

# Probabilità condizionale e indipendenza

Sia  $(\Omega, \mathcal{P})$  uno spazio di probabilità discreto.

Def.: Sia  $B$  un evento tale che  $P(B) > 0$ .

Per un evento  $A$  definiamo

la probabilità condizionale di  $A$  dato  $B$

mediante

$$P(A|B) \stackrel{\text{notazione}}{=} \frac{P(A \cap B)}{P(B)}.$$

Interpretazione:

$P(A|B)$  è il grado di fiducia ~~a~~ che si assegna all'evento  $A$  supponendo che si sia verificato  $B$ ,  
(dipende dalla misura di partenza  $P$ !).

Esempio: Nella situazione delle estrazioni di  $n$  palline di prime

$$\tilde{\Omega} = \{\omega \in \Omega : \omega_{i_1} \neq \omega_{i_2} \text{ se } i_1 \neq i_2\} \text{ evento con } P(\tilde{\Omega}) > 0$$

$$\tilde{P}(A) \stackrel{\text{probabilità condizionale di } A \text{ dato } \tilde{\Omega}}{=} \frac{P(A \cap \tilde{\Omega})}{P(\tilde{\Omega})} = P(A|\tilde{\Omega})$$

Note:  $A \mapsto \tilde{P}(A) = P(A|\tilde{\Omega})$  definisce una nuova misura di probabilità.

# Proprietà delle probabilità condizionali

Sia  $(\Omega, \mathcal{P})$  uno spazio di probabilità discreto.

1) Sia  $B$  un evento con  $P(B) > 0$ . Allora

$\mathcal{P}(B) \ni A \mapsto P(A|B)$  definisce una misura di probabilità su  $\mathcal{P}(B)$ .

2) Siano  $A_1, \dots, A_n$  eventi tali che  $P(\bigcap_{i=1}^n A_i) > 0$ ,  
 $n \geq 2$ . Allora

regole  
della  
calcol

$$P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = P(A_1) \cdot \prod_{i=2}^n P(A_i | A_1, \dots, A_{i-1})$$

3) Sia  $(B_i)_{i \in I}$  una famiglia di più numerabile di eventi disgiunti a due a due e tali che  
 probabilità  
totali

$$\Omega = \bigcup_{i \in I} B_i \quad \text{e} \quad P(B_i) > 0 \quad \forall i \in I.$$

Allora, per ogni ~~evento~~ evento  $A$ ,

$$P(A) = \sum_{i \in I} P(A|B_i) \cdot P(B_i).$$

In particolare, se

se  $B$  è un evento tale che  $P(B) \in (0, 1)$ ,

!

allora

$$P(A) = P(A|B) \cdot P(B) + P(A|B^c) \cdot (1 - P(B)).$$

# Teorema: formula di Bayes

Siano  $A, B$  eventi in uno spazio di probabilità discreto  $(\Omega, \mathcal{P})$ . Se  $P(A) > 0$  e  $P(B) > 0$ , allora

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

Dimostrazione della def. //

La formula di Bayes permette di "invertire" il condizionamento

## Corollario:

- 1) Se  $(B_i)_{i \in I}$  è una partizione al più numerabile di  $\Omega$  tale che  $P(B_i) > 0 \forall i \in I$ , allora  $\forall i \in I$

$$P(B_i|A) = \frac{P(B_i) \cdot P(A|B_i)}{\sum_{j \in I} P(A|B_j) \cdot P(B_j)}$$

- ! 2) Se  $B$  è un evento tale che  $P(B) \in (0, 1)$ ,

$$\text{allora } P(B|A) = \frac{P(B) \cdot P(A|B)}{P(A|B) \cdot P(B) + P(A|B^c) \cdot (1 - P(B))}$$

Esempio: test clinico

Test per determinare la presenza di un virus negli individui di una popolazione.

Dati sulla qualità del test:

a) sensibilità del test: probabilità che il test dia risultato positivo quando il virus è presente

$$\hat{=} P_V$$

b) specificità del test: probabilità che il test dia risultato positivo quando il virus non è presente

$$\hat{=} P_{\bar{V}}$$

Ad. esempio:

$$P_V = 99\% \quad (\text{"veri positivi"})$$

$$P_{\bar{V}} = 0,5\% \quad (\text{"falsi positivi"})$$

Domanda: Scegliamo a caso un individuo per il test.

Qual è la probabilità che l'individuo è portatore del virus se il test risulta positivo?

Modello senza specificare lo spazio di probabilità:

Eventi di interesse:

$A$  = "l'individuo è portatore del virus"

$B$  = "il test risulta positivo"

Domanda corrisponde a calcolare  $P(A|B)$ ,

(e probabilità condizionale di  $A$  dato  $B$ ).

Dai dati noti sul test:

$$P_V = P(B|A), \quad P_F = P(B|A^c).$$

formule di Bayes  
(+ Corollario)

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

$$\text{e } P(B) = P(B|A) \cdot P(A) + P(B|A^c) \cdot (1 - P(A))$$

$$\leadsto P(A|B) = \frac{P(A) \cdot P(B|A)}{P(B|A) \cdot P(A) + P(B|A^c) \cdot (1 - P(A))}$$

! Mancava un dato:  $P(A)$  (l'incidenza del virus nella popolazione).

Ad esempio,

$$\text{incidenze} \quad P(A) = q = \frac{40}{100.000} = 4 \cdot 10^{-4}$$

(cioè, in media 40 individui su 100000 portatori del virus)

Con questi dati  $(p_v = 0,99\%, \quad p_f = 0,5\%)$ :

$$\begin{aligned} P(A|B) &= \frac{q \cdot p_v}{q \cdot p_v + p_f \cdot (1-q)} & | \text{ se } q \text{ piccolo} \\ &\approx \frac{q \cdot p_v}{p_f} & (\text{risp. } \approx p_f) \\ &= 4 \cdot 10^{-4} \cdot \frac{0,99}{\frac{1}{200}} \\ &\approx 8 \cdot 10^{-2} = 8\% \end{aligned}$$

Nonostante la l'alta qualità del test,

se l'incidenza del virus è bassa, allora

la probabilità di avere un falso positivo per l'individuo

è alta (qui:  $> 90\%$ )!