## Entropie eines Wirtschaftssystems

Theoretische Grundlagen

# You should call it entropy [...] no one really knows what entropy really is, so in a debate you will always have the advantage.

John von Neumann zu Claude Shannon, Scientific American Vol. 225 No. 3, (1971)

## Information

#### Eigenschaften

$$I: \Omega \to \mathbb{R}_{>0}$$

$$A, B \in \Omega : p(A) < p(B) \implies I(B) < I(A)$$

$$A \in \Omega : p(A) = 1 \implies I(A) = 0$$

$$A \in \Omega : \lim_{p \to 0} (I(A)) = \infty$$

$$A \perp \!\!\!\perp B \implies I(A \cap B) = I(A) + I(B)$$

#### Definition

$$I(x) \mapsto -\log_2(p(x))$$

Sei 
$$\Omega = \{K, Z\}; p(K) = \frac{1}{2}; p(Z) = \frac{1}{2}$$

$$\implies I(K) = 2; I(Z) = 2$$

Sei 
$$\Omega = \{K, Z\}; p(K) = \frac{1}{3}; p(Z) = \frac{2}{3}$$

$$\implies I(K) \approx 1,585; I(Z) \approx 0,585$$

## Entropie

#### Arten von Entropie

- Von-Neumann-Entropie
- Statistische Mechanik
- Reaktionsentropie
- Shannon-Entropie

#### Definition

Erwartungswert der Information

$$H(X) = \mathbb{E}_X[I(X)] = \sum_{x \in X} p(x) \log_2 p(x)$$

Sei 
$$\Omega = \{K, Z\}; p(K) = \frac{1}{2}; p(Z) = \frac{1}{2}$$

$$\implies I(K) = 2; I(Z) = 2$$

$$\implies H(\Omega) = 2 \cdot \frac{1}{2} + 2 \cdot \frac{1}{2} = 1$$

Sei 
$$\Omega = \{K, Z\}; p(K) = \frac{1}{3}; p(Z) = \frac{2}{3}$$

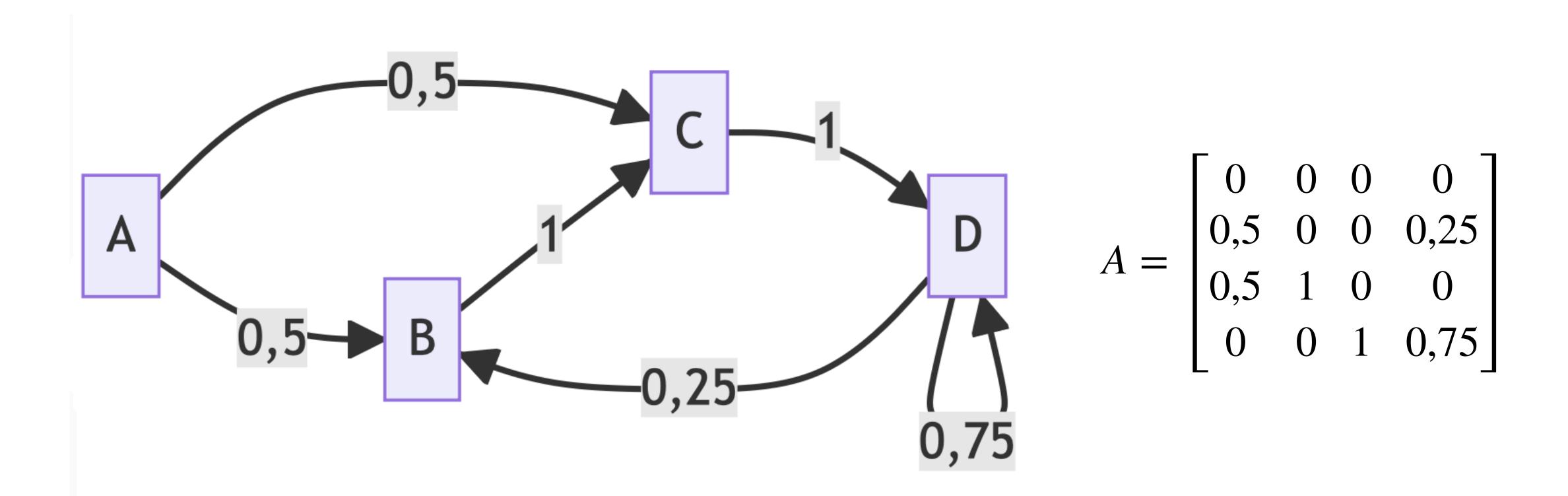
$$\implies I(K) \approx 1,585; I(Z) \approx 0,585$$

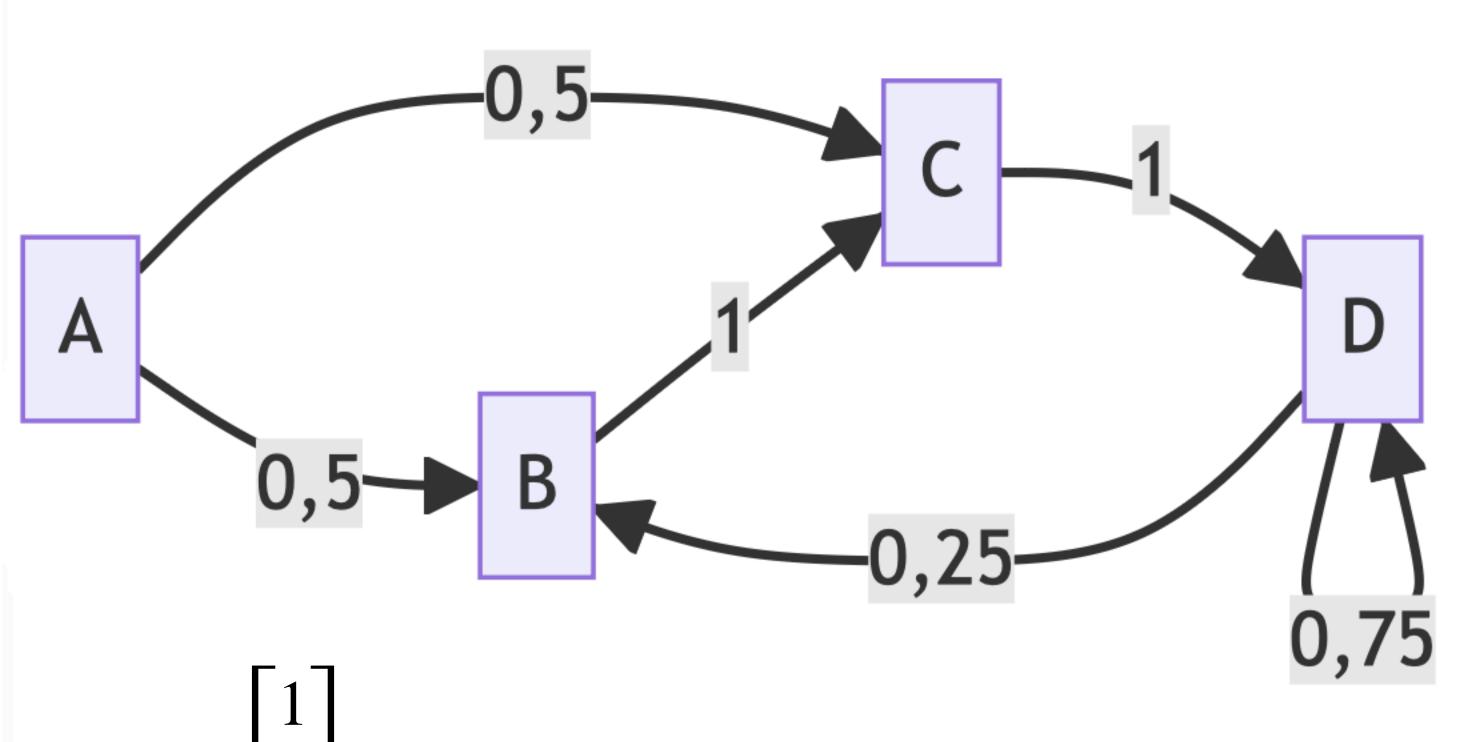
$$\implies H(\Omega) \approx \frac{1}{3} \cdot 1,585 + \frac{2}{3} \cdot 0,585 = 0,918$$

### Markov-Prozesse

#### Definition

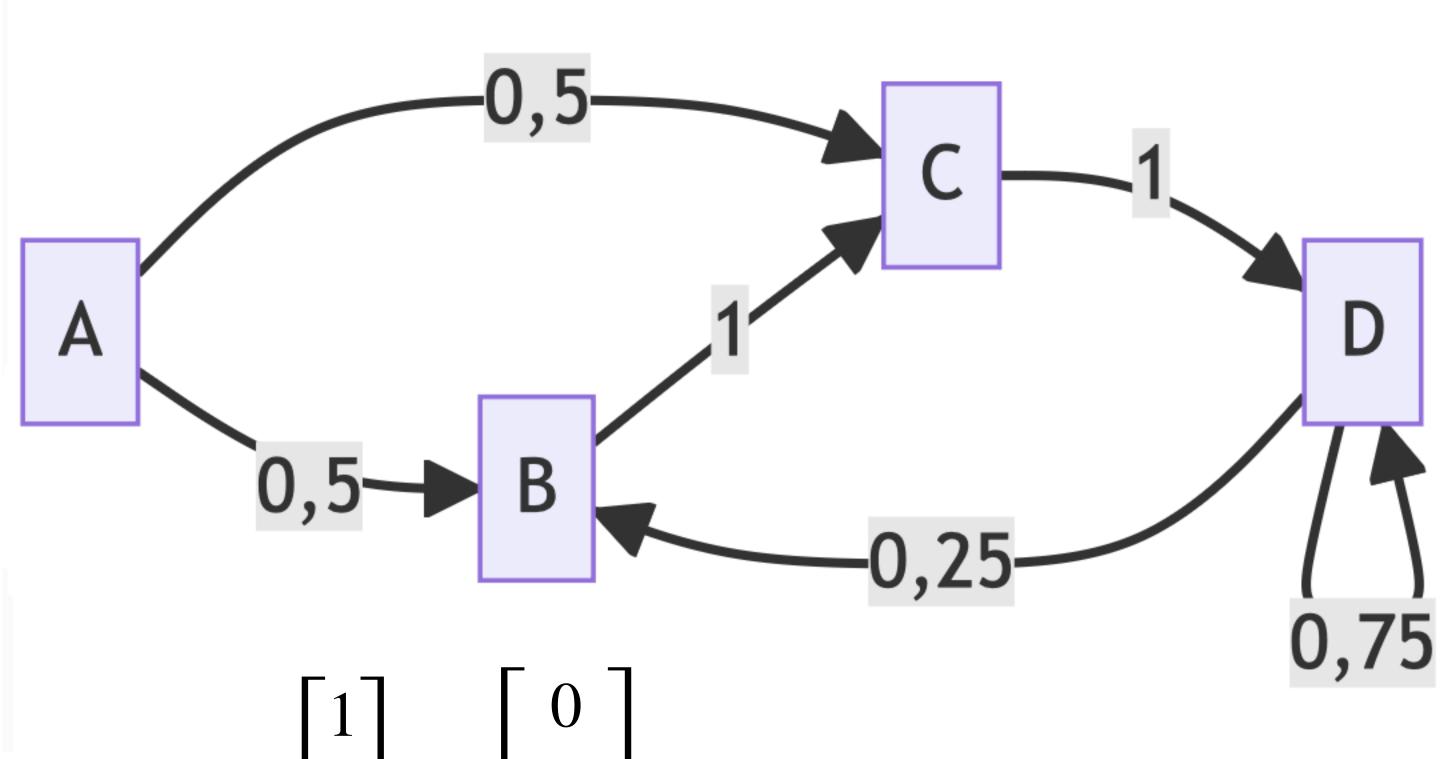
- ullet Zustandsmenge: X
- Wahrscheinlichkeitsverteilung zu Zeitpunkt t:  $\overrightarrow{P}(t)$
- Markov-Eigenschaft:  $\overrightarrow{P}(t+1)$  hängt nur von  $\overrightarrow{P}(t)$  ab
- Übergangsmatrix:  $A_{ij}$
- Mastergleichung:  $\overrightarrow{P}(t+1) = A\overrightarrow{P}(t)$





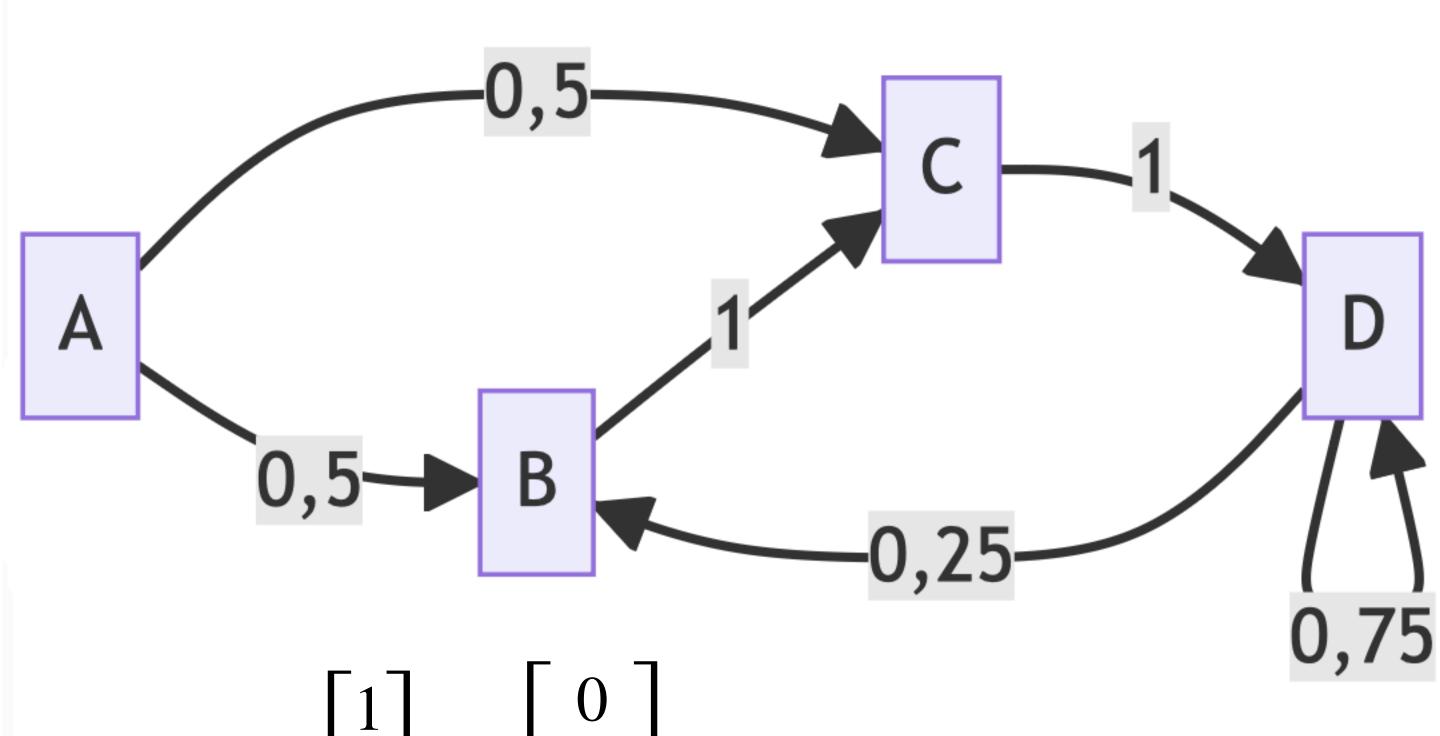
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0,5 & 0 & 0 & 0,25 \\ 0,5 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0,75 \end{bmatrix}$$

$$\overrightarrow{P}(0) = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}; H(\overrightarrow{P}(0)) = 0$$



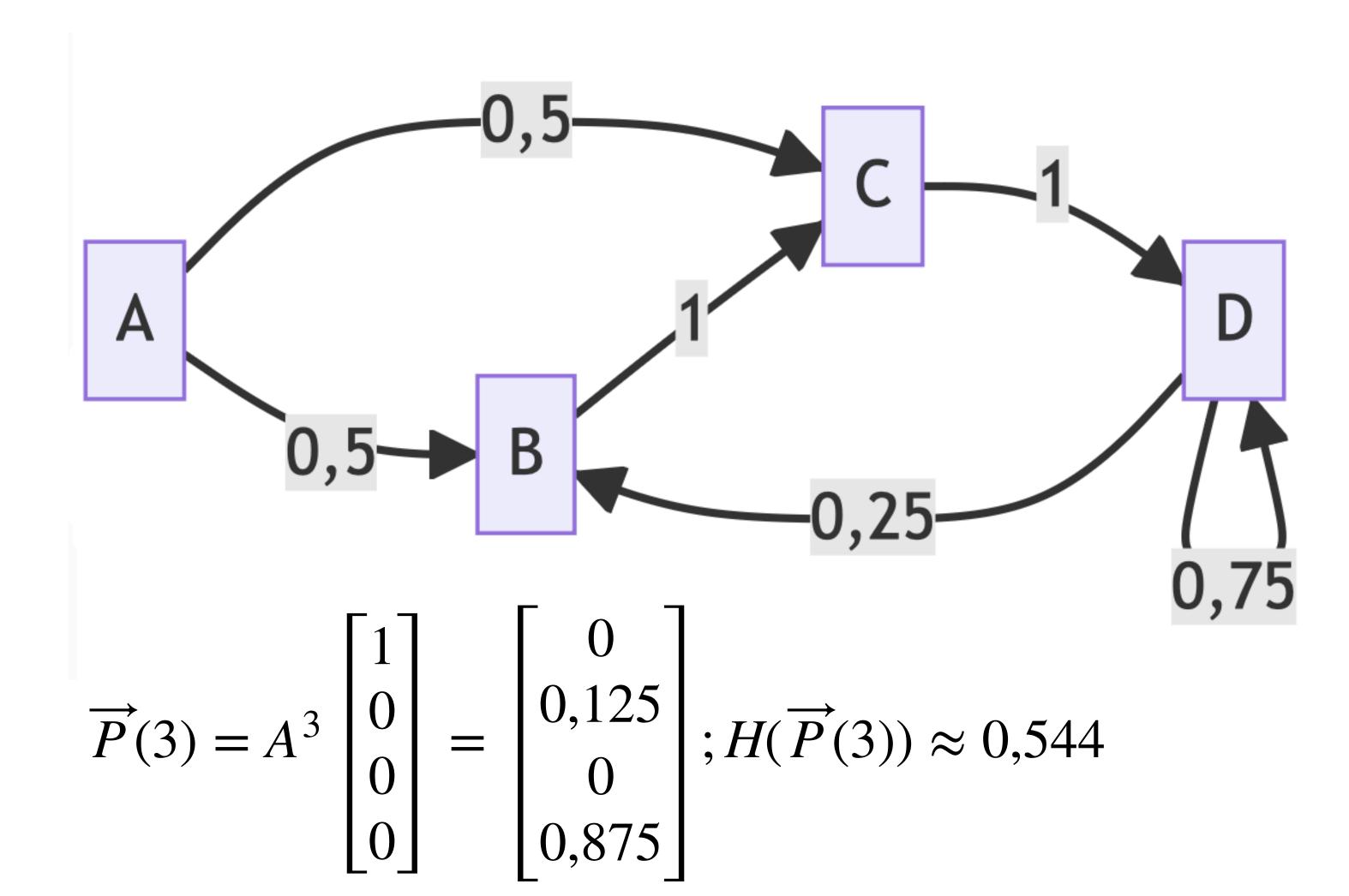
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0,5 & 0 & 0 & 0,25 \\ 0,5 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0,75 \end{bmatrix}$$

$$\overrightarrow{P}(1) = A \begin{vmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 \\ 0,5 \\ 0,5 \end{vmatrix}; H(\overrightarrow{P}(1)) = 1$$



$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0,5 & 0 & 0 & 0,25 \\ 0,5 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0,75 \end{bmatrix}$$

$$\overrightarrow{P}(2) = A^2 \begin{vmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 \\ 0,5 \\ 0,5 \end{vmatrix}; H(\overrightarrow{P}(2)) = 1$$



$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0,5 & 0 & 0 & 0,25 \\ 0,5 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0,75 \end{bmatrix}$$

#### Stationäre Verteilung

Wahrscheinlichkeitsverteilung  $\overrightarrow{P}$  mit  $\overrightarrow{P}=A\overrightarrow{P}$ 

# Zweiter Hauptsatz der Thermodynamik

## Entropie kann in einem geschlossenem thermodynamischen System nicht abnehmen

# Entropie steigt monoton für alle endlichen diskreten Markov-Prozesse, wenn die stationäre Verteilung die Einheitsverteilung ist

#### Beweis

Anzahl an möglichen Zuständen: m

$$D(\overrightarrow{P}(t)||\overrightarrow{P}) = \sum_{x} \overrightarrow{P}_{x}(t) \cdot log_{2}(\frac{\overrightarrow{P}_{x}(t)}{1/m}) = -H(\overrightarrow{P}(t)) + log_{2}(m)$$

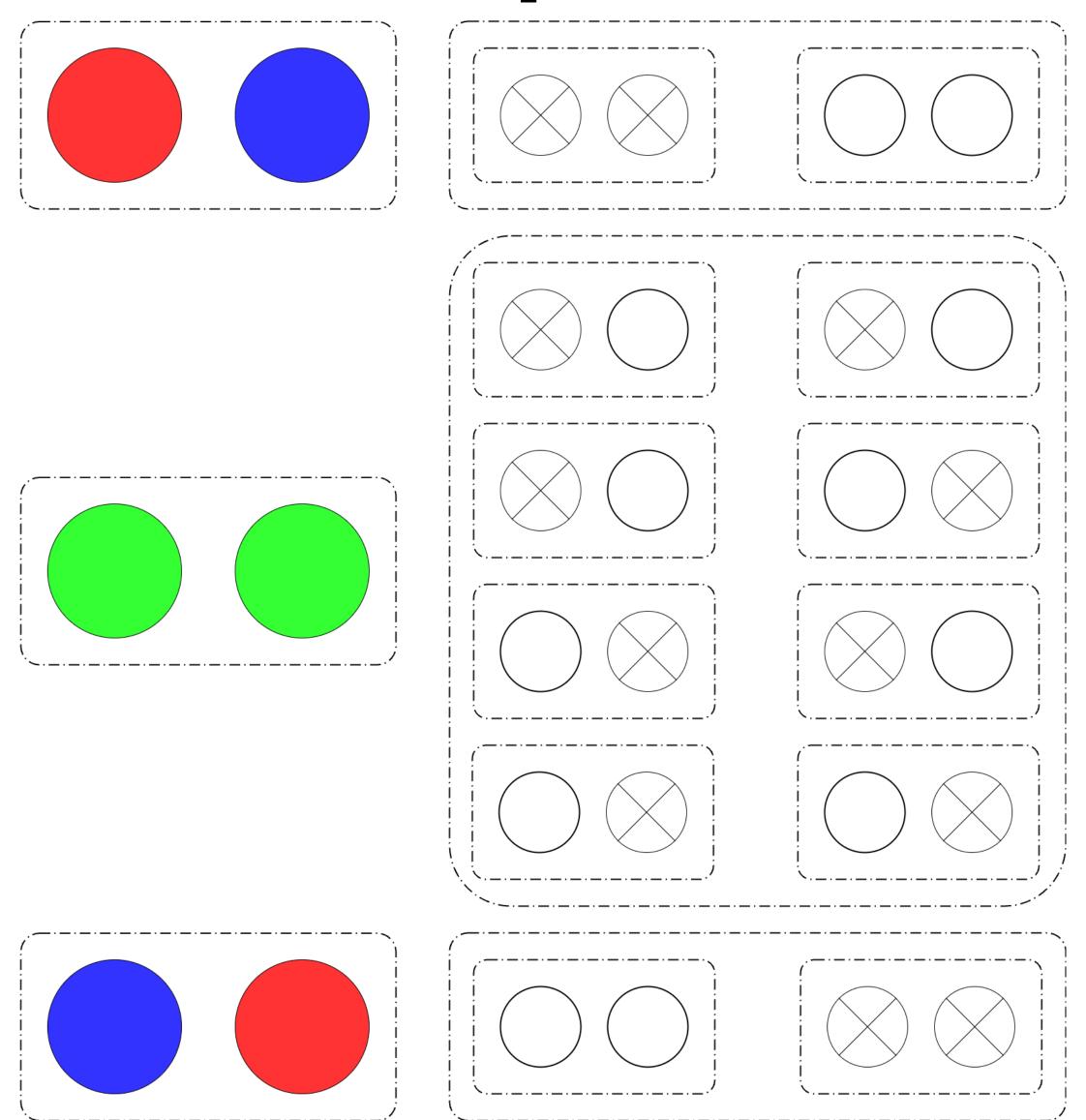
$$D(\overrightarrow{P}(t) | \overrightarrow{P})$$
 sinkt monoton  $\Longrightarrow H(\overrightarrow{P}(t))$  steigt monoton

#### Erläuterung

Keine Information über  $\overrightarrow{P}(0) \implies$  keine Information über  $\overrightarrow{P}(t)$ 

 $\implies$  zu t = n + 1 nicht mehr Information als zu t = n

H. Hinrichsen, "Entropie als Informationsmaß", Universität Würzburg



#### Links

https://github.com/DanielMeiborg/sia

https://github.com/DanielMeiborg/entromatica



