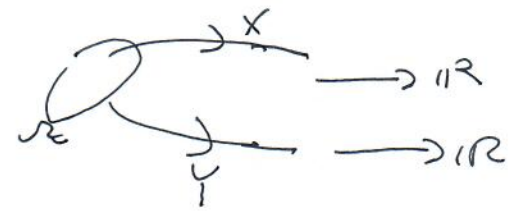


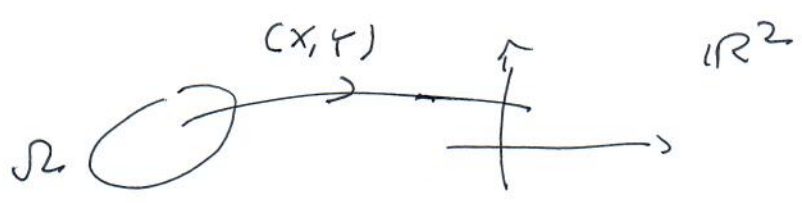
3. DISTRIBUZIONE CONGIUNTA DI U.A.

È VALORE DI ATTESA CONDIZIONATA

Finora: un u.a. alla volta, se X e Y due u.a.



Ora: riguardiamo $(X, Y) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^2 = \mathbb{R} \times \mathbb{R}$



Esempio $\Omega = \{1, \dots, 6\}$ IP uniforme "lancio di dado equo"

$$X = \begin{cases} -1 & w = 1, 2 \\ 0 & w = 3, 4 \\ 1 & w = 5, 6 \end{cases}$$

$$Y = \begin{cases} -2 & w = 1, 2, 3 \\ 2 & w = 4, 5, 6 \end{cases}$$

Se ci interessano solo le somme X e Y

Distribuzione congiunta

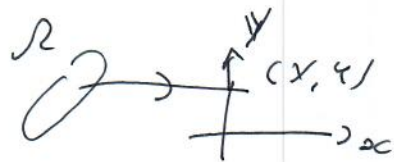
$Y \backslash X$	-1	0	1	
-2	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{6}$	0	$\frac{3}{6}$
2	0	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{3}{6}$
	$\frac{2}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{2}{6}$	

qui legge la distribuzione di Y

qui legge la distribuzione di X

In generale

Distribuzione congiunta di v.a.



(2)

$$(X, Y) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^2 \quad \text{v.a.}$$

distribuzione congiunta di X e Y è la pios. su $\text{Im}(X, Y) \subset \text{Im}(X) \times \text{Im}(Y)$ definita da

$$\begin{aligned} \mu_{X, Y}(B) &= \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : (X(\omega), Y(\omega)) \in B\}) \\ &= \mathbb{P}((X, Y)^{-1}(B)) \end{aligned}$$

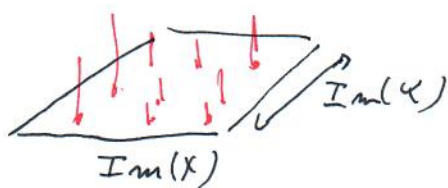
sui singoli

$$\mu_{X, Y}(\{x, y\}) = \mathbb{P}(X=x, Y=y)$$

che rappresentiamo come tabelline



o il plot istogramma



La distribuzione congiunta mi porta tutte le informazioni su (X, Y) - In particolare, da cui posso ricavare le distribuzioni di X e Y dalla loro distribuzione congiunta.

distribuzioni marginali di X e Y

$$P_X(x) = \sum_{y \in \text{Im}(Y)} P_{X,Y}(x,y)$$

$$P_Y(y) = \sum_{x \in \text{Im}(X)} P_{X,Y}(x,y)$$

ovvero

$$P(X=x) = \sum_y P(X=x, Y=y), \quad P(Y=y) = \sum_x P(X=x, Y=y)$$

le trovi sommando le righe (o colonne) della distribuzione congiunta

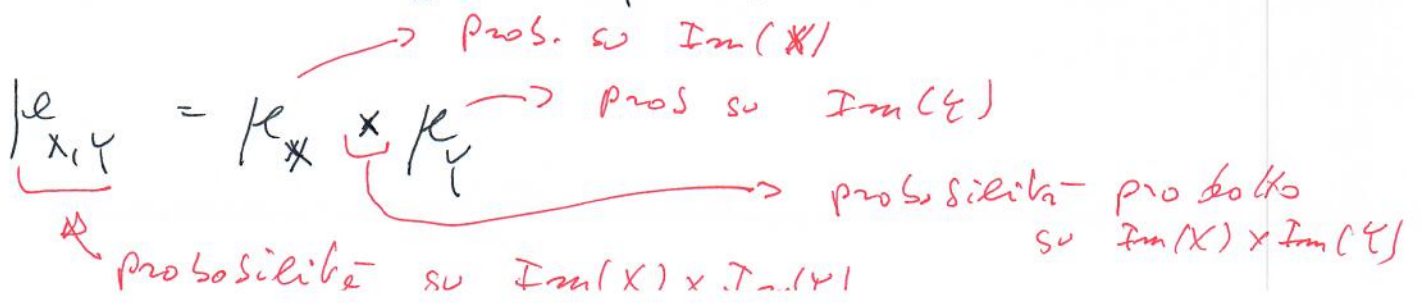
oss Possiamo riformulare l'indipendenza di v.a. in questo linguaggio:

$$X \text{ e } Y \text{ indep sse } P(X=x, Y=y) = P(X=x) P(Y=y) \quad \forall x \in \text{Im}(X) \quad \forall y \in \text{Im}(Y)$$

ovvero

X e Y sono v.a. indipendenti sse la distribuzione congiunta è il prodotto delle marginali

$$P_{X,Y}(x,y) = P_X(x) P_Y(y) \quad \forall x \in \text{Im}(X), y \in \text{Im}(Y)$$



• Distribuzioni condizionate

(4)

Esempio. Dato un dado A sceglie X B sceglie Y

B non conosce il risultato del dado, ma A gli comunica come è andata a finire la sua scommessa.

B deve riaggiornare il pronostico sulla sua scommessa

$$IP(B \text{ vince} | A \text{ vince}) \quad IP(B \text{ vince} | A \text{ perde})$$

- - - -

ad esempio

$$IP(Y = \overset{-2}{\text{2}} | X = 0) = IP(\omega = 1, 2, 3 | \omega = 3, 4) = \frac{1}{3}$$

$$IP(Y = \overset{-2}{\text{2}} | X = -1) = IP(\omega = 1, 2, 3 | \omega = 1, 2) = \frac{2}{3}$$

$$IP(Y = \overset{-2}{\text{2}} | X = 1) = IP(\omega = 1, 2, 3 | \omega = 5, 6) = 0$$

In generale

$$\text{Dato } y \in \text{Im}(Y) \quad P_{X|Y}(x|y)$$

"distribuzione di X condizionale a $Y=y$ "

$$P_{X|Y}(x|y) = \frac{P_{X,Y}(x,y)}{P_Y(y)} = IP(X=x | Y=y)$$

analogamente

$$P_{Y|X}(y|x) = \frac{P_{X,Y}(x,y)}{P_X(x)} = IP(Y=y | X=x)$$

② V.A. MULTINOMIALE

Schema a prove ripetute (= probabilità prodotto)
ma il singolo esperimento non binario ma un
numero finito di possibili risultati

"M lanci di un dado truccato con k facce"

$$\Omega = \{1, 2, \dots, k\}^n \quad \text{Per IP probabilità prodotto}$$

con
$$P_0(111) = p_1, \quad P_0(121) = p_2, \dots, \quad P_0(1k1) = p_k$$

$$\sum_{i=1}^k p_i = 1 \quad p_i \geq 0$$

$$X_1 = \# 1 \quad \dots \quad X_k = \# k$$

$$X = (X_1, X_2, \dots, X_k) \quad : \quad \Omega \rightarrow \mathbb{R}^k$$

V.a. multinomiale

$X \sim$ Multinomiale (n, p_1, \dots, p_k)

[in effetti \bar{x} vettore aleatorio (a valori \mathbb{R}^k)]

Per concretezza: $k=3$

vincolo
$$X_1 + X_2 + X_3 = n$$

distribuzione congiunta :

$$P(X_1 = n_1, X_2 = n_2, X_3 = n_3) = \frac{n!}{n_1! \cdot n_2! \cdot n_3!} p_1^{n_1} p_2^{n_2} p_3^{n_3}$$

$$n_1 + n_2 + n_3 = n$$

distribuzione marginale di X_1

Ai fini di X_1 è come una moneta:
 n lanci o prob. successo = p_1

$$X_1 \sim \text{Bin}(n, p_1)$$

Verifichiamo

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_1 = n_1) &= \sum_{n_2, n_3} \mathbb{P}(X_1 = n_1, X_2 = n_2, X_3 = n_3) \\ \text{vincolo } n_1 + n_2 + n_3 &= n \\ &\downarrow \\ &= \sum_{n_2=0}^{n-n_1} \mathbb{P}(X_1 = n_1, X_2 = n_2, X_3 = n - n_1 - n_2) \\ &= \sum_{n_2=0}^{n-n_1} \frac{n!}{n_1! n_2! (n - n_1 - n_2)!} p_1^{n_1} p_2^{n_2} p_3^{n - n_1 - n_2} \\ &= \frac{n!}{n_1! (n - n_1)!} p_1^{n_1} \sum_{n_2=0}^{n-n_1} \left[\frac{(n - n_1)!}{n_2! (n - n_1 - n_2)!} p_2^{n_2} p_3^{n - n_1 - n_2} \right] \\ &= \binom{n}{n_1} p_1^{n_1} \frac{(p_2 + p_3)^{n - n_1}}{1} \\ &= \binom{n}{n_1} p_1^{n_1} (1 - p_1)^{n - n_1} \end{aligned}$$

evidente anche

$$X_2 \sim \text{Bin}(n, p_2) \quad X_3 \sim \text{Bin}(n, p_3)$$

• distribuzione di X_1 condizionata a X_2

$$P(X_1 = n_1 | X_2 = n_2) = ?$$

cosa succede? # 2 = n_2 fissa

$$n_1 = 0, \dots, n - n_2$$

1 combatte solo contro 3 *su singolo lancio*

sarà rivelata $P_2(117 | 21, 33) = \frac{P_1}{P_1 + P_3}$

verrà: $\text{Bin}(n - n_2, \frac{P_1}{P_1 + P_3})$

Verifichiamo:

$$P(X_1 = n_1 | X_2 = n_2) = \frac{P(X_1 = n_1, X_2 = n_2, X_3 = \overbrace{n - n_1 - n_2}^{n_3})}{P(X_2 = n_2)}$$

$$= \frac{n!}{n_1! n_2! n_3!} P_1^{n_1} P_2^{n_2} P_3^{n_3}$$

$$\frac{n!}{n_2! (n - n_2)!} P_2^{n_2} (P_1 + P_3)^{n - n_2}$$

$$= \frac{(n - n_2)!}{n_1! (n - n_1 - n_2)!} \left(\frac{P_1}{P_1 + P_3}\right)^{n_1} \left(\frac{P_3}{P_1 + P_3}\right)^{n - n_1 - n_2}$$

" $\binom{n - n_2}{n_1}$

P_2 è sparito! è giusto così: lo detto esattamente quanti 2 ci sono stati

② VALORE DI ATTESA CONDIZIONATO

18

Esempio: dado equo. A scovette X , B scovette Y
B conosce il risultato di A ma non l'esito esatte.
Ha ~~il~~ aggiornato il suo pronostico con

$P_{Y|X}$: Distribuzione di Y condizionata a X

Ora aggiusta anche il valore di attesa della sua vincita con le informazioni che ha appreso da A

$$P(Y=2 | X=1) \Rightarrow$$

$Y \backslash X$	-1	0	1	
-2	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{6}$	0	$\frac{3}{6}$
2	0	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{3}{6}$
	$\frac{2}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{2}{6}$	

se $X = -1$ $IP(Y = -2 | X = -1) = \frac{2}{6}$ $IP(Y = 2 | X = -1) = 0$

se $X = 0$ $IP(Y = -2 | X = 0) = \frac{1}{6}$ $IP(Y = 2 | X = 0) = \frac{1}{6}$

se $X = 1$ $IP(Y = -2 | X = 1) = 0$ $IP(Y = 2 | X = 1) = \frac{2}{6}$

quindi

$$E(Y | X = -1) = -2 \cdot \frac{2}{6} + 0 = -\frac{2}{3}$$

$$E(Y | X = 0) = -2 \cdot \frac{1}{6} + 2 \cdot \frac{1}{6} = 0$$

$$E(Y | X = 1) = 0 + 2 \cdot \frac{2}{6} = \frac{2}{3}$$

In generale. X e Y u.a.

$E(Y|X)$ è una v.a. (non è un numero)

Pa. Ha
così: se $X=x \Rightarrow E(Y|X=x)$ è il valore di attesa di Y rispetto a

~~$\mu_{Y|X}(x|x)$~~
 $\mu_{Y|X}(\cdot|x)$

ovvero

$$E(Y|X=x) = \sum_Y y \cdot IP(Y=y | X=x)$$

$$E(Y|X)(\omega) = \sum_{x \in \text{Im}(X)} \mathbb{1}_{\{\omega: X(\omega)=x\}} \underbrace{E(Y|X=x)}$$

ovvero

$$E(Y|X) = \sum_{x \in \text{Im}(X)} \mathbb{1}_{\{X=x\}} E(Y|X=x)$$

$\{ \forall x \in \text{Im}(X) \text{ è un numero reale} \}$

OSS 1 $E(Y|X)$ è una v.a. cosa succede se faccio $E(E(Y|X))$?

$$E(E(Y|X)) = \sum_{x \in \text{Im}(X)} IP(X=x) \sum_{y \in \text{Im}(Y)} y \cdot IP(Y=y | X=x)$$

$$= \sum_{x \in \text{Im}(X)} \sum_{y \in \text{Im}(Y)} y \cdot IP(X=x, Y=y) = IP(Y=y)$$

$$= \sum_{y \in \text{Im}(Y)} y \cdot IP(Y=y) = E(Y)$$

cos'altro poteva venire?

se X, Y v.a. indip $\Rightarrow E(Y|X) = ?$

dovrà venire $E(Y|X) = E(Y)$

sapere X non cambia di punto i miei pronostici per Y
(sono indipendenti)

Verifico

se X, Y indip $IP(Y=y | X=x) = IP(Y=y)$

[eventi indipendenti sse probs = probs. condizionata]

quindi ~~$E(Y|X=x)$~~

$$E(Y|X=x) = E(Y)$$

non dipende
da x

$$E(Y|X) = E(Y) \quad \text{v.a. certa}$$