

Facoltà di Ingegneria - Università di Bologna

Anno Accademico: 2010/11

TECNICA ED ECONOMIA DEI TRASPORTI

Docente: Marino Lupi

RICHIAMI di CALCOLO delle PROBABILITA'

PROBABILITA'

Ci sono fenomeni che non si possono quantificare a priori, ma si devono prevedere su basi probabilistiche.

Esperimento: è una operazione di cui non si può prevedere, con sicurezza, il risultato.

Un esperimento è definito quando sono definiti:

- l'*evento semplice*. Per esempio, lancio un dado, gli eventi semplici sono due: esce un numero pari, esce un numero dispari. Oppure lancio un dado e vedo il numero che compare sulla faccia orizzontale: in questo caso gli eventi semplici sono 6.
- L'insieme dei risultati che è detto *spazio delle prove*. Per esempio, nel caso precedente, : pari, dispari, per il primo esperimento; i numeri: 1,2,3,4,5,6, per il secondo esperimento.

Probabilità secondo impostazione frequentistica

Secondo l'impostazione frequentistica la probabilità che si verifichi un evento è data da:

$$p_E = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n_E}{n}$$

Dove $\frac{n_E}{n}$ rappresenta la frequenza relativa del verificarsi dell'evento E

Esempio. Evento, indicato con E, “esce un numero dispari”:

$$p_E = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\overset{\text{n. di volte in cui esce il numero 1}}{n_1} + n_2 + n_3}{\underset{\text{numero di prove}}{n}} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{n_1}{n} + \frac{n_2}{n} + \frac{n_3}{n} \right) = p_1 + p_2 + p_3$$

Lancio tre monete: l'evento semplice è costituito da una sequenza (ordinata) di teste e di croci.

Spazio delle *prove*:

T	T	T
T	T	C
T	C	T
T	C	C
C	T	T
C	C	T
C	T	C
C	C	C

Evento A: escono meno di due teste, è un evento composto costituito da questi 4 eventi semplici

T	T	T
T	T	C
T	C	T
T	C	C
C	T	T
C	C	T
C	T	C
C	C	C

$$p_A = \frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{2}$$

Evento B: esce
sempre la stessa
faccia

T	T	T
T	T	C
T	C	T
T	C	C
C	T	T
C	C	T
C	T	C
C	C	C

$$P_B = \frac{1}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{4}$$

Evento A ∪ B:
escono meno di due
teste, oppure esce
sempre la stessa
faccia

T	T	T
T	T	C
T	C	T
T	C	C
C	T	T
C	C	T
C	T	C
C	C	C

$$P_{A \cup B} = P_A + P_B - P_{A \cap B}$$

$$P_{A \cup B} = \left(\frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{8}\right) + \left(\frac{1}{8} + \frac{1}{8}\right) - \frac{1}{8} = \frac{5}{8}$$

Evento C: escono 3
teste

T	T	T
T	T	C
T	C	T
T	C	C
C	T	T
C	C	T
C	T	C
C	C	C

$$p_C = \frac{1}{8}$$

Evento AUC:
escono meno di due
teste oppure escono
tre teste.

T	T	T
T	T	C
T	C	T
T	C	C
C	T	T
C	C	T
C	T	C
C	C	C

$$p_{AUC} = p_A + p_C - p_{A \cap C}$$

$$p_{AUC} = \left(\frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{8} + \frac{1}{8}\right) + \frac{1}{8} = \frac{5}{8}$$

PROBABILITA' CONDIZIONATA

Probabilità che si verifichi un evento dato che se ne è verificato un altro (l'insieme degli eventi semplici che costituiscono il primo evento diventa il nuovo spazio delle prove)

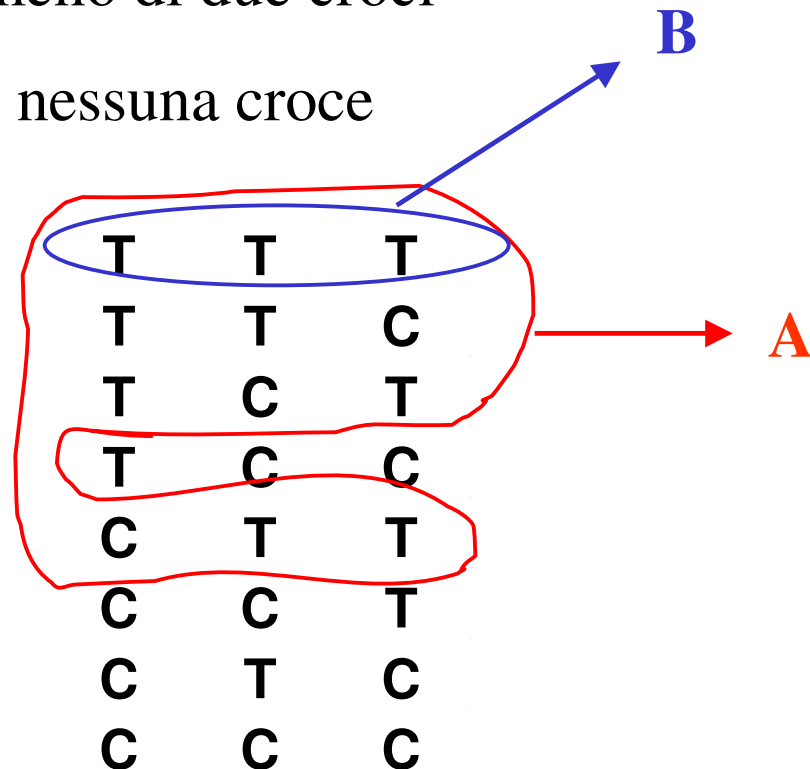
Esempio. Evento A: escono meno di due croci

Evento B: non esce nessuna croce

$$p(B | A) = \frac{1}{4}$$



Probabilità che si verifichi B
dato che si è verificato A



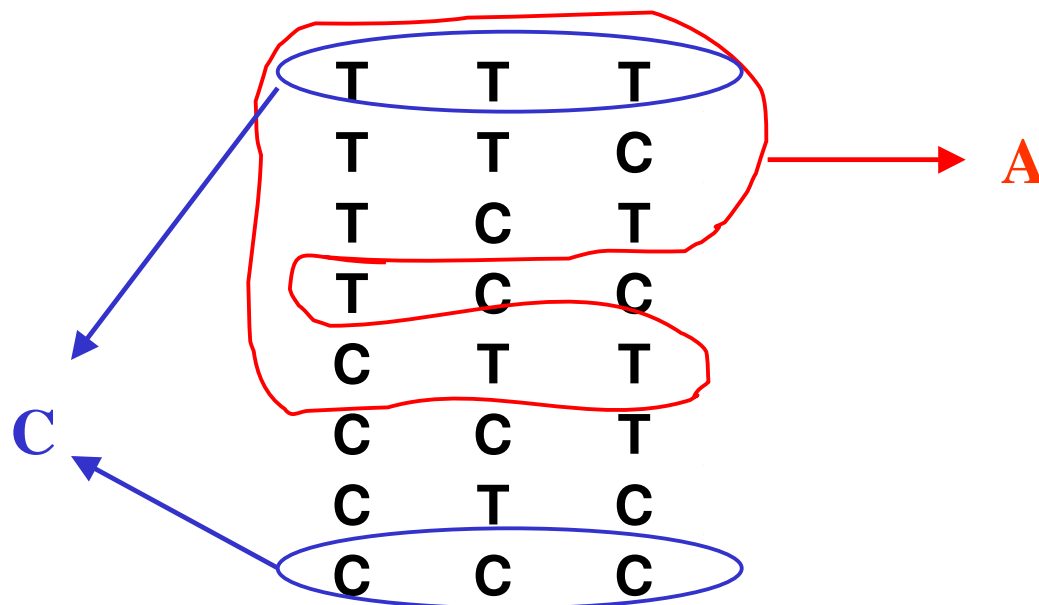
Esempio: Evento A: escono meno di due croci

Evento C: Tutte le facce sono uguali

$$p(C|A) = \frac{1}{4}$$



Probabilità che si verifichi C
dato che si è verificato A



$$p(C | A) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(A \cap C)}{n(A)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(A \cap C)/n}{n(A)/n} = \frac{\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(A \cap C)}{n}}{\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(A)}{n}} = \frac{\text{prob}(A \cap C)}{\text{prob}(A)}$$

(Definizione di probabilità come limite della frequenza relativa *)

$$p(C | A) = \frac{\text{prob}(A \cap C)}{\text{prob}(A)} \Rightarrow \text{prob}(A \cap C) = p(C | A) \text{prob}(A)$$

$$p(A | C) = \frac{\text{prob}(A \cap C)}{\text{prob}(C)} \Rightarrow \text{prob}(A \cap C) = p(A | C) \text{prob}(C)$$

* $n(A \cap C)$: Numero di volte che si verifica l'evento $A \cap C$
 $n(A)$: Numero di volte che si verifica l'evento A

Nell'esempio che era stato visto prima:

$$p(C | A) = \frac{\text{prob}(A \cap C)}{\text{prob}(A)} = \frac{1/8}{4/8} = \frac{1}{4}$$

EVENTI INDIPENDENTI

A e C sono *indipendenti se*:

$$p(C | A) = \text{prob}(C) \quad \text{o} \quad \text{prob}(C \cap A) = p(C) \text{prob}(A)$$

Con riferimento al precedente esempio:

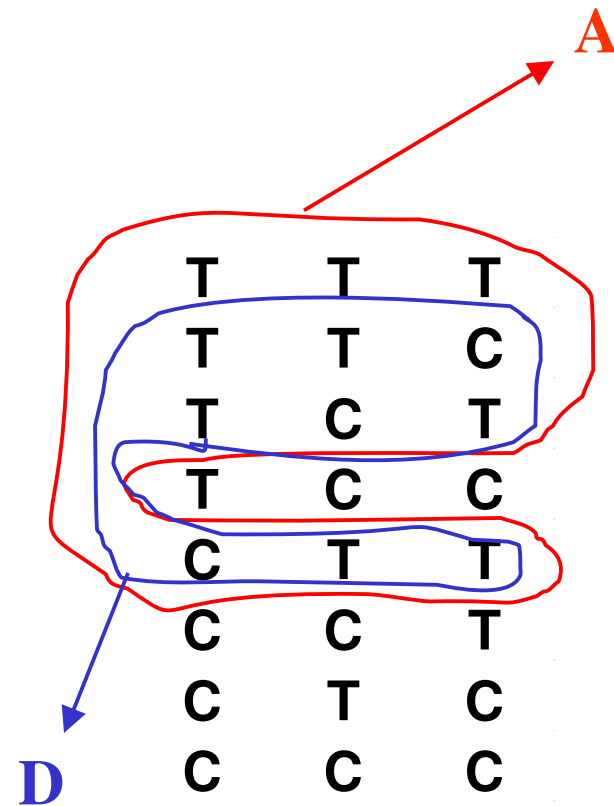
$$\left. \begin{array}{l} \text{prob}(C) = \frac{2}{8} = \frac{1}{4} \\ \text{prob}(C | A) = \frac{1}{4} \end{array} \right\} \text{A e C sono indipendenti}$$

$$\left. \begin{array}{l} \text{prob}(C) = \frac{1}{4} \\ \text{prob}(A) = \frac{4}{8} \\ \text{prob}(A \cap C) = \frac{1}{8} \end{array} \right\} \frac{1}{8} = \frac{1}{4} \cdot \frac{4}{8} \Rightarrow A \text{ e } C \text{ sono indipendenti}$$

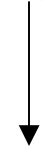
Esempio

Evento D: esce una sola croce

Evento A: escono meno di due croci



$prob(D | A) \neq prob(D)$ D e A sono eventi dipendenti

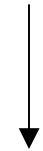


$$\frac{3}{4}$$



$$\frac{3}{8}$$

$prob(D \cap A) \neq prob(D) prob(A)$ D e A sono eventi dipendenti



$$\frac{3}{8}$$



$$\frac{3}{8}$$



$$\frac{4}{8}$$

Non valgono le uguaglianze e quindi gli eventi sono dipendenti

VARIABILI ALEATORIE

Def. : è una *funzione* definita su uno *spazio* delle *prove probabilizzato*

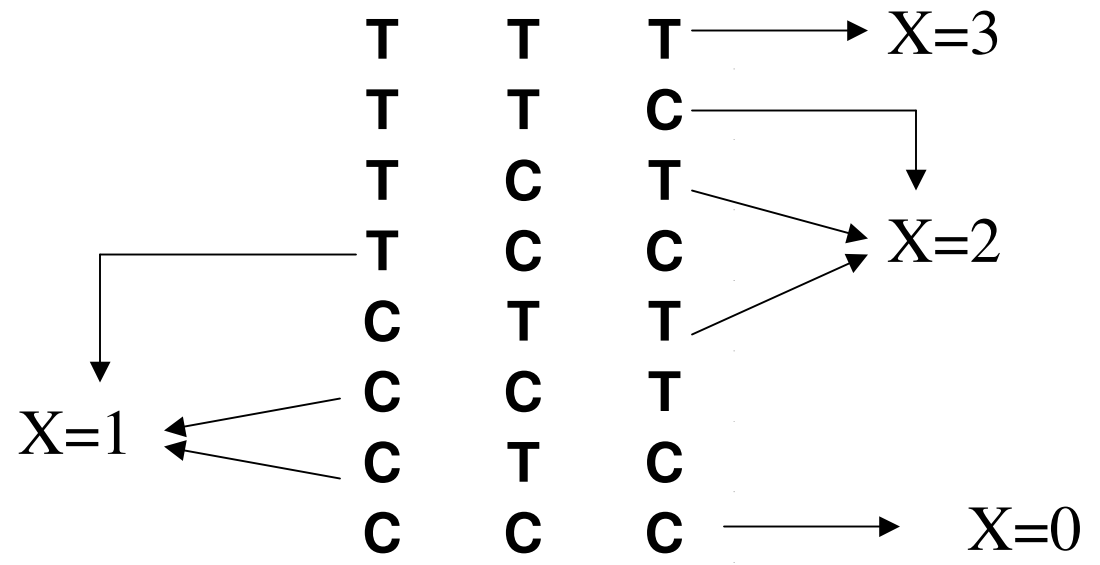
X è il numero delle teste:

$$p_X(X = 0) = \frac{1}{8}$$

$$p_X(X = 1) = \frac{3}{8}$$

$$p_X(X = 2) = \frac{3}{8}$$

$$p_X(X = 3) = \frac{1}{8}$$

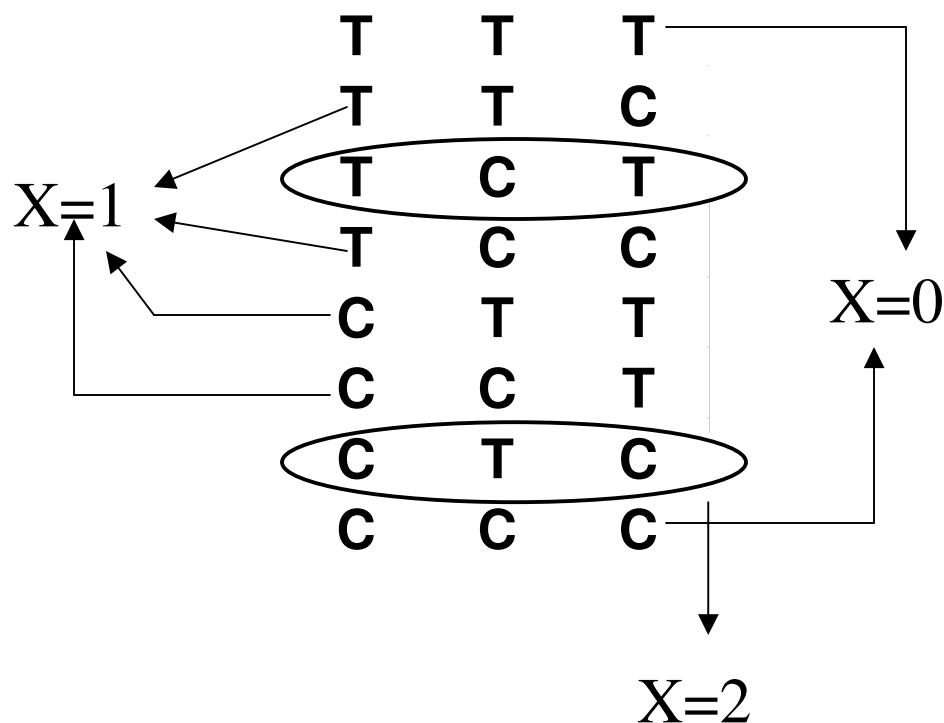


X è il numero di variazioni nella sequenza:

$$p_X(X = 0) = \frac{2}{8}$$

$$p_X(X = 1) = \frac{4}{8}$$

$$p_X(X = 2) = \frac{2}{8}$$



FUNZIONE DI DISTRIBUZIONE DI UNA VARIABILE ALEATORIA

Def.: $F_X(t) = \text{prob}(X \leq t)$

Proprietà

$$0 \leq F_X(t) \leq 1$$

$$F_X(t) \rightarrow 0 \text{ per } t \rightarrow -\infty$$

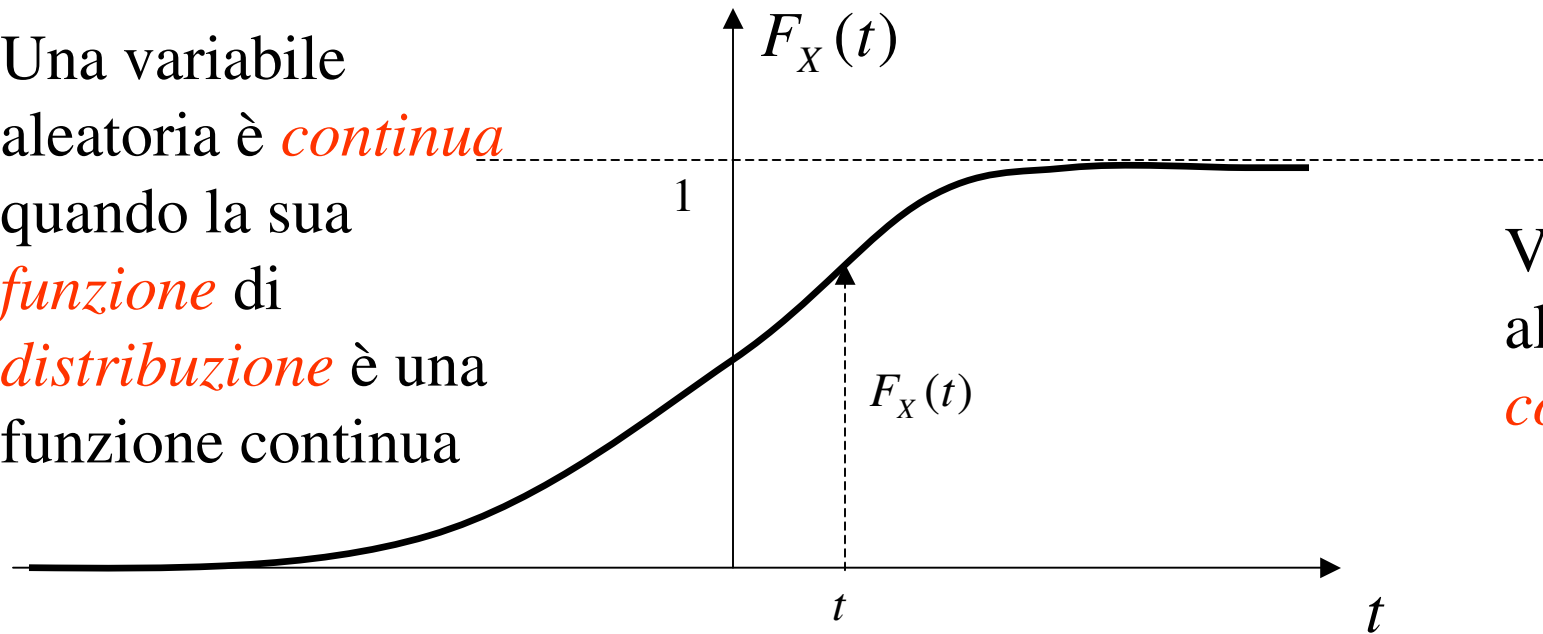
$$F_X(t) \rightarrow 1 \text{ per } t \rightarrow +\infty$$

Se $a \leq b$ allora $F_X(a) \leq F_X(b)$

ovvero la funzione di distribuzione è non decrescente :

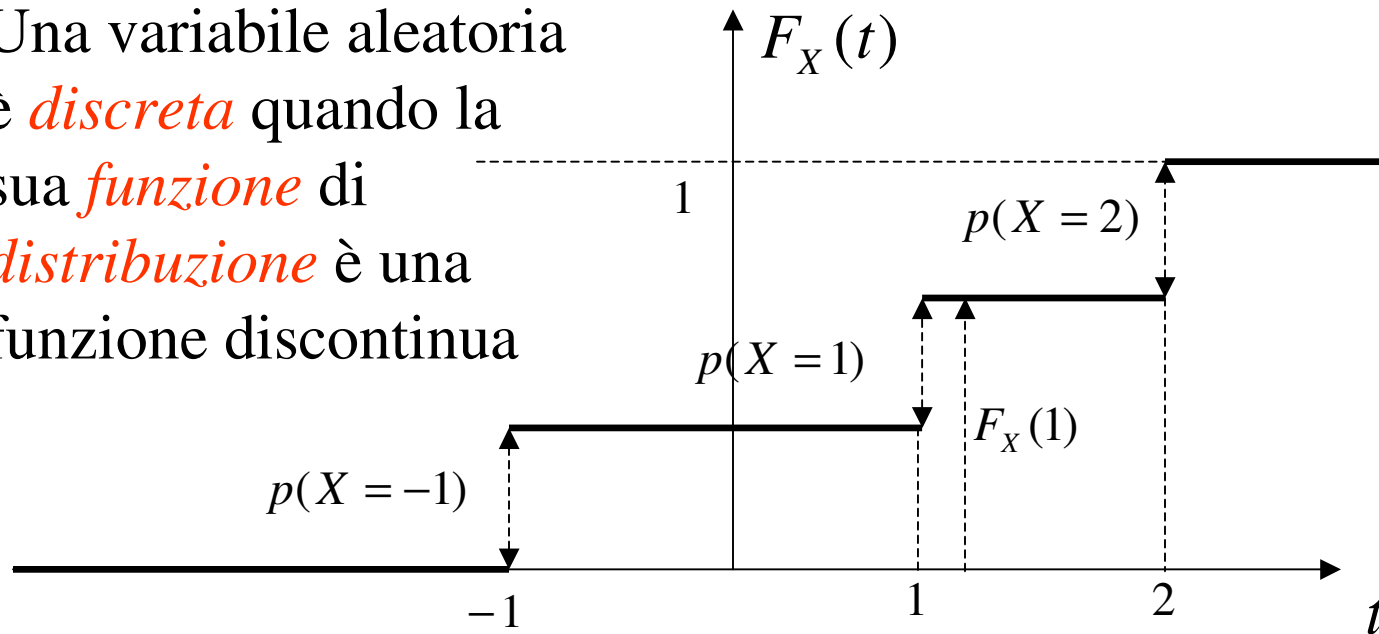
$$F_X(b) - F_X(a) = \text{prob}(a < X \leq b)$$

Una variabile aleatoria è *continua* quando la sua *funzione di distribuzione* è una funzione continua



Variabile aleatoria *continua*

Una variabile aleatoria è *discreta* quando la sua *funzione di distribuzione* è una funzione discontinua



Variabile aleatoria *discreta*

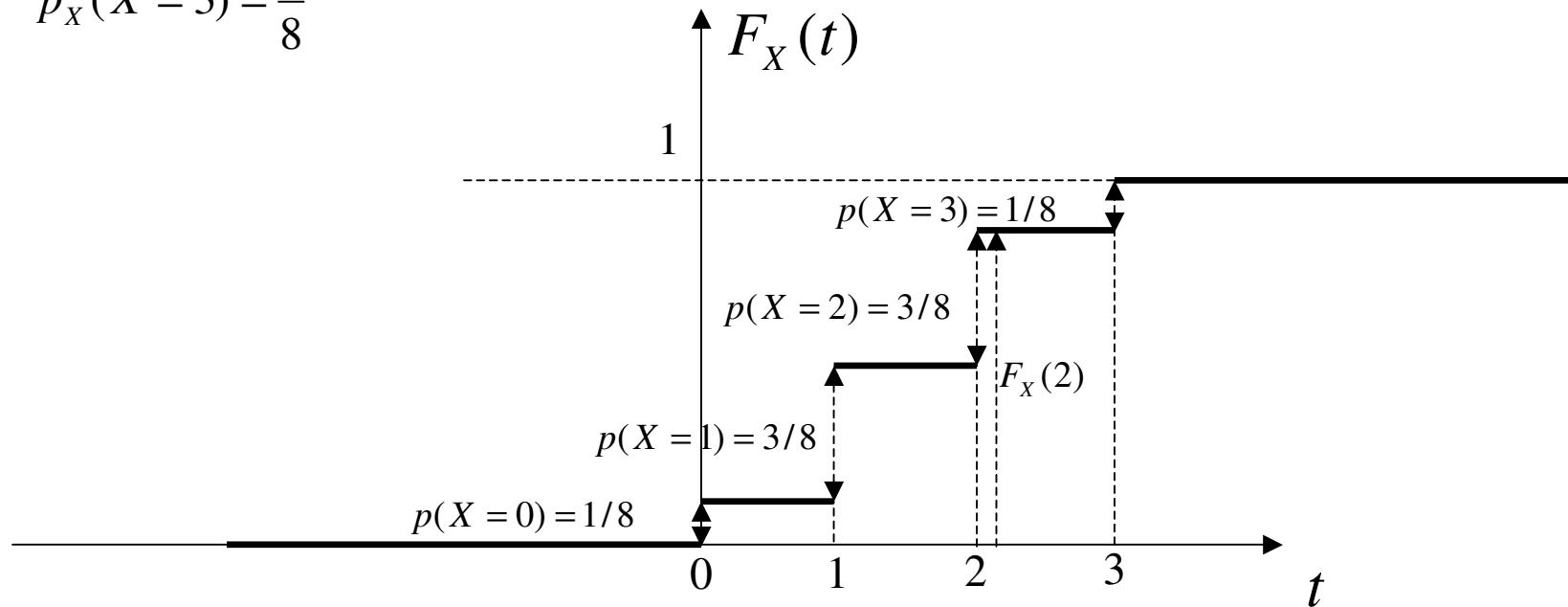
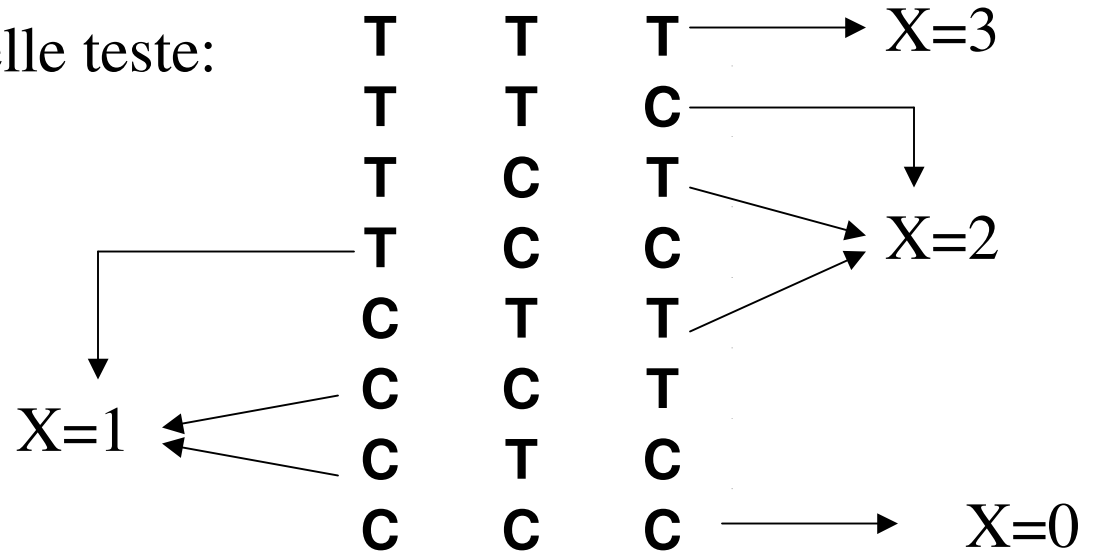
Esempio: X è il numero delle teste:

$$p_X(X = 0) = \frac{1}{8}$$

$$p_X(X = 1) = \frac{3}{8}$$

$$p_X(X = 2) = \frac{3}{8}$$

$$p_X(X = 3) = \frac{1}{8}$$



$$F_X(2) = \text{prob}(X \leq 2) = \text{prob}(X = 0) + \text{prob}(X = 1) + \text{prob}(X = 2) = \\ = \frac{1}{8} + \frac{3}{8} + \frac{3}{8} = \frac{7}{8}$$

PROBABILITA' SECONDO IMPOSTAZIONE ASSIOMATICA

Si basa su *tre assiomi*

- La probabilità di un evento è un numero maggiore di 0 e minore di 1
- La probabilità di un evento composto è pari alla somma delle probabilità degli eventi semplici che lo compongono
- La probabilità dello spazio delle prove è pari a 1

FUNZIONE DI PROBABILITA'

E' la legge di probabilità per la variabile aleatoria *discreta*

Proprietà:

$$0 \leq p_X(t) \leq 1 \quad (\text{dall'assioma 1})$$

$$\text{prob}(X \leq y) = \sum_{t \leq y} p_X(t) \quad (\text{dall'assioma 2})$$

$$\sum_{\forall t} p_X(t) = 1 \quad (\text{dall'assioma 3})$$

FUNZIONE DI DENSITA' DI PROBABILITA'

E' la legge di probabilità per la variabile aleatoria *continua*

$$f_X(t) = \frac{dF_X(t)}{dt}$$

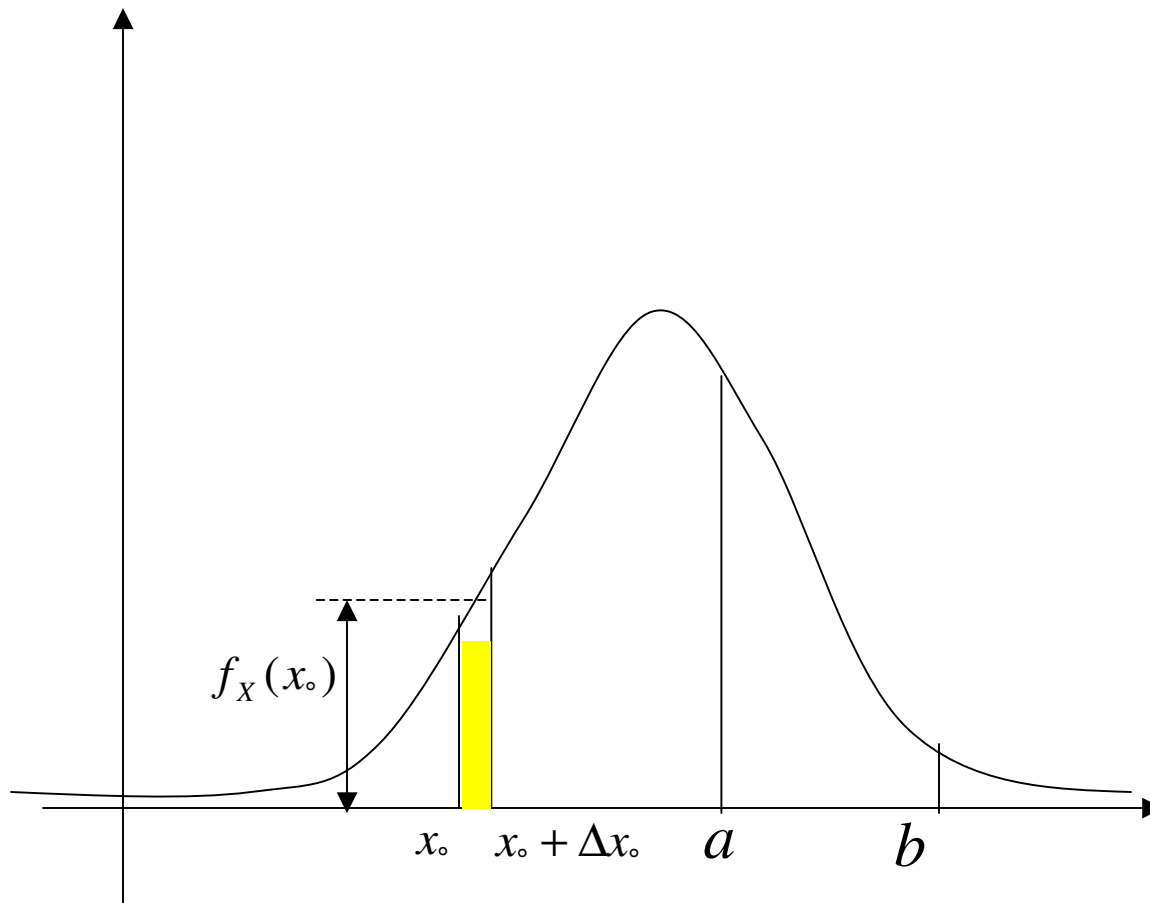
Proprietà:

$$f_X(t) \geq 0$$

$$F_X(t) = \int_{-\infty}^t f_X(y) dy$$

Se $a \leq b$ $\text{prob}(a \leq X \leq b) = F_X(b) - F_X(a)$ e perciò:

$$\text{prob}(a \leq X \leq b) = \int_a^b f_X(y) dy$$



$$\text{prob}(x_0 \leq X \leq x_0 + \Delta x_0) \approx f_X(x_0) \Delta x_0$$

$$\text{prob}(a \leq X \leq b) = \int_a^b f_X(y) dy$$

MEDIA DI UNA VARIABILE ALEATORIA

Per una variabile aleatoria *discreta*: $E[X] = \mu_X = \sum_{\forall x} p_X(x)x$

Per una variabile aleatoria *continua*: $E[X] = \mu_X = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx$

Esempio: Variabile aleatoria X vista precedentemente (X è il numero delle teste).

$$E[X] = 0 \cdot \frac{1}{8} + 1 \cdot \frac{3}{8} + 2 \cdot \frac{3}{8} + 3 \cdot \frac{1}{8} = 1,5$$

VARIANZA DI UNA VARIABILE ALEATORIA

La media è un operatore lineare

$$\begin{aligned} \sigma_X^2 &= E[(X - \mu_X)^2] = E[X^2 + \mu_X^2 - 2\mu_X X] \stackrel{\text{La media è un operatore lineare}}{=} E[X^2] + E[\mu_X^2] - 2\mu_X E[X] = \\ &= E[X^2] + \mu_X^2 - 2\mu_X \mu_X = E[X^2] - \mu_X^2 = m_2 - \mu_X^2 \end{aligned}$$

momento del 2° ordine

Esempio

$$p_X(X=0) = \frac{1}{8} \quad \mu_X = \frac{3}{2} = 1,5$$

$$p_X(X=1) = \frac{3}{8} \quad \sigma_X^2 = \sum_{\forall x} (x - \mu_X)^2 p_X(x) = (0 - \frac{3}{2})^2 \frac{1}{8} + (1 - \frac{3}{2})^2 \frac{3}{8} + (2 - \frac{3}{2})^2 \frac{3}{8} + (3 - \frac{3}{2})^2 \frac{1}{8} = \frac{3}{4}$$

$$p_X(X=2) = \frac{3}{8} \quad \sigma_X^2 = m_2 - \mu_X^2 = 0 \cdot \frac{1}{8} + 1 \cdot \frac{3}{8} + 4 \cdot \frac{3}{8} + 9 \cdot \frac{1}{8} - \frac{9}{4} = \frac{3}{4}$$

$$p_X(X=3) = \frac{1}{8}$$

FUNZIONE DI VARIABILE ALEATORIA

$$Y = g(X) = (x - 1)^2$$

$$x = 0 \rightarrow y = 1 \text{ con probabilità } \frac{1}{8}$$

$$x = 1 \rightarrow y = 0 \text{ con probabilità } \frac{3}{8}$$

$$x = 2 \rightarrow y = 1 \text{ con probabilità } \frac{3}{8}$$

$$x = 3 \rightarrow y = 4 \text{ con probabilità } \frac{1}{8}$$

$$\left. \begin{array}{l} y = 0 \rightarrow p_Y(0) = \frac{3}{8} \\ y = 1 \rightarrow p_Y(1) = \frac{4}{8} \\ y = 4 \rightarrow p_Y(4) = \frac{1}{8} \end{array} \right\} \sum_{\forall y} p_Y(y) = 1$$

MEDIA DELLA VARIABILE ALEATORIA $Y=g(X)$

$$E[Y] = \sum_{\forall y} y p_Y(y) = 0 \cdot \frac{3}{8} + 1 \cdot \frac{4}{8} + 4 \cdot \frac{1}{8} = 1$$

$$E[Y] = E[g(x)] = \sum_{\forall x} g(x) p_X(x) = 1 \cdot \frac{1}{8} + 0 \cdot \frac{3}{8} + 1 \cdot \frac{3}{8} + 4 \cdot \frac{1}{8} = 1$$

E dunque:

$$E[Y] = E[g(x)] = \sum_{\forall x} g(x) p_X(x)$$

Per variabile aleatoria discreta

$$E[Y] = E[g(x)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_X(x) dx$$

Per variabile aleatoria continua

La media è un operatore lineare

Per renderci conto di questo valutiamo la media della funzione di variabile aleatoria $a + bX$ (sfruttiamo i risultati precedenti)

Ammettiamo che X sia una variabile aleatoria discreta:

$$E[Y] = \sum_{\forall x} (a + bx) p_X(x) = \sum_{\forall x} a p_X + b \sum_{\forall x} x p_X = a \sum_{\forall x} p_X + b \sum_{\forall x} x p_X =$$

$= 1$

$$= a + b E[X] \quad \text{E dunque la media è un operatore lineare}$$

Ammettiamo che X sia una variabile aleatoria continua (otteniamo lo stesso risultato):

$$E[Y] = \int_{-\infty}^{+\infty} (a + bx) f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} a f_X(x) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} b x f_X(x) dx$$
$$= a \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx + b \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx = a + b E[X]$$

MOMENTO DI ORDINE K

$$m_k = E[X^k] = \sum_{\forall x} x^k p_X(x) \quad \text{Per variabile aleatoria discreta}$$

$$m_k = E[X^k] = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k f_X(x) dx \quad \text{Per variabile aleatoria continua}$$

PERCENTILE

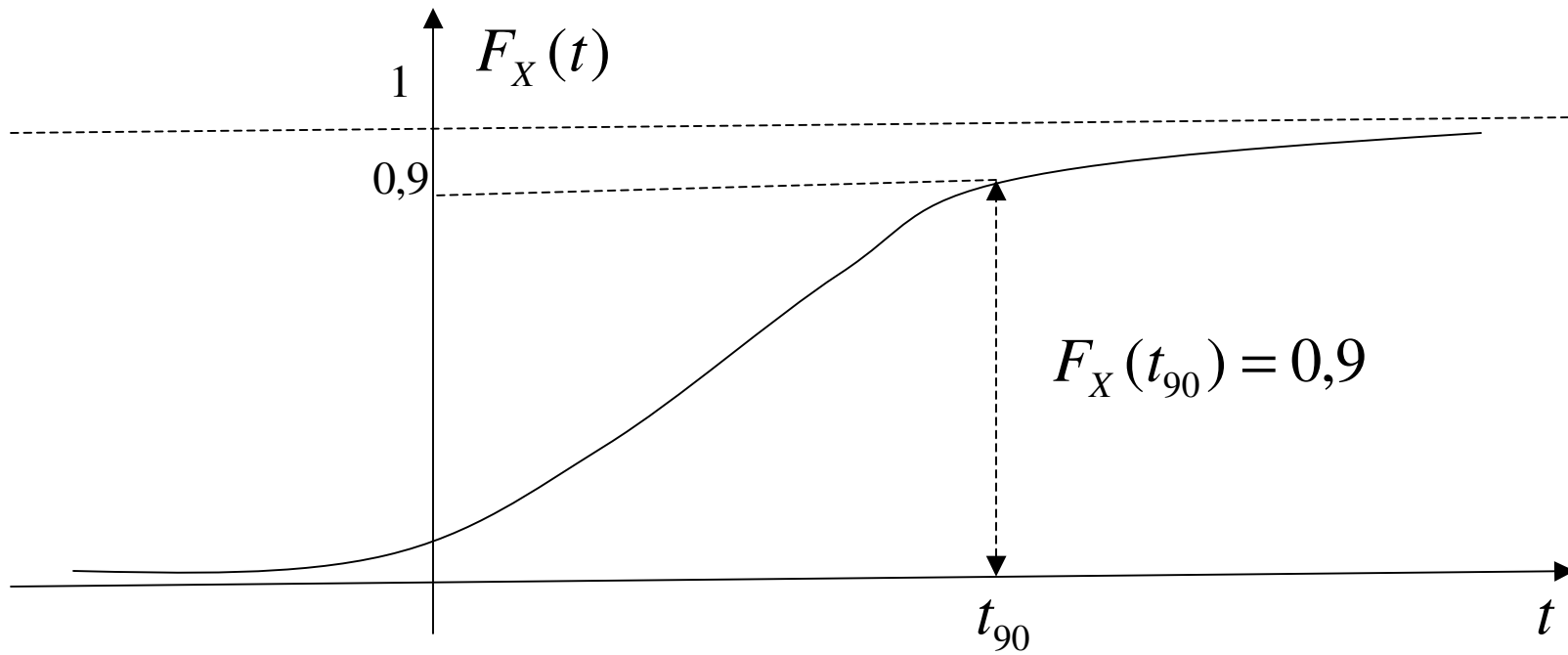
Si definisce k-esimo percentile il valore della variabile aleatoria, indichiamola con t_k , tale che $F_X(t_k) = \frac{k}{100}$

t_{25} è il valore della variabile aleatoria tale che $F_X(t_{25}) = \frac{25}{100}$

t_{50} è il valore della variabile aleatoria tale che $F_X(t_{50}) = \frac{50}{100}$

(Vi è una probabilità pari al 50% che la variabile aleatoria t stia al di sotto di t_{50} : t_{50} è detta *mediana* della variabile aleatoria t)

t_{90} è il valore della variabile aleatoria tale che $F_X(t_{90}) = \frac{90}{100}$



FUNZIONI DI VARIABILI ALEATORIE DISTRIBUITE CONGIUNTAMENTE

	X = numero delle teste			Y = numero di variazioni nella sequenza
T	T	T	3	0
T	T	C	2	1
T	C	T	2	2
T	C	C	1	1
C	T	T	2	1
C	C	T	1	1
C	T	C	1	2
C	C	C	0	0

$$p_X(X = 0) = \frac{1}{8}$$

$$p_X(X = 1) = \frac{3}{8}$$

$$p_X(X = 2) = \frac{3}{8}$$

$$p_X(X = 3) = \frac{1}{8}$$

$$y = 0 \rightarrow p_y(0) = \frac{2}{8}$$

$$y = 1 \rightarrow p_y(1) = \frac{4}{8}$$

$$y = 4 \rightarrow p_y(4) = \frac{2}{8}$$

Funzione di probabilità congiunta

$$p_{X,Y}(x, y) = \text{prob}(X = x \cap Y = y)$$

$$\sum_{\forall x,y} p_{X,Y}(x, y) = 1$$

FUNZIONE DI PROBABILITA' MARGINALE (si ottiene facendo la somma sulle righe e sulle colonne)

	Y=0	Y=1	Y=2	
X=0	1/8	0	0	1/8
X=1	0	2/8	1/8	3/8
X=2	0	2/8	1/8	3/8
X=3	1/8	0	0	1/8
	2/8	4/8	2/8	

FUNZIONE DI PROBABILITA' CONDIZIONATA

Ripetendo il il concetto di probabilità condizionata visto per gli eventi, la funzione di probabilità di Y dato X è data da:

$$p_{X|Y}(x|y) = \frac{\text{prob}(X = x \cap Y = y)}{\text{prob}(Y = y)} = \frac{p_{X,Y}(x, y)}{p_Y(y)}$$

La funzione di probabilità di X dato che Y è uguale a 1, $p_{X|Y}(x/y=1)$, è data da:

$$p_{X|Y}(0/1) = \frac{\text{prob}(X = 0 \cap Y = 1)}{\text{prob}(Y = 1)} = \frac{0}{\frac{4}{8}} = 0$$

$$p_{X|Y}(1/1) = \frac{\text{prob}(X = 1 \cap Y = 1)}{\text{prob}(Y = 1)} = \frac{\frac{2}{8}}{\frac{4}{8}} = \frac{1}{2}$$

$$p_{X|Y}(2/1) = \frac{\text{prob}(X = 2 \cap Y = 1)}{\text{prob}(Y = 1)} = \frac{\frac{2}{8}}{\frac{4}{8}} = \frac{1}{2}$$

$$p_{X|Y}(3/1) = \frac{\text{prob}(X = 3 \cap Y = 1)}{\text{prob}(Y = 1)} = \frac{0}{\frac{4}{8}} = 0$$

Le variabili X e Y sono indipendenti quando:

$$p_{X|Y}(x|y) = \frac{\text{prob}(X = x \cap Y = y)}{\text{prob}(Y = y)} = \frac{p_{X,Y}(x, y)}{p_Y(y)} = p_X(x)$$

In modo analogo a quanto visto a proposito degli eventi: $\text{prob}(B|A) = p(B)$

E sempre in modo analogo a quanto visto per gli eventi ($\text{prob}(A \cap B) = p(A)p(B)$)

$$\text{prob}(X = x \cap Y = y) = p_{X,Y}(x, y) = p_X(x) p_Y(y)$$

Per esempio con riguardo al caso precedente:

$$\text{prob}(X = 1, Y = 1) = \frac{2}{8} \quad p_X(1) = \frac{3}{8} \quad p_Y(1) = \frac{4}{8}$$

$$\frac{2}{8} \neq \frac{3}{8} \cdot \frac{4}{8}$$

Le variabili X e Y non sono indipendenti

	Y=2	Y=4	Y=6	
X=5	0,1	0,2	0,1	0,4
X=10	0,15	0,3	0,15	0,6
	0,25	0,50	0,25	

$$p_{X|Y}(5/y) = \frac{\text{prob}(X = 5 \cap Y = y)}{\text{prob}(Y = y)} = \frac{0,1}{0,25} \text{ oppure } \frac{0,2}{0,5} \text{ in entrambi i casi } = 0,4 = p_X(5)$$

$$p_{X|Y}(10/y) = \frac{\text{prob}(X = 10 \cap Y = y)}{\text{prob}(Y = y)} = \frac{0,15}{0,25} \text{ oppure } \frac{0,3}{0,5} \text{ in entrambi i casi } = 0,6 = p_X(10)$$

Se X è indipendente da Y, anche Y sarà indipendente da X

$$p_{Y|X}(2/x) = \frac{\text{prob}(X = x \cap Y = 2)}{\text{prob}(X = x)} = \frac{0,1}{0,4} \text{ oppure } \frac{0,15}{0,6} \text{ in entrambi i casi } = 0,25 = p_Y(2)$$

$$p_{Y|X}(4/x) = \frac{\text{prob}(X = x \cap Y = 4)}{\text{prob}(X = x)} = \frac{0,2}{0,4} \text{ oppure } \frac{0,3}{0,6} \text{ in entrambi i casi } = 0,50 = p_Y(4)$$

$$p_{Y|X}(6/x) = \frac{\text{prob}(X = x \cap Y = 6)}{\text{prob}(X = x)} = \frac{0,1}{0,4} \text{ oppure } \frac{0,15}{0,6} \text{ in entrambi i casi } = 0,25 = p_Y(6)$$

Si poteva anche verificare che per ogni coppia (x,y):

$$\text{prob}(X = x, Y = y) = p_X(x)p_Y(y)$$

Per esempio:

$$\text{prob}(X = 5, Y = 4) = 0,2$$

$$p_X(5)p_Y(4) = 0,4 \cdot 0,5 = 0,2$$

$$\text{prob}(X = 5, Y = 4) = p_X(5)p_Y(4)$$

Per dire che le variabili sono indipendenti devo verificare che per ogni coppia x,y si verifichi la eguaglianza.

In *pratica* spesso l'*indipendenza* si assume per *ipotesi* (dalla conoscenza degli esperimenti su cui si basano le variabili aleatorie X e Y). Ossia si assume che sia: $\text{prob}(X = x, Y = y) = p_X(x)p_Y(y)$

L'ipotesi di indipendenza semplifica molto spesso i calcoli ed è quindi una ipotesi conveniente che si adotta se non ci sono chiare ragioni contrarie.

Nel caso le variabili aleatorie siano continue si definisce la *funzione di densità di probabilità condizionata* di Y dato X (o viceversa).

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)}$$

Se le due variabili sono indipendenti:

$$f_{X|Y}(x|y) = f_X(x)$$

$$f_{X,Y}(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$$

FUNZIONE DI VARIABILI ALEATORIE CONGIUNTE

Consideriamo due variabili aleatorie, X e Y, e la funzione somma S che sarà anche essa una variabile aleatoria essendo somma di due variabili aleatorie:

			X	Y	S	
T	T	T	3	0	3	$p_X(S=0) = \frac{1}{8}$ $p_X(S=2) = \frac{2}{8}$ $p_X(S=3) = \frac{4}{8}$ $p_X(S=4) = \frac{1}{8}$
T	T	C	2	1	3	
T	C	T	2	2	4	
T	C	C	1	1	2	
C	T	T	2	1	3	
C	C	T	1	1	2	
C	T	C	1	2	3	
C	C	C	0	0	0	

La media della somma di due variabili aleatorie posso ricavarla come media della variabile aleatoria S

$$E[S] = \sum_{\forall s} s p_S(s) = 0 \cdot \frac{1}{8} + 2 \cdot \frac{2}{8} + 3 \cdot \frac{4}{8} + 4 \cdot \frac{1}{8} = \frac{20}{8}$$

Oppure la posso ricavare attraverso la tabella della slide 32 in cui ho la probabilità del verificarsi di ciascuna coppia x,y: $p_{X,Y}(x, y)$

$$E[X + Y] = \sum_{\forall x,y} (x + y) p_{X+Y}(x + y) = (0 + 0) \cdot \frac{1}{8} + 0 + 0 + 0 + (1 + 1) \cdot \frac{2}{8} + (1 + 2) \cdot \frac{1}{8} + 0 + (2 + 1) \cdot \frac{2}{8} + (2 + 2) \cdot \frac{1}{8} + (3 + 0) \cdot \frac{1}{8} + 0 + 0 = \frac{20}{8}$$

$$E[g(X, Y)] = \sum_{\forall x, y} g(x, y) p_{X, Y}(x, y) \quad \text{Per variabile } \textit{discreta}$$

$$E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f_{X, Y}(x, y) dx dy \quad \text{Per variabile } \textit{continua}$$

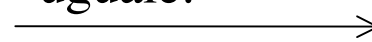
La media è un operatore lineare. Infatti dimostriamo che:

$$E[aX' + bY'] = aE[X'] + bE[Y']$$

Pongo: $X = aX'$ e $Y = bY'$

$$E[aX' + bY'] = E[X + Y]$$

Dimostriamo che è
uguale:



$$E[X] + E[Y]$$

$$\begin{aligned}
E[X + Y] &= \sum_{\forall x, y} (x + y) p_{X, Y}(x, y) = \sum_{\forall x, y} x p_{X, Y}(x, y) + \sum_{\forall x, y} y p_{X, Y}(x, y) = \\
&\sum_x \sum_y x p_{X, Y}(x, y) + \sum_x \sum_y y p_{X, Y}(x, y) = \sum_x x \sum_y p_{X, Y}(x, y) + \sum_y y \sum_x p_{X, Y}(x, y) \\
&\sum_x x p_X(x) + \sum_y y p_Y(y) = E[X] + E[Y]
\end{aligned}$$

$$E[aX' + bY'] = E[X + Y] = E[X] + E[Y]$$

D'altra parte avevamo già dimostrato che: $E(aX') = aE(X')$

Quindi:

$$E[aX' + bY'] = aE[X'] + bE[Y']$$

COVARIANZA DI DUE VARIABILI ALEATORIE

E' data dalla media del prodotto degli scarti delle due variabili aleatorie (ciascun scarto rispetto alla rispettiva media).

$$\begin{aligned}\sigma_{XY} = \text{cov}[X, Y] &= E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = E[XY - X\mu_Y - \mu_X Y + \mu_X \mu_Y] = \\ &E[XY] - \mu_Y E[X] - \mu_X E[Y] + \mu_X \mu_Y = E[XY] - \mu_X \mu_Y\end{aligned}$$

$$\sigma_{X,Y} = E[XY] - \mu_X \mu_Y$$

Proprietà: se le due variabili aleatorie X e Y *sono indipendenti* risulta: $\text{cov}[X, Y] = 0$

Ricordiamo che la media di una funzione di due variabili aleatorie è

$$\text{data da: } E[g(X, Y)] = \sum_x \sum_y g(x, y) p_{XY}(x, y)$$

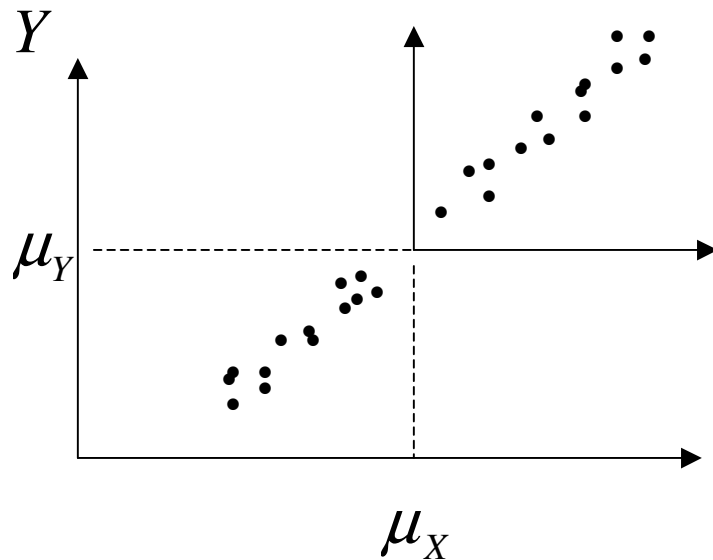
$$\text{cov}[X, Y] = E[XY] - \mu_X \mu_Y = \sum_x \sum_y (x \cdot y) p_{XY}(x, y) - \mu_X \mu_Y =$$

$$= \sum_x \sum_y (x \cdot y) p_X(x) p_Y(y) - \mu_X \mu_Y =$$

$$= \left(\sum_x x p_X(x) \right) \left(\sum_y y p_Y(y) \right) - \mu_X \mu_Y = \mu_X \mu_Y - \mu_X \mu_Y = 0$$

Facciamo ora alcune osservazioni a proposito del segno della covarianza tenendo conto della definizione:

$$\sigma_{XY} = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$



Cosa vuol dire se ho una covarianza *positiva alta* ?

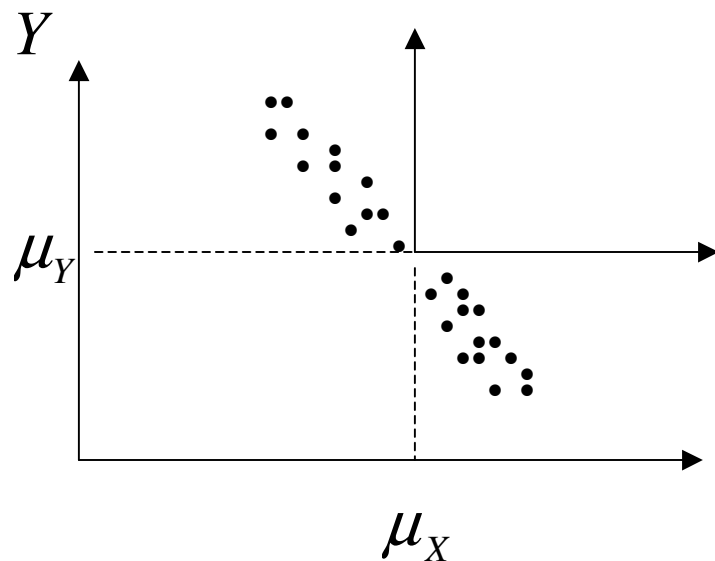
Se X è superiore alla media, anche Y è superiore alla media. Se X è inferiore alla media, anche Y è inferiore alla media. Le due variabili non sono indipendenti.

Covarianza positiva:

$$Cov(X, Y) > 0 \quad E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$

+	+
-	-

Si può anche dire che le due variabili aleatorie variano congiuntamente nello “stesso senso”.



Covarianza *negativa* ed alta (in valore assoluto).

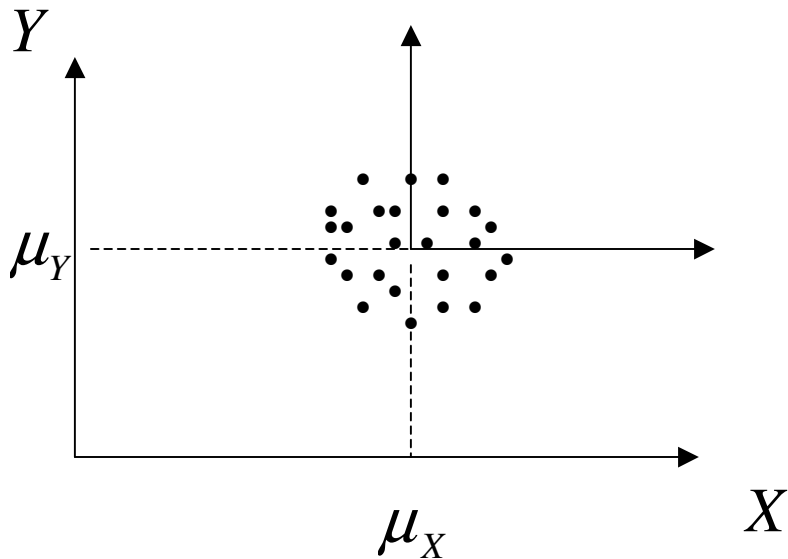
Se X è superiore alla media, Y è inferiore alla media. Se X è inferiore alla media, Y è superiore alla media. Le due variabili non sono X indipendenti.

Covarianza negativa:

$$Cov(X, Y) < 0 \quad E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$

+	-
-	+

Si può anche dire che le due variabili aleatorie variano congiuntamente, ma in “senso opposto”.



Covarianza $\cong 0$

Sapere qualcosa sulla X (per esempio che è superiore alla media) non mi dà informazioni sulla Y. In media i prodotti positivi si elidono con quelli negativi.

Covarianza $\cong 0$

$$Cov(X, Y) \cong 0$$

$$E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$

+	-
+	+
-	-
-	+

Si può anche dire che le due variabili aleatorie non tendono a variare congiuntamente.

Dopo aver visto la covarianza di due variabili aleatorie vediamo ora la varianza della somma di due variabili aleatorie

Se due variabili aleatorie X e Y sono DIPENDENTI:

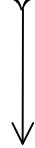
$$\rightarrow \text{Var}[X + Y] = \text{var}[X] + \text{var}[Y] + 2 \text{cov}[X, Y]$$

Se $X \equiv Y$ la covarianza diventa varianza

$$\text{cov}[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] \underset{\substack{\uparrow \\ \text{Se } X \equiv Y}}{=} E[(X - \mu_X)(X - \mu_X)] = E[(X - \mu_X)^2] \underset{\substack{\uparrow \\ \text{varianza}}}{=}$$

Dimostriamo ora la formula

$$\begin{aligned}
\text{Var}[X + Y] &= E[(X + Y)^2] - (\mu_{X+Y})^2 = E[X^2 + Y^2 + 2XY] - (\mu_X + \mu_Y)^2 = \\
&= E[X^2] + E[Y^2] + 2E[XY] - \mu_X^2 - \mu_Y^2 - 2\mu_X\mu_Y = \\
&+ E[X^2] - \mu_X^2 + E[Y^2] - \mu_Y^2 + 2(E[XY] - \mu_X\mu_Y) = \\
&= \text{var}[X] + \text{var}[Y] + \underbrace{2\text{cov}[X, Y]}
\end{aligned}$$



Se le variabili sono *indipendenti* allora: $\text{cov}[X, Y] = 0$

E dunque: $\text{Var}[X + Y] = \text{var}[X] + \text{var}[Y]$

Si può estendere il risultato ad una combinazione lineare:

$$\text{Var}[aX + bY] = a^2 \text{var}[X] + b^2 \text{var}[Y] + 2ab \text{cov}[X, Y]$$