

STIMA BAYESIANA (BAYESIAN INFERENCE) 6

PROBABILITÀ CONGIUNTE, CONDIZIONATE E MARGINALI

2 Variabili casuali a, b : - discrete
 - binomiali (0/1)

DISTRIBUZIONE CONGIUNTA

		a	
		0	1
b	0	0,06	0,24
	1	0,28	0,42

$\Rightarrow P(a=1, b=0) = 0,24$

$\sum_{a,b} P(a,b) = 1$

DISTRIBUZIONE MARGINALE

2 Variabili $a, b \Rightarrow$ 2 distribuzioni marginali $\begin{cases} P(a) \\ P(b) \end{cases}$

		a	
		0	1
b	0	0,06	0,24
	1	0,28	0,42

$\Rightarrow P(b=0) = P(b=0, a=0) + P(b=0, a=1) = 0,3$

$\Rightarrow P(b=1) = 0,7$

$\Rightarrow P(a=0) = 0,34$ $\Rightarrow P(a=1) = 0,66$

A bar chart showing the marginal distribution P(b). The x-axis is labeled 'b' with values 0 and 1. The y-axis is labeled 'P(b)' with values 0,3 and 0,7. There are two bars: one at b=0 with height 0,3, and one at b=1 with height 0,7.

DISTRIBUZIONE CONDIZIONATA

Esempio

- N: persone
- N_A : # persone con capelli lunghi
- N_B : # persone di sesso femminile
- A: persona con capelli lunghi \Rightarrow
- B: persona di sesso femminile

$$P(A) = \frac{N_A}{N}$$

$$P(B) = \frac{N_B}{N}$$

Consideriamo le sole persone di sesso femminile

$\hookrightarrow \frac{N_{AB}}{N_B}$ probabilità che una persona scelta a caso da questa popolazione abbia i capelli lunghi

N_{AB} : # numero di sesso femminile con capelli lunghi

N_B

popolazione dove: capelli lunghi

N_{AB} : * persone di sesso femminile con i capelli lunghi

↳ **PROBABILITÀ CONDIZIONATA**

$$P(A|B) = \frac{N_{AB}}{N_B}$$

• La probabilità di selezionare, da tutta la popolazione N , una persona di sesso femminile con i capelli lunghi è:

$$P(A, B) = \frac{N_{AB}}{N}$$

$$P(A|B) = \frac{N_{AB}/N}{N_B/N} = \frac{P(A, B)}{P(B)} \Rightarrow P(A, B) = P(A|B)P(B)$$

• $P(A, B) = P(A) \cdot P(B)$ s.s.e A e B sono INDIPENDENTI

• Supponiamo che $P(A, B) = P(B, A)$

$$P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A)$$

PROBABILITÀ A POSTERIORI

PROBABILITÀ A PRIORI

TEOREMA DI BAYES

$$P(B|A) = \frac{P(A|B) \cdot P(B)}{P(A)}$$

$$P(A) = \sum_B P(A|B)P(B)$$

INTRODUZIONE ALLA STATISTICA PARESIANA

θ : Finora, l'obbiettivo considerato era una variabile DETERMINISTICA

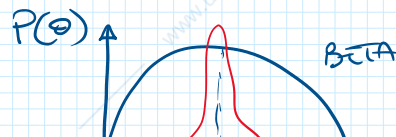
STATISTICA PARESIANA $\Rightarrow \theta$ come una variabile CASUALE

↕
 ogni osservazione ha una distribuzione di probabilità

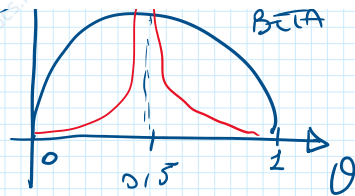
Esempio

θ : probabilità che il lancio di una moneta dia come risultato TESTA

DISTRIBUZIONE A PRIORI



DISTRIBUZIONE
A PRIORI
 $P(\theta)$



Con l'arrivo dei dati, mi aspetto che:

- 1) il valore ottico cambi
- 2) l'incertezza diminuisca (la più informativa)

Obtengo due elementi che portano informazione:

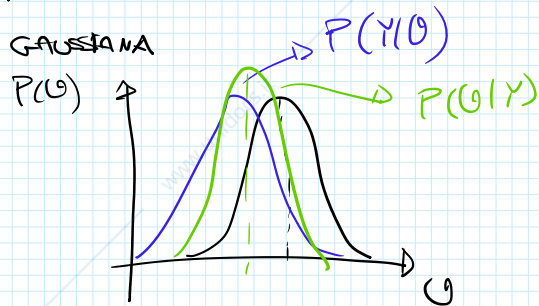
- 1) la distribuzione a priori $P(\theta) \Rightarrow$ PRIOR
- 2) l'informazione dei dati: $P(Y|\theta) \Rightarrow$ LIKELIHOOD

$$\Rightarrow P(\theta|Y) = \frac{P(Y|\theta) \cdot P(\theta)}{P(Y)}$$

Cosa possiamo dire sulle "forme" di $P(\theta|Y)$?

L 1) In generale, nulle. Solo in alcuni casi la $P(\theta|Y)$ è una distribuzione nota

L 2) Questo avviene se, ad esempio, $P(\theta)$ è GAUSSIANA e $P(Y|\theta)$ è GAUSSIANA $\Rightarrow P(\theta|Y)$ è GAUSSIANA



$$y = \theta_0 + \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + e$$

\downarrow \downarrow \downarrow
 $N(0, \sigma^2)$

Supponiamo di avere $P(\theta|Y)$. Abbiamo una distribuzione di valori di θ . Spesso, ci serve però un valore solo, puntuale: Quale prendo?

L $\hat{\theta} = \arg \max_{\theta} P(\theta|Y)$: stima MAP (Maximum a Posteriori)

L $\hat{\theta} = E[P(\theta|Y)] = E[\theta|Y]$: la media della posterior

\downarrow \downarrow
 $x(t)$ $y(t)$