

## Cenni di calcolo combinatorio

Siano  $A$  e  $B$  insiemi di cardinalità finita;  $\#A = k$ ,  $\#B = n$ .

Poniamo:

$$(i) F(A, B) = \{ f: A \rightarrow B \mid f \text{ è una funzione} \}$$

$$(ii) \text{ Se } k \leq n \quad D(A, B) = \{ f: A \rightarrow B \mid f \text{ è iniettiva} \}$$

$$(iii) \text{ Se } k \leq n \quad C_k(B) = \{ A \mid A \subseteq B, \#A = k \}$$

$$(iv) \text{ Se } k = n \quad D(B, B) = \{ f: B \rightarrow B \mid f \text{ iniettiva} \}.$$

(v) Se  $H_1, \dots, H_m$  sono insiemi  $H_1 \times H_2 \times \dots \times H_m$  indica il loro prodotto cartesiano

### Teoremi

Siano  $A$  e  $B$  insiemi di cardinalità finita;  $\#A = k$ ,  $\#B = n$

$$(a) \#F(A, B) = (\#B)^{\#A} = n^k$$

$$(b) \text{ Se } k \leq n \quad \#D(A, B) = \frac{(\#B)!}{(\#B - \#A)!} = \frac{n!}{(n-k)!}$$

$$(c) \text{ Se } k \leq n \quad \#C_k(B) = \frac{n!}{k!(n-k)!} = \binom{n}{k}$$

$$(d) \text{ Se } k = n \quad \#D(B, B) = n!$$

(e) Se  $H_1, \dots, H_m$  sono insiemi di cardinalità finita rispettivamente

$$\#H_1 = i_1, \#H_2 = i_2, \dots, \#H_m = i_m \quad \text{allora}$$

$$\#(H_1 \times H_2 \times \dots \times H_m) = i_1 \cdot i_2 \cdot i_3 \cdot \dots \cdot i_m.$$

N.B.1 se  $A$  e  $B$  sono di cardinalità finita e  $\#A = k$ ,  $\#B = n$

spesso si scrive semplicemente  $F_{n,k}$ ,  $D_{n,k}$ ,  $C_{n,k}$ ,  $D_{n,n}$

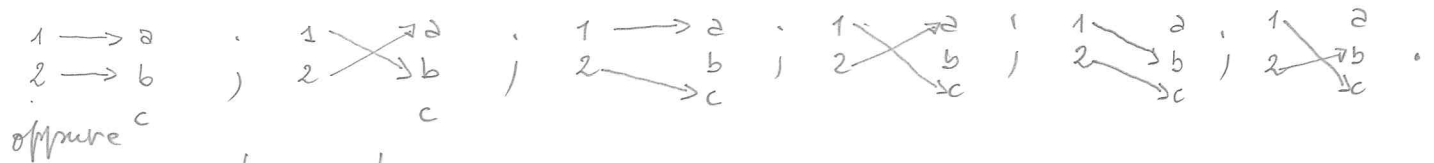
ovvero si scrive semplicemente  $F_{n,k}$ ,  $D_{n,k}$ ,  $C_{n,k}$ ,  $D_{n,n}$  dando per scontato che per  $D_{n,k}$  e  $C_{n,k}$ ,  $k$  si intende minore o uguale di  $n$ , e  $A = \{1, \dots, k\}$  e  $B = \{1, 2, \dots, n\}$ . Inoltre:

$$\#F(A, B) = \#F_{n,k} = n^k \quad (\text{con } \#A = k \text{ e } \#B = n);$$

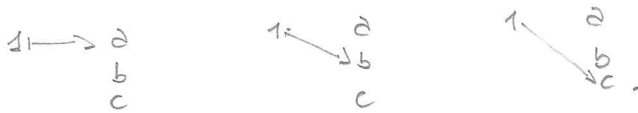
$$\#D_{n,k} = \frac{n!}{(n-k)!}; \quad \#C_{n,k} = \binom{n}{k}; \quad \#D_{n,n} = n!.$$

N.B. 2 La lettera D in  $D_{n,k}$ , ricorda la parola "disposizione".  
 Infatti  $D_{n,k}$  può essere anche interpretato come l'insieme delle diverse disposizioni di  $k$  elementi di un insieme di  $n$  elementi.

Per esempio se  $B = \{a, b, c\}$  allora  $\#D_{3,2} = \frac{3!}{(3-2)!} = 3! = 6$ .



$$\#D_{3,1} = \frac{3!}{(3-1)!} = \frac{3!}{2!} = 3$$



Consideriamo una password di otto lettere dell'alfabeto inglese.  
 Le lettere dell'alfabeto inglese sono 26. Quindi, se vogliamo una password di 8 lettere tutte distinte scelte su 26 in cui l'ordine è importante.

(scrivere FRANCO non è la stessa cosa di scrivere CONFRA)  
 allora cerchiamo le disposizioni di 8 lettere su 26. Pertanto

$$\#D_{26,8} = \frac{26!}{(26-8)!} = \frac{26!}{18!} = \frac{18! \cdot 19 \cdot 20 \cdot 21 \cdot 22 \cdot 23 \cdot 24 \cdot 25 \cdot 26}{18!}$$

$$= 19 \cdot 20 \cdot 21 \cdot 22 \cdot 23 \cdot 24 \cdot 25 \cdot 26$$

Pertanto abbiamo a disposizione  $19 \cdot 20 \cdot 21 \cdot 22 \cdot 23 \cdot 24 \cdot 25 \cdot 26$  possibilità

La probabilità di indovinare una password di 8 lettere distinte è

$$\frac{18!}{26!} = \frac{1}{19 \cdot 20 \cdot 21 \cdot 22 \cdot 23 \cdot 24 \cdot 25 \cdot 26}$$

Il numero di password che possiamo costruire, ammettendo anche ripetizioni, è  $26^8$ . Quindi la probabilità di indovinare questo tipo di password è  $\frac{1}{26^8}$ .

Se la password fosse di otto lettere distinte che possono essere inserite in un ordine qualunque allora avremo  $\#C_{26,8} = \binom{26}{8} = \frac{26!}{8! \cdot 18!}$  possibilità.

Qual è la cardinalità dell'insieme delle parti?

$$\mathcal{P}(\Omega) = \{A \subseteq \Omega \mid A \text{ è sottoinsieme di } \Omega\}$$

esempio  $\Omega = \{a, b, c\}$

$$\mathcal{P}(\Omega) = \{\emptyset, \{a\}, \{b\}, \{c\}, \{a, b\}, \{a, c\}, \{b, c\}, \{a, b, c\}\}.$$

Utilizziamo il calcolo combinatorio; ogni sottoinsieme  $A \subseteq \Omega$  ha un complementare in  $\Omega$ , per cui  $A$  e  $A^c = \Omega \setminus A$  costituiscono una partizione di  $\Omega$ , cioè  $\{A, A^c\}$  è l.c. (i)  $A \cup A^c = \Omega$   
(ii)  $A \cap A^c = \emptyset$ . Allora per ogni  $A$  è definita la funzione caratteristica  $\chi_A: \Omega \rightarrow \{0, 1\}$  per cui  $\chi_A(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{se } \omega \in A \\ 0 & \text{se } \omega \notin A. \end{cases}$

Pertanto, per ogni  $A \subseteq \Omega$  esiste una ed una sola funzione  $\chi_A$  e date due funzioni  $\chi_A, \chi_B$  generate da due sottoinsiemi diversi di  $\Omega$  dovranno essere diverse anche le due funzioni, cioè  $\chi_A \neq \chi_B$  (cioè  $A = B \iff \chi_A = \chi_B$ ).  
Quindi  $\#F(\Omega, \{0, 1\}) = \#\mathcal{P}(\Omega)$ . Allora  $\#\mathcal{P}(\Omega) = 2^{\#\Omega}$ .

Calcolare quante disposizioni di 4 numeri ci sono in 90 numeri:

$$D_{90,4} = \frac{90!}{(90-4)!} = \frac{90!}{86!} = 87 \cdot 88 \cdot 89 \cdot 90.$$

Quindi la probabilità di estrarre una sequenza di 4 numeri fra 90 è  $\frac{1}{D_{90,4}} = \frac{1}{87 \cdot 88 \cdot 89 \cdot 90}$ .

Si poteva anche procedere ragionando come segue. La probabilità di estrarre un prefissato numero da 90 è  $\frac{1}{90}$  (supponendo una distribuzione uniforme). A questo punto lo spazio di

probabilità è cambiato. Infatti sono rimasti 89 numeri tra cui selezionare il secondo numero prefissato, per cui avremo  $\frac{1}{89}$  di probabilità di estrarre il secondo numero prefissato. Cambia ulteriormente lo spazio di prob. per cui avremo  $\frac{1}{88}$  possibilità di estrarre il terzo numero prefissato e infine  $\frac{1}{87}$  il quarto. A questo punto usando la nozione di prob. condizionale

$$P(IV) | (I, II, III) = \frac{P(IV) \cap (I, II, III)}{P(I, II, III)} = \frac{P((I, II, III, IV))}{P(I, II, III)}$$

$$\text{cioè } P((I, II, III, IV)) = P(I, II, III) \cdot P(IV) | (I, II, III)$$

$$= P(I, II) \cdot P(III | (I, II)) \cdot P(IV | (I, II, III)) =$$

$$= P(I) P(II | I) \cdot P(III | (I, II)) \cdot P(IV | (I, II, III))$$

$$= \frac{1}{90} \cdot \frac{1}{89} \cdot \frac{1}{88} \cdot \frac{1}{87}$$

↔

Esaminiamo due esempi interessanti

Sia assegnata una v.e. discreta in  $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}^2$  per cui

$$p_1(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{36} & , (x, y) \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \times \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \\ 0 & , (x, y) \in \mathbb{R}^2 \setminus \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}^2 \end{cases}$$

Sia inoltre  $p_2$  un'altra densità di probabilità

$$p_2(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{30} & , (x, y) \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \times \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \setminus \{(k, k) : k=1, \dots, 6\} \\ 0 & , (x, y) \in \mathbb{R}^2 \setminus (\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}^2 \setminus \{(k, k) : k=1, \dots, 6\}) \end{cases}$$

La densità congiunta  $p_1$  può essere associata all'estrazione di due palline numerate da 1 a 6. L'estrazione avviene sempre tra le 6 palline, cioè c'è rimborsamento

Le decimite congiunte  $p_2$  invece, può essere associate all'estrazione di due palline sempre 6, ma con una modalità diversa. Dopo l'estrazione della prima pallina non c'è rimpiazzo, cioè la pallina non è più disponibile per la seconda estrazione

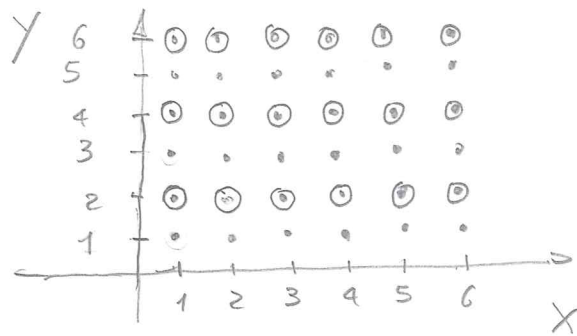
Calcolare  $P(X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\})$  utilizzando le due diverse densità di probabilità

Cio' significa calcolare la probabilità che il secondo numero sia pari nel caso in cui (primo caso) vi sia rimborsamento o sia nel caso in cui non vi sia rimborsamento.

Caso con rimborsamento, primo metodo

$$P(X \in \{1, \dots, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}) = \sum_{(x,y) \in \{1,2,3,4,5,6\} \times \{2,4,6\}} p_1(x,y) = \frac{1}{36} \# \left\{ (m,k) : m \in \{1, \dots, 6\}, k \in \{2, 4, 6\} \right\}$$

$$= \frac{1}{36} \cdot 18 = \frac{1}{2}$$



Secondo metodo

$$P(X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}) = P(X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\} \cap A) + P(X \in \{1, \dots, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\} \cap B)$$

$$\text{dove } A = \{X \in \{1, 3, 5\}, Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}, B = \{X \in \{2, 4, 6\}, Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$$

$$= P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\} | A) \cdot P(A) + P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\} | B) \cdot P(B)$$

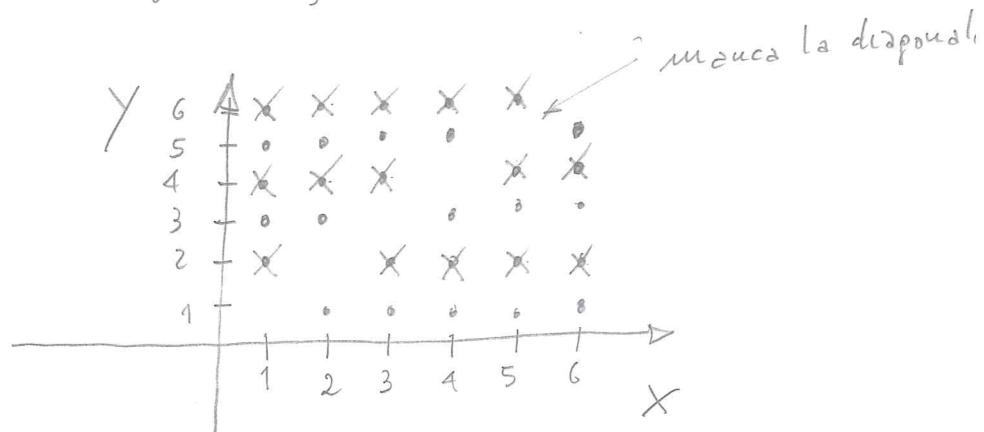
$$= \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}$$

$$\text{Si ricordi che } P(X=m, Y=n | \{X \in \{1, 3, 5\}, Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}) = \frac{P(\{X=m, Y=n\} \cap A)}{P(A)}$$

Nel secondo caso invece (senza rimpiazzo)

$$P(X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}) = \sum_{(x,y) \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}^2} p_2(x,y) = \frac{1}{30} \cdot \#\{(m,k) : m \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, k \in \{2, 4, 6\}, m \neq k\}$$

$$= \frac{1}{30} \cdot \frac{1}{15} = \frac{1}{2}$$



Altrimenti:

$$P(X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}) = P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\} \cap A) + P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\} \cap B)$$

$$= P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\} | A) \cdot P(A) + P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\} | B) \cdot P(B)$$

$$= \frac{3}{5} \cdot \frac{3}{6} + \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{6} = \frac{15}{30} = \frac{1}{2}, \quad \text{si osservi infatti nel secondo caso}$$

$$P(X=m, Y=m | \{X \in \{1, 3, 5\}, Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}) = \frac{P(\{X=m, Y=m\} \cap \{X \in \{1, 3, 5\}, Y \in \{1, \dots, 6\}\})}{P(X \in \{1, 3, 5\}, Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\})}$$

In entrambi i casi la probabilità di estrarre una pallina con numero pari come seconda estratta è sempre  $\frac{1}{2}$  (sia con rimpiazzo che senza rimpiazzo). Tuttavia con la seconda densità di probabilità gli eventi  $\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\}$  e  $\{X \in \{1, 3, 5\}, Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$  non sono indipendenti perché

$$P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\} | \{X \in \{1, 3, 5\}, Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}) = \frac{3}{5} \neq \frac{3}{10}$$

$$\text{e } \frac{3}{10} = P(\{X \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, Y \in \{2, 4, 6\}\}).$$

Più in generale se calcoliamo le densità marginali nei due casi abbiamo

$$p_{1X}(m) = \sum_{(m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2} p_1(m_1, m) = \frac{1}{36} \sum_{(m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2} 1 = \frac{6}{36} = \frac{1}{6}$$

$$p_{1Y}(m) = \sum_{(m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2} p_1(m_1, m) = \frac{1}{36} \sum_{(m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2} 1 = \frac{6}{36} = \frac{1}{6}$$

Quindi  $p_{1X}(m) \cdot p_{1Y}(m) = \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} = \frac{1}{36} = p_1(m_1, m)$

$\forall (m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2$  e  $p_{1X}(m_1) \cdot p_{1Y}(m_2) = 0 = p_2(x, y)$  se  $(x, y) \in \mathbb{R}^2 \setminus \{1, \dots, 6\}^2$ .

Invece per  $(m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2 \setminus \{(m_1, m) : m=1, \dots, 6\}$

$$p_{2X}(m) = \sum_{(m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2 \setminus \{(m_1, m) : m=1, \dots, 6\}} \frac{1}{30} = \frac{5}{30} = \frac{1}{6}$$

$$p_{2Y}(m) = \sum_{(m_1, m) \in \{1, \dots, 6\}^2 \setminus \{(m_1, m) : m=1, \dots, 6\}} \frac{1}{30} = \frac{5}{30} = \frac{1}{6}$$

Mentre

$$\frac{1}{36} = p_{2X}(m) \cdot p_{2Y}(m) \neq p_2(m_1, m) = \frac{1}{30}$$

Cioè nel secondo modello  $X$  e  $Y$  non sono indipendenti; mentre nel primo lo sono.

# Il binomio di Newton

per ogni  $a, b \in \mathbb{R}$  per ogni  $n \in \mathbb{N}$  (se  $a+b=0$  e  $n=0$  però non ha senso)

$$(a+b)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} a^k b^{n-k},$$

dove  $\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$  è chiamato coefficiente binomiale

Dim. Se  $n=0$  e  $n=1$  vale banalmente, supponiamo che sia vera per  $n=J$ , (ipotesi induttive).

Allora

$$\begin{aligned} (a+b)^{J+1} &= (a+b)(a+b)^J = (a+b) \sum_{k=0}^J \binom{J}{k} a^k b^{J-k} \\ &= \sum_{k=0}^J \binom{J}{k} a^{k+1} b^{J-k} + \sum_{k=0}^J \binom{J}{k} a^k b^{J-k+1} \\ &= \sum_{m=1}^{J+1} \binom{J}{m-1} a^m b^{J-m+1} + \sum_{k=0}^J \binom{J}{k} a^k b^{J-k+1} \\ &= \binom{J}{J} a^{J+1} + \sum_{m=1}^J \left( \binom{J}{m-1} + \binom{J}{m} \right) a^m b^{J-m+1} + \binom{J}{0} b^{J+1} \\ &= a^{J+1} + \sum_{m=1}^J \frac{mJ! + J!(J-m+1)}{m!(J-m+1)!} a^m b^{J-m+1} + b^{J+1} \\ &= a^{J+1} + \sum_{m=1}^J \frac{(J+1)!}{m!(J+1-m)!} a^m b^{J+1-m} + b^{J+1} \\ &= a^{J+1} + \sum_{m=1}^J \binom{J+1}{m} a^m b^{J+1-m} + b^{J+1} = \sum_{m=0}^{J+1} \binom{J+1}{m} a^m b^{J+1-m} \end{aligned}$$

□



Applicazione se  $p \in (0,1)$ . Allora

$$1^n = \underbrace{(p+1-p)}_a^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

Binoimio di Newton

Quindi se per ogni  $n$  fissato e per ogni  $p$  fissato definiamo

$$p(x) = \begin{cases} \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, & x \in \{0,1,2,3,\dots,n\} \\ 0, & x \in \mathbb{R} \setminus \{0,1,2,3,\dots,n\} \end{cases}$$

allora  $p$  è una densità di probabilità, perché per ogni  $x \in \mathbb{R}$   $p(x) \geq 0$ , per ogni  $x \in \mathbb{R} \setminus \{0,1,2,3,\dots,n\}$   $p(x) = 0$

$$e \sum_{x \in \{0,1,2,3,\dots,n\}} p(x) = \sum_{k=0}^n p(k) = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = 1$$

↑  
Binoimio di Newton.

Questa densità di probabilità si chiama densità di Bernoulli di ordine 1 e parametro  $p$ . In breve  $B(n,p)$ .

Esempio modello.

Sia  $\Omega = \{\omega \in \mathbb{R}^n : \omega = (\omega_1, \dots, \omega_n) \text{ e } \omega_i \in \{0,1\}, i=1,\dots,n\}$

supponiamo di dotare  $\Omega$  della distribuzione di probabilità uniforme. Allora  $P: \mathcal{A} \rightarrow [0,1]$  deve essere t.c.

$P(A) = \frac{1}{\#\Omega}$  per ogni  $A \in \mathcal{A}$ , dove  $\mathcal{A}$  è una

$\sigma$ -algebra su  $\Omega$ . Definiamo la seguente v.e.  $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

$$X(\omega) = \sum_{i=1}^n \omega_i.$$

Questa variabile aleatoria conta quanti 1 sono presenti nel vettore  $\omega$

Conta cioè i "successi". Si pensi al lancio di una moneta  $n$  volte. L'uscita di testa corrisponde a seguire 1, l'uscita di croce corrisponde a seguire 0.

Calcoliamo  $P(X=k)$  per  $k=0, 1, 2, \dots, n$ ; stiamo cioè calcolando la densità di probabilità di  $X$  nello spazio di probabilità  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  con densità uniforme.

Allora

$$P(X=k) = P\left(\bigcup_{\{\omega: \sum_{i=1}^n \omega_i = k\}} \{\omega\}\right) = \sum_{\{\omega: \sum_{i=1}^n \omega_i = k\}} P(\{\omega\})$$

sono tutti eventi elementari (disgiunti)

$$= \sum_{\{\omega: \sum_{i=1}^n \omega_i = k\}} \frac{1}{\#\Omega} = \frac{1}{\#\Omega} \#\{\omega \in \Omega: \sum_{i=1}^n \omega_i = k\}$$

$\#\Omega = 2^n$  perché significa contare quante funzioni  $\# \{1, \dots, n\} \rightarrow \{0, 1\}$  ci sono da  $\{1, \dots, n\}$  a  $\{0, 1\}$  ( $\#\Omega = (\#\{0, 1\})^{\#\{1, \dots, n\}} = 2^n$ )

Mentre  $\#\{\omega \in \Omega: \sum_{i=1}^n \omega_i = k\}$  consiste nel determinare quante  $n$ -uple distinte ci sono a eventi  $k$  coordinate uguali a 1.

Cioè quante sono le combinazioni di  $k$  elementi fra  $n$  elementi.

Infatti se calcoliamo le funzioni iniettive da un insieme di  $k$  elementi a uno di  $n$  elementi troviamo la cardinalità  $\frac{n!}{(n-k)!}$ , ma poiché l'immagine di tali funzioni è una  $k$ -pla di 1 dobbiamo dividere per  $k!$ , ottenendo che

$$\#\{\omega \in \Omega: \sum_{i=1}^n \omega_i = k\} = \binom{n}{k}$$

Pertanto 
$$P(X=k) = \frac{\binom{n}{k}}{2^n} = \binom{n}{k} \cdot \frac{1}{2^n} = \binom{n}{k} \frac{1}{2^k} \cdot \frac{1}{2^{n-k}}$$

Ragioniamo ora in modo diverso. Supponiamo che su  $\Omega = \{\omega \in \mathbb{R}^n : \omega = (\omega_1, \dots, \omega_n) \text{ e } \omega_i \in \{0,1\}, i=1, \dots, n\}$  sia assegnata una distribuzione di probabilità non uniforme per cui per ogni  $\omega \in \Omega$   $P(\{\omega\}) = p^k (1-p)^{n-k}$  dove  $k = \sum_{i=1}^n \omega_i$  ( $k$  cioè indica quanti 1 (quanti successi) sono presenti nella  $n$ -pla  $\omega$ ). Si verifica immediatamente che  $P$  è una funzione di probabilità. Infatti:

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{\omega \in \Omega} \{\omega\}\right) &= \sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) = \sum_{k=0}^n \sum_{\{\sum_{j=1}^n \omega_j = k\}} P(\{\omega\}) \\ &= \sum_{k=0}^n \sum_{\{\sum_{j=1}^n \omega_j = k\}} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=0}^n p^k (1-p)^{n-k} \# \left\{ \omega : \sum_{j=1}^n \omega_j = k \right\} \\ &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}. \end{aligned}$$

Questo ultimo spazio di probabilità modella il lancio di una moneta per  $n$  volte supponendo che la moneta sia non equilibrata in modo tale che l'uscita di testa (1) avvenga con probabilità  $p$  ad ogni lancio e che tale evento non condizioni l'evento successivo.