

Entropia

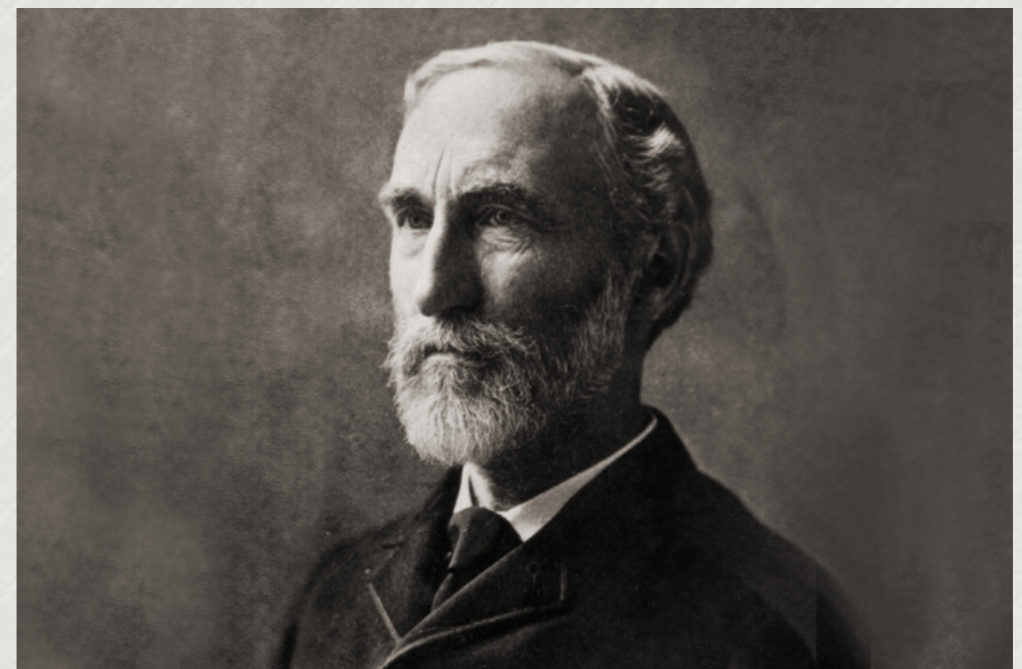
*Até onde uma noção simples pode descrever as
complexidades?*

Ali Tabzibi
ICMC-USP

- ◆ *Clausius (1822-88), Ludwig Boltzmann (1844-1906) e J. Willard Gibbs (1839-1903-)*



L. Boltzmann



J. Willard Gibbs:

Frases “motivadoras”

Não há emoção em fenômenos previsíveis!

A medida que o tempo passa, conheceremos menos o mundo

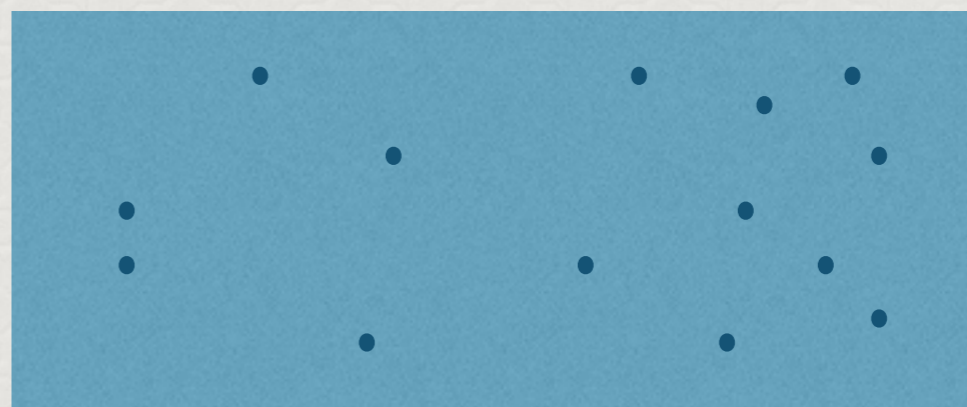
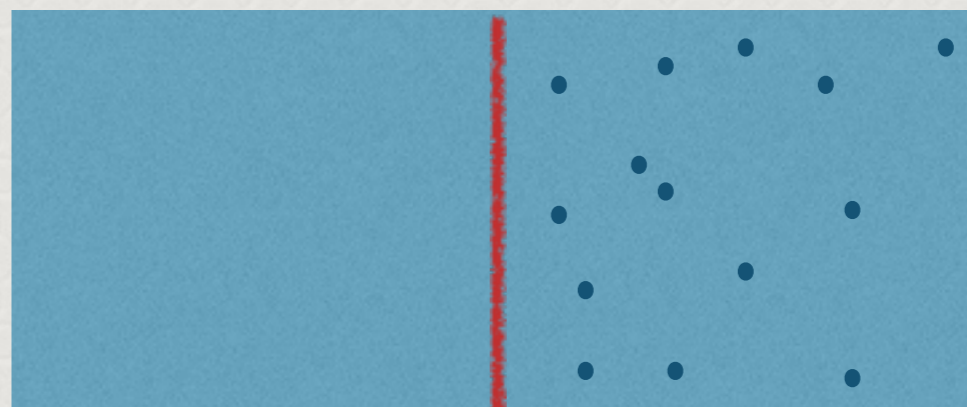
Porém, não desesperem!

$$S = k \log (W)$$

Mecânica Estatística

Distribuição de partículas

$f(t, x, v)$



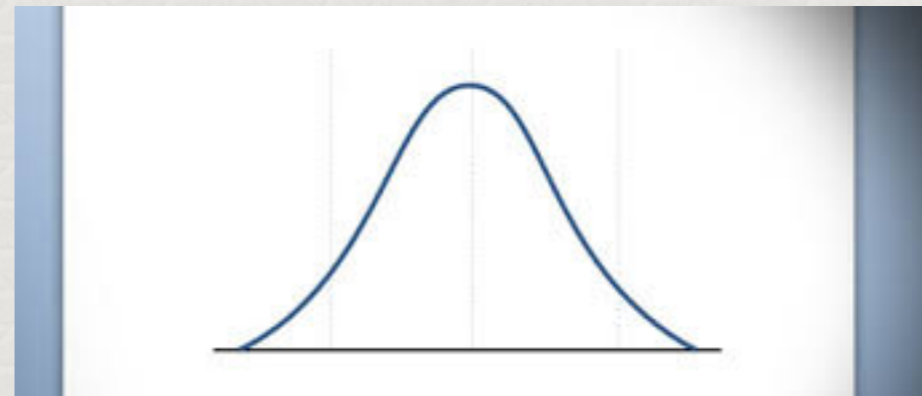
Boltzmann

$$\frac{\partial f}{\partial t} + v \cdot \nabla_x f = Q(f, f)$$

$$S = -H(f) = - \int f(x, v) \log f(x, v) dv dx$$

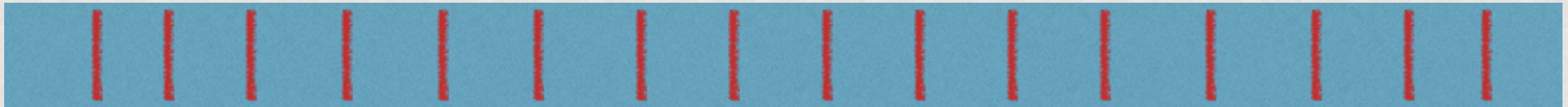
$$S' > 0$$

Toscani- Villani



Stirling

$$n! \sim \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$



K células

n: Partículas

p_i Distribuição

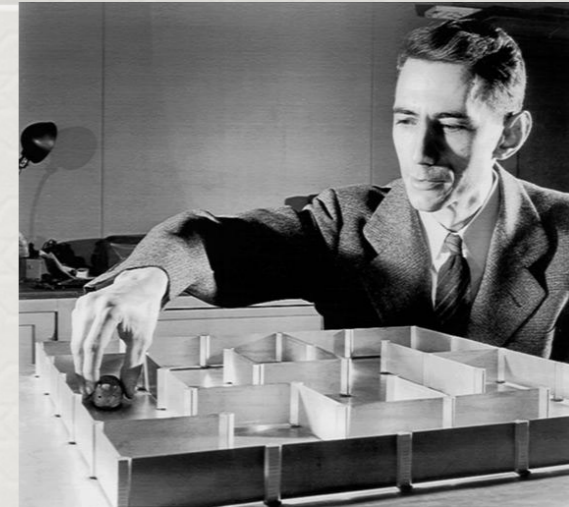
$$\binom{n}{np_1} \binom{n - np_1}{np_2} \cdots \binom{n - np_1 - np_2 - \cdots - np_{k-1}}{np_k}$$

$$= \frac{n!}{(np_1)! \cdots (np_k)!} \sim \frac{1}{p_1^{np_1} p_2^{np_2} \cdots p_k^{np_k}} = e^{nH}$$

$$H = - \sum_{I=1}^k p_i \log(p_i)$$

Entropia: A incerteza determina valor da informação (Shannon)

Pai da Teoria de informação



Shannon perguntou a Von Neuman, como denotar? ✨

*Chama de entropia! Ninguém sabe ao certo o que é! Então ✨
nas discussões ganhará!*

Shannon entropy

$$I(\Lambda) = -k \log(\mu(\Lambda))$$

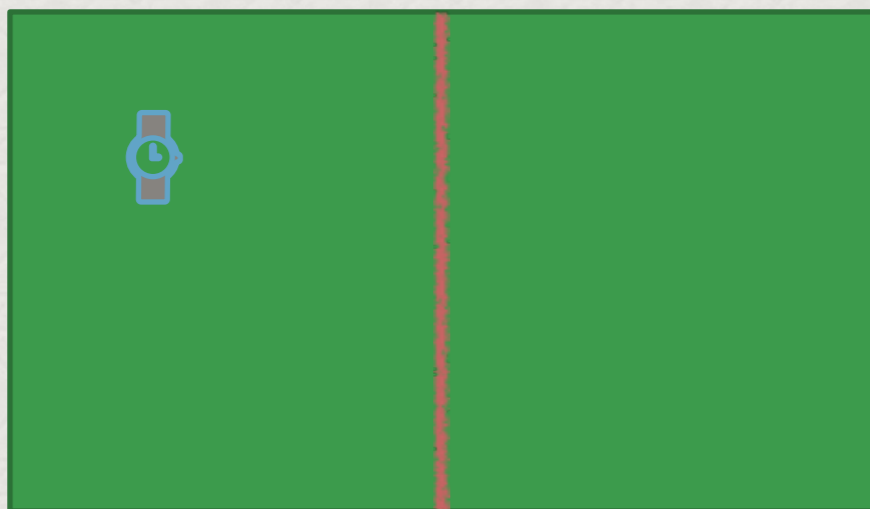
Um fenômeno com probabilidade total tem incerteza zero. ✪

Pouca probabilidade, mais incerteza ✪

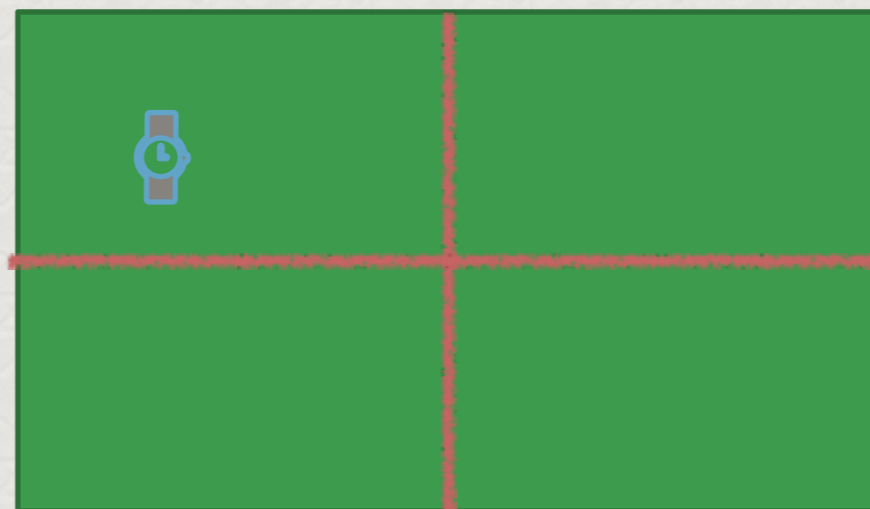
Fenômenos independentes, somam incertezas ✪

Chave perdida no campo

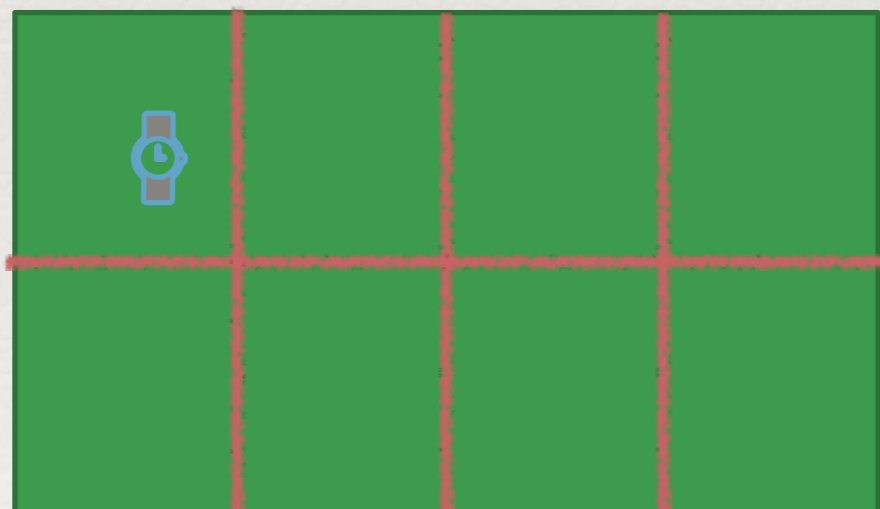
1



2



3



0.8I...

Shannon entropy



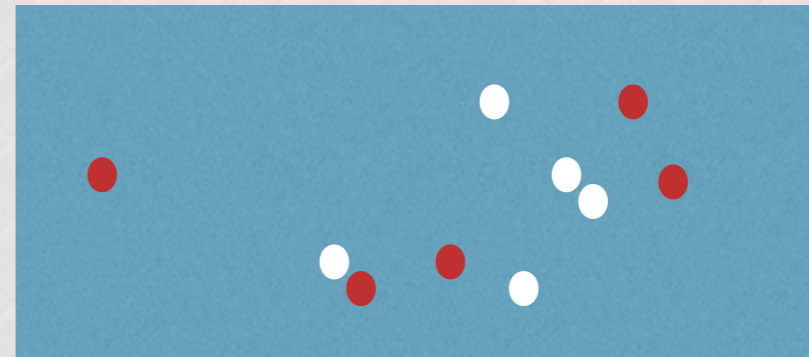
$$\mathcal{P} = \{P_1, P_2, \dots, P_n\}$$

$$H(\mathcal{P}) = - \sum p_i \log(p_i)$$

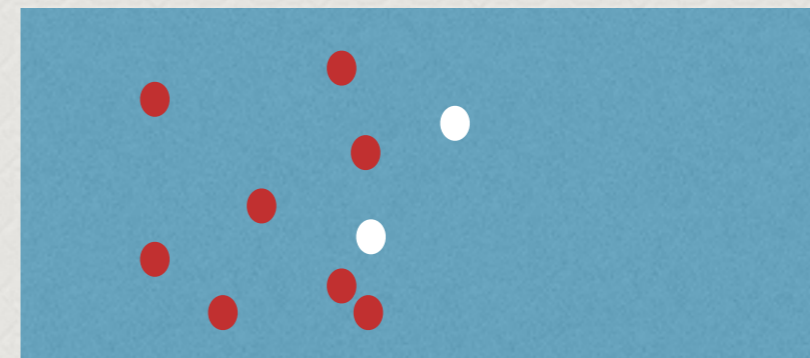
Informação escondida numa partição

A cor sobre número da bola!

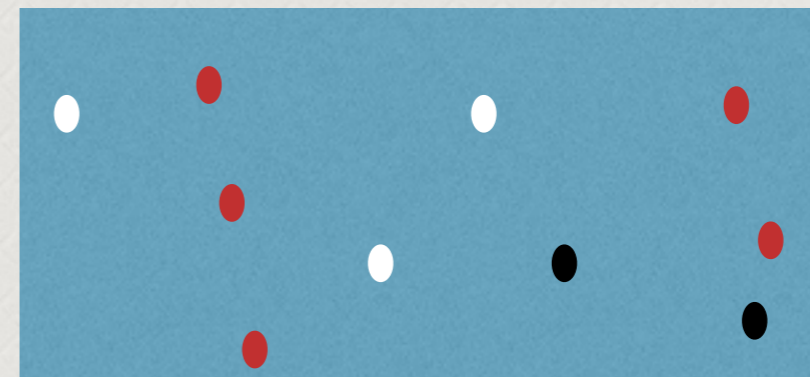
$$-(1/2 \log(1/2) + 1/2 \log(1/2)) = 1$$



< 1



0



$$-(0.2 \log(0.2) + 0.3 \log(0.3) + 0.5 \log(0.5)) \sim 1.49$$

Multiplicadores de Lagrange

$$f(p_1, \dots, p_n) = \sum_{i=1}^n p_i \log p_i$$

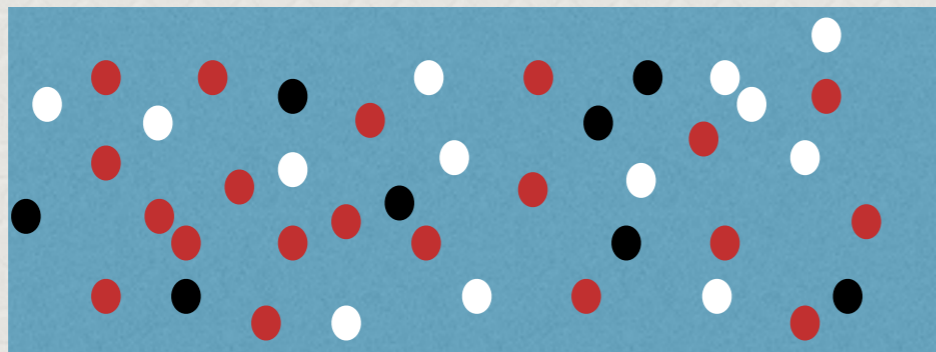
$$g(p_1, \dots, p_n) = \sum_{i=1}^n p_i$$

$$Df = -(1 + \log(p_1), \dots, 1 + \log(p_n))$$

$$Df = \lambda Dg$$

$$p_i = p_j \Rightarrow p_i = 1/n.$$

Jogo de Sim ou Não



●	0.5	<i>Prob.</i>
●	0.2	
●	0.3	

انتخاب یک توپ به طور تصادفی و کشف رنگ توپ با پرسشهای از نوع بله و خیر

P1: A bola é preta ou branca?

Sim: P2
Não: Vermelha

P2: A bola é preta?

Dividir o conjunto em dois subconjuntos com a probabilidade mais próximo possível P_1, P_2

Dividir a resposta da P_1 em dois subconjuntos com probabilidade mais próximo possível

Continuar o algoritmo até chegar apenas duas cores. ...

Número de perguntas e entropia

$$-(0.2\log(0.2) + 0.3\log(0.3) + 0.5\log(0.5)) \sim 1.49 \quad 0.5 + 0.2 \times 2 + 0.3 \times 2 = 1.5$$

N_i : Número de perguntas até chegar a cor i

$$h = - \sum p_i \log_2 p_i \leq \sum p_i N_i$$

Entropia \leq Média de perguntas

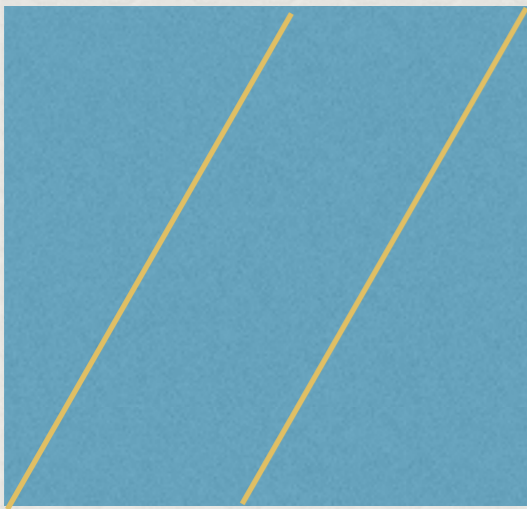
Sistemas Dinâmicos



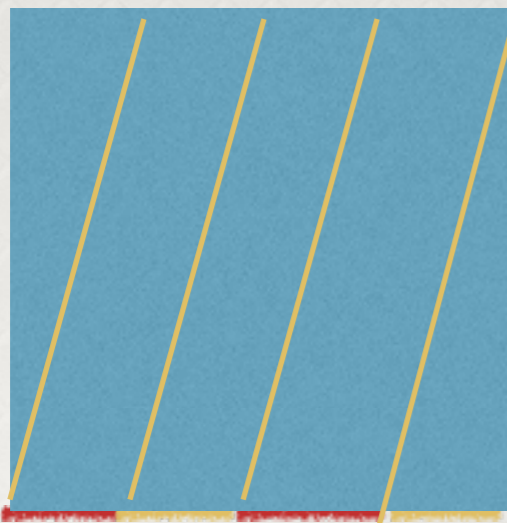
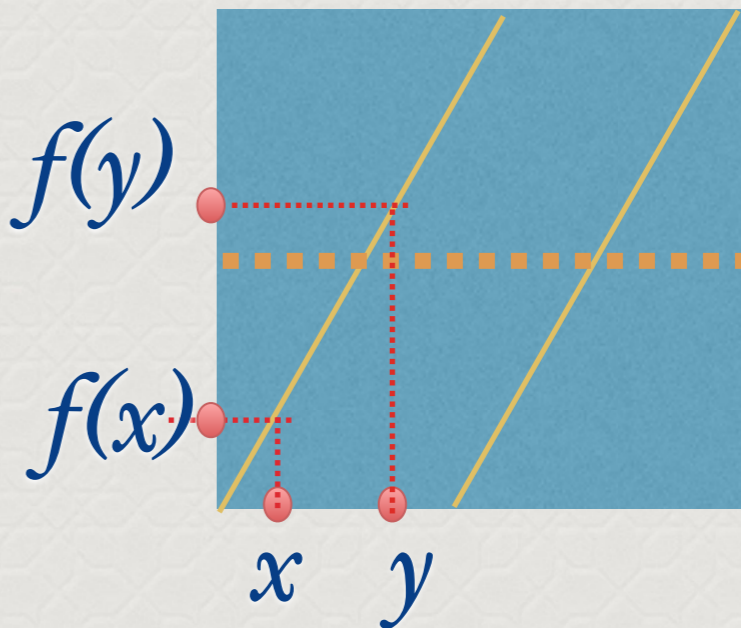
- ✦ *Kolmogorov (1903- 1987), (Kakutani), Sinai (1935 , -)*
- ✦ *Sinai (Prêmio Abel 2014).*

Primeiramente pensava que entropia apenas separa estocástico de determinístico!

Sistemas Dinâmicos



$$f(x) = 2x \pmod{1}$$



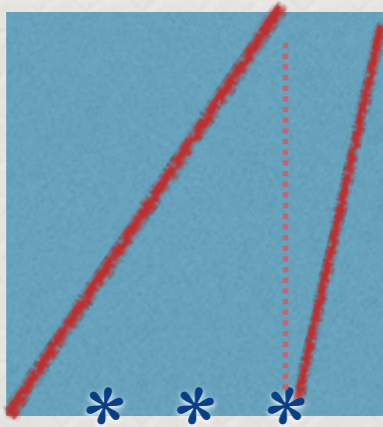
Taxa de criação de informação

$$\log(4) - \log(2) = \log(2)$$

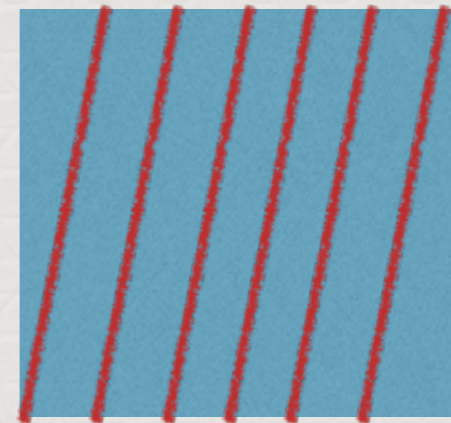
$$\log(2^n) - \log(2^{n-1}) = \log(2)$$

Lançamento de moeda ou Roda da sorte

$$h = -\sum p_i \log(p_i)$$

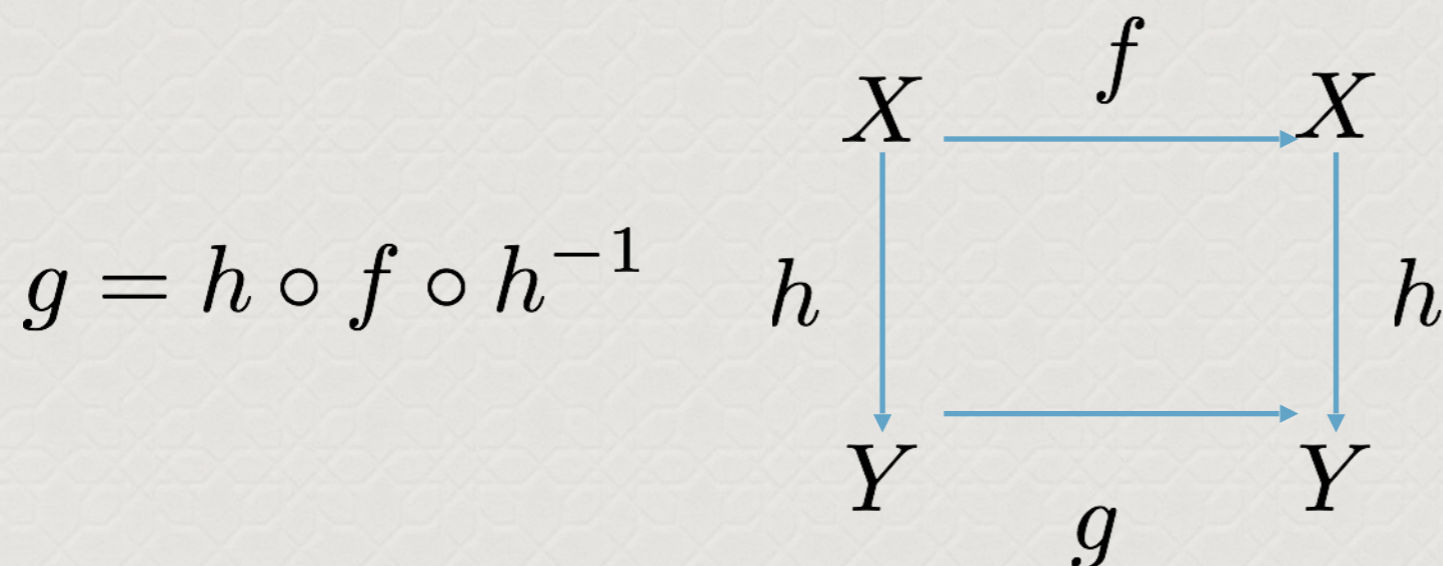


0.81



$\log_2(6) \sim 2.58$

Conjugação Dinâmica



Topologicamente conjugado : homeomorfismo h

Metricamente conjugado: Preservando medida h

Entropia como invariante

Sistemas Conjugados tem entropias iguais.

Não é invariante completa:

Identidade ✪

Rotação ✪

Ornstein



- *Ornstein: Duas rodas da sorte com mesma entropia são conjugadas metricamente.*
- *Entropia é invariante completo no mundo dos sistemas mais aleatório possível.*

Entropia métrica

$$B_n(x, \epsilon) := \{y \mid d(f^n(x), f^n(y)) \leq \epsilon\}$$

$$\lim_{\epsilon \rightarrow 0} \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{-1}{n} \log \mu(B_n(x, \epsilon))$$

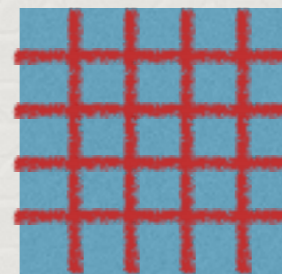
Exemplo $2x \pmod{-1}$ $\mu(B_n(x, \epsilon)) = \frac{2\epsilon}{2^n}$

Dimensão

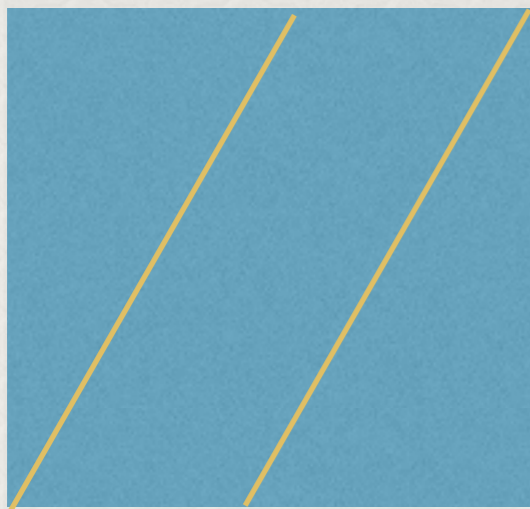
Dimensão de um conjunto é o “número” das informações necessárias para localizar os pontos do conjunto. ✪

Capacity dimension: $\dim_K(S)$

$$- \limsup_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{\log(N(\epsilon))}{\log \epsilon}$$



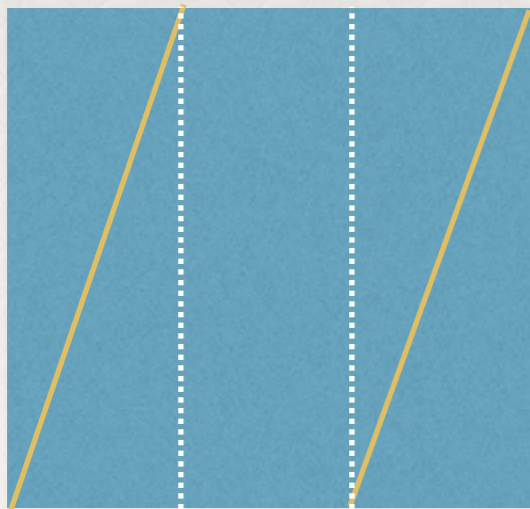
Cobertura ótima com abertos de diâmetro menor que ϵ



$$f(x) = 2x(\text{mod } 1)$$

$\log(2)$ **Expoente de expansão**

$\log(2)$ *entropia*



$1/3$ $2/3$

Conjunto de Cantor

$\log(3)$ **Expansão**

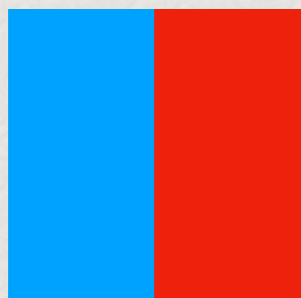
$\log(2)$ *Entropia*

$\log(2)/\log(3)$ *Dimensão*

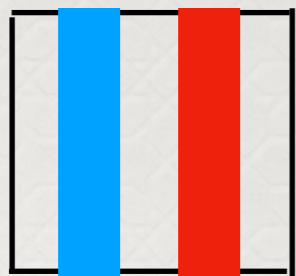
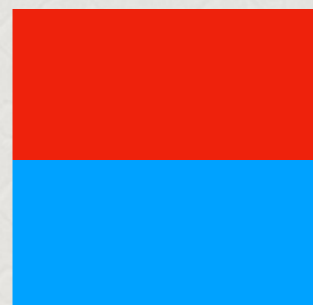
Ruelle

$$h_\mu \leq \sum_{\lambda_i > 0} \lambda_i$$

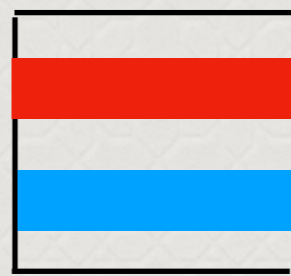
μ



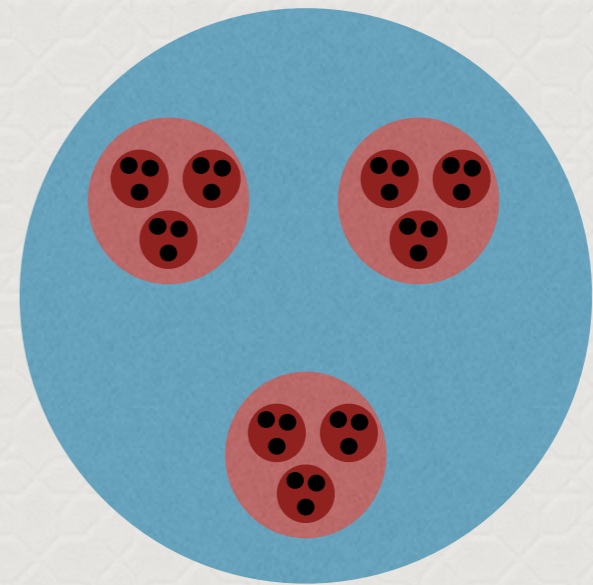
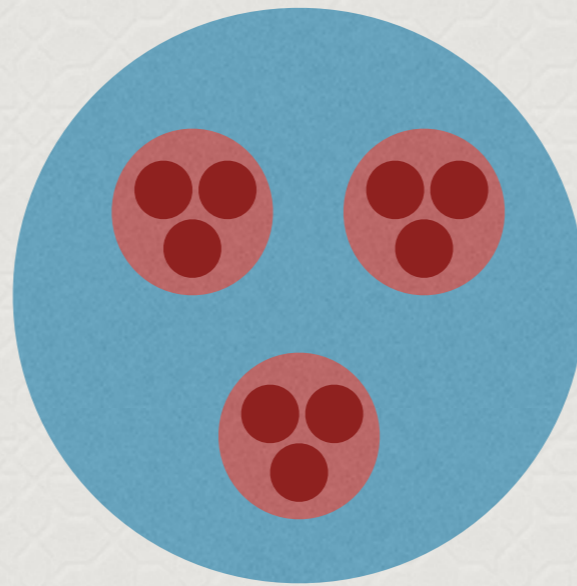
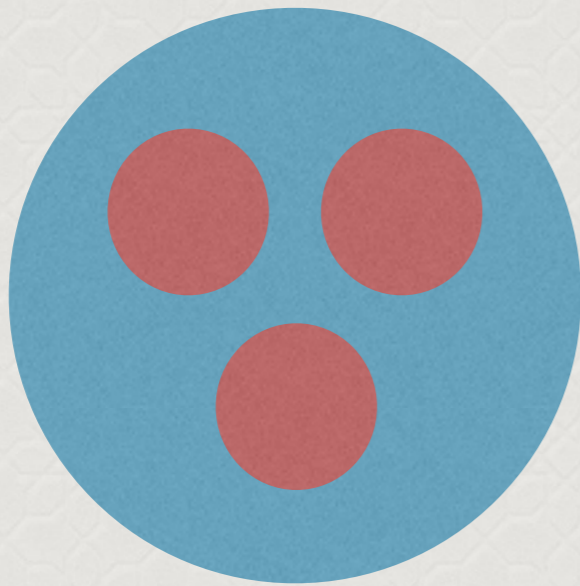
$$\xrightarrow{\mathbb{F}} h_\mu = \lambda = \log(2)$$



$$\xrightarrow{\mathcal{G}} h_\mu = \log(2) < \lambda$$



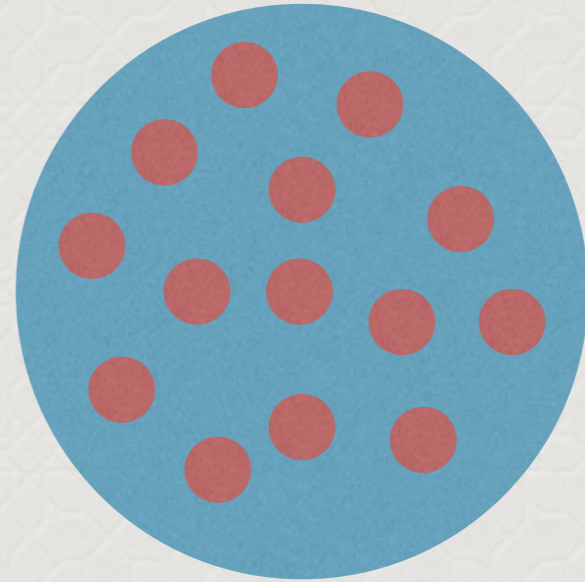
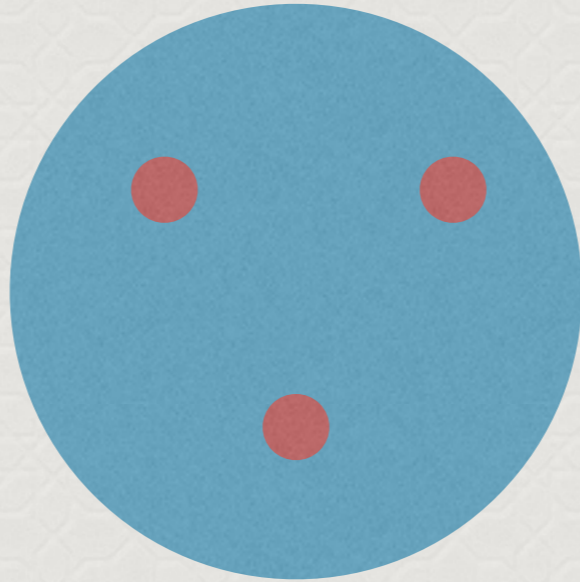
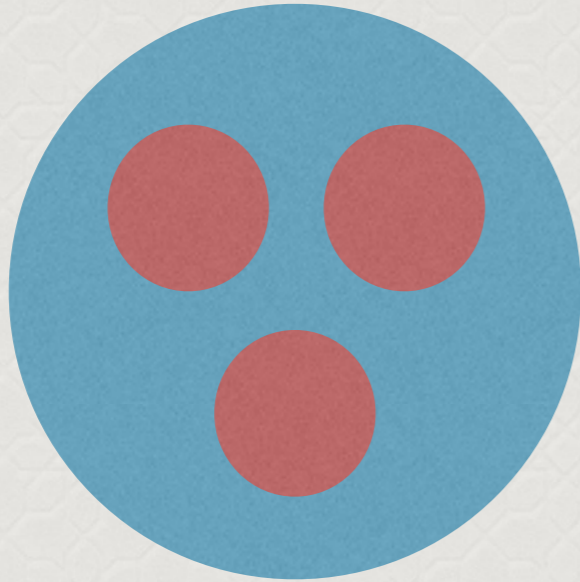
Dimensão \times Expansão = Entropia



$$F : \bigcup_{i=1}^3 B_i \rightarrow B$$

$$\bigcap_{n \geq 0} f^{-n}(B)$$

انبساط \times بعد = آنٹروپی



*Obrigado pela
atenção*

