

## BAYES

Παρασκευή 06/11/20

Μαθημα 5°

Σε αντίθεση με τις στατιστικές μεθόδους που έχουμε δει μέχρι τώρα, η  $\theta$ -Bayes βασίζεται στο ότι η υπό εκτίμηση παράμετρο  $\theta$  μιας άγνωστης σ.π.π  $f(x|\theta)$  είναι τ.μ.

Κلاس στατ. συμπερασματολογία

$X_1, \dots, X_n$  τ.δ από πληθυσμό με σ.π.π ή σ.π  $f(x|\theta)$  όπου  $\theta$  άγνωστη αλλά σταθερή παράμετρος

Bayes:

$X_1, \dots, X_n$  τ.δ από πληθυσμό με σ.π.π ή σ.π  $f(x|\theta)$  όπου  $\theta$  η τιμή μιας τ.μ  $\theta$  με μυστή κατανομή

Η κατανομή της  $\theta$  αναφέρεται ως εκ των προτέρων ή εκ των υστέρων

Ορισμός: Εκ των προτέρων κατανομή της  $\theta$

Είναι η κατανομή που εκφράζει την εκ των προτέρων γνώση που έχουμε για την παράμετρο  $\theta$  και καθορίζεται πριν τη συλλογή των δεδομένων.

Ορισμός: Εκ των υστέρων κατανομή της  $\theta$

Είναι η κατανομή που εκφράζει την εκ των υστέρων γνώση που έχουμε για τη  $\theta$  μετά τη συλλογή δεδομένων,  $\Delta$  εκφράζει την αναθεωρημένη γνώση που προκύπτει για την παράμετρο  $\theta$  μετά τη συλλογή δεδομένων

## Μεθοδολογία για την ανάλυση

Προσέχουμε κατανομή της  $X$ , δεδομένης της  $\Theta$

1) Καθορισμός της σ.π.π. ή σ.π.  $f(x|\theta)$ , όπου  $\theta$  η τιμή της τ.μ  $\Theta$

2) Καθορισμός της εκ των προτέρων κατανομής της τ.μ  $\Theta$ ,  $\pi(\theta)$ ,  $f(\theta)$

3) Υπολογισμός της εκ των υστέρων κατανομής της  $\Theta$

4) Εξέταση καλύτερα/επiorων (στατ. καλύτερα/επiorογία):  
Εκτίμηση μέγιστο, δ.ε, τεστ. υποθέσεων.

Γνωρίζουμε ότι

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(B|A) \cdot P(A)}{P(B)} = \frac{P(B|A) \cdot P(A)}{P(B|A) \cdot P(A) + P(B|A^c) \cdot P(A^c)}$$

Γενικότερα αν στη θέση των  $A$  και  $B$  αντιστοιχίσουμε τιμές διακριτών τ.μ  $X=x$ ,  $x \in X$  και  $Y=y$ ,  $y \in Y$  και θεωρήσουμε τις κατανομές των  $X$  και  $Y$ .

$$f_X(x) = P(X=x), \quad f_Y(y) = P(Y=y), \quad f_{X|Y}(x|y) = P(X=x|Y=y)$$
$$f_{Y|X}(y|x) = P(Y=y|X=x)$$

Τότε

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{X|Y}(x|y) f_Y(y)}{\sum_{y \in Y} f_{X|Y}(x|y) f_Y(y)}$$

Αντίστοιχα για αλγεbras μεταβλητές έχουμε

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{X|Y}(x|y) f_Y(y)}{\int_{y \in Y} f_{X|Y}(x|y) f_Y(y)}$$

$$P(\theta|X) = \frac{\text{Προβιθρία του } \theta \cdot x \text{ (κατανόη του } X|\theta)}{\int_{\text{π.θ.}} \text{κατανόη του } X} =$$

$$= \frac{\pi(\theta) \cdot f(x|\theta)}{\int_{\text{π.θ.}} \pi(\theta) \cdot f(x|\theta) d\theta}$$

### Παράδειγμα 1

Έστω τ.μ.  $X$  η οποία δοθείσας της τιμής της τ.μ.  $\theta$  ακολουθεί β.β.  $(n, \theta)$ . Αν η τ.μ.  $\theta$  έχει εκ των προτέρων κατανομή  $\text{Beta}(a, b)$  να βρεθεί η εκ των υστέρων κατανομή της  $\theta$ .

### Απάντηση

Οι κατανομές των  $X|\theta$  και οι εκ των προτέρων της  $\theta$  δίνονται

$$f(x|\theta) = \binom{n}{x} \theta^x (1-\theta)^{n-x}, \quad x = 0, 1, \dots, n$$

$$p(\theta) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{b-1}, \quad \theta \in (0, 1)$$

**SOS** Πρέπει να θυμάστε ότι οι εκ των προτέρων και εκ των υστέρων πρέπει να έχουν το ίδιο π.θ. για τη  $\theta$ .

Η εκ των υστέρων κατανομή έστω  $p(\theta|X)$  θα δίνεται από τ.μ.

$$p(\theta|X) = \frac{f(x|\theta) \cdot p(\theta)}{\int_0^1 f(x|\theta) p(\theta) d\theta} = \frac{\binom{n}{x} \theta^x (1-\theta)^{n-x} \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{b-1}}{\int_0^1 \binom{n}{x} \theta^x (1-\theta)^{n-x} \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{b-1} d\theta}$$

$$= \frac{\theta^{a+x-1} (1-\theta)^{n+b-x-1}}{\int_0^1 \theta^{a+x-1} (1-\theta)^{n+b-x-1} d\theta}, \quad 0 \leq \theta \leq 1.$$

$$\text{όμως } \int_0^1 \theta^{a+x-1} (1-\theta)^{n+b-x-1} d\theta = \text{Beta}(a+x, n+b-x) \int_0^1 \frac{\theta^{a+x-1} (1-\theta)^{n+b-x-1}}{\text{Beta}(a+x, n+b-x)} d\theta = 1$$

Άρα έχουμε

$$p(\theta|x) = \frac{\theta^{a+x-1} (1-\theta)^{n+b-x-1}}{\text{Beta}(a+x, n+b-x)}$$

Η σ.π.π της Βίτα είναι  $f_B(x) = \frac{x^{a-1} (1-x)^{b-1}}{\text{Beta}(a,b)}, \quad 0 \leq \theta \leq 1$

Επομένως  $p(\theta|x) \sim \text{Beta}(a+x, n+b-x)$

### Παράδειγμα 2:

Έστω τ.μ.  $X \sim P(\theta)$ . Αν η τ.μ.  $\theta$  έχει εκ των προτέρων κατανομή Gamma( $p, 1/q$ ) να βρεθεί η εκ των υστέρων κατανομή Νύση

οι κατανομή των  $X| \theta$ , εκ των προτέρως  $\theta$  δίνονται από  $f(x|\theta) = \frac{\theta^x e^{-\theta}}{x!}, \quad x=0,1,\dots$

$$p(\theta) = \frac{\theta^{p-1} e^{-\theta/q}}{(1/q)^p \Gamma(p)}, \quad \theta \geq 0.$$

Η εκ των υστέρων κατανομή έστω  $p(\theta|x)$  θα δίνεται από την:

$$p(\theta|x) = \frac{f(x|\theta)p(\theta)}{\int_0^\infty f(x|\theta)p(\theta)d\theta} = \frac{\theta^{p-1} e^{-\theta/q} \cdot \theta^x e^{-\theta}}{\int_0^\infty \frac{\theta^{p-1} e^{-\theta/q}}{\Gamma(p)} \cdot \frac{\theta^x e^{-\theta}}{x!} d\theta} =$$

$$= \frac{\theta^{p-1} e^{-q\theta} \theta^x e^{-\theta}}{\int_0^{\infty} \theta^{p-1} e^{-q\theta} \theta^x e^{-\theta} d\theta} = \frac{\theta^{p+x-1} e^{-\theta(1+q)}}{\int_0^{\infty} \theta^{p+x-1} e^{-\theta(1+q)} d\theta}$$

Ουκίμαστε ότι η σ.π.π της Gamma(a,b) είναι η ~~f(x)~~  
 $f(x) = \frac{x^{a-1} e^{-\frac{x}{b}}}{b^a \Gamma(a)}$

Αρα  $p(\theta|X) \sim \text{Gamma}(p+x; 1/(1+q))$ .

### απόδο: Τυφλές κατανομές

Όταν η εκ των υστέρων κατανομή ανήκει στην ίδια οικογένεια κατανομών που ανήκει η εκ των προτέρων τότε λέμε ότι είναι τυφλές εκ των ~~υστέρων~~ προτέρων κατανομή

Ερώση: Πως αλλάζουν τα δοσ παραδείγματα αν αντί για τ.μ. από την κάθε κατανομή  $B(n_i, \theta_i, p(\theta))$  μας έδιναν τυχαιο δείγμα ανεξ. ισωνών παρατηρήσεων από την αντίστοιχη κατανομή

Αντί για  $f(x|\theta)$  θα είχατε  $f(x_i|\theta)$ ,  $x_i = 0, 1, \dots, i = 1, 2, \dots, n$   
 και τότε  $f(x|\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\theta)$

### Χρήσιμες Ιδιότητες για τη Βίτα κατανομή

αν  $X \sim \text{Beta}(a, b)$  τότε

•  $E(X) = \frac{ab}{a+b}$ , •  $\text{Var}(X) = \frac{ab}{(a+b)^2(a+b+1)}$ , •  $1-X \sim \text{Beta}(b, a)$ .

•  $\text{Beta}(1, 1) = \text{U}(0, 1)$ .

• Αν  $X_1, X_2$  ανεξ. και  $X_1 \sim \text{Gamma}(a_1, b)$ ,  $X_2 \sim \text{Gamma}(a_2, b)$   
 τότε  $X_1 | X_1 + X_2 \sim \text{Beta}(a_1, a_2)$

Δ Ζύωση της αναμενόμενης τιμής της εκ των υστέρων κατανομής με αυτή της αλυσής εκ των προτέρων κατανομής για διωνυμική δειγματική κατανομή.

Αν  $X \sim B(n, \theta)$  τότε ο εκτιμητής μέγιστης πιθανοφάνειας ΕΜΠ του  $\theta$  είναι δειγματικό ποσοστό  $\hat{\theta} = \frac{X}{n}$  με  $E(\hat{\theta}) = \theta$

Η αλυσή εκ των προτέρων κατανομής για την παραμετρο  $\theta$  της διωνυμικής κατανομής είναι η  $\theta \sim \text{Beta}(a, b)$  και ισχύει  $E(\theta) = \frac{a}{a+b}$

Είδαμε στο προηγούμενο 1 ότι για  $X=x$  τότε  $\theta|x \sim \text{Beta}(a+x, b+n-x)$  οπότε

$$E(\theta|x) = \frac{a+x}{a+b+n} = \frac{n}{a+b+n} \cdot \frac{x}{n} + \frac{a+b}{a+b+n} \cdot \frac{a}{a+b} = w\hat{\theta} + (1-w)E(\theta)$$

όπου  $w = \frac{n}{n+(a+b)}$ ,  $0 < w < 1$

Αντλόη η αναμενόμενη τιμή της  $E(x)$  των υστέρων κατανομών της  $\theta$  είναι ο σταθμισμένος μέσος όρος του ΕΜΠ της  $\theta$  και της αναμενόμενης τιμής εκ των προτέρων κατανομής της  $\theta$ .

▶ Όσο μεγαλύτερο το  $n$  μέγεθος του δείγματος τόσο μεγαλύτερη είναι και η βαρύτητα που δίνεται στη δειγματική πληροφορία.

Για  $n \rightarrow \infty$  έχουμε  $w \rightarrow 1$  και η εκ των προτέρων πληροφορία δεν συνεισφέρει στον υπολογισμό της  $E(\theta|x)$

### Παράδειγμα 3

Έστω τ.μ.  $X_n \sim U(0, \theta)$ . Δίνεται δείγμα  $n$  παρατηρήσεων από την κατανομή. Αν η τ.μ.  $\theta$  έχει εκ των προτέρων κατανομή  $U(0, 1)$  να βρεθεί η εκ των υστέρων κατανομή της  $\theta$ .

Λύση

$X_n \sim U(0, \theta)$  οπότε  $f_X(x|\theta) = \frac{1}{\theta}, 0 < x < \theta$ . (το  $x$  εξαρτάται από το  $\theta$ )

$p(\theta) = 1, 0 < \theta < 1$  Η κατανομή του δείγματος είναι  $f(x_1, \dots, x_n | \theta) = \prod_{i=1}^n f_X(x_i | \theta) = \frac{1}{\theta^n} \prod_{i=1}^n I_{(0, \theta)}(x_i)$ ,  $I_{(0, \theta)}(x_i) = \begin{cases} 1, & 0 < x_i < \theta \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$

$$\int_{\theta} f_X(x|\theta) p(\theta) d\theta = \int_0^1 \frac{1}{\theta^n} \prod_{i=1}^n I_{(0, \theta)}(x_i) p(\theta) d\theta =$$

$$= \int_{x_{(n)}}^1 \frac{1}{\theta^n} d\theta = \frac{1 - x_{(n)}^{1-n}}{1-n}, \quad x_{(n)} \text{ η μεγαλύτερη τιμή του δείγματος.}$$

$$\begin{aligned} 0 < x_i < \theta &\Rightarrow \begin{cases} 0 < x_1 < \theta \\ 0 < x_2 < \theta \\ \vdots \\ 0 < x_n < \theta \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \max(x_1, \dots, x_n) < \theta \\ 0 < x_{(n)} < \theta \leq 1. \end{cases} \end{aligned}$$

$$\text{Έτσι } p(\theta|x) = \frac{f(x|\theta)p(\theta)}{\int_0^1 f(x|\theta)p(\theta)} = \frac{\frac{1}{\theta^n} \prod_{i=1}^n I_{(0, \theta)}(x_i)}{\frac{1 - x_{(n)}^{1-n}}{1-n}} = \frac{(n-1)\theta^{-n}}{x_{(n)}^{-(n-1)} - 1}$$

,  $0 < x_i < \theta, i=1, \dots, n$

### Παράδειγμα 4

Έστω τ.δ.  $X_1, \dots, X_n \sim U(\theta, 1)$  Αν η τ.μ.  $\theta$  έχει εκ των προτέρων κατανομή  $N(0, 1)$  να βρεθεί η εκ των υστέρων της  $\theta$ .

$$X \sim N(\theta, 1), \theta \sim N(0, 1) \text{ ομοτε}$$

$$f_X(x_i; \theta) = (2\pi)^{-1/2} e^{-1/2(x_i - \theta)^2}, x_i \in \mathbb{R}$$

$$p(\theta|x) = \frac{f(x|\theta)p(\theta)}{\int f(x|\theta)p(\theta)d\theta} = \frac{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-1/2(x_i - \theta)^2} \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-1/2\theta^2} \right)}{\int_{-\infty}^{+\infty} \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-1/2(x_i - \theta)^2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-1/2\theta^2} d\theta}$$

$$= \frac{e^{-1/2\theta^2} e^{-1/2 \sum_{i=1}^n (x_i - \theta)^2}}{\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-1/2\theta^2} e^{-1/2 \sum_{i=1}^n (x_i - \theta)^2} d\theta} = \frac{e^{-1/2\theta^2} e^{-1/2 \sum (x_i^2 - 2x_i\theta + \theta^2)}}{\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-1/2\theta^2} e^{-1/2 \sum (x_i^2 - 2x_i\theta + \theta^2)} d\theta}$$

$$= \frac{e^{-1/2\theta^2} e^{-1/2 \sum x_i^2} e^{\sum x_i \theta - n/2 \theta^2}}{e^{-1/2 \sum x_i^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-1/2\theta^2} e^{\sum x_i \theta - n/2 \theta^2} d\theta}$$

$$= \frac{e^{-1/2\theta^2} e^{\sum x_i \theta - n/2 \theta^2}}{\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-1/2\theta^2} e^{\sum x_i \theta - n/2 \theta^2} d\theta} =$$

$$= \frac{e^{-\theta^2(n+1)/2} e^{\sum x_i \theta}}{\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\theta^2(n+1)/2} e^{\sum x_i \theta} d\theta}$$

Το ερώτημα είναι σε ποια κατανομή έχουμε καταλήξει

~~Από~~

$N(\mu, \sigma^2)$  έχει σ.π.π.

$$(2\pi\sigma^2)^{-1/2} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(\theta^2 - 2\theta\mu + \mu^2)} = (2\pi\sigma^2)^{-1/2} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}\theta^2} e^{-\frac{1}{\sigma^2}(\theta\mu - \mu^2)}$$

εξαρτάται από το θ

Εάν ~~κατανομή~~ <sup>κατανομή</sup> που βρήκαμε αν θέσω  $n+1 = \frac{1}{\sigma^2}$  και

$$\mu = (n+1)^{-1} \sum X_i$$

βλέπουμε ότι η κατανομή που βρήκαμε είναι κανονική με  $\sigma^2 = \frac{1}{n+1}$  και  $\mu = \frac{1}{n+1} \sum X_i$

Άρα η εκ των υστέρων κατανομή της  $\theta$  είναι  $N\left(\sum (n+1)^{-1} X_i, (n+1)^{-1}\right)$

### Παράδειγμα 5:

Έστω τ.μ.  $X$  με πυκνότητα  $f(x|\theta) = e^{-(x-\theta)}$ ,  $0 < \theta < x$ .  
Αν η τ.μ.  $\theta$  έχει εκ των προτέρων σ.π.π.  $f(\theta) = 2e^{-2\theta}$ ,  $\theta > 0$   
να βρεθεί η εκ των υστέρων κατανομή της  $\theta$ .

### Λύση

Το π.ο της  $\theta$  εξαρτάται από το  $x$  οπότε υπολογίζουμε το οβελήρισμα.

$$p(\theta|x) = \frac{f(x|\theta)p(\theta)}{\int_0^x f(x|\theta)p(\theta)d\theta} = \frac{2e^{-2\theta}e^{-(x-\theta)}}{\int_0^x 2e^{-2\theta}e^{-(x-\theta)}d\theta} = \frac{e^{-\theta}e^{-x}}{\int_0^x e^{-\theta}e^{-x}d\theta}$$

$$= \frac{e^{-\theta}}{\int_0^x e^{-\theta}d\theta} = \frac{e^{-\theta}}{-e^{-x} + 1}$$

$$\text{Άρα } p(\theta|x) = \frac{e^{-\theta}}{1 - e^{-x}}, \quad 0 < \theta < x$$