

Ensembles

Lectura: M. Kardar Cap. 4; R. K. Pathria & D. Beale Caps. 3.

» Extensiones del canónico

En un caso más general donde la U cambia por el flujo de calor y el trabajo.

$$dU = TdS - dW = TdS + \mathbf{J} \cdot d\mathbf{x} \quad \Rightarrow \quad dS = \frac{dU}{T} - \frac{\mathbf{J}}{T} \cdot d\mathbf{x}$$

podemos pensar en reservorios de esas cantidades intensivas.

$$S_{\mathcal{R}}(E_t - E_S, \mathbf{x}_t - \mathbf{x}_S) \simeq S_{\mathcal{R}}(E_t) - E_S \left. \frac{\partial S_{\mathcal{R}}}{\partial E_{\mathcal{R}}} \right|_{\mathbf{x}} - \mathbf{x}_S \left. \frac{\partial S_{\mathcal{R}}}{\partial \mathbf{x}} \right|_{E_{\mathcal{R}}} = S_{\mathcal{R}}(E_t) - \frac{E_S}{T} + \mathbf{x}_S \frac{\mathbf{J}}{T}$$

$$P(\mu_S, \mathbf{x}) = \frac{1}{\tilde{Z}} e^{-\beta E_S} e^{\beta \mathbf{J} \cdot \mathbf{x}}$$

Ejemplo: Ensamble Isobárico-Isotérmico: $J = -p$ y $x = V$

$$Z_{II} = \sum_{s,V} e^{-\beta E_s} e^{-\beta pV} \quad U = - \left. \frac{\partial \ln Z_{II}}{\partial \beta} \right|_{\beta p} \quad \langle V \rangle = \left. \frac{\partial \ln Z_{II}}{\partial \beta p} \right|_{\beta}$$

$$G(T, p, N) = -k_B T \ln Z_{II}$$

» Entropía Estadística & Información

Como medimos la cantidad de información que nos falta al solo conocer una ley de probabilidad $\{p_i\}$. Esa falta de información es una función

$$S(p_1, \dots, p_M) = -k \sum_{m=1}^M p_m \ln(p_m) \text{ que si es equiprobable vale } k \ln M$$

- Es máxima cuando es equiprobable.
- Es mínima cuando un estado tiene certeza, $S(1, 0, 0, \dots) = 0$.
- Crecimiento monótono: si es equiprobable M , la entropía aumenta con M , cuanto más aumenta más información me falta.
- Imposibilidad, si $p_m = 0$ simplemente no suma.
- Cumple aditividad y concavidad.

R. Balian Cap 3. Notas históricas en 3.4

» Entropía máxima

De todas las distribuciones $\{p_i\}$ compatibles con los datos, el sistema macroscópico está representado por aquella que tiene la mayor entropía estadística $S(\{p_i\}) = -k \sum p_i \ln p_i$. [E. T. Jaynes 1957]

Multiplicadores de Lagrange

Sea $f(\mathbf{x})$ una función definida en un conjunto abierto n -dimensional $\{\mathbf{x} \in R^n\}$. Se definen s restricciones $g_k(\mathbf{x}) = 0, k = 1, \dots, s, .$

$$h(\mathbf{x}, \{\lambda_k\}) = f(\mathbf{x}) - \lambda_k g_k(\mathbf{x})$$

tiene un extremo donde $f(\mathbf{x})$ y cumple las restricciones.

» Ejemplo microcanónico

Supongamos que describimos un sistema cerrado con N , E constantes. Los microestados $i = 1 \dots M$ tienen probabilidad p_i en el ensamble, la entropía estadística

$$S(\{p_i\}) = -k \sum_i p_i \ln p_i$$

Imponiendo la normalización de p_i con un multiplicador λ_1 tengo que extremar $\tilde{S} = S - \lambda_1(\sum_i p_i - 1)$

$$\frac{\partial \tilde{S}}{\partial p_j} = -k(\ln p_j + \frac{p_j}{p_j}) - \lambda_1 \quad \rightarrow p_j = e^{-(\lambda_1/k+1)} \text{ (no depende de } j, \text{ Es Equiprobable)}$$

Como p_i es constante, y está normalizada, $p_i = 1/M$. Además

$$\frac{\partial^2 \tilde{S}}{\partial p_j^2} = -\frac{1}{p_j} = -M < 0,$$

o sea, es un máximo.

» y el canónico?

Sea $S(\{p_S\}) = -k \sum_{\mu_S} p_{\mu} \ln p_{\mu}$, extremizo con los vínculos $\sum p_{\mu} = 1$ y $\sum p_{\mu} E_{\mu_S} = \langle E \rangle$

$$\frac{\partial}{\partial p_{\mu'}} \left[S - \lambda_1 \left(\sum p_{\mu} - 1 \right) - \lambda_2 \left(\sum p_{\mu} E_{\mu} - \langle E \rangle \right) \right] = 0$$

$$-k \ln p_{\mu'} - k - \lambda_1 - \lambda_2 E_{\mu'} = 0$$

$$p_{\mu'} \propto e^{-\lambda_2 E_{\mu'} / k}$$