δύο υποθέσεων, της H_0 ή της H_a .

Για να κατασκευαστεί ένα στατιστικό τεστ, επιβιβαστεί στο τυχαίο δείγμα.

① Στατιστικές υποθέσεις :

$H_0 = \theta = \theta_0$ (θ_0 : γνωστό) γενικά $H_a : \theta \neq \theta_0$
ή $H_a : \theta > \theta_0$
ή $H_a : \theta < \theta_0$

$H_0 : \theta \in \Theta_0$ και $H_a : \theta \in \Theta_a, \Theta_0, \Theta_a \subset \Theta$

② Στατιστική συνάρτηση του τεστ: που προέρχεται από $f(x|\theta)$ είναι κάθε συνάρτηση του τ.δ. X_1, \dots, X_n η οποία μπορεί να περιέχει και γνωστές παραμέτρους. (παραμέτρος θ)

~~$T = T(X)$~~ $T = T(X) = T(X_1, \dots, X_n)$

Βασίζεται στο επαρκές στατιστικό ή στον εκτιμητή μέγιστης πιθανότητας.

③ Κριτική Περιοχή:

Ενα υποσύνολο του συνόλου τιμών της στατιστικής συνάρτησης $T = T(X)$ το οποίο χρησιμοποιείται για τη λήψη απόφασης υπέρ της μηδενικής υπόθεσης H_0 ή της εναλλακτικής H_a .

$C = \{ \underline{x} \in \mathbb{R}^n : T(\underline{x}) \in A \subseteq \mathbb{R} \} = \{ \underline{x} : T(\underline{x}) \geq c \}$ κρ. σημείο
Το σύνολο A διαμορφώνεται από την μορφή των υποθέσεων H_0 και H_a .

④ Κανόνες Νίχης Απόρριψης:

Κανόνες με τον οποίο θα αποφασιστεί η απόδοξη ή η απόρριψη της μηδενικής υπόθεσης H_0 .

Αν η τιμή της στατιστικής συναρτήσεως του τεστ $T = T(x)$ στην παρατηρηθείσα τιμή $\underline{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ του δείγματος $\underline{X} = (X_1, \dots, X_n)$ περιλαμβάνεται στην κρ. περιοχή C , τότε απορρίπτεται την H_0 .

Διαφορετικά δεν υπάρχουν επαρκή στοιχεία για να την απορρίψω.

Σημειωτικά:

Αν $T = T(x) \in C$ τότε απορρίπτεται η H_0

Αν $T = T(x) \notin C$ τότε η H_0 δεν μπορεί να απορριφθεί

Σφάλματα - Τύπος I και II:

Σφάλμα τύπου I:

Απορριψη της H_0 δεδομένου ότι H_0 είναι αληθής

Σφάλμα τύπου II:

Απόδοξη της H_0 δεδομένου ότι H_0 αληθής

		Στατιστικός	
		Απόδοξη H_0	Απορ. H_0
Ψευδ:	Αληθεύει H_0	—	Σφάλμα τύπου I
	Αληθεύει H_0	σφάλμα II	—

$$\alpha = P(\text{Σφάλμα τύπου I}) = P(\text{Απορ. της } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής})$$

$$\beta = P(\text{Σφάλμα τύπου II}) = P(\text{Αποδοχή } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής})$$

Όσο πιο μικρά τα α, β τόσο πιο σίγουροι είμαστε για την απορ. ή την αποδοχή της H_0 . (συνολική απόδοση)

Η πιθανότητα σφάλματος I, α , καθορίζεται από τον στατιστικό ($\alpha = 1\%, 5\%, 10\%$) και ονομάζεται επίπεδο σημαντικότητας

Η πιθανότητα σφάλματος τύπου II, β , ελαχιστοποιείται όταν η ισχύς του τεστ. μεγιστοποιείται.

Ισχύς του τεστ. (γ)

$$\begin{aligned} \gamma &= 1 - \beta = 1 - P(\text{σφάλμα τύπου II}) = \\ &= 1 - P(\text{αποδοχή της } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής}) = \\ &= P(\text{απορ. της } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής}) \end{aligned}$$

Παρατηρήσεις:

- Η εύρεση της κρ. περιοχής είναι εφικτή μόνο αν γνωρίζουμε την κατανομή της σ.σ.Τ. T υπό την μηδενική υπόθεση H_0

- Το τεστ που παραχέται για συγκεκριμένο επίπεδο σημαντικότητας α , δεν γράφει αν είναι το καλύτερο για τον έλεγχο των συγκεκριμένων υποθέσεων.

- Η p -τιμή ενός στατιστικού τεστ είναι η μικρότερη τιμή του επιπέδου σημαντικότητας α για την οποία απορ. η H_0 . Η λήψη απόφασης με χρήση της p -τιμής ακλουθεί τον κανόνα:

Αν η p -τιμή $< \alpha$ τότε απορ. η μηδενική υπόθεση H_0

Αν η p -τιμή $\geq \alpha$ τότε δεν μπορεί να απορ. η H_0

Ισχυρότερο - Test:

Έστω ο έλεγχος μιας απλής ή σύνθετης μηδενικής υποθ. είναι μιας απλής εναλλακτικής H_a .

Ισχυρότερο test: Επιπέδου σημαντικότητας α για τον έλεγχο αυτό αναφέρεται το test με τη μέγιστη ισχύ γ μεταξύ όλων των άλλων test: ίδιου επιπέδου σημαντικότητας

Ομοιομορφία Ισχυρότερο Test:

Έστω ο έλεγχος μιας απλής ή σύνθετης μηδενικής υποθέσης είναι μιας σύνθετης εναλλακτικής H_a .

Θεωρούμε ένα test για τον έλεγχο αυτό και έστω $\gamma(\theta)$ η ισχύς του ως συνάρτηση της παραμέτρου θ όπου αυτή καθορίζεται από την H_a . Το test αυτό θα αναφέρεται ομοιομορφα ισχυρότερο test αν η ισχύς του $\gamma(\theta)$ είναι για κάθε θ μεγαλύτερη ή ίση από την ισχύει οποιαδήποτε άλλου test του ίδιου επιπέδου για τον έλεγχο των ίδιων υποθέσεων

Ομοιομορφία Κριτήρια Neyman-Pearson

Έστω $T = \delta$ X_1, X_2, \dots, X_n από ανεξάρτητες ^{και} κατανομές $f(x, \theta)$ με $\theta \in \Theta \subseteq \mathbb{R}$. Έστω ένα πρόβλημα έλεγχου μιας απλής $H_0: \theta = \theta_0$ έναντι μιας απλής $H_a: \theta = \theta_a$, $\theta_0, \theta_a \in \Theta$. Αν υπάρχει μια κρ. περιοχή C μεγέθους α και ένας σταθερός αριθμός $k > 0$ τ.ω

$$\frac{L_0}{L_a} = \frac{\prod_{i=1}^n f(x_i, \theta_0)}{\prod_{i=1}^n f(x_i, \theta_a)} \leq k \quad \forall x \in C$$

$$\text{και} \quad \frac{L_0}{L_a} = \frac{\prod_{i=1}^n f(x_i, \theta_0)}{\prod_{i=1}^n f(x_i, \theta_a)} > k \quad \forall x \in S - C$$

Τότε η κ.π. C είναι η πλέον ισχυρή κ.π. μεγέθους α για τον έλεγχο της $H_0: \theta = \theta_0$ έναντι της $H_1: \theta = \theta_1$

(i) Ξεκινάμε από $\frac{L_0}{L_1} \leq k$ και ~~το~~ θέτουμε να

καταλήγουμε σε απόφαση $T(x) \leq k^*$ ή $T(x) \geq k^*$ όπου στο πρώτο μέλος θα ελεγχθεί η σ.σ.τ.

(ii) Επιθυμώ είναι η σ.σ.τ. να έχει γνωστή κατανομή κάτω από την H_0 , όταν η H_0 αληθεί, η οποία θα αξιοποιηθεί για τον προσδιορισμό του κρίσιμου σημείου k^*

(iii) Το κ.σ. k^* προσδιορίζεται από την αξιοποίηση της πιθανότητας σφάλματος τύπου I για αυτό αντιστρέφεται η γνώση ~~των παραμέτρων~~ της κατανομής της σ.σ.τ.

Δ Μικρές τιμές του L_0/L_1 σημαίνει ότι $L_0 < L_1$ άρα προτιμάμε να πούμε να απορριφθεί η H_0

Παράδειγμα: Έλεγχος για τη μέση τιμή κανονικού πληθ. Ζ-TEST.

Έστω τ.δ. X_1, \dots, X_n από πληθυσμό με κατανομή $N(\mu, \sigma^2)$ με σ^2 γνωστή. Να κατασκευαστεί το I-TEST.

Επιπέδου σημαντικότητας α για τον έλεγχο της $H_0: \mu = \mu_0$ (μ_0 γνωστό) έναντι της $H_1: \mu = \mu_1$ (μ_1 γνωστό) και $\mu_1 > \mu_0$.

Για την εφαρμογή του Νηθήματος των Neyman-Pearson απαιτείται η συνάρτηση πιθανοφάνειας η οποία είναι,

$$L = \prod_{i=1}^n f(x_i, \mu) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x_i - \mu)^2} = \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}\right)^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2}\sum (x_i - \mu)^2}$$

$$\text{Έτσι } L_0 = \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}\right)^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2}$$

$$L_a = \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}\right)^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_a)^2}$$

Από n I -κρ. περιόχων (k, n) θα έχω $\frac{L_0}{L_a} \leq k$,
 με k μια σταθερά.

Προσπαθούμε τώρα διαδείξοντας την ανισότητα αυτή να φτιάξουμε σε μια στατιστική συνάρτηση και στη συνέχεια είναι να αποφασίσουμε ή να υποθέσουμε να βρούμε την κατανομή της υπό την H_0 .

Στο πλαίσιο αυτό

$$\frac{L_0}{L_a} \leq k \Rightarrow \frac{\left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}\right)^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2}}{\left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}\right)^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_a)^2}} \leq k$$

$$\Rightarrow \frac{-\frac{1}{2\sigma^2} \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2 - \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_a)^2 \right\}}{1} \leq \log k$$

$$\Rightarrow -\frac{1}{2\sigma^2} \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2 - \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_a)^2 \right\} \leq \log k$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^n (x_i^2 - 2\mu_0 x_i + \mu_0^2) - \sum_{i=1}^n (x_i^2 - 2\mu_a x_i + \mu_a^2) \geq -2\sigma^2 \log k$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\mu_0 \sum_{i=1}^n x_i + n\mu_0^2 - \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\mu_a \sum_{i=1}^n x_i + n\mu_a^2 \geq -2\sigma^2 \log k$$

$$\Rightarrow 2(\mu_a - \mu_0) \sum_{i=1}^n x_i > -2\sigma^2 \log k + n(\mu_a^2 - \mu_0^2)$$

$$\text{Καθώς } \sum_{i=1}^n X_i \geq \frac{-2\sigma^2 \log k + n(\mu_a^2 - \mu_0^2)}{2(\mu_a - \mu_0)}$$

$$\Rightarrow \bar{X} \geq \frac{-2\sigma^2 \log k + n(\mu_a^2 - \mu_0^2)}{2n(\mu_a - \mu_0)} \equiv k'$$

$$\text{Επομένως } C_1 = \{X = (X_1, \dots, X_n) \in \mathbb{R}^n : \bar{X} \geq k'\}$$

Πώς μπορεί να υπολογιστεί το κριτικό σημείο k' ?
 Η τεχνική για αυτό είναι standard και αξιολογεί την πιθανότητα σφάλματος I

Για τον υπολογισμό του k σ k' :

$$\alpha = P(\text{Απορ } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής}) = P(\bar{X} \in C_1 \mid \mu = \mu_0) =$$

$$= P(\bar{X} \geq k' \mid X_1, \dots, X_n \sim N(\mu_0, \sigma^2))$$

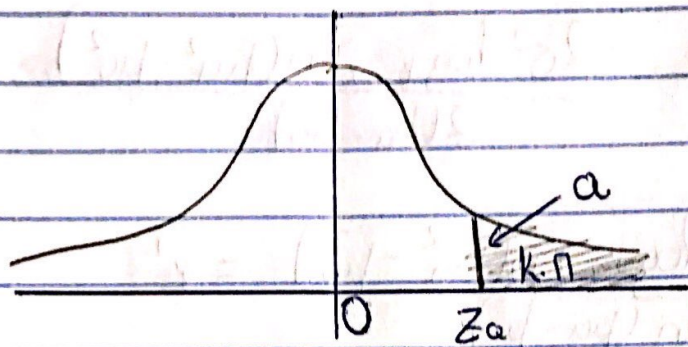
$$\alpha = P(\bar{X} \geq k' \mid \bar{X} \sim N(\mu_0, \sigma^2/n)) =$$

$$= P\left(\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \geq \frac{k' - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} = Z \sim N(0, 1)\right)$$

$$= P\left(Z \geq \frac{k' - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \mid Z \sim N(0, 1)\right)$$

$$Z_\alpha: P(Z \geq Z_\alpha) = \alpha, Z \sim N(0, 1)$$

$$\text{Άρα } \frac{k' - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} = Z_\alpha \Rightarrow k' = Z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}} + \mu_0$$



Υπολογισμός Ισχύος του Z-TEST

$$\beta = 1 - \beta = 1 - P(\text{απόρριξη } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής}) =$$

$$= P(\text{απορρ. } H_0 \mid H_0 \text{ αληθής})$$

$$= P\left(\bar{X} \geq \mu_0 + z_{\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \mid X_1, \dots, X_n \sim N(\mu_0, \sigma^2)\right)$$

$$= P\left(\bar{X} \geq \mu_0 + z_{\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \mid \bar{X} \sim N\left(\mu_0, \frac{\sigma^2}{n}\right)\right)$$

$$= P\left(\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \geq \frac{\mu_0 - \mu_0 + z_{\alpha} \sigma/\sqrt{n}}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)\right)$$

$$= P\left(Z \geq z_{\alpha} + \frac{\mu_0 - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\right), \quad Z \sim N(0, 1)$$

$$= 1 - P\left(Z \leq z_{\alpha} + \frac{\mu_0 - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\right)$$

$$= 1 - \Phi\left(z_{\alpha} + \frac{\mu_0 - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\right)$$

με Φ την α.σ.κ της $N(0, 1)$ κατανομής