

Esercizi con catene di Markov

Pietro Caputo

12 dicembre 2006

Esercizio 1. Si considerino i lanci di un dado (6 facce equiprobabili). Sia X_n il minimo tra i risultati ottenuti nei lanci $1, 2, \dots, n$.

- Si calcoli la matrice di transizione associata alla catena di Markov definita da X_n .
- La catena è irriducibile ?
- Si calcoli la prob. $p_{2,n}$ che $X_n > 2$ al tempo n , $n = 1, 2, \dots$.

Esercizio 2. Si consideri una catena di Markov con tre stati le cui transizioni sono descritte dalla matrice stocastica

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \varepsilon & 1 - 2\varepsilon & \varepsilon \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

dove $\varepsilon \in (0, \frac{1}{2})$ è fissato.

- 1) Descrivere a parole l'evoluzione temporale associata a P .
- 2) Per ogni $i, j = 1, 2, 3$ calcolare (se esiste) il limite

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^n(i, j).$$

- 3) Determinare tutte le misure invarianti.

Esercizio 3. Sia $S = \{0, 1, 2, \dots, K\}$ (dove $K \in \mathbb{N}$ è fissato). Si consideri la catena di Markov associata alla passeggiata aleatoria su S con parete riflettente in 0 e assorbente in K . La matrice stocastica P corrispondente soddisfa dunque

$$P(0, 0) = P(0, 1) = \frac{1}{2}$$

$$P(i, i+1) = P(i, i-1) = \frac{1}{2}, \quad \text{per ogni } 1 \leq i \leq K-1$$

$$P(K, K) = 1$$

- 1) Dimostrare che

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^n(i, K) = 1, \quad \forall i \in S.$$

- 2) Determinare tutte le misure invarianti.

Esercizio 4. Sia $S = \{0, 1, 2, \dots, K\}$ e si consideri la catena di Markov con spazio degli stati S definita dalla matrice di transizione P che soddisfa

$$P(i, j) = \frac{1}{K}, \quad \text{per ogni } i \neq 0, j \neq 0$$

$$P(0, 0) = \varepsilon$$

$$P(0, i) = \frac{1 - \varepsilon}{K}, \quad \text{per ogni } i \neq 0$$

1) Dimostrare che

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^n(i, 0) = 0, \quad \forall i \in S.$$

2) Dimostrare che

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^n(i, j) = \frac{1}{K}, \quad \forall i \in S, j \in S \setminus \{0\}.$$

3) Determinare tutte le misure invarianti.

Esercizio 5. Siano P_1, P_2, P_3, P_4 i vertici di un quadrato Q . Sia P_5 il punto di intersezione delle due diagonali di Q . Consideriamo la catena di Markov $X_n, n \in \mathbb{N}$ con spazio degli stati $S = \{P_1, \dots, P_5\}$ associato alle seguenti transizioni: per ogni $i \neq 5$ la transizione $P_i \rightarrow P_5$ ha probabilità 1, mentre per ogni $j = 1, \dots, 5$ la transizione $P_5 \rightarrow P_j$ ha probabilità $1/5$.

1) Scrivere la matrice stocastica $P(i, j)$ associata a X_n .

2) Mostrare che P è regolare

3) Calcolare la misura invariante e descrivere il limite di $P^n(i, j)$ ($n \rightarrow \infty$) per ogni i, j .

Soluzione Esercizio 1:

La catena ha spazio degli stati $S = \{1, 2, \dots, 6\}$. Notiamo che X_n , è necessariamente non-crescente quindi la matrice P associata soddisfa $P(i, j) = 0$ se $i < j$. Inoltre si calcola $P(i, i) = (6 - i + 1)/6$ per ogni $i \in S$ (ci sono $6 - i + 1$ facce del dado maggiori o uguali a i). Questo mostra anche il fatto che 1 è uno stato assorbente, ossia tale che $P(1, 1) = 1$. Per le altre transizioni abbiamo $P(i, j) = 1/6$ per ogni $j < i$. La matrice non è irriducibile poiché $P^n(1, j) = 0$ per ogni n se $j > 1$. La prob. $p_{2,n}$ coincide con la prob. che non sia mai uscito né 1 né 2 su n lanci. Quindi $p_{2,n} = (2/3)^n$.

Soluzione Esercizio 2:

Gli stati 1 e 3 sono assorbenti. Dallo stato 2 si salta in 1 o in 3 con prob. ε e si resta in 2 con prob. $1 - 2\varepsilon$. La catena non è irriducibile poiché c'è uno stato assorbente. Per ogni $n \in \mathbb{N}$ abbiamo $P^n(1, j) = 0$ se $j \neq 1$ e $P^n(1, 1) = 1$. Analogamente $P^n(3, j) = 0$ se $j \neq 3$ e $P^n(3, 3) = 1$. Per essere nello stato 2 al tempo n è necessario essere stati nello stato 2 in tutti i tempi precedenti e quindi $P^n(2, 2) = (1 - 2\varepsilon)^n \rightarrow 0$. Infine, $P^n(2, 1) + P^n(2, 3) = 1 - P^n(2, 2) \rightarrow 1$ e per simmetria $P^n(2, 1) = P^n(2, 3) \rightarrow \frac{1}{2}$. Passiamo alle misure invarianti. Una misura μ invariante deve soddisfare

$$\sum_{i=1}^3 \mu(i)P(i, j) = \mu(j), \quad j = 1, 2, 3.$$

Precisamente si deve avere $\mu(1) + \varepsilon\mu(2) = \mu(1)$, $(1 - 2\varepsilon)\mu(2) = \mu(2)$, $\varepsilon\mu(2) + \mu(3) = \mu(3)$. Se $\varepsilon \in (0, 1/2)$ queste identità sono equivalenti a richiedere $\mu(2) = 0$. Allora μ è invariante se e solo se $\mu(2) = 0$.

Soluzione Esercizio 3:

Se $i = K$ allora $P(K, K) = 1$ implica che $P^n(K, K) = 1$ per ogni n . Se $i \neq K$ allora $P^n(i, K)$ è la prob. che la passeggiata partita in i al tempo 0 sia in K al tempo n . Se X_n è la catena di Markov associata a P , allora

$$P^n(i, K) = \mathbb{P}(X_n = K \mid X_0 = i).$$

Sia τ il tempo di primo arrivo in K per la passeggiata aleatoria X_n . Poiché una volta arrivata in K la passeggiata si ferma in K abbiamo che $\{\tau \leq n\} = \{X_n = K\}$ per ogni n . Allora

$$P^n(i, K) = \mathbb{P}(\tau \leq n \mid X_0 = i) = 1 - \mathbb{P}(\tau > n \mid X_0 = i).$$

Non è difficile vedere che $\mathbb{P}(\tau > n \mid X_0 = i) \rightarrow 0$ esponenzialmente veloce quando $n \rightarrow \infty$. In effetti, per qualunque i , se esiste una successione di almeno K passi a destra consecutivi entro il tempo n allora sicuramente $\tau \leq n$. Poiché in qualunque punto la probabilità di salto a destra è $1/2$ allora τ è dominato per esempio da $K\sigma$

dove σ è una v.a. geometrica di parametro 2^{-K} (vedi anche soluzioni esercizi con martingale per argomenti analoghi). Allora per ogni i :

$$\mathbb{P}(\tau > n \mid X_0 = i) \leq \mathbb{P}(\sigma > n/K) = (1 - 2^{-K})^{\lceil \frac{n}{K} \rceil} \leq e^{-\delta(n-1)},$$

per un $\delta > 0$ (per esempio $\delta = -\frac{\log(1-2^{-K})}{K}$). In particolare, $P^n(i, K) \rightarrow 1$.

Sia ν una misura invariante:

$$\sum_{i=0}^K \nu(i)P(i, j) = \nu(j), \quad j = 0, \dots, K.$$

In particolare, $\nu(K) = \frac{1}{2}\nu(K-1) + \nu(K)$ e quindi $\nu(K-1) = 0$. Ma si ha anche $\nu(K-1) = \frac{1}{2}\nu(K-2)$, da cui $\nu(K-2) = 0$. Inoltre $\nu(K-2) = \frac{1}{2}\nu(K-3) + \frac{1}{2}\nu(K-1)$, da cui $\nu(K-3) = 0$. Ripetendo l'argomento fino a 0 si ottiene $\nu(i) = 0$ per ogni $i = 0, 1, \dots, K-1$. Quindi $\nu = \delta_K$ ($\nu(K) = 1$ e $\nu(i) = 0$ per ogni $i = 0, 1, \dots, K-1$) è l'unica misura invariante.

Lo stesso risultato si poteva ottenere anche così: se ν è invariante allora $\nu = \nu P^n$ per ogni n . Ma $P^n(i, K) \rightarrow 1$ per $n \rightarrow \infty$ e quindi $\nu P^n \rightarrow \delta_K$. Allora $\nu = \delta_K$.

Soluzione Esercizio 4:

Abbiamo $S = S_1 \cup S_0$ dove $S_1 := \{1, 2, \dots, K\}$ e lo stato $S_0 := \{0\}$ è diverso dagli altri. Una volta entrata in S_1 la catena non esce da S_1 . Da S_0 passa a S_1 con probabilità $1 - \varepsilon$. Notiamo che la catena non è irriducibile poiché da S_1 non si può uscire.

Essere in S_0 al tempo n equivale a non essere mai usciti da S_0 per n passi. Poiché a ogni passo questo avviene con prob. ε allora

$$P^n(0, 0) = \varepsilon^n, \quad n = 1, 2, \dots$$

Inoltre, se $i \neq 0$ allora $P^n(i, 0) = 0$ per ogni n .

Osserviamo che $P(i, j) = \frac{1}{K}$ per ogni $i, j \in S_1$ implica $P^n(i, j) = \frac{1}{K}$ per ogni $i, j \in S_1$ per ogni n . Infatti per ogni $i, j \in S_1$:

$$P^n(i, j) = \sum_{\ell=1}^K P^{n-1}(i, \ell)P(\ell, j) = \frac{1}{K} \sum_{\ell=1}^K P^{n-1}(i, \ell) = \frac{1}{K}(1 - P^{n-1}(i, 0)) = \frac{1}{K}.$$

Allora dobbiamo mostrare solo $P^n(0, j) \rightarrow \frac{1}{K}$ per ogni $j \in S_1$. Scriviamo, per $j \in S_1$:

$$\begin{aligned} P^n(0, j) &= \sum_{\ell=0}^K P^{n-1}(0, \ell)P(\ell, j) = P^{n-1}(0, 0)P(0, j) + \sum_{\ell=1}^K P^{n-1}(0, \ell)P(\ell, j) \\ &= \varepsilon^{n-1} \frac{1 - \varepsilon}{K} + \frac{1}{K} \sum_{\ell=1}^K P^{n-1}(0, \ell). \end{aligned}$$

Ma $\sum_{\ell=1}^K P^{n-1}(0, \ell) = 1 - P^{n-1}(0, 0) = 1 - \varepsilon^{n-1}$. Allora $P^n(0, j) \rightarrow \frac{1}{K}$, $n \rightarrow \infty$, se $j \in S_1$.

Passiamo alle misure invarianti. Se ν è una misura invariante allora $\nu = \nu P^n$ per ogni n . Chiamiamo μ_1 la misura $\mu_1(i) = 1/K$ se $i \in S_1$ e $\mu_1(0) = 0$. Allora quanto visto sopra implica che per ogni i e j si ha $P^n(i, j) \rightarrow \mu_1(j)$. Allora per ogni ν si ha $\nu P^n \rightarrow \mu_1$ e quindi μ_1 è l'unica misura invariante.

Soluzione Esercizio 5:

Si ha

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{5} & \frac{1}{5} & \frac{1}{5} & \frac{1}{5} & \frac{1}{5} \end{pmatrix}$$

P è regolare, infatti $P^2(i, j) > 0$ per ogni i, j come si verifica facilmente. Se ν è invariante allora

$$\nu(j) = \sum_{i=1}^5 \nu(i)P(i, j) = \frac{1}{5} \nu(5), \quad j = 1, 2, 3, 4.$$

Dunque $\nu(1) = \dots = \nu(4) = \frac{1}{5} \nu(5)$ e richiedendo $\sum_{i=1}^5 \nu(i) = 1$ si ha $\nu(\frac{1}{9}, \frac{1}{9}, \frac{1}{9}, \frac{1}{9}, \frac{5}{9})$. La misura invariante soddisfa inoltre, grazie al teorema ergodico per catene regolari:

$$P^n(i, j) \rightarrow \nu(j)$$

per ogni i, j . In particolare, ν è l'unica misura invariante.