

統計力学 I 第1回確認テスト(確率・統計)

氏名：

学籍番号：

問1. 1~6の目が等確率で出るサイコロを振る。

(1) この時出る目の期待値と分散を求めよ。

(2) 2回振った平均の目の期待値と分散を求めよ

$$(1) \frac{1+2+\dots+6}{6} = \frac{21}{6} = \frac{7}{2}$$

$$\begin{aligned} V[X] &= E[X^2] - [E[X]]^2 = \frac{1+4+9+16+25+36}{6} - \frac{49}{4} \\ &= \frac{91}{6} - \frac{49}{4} = \frac{182-147}{12} = \frac{35}{12} \end{aligned}$$

期待値: $\frac{7}{2}$, 分散: $\frac{35}{12}$

$$(2) \frac{35}{12} \times \frac{1}{2} = \frac{35}{24}$$

期待値: $\frac{7}{2}$, 分散: $\frac{35}{24}$

問2. 確率変数 X に対して期待値 μ , 分散 σ^2 を与える Gauss 分布 $N(\mu, \sigma^2)$ のモー

メント生成関数を求めよ。またモーメント法により $E[X]$, $E[X^2]$ を導け。

$$P(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^2} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$

$$\begin{aligned} G(\theta) &= \int dx P(x) e^{-i\theta x} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^2} \int dx \exp\left[-\frac{(x-\mu+i\theta\sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right] \cdot \exp\left[-\frac{\sigma^2}{2}\theta^2 - i\mu\theta\right] \\ &= \exp\left[-\frac{\sigma^2}{2}\theta^2 - i\mu\theta\right] \end{aligned}$$

$$E[X] = \left. \frac{\partial}{\partial \theta} G(\theta) \right|_{\theta=0} = [(\mu - i\sigma^2\theta)G(\theta)]_{\theta=0} = \mu, E[X^2] = \mu^2 + \sigma^2$$

問3. (1) 非負の確率変数 X について Markov の不等式

$\Pr[X \geq a] = \int_a^\infty dX p(X) \leq E[X]/a$ を示せ。(余裕があれば不等式の意味を図示せよ。)

(2) e^{sX} が下凸関数である事を用いて $a \leq X - \mu \leq b$ を満たす確率変数 X について

$E[e^{s(X-\mu)}] \leq \frac{be^{sa}-ae^{sb}}{b-a}$ を満たす事を示せ。

$$\text{さらに } \frac{be^{sa}-ae^{sb}}{b-a} = e^{L(s(b-a))}, \quad L(h) = \frac{ha}{b-a} + \log \left[1 + \frac{a(1-e^{h(b-a)})}{b-a} \right],$$

$$L(0) = 0, L'(0) = 0, L''(h) = -\frac{abe^h}{(b-ae^h)^2} \leq \frac{1}{4} \text{ を用いて、 } L(h) \leq \frac{1}{8}h^2$$

すなわち $E[e^{s(X-\mu)}] \leq \exp \left[\frac{1}{8}s^2(b-a)^2 \right]$ (Hoeffding's Lemma) を示せ。

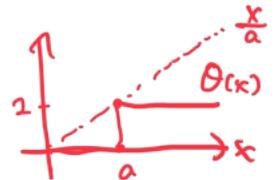
(3) (1), (2) の結果を用いて、 $0 \leq a \leq X - \mu \leq b$ を満たす確率変数 X について

$\Pr[X - \mu \geq u] \leq e^{-su} \exp \left[\frac{1}{8}s^2(b-a)^2 \right]$ を導け。また s にある値を代入す

る事で最も tight な bound (Hoeffding の不等式) を導け。

$$(1) \quad \Theta(x) = \begin{cases} 0 & (0 \leq x < a) \\ 1 & (a \leq x) \end{cases} \quad \text{ここで } \Theta(x) \leq \frac{x}{a} \quad (\forall x \geq 0)$$

$$\begin{aligned} \Pr[X \geq a] &= \int_a^\infty dX p(X) = \int_a^\infty dX \Theta(x) p(x) \\ &\leq \frac{1}{a} \int_a^\infty dX X p(x) = \frac{E[X]}{a} \end{aligned}$$



(2) $\tilde{X} = X - \mu$ とし $e^{s\tilde{X}}$ は下に凸な関数なので。

$$a \leq \tilde{X} \leq b \Rightarrow \frac{(x-a)e^{sb} + (b-x)e^{sa}}{b-a} \geq e^{s\tilde{X}}$$



$$\therefore E[e^{\tilde{X}}] = \int_a^b d\tilde{X} p(\tilde{X}) e^{s\tilde{X}} \leq \frac{1}{b-a} \int_a^b d\tilde{X} p(\tilde{X}) \left[(x-a)e^{sb} + (b-x)e^{sa} \right]$$

$$\tilde{X} = X - \mu \neq 0 \Rightarrow \frac{1}{b-a} \left\{ be^{sa} - ae^{sb} \right\}$$

$$L(h) = L(0) + \int_0^h dh, L'(h) = \int_0^h dh, (L'(0) + \int_0^h dh, L''(h)) =$$

$$\leq \int_0^h dh, \int_0^h dh \cdot \frac{1}{4} = \frac{1}{8}h^2 \quad \text{よって}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial L(0)}{\partial s} &= 0 \Rightarrow s = \frac{4u}{(b-a)^2} \\ \Rightarrow L(0) &= \exp \left[-\frac{2u^2}{(b-a)^2} \right] \\ \rightarrow & \text{最も tight} \end{aligned}$$

$$E[e^{s(X-\mu)}] \leq e^{L(s(b-a))} \leq \exp \left[\frac{1}{8}s^2(b-a)^2 \right],$$

$$(3) \Pr[X - \mu \geq u] = \Pr[e^{s(X-\mu)} \geq e^{su}] \leq e^{-su} E[e^{s(X-\mu)}] \leq e^{-su} \exp \left[\frac{1}{8}s^2(b-a)^2 \right]$$

統計力学1 第2回確認テスト

- 下に凸な関数 $f(x)$ と確率変数 x に対して、 $x = X_i$ となる確率分布が $\{p_i\} (\sum_i p_i = 1)$ であるとする。この時以下の不等式 (Jensen(イエンセン)の不等式) が成立する事を示せ。

$$f(E[x]) \leq E[f(x)] \quad \left(f\left(\sum_{i=1}^n p_i X_i\right) \leq \sum_{i=1}^n p_i f(X_i) \right)$$

- キュムラント生成関数

$$C_A(\beta) = \log \left[\int dX p(X) \exp[\beta A(X)] \right]$$

をルジャンドル変換せよ。変換後の変数についての分布関数を定義し、それを用いてルジャンドル変換した関数を表現せよ。その際に Kullback-Leibler 情報量 (相互エントロピー) なる関数

$$D_{KL}(p|q) = \int dx p(x) \log[p(x)/q(x)]$$

を用いて表してみよ。

1.(i) $f(x)$ が下凸 $\Leftrightarrow f(x) \leq \frac{(x-a)f(b) + (b-x)f(a)}{b-a}$ ($a \leq x \leq b$)

$$\frac{b-x}{b-a} = p_a \text{ とおぼえ。 } \frac{x-a}{b-a} = 1 - \frac{b-x}{b-a} = 1 - p_a, x = p_a a + (1-p_a)b$$

$$p_b = 1 - p_a \text{ とおぼえ } f(p_a a + p_b b) \leq p_a f(a) + p_b f(b)$$

すなはち X_1, X_2, \dots, X_n たる n 個の点 b を含む $n+1$ 個の点。

$n=2$ の時、Jensen の不等式が成立。

(ii) $n=k$ の時、Jensen の不等式が成立するを仮定する。

$n=k+1$ の時。

$$f\left(\sum_{i=1}^{k+1} p_i X_i\right) = f\left(\sum_{i=1}^{k+1} p_i X_i + p_k X_k + p_{k+1} X_{k+1}\right)$$

$$\hat{X}_k = \frac{1}{p_k + p_{k+1}} (p_k X_k + p_{k+1} X_{k+1}) := \bar{p}_k X_k + \bar{p}_{k+1} X_{k+1} \quad \begin{cases} \bar{p}_k = \frac{p_k}{p_k + p_{k+1}} \\ \bar{p}_{k+1} = \frac{p_{k+1}}{p_k + p_{k+1}} \\ \bar{p}_k + \bar{p}_{k+1} = 1 \end{cases}$$

$$\tilde{p}_k = p_k + p_{k+1} \text{ とおぼえ。 } \sum_{i=1}^{k+1} p_i + \tilde{p}_k = 1 \quad \text{すなはち}$$

$$\begin{aligned} f\left(\sum_{i=1}^{k+1} p_i X_i\right) &= f\left(\sum_{i=1}^{k+1} p_i X_i + \tilde{p}_k \hat{X}_k\right) \leq \sum_{i=1}^{k+1} p_i f(X_i) + \tilde{p}_k f(\hat{X}_k) \\ &= \sum_{i=1}^{k+1} p_i f(X_i) + \tilde{p}_k f(\bar{p}_k X_k + \bar{p}_{k+1} X_{k+1}) \end{aligned}$$

$$\leq \sum_{i=1}^{k+1} p_i f(X_i) + \tilde{p}_k (\bar{p}_k f(X_k) + \bar{p}_{k+1} f(X_{k+1}))$$

II

$$\sum_{i=1}^{k+1} p_i f(X_i)$$

すなはち $n=k+1$ のときに Jensen の不等式が成立

F) 数学的帰納法 F) $n \geq 2$ (= つづけ)

Jensen の不等式 $f\left(\sum_i p_i X_i\right) \leq \sum_i p_i f(X_i)$ が示された。

統計力学1 第3回練習問題

1. 大きさ $L \times L \times L$ の箱に閉じ込められている質量 m の粒子のエネルギー固有値を Schrodinger 方程式より導け。(離散変数 $n_x, n_y, n_z (= 1, 2, 3, 4, \dots)$ を用いて表せ)
2. 1の結果を用いてこの粒子のエネルギー ϵ が E よりも小さいとした時の粒子の取りうる状態の数を求めよ。 $2\pi\hbar/L$ が十分小さく、 $2\pi\hbar n_\alpha/L$ を連続値としてみなしてよい。
3. 2の結果を用いて、粒子のエネルギーが E $E + dE$ の間にある時の状態数を dE について 1次のオーダーまでで表せ。またその結果を dE で割った状態密度 $W(E)$ を書いてみよ。
4. 同様の箱にお互いが相互作用しない粒子が N 個入っている時の、状態数・状態密度を計算せよ。(N 次元の半径 r の球の体積が $2\pi^{N/2}/N\Gamma(N/2)r^N$ と書けることを用いて良い。 Γ はガンマ関数である。(定義を知らなければ調べて書いてみよう。)) ここで N 個の粒子は互いに区別しないとして計算せよ。
5. 4の問題設定において、エントロピーを $S(E) = k_B \log[W(E)]$ とおき、 N が十分大きいとして N の一番大きなオーダーのみ考えた時、理想気体のエネルギー E が $E = \frac{3}{2}Nk_B T$ で与えられる事を示せ。

(1) まず 1 次元の $0 \sim L$ の箱に入る粒子の Schrödinger eq. を求める。

$$-\frac{\hbar^2}{2m} \frac{\partial^2}{\partial x^2} \psi(x) = E \psi(x)$$

$$\Rightarrow \frac{\partial^2}{\partial x^2} \psi(x) = -\frac{2mE}{\hbar^2} \psi(x) \quad k = \sqrt{\frac{2mE}{\hbar^2}} \approx \text{常数}.$$

$$\psi(x) = a_+ e^{ikx} + a_- e^{-ikx} \quad \text{式 (1).}$$

$$\psi(0) = \psi(L) = 0$$

$$\Rightarrow a_+ + a_- = 0, \quad a_+ e^{ikL} + a_- e^{-ikL} = 0$$

$$\Rightarrow a_- = -a_+, \quad e^{ikL} - e^{-ikL} = 0$$

$$\Rightarrow k = \frac{n\pi}{L} \quad \Rightarrow \quad \frac{2mE_n}{\hbar^2} = \left(\frac{n\pi}{L}\right)^2 \Rightarrow E_n = \frac{\pi^2 \hbar^2}{2mL^2} n^2$$

3 次元の場合も、これぞれ、 x, y, z 方向に $\frac{1}{2m} \frac{\partial^2}{\partial x^2}, \frac{1}{2m} \frac{\partial^2}{\partial y^2}, \frac{1}{2m} \frac{\partial^2}{\partial z^2}$ の問題を解くことになる。エネルギーの固有値は、この和。

$$E_{n_x(n_y, n_z)} = \frac{\pi^2 \hbar^2}{2m L^2} (n_x^2 + n_y^2 + n_z^2) \quad \text{式 (2).}$$

$\left. \begin{array}{l} \text{Schrödinger eq. が} \quad -\frac{\hbar^2}{2m} \left(\frac{\partial^2}{\partial x^2} + \frac{\partial^2}{\partial y^2} + \frac{\partial^2}{\partial z^2} \right) \psi(x, y, z) = E \psi(x, y, z) \\ \text{となる。} \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{これは、} \\ \text{波動方程式の形で、} \\ \text{各方向に} \\ \text{離れて} \\ \text{ある} \\ \text{ので、} \\ \psi(x, y, z) = \psi(x) \psi(y) \psi(z) \end{array}$

これが良し。 $E = E_x + E_y + E_z$ とすれば、3 次元のエネルギーの固有値 3 つの和となる

$$(2). \quad \frac{\pi^2 \hbar^2}{2m L^2} (n_x^2 + n_y^2 + n_z^2) = E$$

$$\Rightarrow n_x^2 + n_y^2 + n_z^2 = \frac{2mL^2}{\pi^2 \hbar^2} E \quad \text{--- (1)}$$

右辺が十分大きい時、(1) を満たす (n_x, n_y, n_z) の個数は -

半径 $\left(\frac{2mL^2}{\pi^2 \hbar^2} E\right)^{\frac{1}{2}}$ の球の第 1 層限の (表面の個数の誤差が生じるが $O(r^3)$)

体積 $\left(\frac{1}{8} \cdot \frac{4}{3} \pi r^3\right)$ に等しい。

(ただし、個数の $O(r^3)$ に対して無視してよい)

$$\Rightarrow \Omega(E) = \frac{1}{6} \pi \left(\frac{2mL^2}{\pi^2 \hbar^2} E \right)^{\frac{3}{2}} = \frac{1}{6} \pi^2 \cdot \left(\frac{2m}{\hbar^2} \right)^{\frac{3}{2}} \cdot V \cdot E^{\frac{3}{2}}$$

$$(3) \Delta \Omega(E+dE) = \frac{1}{6\pi^2} \left(\frac{2m}{\hbar^2} \right)^{\frac{3}{2}} E^{\frac{3}{2}} \left(1 + \frac{dE}{E} \right)^{\frac{3}{2}}$$

$$\approx \Delta \Omega(E) \cdot \left(1 + \frac{3}{2} \frac{dE}{E} \right)$$

$$W(E) = (\Delta \Omega(E+dE) - \Delta \Omega(E)) / dE = \frac{3}{2} \frac{\Delta \Omega(E)}{E} - \frac{1}{4\pi^2} \left(\frac{2m}{\hbar^2} \right)^{\frac{3}{2}} E^{\frac{1}{2}}$$

$$(4) (n_x, n_y, n_z) \rightarrow \{n_x^{(i)}, n_y^{(i)}, n_z^{(i)}\}_{i=1}^N \text{ とする}.$$

$3N$ 次元球の第1象限の体積、が、 $\frac{\pi^{\frac{3N}{2}}}{P(\frac{3N}{2}+1)} r^{\frac{3N}{2}} \cdot \frac{1}{2^{3N}}$ となることを示す。

それで、粒子は正別じみとして希薄極限を考えると

$$\Delta \Omega(E) = \frac{\pi^{\frac{3N}{2}}}{P(\frac{3N}{2}+1)} \left(\frac{2mE}{\pi^2 \hbar^2} \right)^{\frac{3N}{2}} \cdot V^N \cdot / (2^{3N} \cdot N!)$$

$$W(E) = \frac{\pi^{\frac{3N}{2}}}{P(\frac{3N}{2})} \left(\frac{2mE}{\pi^2 \hbar^2} \right)^{\frac{3N}{2}} \cdot V^N \cdot / (2^{3N} \cdot N! \cdot E)$$

$$(5) \frac{S(E)}{k_B} = \ln W(E)$$

$$= \frac{3N}{2} \left\{ \ln \left(\frac{m}{2\pi \hbar^2} \cdot E \right) - \left(\ln \frac{3N}{2} - 1 \right) \right\} - N(\ln N - 1) + N \ln V$$

$$= \frac{3N}{2} \ln \left(\frac{m}{2\pi \hbar^2} \frac{E}{N} \right) + N \ln \frac{V}{N}$$

$$\frac{dS}{dE} = \frac{3NR_B}{2E} = \frac{1}{T} \Rightarrow E = \frac{3}{2} N k_B T$$

統計力学1 第4回練習問題

1. Maxwell-Boltzmann の運動量分布 $f(\vec{p}) = \left(\frac{\beta}{2\pi m}\right)^{\frac{3}{2}} N \exp[-\frac{\beta}{2m}\epsilon(\vec{p})]$ から運動エネルギー $\epsilon(\vec{p}) = \vec{p}^2/2m$ の期待値を求めよ。
2. (1) の結果と、授業でやった Lagrange の未定乗数法で導いた α, β の値を $S/k_B = (1 + \alpha)N + \beta E$ に代入し、エントロピーの表式を導け。
3. (2) で導いた表式には実は問題がある。導いたエントロピーの表式が負になってしまう条件を書け。またそのエントロピーが負になってしまう状況下で、(2) を導出するまでに(授業中に)用いた条件・仮定のうち、どれが破綻したためにこのような問題が生じるのかを考察せよ。

$$\begin{aligned}
 (1) \quad & \langle E \rangle = \int dp^3 \frac{|p|^2}{2m} f(p) \\
 & = 4\pi N \left(\frac{\beta}{2\pi m} \right)^{\frac{3}{2}} \int_0^\infty dp p^2 \frac{p^2}{2m} \exp \left[-\frac{\beta p^2}{2m} \right] \\
 & = " \cdot 2m \cdot \frac{3^2}{2p^2} \left(\int_0^\infty dp \exp \left[-\frac{\beta p^2}{2m} \right] \right) \\
 & = " \cdot 2m \cdot \frac{1}{2} \sqrt{2m\pi} \cdot \frac{3}{4} \beta^{-\frac{5}{2}} \\
 & = \frac{3}{2} N \beta^{-1} = \frac{3}{2} N k_B T
 \end{aligned}$$

$$(2) \quad e^{-\alpha} = \frac{N}{V} \left(\frac{2\pi k_B T}{m} \right)^{\frac{3}{2}}, \quad \beta = \frac{1}{k_B T} \quad \text{を求める}.$$

$$\begin{aligned}
 S/k_B &= N \left(\ln \left[\frac{V}{N} \left(\frac{m k_B T}{2\pi \hbar^2} \right)^{\frac{3}{2}} \right] + 1 \right) + \frac{3}{2} N \\
 \Rightarrow S &= N k_B \left(\ln \left[\frac{V}{N} \left(\frac{m k_B T}{2\pi \hbar^2} \right)^{\frac{3}{2}} \right] + \frac{5}{2} \right)
 \end{aligned}$$

$$(3) \quad S \leq 0 \quad \text{を示す}.$$

$$e^{-\frac{S}{k_B T}} \geq \frac{V}{N} \left(\frac{m k_B T}{2\pi \hbar^2} \right)^{\frac{3}{2}} \Rightarrow k_B T \leq \frac{2\pi \hbar^2}{m} \left(\frac{N}{V} \right)^{\frac{2}{3}} \cdot e^{-\frac{S}{k_B T}}$$

粗視化してエネルギー単位 E_e (= 原子粒子数 N_e が)

エネルギー単位における粒子数 N_e に対し $N_e \ll N_e$ という仮定を取る。

低温においては $f(p)$ の関数形が 1. 低エネルギーへの単位に粒子数

が集中するので $N_e \ll N_e$ が破綻し。④が満たされ、エントロピーが負にな

る。粒子数密度 $\frac{N}{V}$ が大きい場合も $N_e \ll N_e$ が破綻する。

④が満たされ、エントロピーが負となる

統計力学1 第5回練習問題

1. カノニカル分布について、無限温度 ($\beta = 0$) の場合の分布を求めよ。 $(x$ を状態とし、エネルギー $\epsilon(x) = E$ の状態数を Ω_E として、それを用いて表せ。)
2. (1) で導いた無限温度の分布から $\epsilon(x)$ についてのキュムラント生成関数 $C_\epsilon(-\beta)$ を求めよ。また第二回の確認テストと同様に、新たに $-\beta$ によって指定される分布関数を定義して、それがカノニカル分布になっている事を確認せよ。さらにそれを用いてキュムラント生成関数を表せ。(また新たに定義した分布の分配関数を用いて表してみよ。)
3. (2) で求めたキュムラント生成関数・分配関数を用いて、(β を逆温度とした時、) カノニカル分布におけるエネルギー期待値及び熱容量 ($\partial \langle \epsilon \rangle / \partial T$ 、定積比熱ともいう。) をキュムラント生成関数の ($\beta = 0$ を代入しない) 微分の形を用いて表せ。また、熱容量が正の値であることを示せ。
4. 第3回の問題と同じく、 L^*L^*L の立方体の中の N 個の自由粒子が平衡状態でカノニカル分布になっている時、(シュレディンガー方程式の結果から状態密度、エネルギー固有値を計算し、) 分配関数を計算してみよ。また分配関数からエネルギーの期待値、自由エネルギーを求め、熱力学的な圧力 ($P = -\partial F / \partial V$) を計算せよ。

$$(1) P_{P=0}(\varepsilon) = \frac{D_\varepsilon e^{-\beta\varepsilon}}{\sum_E D_E e^{-\beta E}} = \frac{D_\varepsilon}{\sum_E D_E}$$

$$\begin{aligned}(2) C_\varepsilon(-\beta) &= \ln \left(\sum_\varepsilon P_{P=0}(\varepsilon) e^{-\beta\varepsilon} \right) \\ &= \ln \left[\sum_\varepsilon D_\varepsilon e^{-\beta\varepsilon} / \left(\sum_\varepsilon D_\varepsilon \right) \right]\end{aligned}$$

β で指定された分布関数

$$\tilde{P}_P(\varepsilon) \propto D_\varepsilon e^{-\beta\varepsilon} \Rightarrow \tilde{P}_P(\varepsilon) = D_\varepsilon e^{-\beta\varepsilon} / \sum_\varepsilon D_\varepsilon e^{-\beta\varepsilon}$$

これは力がかかる分布にはならない。

$$Z_P = \sum_E D_E e^{-\beta E} \text{ です。}$$

$$C_\varepsilon(-\beta) = \ln Z_P - \ln Z_0$$

$$(3) \langle \varepsilon \rangle = -\frac{\partial}{\partial \beta} \ln Z_P = -\frac{\partial}{\partial \beta} C_\varepsilon(-\beta)$$

$$\begin{aligned}C = \frac{\partial \langle \varepsilon \rangle}{\partial T} &= -\frac{1}{k_B T^2} \frac{\partial \langle \varepsilon \rangle}{\partial \beta} = \frac{1}{k_B T^2} \frac{\partial^2}{\partial \beta^2} C_\varepsilon(-\beta) \\ &= \frac{1}{k_B T^2} \frac{\partial^2}{\partial \beta^2} \ln Z_P\end{aligned}$$

キュムラント生成関数は下に凸であるから

$$\frac{\partial^2}{\partial \beta^2} C_\varepsilon(-\beta) = \frac{\partial^2}{\partial (-\beta)^2} C_\varepsilon(-\beta) \geq 0 \text{ です } C \geq 0$$

(4) 1粒子あたりの分圧し関数 Z_0 [2]

$$Z_0 = \int_{\mathbb{R}} \exp\left[-\frac{p^2}{2m}\right] \leq \frac{V}{(2\pi\hbar)^2} \cdot 4\pi \int_0^\infty dp p^2 \exp\left[-\frac{\beta p^2}{2m}\right]$$

$$= \frac{V}{(2\pi\hbar)^3} 4\pi \left(\frac{2m}{\beta}\right)^{\frac{3}{2}} \frac{\sqrt{\pi}}{4} = \left(\frac{m}{2\pi\hbar^2\beta}\right)^{\frac{3}{2}} V.$$

$$\left(\int_0^\infty dx x^2 \exp[-\alpha x^2] = -\frac{\partial}{\partial \alpha} \int_0^\infty dx \exp[-\alpha x^2] \right)$$

$$= -\frac{\partial}{\partial \alpha} \frac{\sqrt{\pi}}{\alpha^{\frac{1}{2}}} = \frac{1}{4} \alpha^{-\frac{3}{2}} \pi^{\frac{1}{2}}$$

さて 粒子は区別しないとして、希薄極限を考えよ。

$$Z = \frac{V^N}{N!} \cdot \left(\frac{m}{2\pi\hbar^2\beta}\right)^{\frac{3}{2}N}$$

$$E = -\frac{\partial}{\partial \beta} \ln Z = \frac{3}{2} \frac{N}{\beta} = \frac{3}{2} N k_B T$$

$$F = -\frac{1}{\beta} \ln Z \approx -\frac{N}{\beta} \left[\ln \left\{ \frac{V}{N} \left(\frac{m}{2\pi\hbar^2\beta} \right)^{\frac{3}{2}} \right\} + 1 \right]$$

$$P = -\frac{\partial F}{\partial V} = -\frac{N}{\beta V} = \frac{Nk_B T}{V}$$

統計力学1 第6回練習問題

- 前回の授業で Maxwell-Boltzmann 分布を用いて伝導度を計算したが、同様の手法は、別の分布に対しても適用できる。フェルミ分布関数と呼ばれる以下の分布について考えよう。(フェルミ分布関数については後期に習うはずである。)

$$f(\epsilon(\vec{p})) = 1/(1 + \exp[\beta(\epsilon(\vec{p}) - \mu_F)])$$

空間を2次元として、系の粒子数がNである時の μ_F を求めよ。~~($N = \int_V f(\epsilon(\vec{p})) d\vec{p}$)~~を解け)

④ ただし $\epsilon(\vec{p}) = \frac{|\vec{p}|^2}{2m}$ とする

$$\frac{N}{V} = \int_{(2\pi\hbar)^2} \frac{d\vec{p}}{(2\pi\hbar)^2} f(\epsilon(\vec{p}))$$

- μ_F をそのまま((1)の表式を使わずに)用いて、低温($\beta \rightarrow \infty$)における伝導度を緩和時間近似を使って計算せよ。緩和時間は τ とし、 $\lim_{\beta \rightarrow \infty} \partial f / \partial \epsilon = -\delta(\epsilon - \mu_F)$ を用いて良い。

3. ~~$J < 0$ の場合の1次元Ising模型について、転送行列の方法により分配関数を計算せよ。~~

(1) $d=2$ の時.

$$\begin{aligned} \frac{N}{V} &= \frac{1}{(2\pi\hbar)^2} 2\pi \int_0^\infty dp p \cdot f(\epsilon_{cp}) \\ &= \frac{m}{2\pi\hbar^2} \int_0^\infty d\epsilon \frac{1}{1 + e^{(\epsilon - \mu_f)}} \quad \left(\frac{dp}{d\epsilon} = \frac{p}{m} \Rightarrow dp \cdot p = m d\epsilon \right) \\ &= \frac{m}{2\pi\hbar^2} \int_0^\infty d\epsilon \frac{e^{-(\epsilon - \mu_f)}}{1 + e^{-(\epsilon - \mu_f)}} \\ &= \frac{m}{2\pi\hbar^2} \left(-\frac{1}{\beta} \right) \left[\ln \left[1 + e^{-\beta(\epsilon - \mu_f)} \right] \right]_0^\infty \\ &= \frac{m}{2\pi\hbar^2 \beta} \cdot \ln [1 + e^{\beta \mu_f}] \end{aligned}$$

$$\Rightarrow 1 + e^{\beta \mu_f} = \exp \left[\frac{2\pi\hbar^2 \beta N}{m V} \right]$$

$$\Rightarrow \mu_f = \frac{1}{\beta} \ln \left[\exp \left(\frac{2\pi\hbar^2 \beta N}{m V} \right) - 1 \right]$$

$$\left(\frac{\beta N}{V} \gg 1 \text{ とする} \right)$$
$$\mu_f \approx \frac{1}{\beta} \cdot \frac{2\pi\hbar^2 \beta N}{m V} = \frac{2\pi\hbar^2 N}{m V}$$

(2) 緩和時間近似法

$$\frac{df}{dt} = -\frac{f - f_0}{\tau} \quad \rightarrow \textcircled{1}$$

$$\frac{df}{dt} = \frac{dE}{dt} \cdot \nabla_E f = eE \cdot \nabla_E f$$

∴ $E(p) = \frac{|p|^2}{2m} = E(p) \neq 0$ の場合 $E = (E_x, 0, 0)$ とおき
一般性を失わない

∴ $\frac{df}{dt} = eE_x \frac{\partial}{\partial p_x} f(E_p)$

∴ E_x 一定のとき $f = f_0 + f_1 \cdot E_x + O(E_x^2)$ となる。

E_x 一次までを考慮する ① とする。

$$eE_x \frac{\partial f_0}{\partial p_x} = -\frac{f_0}{\tau} E_x \quad f_1 E_x = -eE_x \tau \frac{P_x}{m} \left(\frac{\partial f}{\partial E} \right)$$

3. 電流密度の期待値

$$\begin{aligned} \langle j_x \rangle &= \int \frac{dp}{(2\pi\hbar)^3} \frac{ep_x}{m} f \approx \int_0^{2\pi} d\theta \int \frac{dp}{(2\pi\hbar)^2} \frac{ep_x \omega \theta}{m} \cdot eE_x \tau \frac{P_x \omega \theta}{m} \left(-\frac{\partial f}{\partial E} \right) \\ &= \pi e^2 E_x \tau \int \frac{d\epsilon}{(2\pi\hbar)^2} \cdot 2\theta \cdot \left(-\frac{\partial f}{\partial \epsilon} \right) = \frac{e^2 \tau \mu_f}{2\pi \hbar^2} E_x \end{aligned}$$

$$\sigma = \left. \frac{\langle j_x \rangle}{E_x} \right|_{E_x \rightarrow 0} = \frac{e^2 \tau \mu_f}{2\pi \hbar^2}$$

統計力学1 第7回練習問題

カノニカル分布は「エネルギーの期待値を固定した際に、シャノンエントロピーを最大化する分布」としても導出する事ができる。これを Lagrange の未定乗数法を用いて導出したい。(ミクロカノニカルは状態(確率変数)のエネルギーを固定して導出。)

1. 状態を x , その状態のエネルギーを $\epsilon(x)$ とした時に、状態確率分布 $p(x)$ についての拘束条件を2つ書け。(確率分布の和が1、そしてエネルギー期待値が E とする)
2. (1) の拘束条件について、Lagrange の未定乗数をそれぞれ α, β として、シャノンエントロピー $S(p) = -\int dx p(x) \log[p(x)]$ に取り入れた Lagrange 関数を書け。
3. (2) の Lagrange 関数から拘束条件下でシャノンエントロピーを最大にする状態確率分布 $p(x)$ を、未定乗数 α, β を用いて表せ。また結果を拘束条件式に代入する事で α, β が満たすべき式を書け。ただし汎函数微分

$$\frac{\delta}{\delta p} \left(\int dx F(p(x)) \right) = 0 \Rightarrow \frac{\partial F(p)}{\partial p}(x) = 0 \quad (\forall x)$$

を用いよ。

4. エネルギー ϵ の状態の状態密度を Ω_ϵ として、(3) で求めた $p(x)$ を $p(\epsilon)$ に書き直せ。さらに多体極限で成り立つとされる近似

$$Z(\beta(E)) = \sum_{\epsilon} \Omega_{\epsilon} \exp[-\beta(E)\epsilon]$$

$$E = -\frac{\partial}{\partial \beta(E)} \log Z(\beta(E)) \simeq -\frac{\partial}{\partial \beta(E)} \log \left[\Omega_E \exp[-\beta(E)E] \right]$$

を用いる事で、Lagrange の未定乗数 β が(注目している系の)逆温度である事を導け。

問題6

5. 1次元 Ising 模型 $H = \sum_i [-J s_i^z s_{i+1}^z - h s_i^z]$ ($J < 0$)において、その磁化の期待値を転送行列もしくは平均場近似を用いて計算せよ。(平均場近似を用いる場合は、反強磁性(交互に逆向きに磁化すること)が出る可能性も考慮せよ。)

$$(1) \begin{cases} \int S dx p(x) = 1 & -\textcircled{1} \\ \int S dx \varepsilon(x) p(x) = E & -\textcircled{2} \end{cases}$$

$$(2) \tilde{S}(p) = - \int dx p(x) \ln p(x) + \alpha \left(1 - \int dx p(x) \right) + \beta \left(E - \int dx \varepsilon(x) p(x) \right)$$

$$(3) \frac{\delta \tilde{S}}{\delta p} = 0 \Rightarrow -\ln p(x) - 1 - \alpha - \beta \varepsilon(x) = 0$$

$$\Rightarrow p(x) = \exp[-\beta \varepsilon(x)] / e^{1+\alpha}$$

$$① \text{ f') } e^{1+\alpha} = \int dx \exp[-\beta \varepsilon(x)]$$

$$② \text{ f') } E = \int dx \varepsilon(x) \exp[-\beta \varepsilon(x)] / \int dx \exp[-\beta \varepsilon(x)]$$

$$= - \frac{\partial}{\partial \beta} \ln \int dx \exp[-\beta \varepsilon(x)]$$

$$\begin{aligned} (4) \quad &= - \frac{\partial}{\partial \beta} \Sigma \\ &\approx - \frac{\partial}{\partial \beta(E)} \ln [\Omega_E \exp(-\beta E)] \\ &= - \frac{\partial}{\partial \beta(E)} [\ln \Omega_E - \beta E] \\ &= E + \frac{\partial E}{\partial \beta} \left(\beta - \frac{\partial}{\partial E} \ln \Omega_E \right) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \beta = \frac{\partial}{\partial E} \ln \Omega_E = \frac{1}{k_B} \frac{\partial S}{\partial E} = \frac{1}{k_B T} \quad (S = k_B \ln \Omega_E)$$

$$p(\varepsilon) = \Omega_\varepsilon \exp[-\beta \varepsilon] / \left(\sum_i \Omega_i \exp[-\beta \varepsilon_i] \right)$$

$$(5) \quad H = -J \sum_i S_i S_{i+1} - h \sum_i S_i$$

$$\hat{T} = \begin{pmatrix} \exp\left[\frac{\beta}{4}(J+2h)\right] & \exp\left[-\frac{\beta}{4}J\right] \\ \exp\left[-\frac{\beta}{4}J\right] & \exp\left[\frac{\beta}{4}(J-2h)\right] \end{pmatrix}$$

$$= e^{\frac{\beta J}{4}} \cosh\left(\frac{\beta h}{2}\right) \sigma^0 + e^{-\frac{\beta J}{4}} \sigma^x + e^{\frac{\beta J}{4}} \sinh\left(\frac{\beta h}{2}\right) \sigma^z$$

$$\text{③ 有值 } \lambda_{\pm} = e^{\frac{\beta J}{4}} \left(\cosh\left(\frac{\beta h}{2}\right) \pm \sqrt{\sinh^2\left(\frac{\beta h}{2}\right) + e^{-\beta J}} \right)$$

$$\Sigma = \text{Tr}[\hat{T}^n] = \lambda_+^n + \lambda_-^n$$

$$F = -\frac{1}{\beta} \ln \Sigma \approx -\frac{n}{\beta} \ln \lambda_+$$

$$m = -\frac{1}{n} \frac{\partial F}{\partial h} = \frac{1}{2} \sinh\left(\frac{\beta h}{2}\right) / \sqrt{\sinh^2\left(\frac{\beta h}{2}\right) + e^{-\beta J}}$$

統計力学1 第8回練習問題

1. Ising 模型の真の平衡状態を表す確率分布 $p(\{s_i\})$ に対して、独立性を仮定した近似分布 $\tilde{p}(\{s_i\}) = \prod_i \tilde{p}(s_i)$ を導出したい。

この際 $p(\{s_i\})$ と $\tilde{p}(\{s_i\})$ は分布としてできるだけ近くなっていて欲しいので、確率分布における(擬)距離である Kullback-Leibler divergence

$$D_{KL}(\tilde{p}|p) = \sum_{\{s_i\}} \tilde{p}(\{s_i\}) \log[\tilde{p}(\{s_i\})/p(\{s_i\})]$$

を $\sum_{s_i} \tilde{p}(s_i) = 1$ の制約下で最小化する事を考える。 $p(\{s_i\})$ は Ising 模型の Hamiltonian

$$H = -J \sum_{<i,j>} s_i s_j - h \sum_i s_i$$

が与えるカノニカル分布であるとして、近似分布 $\tilde{p}(s_i)$ を site j のスピンの期待値 $\langle s_j \rangle$ を用いて表せ。またそこから $\langle s_i \rangle = \langle s_j \rangle$ として、 $\langle s_i \rangle$ が満たすべき式を求めよ。(これは平均場近似で求めた式と一致する)

2. (挑戦問題) ポリマー系が示すゴム弾性はエントロピーからの寄与とエネルギーからの寄与に分解できる。これまでエネルギーからの寄与はエントロピーからの寄与に比べ無視できるとされていた。(授業で用いた模型はこの立場)

近年(2021年)ある種のポリマーにおいてはこのエネルギーからの寄与がそれなりにあり、しかも負の寄与を持つ事がわかった。これを説明するために今年の4月に arXiv に公開された論文(arXiv:2404.06885)に沿って、以下のモデルを考えてみよう。

$$H(\{s_i\}) = \epsilon \sum_i^{n-1} \frac{1 - s_i s_{i+1}}{2} - f_{ex} a \sum_i s_i$$

s_i は各ポリマーが連結部分から右に伸びていれば +1, 左に伸びていれば -1 の値を取るものとする。

逆温度が β の時のこの系の分配関数を $Z(\beta, f_{ex}, n)$ として

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \beta g = - \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \log Z(\beta, f_{ex}, n)$$

を、転送行列の方法を用いて求めよ。

3. (2)において、 $\langle X \rangle = a \langle \sum_i s_i \rangle$ として

$$x = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\langle X \rangle}{n}$$

を計算して、 f_{ex} と x の関係式を導け。さらにゴム弾性係数 $k = \partial f_{ex} / \partial x$ を β, a, x, ϵ を用いて表せ。

4. 自由エネルギー $F = U - TS$ と考えるとエントロピーからのゴム弾性の寄与 k_S は

$$k_S = -T \frac{\partial^2 S}{\partial \langle X \rangle^2} = T \frac{\partial^2}{\partial \langle X \rangle^2} \frac{\partial F}{\partial T} = T \frac{\partial}{\partial T} \frac{\partial^2 F}{\partial \langle X \rangle^2} = T \frac{\partial k}{\partial T}$$

と書ける。簡単のため $x = 0$ の場合を考え、エントロピーからの寄与 k_S とエネルギーからの寄与 $k_U = k - k_S$ を求め、 $k_U < 0$ である事を確かめよ。

$$\therefore k = k_U + k_S$$

$$(1) \quad \hat{p}(\{S_i\}) = \prod_i \hat{p}(S_i) \text{ とし。}$$

$$D_{KL}(\hat{p} \| p) = \sum_{\{S_i\}} \hat{p}(\{S_i\}) \ln \left(\frac{\hat{p}(\{S_i\})}{p(\{S_i\})} \right) \rightarrow ①$$

$$\begin{aligned} \cdot \sum_{\{S_i\}} \hat{p}(\{S_i\}) \ln \hat{p}(\{S_i\}) &= \sum_{\{S_i\}} \left[\prod_i \hat{p}(S_i) \right] \left(\sum_j \ln \hat{p}(S_j) \right) \\ &= \sum_i \sum_{S_i} \hat{p}(S_i) \ln \hat{p}(S_i) + \ln Z \\ \cdot -\sum_{\{S_i\}} \hat{p}(\{S_i\}) \ln p(\{S_i\}) &= \sum_{\{S_i\}} \left[\prod_i \hat{p}(S_i) \right] \left[\beta \left(J_{\sum_i} S_i S_i - h \sum_i S_i \right) \right] \\ &= -\beta \sum_i \sum_{S_i} \hat{p}(S_i) \left(J_{\sum_i} \langle S_i \rangle + h \right) S_i + \ln Z \\ \therefore \sum_i \hat{p}(S_i) S_i &= \langle S_i \rangle \text{ となる。} \end{aligned}$$

Lagrange 関数

$$\tilde{D}_{KL}(\hat{p} \| p) = D_{KL}(\hat{p} \| p) + \sum_i \lambda_i \left(1 - \sum_{S_i} \hat{p}(S_i) \right)$$

$i = 1 \dots n$

$$\frac{\delta \tilde{D}_{KL}}{\delta \hat{p}(S_i)} = 0 \Rightarrow -\beta \left(J_{\sum_i} \langle S_i \rangle + h \right) S_i + \ln p(S_i) + 1 - \lambda_i = 0$$

$$\Rightarrow \hat{p}(S_i) = \exp \left[-\beta \left(-J_{\sum_i} \langle S_i \rangle - h \right) S_i \right] / e^{1-\lambda_i}$$

$$\lambda_i = \left[-J_{\sum_i} \langle S_i \rangle - h \right] \text{ ときには } \sum_{S_i} \hat{p}(S_i) = 1 \text{ が成り立つ}$$

$$\hat{p}(S_i) = e^{-\beta \lambda_i S_i} / \left(e^{-\frac{\beta \lambda_i}{2}} + e^{\frac{\beta \lambda_i}{2}} \right)$$

$$\Rightarrow \langle S_i \rangle = \frac{1}{2} \tanh \left(-\frac{\beta \lambda_i}{2} \right) = \frac{1}{2} \tanh \left[\frac{\beta}{2} \left(J_{\sum_i} \langle S_i \rangle + h \right) \right]$$

つまり $\langle S_i \rangle = \langle S_i \rangle$ となるのは 平均値近似法で得られる式と等価

$$(2) \quad H(\{\sigma_i\}; f_\alpha) = H_0(\{\sigma_i\}) - f_\alpha \alpha \sum_i \sigma_i \quad (\sigma_i = \pm 1)$$

$$H_0(\{0\}) = \varepsilon \sum_{i=1}^{n-1} (1 - \sigma_i \sigma_{i+1}) / 2$$

即ち $H(\{\sigma_i\}, f_\alpha)$ (= ε の分配関数を計算) です。

軌道行列。

$$\hat{T}_{i,i+1} = \begin{pmatrix} 1 & e^{\beta f_\alpha a} & e^{-\beta a} \\ 0 & e^{-\beta a} & e^{-\beta f_\alpha a} \end{pmatrix}, \quad v = \begin{pmatrix} e^{\beta f_\alpha a/2} \\ e^{-\beta f_\alpha a/2} \end{pmatrix}$$

$$T = \cosh(\beta f_\alpha a) \sigma^0 + e^{-\beta a} \sigma^x + \sinh(\beta f_\alpha a) \sigma^z \quad \text{etc.}$$

$$\lambda_{\pm} = \cosh(\beta f_\alpha a) \pm \sqrt{\sinh^2(\beta f_\alpha a) + e^{-2\beta a}}$$

etc

$$Z = V^T \cdot T^{n-1} \cdot v$$

$$\beta F = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \beta F = - \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln Z$$

$$= -\ln \lambda_{\pm} = -\ln [\cosh(\beta f_\alpha a) + \sqrt{\sinh^2(\beta f_\alpha a) + e^{-2\beta a}}]$$

$$(3) \quad \langle X \rangle = \alpha \sum_i \langle \sigma_i \rangle$$

$$\langle X \rangle = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\langle X \rangle}{n} = \frac{\partial F}{\partial (-f_\alpha)} = \alpha \frac{\sinh(\beta f_\alpha a) + \overline{\sinh(\beta f_\alpha a) \cosh(\beta f_\alpha a)}}{\lambda_{\pm}}$$

$$= \alpha \frac{\sinh(\beta f_\alpha a)}{\sqrt{\sinh^2(\beta f_\alpha a) + e^{-2\beta a}}} \quad \text{etc.}$$

他に、使いやすい形 etc. $\tilde{x} = \frac{x}{a}$ など

$$\sqrt{1 - \tilde{x}^2} = \frac{e^{-\beta a}}{\sqrt{...}} \quad \text{etc.} \quad \frac{\tilde{x}}{\sqrt{1 - \tilde{x}^2}} = e^{\beta a} \sinh(\beta f_\alpha a) \quad \text{etc.} \quad \text{①}$$

さうして ① で 以下 \tilde{x} を 微分 すると

$$e^{\beta\varepsilon} \cosh(\beta f_{ex}) \frac{\partial f_{ex}}{\partial \tilde{x}} \cdot \beta a = \{(1 - \tilde{x}^2) + \tilde{x}^2\} / (1 - \tilde{x}^2)^{\frac{3}{2}} = (1 - \tilde{x}^2)^{-\frac{1}{2}}$$

$$\begin{aligned} \text{左辺 } \cosh(\beta f_{ex}) &= \sqrt{1 + \sinh^2(\beta f_{ex})} = \sqrt{1 + \frac{\tilde{x}^2}{1 - \tilde{x}^2} e^{-2\beta\varepsilon}} \\ &= \frac{1}{\sqrt{1 - \tilde{x}^2}} \sqrt{1 + (e^{-2\beta\varepsilon} - 1) \tilde{x}^2} \end{aligned}$$

$$k = \frac{\partial f_{ex}}{\partial \tilde{x}} = \frac{1}{na} \frac{\partial f_{ex}}{\partial \tilde{x}} = \frac{1}{\beta n a^2} \frac{e^{-\beta\varepsilon}}{(1 - \tilde{x}^2)} \frac{1}{\sqrt{1 + (e^{-2\beta\varepsilon} - 1) \tilde{x}^2}} \quad //$$

(4) $\tilde{x} = 0$ のとき $k = \frac{e^{-\beta\varepsilon}}{\beta a^2}$

$$k_s = T \frac{\partial k}{\partial T} = \frac{1}{na\beta} \frac{\partial \beta}{\partial T} \frac{\partial k}{\partial \beta} = -\beta \frac{\partial k}{\partial \beta} = (\beta\varepsilon + 1) k = \frac{e^{-\beta\varepsilon}}{n\beta a^2} (\beta\varepsilon + 1)$$

$$k_v = k - k_s = -\frac{e^{-\beta\varepsilon}}{n\beta a^2} \beta\varepsilon < 0. //$$