

• 对“子系平均”的说明

— “标准”解释:

对于可观测量 $O(p, q)$, 测量结果:

$$\langle O \rangle = \frac{1}{T} \int_+^{t+T} dt O(p(t), q(t))$$

且一般 $T \gg \tau$, τ : 微观运动的特征时间.

因此, 令 $T \rightarrow \infty$.

$$\langle O \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_+^{t+T} dt O(p(t), q(t))$$

假设: 在 $T \rightarrow \infty$ 时, 体系会遍历能量面 Ω 的每一个点.

在某处花费的时间 正比于“概率大小”.

因此有

$$\langle O \rangle = \langle O \rangle_{\text{ens}} = \int d\Gamma \cdot O(p, q) \rho_{\text{HE}}(p, q).$$

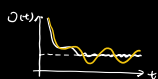
各系遍历假设 Ergodic Hypothesis

— 问题: 局限性

• 只对单体系/少体系子系证明

• 时间尺度 $T \sim O(e^N)$ 远远超出测量可能! 因此在实际中和物理体系 不相关

• 时间平均



各系遍历 \neq 涨落可忽略. 可能存在周期性振荡! 这时平均不收敛.
 异常: $O(t \rightarrow \infty)$, 而非 $\langle O \rangle_0$!

• “各系遍历”的层级

“Mixing” \subset “Ergodicity” “baker's map”: Mixing (面包师)
 “相互混淆” “搅到一起”

• 热平衡对应系统的“典型”状态.

达到热平衡的过程: “非典型” \rightarrow “典型”. (e^N 增长的概率)

问题: 致子系子系.

• 正则系综

宏观状态: $(T, V, N) \Rightarrow$ 允许能量交换.



总能量固定 \Rightarrow 微正则系综
 $E_T = E_1 + E_2$ fixed.

考虑: 子系统处于能量为 E_n 的特定量子态 $|n\rangle$ 的概率.

1+2 的总状态数:

$$\begin{aligned} \Omega(E_T) &= \sum_n \Omega_1(E_n) \Omega_2(E_T - E_n) \\ &= \sum_n 1 \cdot \Omega_2(E_T - E_n) \end{aligned}$$

对于热库系统有 $E_n \ll E_T$, 对其展开:

$$\begin{aligned} \ln \Omega_2(E_T - E_n) &\approx \ln \Omega_2(E_T) + \frac{\partial \ln \Omega_2}{\partial E} \cdot (-E_n) \\ \Omega_2(E_T) &= \sum_n \Omega_2(E_T) e^{-\beta E_n} \quad \hookrightarrow \frac{1}{k_B T} =: \beta. \\ &= \Omega_2(E_T) \cdot \sum_n e^{-\beta E_n}. \end{aligned}$$

根据(微正则系综的)等概率原理:

$$P(E_n) = \frac{\Omega_2(E_T) \cdot e^{-\beta E_n}}{\Omega_2(E_T) \cdot \sum_n e^{-\beta E_n}} = \frac{e^{-\beta E_n}}{\sum_n e^{-\beta E_n}} =: \frac{1}{Z} e^{-\beta E_n}.$$

定义 $Z = \sum_n e^{-\beta E_n}$ 配分函数 partition function

现在用定量子数 \ln , 考虑能量 $E = E_n$ 的概率.

$$P(E) = \frac{\Omega(E) e^{-\beta E}}{Z}, \quad \Omega(E): \text{能量为 } E \text{ 的微观状态数.}$$

$$\sum_n e^{-\beta E_n} = \sum_E e^{-\beta E} \underbrace{\sum_n \delta_{E_n, E}}_{\Omega(E)} \quad \begin{array}{c} \text{能级} \\ E \end{array} \xrightarrow{E+\delta E} \text{能级间隔} \rightarrow N \text{ 很大: } \Omega(E) \sim E^a, \text{ 恒量恒量!}$$

配分函数的物理意义

$$Z = \sum_E \Omega(E) e^{-\beta E} = \sum_E e^{\frac{S(E)}{k_B}} e^{-\beta E}$$

$$= \sum_E e^{-\beta(E - TS(E))} = \sum_E e^{-\beta F}$$

$$\approx e^{-\beta F^*(E^*)} \quad E^*: \text{令自由能 } F \text{ 取最小值 } F^*, \quad (\Delta)$$

一 有限温度下, 自由能最小! 前面的 $\Omega(E)$ 与后面的 $e^{-\beta E}$ 是“竞争”的因子! 其结果为: $Z = e^{-\beta F^*}$

一 $F \approx -\frac{1}{\beta} \ln Z$. 异号竞争的 $e^{-\beta E}, g!$ \hookrightarrow 与 E 无关

• 正则系综中的热力学量

$$\langle E \rangle = \sum_n E_n P(E_n) = \frac{1}{Z} \sum_n E_n e^{-\beta E_n}$$

$$= \frac{1}{Z} \left(-\frac{\partial}{\partial \beta} \right) \sum_n e^{-\beta E_n} = -\frac{\partial}{\partial \beta} \ln Z.$$

$\langle E \rangle = -\frac{\partial}{\partial \beta} \ln Z$. (注意这里的 $E, \langle E \rangle$ 与 E^* , 某种意义上是 Sloppy language... 但其热力学量是一样的)

$$F = E - TS, \quad dF = -SdT - pdV + \mu dN.$$

$$F = E + T \frac{\partial F}{\partial T}, \quad \Rightarrow E = F - T \frac{\partial F}{\partial T} = \frac{\partial(\beta F)}{\partial \beta}$$

$$\text{又: } \langle E \rangle = -\frac{\partial}{\partial \beta} \ln Z \Rightarrow F = -\frac{1}{\beta} \ln Z. \text{ 和“猜”的结果相同!}$$

$$\begin{cases} ME: \Omega \leftrightarrow S \\ CE: Z \leftrightarrow F. \end{cases} \quad (\Delta)$$

其热力学量:

$$P = \frac{1}{\beta} \frac{\partial \ln Z}{\partial V}, \quad \mu = -\frac{1}{\beta} \frac{\partial \ln Z}{\partial N}.$$

$$S = -\frac{\partial F}{\partial T} = \frac{\partial(k_B T \ln Z)}{\partial T} = k_B (\ln Z + T \frac{\partial}{\partial T} \ln Z)$$

$$S = k_B (\ln Z - \beta \frac{\partial}{\partial \beta} \ln Z).$$

熵的另一种表达式:

$$P(E_n) = \frac{1}{Z} e^{-\beta E_n}$$

$$\ln P(E_n) = -\beta E_n - \ln Z.$$

$$\sum P(E_n) \ln P(E_n) = -\beta \underbrace{\sum E_n P(E_n)}_{\langle E \rangle} - \underbrace{\sum P(E_n)}_1 \ln Z.$$

$$= -\beta \langle E \rangle + \beta F = -\frac{S}{k_B}.$$

$$\Rightarrow S = -k_B \sum_n P(E_n) \ln P(E_n). \quad \text{信息熵.}$$

信息: 对于任何概率分布 $P(x)$, 定义 $I = -\sum P(x) \ln P(x)$. 香农熵.

$$-P(x) = \delta_{x, x_0}: \text{只可能出现在 } x = x_0 \text{ 处} \Rightarrow I = -1 \cdot \ln 1 = 0. \quad \text{“不确定性”最小.}$$

$$-P(x) = \frac{1}{2x}: \text{均匀分布, } I \text{ 最大, 最为“混乱”}.$$