

# Praca Domowa Termodynamika i Fizyka Statystyczna R 2021/2022

Kacper Cybiński

31 marca 2022

## 1 Zadanie 4

Pewien układ fizyczny może znajdować się w jednym z  $N$  stanów, prawdopodobieństwa których są dane przez  $p_i (i = 1, 2, \dots, N)$ , przy czym  $\sum_i p_i = 1$ . Dodatkowo, o układzie tym wiadomo, że średnia pewnej wielkości ekstensywnej  $a$  dana przez  $\langle a \rangle = \sum_i p_i a_i$  jest ustalona i wynosi  $a_0$ . Pokaż, że entropia Gibbsa w takim układzie ( $S_G = -k \sum_i p_i \log p_i$ ) jest maksymalizowana przez rozkład

$$p_j = \frac{1}{Z(\beta)} e^{-\beta a_j}$$

gdzie  $Z(\beta) = \sum_j e^{-\beta a_j}$ ,  $a_j$  jest wartością wielkości  $a$  w  $j$ -tym stanie a  $\beta$  jest pewną stałą. Pokaż następnie, że

$$a_0 = \left( \frac{\partial \log Z}{\partial \beta} \right)_{a_1, \dots, a_N}$$

oraz że  $S_G = k\beta a_0 + k \log Z$ . Wskazówka: użyj metody mnożników Lagrange'a.

## 2 Rozwiązanie

Wiemy, że  $\sum p_i = 1$  oraz, że  $\sum p_i a_i = a_0$ . Z równań tych wynika, że mamy dwa więzy i funkcja więzów ma postać:

$$G = \left[ \begin{array}{c} \sum p_i - 1 \\ \sum p_i a_i - a_0 \end{array} \right]$$

Natomiast entropia Gibbsa dana jest wzorem  $S_G = -k \sum p_i \log p_i$ . W celu wyznaczenia rozkładu maksymalizującego entropię skorzystać można z metody mnożników Lagrange'a. Rozkład ten wyznaczyć można z układu równań spełnionych dla każdego  $i = 1, 2, 3, \dots, N$  postaci:

$$\frac{\partial S_G}{\partial p_i} - \lambda_1 \frac{\partial G_1}{\partial p_i} - \lambda_2 \frac{\partial G_2}{\partial p_i} = 0$$

Podstawiając jawnie wzory dostajemy układ równań postaci:

$$k (\log p_i + 1) + \lambda_1 + \lambda_2 a_i = 0$$

A stąd:

$$p_i = \exp \left( -\frac{\lambda_1 + \lambda_2 a_i}{k} - 1 \right)$$

Podstawmy teraz prawdopodobieństwa do warunku na unormowanie prawdopodobieństw:

$$\begin{aligned} \sum p_i = 1 &\Rightarrow \sum \exp \left( -\frac{\lambda_1 + \lambda_2 a_i}{k} - 1 \right) = 1 \\ \sum \exp (-\beta a_i) &= Z(\beta) = \exp \left( \frac{\lambda_1}{k} + 1 \right) \end{aligned}$$

gdzie  $\beta = \frac{\lambda_2}{k}$ . A zatem prawdopodobieństwo dane jest wzorem:

$$p_i = \frac{\exp(-\beta a_i)}{\exp\left(\frac{\lambda_1}{k}\right)} = \frac{\exp(-\beta a_i)}{Z(\beta)}$$

Sprawdźmy jeszcze, czy faktycznie jest to maksimum. Korzystając ponownie z metody mnożników Lagrange'a tak będzie gdy spełniony będzie warunek:

$$S''_G - \Lambda G'' < 0$$

Zauważmy, że  $G'' = 0$ , natomiast  $S''_G$  jest macierzą N na N mającej wyrazy tylko na diagonalii postaci  $-\frac{k}{p_i}$ . Jako że k i  $p_i$  są większe od 0, to wszystkie wyrazy diagonalne są mniejsze od 0. Tak więc wyrażenie:

$$S''_G - \Lambda G'' < 0$$

Czyli  $S_G$  nie ma żadnego minimum, a zatem znalezione ekstremum funkcji jest także jego maksimum, co należało udowodnić. Przejdźmy teraz do pokazania, że  $a_0 = -\frac{\partial \log(Z)}{\partial \beta}$ .

$$-\frac{\partial \log(Z)}{\partial \beta} = -\frac{1}{Z} \frac{\partial Z}{\partial \beta}$$

$$-\frac{1}{Z} \frac{\partial Z}{\partial \beta} = -\frac{1}{Z} \sum (-a_i \exp(-\beta a_i)) = \sum a_i \frac{\exp(-\beta a_i)}{Z} = \sum a_i p_i = a_0$$

Czyli faktycznie prawdziwa jest tożsamość:

$$a_0 = -\frac{\partial \log(Z)}{\partial \beta}$$

Na koniec pokażmy, że  $S_G = k\beta a_0 + k \log(Z)$  :

$$\begin{aligned} S_G &= -k \sum p_i \log p_i = -k \sum \frac{\exp(-\beta a_i)}{Z(\beta)} \log \left( \frac{\exp(-\beta a_i)}{Z(\beta)} \right) \\ S_G &= -k \sum \frac{\exp(-\beta a_i)}{Z(\beta)} (\log(\exp(-\beta a_i)) - \log(Z(\beta))) \\ S_G &= k \sum \frac{\exp(-\beta a_i)}{Z(\beta)} (\beta a_i + \log(Z(\beta))) = k \left( \sum p_i \beta a_i + \sum p_i \log(Z(\beta)) \right) \\ S_G &= k\beta a_0 + k \log(Z(\beta)) \end{aligned}$$

Co należało udowodnić.