

TEOREMA CENTRALE DEL LIMITE (TCL)

Sia $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ una successione di v.a. i.i.d. con media μ e varianza $\sigma^2 > 0$. Allora, ponendo

$$\bar{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

$$\bar{Z}_n = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

Vale che

$$\bar{Z}_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{D}} Z \sim N(0, 1)$$

cioè

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_{\bar{Z}_n}(t) = \underline{F}(t) = \int_{-\infty}^t \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}y^2} dy$$

OSS.
1)

$$\mathbb{P}(a \leq \bar{Z}_n \leq b) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \Phi(b) - \Phi(a) =$$
$$= \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}y^2} dy$$

\bar{Z}_n ha approx legge $N(0, 1)$

$\bar{X}_n = \mu + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \bar{Z}_n$ ha legge approx $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

2) LGN: $\bar{X}_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathbb{P}} \mu$ con che velocità?

$$\mathbb{E}[|\bar{X}_n - \mu|] = \mathbb{E}\left[\frac{\sigma}{\sqrt{n}} |\bar{Z}_n|\right]$$

$$\approx \mathbb{E}\left[\frac{\sigma}{\sqrt{n}} |Z|\right] = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \int_{|x|}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2} dx$$
$$= \frac{2\sigma}{\sqrt{n}} \int_0^{+\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2} dx = \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi n}} \left[-e^{-\frac{1}{2}x^2}\right]_0^{+\infty} = \frac{\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi n}} = \frac{C}{\sqrt{n}}$$

DIM.

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{\bar{Z}_n}(t) = \Phi(t), \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

$$\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} M_{\bar{Z}_n}(t) = M_Z(t) = e^{\frac{1}{2}t^2}, \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

Per semplicità, supponiamo che $\mu = 0$ e $\sigma^2 = 1$.
 Chiamiamo M la funzione generatrice dei momenti
 di X_n .

Ricordiamo che

$$\begin{aligned} M(t) &= M(0) + M'(0)t + \frac{1}{2}M''(0)t^2 + o(t^2) \\ &= 1 + 0 + \frac{1}{2}t^2 + o(t^2) \\ &= 1 + \frac{1}{2}t^2 + o(t^2) \end{aligned}$$

$$M_{\bar{Z}_m}(t) = \mathbb{E}[e^{t\bar{Z}_m}] = (*)$$

$$\left(1 + \frac{a}{n}\right)^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} e^a$$

$$\bar{Z}_m = \frac{\bar{X}_m - \mu}{\sigma/\sqrt{m}} = \frac{\bar{X}_m}{\frac{1}{\sqrt{m}}} = \sqrt{m} \bar{X}_m = \frac{\bar{X}_1 + \dots + \bar{X}_m}{\sqrt{m}}$$

$$(*) = \mathbb{E}\left[e^{t\frac{X_1}{\sqrt{m}} + \dots + t\frac{X_m}{\sqrt{m}}}\right] =$$

$$= \mathbb{E}\left[e^{t\frac{X_1}{\sqrt{m}}}\dots e^{t\frac{X_m}{\sqrt{m}}}\right] = \mathbb{E}\left[e^{t\frac{X_1}{\sqrt{m}}}\right]\dots \mathbb{E}\left[e^{t\frac{X_m}{\sqrt{m}}}\right] =$$

X_1, \dots, X_m INDI.P.

ident. distn.

$$\stackrel{\leq}{\leftarrow} M\left(\frac{t}{\sqrt{m}}\right)\dots M\left(\frac{t}{\sqrt{m}}\right) = \left(M\left(\frac{t}{\sqrt{m}}\right)\right)^m =$$

$$= \left(1 + \frac{1}{2} \frac{t^2}{m} + O\left(\frac{t^2}{m}\right)\right)^m \xrightarrow[m \rightarrow +\infty]{} e^{\frac{1}{2}t^2},$$

Taylor

CATENE DI MARKOV A TEMPO DISCRETO

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ i.i.d.

PROCESSI STOCASTICI

A tempo discreto:

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$

A tempo continuo:

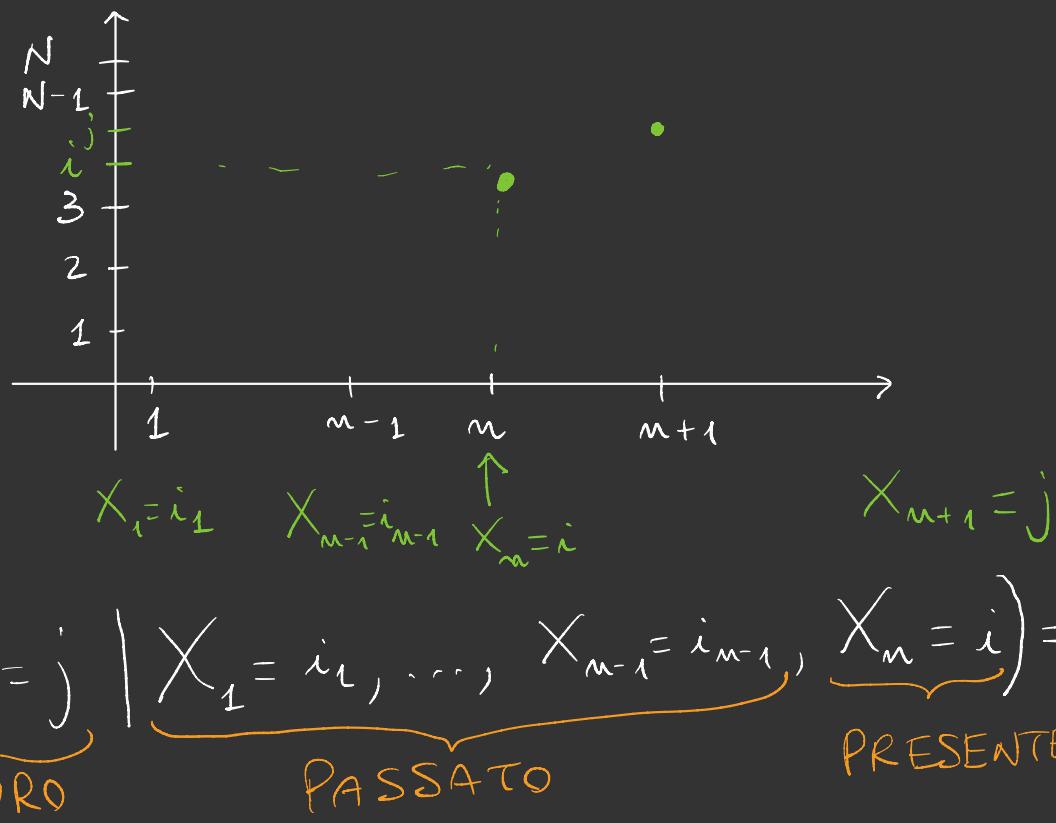
$(X_t)_{t \in [0, T]}$

Catene di Markov: dipendenza a catena

Definizione

Si chiama CATENA DI MARKOV (A TEMPO DISCRETO) una successione di v.a. tale che

- 1) X_1, \dots, X_n sono discrete e con "supporto" finito $S = \{1, \dots, N\}$.
 S si chiama lo SPAZIO DEGLI STATI.
- 2) PROPRIETÀ DI MARKOV (dipendenza "a catena"):
 $\forall i, j, i_1, \dots, i_{n-1} \in S$ vale che



$$\mathbb{P}(F \mid \text{Pass} \cap \text{Pres}) = \mathbb{P}(F \mid \text{Pres})$$

OSS. 1)
i.i.d. \Rightarrow proprietà di Markov

$$\mathbb{P}(X_{n+1} = j \mid X_1 = i_1, \dots, X_{n-1} = i_{n-1}, X_n = i) = \mathbb{P}(X_{n+1} = j)$$

$$\mathbb{P}(X_{n+1} = j \mid X_n = i) = \mathbb{P}(X_{n+1} = j)$$

OSS. 2)

S = spazio degli stati FINITO
Si può anche prendere S infinito numerabile

Definizione

Una catena di Markov $(X_n)_{n \geq 1}$ si dice OMOGENEA se vale che

$$\pi_{ij}(n) = P(X_{n+1} = j | X_n = i),$$

che è la probabilità di transizione dallo stato i allo stato j all'istante n , DIPENDE da n , quindi la indiciamo con π_{ij} :

$$\pi_{ij} = P(X_{n+1} = j | X_n = i), \quad \forall n \in \mathbb{N}.$$

MATRICE DI TRANSIZIONE:

(NON OMOGENEO:) π_m

$$\pi = (\pi_{ij})_{ij} = \begin{pmatrix} \pi_{11} & \pi_{12} & \cdots & \pi_{1N} \\ \pi_{21} & \pi_{22} & \cdots & \pi_{2N} \\ \vdots & & & \\ \pi_{NN} & \pi_{N2} & \cdots & \pi_{NN} \end{pmatrix}$$

dallo
NON
con π_{ij}

Teorema

Sia $\pi = (\pi_{ij})_{ij}$ una matrice di transizione:

$$\pi_{ij} = \mathbb{P}(X_{m+1} = j | X_m = i), \quad \forall m \in \mathbb{N}$$

1) $0 \leq \pi_{ij} \leq 1$ (perché π_{ij} è una probabilità)

$$2) \sum_{j=1}^N \pi_{ij} = 1$$

$$\begin{array}{c|c|c|c|c|c} X_{m+1} & 1 & 2 & 3 & \cdots & N \\ \hline \mathbb{P}_{X_{m+1}|X_m=i} & \pi_{i1} & \pi_{i2} & \pi_{i3} & & \pi_{iN} \end{array}$$

$$\pi = \left(\mathbb{P}(X_{m+1}=1|X_m=i) \cdots \mathbb{P}(X_{m+1}=N|X_m=i) \right)$$

$$X_{m+1} | (X_m = i)$$

← riga i -esima

DIM di 2)

$$\sum_{j=1}^N \pi_{ij} = \sum_{j=1}^N \mathbb{P}(X_{m+1}=j | X_m=i) =$$

$$= \sum_{j=1}^N \frac{\mathbb{P}(X_{m+1}=j, X_m=i)}{\mathbb{P}(X_m=i)} =$$

$$= \frac{1}{\mathbb{P}(X_m=i)} \sum_{j=1}^N \mathbb{P}(\cancel{(X_{m+1}=j)}, \cancel{(X_m=i)}) =$$

$$= \frac{1}{\cancel{\mathbb{P}(X_m=i)}} \cancel{\mathbb{P}(X_m=i)} = 1$$

GRAFO della CATENA DI MARKOV

- 1) ogni stato $i \in S$ corrisponde ad un NODO
- 2) se $\pi_{ij} > 0$ allora si disegna l'arco che va da i a j e si riporta π_{ij} sull'arco,

OSS:

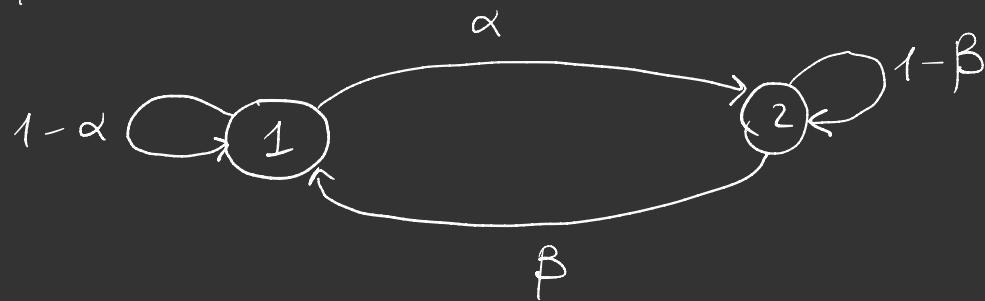
$$\sum_{j=1}^N \pi_{ij} = 1 \iff \text{la somma dei pesi degli archi uscenti da uno stesso nodo è uguale a 1.}$$

ESEMPIO 1

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ catena di Markov con $S = \{1, 2\}$

$$\pi = \begin{pmatrix} 1-\alpha & \alpha \\ \beta & 1-\beta \end{pmatrix} \quad 0 \leq \alpha \leq 1 \quad 0 \leq \beta \leq 1$$

GRAFO:

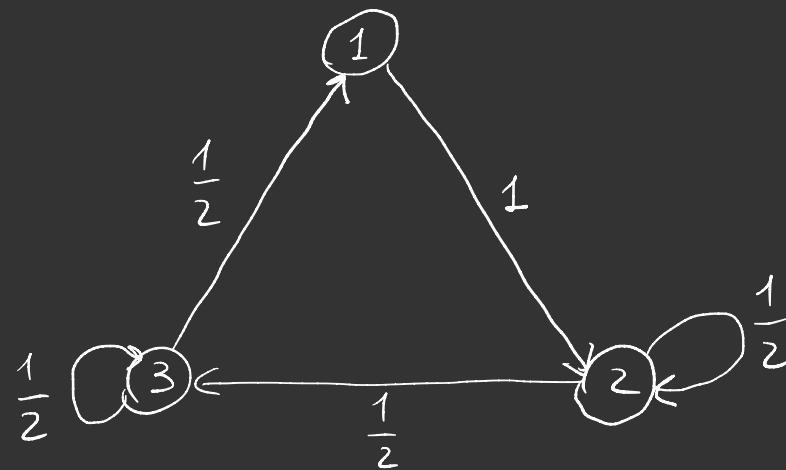


ESEMPIO 2

$$S = \{1, 2, 3\}$$

$$\pi = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

GRAFO:



NOTAZIONI:

$1 \rightarrow 2 \rightarrow 3$ cammino in due passi
 $1 \rightsquigarrow 3$ esiste un cammino da 1 a 3

PROBABILITÀ DI TRANSIZIONE IN PIÙ PASSI

$$\pi_{ij}^{(m)} = \mathbb{P}(X_{n+m} = j \mid X_n = i)$$

probabilità di transizione in m passi,
con $m = 0, 1, 2, \dots$

($m=1$) $\pi_{ij}^{(1)} = \mathbb{P}(X_{n+1} = j \mid X_n = i) = \pi_{ij}$

($m=0$) $\pi_{ij}^{(0)} = \mathbb{P}(X_n = j \mid X_n = i) = \begin{cases} 0, & i \neq j \\ 1, & i = j \end{cases}$

matrice di transizione in m passi:

$$\pi^{(m)} = \left(\pi_{ij}^{(m)} \right)_{ij}$$

($m=1$) $\pi^{(1)} = \pi$

($m=0$) $\pi^{(0)} = I = \pi^0$

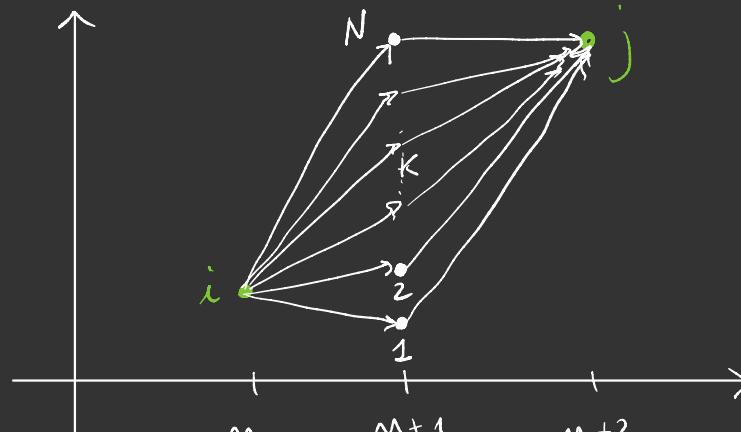
Teorema
Per ogni $m = 0, 1, 2, \dots$ vale che

$$\pi^{(m)} = \underbrace{\pi \cdots \pi}_{m \text{ volte}} = \pi^m$$

DIMOSTRAZIONE

$$\text{m=2} \quad \pi^{(2)} = \pi \cdot \pi, \text{ cioè } \pi_{ij}^{(2)} = \sum_{k=1}^N \pi_{ik} \pi_{kj}$$

$$\pi_{ij}^{(2)} = \mathbb{P}(X_{n+2} = j \mid X_n = i) = (*)$$



$$(*) = \frac{\mathbb{P}(X_{n+2} = j, X_n = i)}{\mathbb{P}(X_n = i)} = \sum_{k=1}^N \frac{\mathbb{P}(X_{n+2} = j, X_{n+1} = k, X_n = i)}{\mathbb{P}(X_n = i)}$$

↑
form
prob. totali con $B_k = (X_{n+1} = k)$

$$= \sum_{k=1}^N \frac{\mathbb{P}(X_{m+2}=j, X_{m+1}=k, X_m=i)}{\mathbb{P}(X_{m+1}=k, X_m=i)} \cdot \frac{\mathbb{P}(X_{m+1}=k, X_m=i)}{\mathbb{P}(X_m=i)} =$$

$$= \sum_{k=1}^N \underbrace{\mathbb{P}(X_{m+2}=j \mid X_{m+1}=k, X_m=i)}_{= \mathbb{P}(X_{m+2}=j \mid X_{m+1}=k)} \underbrace{\mathbb{P}(X_{m+1}=k \mid X_m=i)}_{= \pi_{ik}} =$$

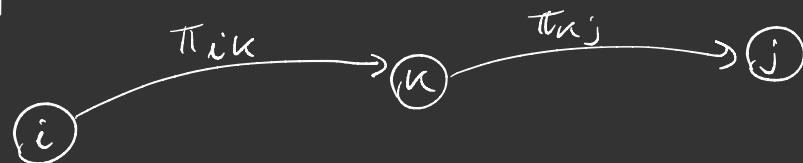
$$= \pi_{kj}$$

$$= \sum_{k=1}^n \pi_{ik} \pi_{kj}$$

Calcolo di $\pi_{ij}^{(m)}$ a partire dal graf:

$$\pi_{ij}^{(2)} = \sum_{k=1}^N \pi_{ik} \pi_{kj}$$

$\pi_{ik} \pi_{kj}$ = prodotto dei pesi dei due archi



$\pi_{ij}^{(m)}$ = la somma delle probabilità dei cammini
costituiti da m archi che vanno da
i a j

prob. di un cammino = prodotto delle probabilità
lungo gli archi che lo compongono