

Γραμμικά Μοντέλα  
'Ασκηση

Διδάσκουσα: Λουκία Μελιγκοτσίδου  
Εθνικό και Καποδιστριακό Πανεπιστήμιο Αθηνών  
Τμήμα Μαθηματικών

April 21, 2020

## 'Ασκηση

Δίνεται το γραμμικό μοντέλο  $Y_i = 1 + \beta X_i^2 + \varepsilon_i$ ,  $i = 1, \dots, n$ ,  $\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$ ,  $\sigma^2$  γνωστό.

- (α) Να βρεθεί η εκτιμήτρια ελαχίστων τετραγώνων της παραμέτρου  $\beta$  και η κατανομή της.
- (β) Να κατασκευασθεί 95% διάστημα εμπιστοσύνης για το  $Y_0 = 1 + \beta X_0^2$  όταν  $X_0$  γνωστή σταθερά,  $\sigma^2$  γνωστό.
- (γ) Πως θα ελέγχατε την

$$\begin{aligned} H_0 : \beta &= \beta_0 \\ H_1 : \beta &\neq \beta_0 \end{aligned}$$

### Λύση

(α) Ελαχιστοποιούμε το

$$Q = \sum_{i=1}^n (Y_i - 1 - \beta X_i)^2 = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2$$

$$\frac{dQ}{d\beta} = -2 \sum_{i=1}^n (Y_i - 1 - \beta X_i^2) X_i^2 = 0 \Rightarrow$$

$$\sum_{i=1}^n X_i^2 Y_i - \sum_{i=1}^n X_i^2 - \beta \sum_{i=1}^n X_i^4 = 0 \Rightarrow \hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2 Y_i - \sum_{i=1}^n X_i^2}{\sum_{i=1}^n X_i^4}$$

Επειδή  $\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$  έχουμε  $Y_i \sim N(1 + \beta X_i^2, \sigma^2)$

'Αρα το  $\hat{\beta}$  ακολουθεί κανονική κατανομή ως γραμμικός συνδυασμός κανονικών τ.μ. Έχουμε

$$\begin{aligned} E(\hat{\beta}) &= E\left[\frac{\sum X_i^2 Y_i - \sum X_i^2}{\sum X_i^4}\right] = \frac{1}{\sum X_i^4} \left[ \sum X_i^2 E(Y_i) - \sum X_i^2 \right] \\ &= \frac{1}{\sum X_i^4} \left[ \sum X_i^2 (1 + \beta X_i^2) - \sum X_i^2 \right] = \frac{1}{\sum X_i^4} \left[ \sum X_i^2 + \beta \sum X_i^4 - \sum X_i^2 \right] = \beta \\ Var(\hat{\beta}) &= Var\left[\frac{\sum X_i^2 Y_i - \sum X_i^2}{\sum X_i^4}\right] = \frac{1}{(\sum X_i^4)^2} \left[ \sum X_i^4 Var(Y_i) \right] \\ &= \frac{1}{(\sum X_i^4)^2} \sigma^2 \sum X_i^4 = \frac{\sigma^2}{\sum X_i^4} \end{aligned}$$

$$\text{Άρα } \hat{\beta} \sim N(\beta, \frac{\sigma^2}{\sum X_i^4})$$

$$(\beta) \quad \hat{Y}_0 = 1 + \hat{\beta}X_0^2$$

Το  $\hat{Y}_0$  ακολουθεί κανονική κατανομή ως γραμμικός μετασχηματισμός κανονικής τ.μ, με

$$\begin{aligned} E(\hat{Y}_0) &= 1 + \beta X_0^2 \\ Var(\hat{Y}_0) &= X_0^4 Var(\hat{\beta}) = X_0^4 \frac{\sigma^2}{\sum X_i^4} \\ \text{Άρα } \hat{Y}_0 &\sim N(1 + \beta X_0^2, \frac{\sigma^2 X_0^4}{\sum X_i^4}) \\ \Rightarrow Z &= \frac{\hat{Y}_0 - 1 - \beta X_0^2}{\sqrt{X_0^4 \sigma^2 / \sum X_i^4}} \sim N(0, 1) \end{aligned}$$

$$\Delta.\text{E. :} \quad Pr(-Z_{a/2} < Z < Z_{a/2}) = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow P\left(-Z_{a/2} < \frac{\hat{Y}_0 - 1 - \beta X_0^2}{\sqrt{X_0^4 \sigma^2 / \sum X_i^4}} < Z_{a/2}\right)$$

$$\Rightarrow \hat{Y}_0 - Z_{a/2} \sqrt{X_0^4 \sigma^2 / \sum X_i^4} < Y_0 = 1 + \beta X_0^2 < \hat{Y}_0 + Z_{a/2} \sqrt{X_0^4 \sigma^2 / \sum X_i^4}$$

(γ) Έχουμε δείξει ότι

$$\hat{\beta} \sim N(\beta, \frac{\sigma^2}{\sum X_i^4})$$

$$\frac{\hat{\beta} - \beta}{\sigma / \sqrt{\sum X_i^4}} \sim N(0, 1)$$

$$\text{Κάτω από την } H_0 \frac{\hat{\beta} - \beta_0}{\sigma / \sqrt{\sum X_i^4}} \sim N(0, 1)$$

$$\text{Άρα απορρίπτουμε την } H_0 \text{ αν } \left| \frac{\hat{\beta} - \beta_0}{\sigma / \sqrt{\sum X_i^4}} \right| > Z_{a/2}$$