Homework1 Rostagno

295706

November 20, 2024

• Esercizio 1: La fotocamera scatta foto con un processo di Poisson con tasso $\lambda=6$ foto orarie. Durante le 100 ore di durata della batteria vengono scattate $6\cdot 100=600$ foto. Di queste 600 foto solo i $\frac{2}{5}$ sono di buona qualità, quindi $600\cdot \frac{2}{5}=240$ foto di buona qualità ogni 100 ore. Un anno ha $365\cdot 24=8760$ ore.

Indichiamo con T il tempo medio di un ciclo del rover (tempo di operatività più tempo di ricarica), avremo quindi T = 100 + 20 ore.

Adesso calcoliamo quanti cicli vengono fatti in un anno: $\frac{8760}{120} = 73$ cicli all'anno. In un anno verranno quindi scattate $73 \cdot 240 = 17520$ foto di buona qualità.

Infine ci basta dividere il numero totale di foto di buona qualità per il numero di ore in un anno e otteniamo: $\frac{17520}{8760} = 2$ foto di buona qualità all'ora

Essendo un processo di Poisson si poteva anche risolvere facendo:

$$\frac{6 \cdot 100 \cdot \frac{2}{5}}{100 + 20} = \frac{240}{120} = 2$$

- Esercizio 2: Procediamo a scrivere le tre variabili aleatorie relative al tempo di creazione di un pezzo al minuto, sapendo che la media di una variabile aleatoria esponenziale è $E[X] = \frac{1}{\lambda}$:
 - $-T_A \sim exp(\frac{1}{5})$
 - $-T_B \sim exp(\frac{1}{10})$
 - $-T_C \sim exp(\frac{1}{20})$
 - a) Il tasso complessivo di produzione è: $\lambda = \frac{1}{5} + \frac{1}{10} + \frac{1}{20} = \frac{7}{20} \text{ pezzi al minuto.}$ Avremo quindi $\frac{7}{20} \cdot 60 = 21$ pezzi all'ora. Dobbiamo quindi calcolare P(X > 10) dove $X \sim \text{Poisson}(21)$. Si può scrivere come $1 P(x \le 10)$ che fa 0.9937.
 - b) Per produrre il primo pezzo abbiamo $T \sim exp(\frac{7}{20})$ che deve essere superiore a 15 minuti, quindi: $P(T>15)=e^{-\frac{7}{20}\cdot 15}=e^{-5.25}$. La probabilità che Bob sia il primo a finire il primo pezzo è $\frac{0.1}{0.2+0.1+0.05}=\frac{0.1}{0.35}=0.2857$
 - c) Dobbiamo calcolare la probabilità che Bob sia il primo a finire sapendo che impiega più di 15 minuti, avremo dunque: $P(I=B\mid V>15) = \frac{P(V>15,I=B)}{P(V>15)}$ P(V>15,I=B) = P(V>15)P(I=B) Dove $V\sim exp(\frac{7}{20})$ e P(I=B) sarebbe la probabilità che che Bob sia il primo a finire. Di conseguenza come risultato avremo che $P(I=B\mid V>15) = P(I=B) = \frac{0.1}{0.35} = 0.2857$
 - d) Sapendo già che Bob è la persona che produrrà il primo pezzo, dobbiamo calcolare la probabilità che Bob impieghi più di 15 minuti a crearlo:

$$P(T_B > 15) = e^{-0.1 \cdot 15} = 0.2231$$

• Esercizio 3:

Primo script che simula fino a che 500 salti non siano stati eseguiti.

```
rm(list = ls())
set.seed(295706)
jumps_max<-500 #numero max salti
t<-0 #tempo iniziale
jumps<-0 #contatore salti
jump_times1 <- c()</pre>
lambda_func <- function(t) { #funzione lamda</pre>
 100/(t+1)
}
while (jumps<jumps_max) {#ripeto finchè non ottengo 500 salti
 lambda_max <- lambda_func(t) #calcolo il massimo valore landa per il ter</pre>
 tau <- rexp(1, rate = lambda_max) #calcolo un incremento del tempo tram:
 t <- t + tau
 u <- runif(1) #campione uniforme</pre>
 if (u < lambda_func(t) / lambda_max) {#condizione accetto o rifiuto
  jumps <- jumps + 1
 jump_times1 <- c(jump_times1, t)</pre>
 }
}
```

Secondo script che simula fino al raggiungimento del tempo 150.

```
max_time<-150
t <- 0
jump_times2 <- c()
while (t < max_time) {
  lambda_max <- lambda_func(t)
  tau <- rexp(1, rate = lambda_max)
  t <- t + tau
  if (t > max_time) { #interrompo se supero il t max
   break
  }
  u <- runif(1)
  if (u < lambda_func(t) / lambda_max) {
   jump_times2 <- c(jump_times2, t)
  }</pre>
```

• Esercizio 4:

- a) Osservando la matrice di transizione e disegnando il grafo, si può osservare che: gli stati $\{1,2,3\}$ sono transienti poichè hanno una probabilità non nulla di non tornare mai più su loro stessi, mentre gli stati $\{4,5\}$ sono ricorrenti in quanto sono strettamente collegati tra loro.
- b) T è uno stopping time per la catena di Markov poichè verifica la propietà dello stopping time ovvero:
 Nel nostro caso abbiamo T definito come la "prima visita" dello stato 1, la quale può essere decisa osservando gli stati presenti e passati e non quelli futuri.
 Abbiamo quindi soddisfatto la definizione di stopping time.
- c) Dobbiamo calcolare la probabilità che, dopo aver raggiunto per la prima volta lo stato 1, la catena si trovi nello stato 5 al passo successivo. Basta osservare la matrice di transizione nel punto (1,5) e vedere che la probabilità è 0.7, quindi:

$$P(X_{T+1} = 5 \mid X_T = 1) = 0.7$$

- d) Dobbiamo calcolare $P_1(U < \infty)$, che rappresenta la probabilità che U sia finito, cioè che ci sia un ultimo tempo in cui la catena visita uno degli stati $\{1,2,3\}$. Dopo il tempo U la catena non visiterà mai più gli stati $\{1,2,3\}$. Abbiamo quindi: $P_1(U < \infty) = P(U \text{ sia finito} \mid X_2 = 1)$
 - $P_1(U < \infty) = P(Usia finito \mid X_0 = 1).$
 - Siccome gli stati $\{1,2,3\}$ sono transienti, esiste una probabilità non nulla che la catena passi da questi stati agli stati $\{4,5\}$ che sono ricorrenti, cioè non è più possibile visitare gli stati $\{1,2,3\}$. In definitiva la soluzione è:

$$P_1(U<\infty)=1$$

- e) U non è uno stopping time poichè il valore U=n indica l'ultima volta che la catena si trova in $\{1,2,3\}$ ma per capire se fermarsi o no dobbiamo sapere se lo stato futuro della catena sia 4 o 5. Di conseguenza non rispettiamo la definizione di stopping time di osservare solo valori presenti o passati.
- f) Considerando che U è l'ultimo istante in cui la catena è in uno degli stati $\{1, 2, 3\}$ e sapendo che in questo ultimo istante siamo

nello stato 1, dobbiamo calcolare la probabilità che nell'istante successivo la catena sia nello stato 5. Di conseguenza come nel spiegato nel punto c), otteniamo:

$$P(X_{U+1} = 5 \mid X_U = 1) = 0.7$$

g) $P_1(U \le 6) = P(U = 1) + P(U = 2) + P(U = 3) + P(U = 4) + P(U = 5) + P(U = 6)$ dove ogni probabilità $P(U = k) = P(\text{la catena sia in } \{1, 2, 3\} \text{al passo k}) \cdot P(\text{la catena sia in } \{4, 5\} \text{ al passo k} + 1)$ Siccome U rappresenta il valore massimo n per cui ci si trovi ancora in $\{1, 2, 3\}$, vuol dire che al passo n+1 si deve trovare in $\{4, 5\}$. Per calcolare le probabilità dopo n passi basta elevare a potenza la matrice di transizione P^n . Calcolando i vari valori ho ottenuto: $P_1(U \le 6) = 0.5370$

• Esercizio 5:

a) Disegnando il grafo notiamo che indipendentemente dallo stato di partenza, la catena torna sempre allo stato 0 con probabilità 1. Lo stato 0 è collegato ad ogni stato con probabilità p_x , quindi ogni stato ha sempre almeno una probabilità p_x di essere visitato. Questo rende tutti gli stati ricorrenti.

Per determinare se gli stati sono positivi ricorrenti, dobbiamo valutare se il tempo medio di ritorno allo stato 0 è finito. Il tempo medio di ritorno a 0 dipende dal valore atteso del nuovo stato selezionato dopo ogni visita a 0. Ogni volta che la catena arriva a 0, "riparte" in uno stato x con probabilità p_x . Il tempo atteso per tornare a 0 è dato dal valore atteso di x, cioè:

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x$$

In conclusione, se $\sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x < \infty$, allora il tempo medio di ritorno a 0 è finito, e lo stato 0 (e di conseguenza tutti gli altri stati) è positivamente ricorrente. Altrimenti sono null ricorrenti.

b) Dobbiamo calcolare la frequenza di quante volte uno stato y viene visitato in un numero di passi tendente ad infinito. Sappiamo inoltre che siccome $\sum_{x\in\mathbb{N}} xp_x < \infty$, tutti gli stati sono positivi ricorrenti. Conosciamo anche il teorema:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{N_n(y)}{n} = \frac{1}{\mathbb{E}_y[T_y]}.$$

Nel nostro caso, siccome la catena torna sempre a zero, possiamo calcolare la probabilità di transizione verso lo stato y con $x \geq y$ come:

$$\sum_{x=y}^{\infty} p_x.$$

Dove x sono gli stati superiori a y ma sapendo che ritornano a 0 con probabilità 1, passeranno per y.

Per uno stato specifico y la frequenza a lungo termine è la probabilità di trovarsi in y rispetto al tempo medio di ritorno, quindi:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\sum_{m=1}^{n} 1\{X_m = y\}}{n} = \frac{\sum_{x=y}^{\infty} p_x}{\sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x}$$

c) Abbiamo precedentemente dimostrato che:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\sum_{m=1}^{n} 1\{X_m = y\}}{n} = \frac{\sum_{x=y}^{\infty} p_x}{\sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x}$$

In questo caso però $\sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x = \infty$.

Cioè la catena trascorre in media un tempo infinito prima di tornare a uno stato specifico. Di conseguenza la frequenza limite di visita a ciascuno stato sarà 0. Questo significa che anche se gli stati sono ricorrenti, il numero di visite ad uno specifico stato cresce più lentamente del numero totale di passi di passi n. In conclusione abbiamo:

$$\lim_{n\to\infty} \frac{\sum_{m=1}^n 1\{X_m = y\}}{n} = 0$$

d) Dobbiamo calcolare la frequenza a lungo termine delle visite agli stati che sono maggiore o uguali a 100, ovvero stiamo cercando la probabilità limite di essere in uno stato $X_m \geq 100$ quando n diventa molto grande, sapendo che il tempo medio di ritorno a 0 è finito $(\sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x < \infty)$.

Sappiamo che la probabilità di trovarsi in uno stato $x \geq 100$ dipende dal numero medio di passi che la catena trascorre in ogni stato $x \geq 100$ e dalla somma delle probabilità p_x di partire da uno stato $x \geq 100$. Osserviamo che se la catena si trova in uno stato $x \geq 100$ trascorrerà x - 99 passi in quegli stati. Otteniamo quindi che il tempo medio trascorso negli stati $x \geq 100$ in un ciclo completo (da 0 a 0) è:

$$\sum_{x=100}^{\infty} (x - 99) p_x$$

In conclusione possiamo dire:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\sum_{m=1}^{n} 1\{X_m \ge 100\}}{n} = \frac{\sum_{x=100}^{\infty} (x - 99)p_x}{\sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x}$$

e) Siccome abbiamo $\sum_{x \in \mathbb{N}} x p_x = \infty$, la catena è null ricorrente. Di conseguenza non possiamo più applicare il teorema ergodico. Questo implica che la frequenza a lungo termine di visita agli stati $x \geq 100$ tenderà a 1, perché il tempo medio trascorso negli stati $x \leq 100$ diventa trascurabile rispetto a quello trascorso negli stati $x \geq 100$. Abbiamo quindi:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\sum_{m=1}^{n} 1\{X_m \ge 100\}}{n} = 1$$