

**Laurea Triennale in Matematica,
Università Sapienza
Corso di Probabilità 2, A.A. 2013/2014
Appello Straordinario - Prova 14 Maggio 2014
Soluzione degli esercizi proposti**

1. Sia $\{X_n\}_{n=0,1}$ una catena di Markov sullo spazio degli stati $E = \{1, 2, 3\}$ con matrice di transizione P individuata, per un'opportuna coppia di valori positivi c e d , dalle seguenti condizioni

$$p_{11} = p_{22} = c; p_{33} = d; p_{21} = p_{32} = p_{13} = 0.$$

a) In funzione dei coefficienti c e d , determinare la matrice di transizione in due passi.

b) In funzione dei coefficienti c e d , determinare la distribuzione di probabilità $\pi \equiv (\pi_1, \pi_2, \pi_3)$, invariante per la catena.

c) Assumendo che la distribuzione iniziale per la catena sia uguale a π , calcolare la probabilità condizionata

$$P\{X_5 = 1, X_9 = 1 | X_7 = 3\}.$$

d) Per $n = 0, 1, \dots$, si considerino le variabili aleatorie definite come segue

$$Y_n = A \text{ se } X_n \in \{1, 2\}; Y_n = B \text{ se } X_n = 3.$$

La successione Y_0, Y_1, \dots costituisce una catena di Markov? Motivare la risposta

Soluzione

La matrice P sarà data da

$$\begin{pmatrix} c & (1-c) & 0 \\ 0 & c & (1-c) \\ (1-d) & 0 & d \end{pmatrix}$$

a) La matrice P^2 è allora data da

$$\begin{pmatrix} c^2 & 2c(1-c) & (1-c)^2 \\ (1-c)(1-d) & c^2 & (1-c)(c+d) \\ (1-d)(c+d) & (1-c)(1-d) & d^2 \end{pmatrix}$$

b) La distribuzione invariante π è la soluzione (unica) del sistema di equazioni

$$\begin{aligned} \pi_1 &= c\pi_1 + (1-d)\pi_3 \\ \pi_2 &= (1-c)\pi_1 + c\pi_2 \\ \pi_3 &= (1-c)\pi_2 + d\pi_3 \\ \pi_1 + \pi_2 + \pi_3 &= 1 \end{aligned}$$

e dunque

$$\pi_1 = \pi_2 = \frac{1-d}{3-2d-c}, \pi_3 = \frac{1-c}{3-2d-c}$$

c) In virtù della proprietà di Markov e dell'ipotesi che la distribuzione iniziale per la catena sia uguale a π , si ottiene

$$\begin{aligned} P\{X_5 = 1, X_7 = 3, X_9 = 1\} &= P\{X_0 = 1\}P\{X_2 = 3|X_0 = 1\}P\{X_4 = 1|X_2 = 3\} = \\ &= \pi_1 p_{13}^{(2)} p_{31}^{(2)} = \frac{(1-c)^2 (1-d)^2 (c+d)}{3-2d-c} \end{aligned}$$

$$P\{X_7 = 3\} = \frac{1-c}{3-2d-c}$$

$$P\{X_5 = 1, X_9 = 1|X_7 = 3\} = (1-c)(1-d)^2(c+d).$$

Allo stesso risultato si può anche arrivare notando che

$$P\{X_5 = 1|X_7 = 3\} = \frac{P\{X_5 = 1, X_7 = 3\}}{P\{X_7 = 3\}} = (1-d)(1-c),$$

$$P\{X_9 = 1|X_7 = 3\} = \frac{P\{X_7 = 3, X_9 = 1\}}{P\{X_7 = 3\}} = \frac{(1-d)(c+d)}{3-2d-c}$$

e che, per la stessa proprietà di Markov, deve risultare

$$P\{X_5 = 1, X_9 = 1|X_7 = 3\} = P\{X_5 = 1|X_7 = 3\} \cdot P\{X_9 = 1|X_7 = 3\}.$$

d) La successione Y_0, Y_1, \dots **non** costituisce una catena di Markov, in quanto essa non soddisfa la proprietà di Markov. Per rendersene conto basta infatti confrontare, ad esempio, le probabilità condizionate

$$P\{Y_2 = B|Y_0 = A, Y_1 = A\},$$

$$P\{Y_2 = B|Y_0 = B, Y_1 = A\}.$$

Tali probabilità dovrebbero essere uguali fra loro se Y_0, Y_1, \dots fosse una catena di Markov. Invece risulta

$$\begin{aligned} P\{Y_2 = B|Y_0 = A, Y_1 = A\} &= \frac{P\{Y_0 = A, Y_1 = A, Y_2 = B\}}{P\{Y_0 = A, Y_1 = A\}} = \\ &= \frac{P\{X_0 = 1, X_1 = 2, X_2 = 3\} + P\{X_0 = 2, X_1 = 2, X_2 = 3\}}{P\{X_0 = 1, X_1 = 2\} + P\{X_0 = 2, X_1 = 2\} + P\{X_0 = 1, X_1 = 1\} + P\{X_0 = 2, X_1 = 1\}} = \frac{1-c}{1+c}. \\ P\{Y_2 = B|Y_0 = B, Y_1 = A\} &= \frac{P\{Y_0 = B, Y_1 = A, Y_2 = B\}}{P\{Y_0 = B, Y_1 = A\}} = \end{aligned}$$

$$\frac{P\{X_0 = 3, X_1 = 1, X_2 = 3\} + P\{X_0 = 3, X_1 = 2, X_2 = 3\}}{P\{Y_0 = B, Y_1 = A\}} = 0.$$

2. X, Y sono due variabile aleatorie con distribuzione gaussiana congiunta $\mathcal{N}(0, 0; \sigma^2, \sigma^2; \rho)$ e si consideri la variabile aleatoria $S = X + Y$.

- a) Calcolare la probabilità $P\{-\sigma \leq S \leq \sigma\}$
- b) Per $x \in \mathbb{R}$, studiare al variare di x , l'andamento della probabilità condizionata $P\{-\sigma \leq S \leq \sigma | X = x\}$
- c) Per $s \in \mathbb{R}$, studiare al variare di s , l'andamento della probabilità condizionata $P\{-\sigma \leq X \leq \sigma | S = s\}$

Soluzione

a) S è una variabile aleatoria gaussiana, con valore atteso e varianza rispettivamente dati da

$$\mathbb{E}(S) = 0,$$

$$\text{Var}(S) = 2\sigma^2 + 2\rho\sigma^2 = 2\sigma^2(1 + \rho).$$

Dunque, indicando al solito con Z una variabile aleatoria gaussiana standard, si può scrivere

$$P\{-\sigma \leq S \leq \sigma\} = P\{-\sigma \leq \sigma Z \sqrt{2(1 + \rho)} \leq \sigma\} = 2\Phi\left(\frac{1}{\sqrt{2(1 + \rho)}}\right) - 1.$$

b) La coppia (X, S) segue una distribuzione gaussiana bidimensionale, con covarianza e coefficiente di correlazione

$$\text{Cov}(X, S) = \text{Var}(X) + \text{Cov}(X, Y) = \sigma^2(1 + \rho)$$

$$\rho(X, S) = \frac{\sqrt{2(1 + \rho)}}{2}.$$

Dunque la distribuzione condizionata di S dato $(X = x)$ è gaussiana, con valore atteso e varianza rispettivamente dati da

$$\mathbb{E}(S|X = x) = x \frac{\rho(X, S)\sigma_S}{\sigma} = x(1 + \rho),$$

$$\text{Var}(S|X = x) = \text{Var}(S)(1 - \rho^2(X, S)) = \sigma^2(1 - \rho^2).$$

Quindi

$$P\{-\sigma \leq S \leq \sigma | X = x\} = P\{-\sigma \leq x(1 + \rho) + \sigma Z \sqrt{1 - \rho^2} \leq \sigma\} =$$

$$\Phi\left(\frac{\sigma - x(1 + \rho)}{\sigma\sqrt{1 - \rho^2}}\right) - \Phi\left(\frac{-\sigma - x(1 + \rho)}{\sigma\sqrt{1 - \rho^2}}\right).$$

c) Analogamente al punto b), la distribuzione condizionata di X dato ($S = s$) è gaussiana, con valore atteso e varianza rispettivamente dati da

$$\mathbb{E}(X|S = s) = s \frac{\rho(X, S)\sigma}{\sigma_S} = \frac{s}{2},$$

$$Var(X|S = s) = \sigma^2 (1 - \rho^2(X, S)) = \frac{1}{2}\sigma^2(1 - \rho).$$

Dunque possiamo scrivere

$$\begin{aligned} P\{-\sigma \leq X \leq \sigma | S = s\} &= \\ P\{-\sigma \leq \frac{s}{2} + \sigma Z \sqrt{\frac{1-\rho}{2}} \leq \sigma\} &= \\ \Phi\left(\sqrt{2} \frac{\sigma - s/2}{\sigma\sqrt{1-\rho}}\right) - \Phi\left(\sqrt{2} \frac{-\sigma - s/2}{\sigma\sqrt{1-\rho}}\right). \end{aligned}$$

3. Siano V_1, V_2, \dots variabili aleatorie i.i.d. con distribuzione esponenziale di parametro $\mu = 1/10$, e siano W_1, W_2, \dots variabili aleatorie i.i.d. con distribuzione esponenziale di parametro $\nu = 1/5$. Si assume inoltre che le due successioni V_1, V_2, \dots e W_1, W_2, \dots sono stocasticamente indipendenti. Poniamo

$$X_n = \min(V_n, W_n), n = 1, 2, \dots$$

- a) Determinare la distribuzione di probabilità di X_1 e di $T_2 = X_1 + X_2$
- b) Calcolare la probabilità $P\{X_1 = V_1\}$
- c) Ponendo, per $t > 0$,

$$N_t \equiv \sup\{n \in \mathbb{N} \mid \sum_{k=1}^n X_k \leq t\}, \text{ se } X_1 \leq t,$$

$$N_t \equiv 0, \text{ se } X_1 > t,$$

calcolare la probabilità $P\{N_1 = 0, N_2 = 0, N_4 = 3\}$.

Soluzione

- a) Per $x > 0$,

$$P\{X_n > x\} = P\{V_n > x, W_n > x\} = \exp\{-\frac{3}{10}x\}.$$

Dunque X_n segue una distribuzione esponenziale di parametro $\lambda = \frac{3}{10}$ e le variabili X_1, X_2, \dots sono indipendenti fra loro.

$T_2 = X_1 + X_2$ segue quindi una distribuzione gamma $G(2, \frac{3}{10})$. Le funzioni di densità di X_1 e T_2 rispettivamente sono

$$f_{X_1}(x) = \frac{3}{10} \exp\{-\frac{3}{10}x\} \mathbf{1}_{\{x>0\}},$$

$$f_{T_2}(t) = \left(\frac{3}{10}\right)^2 t \exp\left\{-\frac{3}{10}t\right\} \mathbf{1}_{\{t>0\}}.$$

b)

$$P\{X_1 = V_1\} = P\{V_1 \leq W_1\} = \int \int_{\{v \leq w\}} f_{V_1, W_1}(v, w) dv dw.$$

In virtù dell'indipendenza fra V_1 e W_1 , abbiamo

$$\begin{aligned} & \int \int_{\{v \leq w\}} f_{V_1, W_1}(v, w) dv dw = \\ & \int_0^\infty f_{V_1}(v) \left[\int_v^\infty f_{W_1}(w) dw \right] dv = \int_0^\infty f_{V_1}(v) \exp\left\{-\frac{1}{5}v\right\} dv = \\ & \frac{1}{10} \int_0^\infty \exp\left\{-\frac{3}{10}v\right\} dv = \frac{1}{3}. \end{aligned}$$

c) $\{N_t\}_{t \geq 0}$ è un processo di Poisson di parametro $\frac{3}{10}$.

$$\begin{aligned} P\{N_1 = 0, N_2 = 0, N_4 = 3\} &= P\{N_1 = 0\}P\{N_2 = 0|N_1 = 0\}P\{N_4 = 3|N_2 = 0\} = \\ & \exp\left\{-\frac{3}{10}\right\} \exp\left\{-\frac{3}{10}\right\} \exp\left\{-\frac{6}{10}\right\} \left(\frac{6}{10}\right)^3 / 6 = \frac{9}{250} \exp\left\{-\frac{6}{5}\right\}. \end{aligned}$$