

# Probabilità e Processi Stocastici (455AA)

## Lezione 15

Dario Trevisan – <https://web.dm.unipi.it/trevisan>

10/11/2025

## **Distribuzioni invarianti**

# Richiami sulle distribuzioni invarianti

- ▶  $\mu \in \mathbb{R}^E$  tale che  $\mu = \mu Q$  per catene (o  $\mu L = 0$  per processi a salti)

# Richiami sulle distribuzioni invarianti

- ▶  $\mu \in \mathbb{R}^E$  tale che  $\mu = \mu Q$  per catene (o  $\mu L = 0$  per processi a salti)
- ▶ distribuzione iniziale invariante  $\Leftrightarrow$  processo stazionario

# Richiami sulle distribuzioni invarianti

- ▶  $\mu \in \mathbb{R}^E$  tale che  $\mu = \mu Q$  per catene (o  $\mu L = 0$  per processi a salti)
- ▶ distribuzione iniziale invariante  $\Leftrightarrow$  processo stazionario
- ▶ Teorema di esistenza: se  $E$  finito, esiste sempre almeno una distribuzione invariante.

# Classificazione degli stati

Data una matrice di transizione  $Q$ , si dice che lo stato  $y \in E$  è **accessibile** (o raggiungibile) da  $x \in E$  se esiste un cammino  $\gamma = (x_0 \rightarrow x_1 \rightarrow \dots \rightarrow x_n)$  con  $x_0 = x$  e  $x_n = y$  e peso strettamente positivo:

$$Q_\gamma = \prod_{k=1}^n Q_{x_{k-1}x_k} > 0.$$

- Nel caso di una matrice di intensità di salto  $L$ , il peso  $Q_\gamma$  va sostituito con

$$L_\gamma = \prod_{k=1}^n L_{x_{k-1}x_k}.$$

# Classificazione degli stati

Data una matrice di transizione  $Q$ , si dice che lo stato  $y \in E$  è **accessibile** (o raggiungibile) da  $x \in E$  se esiste un cammino  $\gamma = (x_0 \rightarrow x_1 \rightarrow \dots \rightarrow x_n)$  con  $x_0 = x$  e  $x_n = y$  e peso strettamente positivo:

$$Q_\gamma = \prod_{k=1}^n Q_{x_{k-1}x_k} > 0.$$

- ▶ Nel caso di una matrice di intensità di salto  $L$ , il peso  $Q_\gamma$  va sostituito con

$$L_\gamma = \prod_{k=1}^n L_{x_{k-1}x_k}.$$

- ▶  $Q_{xy}^n$  è la somma dei pesi di tutti i cammini lunghi  $n$  che collegano  $x$  a  $y$ :  $y$  è raggiungibile da  $x$  se esiste  $n \geq 1$  tale che  $Q_{xy}^n > 0$ .

Se  $y \in E$  è raggiungibile da  $x \in E$ , e  $z \in E$  è raggiungibile da  $y$ , allora  $z$  è raggiungibile da  $x$ .

- Non è detto che anche  $x$  sia raggiungibile da  $y$ : se questo appunto non accade, lo stato  $x$  è detto **transitorio**: uno stato transitorio è tale che esista  $y$  raggiungibile da  $x$  ma  $x$  non è raggiungibile da  $y$ .



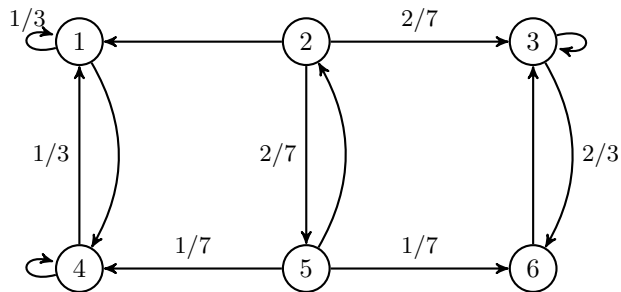
Se  $y \in E$  è raggiungibile da  $x \in E$ , e  $z \in E$  è raggiungibile da  $y$ , allora  $z$  è raggiungibile da  $x$ .

- ▶ Non è detto che anche  $x$  sia raggiungibile da  $y$ : se questo appunto non accade, lo stato  $x$  è detto **transitorio**: uno stato transitorio è tale che esista  $y$  raggiungibile da  $x$  ma  $x$  non è raggiungibile da  $y$ .
- ▶ Se  $x$  non è transitorio, è detto **ricorrente**.

Se  $y \in E$  è raggiungibile da  $x \in E$ , e  $z \in E$  è raggiungibile da  $y$ , allora  $z$  è raggiungibile da  $x$ .

- ▶ Non è detto che anche  $x$  sia raggiungibile da  $y$ : se questo appunto non accade, lo stato  $x$  è detto **transitorio**: uno stato transitorio è tale che esista  $y$  raggiungibile da  $x$  ma  $x$  non è raggiungibile da  $y$ .
- ▶ Se  $x$  non è transitorio, è detto **ricorrente**.
- ▶ Se l'insieme degli stati  $E$  è finito, non possono essere tutti transitori, deve esserci almeno uno stato ricorrente.

## Un esempio



Un sottoinsieme  $C \subseteq E$  di stati è detto **classe chiusa** se, per ogni  $x \in C$  e  $y \in E$  raggiungibile da  $x$ , anche  $y \in C$ .

- ▶ Una classe chiusa  $C$  è detta **irriducibile** se non contiene altre classi chiuse  $C' \subseteq C$  (diverse dai casi banali  $C' = \emptyset$  oppure  $C' = C$  stessa).

Un sottoinsieme  $C \subseteq E$  di stati è detto **classe chiusa** se, per ogni  $x \in C$  e  $y \in E$  raggiungibile da  $x$ , anche  $y \in C$ .

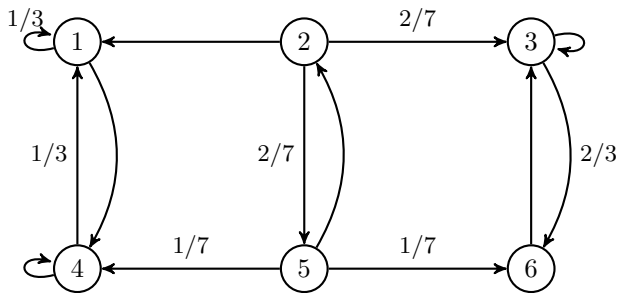
- ▶ Una classe chiusa  $C$  è detta **irriducibile** se non contiene altre classi chiuse  $C' \subseteq C$  (diverse dai casi banali  $C' = \emptyset$  oppure  $C' = C$  stessa).
- ▶ La matrice  $Q$  (oppure  $L$ ) è detta **irriducibile** se tutto l'insieme degli stati  $E$  è una classe chiusa irriducibile.

Da uno stato in una classe chiusa non è possibile raggiungere stati al di fuori di essa (mentre è possibile entrarvi)

- ▶ una classe chiusa è irriducibile quando da ogni stato in essa si può raggiungere qualsiasi altro stato in essa.

Da uno stato in una classe chiusa non è possibile raggiungere stati al di fuori di essa (mentre è possibile entrarvi)

- ▶ una classe chiusa è irriducibile quando da ogni stato in essa si può raggiungere qualsiasi altro stato in essa.
- ▶ Data una classe chiusa è ben definita la *restrizione* della matrice  $Q$  su  $C \times C$ , perché  $Q_{x \rightarrow y} = 0$  per  $x \in C$  e  $y \notin C$ , e quindi  $(Q_{x \rightarrow y})_{y \in C}$  sono densità discrete di probabilità (la somma delle righe vale ancora 1). Un ragionamento analogo vale nel caso di matrici di intensità di salto  $L$ .





## Il teorema di unicità

Sia  $Q$  una matrice di transizione (oppure  $L$  di intensità di salto) irriducibile su un insieme di stati  $E$  finito. Allora esiste una e una sola distribuzione invariante.

# Classificazione delle distribuzioni invarianti

Se  $E$  è finito, si può sempre partizionare in insiemi a due a due disgiunti

$$E = \{\text{stati transitori}\} \cup C^1 \cup C^2 \cup \dots \cup C^k,$$

dove le  $C^i$  sono classi chiuse irriducibili.

- Consideriamo la restrizione di  $Q$  su ciascuna classe chiusa irriducibile  $C^i$ : esiste una e una sola distribuzione invariante associata  $\mu^i$ ,

# Classificazione delle distribuzioni invarianti

Se  $E$  è finito, si può sempre partizionare in insiemi a due a due disgiunti

$$E = \{\text{stati transitori}\} \cup C^1 \cup C^2 \cup \dots \cup C^k,$$

dove le  $C^i$  sono classi chiuse irriducibili.

- ▶ Consideriamo la restrizione di  $Q$  su ciascuna classe chiusa irriducibile  $C^i$ : esiste una e una sola distribuzione invariante associata  $\mu^i$ ,
- ▶ Si può dimostrare (non lo faremo) che **tutte** le distribuzioni invarianti sono ottenibili come combinazioni

$$\mu = \alpha_1 \mu^1 + \alpha_2 \mu^2 + \dots + \alpha_k \mu^k,$$

dove  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \in [0, 1]$  sono tali che

$$\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k = 1.$$

# Classificazione delle distribuzioni invarianti

Se  $E$  è finito, si può sempre partizionare in insiemi a due a due disgiunti

$$E = \{\text{stati transitori}\} \cup C^1 \cup C^2 \cup \dots \cup C^k,$$

dove le  $C^i$  sono classi chiuse irriducibili.

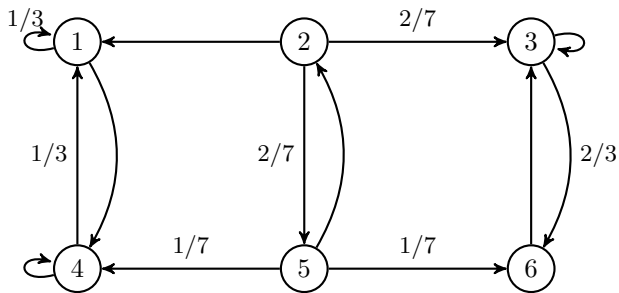
- ▶ Consideriamo la restrizione di  $Q$  su ciascuna classe chiusa irriducibile  $C^i$ : esiste una e una sola distribuzione invariante associata  $\mu^i$ ,
- ▶ Si può dimostrare (non lo faremo) che **tutte** le distribuzioni invarianti sono ottenibili come combinazioni

$$\mu = \alpha_1 \mu^1 + \alpha_2 \mu^2 + \dots + \alpha_k \mu^k,$$

dove  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \in [0, 1]$  sono tali che

$$\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k = 1.$$

- ▶ In particolare ogni distribuzione invariante è nulla sugli stati transitori.



# Teorema di esistenza

Se l'insieme degli stati  $E$  di una catena di Markov (o processo di Markov a salti) è finito allora esiste sempre almeno una distribuzione invariante  $\mu$ .

# Dimostrazione

Vediamo la dimostrazione nel caso delle catene di Markov.

- ▶ Si consideri una qualsiasi densità discreta  $\mu_0$  (come vettore riga).

# Dimostrazione

Vediamo la dimostrazione nel caso delle catene di Markov.

- ▶ Si consideri una qualsiasi densità discreta  $\mu_0$  (come vettore riga).
- ▶ Se  $\mu_0$  è la densità marginale di una catena di Markov  $(X_n)_n$  al tempo  $n = 0$ , la densità marginale al tempo  $k = 0, 1, 2, \dots$ , è

$$\mu_0 Q^k.$$



# Dimostrazione

Vediamo la dimostrazione nel caso delle catene di Markov.

- ▶ Si consideri una qualsiasi densità discreta  $\mu_0$  (come vettore riga).
- ▶ Se  $\mu_0$  è la densità marginale di una catena di Markov  $(X_n)_n$  al tempo  $n = 0$ , la densità marginale al tempo  $k = 0, 1, 2, \dots$ , è

$$\mu_0 Q^k.$$

- ▶ Consideriamo le medie

$$\bar{\mu}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_0 Q^k,$$

# Dimostrazione

Vediamo la dimostrazione nel caso delle catene di Markov.

- ▶ Si consideri una qualsiasi densità discreta  $\mu_0$  (come vettore riga).
- ▶ Se  $\mu_0$  è la densità marginale di una catena di Markov  $(X_n)_n$  al tempo  $n = 0$ , la densità marginale al tempo  $k = 0, 1, 2, \dots$ , è

$$\mu_0 Q^k.$$

- ▶ Consideriamo le medie

$$\bar{\mu}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_0 Q^k,$$

- ▶ ciascuna  $\bar{\mu}_n$  è una densità discreta di probabilità (quindi un vettore a componenti in  $[0, 1]$  e a somma 1)

Per il caso vettoriale del teorema di Bolzano-Weierstrass, esiste una *sottosuccessione*  $\bar{\mu}_{n_k}$  con  $n_k \rightarrow \infty$  che converge ad un limite

$$\bar{\mu}_{\infty} = \lim_{k \rightarrow \infty} \bar{\mu}_{n_k},$$

ossia ogni componente del vettore  $\bar{\mu}_{n_k}$  converge alla corrispondente componente di  $\bar{\mu}_{\infty}$ .

- Anche il limite è una densità discreta di probabilità sugli stati  $E$ , perché ciascuna componente del vettore è in  $[0, 1]$ , essendo limiti di valori compresi tra 0 e 1, e la somma dei limiti delle componenti coincide con il limite della somma, che vale 1.

Per il caso vettoriale del teorema di Bolzano-Weierstrass, esiste una *sottosuccessione*  $\bar{\mu}_{n_k}$  con  $n_k \rightarrow \infty$  che converge ad un limite

$$\bar{\mu}_\infty = \lim_{k \rightarrow \infty} \bar{\mu}_{n_k},$$

ossia ogni componente del vettore  $\bar{\mu}_{n_k}$  converge alla corrispondente componente di  $\bar{\mu}_\infty$ .

- ▶ Anche il limite è una densità discreta di probabilità sugli stati  $E$ , perché ciascuna componente del vettore è in  $[0, 1]$ , essendo limiti di valori compresi tra 0 e 1, e la somma dei limiti delle componenti coincide con il limite della somma, che vale 1.
- ▶ Quindi, basta dimostrare che vale

$$\bar{\mu}_\infty = \bar{\mu}_\infty Q.$$

Per ogni  $n$ , si ha l'identità

$$\begin{aligned}\bar{\mu}_n Q &= \left( \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mu_0 Q^k \right) Q \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mu_0 Q^{k+1} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mu_0 Q^k + \frac{1}{n} (\mu_0 Q^{n+1} - \mu_0 Q) \\ &= \bar{\mu}_n + \frac{1}{n} (\mu_0 Q^{n+1} - \mu_0 Q).\end{aligned}$$

Al tendere di  $n \rightarrow \infty$ , il termine

$$\frac{1}{n} (\mu_0 Q^{n+1} - \mu_0 Q) \rightarrow 0$$

è infinitesimo al tendere di  $n \rightarrow \infty$ , perché le componenti del vettore  $\mu_0 Q^{n+1}$  sono comprese tra  $[0, 1]$ , e si divide per  $n$ . Ponendo  $n = n_k \rightarrow \infty$ , concludiamo quindi che  $\bar{\mu}_\infty$  è una distribuzione invariante.

## Il teorema di unicità

Sia  $Q$  una matrice di transizione (oppure  $L$  di intensità di salto) irriducibile su un insieme di stati  $E$  finito. Allora esiste una e una sola distribuzione invariante.

# Dimostrazione

Consideriamo solo il caso di matrice  $Q$  di transizione. Introduciamo la matrice

$$R = \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{\infty} 2^{-n} Q^n,$$

che è una matrice stocastica e grazie all'ipotesi di irriducibilità vale  $R_{xy} > 0$  per ogni  $x, y \in E$ .

► Se  $\mu$  è una distribuzione invariante per  $Q$ , vale l'identità

$$\mu R = \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{\infty} 2^{-n} \mu Q^n = \mu \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{\infty} 2^{-n} = \mu,$$

ossia  $\mu$  è distribuzione invariante anche per la matrice di transizione  $R$

Consideriamo una seconda distribuzione invariante  $\tilde{\mu}$  e scriviamo la seguente disuguaglianza:

$$\begin{aligned}\sum_{x \in E} |\mu_x - \tilde{\mu}_x| &= \sum_{x \in E} \left| \sum_{y \in E} \mu_y R_{yx} - \sum_{y \in E} \tilde{\mu}_y R_{yx} \right| \\&= \sum_{x \in E} \left| \sum_{y \in E} (\mu_y - \tilde{\mu}_y) R_{yx} \right| \\&\leq \sum_{x \in E} \sum_{y \in E} |\mu_y - \tilde{\mu}_y| R_{yx} \\&= \sum_{y \in E} |\mu_y - \tilde{\mu}_y| \sum_{x \in E} R_{yx} \\&= \sum_{y \in E} |\mu_y - \tilde{\mu}_y|.\end{aligned}$$

Poiché la prima e l'ultima espressione coincidono, devono essere tutte uguaglianze, in particolare quando si stima

$$\left| \sum_{y \in E} (\mu_y - \tilde{\mu}_y) R_{yx} \right| \leq \sum_{y \in E} |\mu_y - \tilde{\mu}_y| R_{yx}.$$



È noto che la disuguaglianza triangolare tra numeri reali

$$|\sum_i z_i| \leq \sum_i |z_i|$$

è una uguaglianza se e solo se hanno tutti lo stesso segno, ossia  $z_i \geq 0$  per ogni  $i$  oppure  $z_i \leq 0$  per ogni  $i$ .

► Supponiamo che valga, per ogni  $y \in E$ ,

$$(\mu_y - \tilde{\mu}_y)R_{yx} \geq 0,$$

essendo  $R_{yx} > 0$  si ottiene (dividendo) che  $\mu_y \geq \tilde{\mu}_y$  per ogni  $y \in E$ .

È noto che la disuguaglianza triangolare tra numeri reali

$$\left| \sum_i z_i \right| \leq \sum_i |z_i|$$

è una uguaglianza se e solo se hanno tutti lo stesso segno, ossia  $z_i \geq 0$  per ogni  $i$  oppure  $z_i \leq 0$  per ogni  $i$ .

- Supponiamo che valga, per ogni  $y \in E$ ,

$$(\mu_y - \tilde{\mu}_y)R_{yx} \geq 0,$$

essendo  $R_{yx} > 0$  si ottiene (dividendo) che  $\mu_y \geq \tilde{\mu}_y$  per ogni  $y \in E$ .

- Poiché sono entrambe densità di probabilità,

$$\sum_{y \in E} \mu_y = 1 = \sum_{y \in E} \tilde{\mu}_y,$$

ne segue che deve valere  $\mu_y = \tilde{\mu}_y$ .

# Classificazione delle distribuzioni invarianti

Se  $E$  è finito, si può sempre partizionare in insiemi a due a due disgiunti

$$E = \{\text{stati transitori}\} \cup C^1 \cup C^2 \cup \dots \cup C^k,$$

dove le  $C^i$  sono classi chiuse irriducibili.

- Consideriamo la restrizione di  $Q$  su ciascuna classe chiusa irriducibile  $C^i$ : esiste una e una sola distribuzione invariante associata  $\mu^i$ ,

# Classificazione delle distribuzioni invarianti

Se  $E$  è finito, si può sempre partizionare in insiemi a due a due disgiunti

$$E = \{\text{stati transitori}\} \cup C^1 \cup C^2 \cup \dots \cup C^k,$$

dove le  $C^i$  sono classi chiuse irriducibili.

- ▶ Consideriamo la restrizione di  $Q$  su ciascuna classe chiusa irriducibile  $C^i$ : esiste una e una sola distribuzione invariante associata  $\mu^i$ ,
- ▶ Si può dimostrare (non lo faremo) che **tutte** le distribuzioni invarianti sono ottenibili come combinazioni

$$\mu = \alpha_1 \mu^1 + \alpha_2 \mu^2 + \dots + \alpha_k \mu^k,$$

dove  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \in [0, 1]$  sono tali che

$$\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k = 1.$$

# Classificazione delle distribuzioni invarianti

Se  $E$  è finito, si può sempre partizionare in insiemi a due a due disgiunti

$$E = \{\text{stati transitori}\} \cup C^1 \cup C^2 \cup \dots \cup C^k,$$

dove le  $C^i$  sono classi chiuse irriducibili.

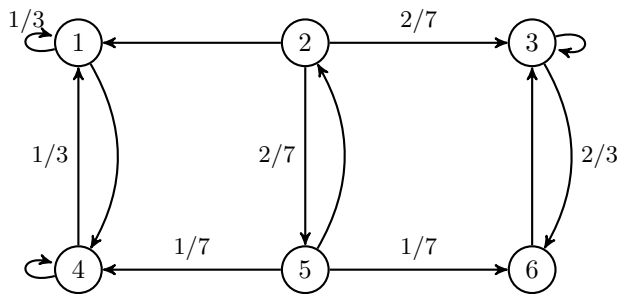
- ▶ Consideriamo la restrizione di  $Q$  su ciascuna classe chiusa irriducibile  $C^i$ : esiste una e una sola distribuzione invariante associata  $\mu^i$ ,
- ▶ Si può dimostrare (non lo faremo) che **tutte** le distribuzioni invarianti sono ottenibili come combinazioni

$$\mu = \alpha_1 \mu^1 + \alpha_2 \mu^2 + \dots + \alpha_k \mu^k,$$

dove  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \in [0, 1]$  sono tali che

$$\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k = 1.$$

- ▶ In particolare ogni distribuzione invariante è nulla sugli stati transitori.









## Catene regolari

## Sul limite di $Q^n$ per $n \rightarrow \infty$

Data una catena di Markov con matrice di transizione  $Q$  su un insieme di stati finito, quando esiste il limite

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (Q^n)_{ij}?$$

# Due sistemi di equazioni

- Troviamo dal primo sistema

$$Q^{\infty} = Q^{\infty} \cdot Q, \quad Q_{ij}^{\infty} = \sum_{k \in E} Q_{ik}^{\infty} Q_{kj}$$

ossia ogni riga di  $Q^{\infty}$  è una distribuzione invariante

# Due sistemi di equazioni

- Troviamo dal primo sistema

$$Q^\infty = Q^\infty \cdot Q, \quad Q_{ij}^\infty = \sum_{k \in E} Q_{ik}^\infty Q_{kj}$$

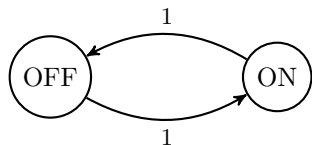
ossia ogni riga di  $Q^\infty$  è una distribuzione invariante

- e inoltre

$$Q^\infty = Q \cdot Q^\infty, \quad Q_{ij}^\infty = \sum_{k \in E} Q_{ik} Q_{kj}^\infty,$$

che permette di determinare completamente  $Q^\infty$ .

## Un esempio in cui il limite $Q^\infty$ non esiste



# Catene regolari

Sia  $Q$  una matrice di transizione di una catena di Markov su un insieme  $E$  di stati finito. Diciamo che  $Q$  (o la catena) è **regolare** se

- ▶ esiste  $n \in \mathbb{N}$  tale che la potenza  $Q^n$  abbia tutte entrate strettamente positive, ossia

$$(Q^n)_{ij} > 0 \quad \text{per ogni } i, j \in E.$$

# Catene regolari

Sia  $Q$  una matrice di transizione di una catena di Markov su un insieme  $E$  di stati finito. Diciamo che  $Q$  (o la catena) è **regolare** se

- ▶ esiste  $n \in \mathbb{N}$  tale che la potenza  $Q^n$  abbia tutte entrate strettamente positive, ossia

$$(Q^n)_{ij} > 0 \quad \text{per ogni } i, j \in E.$$

- ▶ Una catena è irriducibile se per ogni  $i, j \in E$  esiste un cammino di una lunghezza  $n$  che li collega, ossia  $(Q^n)_{ij} > 0$ .

# Catene regolari

Sia  $Q$  una matrice di transizione di una catena di Markov su un insieme  $E$  di stati finito. Diciamo che  $Q$  (o la catena) è **regolare** se

- ▶ esiste  $n \in \mathbb{N}$  tale che la potenza  $Q^n$  abbia tutte entrate strettamente positive, ossia

$$(Q^n)_{ij} > 0 \quad \text{per ogni } i, j \in E.$$

- ▶ Una catena è irriducibile se per ogni  $i, j \in E$  esiste un cammino di una lunghezza  $n$  che li collega, ossia  $(Q^n)_{ij} > 0$ .
- ▶ Nel caso di catena *regolare*, si richiede che la lunghezza  $n$  sia la stessa per tutti gli  $i, j \in E$  (anche quando  $i = j$ ).



# Catene regolari

Sia  $Q$  una matrice di transizione di una catena di Markov su un insieme  $E$  di stati finito. Diciamo che  $Q$  (o la catena) è **regolare** se

- ▶ esiste  $n \in \mathbb{N}$  tale che la potenza  $Q^n$  abbia tutte entrate strettamente positive, ossia

$$(Q^n)_{ij} > 0 \quad \text{per ogni } i, j \in E.$$

- ▶ Una catena è irriducibile se per ogni  $i, j \in E$  esiste un cammino di una lunghezza  $n$  che li collega, ossia  $(Q^n)_{ij} > 0$ .
- ▶ Nel caso di catena *regolare*, si richiede che la lunghezza  $n$  sia la stessa per tutti gli  $i, j \in E$  (anche quando  $i = j$ ).
- ▶ *Se la catena è regolare, allora è anche irriducibile*

# Un teorema

Sia  $Q$  una matrice di transizione *irriducibile* su un insieme di stati  $E$  finito. Allora esiste il limite

$$Q_{ij}^{\infty} = \lim_{n \rightarrow \infty} (Q^n)_{ij} \quad \text{per ogni } i, j \in E,$$

se e solo se  $Q$  è regolare.

- Se  $Q$  non è irriducibile, il limite esiste (per ogni  $i, j \in E$ ) se e solo se la catena ristretta a ciascuna classe chiusa irriducibile è regolare.

Come verificare che  $Q$  sia regolare?

- ▶ Una strategia è di moltiplicare  $Q$  per se stessa finché le componenti non sono tutte positive.

Come verificare che  $Q$  sia regolare?

- ▶ Una strategia è di moltiplicare  $Q$  per se stessa finché le componenti non sono tutte positive.
- ▶ Un metodo più veloce è di considerare solo le potenze di 2, ossia calcolare

$$Q^2 = Q \cdot Q, \quad Q^4 = Q^2 \cdot Q^2, \quad Q^8 = Q^4 \cdot Q^4, \quad \text{ecc.},$$

Come verificare che  $Q$  sia regolare?

- ▶ Una strategia è di moltiplicare  $Q$  per se stessa finché le componenti non sono tutte positive.
- ▶ Un metodo più veloce è di considerare solo le potenze di 2, ossia calcolare

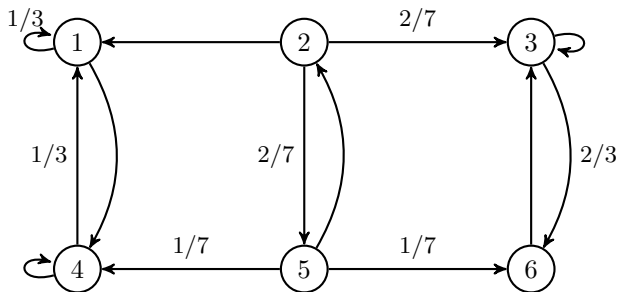
$$Q^2 = Q \cdot Q, \quad Q^4 = Q^2 \cdot Q^2, \quad Q^8 = Q^4 \cdot Q^4, \quad \text{ecc.},$$

- ▶ **Criterio di regolarità.** Sia  $Q$  una matrice di transizione *irriducibile* su un insieme di stati  $E$  finito. Se esiste (almeno) uno stato  $i \in E$  tale che  $Q_{ij} > 0$ , allora  $Q$  è anche *regolare*.

# Problema

Si consideri la catena di Markov  $(X_n)_n$  rappresentata in figura.

1. Classificare gli stati.
2. Determinare tutte le distribuzioni invarianti.
3. Supponendo che  $X_0 = 2$  determinare  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n = 1)$









## Problemi vari

## Problema 1

Si consideri una catena di Markov sugli stati  $E = \{1, 2, 3, 4, 5\}$  avente matrice di transizione

$$Q = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 0 & 0 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

1. Classificare gli stati, determinare tutte le classi chiuse (dire quali sono irriducibili).

## Problema 1

Si consideri una catena di Markov sugli stati  $E = \{1, 2, 3, 4, 5\}$  avente matrice di transizione

$$Q = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 0 & 0 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

1. Classificare gli stati, determinare tutte le classi chiuse (dire quali sono irriducibili).
2. Calcolare tutte le distribuzioni invarianti. La catena è regolare?

## Problema 1

Si consideri una catena di Markov sugli stati  $E = \{1, 2, 3, 4, 5\}$  avente matrice di transizione

$$Q = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 0 & 0 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

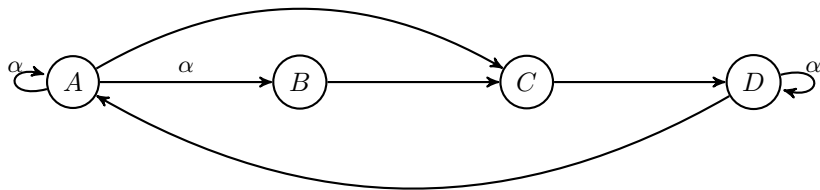
1. Classificare gli stati, determinare tutte le classi chiuse (dire quali sono irriducibili).
2. Calcolare tutte le distribuzioni invarianti. La catena è regolare?
3. Si supponga inizialmente che  $P(X_0 = i) \propto i$ . Avendo osservato  $X_3 = 3$ , determinare la stima di massimo a posteriori per  $X_0$ .





## Problema 2

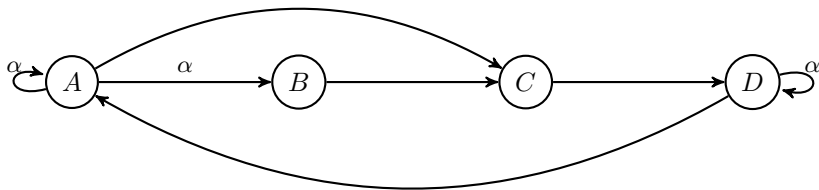
Si consideri la catena di Markov  $(X_n)_{n=0}^{\infty}$  con matrice di transizione in figura, dove  $\alpha \in [0, 1/2]$  è un parametro.



1. Al variare di  $\alpha$ , classificare gli stati, determinare le classi chiuse irriducibili della catena (dire se sono regolari), e calcolare le distribuzioni invarianti (come funzione di  $\alpha$ )

## Problema 2

Si consideri la catena di Markov  $(X_n)_{n=0}^{\infty}$  con matrice di transizione in figura, dove  $\alpha \in [0, 1/2]$  è un parametro.



1. Al variare di  $\alpha$ , classificare gli stati, determinare le classi chiuse irriducibili della catena (dire se sono regolari), e calcolare le distribuzioni invarianti (come funzione di  $\alpha$ )
2. Si supponga che la catena si stazionaria. Si osserva poi che  $X_4 \in \{C, D\}$  e  $X_5 = D$ . È possibile stimare  $\alpha$ ?







## Problema 3

Aldo partecipa al seguente gioco. Egli ha a davanti a sé tre urne, dall'esterno identiche, contenenti

- ▶ una ( $A$ ) 2 palline colorate di rosso,

Aldo ignora inizialmente però quale urna sia la  $A$ , quale la  $B$  e quale la  $C$ .

Aldo può effettuare due estrazioni in sequenza (anche eventualmente con rimpiazzo) scegliendo ogni volta l'urna che preferisce (nella seconda estrazione può tenere conto del colore estratto nella prima), e vince il gioco qualora abbia estratto due palline di colore diverso.

## Problema 3

Aldo partecipa al seguente gioco. Egli ha a davanti a sé tre urne, dall'esterno identiche, contenenti

- ▶ una ( $A$ ) 2 palline colorate di rosso,
- ▶ una ( $B$ ) 2 palline blu

Aldo ignora inizialmente però quale urna sia la  $A$ , quale la  $B$  e quale la  $C$ .

Aldo può effettuare due estrazioni in sequenza (anche eventualmente con rimpiazzo) scegliendo ogni volta l'urna che preferisce (nella seconda estrazione può tenere conto del colore estratto nella prima), e vince il gioco qualora abbia estratto due palline di colore diverso.

## Problema 3

Aldo partecipa al seguente gioco. Egli ha a davanti a sé tre urne, dall'esterno identiche, contenenti

- ▶ una ( $A$ ) 2 palline colorate di rosso,
- ▶ una ( $B$ ) 2 palline blu
- ▶ una ( $C$ ) contenente 1 pallina rossa e una blu.

Aldo ignora inizialmente però quale urna sia la  $A$ , quale la  $B$  e quale la  $C$ .

Aldo può effettuare due estrazioni in sequenza (anche eventualmente con rimpiazzo) scegliendo ogni volta l'urna che preferisce (nella seconda estrazione può tenere conto del colore estratto nella prima), e vince il gioco qualora abbia estratto due palline di colore diverso.

1. Supponendo che Aldo giochi la strategia “scelgo un’urna a caso ed estraggo con rimpiazzo due palline da tale urna’”, calcolare la probabilità che vinca il gioco.

1. Supponendo che Aldo giochi la strategia “scelgo un'urna a caso ed estraggo con rimpiazzo due palline da tale urna'”, calcolare la probabilità che vinca il gioco.
2. Supponendo che Aldo giochi la strategia “scelgo un'urna a caso ed estraggo senza rimpiazzo due palline da tale urna'”, calcolare la probabilità che vinca il gioco.

1. Supponendo che Aldo giochi la strategia “scelgo un’urna a caso ed estraggo con rimpiazzo due palline da tale urna’”, calcolare la probabilità che vinca il gioco.
2. Supponendo che Aldo giochi la strategia “scelgo un’urna a caso ed estraggo senza rimpiazzo due palline da tale urna’”, calcolare la probabilità che vinca il gioco.
3. Supponendo che Aldo giochi la strategia “scelgo un’urna a caso ed estraggo una pallina, poi estraggo la seconda pallina da una delle rimanenti due urne (scegliendo a caso tra queste)’”, calcolare la probabilità che vinca il gioco.







## Problema 4

Supponendo che le date dei compleanni siano distribuite uniformemente sui 365 giorni di un anno e persone diverse abbiano giorni di compleanno indipendenti tra loro:

1. Calcolare la probabilità che in un insieme di 3 persone almeno due festeggino il compleanno nello stesso giorno.

## Problema 4

Supponendo che le date dei compleanni siano distribuite uniformemente sui 365 giorni di un anno e persone diverse abbiano giorni di compleanno indipendenti tra loro:

1. Calcolare la probabilità che in un insieme di 3 persone almeno due festeggino il compleanno nello stesso giorno.
2. Calcolare la probabilità che in un insieme di 3 persone (diverse da te) almeno una festeggi il compleanno nel tuo stesso giorno.

## Problema 4

Supponendo che le date dei compleanni siano distribuite uniformemente sui 365 giorni di un anno e persone diverse abbiano giorni di compleanno indipendenti tra loro:

1. Calcolare la probabilità che in un insieme di 3 persone almeno due festeggino il compleanno nello stesso giorno.
2. Calcolare la probabilità che in un insieme di 3 persone (diverse da te) almeno una festeggi il compleanno nel tuo stesso giorno.
3. Rispondere alle domande precedenti sostituendo a 3 un numero  $n \geq 1$  qualsiasi di persone. Per quale  $n$  la probabilità del primo quesito diventa 1? e per il secondo quesito?



## Problema 5

Per  $k \in \{0, 1, 2\}$ , si consideri la funzione  $f_k(t)$  definita per  $t \in [0, \infty)$

$$f_k(t) = c_k t^k e^{-t}$$

e  $f_k(t) = 0$  per  $t < 0$ , dove  $c_k > 0$  è una costante opportuna.

1. Per ogni  $k \in \{0, 1, 2\}$ , determinare  $c_k$  in modo che  $f_k$  sia una densità continua di probabilità.

## Problema 5

Per  $k \in \{0, 1, 2\}$ , si consideri la funzione  $f_k(t)$  definita per  $t \in [0, \infty)$

$$f_k(t) = c_k t^k e^{-t}$$

e  $f_k(t) = 0$  per  $t < 0$ , dove  $c_k > 0$  è una costante opportuna.

1. Per ogni  $k \in \{0, 1, 2\}$ , determinare  $c_k$  in modo che  $f_k$  sia una densità continua di probabilità.
2. Per ogni  $k \in \{0, 1, 2\}$ , posta  $T_k$  una variabile aleatoria con densità  $f_k$ , calcolare il valor medio di  $T_k$ .



## Problema 5

Per  $k \in \{0, 1, 2\}$ , si consideri la funzione  $f_k(t)$  definita per  $t \in [0, \infty)$

$$f_k(t) = c_k t^k e^{-t}$$

e  $f_k(t) = 0$  per  $t < 0$ , dove  $c_k > 0$  è una costante opportuna.

1. Per ogni  $k \in \{0, 1, 2\}$ , determinare  $c_k$  in modo che  $f_k$  sia una densità continua di probabilità.
2. Per ogni  $k \in \{0, 1, 2\}$ , posta  $T_k$  una variabile aleatoria con densità  $f_k$ , calcolare il valor medio di  $T_k$ .
3. Sia  $K \in \{0, 1, 2\}$  una variabile con densità discreta  $P(K = k) \propto 1 + k$  e  $T$  una variabile tale che, sapendo  $K = k$ , ha densità  $f_k$ . Avendo osservato  $T \leq 1$ , fornire una stima di  $K$ .



