## Appunti di Calcolo Probabilità e statistica

Alessandro Cheli - Prof. Ghimenti - Prof.ssa Chiodaroli  ${\rm A.A~2019\text{--}2020}$ 

# Indice

T	Pro	Probabilita Discreta e Condizionata											
	1.1 Definizione di Probabilità												
	1.2	Formule Combinatorie											
		1.2.1 Permutazioni di n elementi											
		1.2.2 Coefficiente Binomiale											
		1.2.3 Disposizioni											
	1.3	Esercizi											
	_	1.3.1 Terno al lotto											
		1.3.2 Probabilità del gioco di Monty Hall											
		1.3.3 Probabilità Condizionata											
		1.3.4 Dado rosso e dado nero											
		1.9.4 Dado 10550 c dado ficio											
<b>2</b>	Spazio Probabilizzato 5												
	2.1	Lo Spazio Probabilizzato											
		2.1.1 Formula di fattorizzazione											
		2.1.2 Teorema di Bayes											
	2.2	Esercizi											
3	Var	abili Aleatorie 11											
	3.1	Variabili Aleatorie Discrete											
		3.1.1 Legge di Bernoulli											
		3.1.2 Somma di Variabili Aleatorie											
		3.1.3 Indipendenza di Variabili Aleatorie											
	3.2	Variabile Geometrica											
	<u> </u>	3.2.1 Variabili Ipergeometriche											

iv INDICE

## Capitolo 1

## Probabilità Discreta e Condizionata

### 1.1 Definizione di Probabilità

La definizione di Probabilità è

Attendibilità confortata da motivi ragionevoli

Definizione di Probabilità Discreta La probabilità di un evento è definita come

$$P(\text{evento}) = \frac{\# \text{ casi favorevoli}}{\# \text{ casi possibili}}$$

. Prendiamo ad esempio il lancio di un dado, voglio ottenere un numero  $\geq 5,$  la probabilità dell'evento è

$$P = 2/6 = 1/3$$

Un altro esempio può essere la probabilità di ottenere un numero  $\geq 4$  lanciando 2 dadi.

$$P = \frac{27}{6^2} = \frac{3}{4}$$

I casi favorevoli sono 27 perché lanciando se lanciando il primo dado ottenendo un numero  $\leq 3$  significa che ho 3 possibili casi per ognuno dei lanci del primo dado per ottenere un numero  $\geq 4$  dal lancio del secondo dado  $(3 \cdot 3)$ , a cui si aggiungono  $(3 \cdot 6)$  casi se ottengo un numero  $\geq 4$  dal primo lancio (tutti i casi del secondo lancio sono validi.)

Esercizio, mazzo di carte Qual'è la probabilità di ottenere almeno un asso pescando 2 carte da un mazzo di 54?

$$P = \frac{(50 \cdot 4) + (53 \cdot 4)}{54 \cdot 53} = \frac{206}{1431}$$

Per i casi possibili, ho 54 casi per la prima pescata e 53 per la seconda, per i casi favorevoli ho

$$\begin{cases} \text{Se pesco un Asso} \implies 4 \cdot 53 \\ \text{Se non pesco un Asso} \implies 4 \cdot 50 \end{cases}$$
 (1.1)

#### 1.2 Formule Combinatorie

#### 1.2.1 Permutazioni di n elementi

Da Wikipedia:

Una permutazione è uno scambio dell'ordine di una sequenza di elementi che possono essere di qualunque tipo. L'obiettivo è trovare il numero di tutte le permutazioni (cioè tutte le sequenze con ordine) possibili dato un certo numero n di elementi.

Le permutazioni di un insieme di n elementi sono definite come

$$Perm(n) = n!$$

Dimostrando per induzione, i casi base sono  $\operatorname{Perm}(0) = 1$  e  $\operatorname{Perm}(1) = 1$  Il passo induttivo sarà

$$\operatorname{Perm}(n) = n! \implies \operatorname{Perm}(n+1) = (n+1)!$$
$$\operatorname{Perm}(n+1) = (n+1) \cdot \operatorname{Perm}(n)$$
$$= (n+1) \cdot n! = (n+1)!$$

#### 1.2.2 Coefficiente Binomiale

Il coefficiente binomiale è un numero intero non negativo definito dalla seguente formula, è analogo alla proposizione "Come scegliere k oggetti da un insieme di n elementi"

$$S_{n,k} = \binom{n}{k} = \frac{n!}{(n-k)!k!}$$

**Dimostrazione** Fissato  $k \ge 2$  dimostriamo per induzione su  $n \ge k$  Il primo passo iniziale è, per n = k

$$S_{n,k} = 1 = \frac{k!}{k!(k-k)!} = 1$$

Il secondo passo iniziale è

$$S_{k,k-1} = \frac{k!}{(k-1)!(k-k+1)!} = k$$

 $S_{n+1,k} = S_{n,k} + S_{n,k-1}$ 

Procedendo, il passo induttivo è

$$= \frac{n!}{k!(n-k)!} + \frac{n!}{(k-1)!(n-k+1)!} = \binom{n}{k} + \binom{n}{k-1}$$

$$= \frac{n!((n-n+1)+k)}{k!(n-k+1)} = \frac{n!(n+1)}{k!(n+1-k)} = \frac{(n+1)!}{k!(n+1-k)!} = \frac{n+1}{k}$$

1.3. ESERCIZI 3

### 1.2.3 Disposizioni

Una disposizione  $D_{n,k}$  significa il numero di modi per "prendere" k oggetti ordinati da un insieme di n elementi.

$$D_{n,k} = S_{n,k} \cdot \text{Perm}(k) = \frac{n!}{(n-k)!k!} \cdot k! = \frac{n!}{(n-k)!}$$

### 1.3 Esercizi

#### 1.3.1 Terno al lotto

Giocando 5 numeri al lotto (estrazione da 1 a 90) calcolare la probabilità di ottenere un terno esatto e più di un terno.

Se vogliamo ottenere un terno esatto i casi possibili sono  $\binom{90}{5}$  (I modi di estrarre 5 palline dall'urna). I casi favorevoli saranno  $S_{5,3} \cdot S_{85,2} = \binom{5}{3} \cdot \binom{85}{2}$ 

La probabilità di ottenere un terno esatto sarà quindi

$$P(\text{terno esatto}) = \frac{\binom{5}{3} \cdot \binom{85}{2}}{\binom{90}{5}} = \frac{85 * 84 * 5}{\binom{90}{5}}$$

Per ottenere almeno un terno i casi favorevoli sono

• terno:  $\binom{5}{3}\binom{85}{2}$ 

• quaterna:  $\binom{5}{4}\binom{85}{1}$ 

• cinquina: 1

La probabilità di ottenere almeno un terno sarà data dalla somma delle probabilità corrispondenti a terno, quaterna e cinquina:

$$P ext{ (almeno un terno)} = \frac{\binom{85}{2}\binom{5}{3}}{\binom{90}{5}} + \frac{\binom{85}{1}\binom{5}{4}}{\binom{90}{5}} + 1$$

## 1.3.2 Probabilità del gioco di Monty Hall

Nel gioco televisivo di Monty Hall il partecipante deve scegliere una fra tre porte, una di esse contiene un premio mentre le altre due contengono rispettivamente due capre. Dopo la scelta del giocatore iniziale il presentatore apre una delle due porte contenenti una capra. Al giocatore conviene cambiare porta o mantenere quella scelta in origine?

**Ipotesi** Se scelgo una porta e la mantengo vinco solo se il premio era nella porta che ho scelto  $\implies P = 1/3$ 

**Ipotesi** Se scelgo una porta e la cambio avrò P = 2/3

1 2 3 x x \$ x \$ x \$ x

Tabella 1.1: Gioco di Monty Hall

#### 1.3.3 Probabilità Condizionata

Lancio due dadi sommando il risultato, qual'è  $P (\ge 10)$  sapendo che il primo ha fatto almeno 3? Sappiamo che  $P (\text{Somma} \ge 10) = 6/36 = 1/6$ 

Poniamo il vincolo che il lancio del primo dado risulti almeno  $\geq 3$ 

$$P ext{(Somma} \ge 10 | \text{Primo dado} \ge 3) = 6/24 = 1/4$$

**Definizione** Ponendo  $\Omega =$  gli eventi possibili; La **probabilità condizionata** che succeda A sapendo B si indica con:

$$P(A|B) = \frac{\# \text{ casi favorevoli}}{\# \text{ casi possibili}} = \frac{\#A \cap B}{\#B} = \frac{\#A \cup B}{\#\Omega} \cdot \frac{\#\Omega}{\#B}$$
$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

**Esempio** La probabilità di ottenere  $\leq 4$  sapendo che è uscito un numero pari è

$$P (\geq 4|\text{pari}) = \frac{P (\leq 4|\text{pari})}{P (\text{pari})}$$

$$P (\text{pari}) = 3/6 = 1/2$$

$$P (\leq 4 \cap \text{pari}) = 2/6$$

$$\implies P (\leq 4|\text{pari}) = \frac{2/6}{1/2} = 2/3$$

#### 1.3.4 Dado rosso e dado nero

Tiriamo due dadi, uno rosso ed uno nero.

Calcolare la probabilità che il dado rosso risulti 3 ed il dado nero risulti 2:

$$P(R = 3|N = 2) = \frac{P(R = 3 \cap N = 2)}{P(N = 2)} = \frac{1/36}{6/36} = \frac{1}{6}$$

$$P(R = 3) = 1/6$$

Ne otteniamo che  $P(A|B) = P(A) \implies A, B$  sono indipendenti.

In generale, dati due eventi A, B con  $A \cap B \neq 0$  la probabilità dell'unione è  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ , allora  $P(\Omega) = 1$  dove  $\Omega = \text{tutti gli eventi}$ .

**Definizione** Definiamo il **complementare** di un evento, ovvero  $A^{C} = \Omega \backslash A$ . La probabilità di un complementare è  $P(A^{C}) = 1 - P(A) = P(\Omega) - P(A)$ 

La probabilità di un intersezione di eventi è  $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$ 

## Capitolo 2

## Spazio Probabilizzato

## 2.1 Lo Spazio Probabilizzato

Uno spazio probabilizzato è un costrutto matematico che modella un processo del mondo reale o "esperimento", consistente in degli stati che occorrono casualmente. Viene costruito su una situazione o esperimento particolare, Uno spazio probabilizzato è definito come una terna:

$$(\Omega, F, \mathcal{P})$$

 $\Omega$  è l'insieme degli eventi elementari, ovvero tutti i risultati possibili, ad esempio in un lancio di un dado  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ 

 $\mathcal{P}(A)$ , ovvero le parti di A, sono tutti gli insiemi che posso costruire a partire dagli elementi di A. Ad esempio:

$$A = \{0, 1\}$$

$$P(A) = \{0, \{0, 1\}, \{0\}, \{1\}\}\$$

 $F\subseteq\mathcal{P}\left(\Omega\right)$  è un sottoinsieme delle parti di omega, chiuso rispetto a intersezione, unione e complementare.

$$A, B \in F \implies \begin{cases} A \cup B \\ A \cap B \\ A^C, B^C \end{cases} \in F$$

Se 
$$A_1, \ldots, A_n \subset F \implies \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \in F$$

Se F comprende queste proprietà si dice che è una  $\sigma$  Algebra (tribù) La probabilità P è una funzione definita come

$$P: F \to [0, 1]$$

$$P(\Omega) = 1$$

$$\forall i \neq j. A_i \cap A_j \neq \emptyset \implies P\left(\bigcup_n A_n\right) = \sum_n P(A_n)$$

Dato  $\Omega$  insieme finito, allora  $F = \mathcal{P}(\Omega)$  allora la probabilità sarà

$$P(A \subset F) = \frac{\#A}{\#\Omega}$$

Esempio: Lotteria di De' Finetti Si assiste all'estrazione di un numero  $n \in \mathbb{N}$  casuale. Supponiamo che ogni numero abbia la stessa probabilità di essere estratto.

Dato un altro naturale  $m \in \mathbb{N}$ 

$$P_n = P(n) =$$
 La probabilità di estrarre il numero n

Vogliamo che

$$0 \le P_n \le 1$$
$$P_m = P_n \forall n = m$$

Quindi 
$$1 = P(\Omega) = P\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} n\right) = \sum_{n \in \mathbb{N}} P_n$$

Assumendo  $P_n = 0, \forall n \text{ allora } \sum_n p_n = 0$ 

Se  $P_n = c > 0$ ,  $\forall n$  allora  $\sum_n p_n = \sum_n c = +\infty$ 

Ciò significa che nella lotteria di De' Filetti è impossibile che ogni numero sia equiprobabile.

**Dimostrazione** La terna  $(\Omega, F, \mathcal{P})$  si può dimostrare.

$$P(A^{C}) = 1 - P(A) \iff \begin{cases} A \cap A^{C} \neq \emptyset \\ A \cup A^{C} = \Omega \\ P(\Omega) = 1 \end{cases}$$

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

$$A \subseteq B \implies P(A) \le P(B)$$

**Densità di Probabilità** Definiamo  $\{p_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  con  $p_n\in\mathbb{R}$  come funzione, detta densità di probabilità come  $p_n\geq 0$  e  $\sum_{n\in\mathbb{N}}p_n=1$ 

Se  $\{p_n\}$  è una densità di probabilità discreta  $\implies (\mathbb{N}, \mathcal{P}(\mathbb{N}), P)$  è uno spazio probabilizzato. Vale anche per eventi non equiprobabili.

Definizione, indipendenza degli eventi 
$$P(A|B) \equiv \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Allora A, B indipendenti se P(A|B) = P(A)

È vero quindi che  $P(A|B) = P(A) \implies P(B|A) = P(B)$ ? Sì se A, B sono indipendenti.

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

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

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

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

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

Se  $A_1, \ldots, A_n$  sono indipendenti:

$$\forall i_1, \ldots, i_k \land k < n$$

(Con indici tutti diversi) allora vale

$$P(A) \cap (A_i 1, \dots, A_i k) = P(A_i 1) \cdot \dots \cdot P(A_i k)$$

Esercizio teorico A,B indipendenti  $\Longrightarrow \begin{cases} A,B^C \\ A^C,B^C \end{cases}$  indipendenti  $A^C,B$ 

Dimostrazione:

$$A = (A \cap B) \cup (A \cap B^{C})$$

$$P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap B^{C}) = P(A) \cdot P(B) + P(A \cap B^{C})$$

$$P(A \cap B^{C}) = P(A) - P(A) \cdot P(B) = P(A) [1 - P(B)] = P(A) \cdot P(B^{C})$$

 $A \in B^C$  sono indipendenti

Esercizio: Lancio di due dadi Lancio due dadi, uno rosso ed uno nero.  $\Omega=(r,n)$  dove r=1,2,3,4,5,6 e n=1,2,3,4,5,6 Definiamo lo spazio probabilizzato con  $F=\mathcal{P}\left(\Omega\right),\omega\in\Omega$ . Ad esempio  $P\left(n\right)=\frac{1}{36}$ 

Probabilità che il rosso sia 3 sapendo che rosso + nero fa 6

$$P(r=3|r+n=6) = \frac{P(r=3 \cap r + n = 6)}{P(r+n=6)} = \frac{\frac{1}{36}}{\frac{5}{36}} = \frac{1}{5}$$

Probabilità che il rosso sia pari sapendo che rosso + nero fa 6

$$P(r = \text{pari}|r + n = 6) = \frac{P(r \text{ pari} \cap r + n = 6)}{P(r + n = 6)} = \frac{\frac{2}{36}}{\frac{5}{36}}$$

Esercizio: Gioco di Monty Hall Riprendendo il gioco delle tre porte definiamo lo spazio probabilizzato: Formalizzo di aver scelto la porta 3.  $\Omega = (x, y)$  dove x = 1, 2, 3 è la porta vincente e y = 1, 2 è la porta perdente che è stata aperta dal presentatore.

Gli eventi impossibili saranno P(1,1)=0, P(2,2)=0

Dalla tabella otteniamo che

$$P(x = 1) = P(x = 2) = P(x = 3) = \frac{1}{3}$$

$$P(x = 1, y = 2) = \frac{1}{3}$$

$$P(x = 2, y = 1) = \frac{1}{3}$$

$$P(x = 3, y = 1) = P(x = 3, y = 2) = \frac{1}{6}$$

Quindi 
$$P(y = 1) = P(y = 2) = \frac{1}{2}$$

Se scelgo la porta 3, suppongo venga aperta la 2. Se non cambio e vinco (x=3) allora

$$P(x = 3|y = 2) = \frac{P((3,2))}{P(y = 2)} = \frac{\frac{1}{6}}{\frac{1}{2}} = \frac{1}{3}$$

Se scelgo la porta 3, suppongo venga aperta la 1 e cambio allora:

$$P(x = 1|y = 2) = \frac{P((1,2))}{P(y = 2)} = \frac{\frac{1}{3}}{\frac{1}{2}} = \frac{2}{3}$$

#### 2.1.1 Formula di fattorizzazione

Supponiamo di avere una famiglia di insiemi  $B_1, \ldots, B_n$  con  $n \in \mathbb{N}$  che è detta una partizione finita di  $\Omega$  (insieme fondamentale). Voglio che  $\forall i.B_i \in F$  e che  $\forall i \forall j \neq i.B_i \cap B_j = \emptyset$  e anche che  $\bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$ 

**Teorema** Sia  $\{B_i\}_{i=1,\dots,n}$  parte finita di  $\Omega$  e sia  $P(B_i) > 0$ 

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

Dimostrazione

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

Condizionamento ripetuto Dati  $A_1, \ldots, A_n$  eventi, allora

$$P(A_1 \cap \cdots \cap A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2|A_1) \cdot P(A_3|A_1 \cap A_2) \cdot P(A_n|A_1 \cap \cdots \cap A_{n-1})$$

### 2.1.2 Teorema di Bayes

Dati due eventi A, B con probabilità non nulla P(A) > 0 e P(B) > 0 allora

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

### 2.2 Esercizi

Esercizio: Vino Un produttore di vino produce due vini (bianco B e rosso R) e vende in Francia (F) e Germania (G). Le vendite sono 1/3 per la Francia e 1/3 per la Germania. 3/4 delle richieste dalla Francia sono vino bianco. 1/4 delle richieste dalla Francia sono vino rosso. 1/2 delle richieste dalla Germania sono vino rosso.

Utilizzando la formula di partizione troviamo la probabilità che una richiesta dalla Germania sia vino bianco. P (richiesta dalla germania = B)

$$P(B) = P(B|G) \cdot P(G) + P(B|F) \cdot P(F) = \frac{1}{3} + \frac{1}{4} = \frac{7}{12}$$

2.2. ESERCIZI 9

Esercizio, esami e studenti Abbiamo 3 livelli di preparazione: Ottimo, Buono e Scarso. Un esito dell'esame è Promosso o Respinto.

$$P ext{ (Promosso|Ottimo)} = 0,995$$
  
 $P ext{ (Promosso|Scarso)} = 0,3$   
 $P ext{ (Promosso|Buono)} = 0,8$ 

Uno studente prova l'esame e viene respinto. Qual'è la probabilità che aveva di avere una preparazione scarsa? P (Scarso|Respinto)

Prima calcoliamo la probabilità di essere respinti.

$$P(R) = P(R|O) \cdot P(O) + P(R|B) \cdot P(B) + P(R|S) \cdot P(S) = 0,302$$

Senza informazioni aggiuntive  $P\left(O\right)=P\left(B\right)=P\left(S\right)=\frac{1}{3}$ La probabilità di essere respinto è  $P\left(R\right)=0,302$  quindi

$$P(S|R) = \frac{P(R|S) \cdot P(S)}{P(R)} = \frac{0.7 \cdot 1/3}{0.302} = 0.773$$

**Esercizio alternativo** Qual'è la probabilità che lo studente aveva di avere una preparazione scarsa, sapendo che è stato respinto e sapendo che le probabilità dei voti sono:  $P(O) = \frac{1}{6}, P(B) = \frac{2}{3}, P(S) = \frac{1}{6}$ 

Esercizio: Malattia con fattore di rischio La probabilità di ammalarsi di un soggetto a rischio (R) è 0, 2, mentre la probabilità di ammalarsi di un soggetto non a rischio (N) è 0,006. Il 15% della popolazione sono soggetti a rischio. Un malato si denota con M mentre uno sano con S.

Vogliamo sapere

- 1. P (Soggetto casuale sia malato) =  $P(M) = P(M|R) \cdot P(R) + P(R|N) \cdot P(N) = 0,35$  $P(M) = 0, 2 \cdot 0, 15 + 0,006 \cdot 0,85 = 0,35$
- 2. P (Soggetto malato fosse a rischio) =  $P(R|M) = \frac{P(M|R) \cdot P(R)}{P(M)} = \frac{0, 2 \cdot 0, 15}{0, 35} = 0,855$
- 3.  $P(\text{Soggetto soggetto sano sia a rischio}) = P(R|S) = \frac{P(S|R) \cdot P(R)}{P(S)} = \frac{(1-0,2) \cdot 0,15}{(1-0,35)} = 0,124$

Osservazione La probabilità che l'evento  $A^c$  (A complementare) si verifichi sapendo  $B 
eq P(A^c|B) = 1 - P(A|B)$  mentre invece la probabilità di A sapendo  $B^c 
eq P(A|B^c) \neq 1 - P(A|B)$ 

**Esercizio: Test** Prendendo S = soggetti sani, M = soggetti malati,  $T^- = \text{test positivo}$ ,  $T^+ = \text{test positivo}$ .

La specificità di un test è  $P(T^-|S)$ . Una specificità alta implica pochi falsi positivi. La sensibilità è  $P(T^+|M)$ . Una sensibilità alta implica pochi falsi negativi.

## Capitolo 3

## Variabili Aleatorie

Probability
Distribution of a
Discrete
Random Variable

Probability
Distribution of a
Continuous
Random Variable

Figura 3.1: Tipi di variabili casuali

### 3.1 Variabili Aleatorie Discrete

Una variabile aleatoria (casuale o stocastica) discreta è una variabile che può assumere diversi valori in dipendenza da qualche fenomeno casuale. Il risultato del lancio di un dado, ad esempio, è una variabile aleatoria discreta.

Prendiamo uno **spazio probabilizzabile**  $(\Omega, F)$  e una variabile aleatoria discreta  $x : \Omega \to \mathbb{R}$ , che è una funzione continua non surgettiva. I valori di x devono essere un sottoinsieme finito di  $\mathbb{R}$  ovvero  $\{a_1, \ldots, a_k\}$ . Vogliamo anche che  $\forall j \in [1, k]$  sia vero  $x^{-1}(a_j) = \{\omega \in \Omega, x(\omega) = a_j\} \in F$ . Utilizziamo la funzione inversa per ottenere gli elementi di  $\Omega$  su cui possiamo definire la probabilità.

Con la probabilità di tutti gli eventi definisco la densità di probabilità. Nello spazio probabilizzato  $(\Omega, F, \mathcal{P})$  la probabilità che la variabile aleatoria assuma il valore  $a_j$  sarà  $p_j = P(x = a_j) = P(x^{-1}(a_j))$ , che viene detta densità di probabilità. Varranno quindi le seguenti proprietà

1.  $\forall j. x^{-1}(a_j)$  sono tutti insiemi disgiunti.

#### 2. Essi coprono tutto $\Omega$

Vale che  $\sum_{j=1}^{k} p_j = 1$ . Poiché:

$$1 = P(\Omega) = P\left(\bigcup_{j} x^{-1}(a_{j})\right) = \sum_{j} P\left(x^{-1}(a_{j})\right)$$

Sia  $x: \Omega \to \{a_1, \dots, a_k\}$  una variabile aleatoria, e sia la densità di probabilità  $p_j \ge 0$  e anche  $\sum_{j=1}^k p_j = 1$ , allora  $P(x = a_j) = p_j$ .

Preso uno spazio probabilizzabile  $(\Omega, F)$  e una variabile aleatoria  $x : \Omega \to \{a_1, \ldots, a_k\}$ , supponendo che i numeri  $a_j$  siano ordinati, sia  $p_j$  la densità di probabilità, come posso ricostruire, ad esempio  $P(x \le a_3)$ ?

$$P(x \le a_3) = P((x = a_1) \cup (x = a_2) \cup (x = a_3)) = P(x = a_1) + P(x = a_2) + P(x = a_3)$$

Esempio Voglio contare quanti 6 escono in 10 lanci di dadi.

Sia  $\Omega = \{(1, 2, 3, 4, 5, 6)\}^{10}$ , ovvero tutte le possibili parole di 10 elementi composte dai numeri da 1 a 6. Ad ogni lancio, ho  $\frac{1}{6}$  di probabilità di ottenere 6 e  $\frac{5}{6}$  di ottenere gli altri numeri. Definiamo la variabile aleatoria  $x:\Omega \to \{0,1,2,\ldots,9,10\}$  come il conteggio dei risultati dei lanci dove ottengo 6. Qual'è la probabilità di ottenere 3 lanci dove ho fatto 6?

$$P(x=3) = {10 \choose 3} \left(\frac{1}{6}\right)^3 \left(\frac{5}{6}\right)^7$$

### 3.1.1 Legge di Bernoulli

Faccio un esperimento, il risultato positivo ha probabilità p, mentre il risultato negativo ha probabilità 1-p

Sia lo spazio 
$$\Omega = \begin{cases} successo \to 1\\ insuccesso \to 0 \end{cases}$$

Una variabile aleatoria Bernoulliana è definita come  $x:\Omega \to \begin{cases} p_1=p\\ p_0=1-p \end{cases}$ 

**Legge Binomiale** Sia k il conteggio dei successi di n esperimenti, abbiamo quindi che  $B(n,p) = x_i\{(0,1)\}^n \to \{0,\ldots,n\}$ . Abbiamo che la densità di probabilità Binomiale  $p_k = P(x=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ .

 $p_k$  è una densità? Sappiamo che  $p_k \ge 0$  e sappiamo che  $1 = \sum_k p_k$ , con il binomio di Newton possiamo dimostrare che  $(a+b)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} a^k b^{n-k}$ . Proseguendo, abbiamo che

$$\sum_{k} p_{k} = \sum_{k=0}^{n} {n \choose k} p^{k} (1-p)^{n-k} = (p+(1-p)^{n}) = 1^{n} = 1$$

#### 3.1.2 Somma di Variabili Aleatorie

Lancio due dadi, uno rosso e uno nero, avremo quindi  $\Omega = \{R, N\} = \{(1, 6)\}^2$ . Definisco due variabili aleatorie, x per il dado rosso dove  $x:(R,N)\to R$  e la variabile  $y:(R,N)\to N$ . La densità per x sarà  $p_j=\frac{1}{6}\forall j$  mentre la densità per y sarà  $q_j=\frac{1}{6}\forall j$  Avremo che z=x+y conta la somma dei dadi.

#### Esercizi

1. Calcolare la densità di z

In questo caso x, y sono indipendenti, quindi avremo la densità di z detta  $t_z$ .

$$\forall n \in [2, 12]. \left( P(z = n) = \sum_{i=1}^{n-1} P(x = i) \cdot P(y = n - i) \right)$$

x + y	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$p_j + q_j$	1/36	2/36	3/36	4/36	5/36	6/36	5/36	4/36	3/36	2/36	1/36

Tabella 3.1: Distribuzione discreta della somma del lancio di due dadi.

2. Calcolare  $P(4 \le z \le 6)$ 

$$P(4 \le z \le 6) = P(4) + P(5) + P(6) = \frac{3}{36} + \frac{4}{36} + \frac{5}{36} = \frac{12}{36} = \frac{1}{3}$$

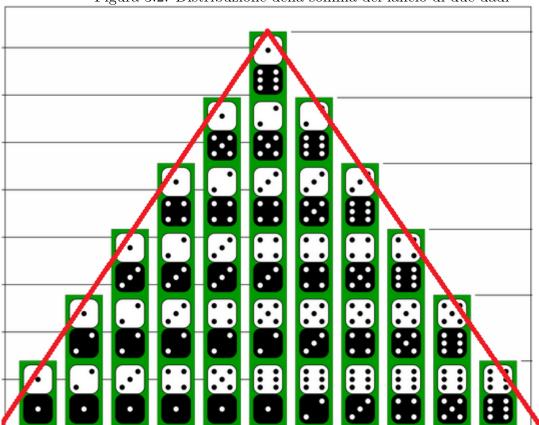


Figura 3.2: Distribuzione della somma del lancio di due dadi

### 3.1.3 Indipendenza di Variabili Aleatorie

Due variabili aleatorie  $x_1, x_2$  sono indipendenti se  $\forall I_1, I_2, \subseteq \mathbb{R}$  intervalli o semirette si ha che

$$(P(x_1 \in I_1) \cap P(x_2 \in I_2)) = P(x_1 \in I_1) - P(x_2 \in I_2)$$

Nell'esempio di prima x, z e y, z sono dipendenti perché dati  $I_1 = [1, 2], I_2 = [3, 4]$  allora si ha che  $P(x \in I_1) = P(x = 1, 2) = \frac{1}{3}$  e si ha anche  $P(z \in I_2) = P(2 = 3, 4) = \frac{5}{36}$ . Ne otteniamo che:

$$P((x \in I_1) \cap (z = 3, 4)) = P((x = 1, 2, z = 3, 4)) = \frac{4}{12}$$

Variabili Aleatorie Congiunte Due variabili aleatorie  $x, y : \Omega \to \mathbb{R}$  discrete sono congiunte quando si può calcolare  $P(x = m \cap y = n) = p_{n,m}$ , ovvero una densità di probabilità  $\{p_{n,m}\}_{n,m}$  con  $(p_{n,m} \ge 0) \land (\sum_{n,m} p_{n,m} = 1)$ .

Sapendo  $p_{n,m}$  ricavo tutti i  $P(x=m)=p_m$  e  $P(y=n)=q_n$  con

$$P(x=m) = P\left(x = m \cap \left\{\bigcup_{n} y = n\right\}\right) = \sum_{n} P(x=m, y=n) = \sum_{n} p_{n,m} = p_{m}$$
$$P(y=n) = \sum_{m} p_{n,m} = q_{n}$$

Non si può ricostruire dalle due probabilità la variabile aleatoria congiunta. Ad esempio, conoscendo  $p_n, q_n$  cerco  $p_n, m = P(x = m \cap y = n) = P(x = m|y = n) \cdot P(y = n)$ . Se x, y sono indipendenti allora P(x = m|y = n) = P(x = m) e vale il prodotto  $p_{m,n} = p_n \cdot p_m$ .

$$\sum_{m} \sum_{n} p_{n,m} = \sum_{m} \sum_{n} p_n \cdot q_n = \left(\sum_{m} p_m\right) \left(\sum_{n} q_m\right) = 1$$

Formula di Convoluzione Tornando alla somma di due variabili aleatorie discrete, dati x, y indipendenti e z = x + y, con  $x, y : \Omega \to \mathbb{N}$ , dobbiamo calcolare P(z = n) e la densità di probabilità discreta  $\{z = n\}$ 

$$\{z = n\} = \bigcup_{i=0}^{n} \{x = 1 \cap y = n - i\}$$

$$P(z = n) = \sum_{i=0}^{n} P(x = i) \cdot P(y = n - i)$$

Teorema: Rapporto fra Bernoulli e Binomiale Sommando n esperimenti di p dove conto i successi ottengo la binomiale B(n,p), quindi  $\sum_{i=1}^{n} \operatorname{Bern}_{i}(p) = B(n,p)$ 

**Dimostrazione per Induzione** Caso base, per  $n=1 \implies B(1,p) = \operatorname{Bern}(p)$ . Come passo induttivo abbiamo

$$B(n,p) = \sum_{i=1}^{n} \operatorname{Bern}_{i}(p) \implies B(n+1,p) = \sum_{i=1}^{n+1} = \operatorname{Bern}_{i}(p)$$

$$\sum_{i=1}^{n+1} \operatorname{Bern}_i(p) = \left(\sum_{i=1}^n \operatorname{Bern}_i(p)\right) + \operatorname{Bern}_{n+1}(p) = B(n, p) + \operatorname{Bern}(p)$$

Introduciamo le densità per continuare la dimostrazione

$$P(B(n,p) + Bern(p) = k) = P(B(n,p) = k \cap Bern(p) = 0) + P(B(n,p) = k - 1 \cap Bern(p) = 1)$$

$$= \binom{n}{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-k+1} \cdot p + \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \cdot (1-p)$$

$$= \left[ \binom{n}{k-1} \binom{n}{k} \right] p^k (1-p)^{n-k+1} = \binom{n+1}{k} p^k (1-p)^{n+1-k} = P(B(n+1,p) = k)$$

### 3.2 Variabile Geometrica

Data una successione di esperimenti ripetuti con probabilità di successo  $0 \le p \le 1$ . Lo ripeto fino ad ottenere un successo. Geom(p) conta il numero di prove necessarie. Ovvero  $P\left(\text{Geom}(p)=k\right)=$  la probabilità di fare k esperimenti ed avere un successo dall'ultimo. La densità di probabilità sarà  $p_k = P\left(\text{Geom}(p)=k\right) = (1-p)^{k-1} \cdot p \text{ con } p_k \ge 0$  e anche  $\sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1} p = p \sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1}$ , che è una serie geometrica. Sarà quindi equivalente a  $p\sum_{i=0}^{n} (1-p)^i = \frac{p}{1-(1-p)} = 1$ 

Osservazione: consideriamo la serie geometrica  $\sum_{i=0}^{\infty} q^i$ . Sappiamo che  $(1-q)\sum_{i=0}^{\infty} q^i=1$  perché  $(1-q)(1+q+q^2+q^3\dots)=(1-q+q-q^2+q^2+\dots)$ , semplificando i termini rimane 1.

Una variabile geometrica **non ha memoria**, l'esperimento numero n ha la stessa probabilità degli altri esperimenti:

$$P\left(\text{Geom}(p) = n + m | \text{Geom}(p) > n\right) = P\left(\text{Geom}(p) = m\right) =$$

$$= \frac{P\left(\text{Geom}(p) = m + n \cap \text{Geom}(p) > n\right)}{P\left(\text{Geom}(p) > n\right)} = \frac{P\left(\text{Geom}(p) = m + n\right)}{P\left(\text{Geom}(p) > n\right)}$$

$$= \frac{(1 - p)^{m+n-1} \cdot p}{(1 - p)^n} = P\left(\text{Geom}(p) = m\right)$$

Si può dimostrare sapendo che  $\forall m.P \, (\text{Geom}(p) = n + m \cap P \, (\text{Geom}) > n) = P \, (\text{Geom}(p) = m + n)$ 

## 3.2.1 Variabili Ipergeometriche

Siano dati r sfere rosse, b sfere bianche, n estrazioni senza reimbussolamento, k = numero di sfere rosse estratte, H(b+r,r,n) conta il numero di sfere rosse estratte dopo n tentativi. Sappiamo che  $(0 < n \le b + r) \land (k \le n) \land (k \le r) \land (n - k \le b)$ .

Definiamo la densità di probabilità

$$P(H(b+r,r,n) = k) = \frac{\binom{r}{k}\binom{b}{n-k}}{\binom{b+r}{n}}$$

**Esercizio** Dati r = 10, 15 = b, 7 = n abbiamo che H(25, 15, 7) Esercizio per casa: P(H(25, 15, 7) = 3)