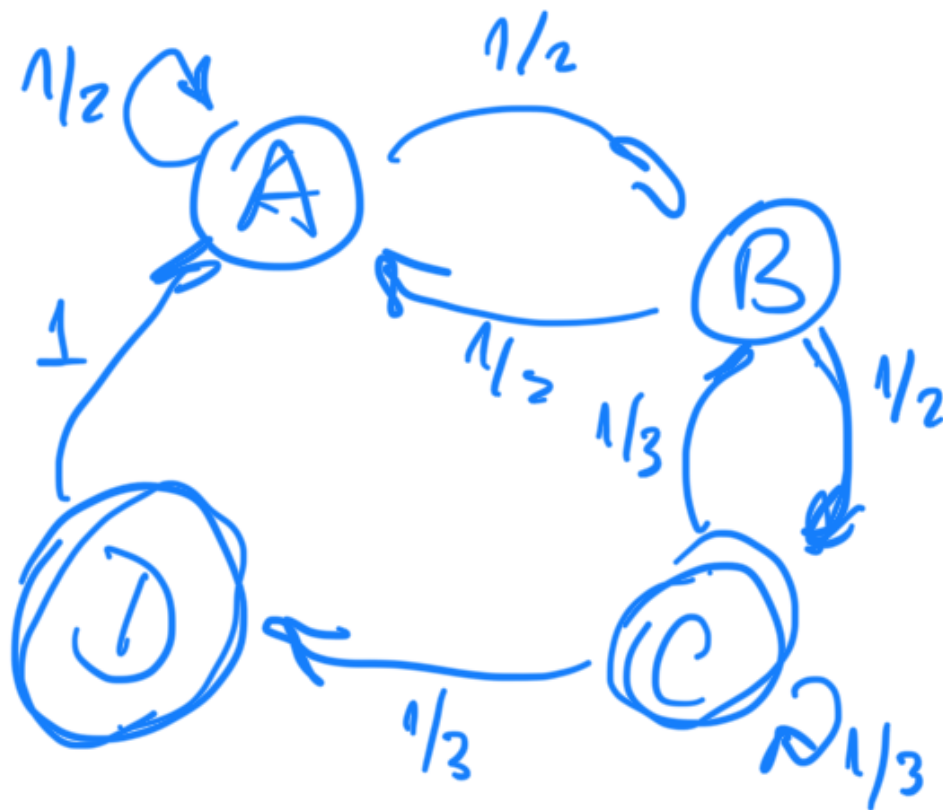


Markov

tenemos 4 museos



$$V^{(0)} = \begin{pmatrix} A(0) \\ B(0) \\ C(0) \\ D(0) \end{pmatrix}$$

$$V^{(0)} = \begin{pmatrix} 300 \\ 300 \\ 300 \\ 300 \end{pmatrix}$$

$$A(1) = \frac{1}{2} A(0) + \frac{1}{2} B(0) + 1 D(0)$$

$$B(1) = \frac{1}{2} A(0) + \frac{1}{3} C(0)$$

$$C(1) = \frac{1}{2} B(0) + \frac{1}{3} C(0)$$

$$D(1) = \frac{1}{3} C(0)$$

$$\begin{pmatrix} A(1) \\ B(1) \\ C(1) \\ D(1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/3 & 0 \\ 0 & 1/2 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A(0) \\ B(0) \\ C(0) \\ D(0) \end{pmatrix}$$

$$x^{(1)} = A x^{(0)}$$

↘ matrice de Markov

Def: Une matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ est de Markov si:

- $a_{ij} \geq 0 \quad \forall i, j$
- $\sum_{i=1}^n a_{ij} = 1 \quad \forall j=1 \dots n$

Proceso de Markov: $r^{(k+1)} = A r^{(k)} \quad k \geq 0$

$r^{(k)} \rightarrow$ estado del sistema en el estado k

$A \rightarrow$ matriz de transición.

Proposición

i) 1 es autovector

ii) si 1 es autovector $\Rightarrow |A| \leq 1$

(iii) si $\lambda \neq 1$ es autovector $\Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i = 0$
y x es autovector asociado.

demo

i) las columnas de A suman 1 \Rightarrow las filas de A^T suman 1

$$A^t \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_i a_{i1} \\ \sum_i a_{i2} \\ \vdots \\ \sum_i a_{in} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = 1 \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

A y A^t tienen los mismos autovalores
 $\Rightarrow 1$ es autovalor de A.

ii) $Ax = \lambda x \rightarrow (\lambda x)_i = (Ax)_i$

$|\lambda| |x_i| = \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right|$

$\rightarrow |\lambda| \sum_i |x_i| = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right| \leq \sum_i \sum_j a_{ij} |x_j|$

$|\lambda| \sum_i |x_i| \leq \sum_j |x_j| \left(\sum_i a_{ij} \right)$

$|\lambda| \sum_i |x_i| \leq \sum_j |x_j| \cdot 1 = \sum_j |x_j|$

$$|\lambda| \leq \sum_i |\lambda_i| \leq \sum_j |\lambda_j| \Rightarrow |\lambda| \leq 1$$

ii) $\lambda \neq 1 \Rightarrow \sum x_i = 0$

$$(\lambda x)_i = (Ax)_i \Rightarrow \lambda x_i = \sum_j a_{ij} x_j$$

$$\sum_i \lambda x_i = \sum_i \sum_j a_{ij} x_j = \sum_j x_j \underbrace{\sum_i a_{ij}}_{=1}$$

$$\lambda \sum_i x_i = \sum_j x_j$$

$$\lambda \sum_i x_i - \sum_i x_i = 0 \Rightarrow (\lambda - 1) \sum_i x_i = 0$$

$$\lambda \neq 1 \Rightarrow \underline{\sum_i x_i = 0}$$

Del Estado de equilibrio

Un vector v se dice estado de equilibrio

$$\text{si } Av = v \quad \alpha_i \geq 0, \sum \alpha_i = 1$$

propiedades

→ Existe al menos un estado de equilibrio.

$$\rightarrow \text{mg}_A(1) = \text{ma}_A(1)$$

→ no toda matriz de Markov es diagonalizable.

En un proceso de Markov $v^{(0)} \rightarrow v^{(1)} \rightarrow v^{(2)} \rightarrow \dots$

$$v^{(1)} = Av^{(0)} \quad v^{(2)} = Av^{(1)} = A^2 v^{(0)}$$

$$\rightarrow v^{(k)} = A^k v^{(0)}$$

¿existirá el lím para $v^{(k)}$ cuando $k \rightarrow \infty$?

Def: estado límite es el estado $v^{(\infty)}$ cuando
existe $\lim_{k \rightarrow \infty} v^{(k)} = v^{(\infty)}$

Sea A diagonalizable: sea $B = \{v_1, \dots, v_n\}$

$$\text{Sea } v^{(0)} = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n$$

$$v^{(k)} = A^k v^{(0)} = \alpha_1 A^k \underline{v_1} + \alpha_2 A^k v_2 + \dots + \alpha_n A^k v_n$$

$$= \alpha_1 \lambda_1^k v_1 + \alpha_2 \lambda_2^k v_2 + \dots + \alpha_n \lambda_n^k v_n$$

Se' que $|\lambda| \leq 1$

$\lambda = 1 \Rightarrow \lambda_i^k = 1 \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 1$
 \rightarrow no existe el límite

$$A_c = \begin{pmatrix} -1 & \rightarrow & \text{no es autovalor} \\ |d| < 1 \Rightarrow |d|^k \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0 \end{pmatrix}$$

\Rightarrow Existe límite para $r^{(k)}$ si -1 no es autovalor.
 Si $|d| < 1$ es autovalor el límite puede no existir

Def estado límite

llamamos a todo límite a $r^{(\infty)}$ cuando

existe $\lim_{k \rightarrow \infty} r^{(k)}$

Prop si A es diagonalizable y -1 no es autovalor entonces $\exists r^{(\infty)}$ para todo $r^{(0)}$ inicial.

Un vector v es de probabilidad si

$$v_i \geq 0 \text{ y } \sum_i v_i = 1$$

- Si A es de Markov entonces se mantienen las "proporciones"

$$\text{Si } v = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ y } \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = Av \Rightarrow \sum x_i = \sum y_i$$

$$\underline{(Av)_i} = \sum_j a_{ij} x_j \Rightarrow \boxed{\sum_i y_i = \sum_i (Av)_i}$$

$$= \sum_i (Av)_i = \sum_i \sum_j a_{ij} x_j = \sum_j x_j \underbrace{\left(\sum_i a_{ij} \right)}_{=1} = \sum_j x_j$$

En particular, si v es un vector

de probabilidad \Rightarrow Av es un vector

de probabilidad

Propiedad si A y B son matrices

Markov $\Rightarrow AB$ también es de Markov

$$AB = \left(A \underline{C_1(B)} \mid A \underline{C_2(B)} \mid \dots \mid A \underline{C_n(B)} \right)$$

$\Rightarrow A C_i$ de Markov.

$C_i(B)$ es un vector de probos. $\Rightarrow \vec{A} C_i(B)$ también
es un vector de probos. $\Rightarrow AB$ es de Markov.
 $\Rightarrow A^k$ es de Markov.

Matriz A

si existe $\lim_{k \rightarrow \infty} A^k \Rightarrow$ llamamos A^∞
a ese límite.

Supongamos A diagonalizable.

$$A = C D C^{-1} \quad A^k = C D^k C^{-1}$$

supergravity $N=1$ time multiplicated 1

$$D^k = \begin{pmatrix} 1^k \\ (r_2)^k \\ \vdots \\ (r_n)^k \end{pmatrix} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & & & 0 \end{pmatrix}$$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} t^k = \underbrace{\begin{pmatrix} r_1 & r_2 & \dots & r_n \end{pmatrix}}_{\text{row vector}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & & & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \dots & a_n \\ * & * & \dots & * \\ \vdots & & & \vdots \\ * & \dots & & * \end{pmatrix}}_{\text{matrix product}}$$

$$\approx \underbrace{\begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \dots & a_n \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}}_{\text{matrix}} \underbrace{\begin{pmatrix} a_1 r_1 & a_2 r_1 & \dots & a_n r_1 \end{pmatrix}}_{\text{row vector}} = A^\infty$$

$$\sum_i (a_1 r_1)_i = 1 \Rightarrow a_1 \sum_{i=1}^n (r_1)_i = 1 \Rightarrow a_1 = \frac{1}{\sum_{i=1}^n (r_1)_i}$$

$$\Rightarrow a_j = \frac{1}{\sum_i (r_j)_i}$$

$$\Rightarrow A^\infty = \left(w \mid w \mid \dots \mid w \right)$$

w es autovector
de autovalores
cuyas coordenadas
suman 1

$$A^\infty = \lim_{k \rightarrow \infty} A^k$$

$$\Rightarrow r^{(\infty)} = A^\infty r^{(0)}$$

$\lambda_i \neq 1$ no es autovalor $\Rightarrow \nexists A^\infty$

$\lambda_i \neq 1$ no es autovalor & tiene multiplicidad 1

$$\Rightarrow A^{\alpha} = \left(w | \overset{\cdot}{-} - | w \right) \quad w \in E, \text{ vector} \\ \text{de pos.}$$