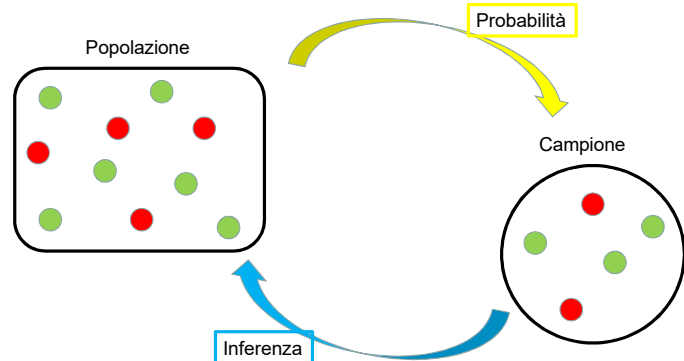


## Probabilità e inferenza

• **Inferenza statistica**: insieme delle procedure attraverso cui dalle caratteristiche osservate di un campione si cerca di risalire a quelle della popolazione di riferimento.



1

## Probabilità: concetti di base

• **Prova**: (o esperimento aleatorio) è un esperimento caratterizzato da due o più possibili risultati, per il quale esiste incertezza circa il risultato che si realizzerà

• **Evento elementare**: ogni possibile risultato dell'esperimento aleatorio, indicato genericamente come  $\omega_i$

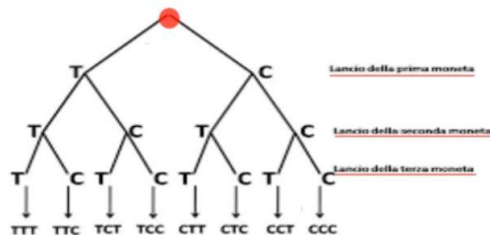
• **Evento**: insieme di eventi elementari, indicato genericamente come E

• **Probabilità**: numero compreso tra 0 e 1 che misura il grado di incertezza connesso al risultato scaturito da una prova

In una data **prova**, l'**evento E** si verifica con **probabilità P(E)**

2

**Esempio**: Consideriamo l'esperimento che consiste nel lanciare tre volte una moneta e nell'osservare le facce che si presentano. Qual è lo spazio campionario? Quali sono gli eventi elementari?



Il lancio della **prima moneta** produce i due rami T e C, nel lancio della **seconda moneta** ad ogni nodo del primo lancio si associano altri due nodi TeC, nel lancio della **terza moneta** ad ogni nodo del secondo lancio si associano altri nodi T e C.

3

Per ottenere tutti i possibili casi nel lancio delle tre monete, si percorrono tutti i rami, partendo dalla radice fino alla fine del ramo.

Leggendo il primo ramo abbiamo l'**evento TTT**

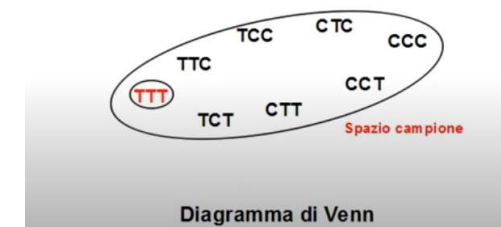


Diagramma di Venn

4

**Esempio:**

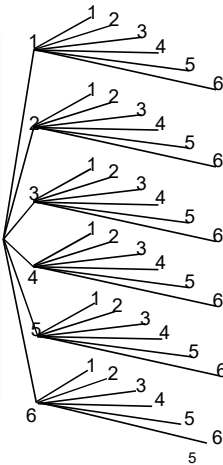
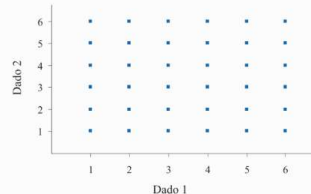
Si consideri il lancio di due dadi e si elenchino gli eventi elementari generati dall'esperimento.

**Soluzione**

Lo spazio campionario è costituito dalle 36 coppie di numeri:

$$S = \{(1,1), (1,2), \dots, (1,6), \dots, (6,1), (6,2), \dots, (6,6)\},$$

rappresentate nella Figura

**Esempio:**

Si immagini di lanciare una moneta ripetutamente finché non esca per la prima volta "Testa". Si descriva lo spazio campionario connesso all'esperimento.

**Soluzione**

Lo spazio campionario è costituito dalla seguente successione di eventi elementari:

$$S = \{T, CT, CCT, CCCT, CCCCT, \dots\}.$$

Si tratta di un'infinità numerabile di elementi.

**Esempio:**

Si immagini di osservare la durata di una lampadina elettrica prodotta da una certa azienda. Si definisca lo spazio campionario connesso all'esperimento.

**Soluzione**

I possibili risultati dell'esperimento sono tutti i numeri reali dell'intervallo  $[0, T]$ , dove  $T$  è la durata massima desumibile dalle caratteristiche del processo produttivo. Si può allora scrivere

$$S = \{x : 0 \leq x \leq T\}.$$

## Operazioni sugli insiemi

•Le operazioni sugli insiemi possono essere visualizzate attraverso i **diagrammi di Venn**: ogni insieme è rappresentato da una *linea curva chiusa* e si trova all'interno di una *scatola* che rappresenta lo spazio,  $\Omega$ , dei risultati dell'esperimento.

•**Unione** di due eventi  $A$  e  $B$ : è l'evento  $E = A \cup B$  che si verifica se almeno uno dei due eventi  $A$  o  $B$  si verificano

•**Intersezione** di due eventi  $A$  e  $B$ : è l'evento  $E = A \cap B$  che si verifica se si verificano entrambi gli eventi  $A$  e  $B$

•**Negazione** di un evento  $A$ : è l'evento  $A^c$  che si verifica se non si verifica  $A$ . La negazione di  $A$  può indicarsi come  $A^c$  oppure  $\bar{A}$

•Sfruttando le operazioni sugli insiemi si possono definire i seguenti eventi:

➤ **Evento impossibile**: è l'evento che non può mai verificarsi e può essere definito come

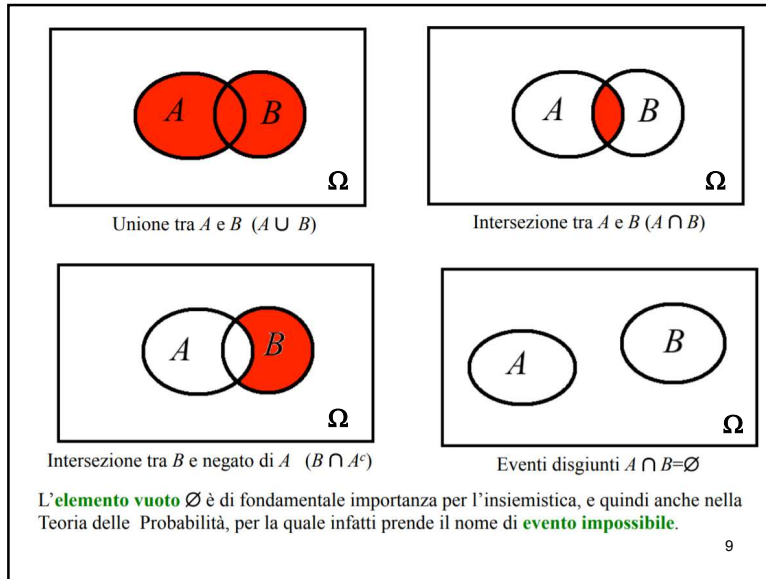
$$\emptyset \equiv \bar{\Omega}$$

➤ **Evento certo**, ossia l'evento che si verifica sempre in quanto comprende tutti i possibili risultati dell'esperimento. Può essere definito come

$$A \cup \bar{A} \equiv B \cup \bar{B} \equiv \Omega$$

➤ **Eventi incompatibili**: due eventi  $A$  e  $B$  si dicono incompatibili se

$$A \cap B = \emptyset$$



### Proprietà delle operazioni sugli insiemi

Le operazioni di unione e intersezione godono delle proprietà **commutativa**, **associativa** e **distributiva**.

- Le operazioni di intersezione e unione sono **commutative** cioè scambiando l'ordine della coppia degli insiemi, il risultato dell'operazione è lo stesso insieme, in simboli

$$A \cap B \equiv B \cap A \quad \text{e} \quad A \cup B \equiv B \cup A$$

- Le operazioni di intersezione e unione sono **associative** cioè il risultato non dipende dall'ordine con cui si eseguono le operazioni, pertanto risultano superflue le parentesi, in simboli

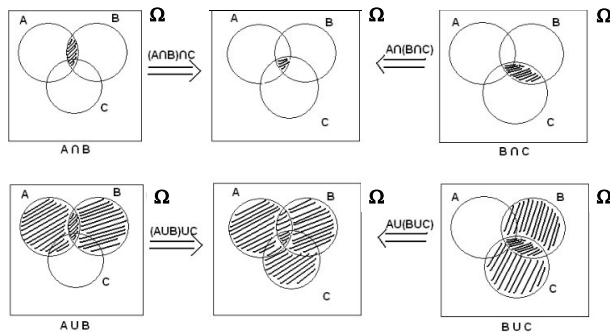
$$(A \cap B) \cap C \equiv A \cap (B \cap C) \quad \text{e} \quad (A \cup B) \cup C \equiv A \cup (B \cup C)$$

- Le operazioni di intersezione e di unione sono **distributive** l'una rispetto all'altra

$$A \cup (B \cap C) \equiv (A \cup B) \cap (A \cup C) \quad \text{e} \quad A \cap (B \cup C) \equiv (A \cap B) \cup (A \cap C)$$

### Proprietà associativa

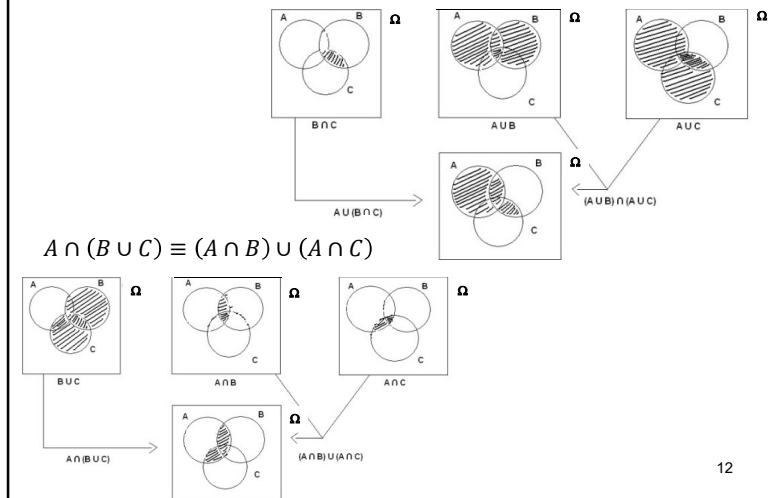
$$(A \cap B) \cap C \equiv A \cap (B \cap C) \quad \text{e} \quad (A \cup B) \cup C \equiv A \cup (B \cup C)$$



### Proprietà distributiva

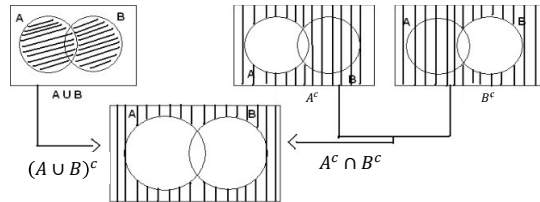
$$A \cup (B \cap C) \equiv (A \cup B) \cap (A \cup C)$$

$$A \cap (B \cup C) \equiv (A \cap B) \cup (A \cap C)$$



### Leggi di De Morgan

$$1. (A \cup B)^c \equiv A^c \cap B^c$$



$$2. (A \cap B)^c \equiv A^c \cup B^c$$

13

### Definizioni della probabilità

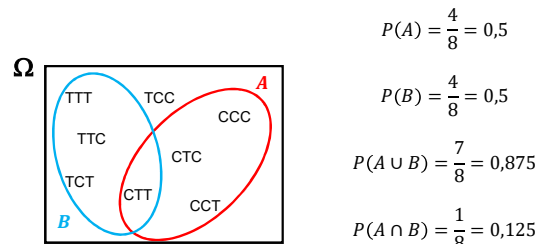
• **Definizione classica:** la probabilità è data dal rapporto tra il numero dei *casi favorevoli* all'evento e il numero dei *casi possibili* purché essi siano tutti *ugualmente possibili*.

• **Definizione frequentista:** la probabilità di un evento  $E$  è il limite a cui tende la *frequenza relativa* con cui si osserva il verificarsi di  $E$  in un numero  $n$  di *prove ripetute* nelle *stesse condizioni*, quando  $n$  tende a infinito

• **Definizione soggettiva:** la probabilità di un evento  $E$  è il *grado di fiducia* che ciascun individuo, in maniera *soggettiva*, attribuisce al verificarsi dell'evento, in base alle *informazioni a sua disposizione*.

14

**Esempio di applicazione della definizione classica:** riprendiamo l'esperimento che consiste nel lanciare tre volte una moneta. Si calcoli la probabilità degli eventi  $A = \{\text{Croce nel primo lancio}\}$ ,  $B = \{\text{Almeno due volte testa}\}$ ,  $A \cup B = \{\text{Croce al primo lancio o almeno due volte testa}\}$  e  $A \cap B = \{\text{Croce al primo lancio e almeno due volte testa}\}$



$$P(A) = \frac{4}{8} = 0,5$$

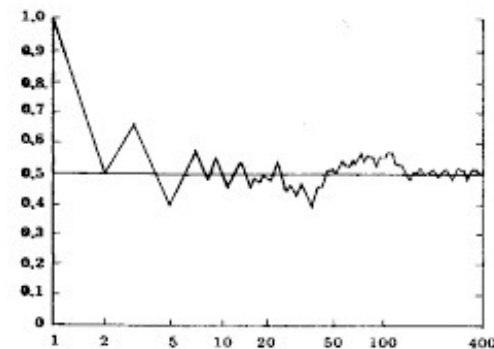
$$P(B) = \frac{4}{8} = 0,5$$

$$P(A \cup B) = \frac{7}{8} = 0,875$$

$$P(A \cap B) = \frac{2}{8} = 0,25$$

15

**Esemplificazione della definizione frequentista di probabilità:** frequenza relativa dell'evento «Testa» all'aumentare del numero delle prove.



● Frequenza relativa dell'evento testa in una successione di lanci (scala logaritmica per il numero di lanci)

16

## Approccio assiomatico

• La probabilità è una funzione di insieme che associa a ogni evento  $E$  un numero reale. La probabilità sarà indicata con  $P(E)$ .

• La probabilità deve sottostare alle seguenti proprietà assiomatiche:

Postulato 1  $\rightarrow P(A) \geq 0$

Postulato 2  $\rightarrow P(\Omega) = 1$

Postulato 3  $\rightarrow A \cap B = \emptyset \Rightarrow P(A \cup B) = P(A) + P(B)$

17

• A partire dai tre assiomi è possibile derivare tutta una serie di leggi che la probabilità deve rispettare, tra cui:

➔  $0 \leq P(A) \leq 1$

• Per il primo assioma  $P(A) \geq 0$ . Per il secondo assioma  $P(A \cup \bar{A}) = P(\Omega) = 1$ . Per il terzo assioma  $P(A \cup \bar{A}) = P(A) + P(\bar{A})$ . Quindi  $P(A) + P(\bar{A}) = 1$  e  $P(A) \leq 1$ .

➔  $P(\emptyset) = 0$

• Per il secondo assioma  $P(\emptyset \cup \Omega) = P(\Omega) = 1$ . Per il terzo assioma  $P(\emptyset \cup \Omega) = P(\emptyset) + P(\Omega)$ . Quindi  $P(\emptyset) + P(\Omega) = 1$ ,  $P(\emptyset) + 1 = 1$  e  $P(\emptyset) = 0$ .

➔  $B \subset A \rightarrow P(B) \leq P(A)$

➔  $P(A^c) = 1 - P(A)$

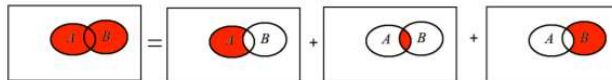
➔  $P(B) = 1 \rightarrow P(B \cap A) = P(A)$

➔  $P(B) = 0 \rightarrow P(B \cup A) = P(A)$

➔  $P(B \cup A) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$  (**Legge delle probabilità totali o legge della somma**)

18

### Legge delle probabilità totali



$$A \cup B = (A \cap \bar{B}) \cup (A \cap B) \cup (\bar{A} \cap B)$$

$$P(A \cup B) = P(A \cap \bar{B}) + P(A \cap B) + P(\bar{A} \cap B) *$$

$$A = (A \cap \bar{B}) \cup (A \cap B) \quad B = (\bar{A} \cap B) \cup (A \cap B)$$

$$P(A) = P(A \cap \bar{B}) + P(A \cap B) \quad P(B) = P(\bar{A} \cap B) + P(A \cap B)$$

$$P(A) + P(B) = P(A \cap \bar{B}) + P(\bar{A} \cap B) + 2P(A \cap B) **$$

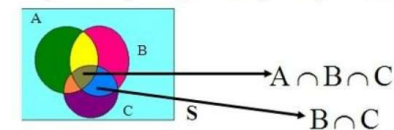
$$** - * \text{ dà } P(A) + P(B) - P(A \cup B) = P(A \cap B)$$

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

19

### Generalizzazione del teorema della probabilità totale al caso di 3 eventi

$$\begin{aligned} P(A \cup B \cup C) &= \\ &= P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - \\ &\quad - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C) \end{aligned}$$



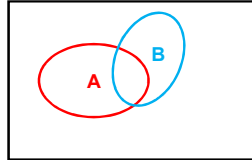
### Generalizzazione al caso di $n$ eventi

$$\begin{aligned} P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) &= \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i_1 < i_2} P(A_{i_1} \cap A_{i_2}) + \dots \\ &\quad + (-1)^{r+1} \sum_{i_1 < i_2 < \dots < i_r} P(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_r}) + \dots \\ &\quad + (-1)^{n+1} P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) \end{aligned}$$

20

**Esercizio:** Dati due eventi  $A$  e  $B$  dello spazio campionario  $\Omega$ , si sa che  $P(\bar{A}) = 0,3$ ,  $P(B) = 0,4$ ,  $P(A \cap \bar{B}) = 0,5$ . Si determinino le probabilità:

- 1)  $P(A)$
- 2)  $P(A \cap B)$
- 3)  $P(A \cup B)$
- 4)  $P(\bar{A} \cup B)$



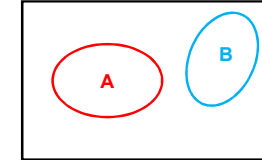
Soluzione:

- 1)  $P(A) = 1 - P(\bar{A}) = 1 - 0,3 = 0,7$
- 2)  $A = (A \cap B) \cup (A \cap \bar{B})$   
 $P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap \bar{B})$   
 $P(A \cap B) = P(A) - P(A \cap \bar{B}) = 0,7 - 0,5 = 0,2$
- 3)  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) = 0,7 + 0,4 - 0,2 = 0,9$
- 4)  $P(\bar{A} \cup B) = P(\bar{A}) + P(B) - P(\bar{A} \cap B)$   
 $P(B) = P(A \cap B) + P(\bar{A} \cap B)$   
 $P(\bar{A} \cap B) = P(B) - P(A \cap B) = 0,4 - 0,2 = 0,2$   
 $P(\bar{A} \cup B) = P(\bar{A}) + P(B) - P(\bar{A} \cap B) = 0,3 + 0,4 - 0,2 = 0,5$

21

**Esercizio:** Dati due eventi incompatibili  $A$  e  $B$  tali che  $P(A) = 0,35$  e  $P(B) = 0,4$ , si determinino le probabilità:

- 1)  $P(\bar{A})$
- 2)  $P(A \cap B)$
- 3)  $P(A \cup B)$
- 4)  $P(\bar{A} \cap \bar{B})$
- 5)  $P(\bar{A} \cap B)$



Soluzione:

- 1)  $P(\bar{A}) = 1 - P(A) = 1 - 0,35 = 0,65$
- 2)  $P(A \cap B) = P(\emptyset) = 0$
- 3)  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) = 0,35 + 0,4 = 0,75$
- 4)  $P(\bar{A} \cap \bar{B}) = P(\bar{A} \cap \bar{B}) = P(\Omega) = 1$
- 5)  $P(\bar{A} \cap B) = P(\bar{A} \cap B) = 1 - P(A \cup B) = 1 - 0,75 = 0,25$

22

**Esercizio:** Le valutazioni di un esperto di borsa circa il rendimento, nel prossimo anno, di una determinata azione del settore industriale sono indicate nella seguente tabella:

Tasso di rendimento %	Fino a -5	Da -5 a 0	Da 0 a 5	Da 5 a 10	Più di 10
Probabilità	0,02	0,12	0,33	0,47	0,06

Si definiscano gli eventi  $A = \{\text{Il tasso di rendimento sarà negativo o nullo}\}$  e  $B = \{\text{Il tasso di rendimento sarà maggiore di 5}\}$

- a) Si descriva l'evento complementare di  $A$  e se ne determini la probabilità
- b) Si descriva l'evento intersezione di  $A$  e di  $B$  e se ne determini la probabilità
- c) Si descriva l'evento unione di  $A$  e di  $B$  e se ne determini la probabilità

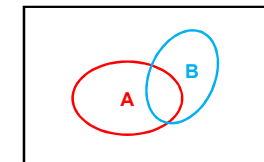
Soluzione:

- a)  $\bar{A} = \{\text{Il tasso di rendimento sarà positivo}\}$ .  $P(\bar{A}) = 0,33 + 0,47 + 0,06 = 0,86$
- b)  $A \cap B = \{\text{Il tasso di rendimento sarà negativo o nullo e maggiore di 5}\} = \{\emptyset\}$ .  $P(\emptyset) = 0$ .
- c)  $A \cup B = \{\text{Il tasso di rendimento sarà negativo o nullo oppure maggiore di 5}\}$ .  $P(A \cup B) = 0,02 + 0,12 + 0,47 + 0,06 = 0,67$

23

**Esercizio:** Per i due eventi  $A$  e  $B$  sono note le probabilità:  $P(A) = 0,48$ ,  $P(B) = 0,39$ ,  $P(A \cap B) = 0,18$ . Si dispongano le probabilità nella tabella che segue

	$A$	$\bar{A}$	
$B$	0,18	0,21	0,39
$\bar{B}$	0,3	0,31	0,61
	0,48	0,52	1



24

## Probabilità condizionate e indipendenza

•A volte si vuole valutare la probabilità di un certo evento A, sapendo che si è già verificato un evento B ad esso collegato. Si parla allora di probabilità di A **condizionata** a B e si indica come  $P(A|B)$

•La probabilità di A condizionata a B si calcola come:

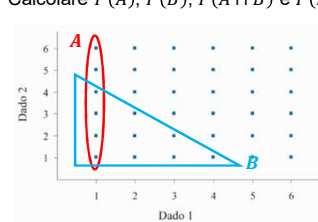
$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}, \quad P(B) > 0$$

•Dalla probabilità condizionata segue che (**principio delle probabilità composte** o **regola del prodotto**)

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

25

**Esempio:** Riprendiamo l'esempio del lancio di due dadi e consideriamo gli eventi  $A = \{\text{Si ottiene 1 al primo lancio}\}$  e  $B = \{\text{La somma dei due dadi è minore di 6}\}$ . Calcolare  $P(A)$ ,  $P(B)$ ,  $P(A \cap B)$  e  $P(B|A)$ .

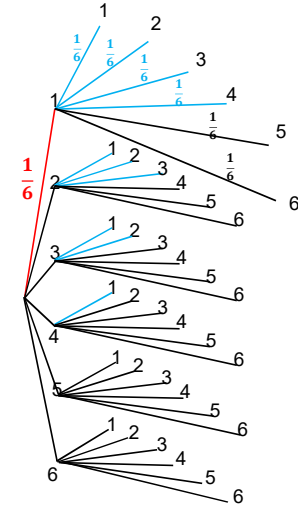


$$P(A) = \frac{6}{36}$$

$$P(B) = \frac{10}{36}$$

$$P(A \cap B) = \frac{4}{36}$$

$$P(B|A) = \frac{4}{6} = \frac{4/36}{6/36} = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$$



26

•Se il verificarsi dell'evento B non modifica in alcun modo la probabilità di verificarsi dell'evento A, i due eventi si dicono **indipendenti**.

•Il concetto di indipendenza è simmetrico e può essere formalizzato in due modi equivalenti:

➔ Due eventi A e B si dicono indipendenti se e solo se

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

➔ Due eventi A e B si dicono indipendenti se e solo se

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

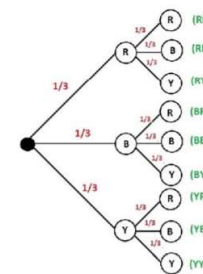
Infatti, dalla legge del prodotto

$$P(A \cap B) = P(A|B)P(B) \stackrel{!}{=} P(A)P(B)$$

27

**Esempio:** Consideriamo un'urna che contiene 3 palline di colore diverso, rosso (R), blu (B) e giallo (Y). Si descriva lo spazio campionario nel caso di estrazione di due biglie con e senza ripetizione e si calcoli la probabilità di estrarre una pallina R seguita da una pallina B, rispettivamente nei due schemi di estrazione.

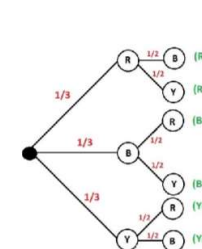
Estrazioni con ripetizione



$$P(R_1 \cap B_2) = P(B_2|R_1)P(R_1) =$$

$$P(B_2)P(R_1) = \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{9}$$

Estrazioni senza ripetizione



$$P(R_1 \cap B_2) = P(B_2|R_1)P(R_1) =$$

$$\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{6}$$

28

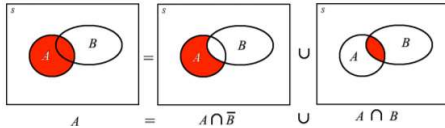


### Fattorizzazione di un evento

Dati due eventi qualsiasi  $A$  e  $B$ , si può esprimere  $A$  nel seguente modo:

$$A = (A \cap B) \cup (A \cap \bar{B})$$

Infatti ogni elemento che appartiene all'evento  $A$ , sta in  $A$  ma non in  $B$ , oppure sta sia in  $A$  che in  $B$ .



Dato che  $(A \cap B) \cap (A \cap \bar{B}) = \emptyset$ ,

- per il terzo assioma  $P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap \bar{B})$
- per la regola del prodotto  $P(A) = P(A|B)P(B) + P(A|\bar{B})P(\bar{B})$

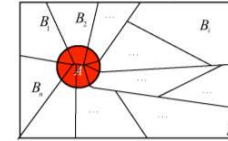
La probabilità di un evento  $A$  è la media, pesata opportunamente, delle probabilità condizionate di  $A$ , sapendo che si è verificato  $B$ , e che non si è verificato  $B$ . I pesi sono le probabilità degli eventi rispetto a cui si condiziona.

### Generalizzazione della fattorizzazione di un evento

La relazione  $P(A) = P(A|B)P(B) + P(A|\bar{B})P(\bar{B})$  può essere generalizzata.

Si definisce partizione di  $\Omega$  un insieme di eventi  $B_1, \dots, B_j, \dots, B_n$  mutualmente disgiunti e la cui unione restituisce l'intero spazio  $\Omega$ :

- $B_i \cap B_j = \emptyset$ , per ogni  $i, j$
- $\sum_{j=1}^n B_j = \Omega$



Consideriamo un qualsiasi evento  $A$  che possiamo riscrivere come  $A = \bigcup_{i=1}^n (A \cap B_i)$  dove gli eventi  $(A \cap B_i)$  sono a loro volta disgiunti

- per il terzo assioma  $P(A) = \sum_{i=1}^n P(A \cap B_i)$
- per la regola del prodotto  $P(A) = \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)$

La formula precedente è detta formula di fattorizzazione della probabilità: è possibile calcolare la probabilità di un evento  $A$ , condizionandolo rispetto a un gruppo di eventi, mutuamente disgiunti, che siano una partizione di tutto  $\Omega$ .

## Il teorema di Bayes

Supponiamo che si sia verificato l'evento  $A$ . Che probabilità avranno di conseguenza gli eventi  $B_i$ ?

### Teorema di Bayes

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)}$$

Infatti per la definizione di probabilità condizionata

$$P(B_i|A) = \frac{P(A \cap B_i)}{P(A)},$$

per la legge del prodotto

$$P(A \cap B_i) = P(A|B_i)P(B_i),$$

e per la formula di fattorizzazione

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)$$

31

### Osservazioni:

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)}$$

La formula di Bayes sintetizza il processo di apprendimento dall'esperienza.

- Immaginiamo che gli eventi  $B_i$  rappresentino delle ipotesi o delle possibili cause alla base di un fenomeno o di un evento  $A$ . Sulla base delle conoscenze attuali a queste ipotesi viene assegnata una probabilità, detta probabilità *a priori*.
- Un evento  $A$  ha una certa probabilità  $P(A|B_i)$  di verificarsi sotto ciascuna ipotesi. Questa probabilità è chiamata *verosimiglianza*.
- Attraverso il teorema di Bayes, la probabilità di un'ipotesi  $B_i$ , viene aggiornata in seguito all'osservazione di un certo evento  $A$ . La formula di Bayes rappresenta il modo con cui deve ragionevolmente modificarsi la conoscenza attuale, in seguito al fatto di aver osservato  $A$ . Le probabilità  $P(B_i|A)$  sono dette probabilità *a posteriori*.

32



### Esempio: Teorema di Bayes e tamponi

Perché fare due tamponi per determinare se un paziente è guarito?

	Malato (M)	Sano (S)	
Test Positivo	VP	FP	VP+FP
Test Negativo	FN	VN	FN+FP
	Totale M	Totale S	Totale

Sensibilità = $\frac{VP}{\text{Tot } M}$	Specificità = $\frac{VN}{\text{Tot } S}$
--	--

33

- Il test diagnostico attualmente utilizzato per la diagnosi del Covid-19 è il **test molecolare con metodo Real Time PCR** per SARS-CoV-2 indicato dall'OMS (il cosiddetto *tampone*).

- Il test ha (valori arrotondati) sensibilità del 95% e specificità del 95%.

- Formalizziamo le caratteristiche del test:

- $M$  = (il paziente è malato)
- $S$  = (il paziente è sano)
- $T^+$  = (il test è positivo)
- $T^-$  = (il test è negativo)

	Malato	Sano
Test positivo	$P(M \text{ e } T^+)$	$P(S \text{ e } T^+)$
Test negativo	$P(M \text{ e } T^-)$	$P(S \text{ e } T^-)$
	$P(M)$	$P(S)$

Sensibilità = $\frac{P(M \text{ e } T^+)}{P(M)}$	Specificità = $\frac{P(S \text{ e } T^-)}{P(S)}$
--	--

$$\begin{aligned} \text{Sensibilità} &= \frac{P(M \text{ e } T^+)}{P(M)} = P(T^+ | M) = 0.95 \\ \text{Specificità} &= \frac{P(S \text{ e } T^-)}{P(S)} = P(T^- | S) = 0.95 \end{aligned}$$

34

- La performance del test (specificità e significatività) è:

$$P(T^+ | M) = P(T^- | S) = 0.95$$

$$P(T^- | M) = P(T^+ | S) = 0.05$$

Ma non conosciamo la PREVALENZA  $P(M)$

- Attualmente le "stime", fatte regione per regione, variano da circa 0.4% a 10%.
- Ma noi assegniamo, più pessimisticamente,  $P(M) = 0.2$  (20%).
- Quindi  $P(S) = 1 - P(M) = 0.8$  (80%).
- Noi vogliamo  $P(S | T^-)$ .

	Malato	Sano	
Test positivo	$P(M \text{ e } T^+)$	$P(S \text{ e } T^+)$	$P(T^+)$
Test negativo	$P(M \text{ e } T^-)$	$P(S \text{ e } T^-)$	$P(T^-)$
	$P(M)$	$P(S)$	

$P(S   T^-) = \frac{P(S \text{ e } T^-)}{P(T^-)}$
---

$$P(S | T^-) = \frac{P(T^- | S)P(S)}{P(T^- | S)P(S) + P(T^- | M)P(M)} = \frac{0.95 \cdot 0.80}{0.95 \cdot 0.80 + 0.05 \cdot 0.20} = 0.987$$

Con una probabilità del 98,7% il paziente è guarito se il tampone risulta negativo 35

### E perché allora due tamponi?

- Ho una probabilità del 98.7% di essere guarito se il mio primo tampone è negativo

- Rifacciamo il tampone e calcoliamo  $P(S | T_1^-, T_2^-)$

- Si usa sempre il **teorema di Bayes** ma con 0.987 quale probabilità iniziale:  $P(S | T_1^-)$  invece che  $P(S)$

$$\begin{aligned} P(S | T_1^-, T_2^-) &= \frac{P(T_2^- | S)P(S | T_1^-)}{P(T_2^- | S)P(S | T_1^-) + P(T_2^- | M)P(M | T_1^-)} \\ &= \frac{0.95 \times 0.987}{0.95 \times 0.987 + 0.05 \times 0.013} \\ &= 0.999 \end{aligned}$$

36

### Esempio: Teorema di Bayes e filtri antispam

Il 10% degli email ricevuti giornalmente si configurano come spam. Inoltre l'80% dei messaggi di spam contengono la parola «gratis», mentre tale parola è contenuta solo nel 5 percento dei messaggi non spam. Arriva un nuovo messaggio contenente la parola «gratis», qual è la probabilità che si tratti di un messaggio di spam.

Siano  $S=\{\text{Il messaggio è spam}\}$ ,  $\bar{S}=\{\text{Il messaggio non è spam}\}$ ,  
 $A=\{\text{Il messaggio contiene la parola «gratis»}\}$

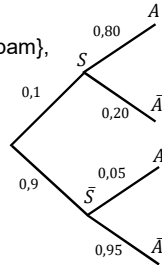
Probabilità a priori:  $P(S) = 0,1$  e  $P(\bar{S}) = 0,9$

Verosimiglianza:  $P(A|S) = 0,80$  e  $P(A|\bar{S}) = 0,05$

Probabilità a posteriori:

$$P(S|A) = \frac{P(A|S)P(S)}{P(A|S)P(S) + P(A|\bar{S})P(\bar{S})} = \frac{0,80 \cdot 0,1}{0,80 \cdot 0,1 + 0,05 \cdot 0,90} = 0,64$$

37



### Esempio: Teorema di Bayes e rischio di credito

Una banca sa dall'esperienza passata che il 70% dei prestiti concessi vengono restituiti, il 20% vengono restituiti in parte e il 10% non vengono restituiti affatto. Inoltre tra coloro che hanno restituito il prestito, il 55% hanno un reddito medio-alto, mentre tale percentuale è del 25% tra coloro che hanno restituito solo parzialmente il prestito e del 5% tra coloro che non lo hanno restituito affatto. Un nuovo cliente con reddito medio-alto fa domanda per un prestito. Qual è la probabilità che lo restituirà? Qual è la probabilità che lo restituirà solo in parte?

Siano  $B_1=\{\text{Il prestito viene restituito}\}$ ,  
 $B_2=\{\text{Il prestito viene restituito in parte}\}$ ,  
 $B_3=\{\text{Il prestito non viene restituito}\}$ ,  
 $A=\{\text{Il cliente ha un reddito medio-alto}\}$

Probabilità a priori:  $P(B_1) = 0,7$ ,  $P(B_2) = 0,2$ ,  $P(B_3) = 0,1$

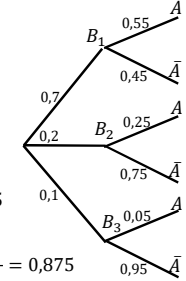
Verosimiglianza:  $P(A|B_1) = 0,55$ ,  $P(A|B_2) = 0,25$ ,  $P(A|B_3) = 0,05$

Probabilità a posteriori:

$$P(B_1|A) = \frac{P(A|B_1)P(B_1)}{\sum_{i=1}^3 P(A|B_i)P(B_i)} = \frac{0,55 \cdot 0,7}{0,55 \cdot 0,7 + 0,25 \cdot 0,2 + 0,05 \cdot 0,1} = 0,875$$

$$P(B_2|A) = \frac{P(A|B_2)P(B_2)}{\sum_{i=1}^3 P(A|B_i)P(B_i)} = \frac{0,25 \cdot 0,2}{0,55 \cdot 0,7 + 0,25 \cdot 0,2 + 0,05 \cdot 0,1} = 0,114$$

38



## Dove e come studiare

- Libro di testo: S. Borra, A. Di Ciaccio (2014), Cap. 8 (escluso paragrafo 16.6)
- Svolgere 'Esercitazione 4', esercizi dal 3 in poi.
- Svolgere gli esercizi nel file 'Esercizi di probabilità.xls', limitatamente ai fogli 4, 9, 12, 14, 16, 17, 21, 24, 27

39