



Θεωρία Πιθανοτήτων και Στατιστική

Ενότητα 2: Εκτίμηση Παραμέτρων

Κουγιουμτζής Δημήτρης

Τμήμα Ηλεκτρολόγων Μηχανικών & Μηχανικών Υπολογιστών



Ευρωπαϊκή Ένωση
Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο



ΕΠΙΧΕΙΡΗΣΙΑΚΟ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑ
ΕΚΠΑΙΔΕΥΣΗ ΚΑΙ ΔΙΑ ΒΙΟΥ ΜΑΘΗΣΗ
επένδυση στην κοινωνία της γνώσης
ΥΠΟΥΡΓΕΙΟ ΠΑΙΔΕΙΑΣ ΚΑΙ ΘΡΗΣΚΕΥΜΑΤΩΝ
ΕΙΔΙΚΗ ΥΠΗΡΕΣΙΑ ΔΙΑΧΕΙΡΙΣΗΣ

Με τη συγχρηματοδότηση της Ελλάδας και της Ευρωπαϊκής Ένωσης



ΕΥΡΩΠΑΪΚΟ ΚΟΙΝΩΝΙΚΟ ΤΑΜΕΙΟ

Άδειες Χρήσης

- Το παρόν εκπαιδευτικό υλικό υπόκειται σε άδειες χρήσης Creative Commons.
- Για εκπαιδευτικό υλικό, όπως εικόνες, που υπόκειται σε άλλου τύπου άδειας χρήσης, η άδεια χρήσης αναφέρεται ρητώς.



Χρηματοδότηση

- Το παρόν εκπαιδευτικό υλικό έχει αναπτυχθεί στα πλαίσια του εκπαιδευτικού έργου του διδάσκοντα.
- Το έργο «Ανοικτά Ακαδημαϊκά Μαθήματα στο Αριστοτέλειο Πανεπιστήμιο Θεσσαλονίκης» έχει χρηματοδοτήσει μόνο τη αναδιαμόρφωση του εκπαιδευτικού υλικού.
- Το έργο υλοποιείται στο πλαίσιο του Επιχειρησιακού Προγράμματος «Εκπαίδευση και Δια Βίου Μάθηση» και συγχρηματοδοτείται από την Ευρωπαϊκή Ένωση (Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο) και από εθνικούς πόρους.





Σημειακή εκτίμηση, μέθοδοι υπολογισμού

Διάστημα εμπιστοσύνης μέσης τιμής

Διάστημα εμπιστοσύνης διασποράς και διαφοράς μέσων τιμών

Εκτίμηση Παραμέτρων

ΕΚΤΙΜΗΣΗ ΠΑΡΑΜΕΤΡΩΝ - 1

τ.μ. X με κατανομή $F_X(x; \theta)$

Παράμετρος θ : άγνωστη

$\theta \rightarrow \mu, \sigma^2, \rho$

Δείγμα $\{x_1, \dots, x_n\}$: γνωστό

Εκτίμηση παραμέτρου

- 1 Σημειακή εκτίμηση: $\hat{\theta}$
- 2 Εκτίμηση διαστήματος: $[\theta_1, \theta_2]$

Άλλο δείγμα \rightarrow άλλα δεδομένα $\{x_1, \dots, x_n\}$



$\{x_1, \dots, x_n\}$ συμβολίζουν:

1. Παρατηρήσεις
2. τ.μ. $\{X_1, \dots, X_n\}$ με κατανομή $F_X(x; \theta)$

Σημειακή Εκτίμηση

$\hat{\theta}$: εκτιμήτρια της θ

$\hat{\theta}$ είναι συνάρτηση των τ.μ. $\{x_1, \dots, x_n\}$

$\hat{\theta}$ είναι τ.μ., \Downarrow
 $E(\hat{\theta}) \equiv \mu_{\hat{\theta}}, \text{Var}(\hat{\theta}) \equiv \sigma_{\hat{\theta}}^2$

Εκτίμηση μέσης τιμής (δειγματική μέση τιμή)

$$\theta \rightarrow \mu \qquad \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

Εκτίμηση διασποράς (δειγματική διασπορά)

$$\theta \rightarrow \sigma^2 \qquad \tilde{s}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2 \right)$$

Κριτήρια καλών εκτιμητριών

1. Αμερόληψία

$\hat{\theta}$ αμερόληπτη: $E(\hat{\theta}) = \theta$

αλλιώς η μεροληψία είναι $b(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}) - \theta$

Παραδείγματα

- Η δειγματική μέση τιμή \bar{x} είναι αμερόληπτη: $E(\bar{x}) = \mu$

$$E(\bar{x}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(x_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \mu$$

- Η δειγματική διασπορά s^2 είναι αμερόληπτη: $E(s^2) = \sigma^2$
- Η δειγματική διασπορά \tilde{s}^2 είναι μεροληπτική:



$$b(\tilde{s}^2) = E(\tilde{s}^2) - \sigma^2 = \frac{n-1}{n}\sigma^2 - \sigma^2 = -\frac{\sigma^2}{n}$$

Ασυμπτωτικά ($n \rightarrow \infty$) η \tilde{s}^2 είναι αμερόληπτη.

Κριτήρια καλών εκτιμητριών (συνέχεια)

2. Συνέπεια

$\hat{\theta}$ συνεπής: $P(|\theta - \hat{\theta}| \leq \epsilon) \rightarrow 1$ όταν $n \rightarrow \infty$

Παραδείγματα

- \bar{x} , s^2 , \tilde{s}^2 είναι συνεπείς
- Η εκτιμήτρια της μ : $x_d = (x_{\min} + x_{\max})/2$ δεν είναι συνεπής

3. Αποτελεσματικότητα

Δύο εκτιμήτριες $\hat{\theta}_1$ και $\hat{\theta}_2$ της θ :

$\hat{\theta}_1$ είναι πιο αποτελεσματική από $\hat{\theta}_2$ όταν $\sigma_{\hat{\theta}_1}^2 < \sigma_{\hat{\theta}_2}^2$

Παράδειγμα

- \bar{x} είναι πιο αποτελεσματική από τη x_d γιατί $\sigma_{\bar{x}}^2 < \sigma_{x_d}^2$.

Κριτήρια καλών εκτιμητριών (συνέχεια)

4. Επάρκεια

$\hat{\theta}$ είναι επαρκής όταν χρησιμοποιεί όλη την πληροφορία από το δείγμα που σχετίζεται με τη θ .

Παραδείγματα

- \bar{x} , s^2 , \tilde{s}^2 είναι επαρκείς γιατί χρησιμοποιούν όλες τις παρατηρήσεις $\{x_1, \dots, x_n\}$
- x_d δεν είναι επαρκής γιατί χρησιμοποιεί μόνο x_{\min} και x_{\max} .

Παρατηρήσεις

- Μια καλή εκτιμήτρια πρέπει να πληρεί αυτές τις ιδιότητες.
- Βέλτιστη εκτιμήτρια: αμερόληπτη και με την ελάχιστη διασπορά

Υπολογισμός σημειακής εκτίμησης

Θέλουμε να εκτιμήσουμε τη θ παράμετρο κατανομής $F(x; \theta)$ μιας τ.μ. X από τα ανεξάρτητα δεδομένα $\{x_1, \dots, x_n\}$.

Μέθοδος των Ροπών

- 1 Εκτιμούμε πρώτα τις ροπές της κατανομής:
 - ροπή πρώτου βαθμού: $\mu \leftarrow \bar{x}$
 - ροπή δευτέρου βαθμού: $\sigma^2 \leftarrow s^2$
- 2 Από τη σχέση της θ με τις ροπές υπολογίζουμε την εκτίμηση $\hat{\theta}$.

Παραδείγματα

- Κανονική κατανομή: παράμετροι μ και σ^2 είναι οι ίδιες ροπές (άμεση εκτίμηση).
- Ομοιόμορφη κατανομή στο $[a, b]$: παράμετροι a και b υπολογίζονται από $\mu = \frac{a+b}{2}$ και $\sigma^2 = \frac{(b-a)^2}{12}$ (έμμεση εκτίμηση).

Παράδειγμα: Όριο έντασης ηλεκτρικού ρεύματος ασφαλειών των 40 αμπέρ

A/A	x_i (αμπέρ)	x_i^2
1	40.9	1672.8
2	40.3	1624.1
3	39.8	1584.0
4	40.1	1608.0
5	39.0	1521.0
6	41.4	1714.0
7	39.8	1584.0
8	41.5	1722.2
9	40.0	1600.0
10	40.6	1648.4
11	38.3	1466.9
12	39.0	1521.0
13	40.9	1672.8
14	39.1	1528.8
15	40.3	1624.1
16	39.3	1544.5
17	39.6	1568.2
18	38.4	1474.6
19	38.4	1474.6
20	40.7	1656.5
21	39.7	1576.1
22	38.9	1513.2
23	38.9	1513.2
24	40.6	1648.4
25	39.6	1568.2
Σύνολο	995.1	39629

Υποθέτουμε κανονική κατανομή:

παράμετροι μ και σ^2

Εκτίμηση μέσης τιμής:

$$\bar{x} = \frac{1}{25} \sum_{i=1}^{25} x_i = \frac{1}{25} 995.1 = 39.80$$

Για s^2 , υπολογίζουμε πρώτα το άθροισμα τετραγώνων

$$\sum_{i=1}^{25} x_i^2 = 39629$$

Εκτίμηση διασποράς:

$$\begin{aligned} s^2 &= \frac{1}{25 - 1} \left(\sum_{i=1}^{25} x_i^2 - 25 \cdot \bar{x}^2 \right) \\ &= \frac{1}{24} (39629 - 25 \cdot 39.80^2) = 0.854 \end{aligned}$$

Υποθέτουμε ομοιόμορφη κατανομή στο $[a, b]$:

παράμετροι a και b

Εκτίμηση των a και b :

$$\begin{aligned} \bar{x} &= \frac{a+b}{2} \\ s^2 &= \frac{(b-a)^2}{12} \end{aligned} \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} \hat{a} &= \bar{x} - \sqrt{3}s \\ \hat{b} &= \bar{x} + \sqrt{3}s \end{aligned} \Rightarrow$$

$$\hat{a} = 38.20$$

$$\hat{b} = 41.40$$

Μέθοδος Μεγίστης Πιθανοφάνειας

Δίνονται ανεξάρτητα $\{x_1, \dots, x_n\}$, $x_i \sim F(x; \theta)$

→ ποια είναι η πιο πιθανή τιμή για τη θ ;

$f(x_i; \theta)$ ή $P(X = x_i; \theta)$ για κάποια τιμή $X = x_i$

Συνάρτηση πιθανοφάνειας (πιθανότητα να παρατηρήσουμε $\{x_1, \dots, x_n\}$ σ' ένα τυχαίο δείγμα)

$$L(x_1, \dots, x_n; \theta) = f(x_1; \theta) \cdots f(x_n; \theta)$$

Αν $L(x_1, \dots, x_n; \theta_1) > L(x_1, \dots, x_n; \theta_2)$ τότε θ_1 πιο αληθοφανής από θ_2

Η 'πιο αληθοφανής' τιμή της θ : αυτή που μεγιστοποιεί τη $L(x_1, \dots, x_n; \theta)$ ή $\log L(x_1, \dots, x_n; \theta)$.

Εκτιμήτρια μεγίστης πιθανοφάνειας $\hat{\theta}$ δίνεται από την εξίσωση

$$\frac{\partial \log L(x_1, \dots, x_n; \theta)}{\partial \theta} = 0.$$

Μέθοδος Μεγίστης Πιθανοφάνειας (συνέχεια)

Θέλουμε να εκτιμήσουμε $\theta_1, \dots, \theta_m$

Συνάρτηση πιθανοφάνειας: $L(x_1, \dots, x_n; \theta_1, \dots, \theta_m)$

Εκτιμήτριες μέγιστης πιθανοφάνειας $\hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_m$ δίνονται από

$$\frac{\partial \log L(x_1, \dots, x_n; \theta_1, \dots, \theta_m)}{\partial \theta_j} = 0 \quad j = 1, \dots, m.$$

Παρατηρήσεις

- Η μέθοδος μέγιστης πιθανοφάνειας μπορεί να εφαρμοσθεί για οποιοδήποτε θ αν ξέρουμε την κατανομή $F_X(x; \theta)$.
- Η μέθοδος των ροπών δεν εφαρμόζεται αν η θ δε μπορεί να υπολογισθεί από τις ροπές.
- Η εκτιμήτρια μέγιστης πιθανοφάνειας είναι αμερόληπτη (ασυμπτωτικά), συνεπής, αποτελεσματική κι επαρκής.

Εκτίμηση παραμέτρων κανονικής κατανομής

$\{x_1, \dots, x_n\}$ από κανονική κατανομή $N(\mu, \sigma^2)$ και σ^2 γνωστή

$$f_X(x; \mu) \equiv f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad \text{εκτίμηση του } \mu;$$

συνάρτηση πιθανότητας

$$L(x_1, \dots, x_n; \mu) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma^2} \right)^{n/2} \exp \left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \right]$$

$$\log L(x_1, \dots, x_n; \mu) = -\frac{n}{2} \log 2\pi - \frac{n}{2} \log(\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$$

Εκτιμητήρια μεγίστης πιθανοφάνειας $\hat{\mu}$

$$\frac{\partial \log L}{\partial \mu} = 0 \quad \Rightarrow \quad \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) = 0 \quad \Rightarrow \quad \hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x}$$

Εκτίμηση παραμέτρων κανονικής κατανομής (συνέχεια)

Και η διασπορά σ^2 άγνωστη

$$\frac{\partial \log L}{\partial \mu} = 0 \quad \Rightarrow \quad \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) = 0$$

$$\frac{\partial \log L}{\partial \sigma^2} = 0 \quad \Rightarrow \quad -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{1}{\sigma^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = 0$$

Η επίλυση δίνει για μ , $\hat{\mu} = \bar{x}$, και για σ^2

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \tilde{s}^2$$

Άσκηση

Μετρήθηκαν οι χρόνοι (σε έτη και δεκαδικό του έτους) διάρκειας μπαταριών αυτοκινήτου μιας εταιρείας.

1.2	3.0	6.3	10.1	5.2	2.4	7.1
-----	-----	-----	------	-----	-----	-----

Υποθέτουμε ότι η διάρκεια της μπαταρίας T ακολουθεί εκθετική κατανομή

$$f_T(t) = \frac{1}{\lambda} \exp^{-t/\lambda}$$

Να υπολογισθεί η εκτίμηση μέγιστης πιθανοφάνειας της μέσης διάρκειας λ της μπαταρίας.

Εκτίμηση Διαστήματος εμπιστοσύνης

Μελετήσαμε την εκτιμήτρια $\hat{\theta}$ παραμέτρου θ :

Αν γνωρίζουμε την κατανομή της X και είναι $F_X(x; \theta)$, τότε βρίσκουμε τη $\hat{\theta}$ με

- ① Μέθοδο ροπών
- ② Μέθοδο μεγίστης πιθανοφάνειας

Ανεξάρτητα από την κατανομή της X έχουμε τους εκτιμητές:

$$\begin{aligned} \theta := \mu &\rightarrow \hat{\theta} = \bar{x} \\ \theta := \sigma^2 &\rightarrow \hat{\theta} = s^2 \quad \text{ή} \quad \hat{\theta} = \tilde{s}^2 \end{aligned}$$

Η τιμή της εκτιμήτριας $\hat{\theta}$ εξαρτάται από το δείγμα $\{x_1, \dots, x_n\}$.
 $\hat{\theta}$ είναι τ.μ. με $E(\hat{\theta}) \equiv \mu_{\hat{\theta}}$, $\text{Var}(\hat{\theta}) \equiv \sigma_{\hat{\theta}}^2$

Κατανομή της $\hat{\theta}$? $E(\hat{\theta})$? $\text{Var}(\hat{\theta})$?

Με βάση την κατανομή της $\hat{\theta}$ θέλουμε να ορίσουμε ένα διάστημα $[\theta_1, \theta_2]$ που θα περιέχει με κάποια πιθανότητα την πραγματική τιμή της θ .

Διάστημα εμπιστοσύνης της μ

Εκτιμητήρια (σημειακή εκτίμηση) της μ : \bar{x}

$$\mu_{\bar{x}} = E(\hat{\mu}) = \mu$$

$$\begin{aligned} \sigma_{\bar{x}}^2 &= \text{Var}(\bar{x}) = \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(x_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 \\ &= \frac{1}{n^2} (n \cdot \sigma^2) = \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$

$$\sigma_{\bar{x}} = \sigma / \sqrt{n} \quad \text{σταθερό σφάλμα}$$

Η κατανομή της \bar{x} εξαρτάται από

- 1 τη διασπορά της X , σ^2 (γνωστή / άγνωστη)
- 2 την κατανομή της X (κανονική ή όχι)
- 3 μέγεθος του δείγματος n (μεγάλο / μικρό)

Διάστημα εμπιστοσύνης της μ - γνωστή διασπορά σ^2

Για την κατανομή της \bar{x} έχουμε δύο περιπτώσεις

$$\boxed{1} X \sim N(\mu, \sigma^2) \vee \boxed{2} n > 30 \Rightarrow \bar{x} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$$

$$X \approx N(\mu, \sigma^2) \wedge n < 30 \Rightarrow \bar{x} \sim ?$$

1 Αν η κατανομή της X είναι κανονική



κατανομή της $X_1 + \dots + X_n$ είναι κανονική



η κατανομή της \bar{x} είναι κανονική

2 Αν το δείγμα είναι μεγάλο $n > 30$

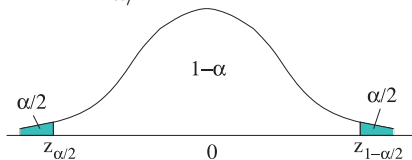
\Downarrow Κεντρικό Οριακό Θεώρημα

η κατανομή της \bar{x} είναι κανονική

γνωστό σ^2 και \bar{x} ακολουθεί κανονική κατανομή

$$\bar{x} \sim N(\mu, \sigma^2/n) \Rightarrow z \equiv \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

Για κάθε πιθανότητα α (και $1 - \alpha$) υπάρχουν οι αντίστοιχες τιμές της z , $z_{\alpha/2} = -z_{1-\alpha/2}$:



$$P(z < z_{\alpha/2}) = \Phi(z_{\alpha/2}) = \alpha/2$$

$$P(z > z_{1-\alpha/2}) = 1 - \Phi(z_{1-\alpha/2}) = 1 - (1 - \alpha/2) = \alpha/2 \quad \left. \vphantom{P(z > z_{1-\alpha/2})} \right\}$$

$$P(z < z_{\alpha/2} \vee z > z_{1-\alpha/2}) = \alpha \Rightarrow$$

$$P(z_{\alpha/2} < z < z_{1-\alpha/2}) = \Phi(z_{1-\alpha/2}) - \Phi(z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

Από τον στατιστικό πίνακα τυπικής κανονικής κατανομής

Δίνεται πιθανότητα $1 - \alpha \Rightarrow$ κρίσιμη τιμή $z_{1-\alpha/2} = \Phi^{-1}(1 - \alpha/2)$

γνωστό σ^2 , \bar{x} ακολουθεί κανονική κατανομή (συνέχεια)

η z ανήκει στο διάστημα $[z_{\alpha/2}, z_{1-\alpha/2}] = [-z_{1-\alpha/2}, z_{1-\alpha/2}]$ με πιθανότητα $1 - \alpha$.

Από το μετασχηματισμό $z \equiv \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ έχουμε για τα άκρα του διαστήματος $[-z_{1-\alpha/2}, z_{1-\alpha/2}]$

$$-z_{1-\alpha/2} = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \quad z_{1-\alpha/2} = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

Λύνουμε ως προς μ

$$\mu = \bar{x} + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \quad \mu = \bar{x} - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Διάστημα εμπιστοσύνης της μ σε επίπεδο εμπιστοσύνης $1 - \alpha$

$$\left[\bar{x} - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \quad \bar{x} + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

γνωστό σ^2 , \bar{x} ακολουθεί κανονική κατανομή (συνέχεια)

Ερμηνεία διαστήματος εμπιστοσύνης

- 'με πιθανότητα (εμπιστοσύνη) $1 - \alpha$ η μέση τιμή μ βρίσκεται μέσα σ' αυτό το διάστημα'

OXI

- 'αν χρησιμοποιούσαμε πολλά τέτοια διαστήματα από διαφορετικά δείγματα, ποσοστό $(1 - \alpha)\%$ από αυτά θα περιείχαν τη μ '

NAI

ή

'με $1 - \alpha$ πιθανότητα (εμπιστοσύνη) το διάστημα αυτό θα περιέχει την πραγματική μ '

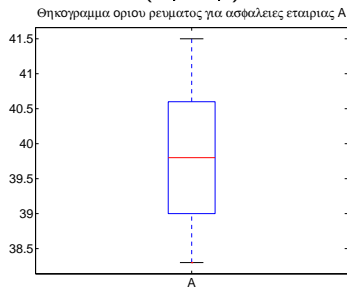
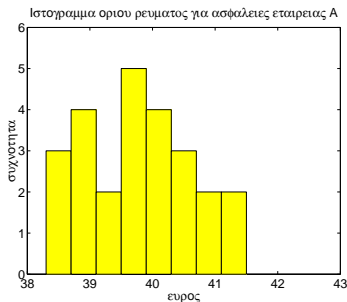
NAI

γνωστό σ^2 , \bar{x} ακολουθεί κανονική κατανομή (συνέχεια)Διαδικασία εκτίμησης του διαστήματος εμπιστοσύνης του μ

- 1 Επιλογή του $1 - \alpha$, σ γνωστό, \bar{x} από το δείγμα.
- 2 Εύρεση κρίσιμης τιμής $z_{1-\alpha/2}$ από τον πίνακα για τυπική κανονική κατανομή.
- 3 Αντικατάσταση στον τύπο $[\bar{x} - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}]$

Παράδειγμα

Διάστημα εμπιστοσύνης σε επίπεδο 95% για το μέσο όριο έντασης ηλεκτρικού ρεύματος για ασφάλειες των 40 αμπέρ που παράγει μια εταιρεία; Δίνεται $\sigma^2 = 1$ (αμπέρ)²



συμμετρία, όχι μακριές ουρές, όχι ακραία σημεία



$$X \sim N(\mu, 1)$$

$$\mu = ?$$

Παράδειγμα (συνέχεια)

$$X \sim N(\mu, 1) \Rightarrow \bar{x} \sim N(\mu, 1/25)$$

$$\bar{x} = \frac{1}{25} \sum_{i=1}^{25} x_i = \frac{995.1}{25} = 39.8$$

Διαδικασία εκτίμησης του διαστήματος εμπιστοσύνης του μ

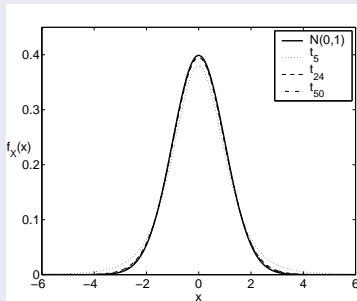
- ① $1 - \alpha = 0.95$, $\sigma = 1$, $\bar{x} = 39.8$.
- ② Κρίσιμη τιμή: $z_{0.975} = \Phi^{-1}(0.975) = 1.96$.
- ③ $\bar{x} \pm z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \rightarrow 39.8 \pm 1.96 \frac{1}{5} \rightarrow [39.41, 40.20]$

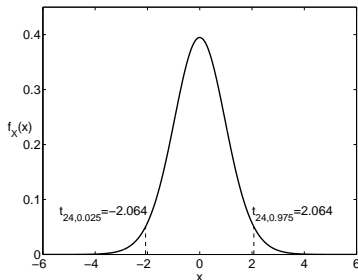
Συμπέρασμα:

Σε 95% επίπεδο εμπιστοσύνης περιμένουμε το μέσο όριο έντασης ηλεκτρικού ρεύματος για ασφάλειες των 40 αμπέρ με βάση το δείγμα από την εταιρία Α να κυμαίνεται μεταξύ 39.41 και 40.20.

Διάστημα εμπιστοσύνης της μ , άγνωστη διασπορά σ^2 Περίπτωση 1: μεγάλο δείγμα ($n > 30$)

$$s^2 \rightarrow \sigma^2: \quad \left[\bar{x} - z_{1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{x} + z_{1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \right]$$

Περίπτωση 2: μικρό δείγμα ($n < 30$) και $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ Τότε ισχύει $t \equiv \frac{\bar{x} - \mu}{s/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$ κατανομή student με $n - 1$ βαθμούς ελευθερίας

Άγνωστη διασπορά σ^2 Διαδικασία εκτίμησης του διαστήματος εμπιστοσύνης του μ

- 1 Επιλογή του $1 - \alpha$, σ άγνωστο, \bar{x} και s από το δείγμα.
- 2 Εύρεση κρίσιμης τιμής $t_{n-1, 1-\alpha/2}$ από τον πίνακα για κατανομή student.
- 3 Αντικατάσταση στον τύπο

$$\left[\bar{x} - t_{n-1, 1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{x} + t_{n-1, 1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \right]$$

Άγνωστη διασπορά σ^2

Περίπτωση 3: μικρό δείγμα ($n < 30$) και $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

Μη-παραμετρική μέθοδος

Παράδειγμα

Διάστημα εμπιστοσύνης σε επίπεδο 95% για το μέσο όριο έντασης ηλεκτρικού ρεύματος της ασφάλειας; [σ^2 άγνωστο]

Μικρό δείγμα ($n < 30$) και $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

$t \equiv \frac{\bar{x} - \mu}{s/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$, βαθμοί ελευθερίας: $n - 1 = 24$

$$s^2 = \frac{1}{24} \left(\sum_{i=1}^{25} x_i^2 - 25 \cdot (39.8)^2 \right) = 0.854 \text{ (αμπέρ)}^2$$

Διαδικασία εκτίμησης του διαστήματος εμπιστοσύνης του μ

- 1 $1 - \alpha = 0.95$, $\bar{x} = 39.8$, $s^2 = 0.854$.
- 2 Κρίσιμη τιμή: $t_{24,0.975} = 2.064$.
- 3 $\bar{x} \pm t_{n-1,1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \rightarrow 39.80 \pm 2.064 \frac{\sqrt{0.854}}{5} \rightarrow [39.42, 40.18]$

Αν $z_{0.975} = 1.96$ αντί $t_{24,0.975} = 2.064$

$$39.8 \pm 1.96 \frac{\sqrt{0.854}}{5} \rightarrow [39.44, 40.16]$$

Εκτίμηση διαστήματος εμπιστοσύνης της μ

διασπορά	X -κατανομή	n	\bar{x} -κατανομή	δ.ε.
γνωστή	κανονική		$z \equiv \frac{\bar{x}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$\bar{x} \pm z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
γνωστή	μη κανονική	μεγάλο	$z \equiv \frac{\bar{x}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$\bar{x} \pm z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
γνωστή	μη κανονική	μικρό	—	—
άγνωστη		μεγάλο	$z \equiv \frac{\bar{x}-\mu}{s/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$\bar{x} \pm z_{1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}$
άγνωστη	κανονική	μικρό	$t \equiv \frac{\bar{x}-\mu}{s/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$	$\bar{x} \pm t_{n-1,1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}$
άγνωστη	μη κανονική	μικρό	—	—

Γενικά για το δ.ε. της μ βρίσκεται από
 $\bar{x} \pm z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ ή $\bar{x} \pm t_{n-1,1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}$

Εύρος διαστήματος εμπιστοσύνης)

Το διάστημα εμπιστοσύνης εξαρτάται από:

- την **κατανομή** και τη σ^2 της τ.μ. X
- το μέγεθος n του δείγματος
- το επίπεδο εμπιστοσύνης $1 - \alpha$

Για δεδομένο εύρος διαστήματος εμπιστοσύνης μπορούμε να βρούμε το μέγεθος n που αντιστοιχεί από τον αντίστοιχο τύπο.

Ενδεικτική περίπτωση: $n < 30$, $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ και σ^2 άγνωστο

εύρος του δ.ε. $w = 2t_{n-1, 1-\alpha/2} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}}$

Για εύρος w πρέπει το δείγμα να έχει μέγεθος

$$n = \left(2t_{n-1, 1-\alpha/2} \cdot \frac{s}{w} \right)^2 \quad \text{ή} \quad n = \left(2z_{1-\alpha/2} \cdot \frac{s}{w} \right)^2$$

ανάλογα με το n που βρίσκουμε.

Παράδειγμα

Στο προηγούμενο αριθμητικό παράδειγμα (ασφάλειες», χρησιμοποιώντας t -κατανομή βρήκαμε 95% δ.ε.

$$39.8 \pm 2.064 \frac{\sqrt{0.854}}{5} \longrightarrow [39.42, 40.18]$$

Εύρος δ.ε.: $w = 2 \cdot 2.064 \frac{\sqrt{0.854}}{5} = 0.76$ ή ισοδύναμα

ακρίβεια γύρω από τη \bar{x} : $2.064 \frac{\sqrt{0.854}}{5} = 0.38$

Αν θέλουμε εύρος 0.5 (ή ακρίβεια 0.25), πόσο πρέπει να μεγαλώσει το δείγμα;

(κανονική κατανομή) $n = \left(2 \cdot 1.96 \cdot \frac{\sqrt{0.854}}{0.5}\right)^2 = 52.5 \simeq 53$

(κατανομή student)

$$t_{24,0.975} = 2.064 \rightarrow n = \left(2 \cdot 2.064 \cdot \frac{\sqrt{0.854}}{0.5}\right)^2 = 58.2 \simeq 59$$

$$t_{58,0.975} = 2.002 \rightarrow n = \left(2 \cdot 2.002 \cdot \frac{\sqrt{0.854}}{0.5}\right)^2 = 54.7 \simeq 55$$

$$t_{54,0.975} = 2.005 \rightarrow n = \left(2 \cdot 2.005 \cdot \frac{\sqrt{0.854}}{0.5}\right)^2 = 54.9 \simeq 55$$

Άσκηση

Έγιναν 15 μετρήσεις της συγκέντρωσης διαλυμένου οξυγόνου ($\Delta.O.$) σε ένα ποτάμι (σε mg/l)

1.8	2.0	2.1	1.7	1.2	2.3	2.5	2.9	1.6	2.2	2.3	1.8	2.4	1.6	1.9
-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----

Από παλιότερες μετρήσεις γνωρίζουμε ότι η διασπορά του $\Delta.O.$ είναι $0.1 (mg/l)^2$.

- 1 Εκτιμείστε τη διασπορά της συγκέντρωσης $\Delta.O.$ από το δείγμα καθώς και τα διαστήματα εμπιστοσύνης σε επίπεδο 99% και 90%. Εξετάστε και για τα δύο επίπεδα εμπιστοσύνης αν μπορούμε να δεχτούμε την εμπειρική τιμή της διασποράς για αυτό το δείγμα.
- 2 Εκτιμείστε τη μέση συγκέντρωση $\Delta.O.$ από το δείγμα και δώστε για αυτήν 95% διάστημα εμπιστοσύνης υποθέτοντας πρώτα ότι η διασπορά είναι γνωστή και μετά χρησιμοποιώντας αυτήν του δείγματος.
- 3 Αν υποθέσουμε ότι για ένα εργοστάσιο δίπλα στο ποτάμι είναι σημαντικό η μέση συγκέντρωση $\Delta.O.$ να μην πέφτει κάτω από $1.8 mg/l$, θα προκαλούσαν ανησυχία αυτές οι παρατηρήσεις (διασπορά από το δείγμα);

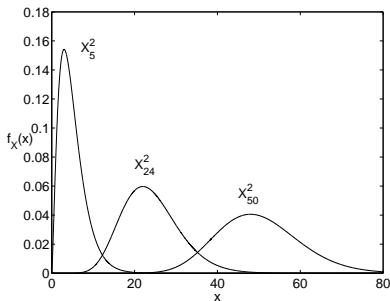
Άσκηση (συνέχεια)

- 4 Αν δε μας ικανοποιεί το εύρος του τελευταίου παραπάνω διαστήματος και θέλουμε να το μειώσουμε σε 0.2 mg/l πόσες επιπρόσθετες ημερήσιες μετρήσεις πρέπει να γίνουν;
- 5 Ένας άλλος τρόπος να ελέγξουμε αν η συγκέντρωση του Δ.Ο. πέφτει σε μη επιθυμητά επίπεδα είναι να δούμε αν το ποσοστό των ημερών που η τιμή της συγκέντρωσης Δ.Ο. πέφτει στο επίπεδο 1.6 mg/l και κάτω ξεπερνάει το 15%. Εκτιμείστε αυτό το ποσοστό από το δείγμα. Μπορείτε να δώσετε 95% διάστημα εμπιστοσύνης για το ποσοστό; Πόσο πρέπει να είναι το μέγεθος του δείγματος για να μπορεί να εκτιμηθεί 95% διάστημα εμπιστοσύνης για το ποσοστό με πλάτος το πολύ 10%;

Διάστημα εμπιστοσύνης της σ^2

s^2 εκτιμήτρια της σ^2

Δίνεται $\chi^2 \equiv \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$

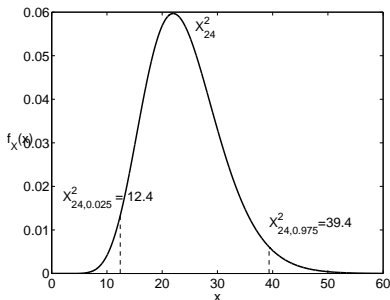


- Για πολύ μεγάλο n : $\chi_{n-1}^2 \rightarrow$ κανονική
- χ_{n-1}^2 δεν είναι συμμετρική κατανομή
- δύο κρίσιμες τιμές:

$$\chi_{n-1, \alpha/2}^2 \rightarrow P(\chi^2 < \chi_{n-1, \alpha/2}^2) = \alpha/2$$

$$\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2 \rightarrow P(\chi^2 < \chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2) = 1 - \alpha/2$$

Διάστημα εμπιστοσύνης της σ^2 (συνέχεια)



$$P\left(\chi_{n-1,\alpha/2}^2 < \chi^2 < \chi_{n-1,1-\alpha/2}^2\right) = 1 - \alpha$$

\Downarrow

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

\Downarrow

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

Διάστημα εμπιστοσύνης της σ^2 (συνέχεια)

Διαδικασία εκτίμησης του διαστήματος εμπιστοσύνης του σ^2

- 1 Επιλογή του $1 - \alpha$, s^2 από το δείγμα.
- 2 Εύρεση κρίσιμων τιμών $\chi_{n-1, \alpha/2}^2$ και $\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2$ από τον πίνακα για κατανομή χ_{n-1}^2 .
- 3 Αντικατάσταση στον τύπο $\left[\frac{(n-1)s^2}{\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{n-1, \alpha/2}^2} \right]$

Διάστημα εμπιστοσύνης της τυπικής απόκλισης σ

Το 95% δ.ε. για την τυπική απόκλιση σ έχει ως άκρα τις τετραγωνικές ρίζες των αντίστοιχων άκρων του 95% δ.ε. για τη διασπορά σ^2 .

$$\left[\sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2}}, \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{n-1, \alpha/2}^2}} \right]$$

Παράδειγμα

Διάστημα εμπιστοσύνης σε επίπεδο 95% για τη διασπορά του ορίου έντασης ηλεκτρικού ρεύματος της ασφάλειας 40 αμπέρ;

$$\chi^2 \equiv \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2, \quad \text{βαθμοί ελευθερίας: } n - 1 = 24$$

$$s^2 = 0.854 (\text{αμπέρ})^2$$

Διαδικασία εκτίμησης του διαστήματος εμπιστοσύνης του σ^2

- 1 $1 - \alpha = 0.95, \quad s^2 = 0.854.$
- 2 Κρίσιμες τιμές: $\chi_{24,0.025}^2 = 12.4$ και $\chi_{24,0.975}^2 = 39.4.$
- 3 $\left[\frac{(n-1)s^2}{\chi_{n-1,1-\alpha/2}^2}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{n-1,\alpha/2}^2} \right] = \left[\frac{24 \cdot 0.854}{39.4}, \frac{24 \cdot 0.854}{12.4} \right] = [0.52, 1.65]$

Το 95% δ.ε. για την τυπική απόκλιση σ του ορίου έντασης ηλεκτρικού ρεύματος είναι $[\sqrt{0.52}, \sqrt{1.65}] = [0.72, 1.28].$

Διάστημα εμπιστοσύνης της διαφοράς $\mu_1 - \mu_2$

τ.μ. X_1 με μέση τιμή μ_1 τ.μ. X_2 με μέση τιμή μ_2

Διαφορά $\mu_1 - \mu_2$; [X_1 και X_2 ανεξάρτητες]

Δείγμα $\{x_{11}, x_{12}, \dots, x_{1n_1}\} \rightarrow \bar{x}_1$

Δείγμα $\{x_{21}, x_{22}, \dots, x_{2n_2}\} \rightarrow \bar{x}_2$

Εκτιμητήρια της $\mu_1 - \mu_2$: $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$

Κατανομή της $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$; [όπως για \bar{x}]

Γνωστές διασπορές σ_1^2 και σ_2^2

Υποθέτουμε

$$(X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \wedge X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)) \vee (n_1 > 30 \wedge n_2 > 30)$$

\Downarrow

$$\bar{x}_1 - \bar{x}_2 \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$$

Αν $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ (ομοσκεδαστικές κατανομές)

διασπορά: $\sigma^2\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)$

Δ.ε. της $\mu_1 - \mu_2$, γνωστά σ_1^2 και σ_2^2

Η διαδικασία είναι όπως για δ.ε. της μ :

	μ	\longrightarrow	$\mu_1 - \mu_2$
εκτιμήτρια	\bar{x}	\longrightarrow	$\bar{x}_1 - \bar{x}_2$
μέση τιμή της	μ	\longrightarrow	$\mu_1 - \mu_2$
διασπορά της	$\frac{\sigma^2}{n}$	\longrightarrow	$\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$
δ.ε.	$\bar{x} \pm z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}$	\longrightarrow	$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$

Διαδικασία εκτίμησης δ.ε. της $\mu_1 - \mu_2$

- 1 Επιλογή του $1 - \alpha$, σ_1 , σ_2 γνωστά, $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$ από το δείγμα.
- 2 Εύρεση κρίσιμης τιμής $z_{1-\alpha/2}$ από τον πίνακα για τυπική κανονική κατανομή.
- 3 Αντικατάσταση στον τύπο

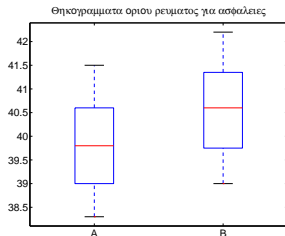
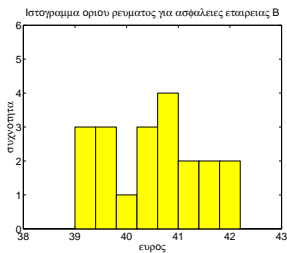
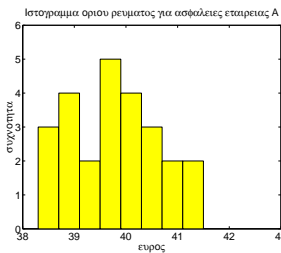
$$\left[\bar{x}_1 - \bar{x}_2 - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right]$$

Παράδειγμα (συνέχεια)

Δίνεται ότι η διασπορά είναι κοινή και γνωστή $\sigma^2 = 1$ (αμπέρ)²

Ζητάμε δ.ε. για $\mu_1 - \mu_2$ Κατανομή της $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$;

- n_1 και n_2 είναι μικρά



$$X_1 \sim N(\mu_1, 1) \quad \text{και} \quad X_2 \sim N(\mu_2, 1)$$

Παράδειγμα (συνέχεια)

$$\bar{x}_1 = 39.80 \quad \bar{x}_2 = 40.57 \quad \rightarrow \quad \bar{x}_1 - \bar{x}_2 = -0.77$$

Διαδικασία εκτίμησης του δ.ε. της $\mu_1 - \mu_2$

- ❶ $1 - \alpha = 0.95, \quad \sigma = 1, \quad \bar{x}_1 - \bar{x}_2 = -0.77.$
- ❷ Κρίσιμη τιμή: $z_{0.975} = \Phi^{-1}(0.975) = 1.96.$
- ❸ $(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} =$
 $-0.77 \pm 1.96 \sqrt{1 \cdot \left(\frac{1}{25} + \frac{1}{20}\right)} \rightarrow [-1.36, -0.18]$

Συμπεράσματα

- Σε επίπεδο εμπιστοσύνης 95% μπορούμε να πούμε πως το όριο ηλεκτρικού ρεύματος **διαφέρει σημαντικά** στις ασφάλειες της εταιρείας A και B.
- Οι ασφάλειες των 40 αμπερ της εταιρείας A καίγονται σε **χαμηλότερο** όριο ηλεκτρικού ρεύματος απ' ότι οι ασφάλειες των 40 αμπερ της εταιρείας B κατά ένα ποσό μεταξύ **0.18** και **1.36**. ↻ 🔍

Άγνωστες διασπορές σ_1^2 και σ_2^2

Περίπτωση 1: μεγάλα δείγματα ($n_1, n_2 > 30$)

$s_1^2 \rightarrow \sigma_1^2$ και $s_2^2 \rightarrow \sigma_2^2$:

$$\left[\bar{x}_1 - \bar{x}_2 - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}, \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}} \right]$$

Άγνωστες διασπορές σ_1^2 και σ_2^2 (συνέχεια)

Περίπτωση 2: μικρά δείγματα (n_1 ή $n_2 < 30$) και
 $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma^2) \wedge X_2 \sim N(\mu_2, \sigma^2)$ και
 ομοσκεδαστικές κατανομές: $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$

Υπολογίζουμε πρώτα την εκτίμηση της κοινής διασποράς

$$s^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

s^2 είναι αμερόληπτη εκτιμήτρια της κοινής διασποράς σ^2
 Εκτιμήτρια διασποράς της $\mu_1 - \mu_2$: $s^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)$

$$t \equiv \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{s \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t_{n_1 + n_2 - 2}$$

$$(1 - \alpha)\% \text{ δ.ε.: } (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{n_1 + n_2 - 2, 1 - \alpha/2} s \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$$

Άγνωστες διασπορές σ_1^2 και σ_2^2 (συνέχεια)

Διαδικασία εκτίμησης δ.ε. της $\mu_1 - \mu_2$

- 1 Επιλογή του $1 - \alpha$, s και $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$ από το δείγμα.
- 2 Εύρεση κρίσιμης τιμής $t_{n_1+n_2-2, 1-\alpha/2}$ από τον πίνακα για κατανομή student.
- 3 Αντικατάσταση στον τύπο

$$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{n_1+n_2-2, 1-\alpha/2} s \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$$

Περίπτωση 3: μικρά δείγματα (n_1 ή $n_2 < 30$) και $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ και $(X_1 \sim N(\mu_1, \sigma^2) \vee X_2 \sim N(\mu_2, \sigma^2))$

Μη-παραμετρική μέθοδος

Περίπτωση 4: μικρά δείγματα (n_1 ή $n_2 < 30$) και $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$

Δεν υπάρχει γνωστή μέθοδος εκτίμησης δ.ε. (χρησιμοποιούνται τεχνικές επαναδειγματοληψίας)

Παράδειγμα: όριο έντασης ηλεκτρικού ρεύματος

Διασπορές ορίου έντασης ηλεκτρικού ρεύματος για ασφάλειες
 40 αμπέρ των δύο εταιρειών A και B άγνωστες

Μικρά δείγματα ($n_1 = 25, n_2 = 20$) **και**

κατανομές των X_1, X_2 κανονικές [ιστογράμματα, θηκογράμματα]

$$\bar{x}_1 - \bar{x}_2 = -0.77 \quad s_1^2 = 0.854 \quad s_2^2 = 0.952$$

$$s_1^2 \simeq s_2^2 \rightarrow \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$$

$$s^2 = \frac{24 \cdot 0.854 + 19 \cdot 0.952}{43} = 0.897 \quad s = 0.947$$

Διαδικασία εκτίμησης του δ.ε. της $\mu_1 - \mu_2$

① $1 - \alpha = 0.95, \quad \bar{x}_1 - \bar{x}_2 = -0.77, \quad s = 0.947.$

② Κρίσιμη τιμή: $t_{43,0.975} = 2.02$

③ $(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{n_1+n_2-2, 1-\alpha/2} s \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} =$
 $-0.77 \pm 2.02 \cdot 0.947 \sqrt{\frac{1}{25} + \frac{1}{20}} \rightarrow [-1.35, -0.19]$

Παράδειγμα: όριο έντασης ηλεκτρικού ρεύματος (συνέχεια)

Συμπέρασμα:

Σε 95% επίπεδο εμπιστοσύνης μπορούμε να πούμε πως οι ασφάλειες της εταιρείας A κατά μέσο όρο καίγονται σε μικρότερη ένταση ηλεκτρικού ρεύματος απ' ότι οι ασφάλειες της εταιρείας B με διαφορά μεταξύ 0.19 και 1.35 αμπέρ.

Εκτίμηση διαστήματος εμπιστοσύνης της $\mu_1 - \mu_2$

διασπορές των X_1, X_2	κατανομή των X_1, X_2	n_1, n_2	κατανομή της $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$	διάστημα εμπιστοσύνης
γνωστές	κανονική		$z \equiv \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$	$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$
γνωστές	μη κανονική	μεγάλα	$z \equiv \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$	$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$
γνωστές	μη κανονική	μικρά	—	—
άγνωστες άνισες/ίσες		μεγάλα	$z \equiv \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$	$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}$
άγνωστες ίσες	κανονική	μικρά	$t \equiv \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{s \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-2}$	$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{n_1+n_2-2, 1-\alpha/2} s \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$
άγνωστες ίσες	μη κανονική	μικρά	—	—
άγνωστες άνισες		μικρά	—	—

Άσκηση

Έγιναν μετρήσεις της συγκέντρωσης διαλυμένου οξυγόνου ($\Delta.O.$) σε δύο ποτάμια (σε mg/l)

1.8	2.0	2.1	1.7	1.2	2.3	2.5	2.9	1.6	2.2	2.3	1.8	2.4	1.6	1.9
2.3	2.1	1.9	2.6	2.9	1.5	3.1	2.1	2.7	2.3	2.6	2.5			

- 1 Βρείτε 95% διάστημα εμπιστοσύνης για τη διαφορά των μέσων συγκεντρώσεων $\Delta.O.$ στα δύο ποτάμια υποθέτοντας πρώτα ότι η διασπορά είναι γνωστή ($0.1 (mg/l)^2$) και ίδια για τα δύο δείγματα και μετά χρησιμοποιώντας τις εκτιμήσεις των διασπορών από τα δείγματα. Μπορούμε να πούμε πως η μέση συγκέντρωση $\Delta.O.$ είναι ίδια στα δύο ποτάμια (στην κάθε περίπτωση);
- 2 Για το ίδιο πρόβλημα, σε 200 μετρήσεις στο πρώτο ποτάμι βρέθηκαν 26 τιμές κάτω από την κρίσιμη τιμή $1.6 mg/l$ και σε 200 μετρήσεις στο δεύτερο ποτάμι βρέθηκαν 18 τιμές κάτω από την κρίσιμη τιμή. Μπορούμε να πούμε σε επίπεδο 95% ότι η συγκέντρωση $\Delta.O.$ βρίσκεται σε μη επιθυμητά επίπεδα πιο συχνά στο πρώτο ποτάμι από ότι στο δεύτερο;

Σημείωμα Αναφοράς

Copyright Αριστοτέλειο Πανεπιστήμιο Θεσσαλονίκης, Κουγιουμτζής Δημήτρης. «Θεωρία Πιθανοτήτων και Στατιστική. Εκτίμηση παραμέτρων». Έκδοση: 1.0. Θεσσαλονίκη 2014. Διαθέσιμο από τη δικτυακή διεύθυνση: <http://eclass.auth.gr/courses/OCRS252/>.



Σημείωμα Αδειοδότησης

Το παρόν υλικό διατίθεται με τους όρους της άδειας χρήσης Creative Commons Αναφορά - Παρόμοια Διανομή [1] ή μεταγενέστερη, Διεθνής Έκδοση. Εξαιρούνται τα αυτοτελή έργα τρίτων π.χ. φωτογραφίες, διαγράμματα κ.λ.π., τα οποία εμπεριέχονται σε αυτό και τα οποία αναφέρονται μαζί με τους όρους χρήσης τους στο «Σημείωμα Χρήσης Έργων Τρίτων».



Ο δικαιούχος μπορεί να παρέχει στον αδειοδόχο ξεχωριστή άδεια να χρησιμοποιεί το έργο για εμπορική χρήση, εφόσον αυτό του ζητηθεί.

[1] <http://creativecommons.org/licenses/by-sa/4.0/>





Τέλος ενότητας

Επεξεργασία: Καρανάσιος Αναστάσιος
Θεσσαλονίκη, Μάιος 2015



Ευρωπαϊκή Ένωση
Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο



ΥΠΟΥΡΓΕΙΟ ΠΑΙΔΕΙΑΣ ΚΑΙ ΘΡΗΣΚΕΥΜΑΤΩΝ
ΕΙΔΙΚΗ ΥΠΗΡΕΣΙΑ ΔΙΑΧΕΙΡΙΣΗΣ

Με τη συγχρηματοδότηση της Ελλάδας και της Ευρωπαϊκής Ένωσης



ΕΥΡΩΠΑΪΚΟ ΚΟΙΝΩΝΙΚΟ ΤΑΜΕΙΟ



ΑΡΙΣΤΟΤΕΛΕΙΟ
ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ
ΘΕΣΣΑΛΟΝΙΚΗΣ

Σημειώματα

Σημείωμα Ιστορικού Εκδόσεων Έργου

Το παρόν έργο αποτελεί την έκδοση 1.00.



Διατήρηση Σημειωμάτων

Οποιαδήποτε αναπαραγωγή ή διασκευή του υλικού θα πρέπει να συμπεριλαμβάνει:

- το Σημείωμα Αναφοράς
- το Σημείωμα Αδειοδότησης
- τη δήλωση Διατήρησης Σημειωμάτων
- το Σημείωμα Χρήσης Έργων Τρίτων (εφόσον υπάρχει)

μαζί με τους συνοδευόμενους υπερσυνδέσμους.

