Unito, Dipartimento di Informatica

Esame di Complementi di Analisi e Probabilità Probabilità, foglio esercizi 1

Ivan Spada (ivan.spada@edu.unito.it), Sara Placenti (sara.placenti543@edu.unito.it), Ruben Castelluccio (ruben.castellucci@edu.unito.it)

Novembre 2021

Esercizio 1 1

Si considerino la v.a. X normale con media μ e varianza σ e la v.a. Y normale standard, indipendente da X. Sia inoltre Z = 2X + Y . Determinare:

1.
$$E[X^2] = ?$$

Sapendo che $X \sim N(\mu, \sigma^2), Y \sim N(0, 1).$

Utilizzando la funzione generatrice $E(X^2) = \phi^{''}(0) = \mu^2 + \sigma^2$

Allo stesso modo
$$E(X^n)=\int_{-\infty}^{+\infty}x^nf_X(x)dx$$

$$E(X^2)=\int_{-\infty}^{+\infty}x^2f_X(x)dx=\int_{-\infty}^{+\infty}x^2\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}e^{\frac{-(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}dx=\mu^2+\sigma^2$$

2.
$$f_Z(z) = ?$$

$$F_Z(z) = P(Z < z) = P(2X + Y < z)$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{2x+y \le z} f_X(x) f_Y(y) dx dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} dx \int_{-\infty}^{z-2x} dy f_X(x) f_Y(y)$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} dx f_X(x) \int_{-\infty}^{z-2x} dy f_Y(y)$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} dx f_X(x) F_Y(z-2x)$$

Derivo rispetto a z.

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} dx f_X(x) f_Y(z - 2x) \text{ ottenendo l'integrale di convoluzione}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} dx \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{\frac{-(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\frac{-(z-2x)^2}{2}}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\frac{-(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} e^{\frac{-(z-2x)^2}{2}} dx$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2} + (z-2x)^2)} dx$$

$$= \frac{e^{-\frac{z^2 - 4\mu z + 4\mu^2}{8\sigma^2 + 2}}}{\sqrt{2\pi(4\sigma^2 + 1)}}$$

$$= \frac{e^{-\frac{(z-2\mu)^2}{2(4\sigma^2 + 1)}}}{\sqrt{2\pi(4\sigma^2 + 1)}}$$

La distribuzione di Z è una normale con media 2μ e varianza $4\sigma^2 + 1$.

$$Z \sim N(2\mu, 4\sigma^2 + 1)$$

$$\begin{split} &3. \quad f_{X|X+Y}(x|x+y) = ? \\ &f_{X|X+Y}(x|x+y) \\ &= \frac{f_{X,X+Y}(x,x+y)}{f_{X+Y}(x+y)} \\ &= \frac{P(X < x, X+Y < z)}{\int_{-\infty}^{+\infty} f_{X}(z-y) f_{Y}(y) dy} \\ &= \frac{P(X < x, Y < z - x)}{\int_{-\infty}^{+\infty} f_{X}(z-y) f_{Y}(y) dy} \\ &= \frac{\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(z-x)^{2}}{2}}}{\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(z-y-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^{2}}{2}} dy} \\ &= \frac{e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^{2}}{\sigma^{2}} + (z-x)^{2})}}{\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^{2}}{\sigma^{2}} + (z-x)^{2})} dy} \\ &= \frac{e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^{2}}{\sigma^{2}} + (z-x)^{2})}}{\sqrt{2\pi}\sigma^{2} + 1} \\ &= \frac{\sqrt{\sigma^{2} + 1}e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^{2}}{\sigma^{2}} + (z-x)^{2}) + \frac{(z-\mu)^{2}}{2(\sigma^{2} + 1)}}}{\sqrt{2\pi}\sigma} \end{split}$$

$$= \sqrt[4]{\frac{\sigma^2+1}{\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2}+y^2)+\frac{(x+y-\mu)^2}{2(\sigma^2+1)}} \\ - \sqrt[4]{\frac{2\pi}{\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2}+y^2)+\frac{(x+y-\mu)^2}{2(\sigma^2+1)}}$$

4.
$$E[X + Y | X = x] = ?$$

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

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

Essendo X e Y indipendenti

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

Sapendo che ${\cal E}[Y]=0$ essendo una normale standard otteniamo:

$$= x + 0 = x$$

5.
$$E[X|X + Y] = ?$$

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

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_{X|X+Y}(x|x+y) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_{X|X+Y}(x|x+y) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x \frac{\sqrt{\sigma^2 + 1}e^{-\frac{1}{2}(\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2} + y^2) + \frac{(x+y-\mu)^2}{2(\sigma^2 + 1)}}}{\sqrt{2\pi}\sigma} dx$$

Si pone
$$z = x + y$$
, quindi $y = z - x$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x \frac{\sqrt{\sigma^2 + 1} e^{\frac{(z-\mu)^2}{2(\sigma^2 + 1)} - \frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2} + (z-x)^2}}{\sqrt{2\pi}\sigma} dx$$

$$=\frac{\sigma^2z+\mu}{\sigma^2+1}$$
, otteniamo quindi una funzione di z.

Quindi
$$E[X|X+Y] = \frac{\sigma^2 Z + \mu}{\sigma^2 + 1}$$

$$=\frac{\sigma^2(X+Y)+\mu}{\sigma^2+1} \text{ che è funzione delle due variabili aleatorie X e Y}.$$

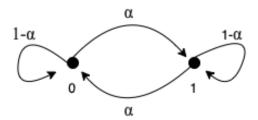
2 Esercizio 2

Si consideri una catena di Markov $\{X_n\}n\geq 1$, con $X_i\in\{0,1\}$ e probabilità di transizione simmetriche $P(X_i=1|X_{i-1}=0)=P(X_i=0|X_i-1=1)=\alpha,$ $\alpha<0.5.$

Si supponga che la distribuzione iniziale di X_1 sia $P(X_1=0)=P(X_1=1)=0.5.$

 Scrivere la matrice di transizione e disegnare il grafo associati a questa catena;

$$P = \left(\begin{array}{cc} 1 - \alpha & \alpha \\ \\ \alpha & 1 - \alpha \end{array}\right)$$



2. Gli stati sono ricorrenti? Giustificare la risposta

Dal grafo ottenuto si può notare come la catena sia finita e siano presenti 2 stati comunicanti $\{0,1\}$. Pertanto, avendo una sola classe di equivalenza, si tratta di una catena irreducibile con tutti e 2 gli stati ricorrenti : $\sum_{i=0}^{n} P_{ii}^{n} = \infty$

3. Calcolare il tempo medio di ritorno in 0, se $X_0=0$; Avendo una catena irriducibile e positivo ricorrente $\Pi_j=\frac{1}{m_{jj}}$, da cui $m_{jj}=\frac{1}{\Pi_j}$. Si ricerca m_{00} , quindi è necessaria la probabilità limite Π_0 . La distribuzione limite da cui ricavare Π_0 si ottiene come unica soluzione non negativa del sistema:

$$\begin{cases} \Pi_j = \sum_i (\Pi_i P_{ij}) \\ \sum_j (\Pi_j) = 1 \end{cases}$$

Nel nostro caso il sistema è

$$\begin{cases} \Pi_0 = \Pi_0(1 - \alpha) + \Pi_1 \alpha \\ \Pi_1 = \Pi_0 \alpha + \Pi_1(1 - \alpha) \\ \Pi_0 + \Pi_1 = 1 \end{cases}$$

La soluzione del sistema è:

$$\begin{cases} \Pi_0 = \frac{1}{2} \\ \Pi_1 = \frac{1}{2} \end{cases}$$

Quindi
$$m_{00} = \frac{1}{\Pi_0} = 2$$
.

3 Esercizio 3

Siano N e M due v.a. Geometriche di parametro p, indipendenti. Si determinino:

1.
$$P(N = n|N + M = k) = ?$$

 $P(N = n|N + M = k) = \frac{P(N = n, N + M = k)}{P(N + M = k)} = \frac{P(N = n)P(M = k - n)}{P(N + M = k)}$

Calcolo separatamente le probabilità del rapporto:

$$P(N = n) = (1 - p)^{n-1}p$$

$$P(M = k - n) = (1 - p)^{k-n-1}p$$

Per il Teorema delle Probabilità totali:

$$P(N + M = k) = \sum_{n=1}^{k} P(N + M = k | N = n)P(N = n)$$

Per definizione di condizionamento e visto che N e M sono indipendenti:

$$= \sum_{n=1}^{k} P(M = k - n) P(N = n)$$

$$= \sum_{n=1}^{k} (1 - p)^{k-n-1} p (1 - p)^{n-1} p$$

$$= (1 - p)^{k-2} (p)^2 \sum_{n=1}^{k} 1$$

$$= (1 - p)^{k-2} (p)^2 k$$

Sostituendo i risultati parziali alla richiesta originale si ottiene:

$$P(N = n|N + M = k)$$

$$= \frac{(1-p)^{n-1}p(1-p)^{k-n-1}p}{(1-p)^{k-2}p^{2}k}$$

$$= \frac{(1-p)^{k-2}p^{2}}{(1-p)^{k-2}p^{2}k}$$

$$= \frac{1}{k}$$

2.
$$P(N + M = j | N = i) = ?$$

Sapendo che N, M sono indipendenti

$$\begin{split} &P(N+M=j|N=i) = \frac{P(N+M=j,N=i)}{P(N=i)} \\ &= \frac{P(M=j-i)P(N=i)}{P(N=i)} \\ &= P(M=j-i) \\ &= (1-p)^{j-i-1}p \end{split}$$

Essendo N, M due geometriche:

- $i \ge 1$
- $j i \ge 1, j \ge i + 1$
- 3. E(NM), spiegare i passaggi e dire come cambierebbe il risultato se N e M non fossero indipendenti:
 - Nel caso di N ed M indipendenti: E(NM) = E(N)E(M) Sapendo che:

$$\begin{split} E[N] &= \sum_{n=1}^{\infty} np (1-p)^{n-1} = \frac{1}{p} \\ E[M] &= \sum_{m=1}^{\infty} mp (1-p)^{m-1} = \frac{1}{p} \\ \text{Allora } E(NM) &= \frac{1}{p} \frac{1}{p} = \frac{1}{p^2} \end{split}$$

• Nel caso di N ed M dipendenti:

Ponendo
$$g(N,M)=N*M$$

$$E(NM)=E(g(N,M))$$

$$=\sum_{n=1}^{\infty}\sum_{m=1}^{\infty}g(n,m)P(N=n,M=m)$$

Calcoliamo la probabilità congiunta.

$$= \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{m=1}^{\infty} (n * m) P(n, m)$$
$$= \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{m=1}^{\infty} (n * m) P(n|m) P(m)$$

Essendo nel caso non indipendente, non è possibile sviluppare P(n|m).

4.
$$E[(N+M)^2] = ?$$

$$E[(N+M)^2] =$$

$$= E[N^2 + 2NM + M^2]$$

Essendo N,M indipendenti

$$= E[N^2] + E[2NM] + E[M^2]$$

$$= E[N^2] + 2E[N]E[M] + E[M^2]$$

Sapendo che $Var(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$, quindi $E(X^2) = Var(X) + [E(X)]^2$

$$= \frac{1-p}{p^2} + \frac{1}{p^2} + 2\frac{1}{p^2} + \frac{1-p}{p^2} + \frac{1}{p^2}$$

$$= \frac{1 - p + 1 + 2 + 1 - p + 1}{p^2}$$

$$= \frac{6-2p}{p^2}$$

$$=2^{\frac{3-p}{p^2}}$$