

Estensione delle proprietà viste in precedenza

ESTENSIONE DELLE DEF. E DELLE PROPRIETÀ
VISTE IN PRECEDENZA AL CASO DI UN
VETTORE DI N VARIABILI CASUALI

$$(X_1, X_2, \dots, X_N)$$

Sono variabili casuali associate ad un esperimento (lanci di monete...). Ovviamente possono essere discrete o continue.

V.C. DISCRETE

$$X_k \in \{x_1, x_2, \dots, x_{m_k}\} \quad \begin{array}{l} k=1, \dots, N \\ m_k \in \mathbb{N} \setminus \{0\} \end{array}$$

Appartiene a un certo numero di valori, non sempre uguali per ogni esperimento.

Riconosciamo queste variabili come collegate e definiamo la funzione di massa congiunta.

FUNZIONE DI MASSA CONGIUNTA

$$p(a_1, a_2, \dots, a_N) = P(X_1=a_1, X_2=a_2, \dots, X_N=a_N)$$

Le virgole rappresentano intersezioni, tutto deve avvenire contemporaneamente.

$$p: \mathbb{R}^N \rightarrow [0, 1]$$

Da qui si possono definire le funzioni marginali.

Poi abbiamo la proprietà:

$$\sum_{k_1=1}^{m_1} \sum_{k_2=1}^{m_2} \dots \sum_{k_N=1}^{m_N} p(x_{k_1}, x_{k_2}, \dots, x_{k_N}) = 1$$

FUNZIONE DI RIPARTIZIONE DI PROB. CONGIUNTA

$$F(a_1, a_2, \dots, a_N) = P(X_1 \leq a_1, X_2 \leq a_2, \dots, X_N \leq a_N) \\ \forall a_1, a_2, \dots, a_N \in \mathbb{R}$$

$$F: \mathbb{R}^N \longrightarrow [0, 1]$$

PROPRIETÀ

$$1) 0 \leq F(a_1, a_2, \dots, a_N) \leq 1$$

$$2) F(-\infty, -\infty, \dots, -\infty) = 0$$

$$3) F(+\infty, +\infty, \dots, +\infty) = 1$$

Ovviamente nel caso discreto la funzione è a tratti, quindi formerà degli iper-gradini negli spazi dimensionali.

VARIABILI CASUALI CONGIUNTAMENTE CONTINUE

Si dice congiuntamente perché il rischio di non dirlo si può pensare alle singole variabili casuali, non pensandole come un insieme. Ci deve essere la funzione congiunta, che riguarda tutte le variabili casuali insieme.

Def. (X_1, X_2, \dots, X_N) si dicono v.c. congiuntamente continue se esiste

$$f: \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^+ \cup \{0\} \text{ tale che } \forall$$

$$H \subset \mathbb{R}^N \quad P((X_1, X_2, \dots, X_N) \in H) = \int \int \dots \int_H f(s_1, \dots, s_N) ds_1 \dots ds_N$$

In linea di principio può essere un integrale a 10, 20, n dimensioni, dipende da come introduco l'esperimento e da come associo le variabili casuali a questo esperimento.

Valgono le solite proprietà:

PROPRIETÀ

$$\bullet f(a_1, a_2, \dots, a_N) \geq 0 \quad \forall (a_1, a_2, \dots, a_N) \in \mathbb{R}^N$$

$$\bullet \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} f(s_1, s_2, \dots, s_N) ds_1 \dots ds_N = 1$$

E la funzione di ripartizione congiunta con le solite proprietà.

FUNZIONE DI RIPARTIZIONE CONGIUNTA

$$F: \mathbb{R}^N \rightarrow [0, 1] \quad F(a_1, a_2, \dots, a_N) = P(X_1 \leq a_1, \dots, X_N \leq a_N)$$

PROPRIETÀ SIMILI A QUELLE DEL CASO DISCRETO, CON L'UNICA DIFFERENZA

$$\frac{\partial^N F(a_1, a_2, \dots, a_N)}{\partial a_1 \partial a_2 \dots \partial a_N} = f(a_1, a_2, \dots, a_N)$$

Vale anche il caso inverso.

$$F(a_1, a_2, \dots, a_N) = \int_{-\infty}^{a_1} \int_{-\infty}^{a_2} \dots \left(\int_{-\infty}^{a_N} f(s_1, s_2, \dots, s_N) ds_N \right) \dots ds_2 ds_1$$

VARIABILI CASUALI INDIPENDENTI

(X_1, X_2, \dots, X_N) si dicono indipendenti: se

$$\forall A_1, A_2, \dots, A_N \subset \mathbb{R}$$

$$\begin{aligned} P(X_1 \in A_1, X_2 \in A_2, \dots, X_N \in A_N) &= \\ &= P(X_1 \in A_1) P(X_2 \in A_2) \dots P(X_N \in A_N) \end{aligned}$$

Questo non basta: deve valere l'indipendenza anche per i gruppi da $N-1$, $N-2$, ..., 2.

$$= P(X_1 \in A_1) P(X_2 \in A_2) \dots P(X_N \in A_N)$$

e lo stesso vale per gruppi di $(N-1)$, $(N-2)$, ..., 2 variabili:

Più che sfruttarla per verificare l'indipendenza, si può usare quando viene dato che siano indipendenti. Quindi le probabilità o le funzioni di ripartizione possono essere scritte come prodotti.

Valor medio

È noto con moltissimi termini equivalenti, a seconda dell'autore o della traduzione.

VALORE ATTESO o VALOR MEDIO o
MEDIA o MEDIA TEORICA o SPERANZA
MATEMATICA

Media teorica perché teorizzata dalle variabili casuali utilizzate.

Tutte queste quantità in realtà sono una sola, il valor medio di una variabile casuale.

Def. Data una v.c. X (discreta o continua) si definisce
valore atteso o valor medio, se esiste, la
seguente quantità

$$E[X] \equiv \begin{cases} \sum_{k=1}^m x_k p(x_k) & \text{se } X \text{ v.c. discreta} \\ & \text{con } X \in \{x_1, \dots, x_m\} \\ +\infty & \\ -\infty & \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx & \text{se } X \text{ v.c. continua} \\ & \text{con } f(x) \text{ funzione di densità} \end{cases}$$

Se ho una variabile casuale discreta sommo il prodotto tra tutti i valori assunti e la relativa funzione di massa, una media pesata.

Nel caso continuo ho un integrale.

È importante il passaggio SE ESISTE, cioè se l'integrale o la serie converge. Se non convergono, non ha senso definire il valor medio (il valor medio non esiste se l'integrale o la serie divergono).

Bernoulliana

es. 1 V.C. DI BERNOULLI o BERNOULLIANA

È molto semplice, ma Bernoulli tramite questa variabile ha dimostrato perché la definizione frequentista è compatibile con la definizione assiomatica.

$$X \in \{0, 1\} \quad \begin{array}{l} X = 1 \text{ se si verifica evento } A \\ X = 0 \text{ se si } \dots A^c \end{array}$$

$$p(1) = P(X=1) = P(A) = p$$

$$p(0) = P(X=0) = P(A^c) = 1 - p = q$$

p e q fanno parte della stessa quantità.

C'è anche una notazione.

$$X \sim \text{Be}(p)$$

↓
si comporta
come

Bernoulliana di parametro p

Una volta che si conosce p, si conosce q e tutto quello che c'è da conoscere della funzione di massa di questa variabile.

Come si calcola il valor medio?

$$E[X] = \sum_{k=1}^m x_k p(x_k) = 0 \cancel{p(0)} + 1 p(1) = p$$

Il valor medio vale come la probabilità che si verifichi l'evento A.

Si introduce come contatore di quello che è successo in una singola prova che viene ripetuta.

In generale, il valor medio non viene né 0, né 1. Quindi il valor medio può valere valori che la variabile casuale non assume.

Lo stesso si può vedere nel lancio del dado equilibrato.

Altri esempi

es. 2 $Y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ con $p(1)=p(2)=p(3)=$
(Lancio d2do equilibrato) $=p(4)=p(5)=p(6)=\frac{1}{6}$

$$\begin{aligned} E[Y] &= \sum_{k=1}^m x_k p(x_k) = 1 \cdot \frac{1}{6} + 2 \cdot \frac{1}{6} + 3 \cdot \frac{1}{6} + \\ &\quad + 4 \cdot \frac{1}{6} + 5 \cdot \frac{1}{6} + 6 \cdot \frac{1}{6} = \\ &= \frac{21}{6} = \frac{7}{2} = 3.5 \end{aligned}$$

Il valor medio non è un valore esatto della variabile casuale, La variabile casuale assume valori con la stessa probabilità e il valor medio è il valore centrale, tra il più piccolo e il più grande.

In meccanica il valor medio può essere associato al baricentro: conoscendolo, non si conosce tutto, ma ci sono buone indicazioni per descrivere il moto. Lo stesso qui, per sapere tutto bisogna sapere la funzione di massa o di densità, ma si può avere un'idea di quello che ci si può aspettare se si ripete tante volte l'esperimento.

es. 3 X v.c. continuaz con
$$f(x) = \begin{cases} 3x^2 & \text{se } x \in [0, 1] \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}$$

Sappiamo che il valor medio sarà tra 0 e 1. Va calcolato.

$$\begin{aligned} E[X] &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_{-\infty}^0 x \cdot 0 dx + \int_0^1 x 3x^2 dx + \\ &\quad + \int_1^{+\infty} x \cdot 0 dx = \left[\frac{3x^4}{4} \right]_0^1 = \frac{3}{4} \end{aligned}$$

es. 4 X v.c. continua con

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{se } x \in [1, 3] \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}$$

Il fatto che la funzione di densità sia costante è l'equivalente dell'equiprobabilità del caso discreto, quindi ogni valore nell'intervallo è indifferente. Il valor medio sarà il punto centrale dell'intervallo.

$$E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x) dx = \int_{-\infty}^1 x \cdot 0 dx + \int_1^3 x \cdot \frac{1}{2} dx + \int_3^{+\infty} x \cdot 0 dx = \left[\frac{x^2}{2} \right]_1^3 = \frac{9-1}{2} = \frac{8}{2} = 4$$

Proprietà del valor medio

PROPRIETÀ DI $E[X]$

1) Data una v.c. X e definita una seconda v.c.

$$Y = g(X)$$

$$E[Y] = E[g(X)] = \begin{cases} \sum_{k=1}^m g(x_k) p(x_k) & \text{se } X \text{ v.c.} \\ & \text{discreta} \\ & \text{con } X \in \{x_1, x_2, \dots, x_m\} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx & \text{se } X \text{ v.c.} \\ & \text{continua} \\ & \text{con } f(x) \text{ su } \\ & \text{funzione di} \\ & \text{densità di} \\ & \text{prob.} \end{cases}$$

A cosa serve? Pensiamo a un quadrato il cui lato sia una variabile casuale. L'area del quadrato si fa x al quadrato, quindi g . Se dell'area voglio calcolare il valor medio, si usa questo procedimento.

2) Conseguenza di 1) nel caso in cui

$$Y = \alpha X + \beta \quad \text{con } \alpha, \beta \in \mathbb{R} \text{ parametri}$$

Perché fare una trasformazione lineare? In fisica per cambiare un'unità di misura (da m/s a km/h, da °C a °F).

Come cambia il valor medio?

$$E[Y] = \alpha E[X] + \beta$$

DIM CASO DISCRETO

$X \in \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$ con $p(a) = P(X=a)$

$$E[Y] = E[\alpha X + \beta] = E[g(X)] =$$

$$\stackrel{1)}{=} \sum_{k=1}^m g(x_k) p(x_k) = \sum_{k=1}^m (\alpha x_k + \beta) p(x_k)$$

$$= \alpha \sum_{k=1}^m x_k p(x_k) + \sum_{k=1}^m \beta p(x_k) =$$

$$= \alpha \underbrace{\sum_{k=1}^m x_k p(x_k)}_{E[X]} + \beta \underbrace{\sum_{k=1}^m p(x_k)}_1 =$$

$$= \alpha E[X] + \beta$$

$$\text{N.B. Se } \alpha = 0 \quad E[\beta] = \beta$$

3) Date due v.c. X e Y e definita
 $Z = h(X, Y)$, se esiste $E[Z]$ è

$$E[Z] = E[h(X, Y)] = \begin{cases} \sum_{k=1}^m \sum_{j=1}^n h(x_k, y_j) p(x_k, y_j) \\ \text{se } X \text{ e } Y \text{ discrete} \\ \text{con } X \in \{x_1, \dots, x_m\} \\ Y \in \{y_1, \dots, y_n\} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} h(x, y) f(x, y) dx dy \\ \text{e } (X, Y) \text{ congiuntamente} \\ \text{continue con} \\ \text{funzione di densità congiunta} \\ f(x, y) \end{cases}$$

Ovviamente se le le sommatorie o gli integrali convergono.

4) Date due v.c. X e Y (discrete o congiuntamente continue) con valori medi $E[X]$ e $E[Y]$
e definita $Z = X + Y$
 $E[Z] = E[X] + E[Y]$

Con tutte queste proprietà abbiamo verificato che il valor medio è una funzione lineare.

Dim CASO CONTINUO (IN MANIERA SIMILE
SE DIM CASO DISCRETO)
 (X, Y) con $f(x, y)$

$$E[Z] = E[h(X, Y)] = E[X + Y] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x + y) f(x, y) dx dy \quad \text{3)}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} h(x,y) f(x,y) dx dy =$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x+y) f(x,y) dx dy =$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x,y) dy \right) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} y f(x,y) dx \right) dy =$$

Si può fare per arbitrarietà (non cambia integrare prima in x e poi in y o viceversa).

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x,y) dy \right) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} y f(x,y) dx \right) dy =$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x \underbrace{\left(\int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy \right)}_{f_X(x)} dx + \int_{-\infty}^{+\infty} y \underbrace{\left(\int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx \right)}_{f_Y(y)} dy =$$

$$= \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx}_{E[X]} + \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} y f_Y(y) dy}_{E[Y]}$$

$$= E[X] + E[Y] \quad \square$$

N.B. $E[X]$ è lineare nel senso che

$$E[\alpha X + \beta] = \alpha E[X] + \beta$$

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

C'è un'ultima proprietà, ricavata dalla quarta, quindi non serve la dimostrazione.

4bis) Date X_1, X_2, \dots, X_N n.v.c.

$$E[X_1 + X_2 + \dots + X_N] = E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_N]$$

Il valor medio della somma di tante variabili casuali è la somma dei valori medi delle variabili casuali.

es. 1

N lettere diverse devono essere spedite
a N indirizzi corrispondenti.

Le N lettere vengono inviate in maniera casuale spedendo ciascuna ad un indirizzo scelto a caso tra gli N

(anche con ripetizioni)

Quante lettere in media arriveranno all'indirizzo corretto?

È un problema surreale, ma è complicato da risolvere. Pensiamo dal punto di vista della singola lettera: ogni lettera finisce o all'indirizzo giusto o a quello sbagliato, non importa quale, è sbagliato.

Per ogni lettera introduciamo una v.c. di Bernoulli

$$X_k = \begin{cases} 0 \\ 1 \end{cases}$$

altrimenti:

se la k -esima lettera viene spedita al giusto indirizzo

$$X_k \sim \text{Be}(p) \quad p = \frac{1}{N}$$

Z = n° di lettere che vengono spedite al giusto indirizzo

$$Z = X_1 + X_2 + \dots + X_N$$

Infatti le variabili di Bernoulli servono da contatori (tutte all'indirizzo giusto Z è 1, tutte all'indirizzo sbagliato Z è 0).

La consegna dice di calcolare il valor medio di Z .

$$E[X_k] = p = \frac{1}{N}$$

$$E[Z] \underset{\text{4bis}}{=} E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_N] =$$

$$= \frac{1}{N} + \frac{1}{N} + \dots + \frac{1}{N} = 1$$

N volte

Indipendentemente dal numero di lettere e indirizzi. Sorprendente.