

30L
7/07/2014

Secondo compitino di
Probabilità e Statistica
 Laurea Triennale in Matematica
 17/06/2014

COGNOME e NOME RIGON DAVIDE

N. MATRICOLA 1070080

Esercizio 1. (V. 3 punti.)

Date due variabili X e Y in L^2 . Dimostrare che se X e Y sono indipendenti allora sono non correlate.

Se X, Y sono indipendenti e sono in L^2 allora $XY \in L^1$ perché $|XY| \leq \sqrt{X^2 + Y^2}$ e per la linearità del valore medio si conclude che $XY \in L^1$. Inoltre, sono indipendenti X e Y se e solo se (per definizione) per ogni $A, B \subseteq \Omega$ si ha $P(X \in A, Y \in B) = P(X \in A) \cdot P(Y \in B)$. Ove Ω è lo spazio campionario.

Quindi si ha

$$\begin{aligned} E[XY] &= \sum_{x \in \Omega} \sum_{y \in \Omega} xy P(X=x, Y=y) \\ &= \sum_{x \in \Omega} \sum_{y \in \Omega} x P(X=x) \cdot y P(Y=y) \\ &= \sum_{x \in \Omega} x P(X=x) \left(\sum_{y \in \Omega} y P(Y=y) \right) \\ &= \left(\sum_{x \in \Omega} x P(X=x) \right) \left(\sum_{y \in \Omega} y P(Y=y) \right) \\ &= E[X] \cdot E[Y] \end{aligned}$$

e quindi si ne deduce che, visto che $\text{Cov}(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y]$, $\text{Cov}(X, Y) = 0$ cioè X, Y sono non correlate.

Esercizio 2. (V. 3 punti.)

Espresso la proprietà 'assenza di memoria' per variabili aleatorie esponenziali.

Le variabili aleatorie sono assolutamente continue, con densità $\lambda e^{-\lambda x}$, $\forall x \in [0, +\infty)$.
La proprietà di assenza di memoria per le esponenziali, analoga a quella per le variabili discrete di tipo geometrica, afferma che

$\forall s, t \in \mathbb{R}^+$ $s, t \geq 0$, si ha

$$P(X > s+t \mid X > s) = P(X > t) \quad \text{se } X \text{ è v.a. assolutamente continua ed esponenziale.}$$

Si può dimostrare ricordando che $P(X > t) = 1 - P(X \leq t)$
e ricordando $P(X \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}$ $\forall t \geq 0$, se X è esponenziale;
ricordando inoltre come funziona la probabilità condizionata, e le proprietà dell'esponenziale ($e^{x+y} = e^x \cdot e^y$)

Esercizio 3. (V. 10 punti.)

Sia $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ una successione di variabili aleatorie indipendenti ed identicamente distribuite sullo spazio di probabilità (Ω, \mathcal{A}, P) . Supponiamo che le v.a. X_n abbiano distribuzione uniforme sull'intervallo $(1, 3)$, $X_n \sim Unif(1, 3)$. Per ogni $n \in \mathbb{N}$ siano definite le seguenti variabili aleatorie:

$$Y_n := \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{2^{n-i}} \quad W_n := \sum_{i=1}^n \frac{Y_i}{n}$$

Calcolare media e varianza di Y_n . Le variabili aleatorie $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sono indipendenti? Sono non correlate? Dimostrare che vale la seguente uguaglianza:

$$P(\{\omega \in \Omega \mid \lim_{n \rightarrow \infty} W_n(\omega) = 4\}) = 1$$

(Può essere utile l'uguaglianza $\sum_{j=n}^m \alpha^j = \frac{\alpha^n - \alpha^{m+1}}{1-\alpha}$).

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[Y_n] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{2^{n-i}}\right] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \frac{2^i X_i}{2^n}\right] = \frac{1}{2^n} \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n 2^i X_i\right] \\ &= \frac{1}{2^n} \cdot \sum_{i=1}^n 2^i \mathbb{E}[X_i] = \frac{1}{2^n} \cdot 2 \sum_{i=1}^n 2^{i-1} = \frac{2}{2^n} \cdot \frac{2 - 2^{n+1}}{1-2} \\ &= 4 \left(\frac{2^n - 1}{2^n}\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(Y_n) &= \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n \frac{2^i X_i}{2^n}\right) = \frac{1}{4^n} \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n 2^i X_i\right) \\ &= \frac{1}{4^n} \cdot \left(\sum_{i=1}^n 4^i \text{Var}(X_i)\right) \\ &= \frac{1}{3 \cdot 4^n} \cdot \sum_{i=1}^n 4^i = \frac{4}{9} \cdot \frac{4^n - 1}{4^n} \end{aligned}$$

Considerando che $\mathbb{E}[X_i] = \frac{3+1}{2} = 2$ e $\text{Var}(X_i) = \frac{(3-1)^2}{12} = \frac{4}{3}$ ho visto che sono uniformi su $(1, 3)$. Inoltre ho utilizzato le note proprietà di varianza e valore medio.

le variabili aleatorie $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sono correlate: infatti

$$\begin{aligned} \text{Cov}(Y_1, Y_2) &= \text{Cov}(X_1, \frac{X_1}{2} + X_2) = \mathbb{E}[X_1 \cdot (\frac{X_1}{2} + X_2)] - \mathbb{E}[X_1] \cdot \mathbb{E}[\frac{X_1}{2} + X_2] \\ &= \frac{1}{2} \mathbb{E}[X_1^2] + \mathbb{E}[X_1] \mathbb{E}[X_2] - \frac{1}{2} (\mathbb{E}[X_1])^2 - \mathbb{E}[X_1] \mathbb{E}[X_2] \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{2} \left(\mathbb{E}[X_1^2] - (\mathbb{E}[X_1])^2 \right) = \frac{1}{2} \text{Var}(X_1) = \frac{1}{6} \neq 0$$

E quindi come conseguenza non sono nemmeno indipendenti generali.
In realtà si potrebbe dimostrare per due variabili Y_1, Y_{n+2} che sono correlate ma è più complicato ed inoltre bastava solo fornire un esempio concreto per verificare che siano correlate le (Y_n) .

Quello che si chiede di dimostrare è la legge forte dei grandi numeri, che in questo caso non può essere applicata perché le $(W_n)_{n \in \mathbb{N}}$ non sono i.i.d. in quanto $\mathbb{E}[W_n]$ dipende ovviamente da n .

Bisogna procedere per un'altra strada.

$$W_n = \sum_{i=2}^n \frac{Y_i}{n} = \frac{Y_2 + \dots + Y_n}{n} = \frac{X_1 + (\frac{X_1}{2} + X_2) + (\frac{X_1}{4} + \frac{X_2}{2} + X_3) + \dots + (\frac{X_1}{2^{n-2}} + \frac{X_2}{2^{n-2}} + \dots + X_n)}{n}$$

cioè $W_n = \frac{X_1(1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \dots + \frac{1}{2^{n-2}}) + X_2(1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{2^{n-2}}) + \dots + X_{n-1}(1 + \frac{1}{2}) + X_n(1)}{n}$

dovendo verificare che $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{W_n}{n} = 4$ quasi certamente.

$$\text{Considero } X_1: 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{2^{n-2}} = \sum_{i=0}^{n-2} \frac{1}{2^i} = \frac{1 - \frac{1}{2^n}}{1 - \frac{1}{2}} = \left(\frac{2^n - 1}{2^n}\right) \cdot 2 = 2 - \frac{1}{2^{n-1}}$$

$$X_2: 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{2^{n-2}} = \frac{1 - \frac{1}{2^{n-1}}}{1 - \frac{1}{2}} = \left(\frac{2^{n-1} - 1}{2^{n-1}}\right) \cdot 2 = 2 - \frac{1}{2^{n-2}}$$

$$X_{n-1}: 1 + \frac{1}{2} = \left(\frac{2^2 - 1}{2^2}\right) \cdot 2 = 2 - \frac{1}{2^2}$$

$$X_n: 1 = \left(\frac{2^1 - 1}{2}\right) \cdot 2 = 2 - \frac{1}{2^0}$$

e posso quindi raccogliere e spiegare il limite, ottenendo

$$\lim_{n \rightarrow \infty} W_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2(X_1 + \dots + X_n)}{n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\cancel{2} \left(\frac{X_1}{2^{n-1}} + \frac{X_2}{2^{n-2}} + \dots + \frac{X_n}{2^0} \right)}{n}$$

Ora il secondo termine banalmente tende a zero quando $n \rightarrow +\infty$, mentre per quanto concerne il primo termine, si deve ricordare che la successione $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è i.i.d. con stessa media e varianza e che quindi soddisfa la legge forte dei grandi numeri, ossia $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} = \mathbb{E}[X_1] = 2$ e quindi per la linearità del limite quasi certamente

$$\lim_{n \rightarrow \infty} W_n = 4 - 0 = 4 \quad \text{quasi certamente, cioè} \quad ^5$$

$$P\left(\left\{w \in \Omega : \lim_{n \rightarrow \infty} W_n(w) = 4\right\}\right) = 1.$$

Esercizio 4. (V. 8 punti.)

Un'azienda produce barrette di cioccolato. Consideriamo un insieme costituito da $n = 25$ barrette. Indichiamo con $(X_n)_{n \in \{1, \dots, 25\}}$ il loro peso (in grammi) e supponiamo che si distribuisca come una distribuzione normale di media μ e varianza σ^2 , con μ e σ non noti. (Assumiamo che le v.a. siano indipendenti). Indichiamo con $\bar{X} := \sum_{i=1}^{25} \frac{x_i}{n}$ la media campionaria, con $S^2 := \sum_{i=1}^{25} \frac{(x_i - \bar{X})^2}{n-1}$ la varianza campionaria, e sia infine $T := \sum_{i=1}^{25} X_i^2$. Supponiamo che si realizzi $X_i(\omega) = x_i$, per $i \in \{1, \dots, 25\}$ con $\sum_{i=1}^{25} x_i = 2475$ e $\sum_{i=1}^{25} x_i^2 = 245625$.

- (a) Determinare un intervallo di confidenza centrato per μ con livello di confidenza $\gamma = 95\%$.
- (b) Determinare un intervallo di confidenza destro per μ con livello di confidenza $\gamma = 99\%$.

Prima di determinare gli intervalli, trovo i valori di \bar{X} e S^2 .

$$\bar{X} = \sum_{i=1}^{25} \frac{x_i}{n} = \frac{\sum_{i=1}^{25} x_i}{n} = \frac{2475}{25} = 99$$

$$S^2 = \sum_{i=1}^{25} \frac{(x_i - \bar{X})^2}{n-1} = \frac{1}{24} \left(\sum_{i=1}^{25} x_i^2 - 2 \sum_{i=1}^{25} x_i \bar{X} + \sum_{i=1}^{25} \bar{X}^2 \right)$$

$$= \frac{1}{24} \cdot \left(245625 - 2 \cdot 99 \cdot 2475 + 25 \cdot 99^2 \right)$$

$$= 25 \quad \text{cioè} \quad S = 5$$

(a) ~~$\alpha = 1 - \gamma = 5\% = 0,05$~~
 utilizzo il fatto che $P(T > t_\alpha) = \alpha$ se T è t-distribuita
 Ho cioè che $P\left(\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}}\right| < t_\alpha\right) = 1 - 2\alpha = 95\% = 0,95$

~~e zie per biso $\beta = 0,025$ no~~

~~$$P\left(\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}}\right| < t_\alpha\right) = 1 - \beta = 0,975$$~~

da cui ricavo $\alpha = \frac{1 - 0,95}{2} = 0,025$

cioè $t_\alpha = 2,064$ perché confrontato sulle tavole con valore $n-1 = 24$

Cioé l'intervallo da considerare è

$$\bar{X} - \frac{s}{\sqrt{n}} t_{\alpha} \leq \mu \leq \bar{X} + \frac{s}{\sqrt{n}} t_{\alpha} \quad \text{cioé}$$

$$\mu \in [96,936; 101,064]$$

(b) Per gli stessi motivi ma considerando ora solo l'intervallo destro

si ha $\overline{P}\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \leq t_{\alpha}\right) = 1 - \alpha \quad \forall \alpha \in (0, 1)$

$$= 99\% \\ = 0,99$$

da cui si ricava $\alpha = 0,01$ e quindi l'intervallo è

$$\mu \geq \bar{X} - t_{0,01} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}} = 99 - 2,492 \cdot 1 = 96,508$$

cioé

$$\mu \in [96,508, +\infty)$$

In quanto $S = \sigma$ $s = \sqrt{n}$ cioè $\frac{s}{\sqrt{n}} = 1$

Esercizio 5. (V. 6 punti.)

Sia X e Y due variabili aleatorie. Supponiamo che Y abbia distribuzione uniforme sull'intervallo $(0, 1)$, mentre X sia una variabile aleatoria assolutamente continua con densità f_X data da:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{x} & x \in (1, \alpha) \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

per una qualche costante $\alpha > 1$

(a) Determinare α .

(b) Calcolare la funzione di ripartizione di X .

(c) Trovare una funzione $g : (0, 1) \rightarrow \mathbb{R}$ crescente tale che posto $T := g(Y)$ si abbia $X \sim T$.

(e) Essendo $f_X(x)$ una densità di una variabile aleatoria assolutamente continua, deve valere

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx = 1. \text{ Ora questo integrale può essere considerato solo tra } 1 \text{ e } \alpha, \text{ perché nei restanti casi } f_X(x) = 0 \text{ e quindi si ha } 1 = \int_1^{\alpha} \frac{1}{x} dx = \ln x \Big|_{x=1}^{x=\alpha} = \ln \alpha - \ln 1 = \ln \alpha \text{ cioè } \alpha = e$$

(b) Per la funzione di ripartizione, per determinare, basta integrare la densità, ricordandosi che

$$F_X(t) = 0 \text{ se } t < 1$$

$$F_X(t) = \int_1^t \frac{1}{x} dx = \ln t \text{ se } 1 \leq t < e$$

$$F_X(t) = \int_1^e \frac{1}{x} dx + \int_e^t 0 dx = 1 \text{ se } t \geq e \text{ cioè}$$

$$F_X(t) = \begin{cases} 0 & t < 1 \\ \ln t & 1 \leq t < e \\ 1 & t \geq e \end{cases} \quad \text{e infatti } F_X \text{ è continua}$$

(c) Per un teorema visto in classe la funzione in
 questione è proprio la pseudo-inversa di X cioè
 visto che $F_X = \begin{cases} 0 & \text{se } t < 1 \\ \ln t & \text{se } 1 \leq t < e \\ 1 & \text{se } t \geq e \end{cases}$
 allora la pseudo-inversa coincide con l'inversa locale di $[1, e)$
 cioè si avrà

$$g: (0, 1) \rightarrow \mathbb{R} \quad \text{che tra l'altro è crescente.}$$

$$y \rightarrow e^y$$

Posto infatti $T = g(Y)$ con $Y \sim \text{Unif}(0, 1)$ si ha
 $F_T(t) = P(T \leq t) = P(e^Y \leq t) = \begin{cases} 0 & \text{se } t < 1 \\ \ln t & \text{se } 1 \leq t < e \\ 1 & \text{se } t \geq e \end{cases}$
 poiché Y prende valori solo nell'intervalle
 $(0, 1)$.

