

# Entropia i jej własności

Jacek Jurkowski, Fizyka Statystyczna

Instytut Fizyki

2015



- $dS = \frac{dQ}{T}$  dla procesów odwracalnych

- $dS = \frac{dQ}{T}$  dla procesów odwracalnych
- i wówczas

$$\Delta S = \int_{A \rightarrow B} \frac{dQ}{T}$$

gdzie powyższa całka nie zależy od procesu  $A \rightarrow B$ , a tylko od stanu początkowego  $A$  i końcowego  $B$

- $dS = \frac{dQ}{T}$  dla procesów odwracalnych
- i wówczas

$$\Delta S = \int_{A \rightarrow B} \frac{dQ}{T}$$

gdzie powyższa całka nie zależy od procesu  $A \rightarrow B$ , a tylko od stanu początkowego  $A$  i końcowego  $B$

- Ogólnie  $dS \geq \frac{dQ}{T}$ , bowiem ma miejsce produkcja entropii  $d_i S$ ,

$$dS = \frac{dQ}{T} + d_i S$$



- Niech  $P = (p_1, \dots, p_N)$  będzie prawdopodobieństwem ( $N$  może być nieskończone!)

- Niech  $P = (p_1, \dots, p_N)$  będzie prawdopodobieństwem ( $N$  może być nieskończone!)

## Definicja

Entropię definiuje się jako

$$S(P) = -k \sum_{i=1}^N p_i \ln p_i \quad \text{albo} \quad S(P) = - \sum_{i=1}^N p_i \log_2 p_i,$$

gdzie przyjmujemy  $0 \cdot \ln 0 = 0$ , a  $k$  jest stałą Boltzmann.



- Niech  $P = (p_1, \dots, p_N)$  będzie prawdopodobieństwem ( $N$  może być nieskończone!)

## Definicja

Entropię definiuje się jako

$$S(P) = -k \sum_{i=1}^N p_i \ln p_i \quad \text{albo} \quad S(P) = - \sum_{i=1}^N p_i \log_2 p_i,$$

gdzie przyjmujemy  $0 \cdot \ln 0 = 0$ , a  $k$  jest stałą Boltzmannna.

- $N = 2$

$$S(p) = -k[p \ln p + (1 - p) \ln(1 - p)], \quad 0 \leq p \leq 1$$

- Niech  $P = (p_1, \dots, p_N)$  będzie prawdopodobieństwem ( $N$  może być nieskończone!)

## Definicja

Entropię definiuje się jako

$$S(P) = -k \sum_{i=1}^N p_i \ln p_i \quad \text{albo} \quad S(P) = - \sum_{i=1}^N p_i \log_2 p_i,$$

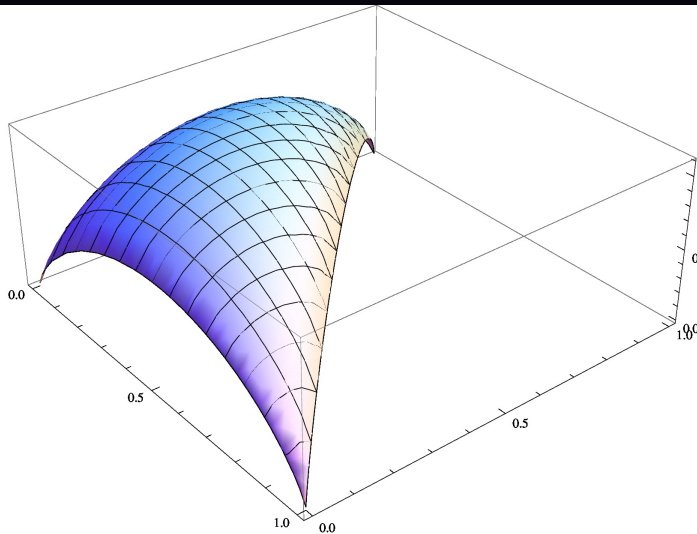
gdzie przyjmujemy  $0 \cdot \ln 0 = 0$ , a  $k$  jest stałą Boltzmann.

- $N = 2$

$$S(p) = -k[p \ln p + (1 - p) \ln(1 - p)], \quad 0 \leq p \leq 1$$

- $N = 3$

$$S(p_1, p_2) = -k[p_1 \ln p_1 + p_2 \ln p_2 + (1 - p_1 - p_2) \ln(1 - p_1 - p_2)], \quad 0 \leq p_1, p_2 \leq 1$$



# Własności entropii

- Własności entropii:

- Własności entropii:

- 1  $0 \leq S(P) \leq k \ln N$

- Własności entropii:

- ❶  $0 \leq S(P) \leq k \ln N$   
 $S(P) = 0 \iff P = (0, \dots, 1, \dots, 0)$   
 $S(P) = k \ln N \iff P = (\frac{1}{N}, \dots, \frac{1}{N})$   
(dowód w oparciu o tw. Lagrange'a)





### Tw. Lagrange'a

Jeśli funkcja  $f(x_1, \dots, x_n)$  ma w pewnym punkcie ekstremum warunkowe przy warunkach  $W_i(x_1, \dots, x_n) = 0, i = 1, \dots, r < n$ , to funkcja

$$g(x_1, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_n) - \sum_{i=1}^r \lambda_i W_i(x_1, \dots, x_n)$$

ma w tym punkcie ekstremum lokalne przy pewnych wartościach mnożników Lagrange'a  $\lambda_i$ .



- Zbiór wszystkich rozkładów prawdopodobieństw

$$\mathcal{P}_N = \left\{ (p_1, \dots, p_N); 0 \leq p_i \leq 1, \sum_{i=1}^N p_i = 1 \right\} \text{ tworzy sympleks}$$

- Sympleks  $\mathcal{P}_N$  jest zbiorem wypukłym, tzn.

$$\forall P, Q \in \mathcal{P}_N \quad \forall \alpha \in [0, 1] \quad \alpha P + (1 - \alpha)Q \in \mathcal{P}_N$$

# Sympleks

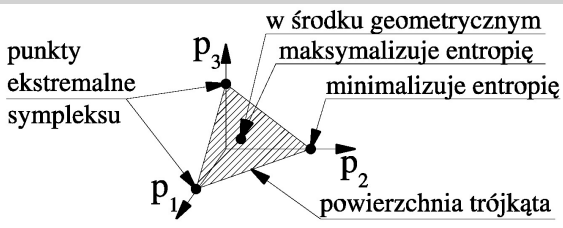
- Zbiór wszystkich rozkładów prawdopodobieństw

$$\mathcal{P}_N = \left\{ (p_1, \dots, p_N); 0 \leq p_i \leq 1, \sum_{i=1}^N p_i = 1 \right\} \text{ tworzy sympleks}$$

- Sympleks  $\mathcal{P}_N$  jest zbiorem wypukłym, tzn.

$$\forall P, Q \in \mathcal{P}_N \quad \forall \alpha \in [0, 1] \quad \alpha P + (1 - \alpha)Q \in \mathcal{P}_N$$

## Sympleks przy $N = 3$



# Własności entropii

- 3 Entropia  $S(P)$  jest funkcją wklęsłą (wypukłą w górę) na dowolnym wypukłym podzbiorze  $\mathcal{P} \subset \mathcal{P}_N$ , tzn.

$$\forall \alpha \in [0, 1] \quad S(\alpha P + (1 - \alpha)Q) \geq \alpha S(P) + (1 - \alpha)S(Q).$$

Równość zachodzi wtedy i tylko wtedy gdy  $P = Q$ .

- 3 Entropia  $S(P)$  jest funkcją wklęsłą (wypukłą w górę) na dowolnym wypukłym podzbiornie  $\mathcal{P} \subset \mathcal{P}_N$ , tzn.

$$\forall \alpha \in [0, 1] \quad S(\alpha P + (1 - \alpha)Q) \geq \alpha S(P) + (1 - \alpha)S(Q).$$

Równość zachodzi wtedy i tylko wtedy gdy  $P = Q$ .

- 4 Jeśli na zbiorze wypukłym  $\mathcal{P} \subset \mathcal{P}_N$  entropia jest ograniczona z góry, to osiąga maksimum na dokładnie jednym rozkładzie prawdopodobieństwa  $P^* = (p_1^*, \dots, p_N^*)$ ,

$$S(P^*) = \sup_{P \in \mathcal{P}} S(P).$$

- 3 Entropia  $S(P)$  jest funkcją wklęsłą (wypukłą w górę) na dowolnym wypukłym podzbiore  $\mathcal{P} \subset \mathcal{P}_N$ , tzn.

$$\forall \alpha \in [0, 1] \quad S(\alpha P + (1 - \alpha)Q) \geq \alpha S(P) + (1 - \alpha)S(Q).$$

Równość zachodzi wtedy i tylko wtedy gdy  $P = Q$ .

- 4 Jeśli na zbiorze wypukłym  $\mathcal{P} \subset \mathcal{P}_N$  entropia jest ograniczona z góry, to osiąga maksimum na dokładnie jednym rozkładzie prawdopodobieństwa  $P^* = (p_1^*, \dots, p_N^*)$ ,

$$S(P^*) = \sup_{P \in \mathcal{P}} S(P).$$

## Definicja

Rozkładem reprezentatywnym  $P^*$  zbioru  $\mathcal{P}$  nazywamy jedyny rozkład prawdopodobieństwa maksymalizujący entropię.



# Makrostan ze względu na zmienną losową

## Makrostan

Makrostanem ze względu na dyskretną zmienną losową  $f$  nazywamy następujący wypukły podzbiór sympleksu  $\mathcal{P}_N$

$$\mathcal{P}_N \supset \mathcal{K}_f = \left\{ P = (p_1, \dots, p_N); p_i \geq 0, \sum_{i=1}^N p_i = 1, \langle f \rangle = m \right\},$$

# Makrostan ze względu na zmienną losową

## Makrostan

Makrostanem ze względu na dyskretną zmienną losową  $f$  nazywamy następujący wypukły podzbiór sympleksu  $\mathcal{P}_N$

$$\mathcal{P}_N \supset \mathcal{K}_f = \left\{ P = (p_1, \dots, p_N); p_i \geq 0, \sum_{i=1}^N p_i = 1, \langle f \rangle = m \right\},$$

Tw. o postaci rozkładu reprezentatywnego dla makrostanu

Rozkład reprezentatywny  $P^* = (p_1^*, \dots, p_N^*)$  makrostanu  $\mathcal{K}_f$  ma postać:

$$p_i^* = Z^{-1}(\lambda) e^{-\lambda f_i},$$

gdzie funkcję  $Z(\lambda) = \sum_{i=1}^N e^{-\lambda f_i}$  nazywamy **sumą statystyczną** oraz równość

$$-\frac{\partial \ln Z(\lambda)}{\partial \lambda} = m$$

jednoznacznie określa funkcję  $\lambda(m)$ .

# Makrostan ze względu na kilka zmiennych losowych

# Makrostan ze względu na kilka zmiennych losowych

Przykład: Znaleźć rozkład reprezentatywny dla makrostanu

$$K_f = \left\{ P = (p_1, p_2, \dots); p_i \geq 0, \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1, \langle f \rangle = m \right\}$$

jeśli wartościami zmiennej losowej  $f$  są kolejne liczby naturalne, tzn.  $f_i = i$ ,  
 $i = 1, 2, \dots$

## Definicja

Makrostanem ze względu na dyskretne zmienne losowe  $f^1, \dots, f^r$  nazywamy następujący wypukły podzbiór sympleksu  $\mathcal{P}_N$

$$\mathcal{P}_N \supset \mathcal{K}_{f^1, \dots, f^r} = \left\{ (p_1, \dots, p_N); p_i \geq 0, \sum_{i=1}^N p_i = 1, \langle f^j \rangle = m_j, \right. \\ \left. j = 1, \dots, r \right\}, \quad f_i^j := f^j(\omega_i),$$

# Twierdzenie o rozkładzie reprezentatywnym

## Twierdzenie

Rozkład reprezentatywny  $P^* = (p_1^*, \dots, p_N^*)$  makrostanu  $\mathcal{K}_{f^1, \dots, f^r}$  ma postać:

$$p_i^* = Z^{-1}(\lambda_1, \dots, \lambda_r) \exp \left[ - \sum_{j=1}^r \lambda_j f_i^j \right],$$

gdzie funkcję  $Z(\lambda_1, \dots, \lambda_r) = \sum_{i=1}^N \exp \left[ - \sum_{j=1}^r \lambda_j f_i^j \right]$  nazywamy **sumą**  
**statystyczną**

oraz

$$- \frac{\partial \ln Z(\lambda_1, \dots, \lambda_r)}{\partial \lambda_j} = m_j, \quad j = 1, \dots, r.$$

# Znaczenie entropii



- Informacja — zajście zdarzenia  $\omega_k$  dostarcza informacji

$$I_k(P) = \log_2 \frac{1}{p(\omega_k)} = -\log_2 p_k$$

- Informacja — zajście zdarzenia  $\omega_k$  dostarcza informacji

$$I_k(P) = \log_2 \frac{1}{p(\omega_k)} = -\log_2 p_k$$

- Zdarzenia mniej prawdopodobne dostarczają więcej informacji!

- Informacja — zajście zdarzenia  $\omega_k$  dostarcza informacji

$$I_k(P) = \log_2 \frac{1}{p(\omega_k)} = -\log_2 p_k$$

- Zdarzenia mniej prawdopodobne dostarczają więcej informacji!
- Entropia określa średnią informację jaka może być uzyskana w wyniku jakiegoś doświadczenia losowego

$$S(P) = \langle I(P) \rangle = - \sum_k p_k \log_2 p_k$$

- Informacja — zajście zdarzenia  $\omega_k$  dostarcza informacji

$$I_k(P) = \log_2 \frac{1}{p(\omega_k)} = -\log_2 p_k$$

- Zdarzenia mniej prawdopodobne dostarczają więcej informacji!
- Entropia określa średnią informację jaka może być uzyskana w wyniku jakiegoś doświadczenia losowego

$$S(P) = \langle I(P) \rangle = - \sum_k p_k \log_2 p_k$$

- Jeśli  $P$  jest rozkładem zmiennej losowej  $f$ , to  $S(P)$  określa (średnią) ilość informacji zawartą w  $f$ .

# Inne rodzaje entropii

## Inne rodzaje entropii

- Miara podobieństwa dwóch rozkładów  $P$  i  $Q$  ( $Q$  absolutnie ciągły względem  $P$ ) — entropia wzajemna

$$S(P||Q) = \sum_k p_k \log_2 \frac{p_k}{q_k} = -S(P) - \sum_k p_k \log_2 q_k$$

## Inne rodzaje entropii

- Miara podobieństwa dwóch rozkładów  $P$  i  $Q$  ( $Q$  absolutnie ciągły względem  $P$ ) — entropia wzajemna

$$S(P||Q) = \sum_k p_k \log_2 \frac{p_k}{q_k} = -S(P) - \sum_k p_k \log_2 q_k$$

- Entropia wzajemna jest nieujemna, przy czym wartość 0 przyjmuje tylko dla identycznych rozkładów  $P = Q$

$$S(P||Q) \geq 0$$

## Inne rodzaje entropii

- Miara podobieństwa dwóch rozkładów  $P$  i  $Q$  ( $Q$  absolutnie ciągły względem  $P$ ) — entropia wzajemna

$$S(P||Q) = \sum_k p_k \log_2 \frac{p_k}{q_k} = -S(P) - \sum_k p_k \log_2 q_k$$

- Entropia wzajemna jest nieujemna, przy czym wartość 0 przyjmuje tylko dla identycznych rozkładów  $P = Q$

$$S(P||Q) \geq 0$$

- Entropia rozkładu łącznego  $u_{k\ell} = (P \times Q)(\omega_k, \eta_\ell)$

$$S(P \times Q) = - \sum_{k,\ell} u_{k\ell} \log_2 u_{k\ell}$$



## Inne rodzaje entropii

- Miara podobieństwa dwóch rozkładów  $P$  i  $Q$  ( $Q$  absolutnie ciągły względem  $P$ ) — entropia wzajemna

$$S(P||Q) = \sum_k p_k \log_2 \frac{p_k}{q_k} = -S(P) - \sum_k p_k \log_2 q_k$$

- Entropia wzajemna jest nieujemna, przy czym wartość 0 przyjmuje tylko dla identycznych rozkładów  $P = Q$

$$S(P||Q) \geq 0$$

- Entropia rozkładu łącznego  $u_{k\ell} = (P \times Q)(\omega_k, \eta_\ell)$

$$S(P \times Q) = - \sum_{k,\ell} u_{k\ell} \log_2 u_{k\ell}$$

- Entropia warunkowa — ilość informacji o  $P \times Q$  jaka może być uzyskana na podstawie znajomości rozkładu  $Q$

$$S(P|Q) = S(P \times Q) - S(Q)$$

# Entropia wzajemna

- Wspólna informacja zawarta w  $P$  i  $Q$

$$S(P : Q) = S(P) + S(Q) - S(P \times Q)$$

- Wspólna informacja zawarta w  $P$  i  $Q$

$$S(P : Q) = S(P) + S(Q) - S(P \times Q)$$

- Własności

$$S(P : Q) = S(P) - S(P|Q)$$

- Wspólna informacja zawarta w  $P$  i  $Q$

$$S(P : Q) = S(P) + S(Q) - S(P \times Q)$$

- Własności

$$S(P : Q) = S(P) - S(P|Q)$$

$$S(P : Q) = S(P \times Q || PQ)$$

# Entropia w przypadku ciągłej zmiennej losowej

## Entropia w przypadku ciągłej zmiennej losowej

- Ciągłej zmiennej losowej  $f$  określonej na podzbiorach  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$  odpowiada gęstość rozkładu  $\rho(x_1, \dots, x_n) \equiv \rho(\underline{x})$

# Entropia w przypadku ciągłej zmiennej losowej

- Ciągłej zmiennej losowej  $f$  określonej na podzbiorach  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$  odpowiada gęstość rozkładu  $\rho(x_1, \dots, x_n) \equiv \rho(\underline{x})$

## Entropia

Entropię definiujemy w tym przypadku jako

$$S(\rho) = -k \int_{\Omega} \rho(\underline{x}) \ln \rho(\underline{x}) d\underline{x},$$



# Entropia w przypadku ciągłej zmiennej losowej

- Ciągłej zmiennej losowej  $f$  określonej na podzbiorach  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$  odpowiada gęstość rozkładu  $\rho(x_1, \dots, x_n) \equiv \rho(\underline{x})$

## Entropia

Entropię definiujemy w tym przypadku jako

$$S(\rho) = -k \int_{\Omega} \rho(\underline{x}) \ln \rho(\underline{x}) d\underline{x},$$

## Makrostan

Makrostanem ze względu na ciągłe zmienne losowe  $f^1, \dots, f^r$  nazywamy następujący zbiór:

$$\mathcal{K}_{f^1, \dots, f^r} = \left\{ \rho : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^+; \int_{\Omega} \rho(\underline{x}) d\underline{x} = 1, E(f^j) = m_j, j = 1, \dots, r \right\},$$

# Twierdzenie o rozkładzie reprezentatywnym

## Twierdzenie

Gęstość rozkładu reprezentatywnego  $\rho^*(\underline{x})$  makrostanu  $\mathcal{K}_{f^1, \dots, f^r}$  ma postać:

$$\rho^*(\underline{x}) = Z^{-1}(\lambda_1, \dots, \lambda_r) \exp \left[ - \sum_{j=1}^r \lambda_j f^j(\underline{x}) \right],$$

gdzie suma statystyczna ma postać

$$Z(\lambda_1, \dots, \lambda_r) = \int_{\Omega} \exp \left[ - \sum_{j=1}^r \lambda_j f^j(\underline{x}) \right] d\underline{x}$$

oraz

$$-\frac{\partial \ln Z(\lambda_1, \dots, \lambda_r)}{\partial \lambda_j} = m_j, \quad j = 1, \dots, r.$$

gdzie  $m_j = \int_{\Omega} f^j(\underline{x}) \rho(\underline{x}) d\underline{x}$ .