

Vettori aleatori

Monday, 3 April 2023

13:06

- Ora abbiamo studi di un array di variabili aleatorie
Dati

$$\begin{aligned} & \begin{cases} X: \Omega \rightarrow R \\ Y: \Omega \rightarrow R \end{cases} \\ (X, Y): \Omega & \rightarrow R^2 \end{aligned}$$

Come facciamo però a studiarli?
Si classificano

- Vettori aleatori discreti
Contenuti in un insieme finito numerabile

$$X(\Omega) = \{x_i\}, \quad Y(\Omega) = \{y_i\}$$

E per studiarlo si introduce

- o Densità discreta congiunta
 $P_{(X,Y)}(x_i, y_i) := P(X = x_i, Y = y_i)$
- o Densità discreta marginale

$$P_x^{x_i} \text{ e } P_y^{y_i}$$

$$P_{X_i}^x = \sum_{y_i} P_{(X,Y)}^{(x_i, y_i)}$$

- o $E[X * Y] = \sum_{x_i} \sum_{y_i} x_i * y_i * p_{(X,Y)}^{(x_i, y_i)}$

- Vettore aleatorio assolutamente continuo
Se esiste una funzione $f_{X,Y}(x, y) \geq 0$
Allora detta densità congiunta di X, Y

Se (X, Y) è continuo, allora X, Y sono continue

$$f_x(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{(X,Y)}(x, y)$$

$$E[X * Y] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x * y * f_{X,Y}(x, y)$$

- Indipendenza
Se abbiamo X, Y
Diciamo che sono indipendenti se
 $P(X \in [s, t], Y \in [u, v]) = P(X \in [s, t])P(Y \in [u, v])$

$$= P(X \in [s, t] | Y \in [u, v]) = P(X \in [s, t])$$

Aka qualunque siano s, t, l'informazione di u, v non cambierà l'informazione

Aka conoscere l'informazione di Y non cambierà la distribuzione di Y

E se sono indipendenti

$$P_{X,Y}^{x_i,y_i} = P_X^{x_i} * P_Y^{y_i}$$

$$f_{X,Y}^{x,y} = f_X^x * f_Y^y$$

$$E[X * Y] = E[X] * E[Y]$$

- Covarianza e correlazione

$$m_X = E[X], \quad m_Y = E[Y]$$

$$\begin{aligned} Cov[X, Y] &:= E[(X - m_X) * (Y - m_Y)] \\ &:= E[X * Y] - E[X]E[Y] \end{aligned}$$

Proprietà:

- $Var[X] = Cov[X, X]$
- $Cov[X, Y] = Cov[Y, X]$
- $Cov[X, c] = 0$
- $Cov[\alpha X, Y] = \alpha Cov[X, Y]$
- $Cov[X + Z, Y] = Cov[X, Y] + Cov[Z, Y]$
- $Var[aX] = Cov[aX, aX] = aCov[X, aX] = a^2Cov[X, X] = a^2Var[X]$

Ora arriviamo alla formula importante

$$Var[X + Y] = Var[X] + Var[Y] + 2Cov[X, Y]$$

E se sono indipendenti

$$Cov[X, Y] = 0$$

$$\text{Quindi } Var[X + Y] = Var[X] + Var[Y]$$

Se sono indipendenti

- Coefficiente di correlazione lineare

$$\rho[X, Y] = \frac{Cov[X, Y]}{SD[X] * SD[Y]} = \frac{Cov[X, Y]}{\sqrt{Var[X]} * \sqrt{Var[Y]}}$$

Questa è una versione più normalizzata della covarianza

$$-1 \leq \rho[X, Y] \leq +1$$

E se $Cov[X, Y] = 0$, X Y sono scorrelate

Quindi

X, Y indipendenti \Rightarrow X, Y scorrelate

Però non è vero il contrario

Esempio

esempio

- 1) X := Faccia prima moneta
 Y := Faccia della seconda moneta
 Z := Numero totale di testa
 $X(\Omega) = \{0, 1\}$
 $Z(\Omega) = \{0, 1, 2\}$
 $P_{(X,Z)}^{x,z} = P(X = x, Z = z)$

(tabella)

$$P_{X,Z}^{0,0} = P(X = 0, Z = 0) = \frac{1}{4}$$

Se la prima moneta è testa, la seconda moneta non può essere croce

$$P_{X,Y}^{0,0} = P(X = 0, Z = 2) = 0$$

- 2) Interviste casuali
 X := Candidato
 Y := Età dell'elettore