

P1

Παρασκευή, 20 Νοεμβρίου 2021 1:23 μμ

ΜΕΘΟΔΟΣ ΕΓΓΡΑΣΙΑΣ ΓΙΑ ΤΗΝ ΕΥΡΕΣΗ Ε.Μ.Π.

↳ Έστω x_1, x_2, \dots, x_n από $f(x; \theta)$, τότε συνάρτηση πιθανοφάνειας είναι:

$$L(\theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$$

↳ Μεγιστοποίηση της $L(\theta)$ ως προς θ

↳ Αντ' αμείν, παίρνουμε την $l(\theta) = \log L(\theta)$

↳ Η $\frac{\partial l(\theta)}{\partial \theta} = 0$ είναι κρίσιμο ως $\hat{\theta}$

↳ Θα πρέπει: $\left. \frac{\partial^2 l(\theta)}{\partial \theta^2} \right|_{\theta=\hat{\theta}} < 0$ για να είναι μέγιστο.

Πχ) Έστω x_1, x_2, \dots, x_n ε.δ. από Poisson(λ).

Να βρεθεί η ΕΜΠ ως λ .

Εξάρα: $f(x; \lambda) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}$, $\lambda > 0$, $x > 0$

Παίρνουμε: $L(\lambda) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \lambda) = \prod_{i=1}^n e^{-\lambda} \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} =$

$$= e^{-\nu \lambda} \frac{\lambda^{\sum_{i=1}^n x_i}}{\prod_{i=1}^n x_i!}$$

Επιβλέπον: $l(\lambda) = \log L(\lambda) = \log \left[e^{-\nu \lambda} \frac{\lambda^{\sum x_i}}{\prod x_i!} \right] =$

$$= -\nu \lambda + \left(\sum_{i=1}^n x_i \right) \cdot \log \lambda - \log \prod_{i=1}^n x_i!$$

Πρώτη:

$$\frac{\partial}{\partial \lambda} l(\lambda) = \frac{\partial}{\partial \lambda} \left[-\nu \lambda + \left(\sum x_i \right) \log \lambda - \log \prod x_i! \right]$$

$$= -\nu + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda} = 0 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \hat{\lambda} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\nu} = \bar{x} \quad \text{που φαίνεται να είναι ο.ε. του } \lambda.$$

Επίσης: $\frac{\partial^2}{\partial \lambda^2} l(\lambda) = -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda^2}$

$$\text{οπότε: } \frac{\partial^2}{\partial \lambda^2} l(\lambda) \Big|_{\lambda=\hat{\lambda}} = -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\hat{\lambda}^2} < 0.$$

P2

Παρασκευή, 26 Νοεμβρίου 2021 1:58 μμ

Παράδειγμα Έστω X_1, X_2, \dots, X_n ζ.δ από $\text{Geom}(p)$, άρα

$$f(x;p) = (1-p)^x \cdot p, \quad 0 \leq p \leq 1 \quad \kappa \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

Να βρούμε την ΕΜΜ του p .

Εξάφραση:

$$L(p) = \prod_{i=1}^n f(x_i; p) = \prod_{i=1}^n (1-p)^{x_i} \cdot p = p^n \cdot (1-p)^{\sum_{i=1}^n x_i}$$

Επίλυση:

$$l(p) = \log L(p) = n \log p + \left(\sum_{i=1}^n x_i \right) \cdot \log(1-p)$$

Παίρνουμε:

$$\frac{\partial}{\partial p} l(p) = \frac{\partial}{\partial p} \left[n \log p + \left(\sum x_i \right) \cdot \log(1-p) \right]$$

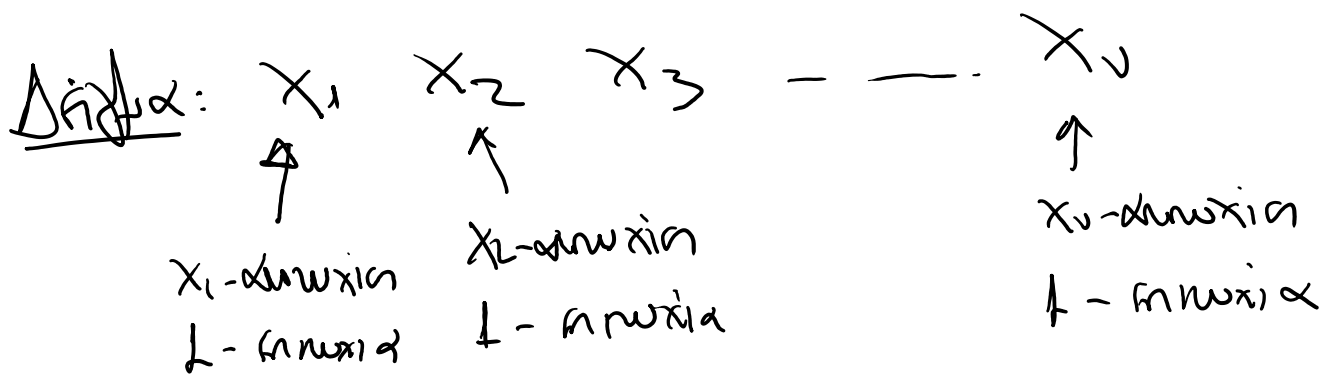
$$= \frac{n}{p} - \frac{\sum x_i}{1-p} = 0$$

$$\Rightarrow n \cdot (1-p) - p \cdot \sum_{i=1}^n x_i = 0 \Rightarrow$$

$$\hat{p} = \frac{n}{\sum x_i + n} = \frac{1}{\bar{x} + 1}$$

Επίλυση:

$$\frac{\partial^2}{\partial p^2} l(p) = -\frac{\sum x_i}{(1-p)^2} - \frac{n}{p^2} < 0.$$



Από:

$$\hat{p} = \frac{V}{\sum x_i + V} = \frac{\text{αριθμ. Γνωστών}}{\text{αριθμ. άγνωστων} + \text{αριθμ. Γνωστων}}$$

είσοδος

ΠΑΡΑΤΑΡΗΣΗ:

Εάν η συνάρτηση πιθανότητας έχει S-ακρωτίες

$\underline{\theta} = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_s)$, τότε η ΕΜΠ του $\underline{\theta}$, $\hat{\underline{\theta}}$,

είναι το διάνυσμα $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_s)$ για το οποίο

βγαίνει η

$$L(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_s) = L(\underline{\theta}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_s)$$

βασισμένο στις οριστικές συνθήκες σταθμισμένο, το

βγαίνει από βγαίνει η πιθανότητα είναι η

λύση του εξισώσεων:

$$\partial L(\theta_1, \dots, \theta_s)$$

$$\frac{\partial l}{\partial \theta_1} = 0$$

$$\frac{\partial l(\theta_1, \dots, \theta_s)}{\partial \theta_s} = 0$$

Για να έχουμε κρίσιμα σημεία (και συνίκα)

$$\frac{\partial^2 l(\theta_1, \dots, \theta_s)}{\partial \theta_i^2} < 0, \text{ για } i=1, \dots, s.$$

Πα) Έστω X_1, X_2, \dots, X_n z.σ. από $N(\theta_1, \theta_2)$.

Να βρεθούν οι ΕΜΜ των θ_1, θ_2

$$\text{Εξασφ: } \Theta = \{(\theta_1, \theta_2) : -\infty < \theta_1 < \infty, 0 < \theta_2 < \infty\}$$

Συνάρτηση πιθανότητας

$$\begin{aligned} L(\theta_1, \theta_2) &= \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta_1, \theta_2) = \\ &= \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta_2}} \cdot e^{-\frac{1}{2\theta_2}(x_i - \theta_1)^2} = \\ &= (2\pi\theta_2)^{-\frac{n}{2}} \cdot e^{-\frac{1}{2\theta_2} \sum_{i=1}^n (x_i - \theta_1)^2} \end{aligned}$$

Παράγωγοι:

$$\ln L(\theta_1, \theta_2) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi\theta_2) - \frac{1}{2\theta_2} \sum_{i=1}^n (x_i - \theta_1)^2$$

$$\overline{l(\theta_1, \theta_2)} = \log L(\theta_1, \theta_2) = -\frac{v}{2} \log(2\pi\theta_2) - \frac{1}{2\theta_2} \cdot \sum_{i=1}^v (x_i - \theta_1)$$

$$\frac{\partial l(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_1} = \frac{1}{\theta_2} \cdot \sum_{i=1}^v (x_i - \theta_1)$$

$$\frac{\partial l(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_2} = -\frac{v}{2\theta_2} + \frac{1}{2\theta_2^2} \cdot \sum_{i=1}^v (x_i - \theta_1)^2$$

Derivates:

$$\frac{\partial l(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_1} = 0 \quad \left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{1}{\theta_2} \cdot \sum_{i=1}^v (x_i - \theta_1) = 0 \quad (1)$$

$$\frac{\partial l(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_2} = 0 \quad \left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} \Rightarrow -\frac{v}{2\theta_2} + \frac{1}{2\theta_2^2} \cdot \sum_{i=1}^v (x_i - \theta_1)^2 = 0 \quad (2)$$

$$(1) \Rightarrow \sum_{i=1}^v x_i - \sum_{i=1}^v \theta_1 = 0 \Rightarrow \sum x_i - v\theta_1 = 0 \Rightarrow \hat{\theta}_1 = \frac{\sum x_i}{v} = \bar{x}$$

$$(2) \Rightarrow -v + \frac{1}{\theta_2} \cdot \sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2 = 0 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \hat{\theta}_2 = \frac{1}{v} \cdot \sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2$$

Από όλα προκύπτει το $\hat{\theta}_1$ ή να ο.ε. καλύτερα

1
Από ένα πρωτότυπο το $\hat{\theta}_1$ είναι α.ε. τυφίση
του το $\hat{\theta}_2$ δω είναι α.ε. του διδακτορ.

$$\text{Αρα: } E(\hat{\theta}_1) = \mu \quad \kappa'$$

$$E(\hat{\theta}_2) = \frac{v-1}{v} \cdot \sigma^2$$

↳ είναι ένας ασυμμετρικά απόρριπτος.

Επίσης:

$$\frac{\partial^2 l(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_1^2} = -v < 0$$

$$\frac{\partial^2 l(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_2^2} = -\frac{\sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})^2}{2\theta_2^3} < 0$$

$$\frac{\kappa'}{\partial \theta_1 \partial \theta_2} = -\frac{\sum_{i=1}^v (x_i - \bar{x})}{\theta_2} = -\frac{\sum x_i - v\bar{x}}{\theta_2} = 0$$

Αρα μέγιστο βέβαια.