

非平衡熱・統計力学

(というものがあろうとして、そこへ向かう一つのアプローチへの)

入門

田崎晴明

これは、私が2012年1月31日から2月2日まで、大阪大学でおこなった集中講義のための講義ノートである。あくまで自分で参照して講義するためのノートなので、これだけでは説明も不十分で理解しにくいと思うが、要望があったので、公開する。

なお、講義がはじまってから終時刻を表わす変数を T から N に変更した。それを講義ノートにも反映させたのだが、一部では修正が汚いことをお詫びする。2012年2月15日

講義の内容

平衡系の熱力学はマクロな系の平衡状態の性質・平衡状態間の遷移についての美しい普遍的な法則をまとめた体系であり、平衡系の統計力学はミクロな力学とマクロな熱力学を結びつける方法論だった。平衡から離れた領域で、熱力学・統計力学に相当する普遍的な理論体系を見出すことは現代物理学の重要な未解決課題である。

普遍的な体系を模索するための一つの方法は、(適度に一般的な)具体的な動力学のモデルから出発して、モデルの特殊性に依存しない(と期待される)構造や関係式を探すことだろう。ここでは、もっとも簡単な動力学モデルである離散時間・離散状態のマルコフ連鎖を舞台にして、普遍的な関係の導出を詳しく解説する。平衡環境下で外部から操作される系について、熱力学第二法則、Jarzynski 等式などを導き、非平衡環境の系について、線形応答関係式や「ゆらぎの定理」を導く。さらに、非平衡環境下で外部から操作される系についての非平衡熱力学関係式を議論する。

平衡熱力学、平衡統計力学、量子力学、線形代数についての標準的な知識は仮定する。非平衡物理やマルコフ連鎖についての予備知識は要求せず全て基礎から解説する。

これは、非平衡熱・統計力学の構築という(存在しないかもしれない)ゴールに向かうためのいくつかの試みを丁寧に解説しようという(かなり地味で技術的な)講義である。なんせマルコフ連鎖の収束定理や断熱定理の証明などもちゃんとやるという感じの講義になる。学んですぐに「役に立つ」ことが知りたいとか、完成した美しい結果を堪能したいと思う人にはおすすめでできないことを断っておく。

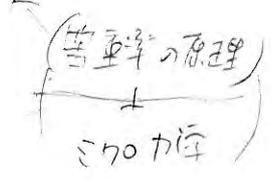
阪大集中コ-キ 2012/1/31 ~ 2/2

北目

平衡系の熱力学

統計力学

200系A-2-C-7-11-212a
動的強力と理論体系



平衡系に近づく系 \rightarrow 同様に近づく系の構造がわかるか?

≠ A-2-統計力学

$\mu = \mu_0$

状態を H, β, μ とする
決定

$J \in \mathbb{R}^2 \dots$

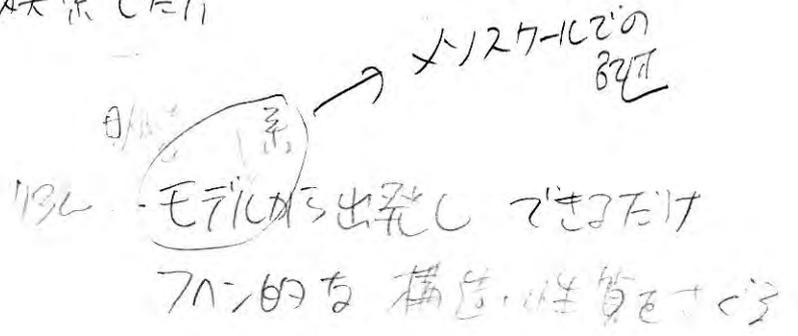
≠ A-2-熱力学

$\mu = \mu_0$ で μ と μ_0 と μ_0 と μ_0 ...

今日は、ほとんど向かい向かい
向かい向かい、向かい向かい

可能性を模索した

実験...



ニニニ
離散化 \rightarrow 過程
 \uparrow
ミクロ力学

Part 1 確率と Markov chain の基本

< 確率 >

確率と期待値

状態空間 $\mathcal{S} \ni x, y, \dots$

基本状態

Ω : \mathcal{S} の要素の集合

($\mathcal{S} = \{1, 2, \dots, \Omega\}$ と見るといい)

確率 P_x $P_x \geq 0, \sum_{x \in \mathcal{S}} P_x = 1$

確率分布 $P = (P_x)_{x \in \mathcal{S}}$

, 正規化している

$$\begin{pmatrix} P_1 \\ \vdots \\ P_\Omega \end{pmatrix}$$

$\vec{1} = (1)_{x \in \mathcal{S}} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$

$\vec{v} \cdot \vec{u} = \sum_x v_x u_x$

$(\vec{u} \vec{v})_{xy} = u_x v_y$

$\Omega \times \Omega$

$\vec{1} = (1)_{x \in \mathcal{S}} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$

正規化 $\vec{1} P = 1$

物理量 $f: \mathcal{S} \rightarrow \mathbb{R}$

$x \mapsto f_x$

期待値 $\langle f \rangle_P := \sum_{x \in \mathcal{S}} P_x f_x$

Dirac 基底

$\vec{v} \cdot \vec{u} \quad \langle v | u \rangle$

$\vec{u} \vec{v} \quad |u\rangle \langle v|$

正規化

§ Jensen の不等式

~~(1)~~ $\psi(s)$ が \mathbb{R} 上で凸ならば $(s \in \mathbb{R})$

$$\forall s_1 < s_2, \forall \lambda \in [0, 1] \quad \lambda \psi(s_1) + (1-\lambda)\psi(s_2) \geq \psi(\lambda s_1 + (1-\lambda)s_2)$$

定理 $\psi(s)$ が \mathbb{R} 上で凸ならば $\Omega = \{1, 2, \dots, \Omega\}$

$$\langle \psi(f) \rangle_{\mathbb{P}} \geq \psi(\langle f \rangle_{\mathbb{P}})$$

証明) $\Omega = 1$ 自明 $\Omega \geq 2$ 帰納法 $\mathbb{P} = \{1, 2, \dots, \Omega\}$ とする

$$\langle \psi(f) \rangle_{\mathbb{P}} = \sum_{x=1}^{\Omega} p_x \psi(f_x)$$

$$= \sum_{x=1}^{\Omega-1} p_x \psi(f_x) + p_{\Omega} \psi(f_{\Omega})$$

$$= (1-p_{\Omega}) \sum_{x=1}^{\Omega-1} \tilde{p}_x \psi(f_x) + p_{\Omega} \psi(f_{\Omega})$$

$\tilde{p}_x = p_x / (1-p_{\Omega})$

凸性より $\geq (1-p_{\Omega}) \psi\left(\sum_{x=1}^{\Omega-1} \tilde{p}_x f_x\right) + p_{\Omega} \psi(f_{\Omega})$

$$\geq \psi\left((1-p_{\Omega}) \sum_{x=1}^{\Omega-1} \tilde{p}_x f_x + p_{\Omega} f_{\Omega}\right)$$

$$= \psi\left(\sum_{x=1}^{\Omega} p_x f_x\right) = \psi(\langle f \rangle_{\mathbb{P}})$$

例)

$$\langle e^f \rangle_{\mathbb{P}} \geq e^{\langle f \rangle_{\mathbb{P}}}, \quad \langle \log f \rangle_{\mathbb{P}} \leq \log \langle f \rangle_{\mathbb{P}}$$

Rem: $\psi''(s) > 0$ ならば $\langle \psi(f) \rangle_{\mathbb{P}} = \psi(\langle f \rangle_{\mathbb{P}}) \Rightarrow f$ は定数

§ cumulant.

f : 物理量 $k=1, 2, \dots$

$$\langle f^k \rangle^c := \frac{\partial^k}{\partial \lambda^k} \log \langle e^{\lambda f} \rangle_{\lambda=0}$$

for $k=2, 3, \dots$

$a \in \mathbb{R}$ $\langle (af)^k \rangle^c = a^k \langle f^k \rangle^c$

if f

$\langle (f+a)^k \rangle^c = \langle f^k \rangle^c$ $k \geq 2$

$f = \text{const.}$ $\langle f^k \rangle^c = 0$ $k \geq 2$.

$$\langle e^f \rangle = \exp \left[\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k!} \langle f^k \rangle^c \right]$$

例

$$\langle f^0 \rangle^c = \langle f \rangle$$

$$\langle f^2 \rangle^c = \langle f^2 \rangle - (\langle f \rangle)^2$$

$$\langle f^3 \rangle^c = \langle f^3 \rangle - 3 \langle f \rangle \langle f^2 \rangle + 2 (\langle f \rangle)^3$$

⋮

§ entropy & relative entropy

(分布 $P \in \mathcal{P}$)
 \rightarrow 有限集合 Ω

① P : 確率分布 $\left[S(P) := - \sum_x P_x \log P_x \right]$ Shannon entropy

$\left(P_x = \frac{1}{|\Omega|} \text{ for } \forall x \rightarrow S(P) = \log |\Omega| \right)$ $0 \log 0 = 0$

② P, Q : 確率分布 $P_x = \begin{cases} 1 & x=x_0 \\ 0 & \text{others} \end{cases} \rightarrow S(P) = 0$

$\left[D(P|Q) := \sum_x P_x \log \left(\frac{P_x}{Q_x} \right) \right]$ relative entropy
 Kullback-Leibler

性質

$D(P|Q) = \infty$ \neq 未定義

\rightarrow (divergence distance)

$D(P|Q) \geq 0$

$\because D(P|Q) = - \sum_x P_x \log \left(\frac{Q_x}{P_x} \right)$
 $\geq \sum_x P_x \left(\frac{Q_x}{P_x} - 1 \right) = 0$

$\log s \leq s - 1$

$D(P|Q) = 0 \iff P = Q$ $\left(\because \text{等号成立} \right)$

$D(P|Q)$ は P と Q の違いの「量」

$P - Q = O(\delta) \Rightarrow D(P|Q) = O(\delta^2)$ $Q_x = P_x + \delta_x$

$D(P|Q) = - \sum_x P_x \log \left(\frac{Q_x}{P_x} \right) = - \sum_x P_x \log \left(1 + \frac{\delta_x}{P_x} \right)$
 $= - \sum_x P_x \left\{ \frac{\delta_x}{P_x} + O(\delta^2) \right\} = O(\delta^2)$

$D(P|Q)$ は 確率分布 P, Q の違いの「量」

§ mutual information

2つの部分空間
 $\mathcal{X}^{(1)} \times \mathcal{Y}^{(2)} \ni (x, y)$
 $\downarrow \quad \downarrow$
 $\mathcal{X} \quad \mathcal{Y}$

x, y の出現確率 $P_{x,y} \rightarrow P$

周辺分布 $P_x^{(1)} := \sum_{y \in \mathcal{Y}^{(2)}} P_{x,y} \rightarrow P^{(1)}$ $P_y^{(2)} := \sum_{x \in \mathcal{X}^{(1)}} P_{x,y} \rightarrow P^{(2)}$

$$P_{xy} = P_x^{(1)} P_y^{(2)} \rightarrow \tilde{P}$$

P と \tilde{P} の差 $\rightarrow x$ と y の依存関係

mutual information 相互情報量

$$I_{12}(P) := D(P \| \tilde{P}) \geq 0$$

$I_{12} = 0$ 不依存

$I_{12} > 0$ 依存

$$I_{12}(P) = \sum_{x,y} P_{xy} \log \frac{P_{xy}}{P_x^{(1)} P_y^{(2)}}$$

$$= S(P^{(1)}) + S(P^{(2)}) - S(P)$$

〈定常的マルコフ連鎖〉

§ Markov chain

$$x, y \in X$$

遷移確率 $T_{x \rightarrow y}$

$$T_{x \rightarrow y} \geq 0 \text{ for } \forall x, y \in X$$

$$\sum_{y \in X} T_{x \rightarrow y} = 1 \text{ for } \forall x \in X$$

ある時刻 t の状態が $x \in X$ であるとき、次の時刻の状態が $y \in X$ である確率は $T_{x \rightarrow y}$ である。

ある時刻 t の状態分布 $P = (P_x)_{x \in X}$,
次の時刻 $t+1$ の状態分布 $P' = (P'_x)_{x \in X}$

$T = (T_{yx})_{y, x \in X}$ 行列
 $T_{yx} := T_{x \rightarrow y}$
遷移行列

$$P'_y = \sum_{x \in X} P_x T_{x \rightarrow y} \iff P' = T P$$

($\sum_y T_{yx} = 1$
 $T_{yx} \geq 0$)

遷移分布の時間発展

時間 $t = 0, 1, 2, \dots$

$$P(t) = (P_x(t))_{x \in X} : \text{時刻 } t \text{ の状態分布}$$

初期分布 $P(0)$ は A に与えられた。

$t = 1, 2, \dots$ の遷移分布は

$$P(t+1) = T P(t) \text{ によって決定}$$

$$\therefore P(t) = T^t P(0)$$

(例)

x

1 2 3 ... n

$$T_{x \rightarrow x+1} = \alpha$$

$$T_{x \rightarrow x} = 1 - \alpha$$

$\alpha \in [0, 1]$

$\alpha > 0$

random walk

§ 確率の保存

$x \neq y \Rightarrow 1/2$

$$J_{x \rightarrow y}^P(t) := P_x(t) T_{x \rightarrow y} - P_y(t) T_{y \rightarrow x}$$

↑

$$J_{x \rightarrow y}^P(t) = -J_{y \rightarrow x}^P(t)$$

確率の保存

$$P_x(t+1) = \sum_{y(\neq x)} P_y^{(t)} T_{y \rightarrow x} + P_x^{(t)} T_{x \rightarrow x}$$

$$1 - \sum_{y(\neq x)} T_{x \rightarrow y}$$

$$= P_x(t) - \sum_{y(\neq x)} (P_x(t) T_{x \rightarrow y} - P_y(t) T_{y \rightarrow x})$$

$$P_x(t+1) - P_x(t) = - \sum_{y(\neq x)} J_{x \rightarrow y}^P(t)$$

連続の時

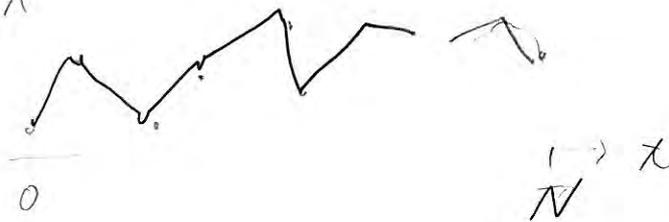
確率の保存を
表す

$\mathcal{E}[\cdot]$ 期待値

N : 最終時刻

$$P_y(N) = \left(T^N P(0) \right)_y = \sum_{x(0), x(1), \dots, x(N-1) \in \mathcal{S}} P_{x(0)}(0) T_{x(0) \rightarrow x(1)} T_{x(1) \rightarrow x(2)} \dots T_{x(N-1) \rightarrow y}$$

一般に $\hat{x} = (x(0), x(1), \dots, x(N)) \in \mathcal{S}^{N+1}$ は \mathcal{E} (path)



$$J[\hat{x}] := T_{x(0) \rightarrow x(1)} T_{x(1) \rightarrow x(2)} \dots T_{x(N-1) \rightarrow x(N)} \hat{x} \text{ の 確率}$$

上の式より $P_y(N) = \sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] \delta_{x(N), y}$

" $P[\hat{x}]$ は \hat{x} の出現確率"

(正規化 $\sum_{\hat{x}} \delta_{x(0), x} J[\hat{x}] = 1, \quad \sum_{\hat{x}} P_{x(0)} J[\hat{x}] = 1$)

① \hat{x} の関数 $F[\hat{x}]$ の平均

$$\langle F \rangle_{P(0) \rightarrow} := \sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] F[\hat{x}]$$

時空間の平均

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow} := \sum_{\hat{x}} \delta_{x(0), x} J[\hat{x}] F[\hat{x}]$$

最終時刻 $t=N$ での平均

(正規化) $\langle F \rangle_{P(0) \rightarrow y} :=$

$$\frac{\sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] \delta_{x(N), y} F[\hat{x}]}{\sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] \delta_{x(N), y}}$$

$P_y(N)$ の分母

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y} := \frac{\sum_{\hat{x}} \delta_{x(0), x} J[\hat{x}] \delta_{x(N), y} F[\hat{x}]}{\sum_{\hat{x}} \delta_{x(0), x} J[\hat{x}] \delta_{x(N), y}}$$

最終時刻 $t=N$ での平均

§ Markov chain と相対エントピー

定理 P, Q 任意の確率分布, T 任意の確率行列

$$D(P|Q) \geq D(TP|TQ) \quad \text{相対エントピーは減少する!}$$

相対エントピーの減少

証明) $P_{xy} = T_{yx} P_x (= P_x T_{x-y})$ (x, y) への遷移の確率

$$\sum_{x,y} P_{xy} = 1 \quad \text{det. bal. } P$$

• $P'_y = \sum_x T_{yx} P_x$ とし $P_{xy} = T'_{xy} P'_y$ と書く

$$T'_{xy} = \frac{T_{yx} P_x}{P'_y} \quad \sum_x T'_{xy} = \frac{P'_y}{P'_y} = 1$$

(T'_{xy}) は確率行列 T' とする

• 同様にして $Q_{xy} = T''_{xy} Q'_y$ とする

$D(P|Q)$ は 2通りで計算

やりかた

$$\textcircled{1} D(P|Q) = \sum_{x,y} T_{yx} P_x \log \frac{T_{yx} P_x}{T_{yx} Q_x} = \sum_{x,y} T_{yx} P_x \log \frac{P_x}{Q_x} = D(P|Q)$$

$$\textcircled{2} D(P|Q) = \sum_{x,y} T'_{xy} P'_y \log \frac{T'_{xy} P'_y}{T''_{xy} Q'_y}$$

$$= \sum_{x,y} T'_{xy} P'_y \log \frac{P'_y}{Q'_y} + \sum_y P'_y \sum_x T'_{xy} \log \frac{T'_{xy}}{T''_{xy}}$$

$y \in \text{supp } P'$
 $T'_{xy} \in \text{supp } P'$

$$\geq D(P'|Q')$$

≥ 0

$P \rightarrow TP$ 変換 $D(P|P) \geq D(TP|TP)$ $H(A) = D(P(A)|P)$ は A の非可逆性 $H(A) \downarrow 0$

定常 Markov chain の収束定理

T は 確率行列
仮定 $\exists n, \mu > 0$ s.t. $\left\{ (T^n)_{x,y} \geq \mu \text{ for } \forall x, y \in \mathcal{X} \right\}$
 (n 步で どの"z"か"つちか" > 2113)
 - 竟的性

定理 T には 定常分布 (stationary distribution) $\bar{P} = (\bar{P}_x)_{x \in \mathcal{X}}$
 が存在し、任意の初期分布 $P(0)$ に対し

$$\lim_{t \rightarrow \infty} P(t) = \bar{P} \quad \text{が成り立つ。}$$

$\mathbb{1}^T \bar{P} = 1$ は $T \bar{P} = \bar{P}$, $\bar{P}_x > 0$ for $\forall x$. である。

(証明の向き) \rightarrow \bar{P} の存在を証明する
 (これは 定常分布の存在を証明する)

Lemma $\mathbb{1}^T \mathcal{Q} = 0$ とするに \mathcal{Q} の $\mathbb{1}^T \mathcal{Q} = 0$ である
 $\|T^n \mathcal{Q}\|_1 \leq (1 - \Omega \mu)^n \|\mathcal{Q}\|_1$
 $\|\mathcal{Q}\|_1 = \sum_{x \in \mathcal{X}} |\mathcal{Q}_x|$

$$(\mathbb{1}^T T)_{xy} = \sum_y \mathbb{1}_y T_{yx} = 1 \quad \therefore \mathbb{1}^T T = \mathbb{1}^T \quad \text{1 は } T \text{ の 固有値}$$

固有値 \bar{P} $T \bar{P} = \bar{P}$ 上の Lemma より $\mathbb{1}^T \bar{P} = 1$

規格化して $\mathbb{1}^T \bar{P} = 1$ である。

\mathcal{Q} は $\mathbb{1}^T \mathcal{Q} = 0$ の初期分布 $P(0) = \bar{P} + \mathcal{Q}$

$$P(t) = T^t P(0) = \bar{P} + T^t \mathcal{Q}$$

$\|T^{s+2m} \mathcal{Q}\|_1 = \|T^s T^{2m} \mathcal{Q}\|_1$

$\vec{1}^T \mathbf{r} = 0 \Rightarrow \vec{1}^T T^m \mathbf{r} = \vec{1}^T \mathbf{r} = 0$ Lemma 17 $C \setminus \{1\} \subset C \supset \mathcal{A} \supset \mathcal{B}$

$\therefore \|T^m \mathbf{r}\|_1 \leq (1 - \Omega \mu)^m \|\mathbf{r}\|_1 \rightarrow 0$
as $m \uparrow \infty$

$\therefore \lim_{m \rightarrow \infty} P(x) = \bar{P}$

• $\forall x \in \mathcal{A}$ の $x=1$ 12 $P_x(x) \geq 0$ より, $\bar{P}_x \geq 0$ for $\forall x$.

• $\{0\}$ の \mathcal{A} 有 $n \times n$ U $\neq I$ $\exists x (\vec{1}^T \mathbf{r} = 0 \Rightarrow T \mathbf{r} \neq \mathbf{r} \text{ かつ } \mathcal{A} \supset \mathcal{B})$
Lemma の $\exists \epsilon > 0$ $T^m \bar{P} = \bar{P}$ より $P_x > 0$ for $\forall x \in \mathcal{A} \cup \mathcal{B}$.

Lemma の $\exists \epsilon > 0$ $M_{xy} = (T^m)_{xy}$

\mathbf{r} given $\rightarrow \mathcal{S} = \mathcal{S}_+ \cup \mathcal{S}_-$ $x \in \mathcal{S}_+ \Rightarrow r_x \geq 0$
 $x \in \mathcal{S}_- \Rightarrow r_x \leq 0$

$$\begin{aligned} (T^m \mathbf{r})_x &= \sum_{y \in \mathcal{S}} M_{xy} r_y = \sum_{y \in \mathcal{S}_+} M_{xy} |r_y| - \sum_{y \in \mathcal{S}_-} M_{xy} |r_y| \\ &= \sum_{y \in \mathcal{S}} M_{xy} |r_y| - 2 \sum_{y \in \mathcal{S}_-} M_{xy} |r_y| \\ &\leq \sum_{y \in \mathcal{S}} M_{xy} |r_y| - 2\mu \sum_{y \in \mathcal{S}_-} |r_y| \quad \begin{matrix} \geq \mu > 0 \\ \text{recall} \\ (\sum r_y = 0) \end{matrix} \\ &= \sum_{y \in \mathcal{S}} M_{xy} |r_y| - \mu \|\mathbf{r}\|_1 \end{aligned}$$

同様にして \mathcal{B} について $\mathcal{A} \supset \mathcal{B}$.

$(T^m \mathbf{r})_x \geq - \left\{ \sum_{y \in \mathcal{S}} M_{xy} |r_y| - \mu \|\mathbf{r}\|_1 \right\}$
 $x \in \mathcal{B}$ かつ $\mathcal{A} \supset \mathcal{B}$

$\|T^m \mathbf{r}\|_1 = \sum_x |(T^m \mathbf{r})_x| \leq \sum_{x, y \in \mathcal{S}} M_{xy} |r_y| - \sum_x \mu \|\mathbf{r}\|_1 = (1 - \Omega \mu) \|\mathbf{r}\|_1 //$

⑤ 詳細平衡の条件

遷移確率 $T_{x \rightarrow y}$ が 定常分布 P に対して
詳細平衡の条件 (detailed balance condition)

をみたす



$$\bar{P}_x T_{x \rightarrow y} = \bar{P}_y T_{y \rightarrow x} \quad \text{for } \forall x \neq y.$$

$$(T_{yx} \bar{P}_x = T_{xy} \bar{P}_y)$$

つまり
$$\bar{J}_{x \rightarrow y} := \bar{P}_x T_{x \rightarrow y} - \bar{P}_y T_{y \rightarrow x} = 0$$

$$\equiv \bar{J}_{y \rightarrow x}$$

• 一般に必要では無いが、平衡が定常で決定



物理的に重要。

• 非 A-定常で決定一般に不可能

<非定常 Markov chain>

定義

α : 系を動かすパラメータ ($\alpha \in A$)

T_x^α α に依存する transition $\rightarrow T^\alpha$

系の

外からの操作: α を時間によって決めた protocol = (変化) \rightarrow 変化する

$\hat{\alpha} = (\alpha(0), \alpha(1), \dots, \alpha(N-1))$
" α " α'

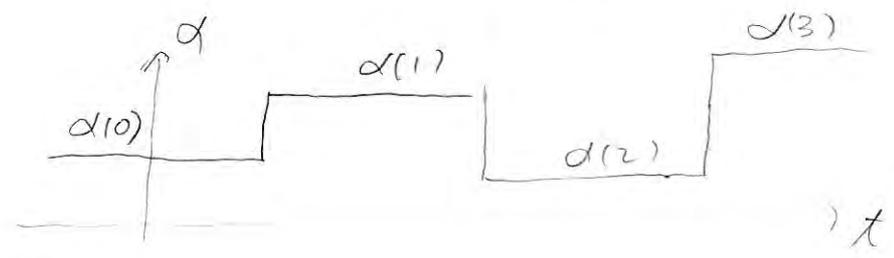
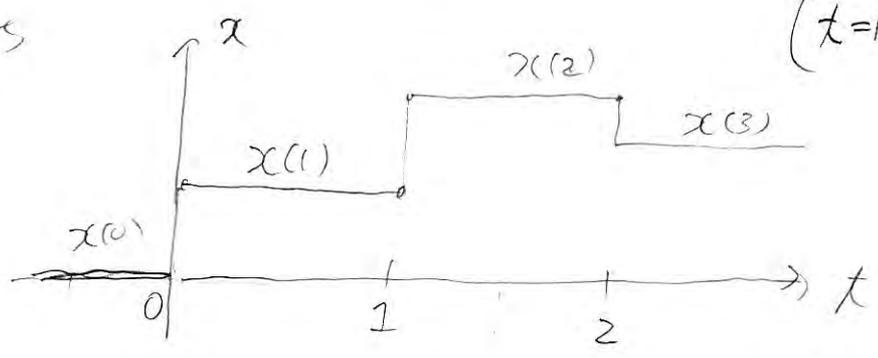
特例 = $(\alpha) = (\alpha, \alpha, \dots, \alpha)$
constant protocol

時間発展

$P(t+1) = T^{\alpha(t)} P(t)$

($t=1, \dots, N-1$)

まず



道の確率

$J^{\hat{\alpha}}[\vec{x}] = T_{x(0) \rightarrow x(1)}^{\alpha(0)} \dots T_{x(t) \rightarrow x(t+1)}^{\alpha(t)} \dots T_{x(N-1) \rightarrow x(N)}^{\alpha(N-1)}$

初期条件

$\langle F \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\hat{\alpha}} = \sum_{\vec{x}} P_{x(0)}(0) J^{\hat{\alpha}}[\vec{x}] F[\vec{x}]$

平均値

$\langle F \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\hat{\alpha}} = \frac{\sum_{\vec{x}} P_{x(0)}(0) J^{\hat{\alpha}}[\vec{x}] \delta_{x(0), y}^N F[\vec{x}]}{\sum_{\vec{x}} P_{x(0)}(0) J^{\hat{\alpha}}[\vec{x}] \delta_{x(0), y}^N}$

変化する

$\langle F \rangle_{x \rightarrow}^{\hat{\alpha}}, \langle F \rangle_{x \rightarrow y}^{\hat{\alpha}}$ と表す

$= P_y^N(\vec{x})$

導解操作の極限

導解 $\gamma > 0$ に対し $a(s) \quad s \in [0, 1]$

$\alpha(t) = a(\frac{t}{N})$ と $\alpha \in C^2$. $N \in \mathbb{N}$ と $\epsilon \in \mathbb{C}$.

仮定 $\exists n, \mu > 0$ s.t. $\left\{ (T^\alpha)^n \right\}_{\alpha \in \mathbb{C}} \geq \mu$ for $\forall \alpha$

定理 導解 補題 \rightarrow $\boxed{T^\alpha$ の定常状態 \bar{P}^α

定理 導解 補題 \checkmark $P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$ \hookrightarrow $P(t) = T^{\alpha(t)} P(0)$

$t = 1, \dots, T (= \gamma N)$ $P(t) = \bar{P}^{\alpha(t)} + O(\frac{1}{N})$ である.

(\exists は定常)

(\exists 導解) 一般に $P(t) = \bar{P}^{\alpha(t)} + Q(t)$ と $Q(t) = 0$

$\exists M(t) := T^{\alpha(t+n-1)}$ $T^{\alpha(t)} = (T^{\alpha(t)})^n + \Delta M$

$P(t+n) = M(t) \left\{ \bar{P}^{\alpha(t)} + Q(t) \right\}$ $O(\frac{1}{N})$

$= (T^{\alpha(t)})^n \bar{P}^{\alpha(t)} + (T^{\alpha(t)})^n Q(t) + \Delta M P(t)$

$= \bar{P}^{\alpha(t+n)} + \underbrace{\left(\bar{P}^{\alpha(t)} - \bar{P}^{\alpha(t+n)} \right)}_{Q(t+n)} + (T^{\alpha(t)})^n Q(t) + \Delta M P(t)$

$Q(t+n)$

$\|Q(t+n)\|_1 \leq \| \bar{P}^{\alpha(t)} - \bar{P}^{\alpha(t+n)} \|_1 + \| \Delta M P(t) \|_1 + \| (T^{\alpha(t)})^n Q(t) \|_1$

$\leq \frac{A}{N} + (1 - \mu \gamma) \|Q(t)\|_1$ \hookrightarrow Lemma

これは向きの2-3-

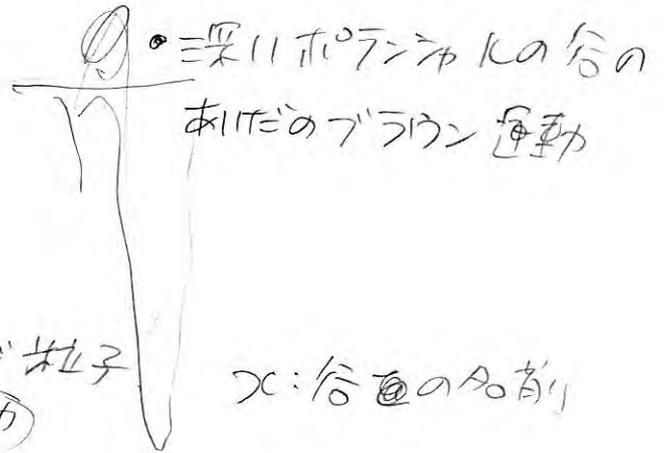
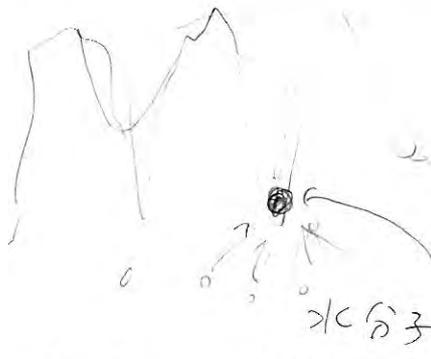
$$\|g(t)\|_2 \leq \frac{A}{\mu\Omega N} \quad \text{उत्तर c.}$$

$$\|g(t+m)\|_2 \leq \frac{A}{N} + (1-\mu\Omega) \frac{A}{\mu\Omega N} = \frac{A}{\mu\Omega N}$$

Part 2. 一般論から導かれる熱力学的構造

< 典型的な物理系 >

§ モデル

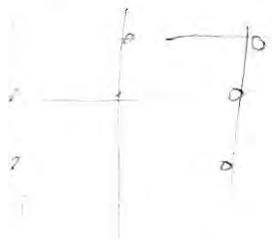


• 深いポテンシャルの谷の
おいたのブラウン運動

コロイド粒子
水分子 (ランダム)

x : 谷の番号

• こういうものの多粒子系 (格子ガス)



格子点 が 谷 に 対応

谷の格子点 j に

粒子が 1 個 $\eta_j = 1$

(1 個も) $\eta_j = 0$

占有状態

$$x = (\eta_1, \dots, \eta_N) \in \{0, 1\}^N$$

• スピン系

同じ $\sigma_j = \pm 1$

$$x = (\sigma_1, \dots, \sigma_N) \in \{-1, 1\}^N$$

x は一般に系をマイクロ状態に記述する変数

(注) x は「位置」のほうのもの: 運動量は含まれない.

$x = (R_1, \dots, R_N, P_1, \dots, P_N)$ のほうのモデル化も $\mu = 0$ 相違点に依っては $\mu = 1$ ときどき $\mu = 0$ ときどき $\mu = 1$ momentum ありのモデル

平衡環境での Markov chain

(エネルギー保存)

各々の $x \in \mathcal{X}$ にエネルギー H_x が対応:

β の平衡状態の確率分布 P^{eq}

$$p_x^{eq} = \frac{e^{-\beta H_x}}{Z(\beta)} = e^{\beta(E_{eq} - H_x)}$$

平衡状態の条件

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

• 意味的な定常分布 \bar{P} が P^{eq}

• 詳細平衡条件 $P_x^{eq} T_{x \rightarrow y} = P_y^{eq} T_{y \rightarrow x}$ ← 物理的要請

(Onsager の相反関係)

$$P_x^{eq} T_{x \rightarrow y} = P_y^{eq} T_{y \rightarrow x}$$

$$e^{-\beta H_x} T_{x \rightarrow y} = e^{-\beta H_y} T_{y \rightarrow x}$$

例

V_0

の場合

$$T_{x \rightarrow y} = C(x, y) e^{\beta H_x} \quad (Kramers \text{ の })$$

$T_{x \rightarrow x}$ は βV_0 の場合

$$C(x, y) = C(y, x) \geq 0$$

β の場合は C

$$(V_0 - H_x) \text{ の場合は } C(x, y) \propto e^{-\beta(V_0 - H_x)} = e^{-\beta V_0} e^{\beta H_x}$$

他にも

$$T_{x \rightarrow y} = C(x, y) e^{\frac{\beta}{2}(H_x - H_y)}$$

非平衡環境に適用可能

Shannon エントロピー を用いた情報理論

$S(P)$ は情報理論の観点から自然有用なエントロピー

統計物理学でもどうか? \rightarrow 必ずしも限らない. \exists Shannon の世界も (非 Shannon) の世界も (非 Shannon) の世界も

平衡状態の場合 $\left(\begin{matrix} \text{上下の} \\ \text{レベルの Shannon} \\ \text{は有用} \end{matrix} \right)$

マクロ系の平衡状態 \rightarrow U で指定 \rightarrow 熱力学的エントロピー $S_{TD}(U)$

$S_{TD}(U)$ の統計力学的な求め方

H_x が given $\rightarrow F(\beta) = -\frac{1}{\beta} \log \sum_x e^{-\beta H_x}$

$S_{TD}(U) := \min_{\tilde{\beta}} \tilde{\beta} \{ U - F(\tilde{\beta}) \} = \beta \{ U - F(\beta) \}$
min を選ぶ β

P が マクロ系の $\rho = -\langle H \rangle_P$

熱力学的エントロピー $S_{TD}(P) := S_{TD}(\langle H \rangle_P)$

特に $P^{ce}_x = \frac{e^{-\beta H_x}}{Z(\beta)}$ カノ化分布

$S(P^{ce}) = S_{TD}(P^{ce})$

一般的に

$S(P) \leq S_{TD}(P)$

\rightarrow 同じ $\langle H \rangle_P$ (つまり同じ S_{TD})
 を持つ P の中で $S(P)$ を
 最大化するのが P^{ce}

$\therefore D(P | P^{ce, \tilde{\beta}}) = \sum_x P_x \log \frac{P_x Z(\tilde{\beta})}{e^{-\tilde{\beta} H_x}}$

$= -S(P) + \log Z(\tilde{\beta}) + \tilde{\beta} \langle H \rangle_P \geq 0$

$\therefore S(P) \leq \tilde{\beta} \{ \langle H \rangle_P - F(\tilde{\beta}) \}$ for $\forall \tilde{\beta}$

<定常状態への接近>

§ 一般論

αは一定の値

収束2-1の仮定をα≠0, T₂→∞ (定常)

任意の P(0) に対し $P(t) \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \bar{P}$

また $D(P | \bar{P}) \geq D(TP | T\bar{P})$

$J(P) := D(P | \bar{P})$ とすると

$J(P(t)) = D(P(t) | \bar{P})$ と

$J(P(t)) \geq J(P(t+1))$

つまり $J(P(t))$ は単調減少して $J(P(t)) \downarrow 0$ as $t \rightarrow \infty$
(H-theorem)

一般に $\bar{P}_x = e^{-\phi_x}$ とおくと $\phi_x = -\log \bar{P}_x$

$J(P) = \sum_x P_x \log \frac{P_x}{\bar{P}_x} = \langle \phi \rangle_P - S(P) \geq 0$

$J(\bar{P}) \stackrel{=0}{\geq}$ 最小になるのは \bar{P} の分布が \bar{P} , $J(\bar{P}) = 0$

α≠0

α>0ならば成立するか？

§ 1-3-1 の場合 (see p2-2)

$\bar{P}_x = e^{\beta(F - H_x)} \therefore \phi_x = \beta(H_x - F)$

$J(P) = \beta \langle H \rangle_P - \beta F - S(P)$

$= \beta \{ F(P) - F \}$

" $\langle H \rangle_P - \frac{1}{\beta} S(P)$

自由エネルギー
最小原理

〈外界からの操作と第2法則〉

§ 設定と一般の結果

$$\text{protocol } \alpha = (\alpha(0), \dots, \alpha(t-1)), \quad P(t+1) = T^{\alpha(t)} P(t)$$

$$\exists T \quad T \alpha \bar{P}^\alpha = \bar{P}^\alpha \quad \bar{P}_x^\alpha = e^{-\phi_x^\alpha}$$

$$\begin{aligned} D(P(t) | \bar{P}^{\alpha(t)}) &\geq D(T^{\alpha(t)} P(t) | T^{\alpha(t)} \bar{P}^{\alpha(t)}) \\ &= D(P(t+1) | \bar{P}^{\alpha(t+1)}) \end{aligned}$$

$$\therefore \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} - S(P(t)) \geq \langle \phi^{\alpha(t+1)} \rangle_{P(t+1)} - S(P(t+1))$$

or

$$\star \left(S(P(t+1)) - S(P(t)) \geq \langle \phi^{\alpha(t+1)} \rangle_{P(t+1)} - \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} \right)$$

≒ 静的状態 $P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$ とし

$$P(t) - \bar{P}^{\alpha(t)} = O\left(\frac{1}{N}\right) \Rightarrow D(P(t) | \bar{P}^{\alpha(t)}) = O\left(\frac{1}{N^2}\right)$$

$$\langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} - S(P(t)) = O\left(\frac{1}{N^2}\right)$$

$$P(t+1) - \bar{P}^{\alpha(t+1)} = O\left(\frac{1}{N}\right) \Rightarrow D(P(t+1) | \bar{P}^{\alpha(t+1)}) = O\left(\frac{1}{N^2}\right)$$

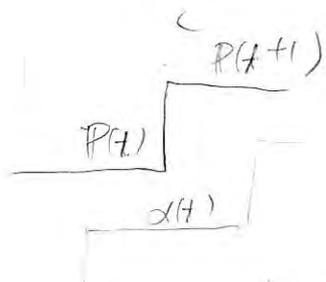
$$\langle \phi^{\alpha(t+1)} \rangle_{P(t+1)} - S(P(t+1)) = O\left(\frac{1}{N^2}\right)$$

$$\star \left(S(P(t+1)) - S(P(t)) = \langle \phi^{\alpha(t+1)} \rangle_{P(t+1)} - \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} + O\left(\frac{1}{N^2}\right) \right)$$

§ Clausius 型の関係式.

⊗ $\in \mathcal{E}(A, H)$ $\tau = 0, \dots, N-1$ まで

$$S(P(N)) - S(P(0)) \geq \sum_{\tau=0}^{N-1} \left\{ \langle \phi^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau+1)} - \langle \phi^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau)} \right\}$$



α ϕ は あり得る 状態 α が あり得る

導出.

$$S(P(N)) - S(P(0)) = \sum_{\tau=0}^{N-1} \left\{ \langle \phi^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau+1)} - \langle \phi^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau)} \right\} + O\left(\frac{1}{N}\right)$$

$N \times O\left(\frac{1}{N^2}\right) \rightarrow O\left(\frac{1}{N}\right)$
 $N \times O\left(\frac{1}{N^2}\right) \rightarrow O\left(\frac{1}{N}\right)$

各 τ の $T_{x \rightarrow y}$ が 平衡 ϕ の $\mathcal{E}(A, H)$ の 状態 α ($\alpha = x, y$) の 状態

$$\phi_x^\alpha = \beta (H_x^\alpha - F_\beta^\alpha)$$

右辺の

$$\langle \phi_x^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau+1)} - \langle \phi_x^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau)} = \beta(\tau) \left\{ \langle H_x^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau+1)} - \langle H_x^{\alpha(\tau)} \rangle_{P(\tau)} \right\}$$

$$= -\beta(\tau) \Delta Q(\tau)$$

$\Delta Q(\tau) = Q(\tau+1) - Q(\tau)$
 $\Delta Q(\tau) = Q(\tau+1) - Q(\tau)$

よって $S(P(N)) - S(P(0)) \geq - \sum_{\tau=0}^{N-1} \beta(\tau) \Delta Q(\tau)$ Clausius inequality

導出 $\rightarrow S(P(N)) - S(P(0)) = - \sum_{\tau=0}^{N-1} \beta(\tau) \Delta Q(\tau) + O\left(\frac{1}{N}\right)$ Clausius rel.

($S(P(N)) - S(P(0)) \geq S(P(N)) - S(P(0)) \geq S(P(N)) - S(P(0))$)

§ Kelvin 型の変位式'

同心変位の和のまじり方をかえる。

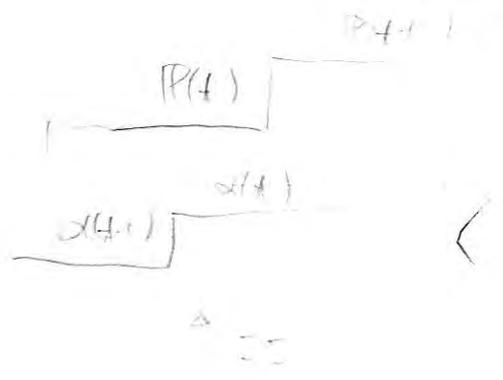
$$\langle \phi^{\alpha(P-1)} \rangle_N(P(T)) - \sum_{t=1}^{N-1} \left[\langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} - \langle \phi^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)} \right] \} - \langle \phi^{\alpha(0)} \rangle_{P(0)} \leq S(P(T)) - S(P(0))$$

$$\sum_{t=1}^{N-1} \langle \phi^{\alpha(t)} - \phi^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)} \geq \left\{ \langle \phi^{\alpha(N-1)} \rangle_{P(T)} - S(P(T)) \right\} - \left\{ \langle \phi^{\alpha(0)} \rangle_{P(0)} - S(P(0)) \right\} = D(P(T) | \bar{P}^{\alpha(N-1)}) - D(P(0) | \bar{P}^{\alpha(0)}) \geq 0$$

$P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$ とする。

$$\sum_{t=1}^{N-1} \langle \phi^{\alpha(t)} - \phi^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)} \geq 0 \quad \left[\begin{array}{l} \geq 0 \\ = O(\frac{1}{N}) \end{array} \right]$$

収束性を示す。



$\Lambda = -A \ln \Omega$ $\phi_x^\alpha = \beta (H_x^\alpha - F_{eq}^\alpha(\beta))$ $T = 1/\beta$

$$\langle \phi^{\alpha(t)} - \phi^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)} = \beta \langle H^{\alpha(t)} - H^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)} - \beta \{ F^{\alpha(t)}(\beta) - F^{\alpha(t-1)}(\beta) \}$$

エントロピーと自由エネルギー

$\Delta W(t)$ $t-1 \rightarrow t$ での H の変化の期待値
 $= \frac{1}{N} \ln \frac{\Omega(t)}{\Omega(t-1)}$

$$\sum_{t=1}^{N-1} \Delta W(t) \geq \beta (F_{eq}^{\alpha(N)}(\beta) - F_{eq}^{\alpha(0)}(\beta)) = F_{eq}^{\alpha(N)}(\beta) - F_{eq}^{\alpha(0)}(\beta) + O\left(\frac{1}{N}\right)$$

Kelvin, 熱力学第二法則

統計力学？ 一般の ΔW の

$$\phi_x^\alpha = \mathcal{H}_x^\alpha - \mathcal{F}^\alpha$$

$$S(P(N)) - S(P(0)) \geq - \sum_{t=0}^{N-1} \Delta \theta(t) = - \sum_{t=0}^{N-1} \Delta \theta(t) + O\left(\frac{1}{N}\right)$$

$\Delta \theta(t) = \langle \mathcal{H}^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} - \langle \mathcal{H}^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t-1)}$
 一般化熱

$$\sum_{t=1}^{N-1} \Delta W(t) \geq \mathcal{F}^{\alpha(N)} - \mathcal{F}^{\alpha(0)} = \mathcal{F}^{\alpha(N)} - \mathcal{F}^{\alpha(0)} + O\left(\frac{1}{N}\right)$$

$\Delta W(t) = \langle \mathcal{H}^{\alpha(t)} - \mathcal{H}^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)}$
 一般化熱 (= $\Delta \theta$)

統計力学は自然

しかし ϕ_x^α は不明, $\Delta \theta$ や ΔW は 3 次元可能な量ではない

< 自由な状態と時間発展 >

§ I → DTC 生成

新しい条件 $T_{x \rightarrow y}^{\alpha} > 0 \iff T_{y \rightarrow x}^{\alpha} > 0$



と「自由な状態」の自然

≡ (注) ④ 運動量 $\lambda \rightarrow 0$ のとき / $\lambda \neq 0$ のとき

$x = (n_1, \dots, n_N; p_1, \dots, p_N) \rightarrow x^* = (n_1, \dots, n_N; -p_1, \dots, -p_N)$

$T_{x \rightarrow y} > 0 \iff T_{y^* \rightarrow x^*} > 0$

$e^{\theta_{x \rightarrow y}} = \frac{T_{x \rightarrow y}}{T_{y^* \rightarrow x^*}}$

$e^{\theta_{x \rightarrow y}^{\alpha}} = \frac{T_{x \rightarrow y}^{\alpha}}{T_{y \rightarrow x}^{\alpha}}$

① $\theta_{x \rightarrow y} \in \mathbb{R}$ である

$x \rightarrow y$ は # である → 自由な状態の I → DTC 生成

$\theta_{x \rightarrow y}^{\alpha} = -\theta_{y \rightarrow x}^{\alpha}$

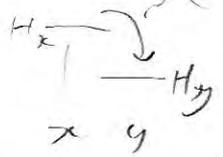
equal dynamics

see p2-2

$e^{-\beta H_x^{\alpha}} T_{x \rightarrow y}^{\alpha} = e^{-\beta H_y^{\alpha}} T_{y \rightarrow x}^{\alpha}$ (det. bal)

$\frac{T_{x \rightarrow y}^{\alpha}}{T_{y \rightarrow x}^{\alpha}} = e^{\beta(H_x^{\alpha} - H_y^{\alpha})}$

$\theta_{x \rightarrow y}^{\alpha} = \beta(H_x^{\alpha} - H_y^{\alpha})$



自由な状態の I → DTC 生成

$e^{-\theta_{x \rightarrow y}^{\alpha}} T_{x \rightarrow y}^{\alpha} = T_{y \rightarrow x}^{\alpha}$

7
2
2

経路の遷移確率の対称性

protocolly $\alpha = (\alpha(0), \dots, \alpha(N-1))$, path $\hat{x} = (x(0), \dots, x(N))$

$$J^{\alpha}[\hat{x}] = \tau_{x(0) \rightarrow x(1)}^{\alpha(0)} \cdots \tau_{x(N-1) \rightarrow x(N)}^{\alpha(N-1)}$$

$$\Theta^{\alpha}[\hat{x}] = \sum_{t=0}^{N-1} \Theta_{x(t) \rightarrow x(t+1)}^{\alpha(t)}$$

経路 \hat{x} 全体の
エントロピー生成

$$e^{-\Theta^{\alpha}[\hat{x}]} J^{\alpha}[\hat{x}] = e^{-\Theta_{x(0) \rightarrow x(1)}^{\alpha(0)}} \tau_{x(0) \rightarrow x(1)}^{\alpha(0)} \cdots e^{-\Theta_{x(N-1) \rightarrow x(N)}^{\alpha(N-1)}} \tau_{x(N-1) \rightarrow x(N)}^{\alpha(N-1)}$$

$$= \tau_{x(1) \rightarrow x(0)}^{\alpha(0)} \tau_{x(2) \rightarrow x(1)}^{\alpha(1)} \cdots \tau_{x(t+1) \rightarrow x(t)}^{\alpha(t)} \cdots \tau_{x(N-1) \rightarrow x(N-2)}^{\alpha(N-1)}$$

$$= \tau_{x(N-1) \rightarrow x(N-2)}^{\alpha(N-1)} \tau_{x(N-2) \rightarrow x(N-3)}^{\alpha(N-2)} \cdots \tau_{x(1) \rightarrow x(0)}^{\alpha(0)}$$

$$= J^{\hat{\alpha}^{\dagger}}[\hat{x}^{\dagger}]$$

逆経路の遷移確率

逆経路 $\hat{x}^{\dagger} := (x(N), x(N-1), \dots, x(0))$, $x^{\dagger}(t) = x(N-t)$

逆プロトコル $\hat{\alpha}^{\dagger} := (\alpha(N-1), \alpha(N-2), \dots, \alpha(0))$, $\alpha^{\dagger}(t) = \alpha(N-1-t)$

$$e^{-\Theta^{\alpha}[\hat{x}]} J^{\alpha}[\hat{x}] = J^{\hat{\alpha}^{\dagger}}[\hat{x}^{\dagger}]$$

つまり $\Theta^{\hat{\alpha}^{\dagger}}[\hat{x}^{\dagger}] = -\Theta^{\alpha}[\hat{x}]$

→ See p2-2

定常平衡ダイナミクスの可逆性

$$\alpha - \beta \rightarrow 0 \quad e^{-\beta H_x} \tau_{x \rightarrow y} = e^{-\beta H_y} \tau_{y \rightarrow x}$$

$$O_{x \rightarrow y} = \beta(H_x - H_y)$$

$$\textcircled{H}[\chi] = \sum_{t=0}^{N-1} \beta(H_{x(t)} - H_{x(t+1)})$$

$$= \beta(H_{x(0)} - H_{x(N)})$$

基本の可逆性

$$e^{-\beta(H_{x(0)} - H_{x(N)})} \mathcal{J}[\chi] = \mathcal{J}[\chi^\dagger]$$

$$e^{-\beta H_{x(0)}} \mathcal{J}[\chi] = e^{-\beta H_{x(N)}} \mathcal{J}[\chi^\dagger]$$

\mathcal{J} = 詳細な detailed balance
 実現可能性

$$p_{\chi}^{eq} = \frac{e^{-\beta H_{\chi}}}{Z(\beta)}$$

$x(t)$ ~~実現可能性~~
 F^\dagger の定義 (F の逆)
 反転

$$p_{x(0)}^{eq} \mathcal{J}[\chi] = p_{x(N)}^{eq} \mathcal{J}[\chi^\dagger]$$

$\mathcal{J}[\chi^\dagger]$
 //

\therefore 実現可能性 $F[\chi]$ 実現可能性

$$\sum_{\chi} p_{x(0)}^{eq} \mathcal{J}[\chi] F[\chi] = \sum_{\chi} p_{x(N)}^{eq} \mathcal{J}[\chi^\dagger] F[\chi]$$

$$= \sum_{\chi} p_{x(0)}^{eq} \mathcal{J}[\chi] F^\dagger[\chi]$$

$$\therefore \langle F \rangle_{p_{eq}}^{eq} = \langle F^\dagger \rangle_{p_{eq}}^{eq}$$

$$F^\dagger[\hat{x}^\dagger] = F[\hat{x}] \quad \text{or} \quad F^\dagger[\hat{x}] = F[\hat{x}^\dagger]$$

\uparrow ~~F~~ F^\dagger Fの時間反転

$$\exists t = \frac{\text{peq}_{x(t)}}{\text{peq}_{x(0)}} J[\hat{x}^\dagger] = \frac{\text{peq}_{x(t)}}{\text{peq}_{x(0)}} J[\hat{x}^\dagger]$$

$$\sum_x \delta_{x(0), x} J[\hat{x}] F[\hat{x}] = \delta_{x(t), x}$$

$$= \sum_x \text{peq}_{x(t)} J[\hat{x}^\dagger] \delta_{x(t), x} \frac{F[\hat{x}]}{\text{peq}_{x(t)}}$$

$$\equiv \frac{\sum_x \text{peq}_{x(t)} J[\hat{x}^\dagger] \delta_{x(t), x} F^\dagger[\hat{x}^\dagger]}{\text{peq}_x}$$

$$\sum_x \text{peq}_{x(t)} J[\hat{x}^\dagger] \delta_{x(t), x}$$

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow}^{\text{eq}} = \langle F^\dagger \rangle_{\text{peq} \rightarrow x}^{\text{eq}}$$

同様 \leftarrow

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y}^{\text{eq}} = \langle F^\dagger \rangle_{y \rightarrow x}^{\text{eq}} \quad \neq$$

Rem. momentum 本')

$$\langle F \rangle_{x^* \rightarrow}^{\text{eq}} = \langle F^\dagger \rangle_{\text{peq} \rightarrow x}^{\text{eq}}$$

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y}^{\text{eq}} = \langle F^\dagger \rangle_{y^* \rightarrow x^*}^{\text{eq}}$$

\leftarrow

§一般の定常状態に対する Crooks の 433 の定理

- α -定 $\tau_{x \rightarrow y}$ } • \bar{P} の存在.
- $\tau_{x \rightarrow y} > 0 \Leftrightarrow \tau_{y \rightarrow x} > 0$
の逆も仮定

$$\tilde{H}[\tilde{x}] := H[\tilde{x}] + \log \bar{P}_{x(\tilde{\theta})} - \log \bar{P}_{x(\theta)} \quad \tilde{\Theta}[\tilde{x}^+] = -\tilde{H}[\tilde{x}]$$

$$e^{-H[\tilde{x}]} J[\tilde{x}] = J[\tilde{x}^+] \quad \text{FAS の 逆}$$

$$e^{-H[\tilde{x}]} \frac{\bar{P}_{x(\theta)}^N}{\bar{P}_{x(\tilde{\theta})}} \bar{P}_{x(\tilde{\theta})} J[\tilde{x}] = \bar{P}_{x(\theta)} J[\tilde{x}^+]$$

$$e^{-\tilde{H}[\tilde{x}]} P[\tilde{x}] = P[\tilde{x}^+]$$

$$\langle e^{-\tilde{H}} \rangle_{\bar{P}} = 1 \quad \chi(\text{true}) = 1, \chi(\text{false}) = 0$$

$$P(\theta) := \sum_{\tilde{x}} P[\tilde{x}] \chi[\tilde{H}[\tilde{x}] = \theta]$$

$$\begin{aligned} \sum_{\tilde{x}} e^{-\tilde{H}[\tilde{x}]} P[\tilde{x}] \chi[\tilde{H}[\tilde{x}] - \theta] \\ = \sum_{\tilde{x}^+} P[\tilde{x}^+] \chi[\tilde{H}[\tilde{x}^+] + \theta] \end{aligned}$$

$e^{-\theta} P(\theta) = P(-\theta)$

一般の定常状態に対する 433 の定理

「全インポートを生産」 \hat{H} の θ に、強(1) (普遍的に θ が存在する) 市川

θ 正 a 大きい b , θ 負もある

$$\exists c \quad P(\theta) \propto e^{-a(\theta-b)^2} \quad \exists b \quad 4ab=1$$

\downarrow
平均値と分散 a が $\frac{1}{4b}$ と決まる

平衡の定常分布 $\tilde{H}[\tilde{x}] = 0$ for $\forall \tilde{x}$

$$\text{よって (6.5.34)} \quad \langle \tilde{H} \rangle_{P \rightarrow} = 0$$

Rem
 $\frac{11}{12}$ に $\langle \tilde{H} \rangle_{P \rightarrow} = 0$ とするのは 平衡定常分布のみ
(としよう)

\therefore Jensen

§一般の過程における全エントピー生成

α : 任意のプロセス $\tau_{x \rightarrow y}^\alpha > 0 \iff \tau_{y \rightarrow x}^\alpha > 0$

のみを仮定.

初期分布 $P(0) \xrightarrow{\alpha} P(T)$

$$\tilde{H}^\alpha[x] = H^\alpha[x] + \log P_{x(0)}(0) - \log P_{x(N)}(N)$$

$$\langle \tilde{H}^\alpha \rangle_{P(0) \rightarrow} = \langle H^\alpha \rangle_{P(0) \rightarrow} + S(P(N)) - S(P(0))$$

全エントピーの増加 (平均)

エントピーの増加

全エントピー = 平均

特に $\Lambda = -\Delta Q$

$$\Theta^{\alpha(t)}_{x(t) \rightarrow x(t+1)} = \beta(t) (H_{x(t)}^{\alpha(t)} - H_{x(t+1)}^{\alpha(t)})$$

$$\langle \Theta^{\alpha(t)} \rangle_{P(0) \rightarrow} = \beta(t) \left\{ \langle H^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} - \langle H^{\alpha(t)} \rangle_{P(t+1)} \right\}$$

$$= \beta(t) \Delta Q(t)$$

$$\text{よって } \langle \tilde{H}^\alpha \rangle_{P(0) \rightarrow} = \sum_{t=0}^{N-1} \beta(t) \Delta Q(t)$$

基本対称性

$$e^{-\tilde{H}^\alpha[x]} J^\alpha[x] = J^{\alpha^t}[x^t]$$

$$\underbrace{e^{-\tilde{H}^\alpha[x]} \frac{P_{x(N)}^N}{P_{x(0)}(0)}}_{e^{-\tilde{H}^\alpha[x]}} \underbrace{P_{x(0)}(0) J^\alpha[x]}_{P_F[x]} = \underbrace{P_{x(0)}^N}_{P_R[x^t]} J^{\alpha^t}[x^t]_{P_R[x^t]}$$

$$\sum_x \downarrow \sum_x \langle e^{-\tilde{H}^\alpha} \rangle_{P(0) \rightarrow} = 1$$

普通の
不思議な等式
 \tilde{H}^α の分布 = 強い相関

↓ Jensen

$$1 = \langle e^{-\tilde{H}^\alpha} \rangle_{P(0) \rightarrow} \geq \exp[-\langle \tilde{H}^\alpha \rangle_{P(0) \rightarrow}]$$

$$\therefore \langle \tilde{H}^\alpha \rangle_{P(0) \rightarrow} \geq 0$$

全エントロピー生成の期待値は非負

(Λ -dynamics $\sum_{t=0}^{N^t-1} \beta(H) \Delta Q(H) + S(P(H)) - S(P(0)) \geq 0$)

Clausius ineq. (等号は $T=0$)

また

$$D(P_F | P_R) := \sum_x P_F(x) \log \frac{P_F(x)}{P_R(x)} = \langle \tilde{H}^\alpha \rangle_{P(0) \rightarrow}$$

全エントロピー生成 (等号は $T=0$, Clausius 等式の成立条件) ← エントロピーの「不可逆性」の尺度

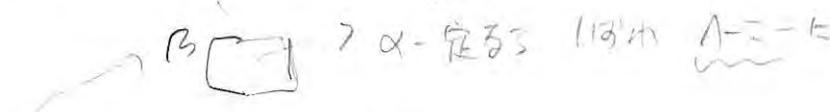
||
 P_F と P_R の「乖離」 ← エントロピーの「不可逆性」の尺度

Rem. \otimes は一種の一般化第2法則。前には relative entropy の3等性
 一般化第2法則との関係？

2つの det. bal. dyn は212の等しい
 (2つの数学的に異なる一般化第2法則)
 「等」eq. の対

Part 3 等温平衡環境下での操作.

§ 設定



beta-定常な場合 11311311 1102x4-色制御 特異 = $H^{\alpha}(t)$

$\hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(T-1))$, $P(t+1) = T^{\alpha(t)} P(t)$

$e^{-\beta H_x^{\alpha}} \tau_{x \rightarrow y} = e^{-\beta H_y^{\alpha}} \tau_{y \rightarrow x}$ 平衡条件

$\therefore \Theta_{x \rightarrow y}^{\alpha} = \beta (H_x^{\alpha} - H_y^{\alpha})$
↑
= 0-定

see p 2-2

§ no pumping theorem

- Rahav, Horowitz, Jarzynski
- Chernyak, Sinitsyn,
- Maes, Netočný, Thomas

$P_x(t+1) = \sum_y P_y(t) \tau_{y \rightarrow x}^{\alpha(t)}$

確率の差 $J_{x \rightarrow y}^p(t) = P_x(t) \tau_{x \rightarrow y}^{\alpha(t)} - P_y(t) \tau_{y \rightarrow x}^{\alpha(t)}$

長時間平均 $\bar{J}_{x \rightarrow y} := \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{t=0}^{N-1} J_{x \rightarrow y}^p(t)$

$\alpha(t)$ を $\omega \in \mathcal{I}$ 束 (周期的) ω として

$\bar{J}_{x \rightarrow y} \neq 0$ とできるか?

しかし feedback あり

$\omega \in \mathcal{I}$ 束 stochastic pump.

(生物の輸送)

↳ $\omega \in \mathcal{I}$ 束がある.

• 上下の \mathbb{R}^n の $L-L$ 形式 no go theorem あり

$T_{x \rightarrow y}^0$ あり $A = -$ 系の \mathbb{R}^n の $L-L$ 形式
 $\det. bal.$ $\frac{e^{-\beta Hx}}{Z}$ $\text{d}^n A = \dots$

$$T_{x \rightarrow y}^\alpha = \begin{cases} \lambda_x^\alpha T_{x \rightarrow y}^0, & x \neq y \\ 1 - \sum_{y(\neq x)} \lambda_x^\alpha T_{x \rightarrow y}^0, & x = y \end{cases}$$

\mathbb{R}^n の $L-L$ 形式 $T_{x \rightarrow y}^\alpha$ あり α を ∞ へ

例. $T_{x \rightarrow y}^\alpha = \frac{C(x, y)}{Z} e^{\beta Hx}$
 \downarrow \swarrow \searrow
 $= \dots$ H_x の α を ∞ へ \dots

谷の深さをうまく制御 \dots
 \dots \rightarrow \dots

定理 $Q_{\beta x} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{t=0}^{N-1} P_x(H) \lambda_x^{\alpha(t)}$ \dots

\mathbb{R}^n の \mathbb{R}^n $x \neq y$ \dots $J_{x, y} = 0$

\dots $C(x, y) \dots$
 \dots

$$\text{証明)} \quad J_{x \rightarrow y}(t) = P_x(t) \lambda_x^{\alpha(t)} \tau_{x \rightarrow y}^0 - P_y(t) \lambda_y^{\alpha(t)} \tau_{y \rightarrow x}^0$$

$$\bar{J}_{x \rightarrow y} = q_x \tau_{x \rightarrow y}^0 - q_y \tau_{y \rightarrow x}^0 \quad \text{①}$$

$$\neq t = P_x(t) - P_x(0) = - \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y(+x)} J_{x \rightarrow y}^p(t) \quad \text{連続性}$$

$$\therefore \sum_{y(+x)} \bar{J}_{x \rightarrow y} = 0 \quad \text{②}$$

$$\text{①, ②} \quad q_x \left(\sum_{y(+x)} \tau_{x \rightarrow y}^0 \right) - \sum_{y(+x)} q_y \tau_{y \rightarrow x}^0 = 0$$

$$\Leftrightarrow 1 - \tau_{x \rightarrow x}^0$$

$$\therefore q_x = \sum_y q_y \tau_{y \rightarrow x}^0 \Leftrightarrow T^0 q = q$$

T^0 の固有値 1 の固有ベクトル

$$q_x = \text{const. } e^{-\beta H_x^0}$$

$$\begin{aligned} \bar{J}_{x \rightarrow y} &= \text{const.} \left(e^{-\beta H_x^0} \tau_{x \rightarrow y}^0 - e^{-\beta H_y^0} \tau_{y \rightarrow x}^0 \right) \\ &= 0 \end{aligned}$$

§ Jarzynski 等式

$\beta = \frac{1}{k_B T}$ $\hat{\alpha} = (\underbrace{\alpha(0)}_{\alpha}, \dots, \underbrace{\alpha(N)}_{\alpha'})$

$$\begin{aligned} \textcircled{H}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] &= \sum_{t=0}^{N-1} \beta \{ H_{x(t)}^{\alpha(t)} - H_{x(t+1)}^{\alpha(t+1)} \} \\ &= \beta H_{x(0)}^{\alpha(0)} - \beta \sum_{t=1}^{N-1} \{ H_{x(t)}^{\alpha(t-1)} - H_{x(t)}^{\alpha(t)} \} - \beta H_{x(N)}^{\alpha(N)} \\ &= \beta H_{x(0)}^{\alpha(0)} - \beta H_{x(N)}^{\alpha(N)} + \beta \sum_{t=1}^{N-1} \{ H_{x(t)}^{\alpha(t)} - H_{x(t)}^{\alpha(t-1)} \} \end{aligned}$$

4次項は $x(t) = 0$ 定し
 $H^{\alpha(t-1)} \rightarrow H^{\alpha(t)}$ と変え
 左辺の $\alpha(t)$ は -

!!
 $W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]$ 逆 $\hat{x} = \hat{x}^{\dagger}$
 外は β 仕事.

基本変換性

$$e^{-\textcircled{H}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]} J^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] = J^{\hat{\alpha}^{\dagger}}[\hat{x}^{\dagger}]$$

$$e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] - \beta H_{x(0)}^{\alpha(0)}} J^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] = e^{-\beta H_{x(N)}^{\alpha(N)}} J^{\hat{\alpha}^{\dagger}}[\hat{x}^{\dagger}]$$

$$e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]} \frac{e^{-\beta H_{x(0)}^{\alpha(0)}}}{Z_{\alpha}} J^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] = \frac{Z_{\alpha'}}{Z_{\alpha}} \frac{e^{-\beta H_{x(N)}^{\alpha(N)}}}{Z_{\alpha'}} J^{\hat{\alpha}^{\dagger}}[\hat{x}^{\dagger}]$$

$$\int_{x(0)} p_{eq, \alpha} = \int_{x(0)} p_{eq, \alpha'}$$

$$\left\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}} \right\rangle_{p_{eq, \alpha}}^{\hat{\alpha}} = \frac{Z_{\alpha'}}{Z_{\alpha}} e^{\beta (F_{eq}^{\alpha'}(B) - F_{eq}^{\alpha}(B))}$$

or $\left\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}} + \beta (F_{eq}^{\alpha'} - F_{eq}^{\alpha})} \right\rangle = 1$ Jarzynski eq.

Jensen $e^{\beta(F_{eq}^{\alpha} - F_{eq}^{\alpha'})} = \langle e^{-\beta W^{\alpha}} \rangle_{P_{eq, \alpha}} \geq \exp[-\beta \langle W^{\alpha} \rangle_{P_{eq, \alpha}}]$

$\langle W^{\alpha} \rangle_{P_{eq, \alpha}} \geq F_{eq}^{\alpha'}(\beta) - F_{eq}^{\alpha}(\beta)$ 最小仕事の原理

しかし、J-等式は 等式!

- 仕事 W^{α} の 有観測量 \rightarrow $\beta \Delta F$ の exact な関係
- どの protocol でも $\beta \Delta F$ の (2-1) は ΔF には 変化する
- どの β の free energy $F_{eq}^{\alpha}(\beta)$ にも $\beta \Delta F$!

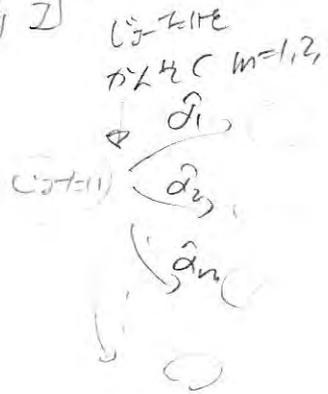
↑
 β の 異なる ΔF の $\beta \Delta F$ は $\beta \Delta F$ ではない

↑
 ΔF ? $\beta > \beta'$
 $\beta - \beta'$

$e^{-\beta W}$ の β 変換
 $\beta - \beta'$

no free lunch

§ Jarzynski - Sagawa-Ueda ^{HH} 等式



結果に応じて
操作を行った。

feedback

一見可逆 第二法則が破れる



\Rightarrow 1. 可逆性がある

2. C が取り出せる $W < 0$

$W \geq F - F = 0$ 取れないとどうなる??

「^{HH}等式」 観測系による生成系と操作者の相互情報量 \rightarrow 自由エネルギー

HH 等式 と不等式

1. $10^5 \times 9$ - 初期分布 α の初期分布 $P_{x(0)} = \frac{Q^{-\beta H_{x(0)}}}{Z_\alpha}$

2. 17 の $C_j - F_{j+1}$ ~~操作~~ \in かんじ $\rightarrow m = 1, \dots, M$

x $P(x(0) \rightarrow m)$ (m が 254 の $A(C_j)$)

$$\sum_{m=1}^M P(x(0) \rightarrow m) = 1 \quad \text{for } \forall x(0)$$

$$P(x(0) \rightarrow m) > 0 \quad \text{for } \forall x, m \quad \leftarrow \text{必ずしも成り立たない}$$

3. ~~操作~~ \hat{d}_m を行う $d_m(T-1) = d'_m$

$\mathbb{R}_{0,2}$ の $m_1 \Rightarrow 112$ $= P_0(x(0))$

$$e^{-\beta W^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}]} \frac{e^{-\beta H_{eq}^{\alpha}}}{Z^{\alpha}} \int^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}] \frac{Z^{\alpha}}{Z^{\alpha'_m}} = \frac{e^{-\beta H_{eq}^{\alpha'_m}}}{Z^{\alpha'_m}} \int^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}']$$

$$\Rightarrow P_m := \sum_{x \in \mathcal{X}} P_0(x) P(x \rightarrow m)$$

上の式を両辺に P_m をかけると、 m, \hat{x} ごとく

$$\text{To: II} = \sum_m P_m \sum_{\hat{x}} \frac{e^{-\beta W^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}]} \int^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}]}{Z^{\alpha'_m}} = \sum_m P_m = 1$$

$$\text{To: III} = \sum_m \sum_{\hat{x}} e^{-\beta W^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}]} \frac{Z^{\alpha}}{Z^{\alpha'_m}} \frac{P_m}{P(x(0) \rightarrow m)} \times P_0(x(0)) P(x(0) \rightarrow m) \int^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}']$$

(m, \hat{x}) ごとく

$$= \left\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}_m} + \beta (F_{eq}^{\alpha'_m} - F_{eq}^{\alpha})} + \log P_m - \log P(x(0) \rightarrow m) \right\rangle$$

$$I_{x(0), m} = \log \frac{P(x(0) \rightarrow m)}{P_m} \quad \text{とある}$$

$$\left\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}_m} + \beta (F_{eq}^{\alpha'_m} - F_{eq}^{\alpha})} - I_{x, m} \right\rangle = 1$$

J-5-U_{eq}.

これは C を β として β の極限

(1) 211

$$\langle I_{x,m} \rangle = \sum_{x,m} P_0(x) P(x \rightarrow m) I_{x,m}$$

$$= \sum_{x,m} P_0(x) P(x \rightarrow m) \log \frac{P(x \rightarrow m)}{P_m}$$

$$= \sum_{x,m} P(x,m) \log \frac{P(x,m)}{P_0(x) P_m}$$

$$= \sum_{x,m} P(x,m) \log \frac{P(x,m)}{P_0(x) P_m}$$

x, m
 $\log \frac{P(x,m)}{P_0(x) P_m}$

(1) 211 Jensen 713

$$\langle W \rangle \geq \langle F_{eq}^{d,m} \rangle - \langle F_{eq}^{\alpha} \rangle - \frac{1}{\beta} \langle I_{x,m} \rangle$$

≠ 正.

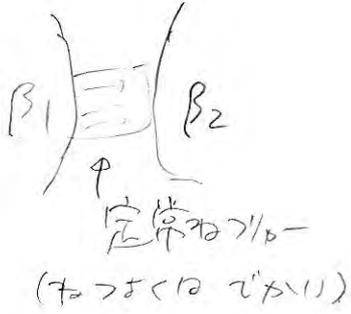
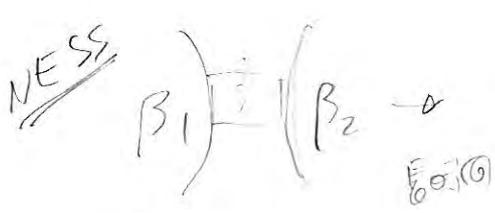
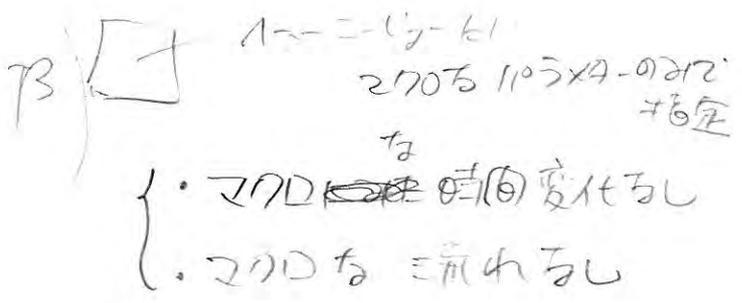
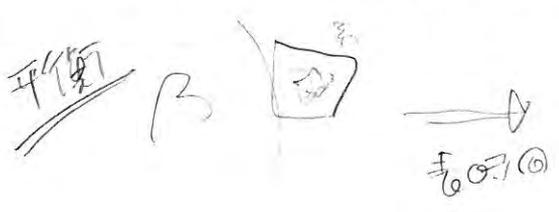
≠ 正. 211 の 713 713 713 713

≠ 正 (≠ 正 713 713 713)

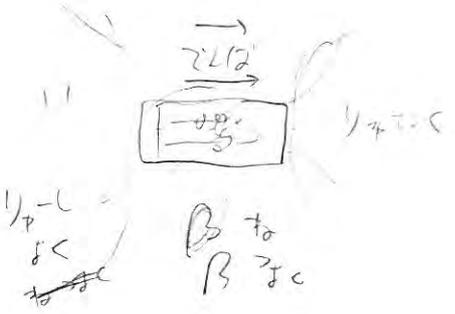
(REM. 211, $P(x \rightarrow m) \geq 0 \exists x \neq 0$)
 $= \varepsilon \quad \varepsilon \log \varepsilon > 0$

Part 4 非平衡定常状態 Nonequilibrium Steady States (NESS)

平衡状態と NESS



- ・ 2700万時間変化なし
- ・ 2700万流れあり



- ・ 流れあり
- ・ 物質流れ

NESS: もはや平衡ではない 非平衡

何らかの「統計力学」がある??

7000万のeq.

$$\frac{e^{-\beta H_{int}}}{Z} \rightarrow \text{2700万} \frac{e^{-\beta H_{int} + \beta h_{ext}}}{Z'}$$

$$\bar{P}_x = \frac{e^{-\beta H_x - \epsilon \varphi_x}}{Z'}$$

2700万 ...

NESS と インポート-生成

↑
↑
↑
↑
↑

→ J の増加
($L = \frac{1}{2} W$) ↓

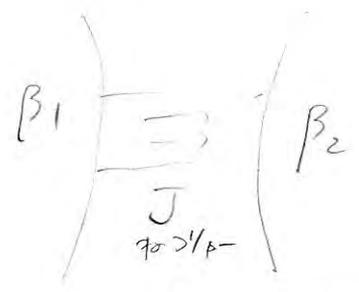
↑ J が β の増加
↑ J が β の増加 $\beta W I$
↑ J が β の増加 P_{LHS}

$W = RI^2 \propto E^2$

非平衡度 $\epsilon \rightarrow \frac{1}{2} W E$
 $\rightarrow \frac{1}{2} W \epsilon (\beta_2 - \beta_1)$

ϵ が小さいければ 熱浴での定常的なインポート生成 $\propto E^2$

↑
↑
↑
↑
↑



ΔX の変化は

$\Delta Q = J \Delta t$

↑ J が β の増加

$-\beta_1 \Delta Q + \beta_2 \Delta Q = (\beta_2 - \beta_1) J \Delta t$

$J \propto (\beta_2 - \beta_1)$

$(\beta_2 - \beta_1) J \propto (\beta_2 - \beta_1)^2$

§ 定式化

Transition prob. $T_{x \rightarrow y}$ の表

物理的状態 $x, y, \dots \in \Omega$
 エネルギー H_x
 平衡分布 (p^2-2) を参照して
 非平衡分布の分布をみる



複数の熱浴と接触

各々の遷移 $x \rightarrow y$ $y \rightarrow x$
 は 1つの熱浴との相互作用で生じる。
 • 世間的な交流
 1-1-1 と同じ

$x \leftrightarrow y : \beta_i$ で生じる

$$e^{-\beta_i H_x} T_{x \rightarrow y} = e^{-\beta_i H_y} T_{y \rightarrow x} \quad (\text{local detailed balance})$$

2.11 = \bar{P} で決まる!!

$$\Delta Q_{x \rightarrow y} = \beta_i (H_x - H_y) = \beta (H_x - H_y) + \Delta \beta_i (H_x - H_y)$$

β : $(2.2.1-2)$ の温度 $\beta = \frac{\beta_1 + \beta_2}{2}$ とし $\psi_{x \rightarrow y}$

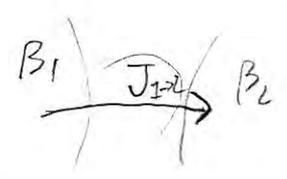
$$\psi_{x \rightarrow y} = -\psi_{y \rightarrow x} \quad \text{エントロピー生成の非平衡部分}$$

$\psi_{x \rightarrow y}$ は β_i を通じた熱流 = エンタルピー

例 $\beta_1 = \beta - \frac{\Delta \beta}{2}, \beta_2 = \beta + \frac{\Delta \beta}{2}$

$x \rightarrow y$ 1と接触 $\psi_{x \rightarrow y} = -\Delta \beta (H_x - H_y)$ ΔQ_1

2と接触 $\psi_{x \rightarrow y} = \Delta \beta (H_x - H_y)$ ΔQ_2

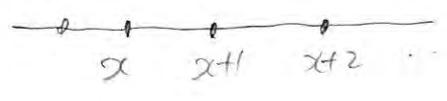


$$\psi = \Delta \beta J_{1 \rightarrow 2}$$

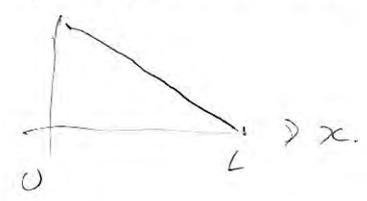
単に β を通じた
 $1 \rightarrow 2$ の熱流

非ポテンシャル的 \rightarrow 外部の人工的

● 外力のある系
1粒子の b.m. \xrightarrow{f} が加わる



これは外力を加える
ポテンシャルにする!!



⟨ ⟩ 同期境界条件

BUT 局所的には $V(x) = -fx$ であることに注意

$$\therefore e^{-\beta(H_x + V_x)} T_{x \rightarrow x+1} = e^{-\beta(H_{x+1} + V_{x+1})} T_{x+1 \rightarrow x}$$

を要請 local detailed balance

$$\begin{cases} \Theta_{x \rightarrow x+1} = \beta(H_x - H_{x+1}) + \beta f = \Psi_{x \rightarrow x+1} \\ \Theta_{x+1 \rightarrow x} = \beta(H_{x+1} - H_x) - \beta f \end{cases}$$

$$\Psi_{x \rightarrow y} = \beta f J_{x \rightarrow y}$$

粒子の
 $\rightarrow x \rightarrow y$ の遷移に伴う
f 方向の流れ
(粒子の平均速度)

$$\text{より一般に } \Psi = \beta f J_{\text{particles}}$$

単位時間あたりの
粒子の平均移動距離
 $\sum \text{より}$

$$A_{\mu} \quad \mu_0 \quad \mu_0 \quad \mu_0$$

一般に

- $T_{x \rightarrow y}$ は一意な \bar{P} の存在の条件を与える。
- $T_{x \rightarrow y} > 0 \iff T_{y \rightarrow x} > 0$
- $\Theta_{x \rightarrow y} = \beta(H_x - H_y) + \Psi_{x \rightarrow y}$

平衡状態 $\Lambda \cap \Gamma$ の揺動

β : 温度の逆数, H_x : エネルギー

$\Psi_{x \rightarrow y} = -\Psi_{y \rightarrow x}$ は何らかの流れに相当。

$\Psi_{x \rightarrow y} = O(\epsilon)$ $\epsilon = \beta \epsilon \wedge \dots$
 ϵ は β の逆数 ϵ を表す $\Delta \beta, f, \dots$ によるもの。

NESS

$$\bar{P} = \lim_{N \rightarrow \infty} T^N P(0)$$

1行で表現できた! (しかし時間発展と極限も含む)

(c.f. det. bal. dynamics)

$$P_{eq} = \lim_{t \rightarrow \infty} T^t P(0)$$

と書いておくといい!!

具体的な問題で \bar{P} を計算するのは

\bar{P} を普遍的に特徴づける原理を探せ。

Rem. Part 2 の一般論は \bar{P} について。
 特に Crooks fluct. th.

§ 対称性と McLennan-Zubarev 表現

$\hat{x} = (x(0), x(1), \dots, x(N))$ 10 → 19 - 一定の α の場合

$$\begin{aligned} \Theta[\hat{x}] &= \sum_{t=0}^{N-1} \Theta_{x(t) \rightarrow x(t+1)} \\ &= \sum_{t=0}^{N-1} \beta (H_{x(t)} - H_{x(t+1)}) + \Psi_{x(t) \rightarrow x(t+1)} \\ &= \beta (H_{x(0)} - H_{x(N)}) + \Psi[\hat{x}] \end{aligned}$$

$\Psi[\hat{x}] := \sum_{t=0}^{N-1} \Psi_{x(t) \rightarrow x(t+1)}$

時間反転対称性

$\Psi[\hat{x}^\dagger] = -\Psi[\hat{x}]$

$e^{-\Theta[\hat{x}]} J[\hat{x}] = J[\hat{x}^\dagger]$

$e^{-\beta H_{x(0)}} J[\hat{x}] = e^{-\Psi[\hat{x}^\dagger]} e^{-\beta H_{x^\dagger(0)}} J[\hat{x}^\dagger]$

→ $(P(0) = P^{eq}$ としたときの $\Psi = 0$ の Ψ の定義か" である。 $e^{-\Psi[\hat{x}^\dagger]}$ について?)

$$\sum_{\hat{x}} \frac{e^{-\beta H_{x(0)}}}{Z} J[\hat{x}] \delta_{x(N), x} = \sum_{\hat{x}^\dagger} \delta_{x^\dagger(0), x} \frac{e^{-\beta H_{x^\dagger(0)}}}{Z} J[\hat{x}^\dagger]$$

~~$P_x(N)$~~ $P_x(N) = \bar{P}_x$ (if $N \rightarrow \infty$)

$$\bar{P}_x = \frac{e^{-\beta H_x}}{Z} \langle e^{-\Psi} \rangle_{x \rightarrow}$$

McLennan-Zubarev 表現

$\bar{P}_x = \frac{1}{Z} \langle e^{-\Theta} \rangle_{x \rightarrow}$
Rem
と可能

NESSの exact 表現

$\bar{P}_x = 1/Z$

un- \rightarrow 補正

but 一定の時では使えない

Σ 線形応答

cumulant展開

$$\bar{P}_x = \frac{1}{Z} \exp \left[-\beta H_x - \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} + \frac{1}{2} \langle \Psi^2 \rangle_{x \rightarrow} - \frac{1}{6} \langle \Psi^3 \rangle_{x \rightarrow} + \dots \right]$$

$$\Psi = O(\epsilon) \Rightarrow \epsilon \ll 1$$

$$= \frac{1}{Z} \exp \left[-\beta H_x - \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} + O(\epsilon^2) \right]$$

しかし $\langle \Psi \rangle$ は N に比例して大きくなるのでは??
 時間 t \leftarrow \rightarrow N
 じゃあ \bar{P}_x は N に比例!!
 N には関係!!

おさよしい

$\log \bar{P}_x$ は ϵ に N だけ依存可能 (証明可. PF matrix の max. ev の ev)

$$-\log \bar{P}_x = \beta H_x + \epsilon \varphi_x^{(1)} + \epsilon^2 \varphi_x^{(2)} + \dots$$

N
 \leftarrow \rightarrow \leftarrow \rightarrow \leftarrow \rightarrow
 じゃあ φ に N 依存!!

上の形式的展開をいかに

$$\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} = \epsilon \varphi_x^{(1)} + O(\epsilon^2)$$

初期状態 x に依存 φ あり
 N に φ 依存 transient 部分

φ に N に比例する部分あり!
 \downarrow
 高次の項は N に比例する φ はキャンセル

$\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}$ から $O(\epsilon)$ を
 取り除いたら「ゼロ」 (≠)
 $\epsilon \varphi_x^{(1)}$ が得られた。

$$J[x] \xrightarrow[\substack{\varepsilon=0 \text{ かつ} \\ \lambda=1-\varepsilon}]{\text{}} J^{\text{eq}}[x]$$

$$J[x] = J^{\text{eq}}[x] + \underbrace{\delta J[x]}_{O(\varepsilon)}$$

$$\begin{aligned} \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} &= \sum_{\hat{x}} \Psi[\hat{x}] \delta_{x, x(\hat{x})} J[\hat{x}] \\ &= \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{\text{eq}} + O(\varepsilon^2) \end{aligned}$$

$N \neq 1 = \text{式が成り立たない!}$
 $\therefore \langle \Psi \rangle_{\text{peeq} \rightarrow}^{\text{eq}} = 0$

$$\text{よって } \left[\bar{P}_x = \frac{1}{Z} \exp[-\beta H_x - \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{\text{eq}} + O(\varepsilon^2)] \right]$$

最終的な答えの
NESSの方程式の形を導く

Z は非負の値を取る

$$\begin{aligned} 1 &= \sum_x \bar{P}_x = \sum_x (1 - \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{\text{eq}}) \frac{e^{-\beta H_x}}{Z} + O(\varepsilon^2) \\ &= 1 - \underbrace{\langle \Psi \rangle_{\text{peeq} \rightarrow}^{\text{eq}}}_{=0} + O(\varepsilon^2) \end{aligned}$$

eq. dyn. の 対称性より $\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{\text{eq}} = \langle \Psi \rangle_{\text{peeq} \rightarrow x}^{\text{eq}}$

$$\langle F \rangle_{\text{peeq} \rightarrow x}^{\text{eq}} = \frac{\sum_{\hat{x}} F[\hat{x}] \delta_{x(\hat{x}), x} J^{\text{eq}}[\hat{x}]}{\sum_{\hat{x}} \delta_{x(\hat{x}), x} J^{\text{eq}}[\hat{x}]} = \left. \text{peeq} \right|_x$$

$$\bar{P}_x = \frac{1}{Z} \exp \left[-\beta H_x + \langle \Psi \rangle_{P^{eq} \rightarrow x}^{eq} + O(\epsilon^2) \right]$$

期待値の評価に便利 f による Ψ の f_x

$$\langle f \rangle_{\bar{P}} = \sum_x f_x \bar{P}_x = \sum_x f_x \left(1 + \langle \Psi \rangle_{P^{eq} \rightarrow x}^{eq} \right) \frac{e^{-\beta H_x}}{Z} + O(\epsilon^2)$$

$$\stackrel{=:z}{=} \sum_x f_x \langle \Psi \rangle_{P^{eq} \rightarrow x}^{eq} P_x^{eq}$$

$$= \sum_x f_x \frac{\sum_{x(0)} \Psi[x] P_{x(0)}^{eq} \int [x] \delta_{x(\tau), x}}{P_x^{eq}} P_x^{eq}$$

$$= \sum_{\hat{x}} \Psi[\hat{x}] f_{x(\tau)} P_{x(0)}^{eq} \int^{eq} [\hat{x}]$$

$$= \langle \Psi f(\tau) \rangle_{P^{eq} \rightarrow}^{eq}$$

略さう

$$f(N)[\hat{x}] := f_{x(N)}$$

道の関数.

$$\langle f \rangle_{\bar{P}} = \langle f \rangle_{P^{eq}} + \langle \Psi f(N) \rangle^{eq} + O(\epsilon^2) \times O(\epsilon)$$

期待値にこの形式の答え!!

時刻 \$t\$ での \$\Psi\$ $\Psi(t)[x] := \Psi_{x(t) \rightarrow x(t+1)}$
 遷移の演算 (\$t \in \mathbb{Z}\$ と仮定)

$$\Psi[x] = \sum_{t=0}^{N-1} \Psi(t)[x] \quad \text{と仮定}$$

$$\langle f \rangle_{\mathbb{P}} = \langle f \rangle_{\mathbb{P}^{eq}} + \sum_{t=0}^{N-1} \langle \Psi(t)f(N) \rangle^{eq} + O(\epsilon^2) O(f)$$

- 時刻 \$t\$ での遷移演算 \$\Psi(t)\$ は \$t-s\$ のみに依存
- また \$\langle \Psi(t) \rangle^{eq} = 0\$ より $\lim_{|t-s| \rightarrow \infty} \langle \Psi(t)f(s) \rangle^{eq} = \langle \Psi(t) \rangle^{eq} \langle f(s) \rangle^{eq} = 0$

(定常 Markov chain ならば $\langle f(t)g(s) \rangle_{\mathbb{P}} \xrightarrow{|t-s| \rightarrow \infty} \langle f \rangle_{\mathbb{P}} \langle g \rangle_{\mathbb{P}}$ と仮定していい)

よって \$\langle \dots \rangle^{eq}\$ は \$\mathbb{Z}\$-不変測度の範囲で定義

$$\langle f \rangle_{\mathbb{P}} = \langle f \rangle_{\mathbb{P}^{eq}} + \sum_{t=-\infty}^{-1} \langle \Psi(t)f(0) \rangle^{eq} + O(\epsilon^2) O(f)$$

と書くといい。
 (和の収束を証明可)

\$\Psi\$ のような「遷移」に対応する物理量の期待値

一般に \$g_{x \rightarrow y}\$, $g_{x \rightarrow y} = -g_{y \rightarrow x} \leftarrow x \text{ と } y \text{ による}$

よって \$x\$ に対応する物理量

$$\tilde{g}_x := \sum_{y \in \mathcal{X}} \tau_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y}$$

f-ε \tilde{g} と \mathbb{Z} 上の公理 \tilde{g} から

$$\langle \tilde{g} \rangle_{\mathbb{P}} = \langle \tilde{g} \rangle_{\mathbb{P}^{eq}} + \sum_{t=-\infty}^{-1} \langle \Psi(t) \tilde{g}(0) \rangle^{eq} + O(\varepsilon^2) O(\beta) \quad \text{--- } \textcircled{\star}$$

$$\left(\text{つまり } \tilde{g}(0) = \sum_{y \in \mathbb{Z}} T_{x(0) \rightarrow y} g_{x(0) \rightarrow y} \right)$$

• \Rightarrow $\tilde{g}(0) = \sum_{y \in \mathbb{Z}} T_{x(0) \rightarrow y}^{eq} g_{x(0) \rightarrow y} + O(\varepsilon) O(\beta)$ より

$$\langle \Psi(t) \tilde{g}(0) \rangle^{eq} = \langle \Psi(t) g(0) \rangle^{eq} + O(\varepsilon^2) O(\beta) \quad \rightarrow \text{時間の範囲を広げた}$$

$$\left(\text{つまり } g(t)[x] := g_{x(t) \rightarrow x(t+1)} \right)$$

• また $\langle \tilde{g} \rangle_{\mathbb{P}^{eq}} = \sum_{x, y \in \mathbb{Z}} \frac{e^{-\beta H x}}{Z} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \quad \text{--- } \textcircled{1}$

$\Psi_{x \rightarrow y}$ の定義より $e^{-\beta H x} T_{x \rightarrow y} = e^{-\beta H y - \Psi_{y \rightarrow x}} T_{y \rightarrow x}$

よって $\langle \tilde{g} \rangle_{\mathbb{P}^{eq}} = + \sum_{x, y \in \mathbb{Z}} \frac{e^{-\beta H y - \Psi_{y \rightarrow x}}}{Z} T_{y \rightarrow x} g_{x \rightarrow y} = -g_{y \rightarrow x}$

$x \leftrightarrow y$ \Rightarrow $= - \sum_{x, y \in \mathbb{Z}} \frac{e^{-\beta H x} e^{-\Psi_{x \rightarrow y}}}{Z} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \quad \text{--- } \textcircled{2}$

$\textcircled{1} + \textcircled{2} / 2$ より

$$\langle \tilde{g} \rangle_{\mathbb{P}^{eq}} = \frac{1}{2} \sum_{x, y \in \mathbb{Z}} \frac{e^{-\beta H x}}{Z} T_{x \rightarrow y} \Psi_{x \rightarrow y} + O(\varepsilon^2) O(\beta)$$

$$= \frac{1}{2} \langle \tilde{g} \Psi \rangle_{\mathbb{P}^{eq}} + O(\varepsilon^2) O(\beta)$$

$$\left(\text{つまり } (\tilde{g} \Psi)_x := \sum_{y \in \mathbb{Z}} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \Psi_{x \rightarrow y} \right)$$

path の 平均値 を 求めよ

$$\langle \tilde{g} \rangle_{\text{path}} = \langle g(t) \psi(t) \rangle^{eq} \quad (t \text{ は } \infty)$$

↑ 上の 式は ① は

$$\begin{aligned} \langle \tilde{g} \rangle_{\text{path}} &= \frac{1}{2} \langle g(0) \psi(0) \rangle^{eq} + \sum_{t=-\infty}^{-1} \langle g(0) \psi(t) \rangle + O(\varepsilon^2) O(\theta) \\ &= \frac{1}{2} \sum_{t=-\infty}^{\infty} \langle g(0) \psi(t) \rangle^{eq} + O(\varepsilon^2) O(\theta) \end{aligned}$$

$$\left(\langle g(0) \psi(t) \rangle^{eq} = \langle g(0) \psi(-t) \rangle^{eq} \in \mathbb{R}, \mathbb{E} \right)$$

時間反転対称性

Rem. 1 平衡系での揺動. Ising $H = - \sum_{\langle ij \rangle} \sigma_i \sigma_j - \epsilon \sum_i \sigma_i$

$$\begin{cases} \langle A \rangle_\epsilon = \langle A \rangle_0 + \beta \epsilon \langle A \sum_i \sigma_i \rangle_0 + O(\epsilon^2) \\ \langle \sigma_i \rangle_\epsilon = \beta \epsilon \sum_i \langle \sigma_i \sigma_i \rangle_0 + O(\epsilon^2) \end{cases}$$

きわめて 1 に 2 113. γ

$T = T_c \langle \Psi(t) F(t) \rangle_{\text{pev}}$ は 平衡状態での
時間相関関数
★ 時間相関関数は 0 になる

Rem. 2 momentum のある場合

M-Z $\bar{p}_x = \frac{e^{-\beta H_x}}{Z} \langle e^{-\Psi} \rangle_{x^* \rightarrow}$

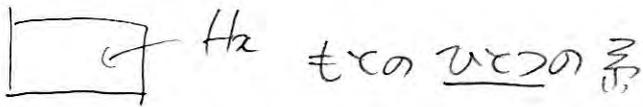
LR $\bar{p}_x = \frac{1}{Z} \exp[-\beta H_x - \langle \Psi \rangle_{x^* \rightarrow}^{eq} + O(\epsilon^2)]$
113 111 = 111

$$\bar{p}_x = \frac{1}{Z} \exp[-\beta H_x + \langle \Psi \rangle_{\text{pev} \rightarrow x}^{eq} + O(\epsilon^2)]$$

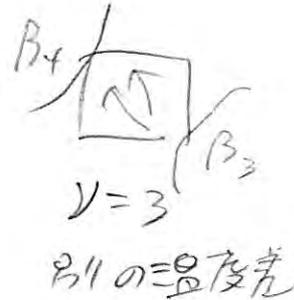
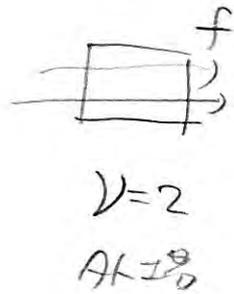
J, 2 $\langle f \rangle_{\bar{p}} = \langle f \rangle_{\text{pev}} + \sum_{t=0}^{T-1} \langle \Psi(t) f(t) \rangle_{\text{pev} \rightarrow}^{eq} + O(\epsilon^2)$
113 111 = 111

113 111

互相反関係



非平衡の三流を生成する複数のやり方 $\nu=1, 2, \dots$



$J_{x \rightarrow y}^{(\nu)}$: ν 番目のやり方に併存する三流

全体系のエンタロピー生成の非平衡部分

$$\Psi_{x \rightarrow y} = \sum_{\nu} \epsilon_{\nu} J_{x \rightarrow y}^{(\nu)} + O(\epsilon^2)$$

ϵ_{ν} は「非平衡」の力」の大きさ

$$(\epsilon_1 = \beta_1 - \beta_2 = \Delta\beta, \epsilon_2 = \beta f, \dots)$$

$$\langle \tilde{J}^{(\mu)} \rangle_{\mathbb{P}} = \frac{1}{2} \sum_{t=-\infty}^{\infty} \langle J^{(\mu)}(0) \Psi(t) \rangle^{eq} + O(\epsilon^2)$$

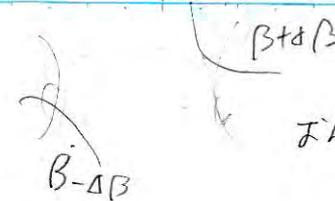
$$= \sum_{\nu} L_{\mu\nu} \epsilon_{\nu} + O(\epsilon^2)$$

$$L_{\mu\nu} = \frac{1}{2} \sum_{t=-\infty}^{\infty} \langle J^{(\mu)}(0) J^{(\nu)}(t) \rangle = \frac{1}{2} \sum_{t=-\infty}^{\infty} \langle J^{(\mu)}(t) J^{(\nu)}(0) \rangle = L_{\nu\mu}$$

並進対称性

$$L_{\mu\nu} = L_{\nu\mu}$$

Onsagerの互相反関係
(reciprocal relation)



それとてといたときの矢印の方向

$$\langle \tilde{J}_{partic} \rangle_{\mathbb{P}} = \beta L_{z1} \Delta\beta + O(\Delta\beta)^2$$



A-TIを加えたときの方向

(とれ!!)

$$\langle \tilde{J}_{head} \rangle_{\mathbb{P}} = \beta L_{12} f + O(f^2)$$

それはAで出る!!!

それとてといたときの方向

Thomson

c.f. A = -方向

Maxwell's

≠ A = 矢印の方向

• 一般に (0) 方向は異なる

BUT 方向は異なる? /

§ Komatsu-Nakagawa rep.

線形応答より正逆反のNESSの分布の表式?

M-2の1次高次 $\bar{P}_x = \frac{1}{Z} \exp[-\beta H_x - \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} + \frac{1}{2} \langle \Psi^2 \rangle_{x \rightarrow} + O(\epsilon^3)]$

• 使える負がしるい

$O(\epsilon)$ 1次高次項
 $+ O(\epsilon^2) \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \dots$
 $O(\epsilon^2)$ 1次高次項
 $+ O(\epsilon^2) \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \dots$

• $\frac{1}{N}$ に $1/N$ の項が $\frac{1}{N}$ の項

かじりま (本来, \bar{P}_x は $N=1$ による) \dots

もし $U=0$ なら対称性

$$e^{-\beta H_{x(t_0)}} J[\tilde{x}] = e^{-\beta H_{x(t_0)} - \Psi[\tilde{x}^+]} J[\tilde{x}^+]$$

対称性代 $t = T - t$

$$e^{-\beta H_{x(t_0)} - \Psi[\tilde{x}]/2} J[\tilde{x}] = e^{-\beta H_{x(t_0)} - \Psi[\tilde{x}^+]/2} \times J[\tilde{x}^+]$$

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y} = \frac{\sum_{\tilde{x}} \delta_{x(t_0), x} J[\tilde{x}] \delta_{x(\frac{N}{2}), y} F[\tilde{x}]}{\sum_{\tilde{x}} \delta_{x(t_0), x} J[\tilde{x}] \delta_{x(\frac{N}{2}), y}}$$

N
 $\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \dots$
 $= P_y(\frac{N}{2}) = \bar{P}_y$

$\delta_{x(t_0), x} \delta_{x(\frac{N}{2}), y} = \delta_{x(t_0), y} \delta_{x(\frac{N}{2}), x}$ である $\tilde{x}^+ = \tilde{x}$

$$e^{-\beta H_x} \langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y} \bar{P}_y = e^{-\beta H_y} \langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{y \rightarrow x} \bar{P}_x$$

M-2の表式

with $\frac{1}{\beta} \ln Z = \frac{1}{\beta} \ln \int e^{-\beta H(x)} dx$



とち、2\phi N は 3\phi N

$$\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y} \approx A \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow y}$$

x, y は 1\phi N 2\phi N

splitting lemma
(証明は 4-17)

$$e^{-\beta H x} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow y} \bar{P}_y = e^{-\beta H y} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{y \rightarrow} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} \bar{P}_x$$

つまり

$$\frac{1}{\bar{P}_x} e^{-\beta H x} \frac{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow}}{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}} \text{が } x \text{ に 1\phi N } = e^{-\beta F_{KN}}$$

for $\forall x, y \in \mathcal{S}$

($\bar{P} = 0$ のときは $\frac{1}{\bar{P}}$ の F)

$$\bar{P}_x = e^{\beta(F - Hx)} \frac{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow}}{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}}$$

NESGA
the limit exists.

cumulant (2\phi N)

$$\frac{\langle \Phi^2 \rangle}{\langle \Phi \rangle^2} = \exp \left[-\frac{\langle \Phi \rangle_{x \rightarrow}}{2} + \frac{\langle \Phi \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}}{2} + \frac{\langle \Phi^2 \rangle_{x \rightarrow}^c}{8} - \frac{\langle \Phi^2 \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}^c}{8} + \dots \right]$$

Φ^2 は $O(\epsilon^2)$

$$\therefore \langle \Phi^2 \rangle = (\Phi^2)^{e_0} + O(\epsilon^3)$$

$$-\frac{1}{\beta} \langle \Phi^2 \rangle_{x \rightarrow}^{c, e_0} = \langle \Phi^2 \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}^{c, e_0}$$

$\therefore O(\epsilon^3) !!$

$$\bar{P}_x = \exp \left[\beta F_{KN} - \beta H_x - \frac{1}{2} \left\{ \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} - \langle \Psi \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} \right\} + O(\epsilon^3) \right]$$

Komatsu-Nakagawa representation

- Ψ の 1-次の項を含むのは, $O(\epsilon^2)$ まで正確!
- $\frac{1}{N}$ に比例する成分は $\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}$ と $\langle \Psi \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}$ でキャンセル!!
→ 2-次の部分 自然に =
- 特殊に実際の計算に使えるわけではない。
 $\langle \dots \rangle_{x \rightarrow}$ と $\langle \dots \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}$ は 2つの V.A. の間の
4444
 しか $\langle \dots \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} = \frac{\sum_i \bar{P}_{x \rightarrow i} J(i) \dots}{P_x \langle \dots \rangle}$ (31)!
- 理論的考察の出発点 (20, 24, 31, 41, 44, 45)

F と \bar{P} の関係の考察。

$$S[\bar{P}] = \sum_x \bar{P}_x \left\{ -\beta F + \beta H_x + \frac{1}{2} \left(\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} - \langle \Psi \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} \right) + O(\epsilon^3) \right\}$$

$$= -\beta F + \beta \langle H \rangle_{\bar{P}} + \frac{1}{2} \left(\langle \Psi \rangle_{\bar{P} \rightarrow} - \langle \Psi \rangle_{\bar{P} \rightarrow} \right) + O(\epsilon^3)$$

||
0.

$$\beta \left(\underbrace{\langle H \rangle_{\bar{P}}}_{S_{KN}} - F_{KN} \right) = S(\bar{P}) + O(\epsilon^3)$$

↑ Shannon

$$z = z' \Psi[x] = \langle H \rangle[x] - \beta H_{x(0)} + \beta H_{x(T)}$$

$$\langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow} - \langle \bar{\Psi} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}$$

$$= \langle \langle H \rangle \rangle_{x \rightarrow} - \beta H_x + \beta \langle H \rangle_{\bar{P}} - \left\{ \langle \langle H \rangle \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} - \beta \langle H \rangle_{\bar{P}} + \beta H_x \right\}$$

$$= -2\beta H_x + 2\beta \langle H \rangle_{\bar{P}} + \langle \langle H \rangle \rangle_{x \rightarrow} - \langle \langle H \rangle \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}$$

$$\bar{P}_x = \exp \left[-S_{KN} - \frac{1}{2} \left\{ \langle \langle H \rangle \rangle_{x \rightarrow} - \langle \langle H \rangle \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} \right\} + O(\epsilon^3) \right]$$

$\underbrace{S_{KN}}_{S(P) = \langle \langle H \rangle \rangle}$
 $\underbrace{\hspace{10em}}_{KN \text{ rep.}}$

↑↑↑↑↑

$$\begin{aligned} \langle \bar{\Psi} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} &= \langle \bar{\Psi} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}^{eq} + O(\epsilon^2) \\ &= -\langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow}^{eq} + O(\epsilon^2) \\ &= -\langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow} + O(\epsilon^2) \end{aligned}$$

$$\bar{P}_x = \exp \left[\beta F_{KN} - \beta H_x - \langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow} + O(\epsilon^3) \right]$$

$$= \exp \left[-S_{KN} - \langle \langle H \rangle \rangle_{x \rightarrow} + O(\epsilon^2) \right]$$

系統の自由エネルギー

REM $\langle \bar{\Psi} \rangle$ momentum の平均

$$KN \quad \bar{P}_x = \exp \left[-S_{KN} - \frac{1}{2} \left\{ \langle \langle H \rangle \rangle_{x \rightarrow} - \langle \langle H \rangle \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} \right\} + O(\epsilon^3) \right]$$

$$\frac{1}{2} \langle \langle H \rangle \rangle \quad S_{KN} = S(\bar{P}) + O(\epsilon^2)$$

↑↑↑↑↑

↑↑↑↑↑ = 平均!!

$$S_{KN} = S_{sym}(\bar{P}) + O(\epsilon^3)$$

$$S_{sym}(\bar{P}) = - \sum_x \bar{P}_x \log \sqrt{\bar{P}_x \bar{P}_{x^*}}$$

Shannon の
世界では
平均!!

splitting lemma of $\frac{\Phi}{2}$

$$\tilde{T}_{uv} := T_{uv} e^{-\frac{\Phi_{uv}}{2}} \quad \text{case}$$

$$\sum_{\tilde{x}} \delta_{x(\tilde{v}), x} e^{-\frac{\Phi(x)}{2}} J(\tilde{x}) \delta_{x(\tilde{v}), y} = \vec{\delta}_y \tilde{T}^T \delta_x$$

Perron-Frobenius th. λ : max. e.v. of \tilde{T} ~~case~~ $\lambda > 0$

$$\tilde{T} \eta = \lambda \eta, \quad \vec{\zeta} \tilde{T} = \lambda \vec{\zeta}$$

$$\vec{1} \eta = 1, \quad \vec{\zeta} \eta = 1$$

projection

$$\| \tilde{T}^t \eta - \lambda^t \eta \vec{\zeta} \| \leq \lambda^t e^{-\delta t}$$

↓

$$\tilde{T}^t \approx \lambda^t \eta \vec{\zeta}$$

$$\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y} \approx \frac{\vec{\delta}_y \eta (\lambda^t \eta \vec{\zeta}) \delta_x}{\bar{P}_y} = \lambda^{\frac{N}{2}} \frac{\eta_y \vec{\zeta}_x}{\bar{P}_y}$$

$$\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_x = \vec{1} (\tilde{T})^{\frac{N}{2}} \delta_x \approx \lambda^{\frac{N}{2}} \vec{1} \eta \vec{\zeta} \delta_x = \lambda^{\frac{N}{2}} \vec{\zeta}_x$$

$$\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow y}^{\frac{N}{2}} = \frac{\vec{\delta}_y (\tilde{T})^{\frac{N}{2}} \bar{P}}{\bar{P}_y} \approx \frac{\lambda^{\frac{N}{2}} \vec{\delta}_y \eta \vec{\zeta} \bar{P}}{\bar{P}_y} = \lambda^{\frac{N}{2}} \frac{\eta_y (\vec{\zeta} \bar{P})}{\bar{P}_y}$$

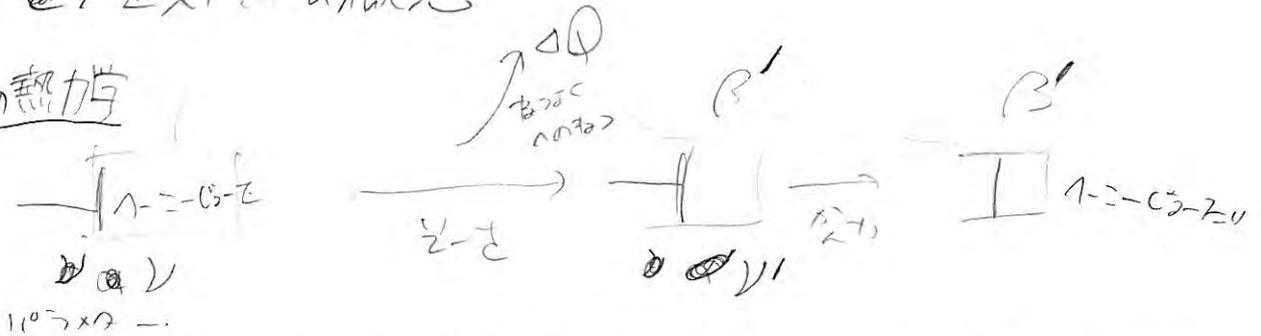
$$\therefore \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y}^{\frac{N}{2}} \approx \frac{1}{\vec{\zeta} \bar{P}} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_x^{\frac{N}{2}} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow y}^{\frac{N}{2}}$$

Part 5 非平衡環境下での操作

定常状態熱力学 steady state thermodynamics (SST)

資料, 過程熱力学の概念

平衡の熱力学



$\beta = -\frac{1}{k_B T}$ の異なる β の β' の $\beta = -\frac{1}{k_B T}$ の操作による β の変化

Clausius rel.

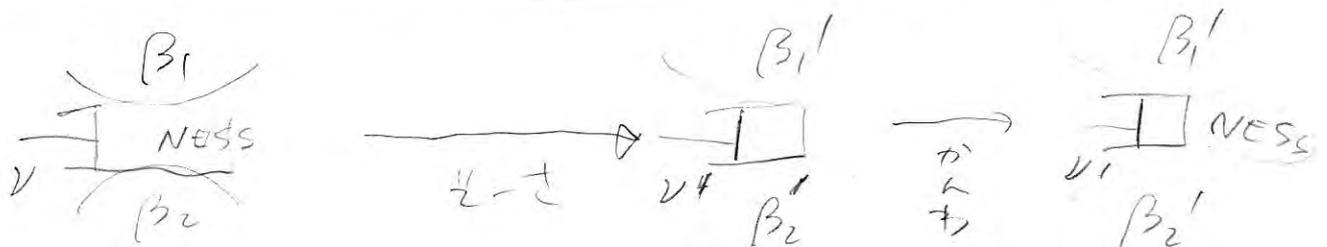
$$S_{eq}(\beta', \nu') - S_{eq}(\beta, \nu) = \beta \Delta Q + O(\delta^2)$$

$$\delta = \max\{\beta' - \beta, \nu' - \nu\}$$

これは他の熱力学の概念

非平衡定常系の熱力学(?)

→ $\beta = -\frac{1}{k_B T}$ 熱力学
 $S = S[\rho_{eq}]$



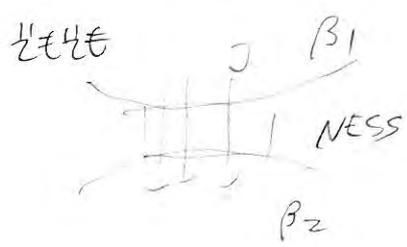
これは何らかの β の状態があるか?

もしあるとすれば

- これは β の中で有用な仕事を行うの体系か?
- これは β の中で $\beta = -\frac{1}{k_B T}$ の熱力学か?

定常系による問題

$\Lambda = -$ の場合の ΔQ = 相当するものは??



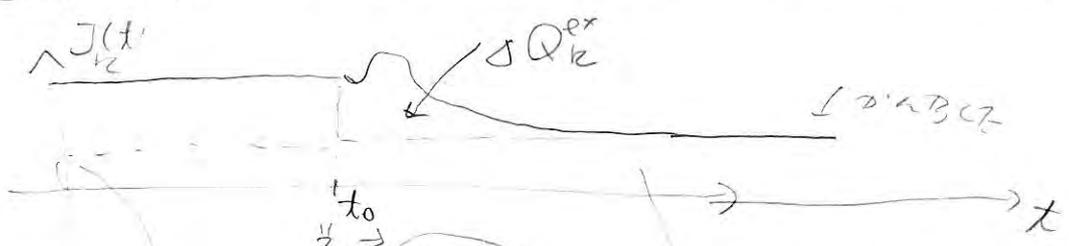
可逆熱が流れる,
 $(\beta_2 - \beta_1)J$ の割合で
 可逆熱のエンタロピーは
 増加して行く!

(c.f. $\Lambda = -$ の場合 ΔQ が可逆熱の
 エンタロピーの全増加量)

アウプの左での ΔQ は β_1 の可逆熱 (Landauer) $\rightarrow \beta_1 = \beta_2$??

過剰熱 ~~の~~ Oono-Paniconi 98

$J_k(t)$: $\sum_{\mu} \rightarrow$ 可逆熱 k の割合 t の可逆熱 (98, 115)



$J_k^{ss}(\beta_1, \beta_2, \nu)$

$J_k^{ss}(\beta_1', \beta_2', \nu')$

house keeping heat

NESS の $\Delta Q_{ex} = \int_{t_0}^{\infty} dt (J_k(t) - J_k^{ss}(\beta_1', \beta_2', \nu'))$

より一般に $(\beta_1(t), \beta_2(t), \nu(t))$

$Q_k^{ex} = \int dt (J_k(t) - J_k^{ss}(\beta_1(t), \beta_2(t), \nu(t)))$

この可逆熱の割合 β_1, β_2 の変化による

extended Clausius relation

Ruelle, K-N-S-T

$$S(\beta'_1, \beta'_2, \nu') - S(\beta_1, \beta_2, \nu) = - \sum_k \beta_k \Delta Q_k^{ex} + O(\epsilon^2 \delta) + O(\delta^2)$$

↑ excess entropy production in the baths.

↑ $\nu = \nu'$

$$\text{if } S(\beta, \beta, \nu) = S(\beta, \nu)$$

Clausius rel. の方向性を拡張

ΔQ を自然に $(\nu) = L E$ として ΔQ^{ex} を定義する。

ただし右辺に $O(\epsilon^2 \delta)$ という余分なコシ

これは一般には第2項

Part 5 の記法

ν : $n \times n$ の ν の $n \times n$ H_x

α : n 個の ν の $\alpha = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n, \nu)$

$\alpha = (\beta, \nu, f, \nu)$

$\hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(N-1))$ N 個の α

$(\alpha) = (\alpha, \alpha, \dots, \alpha)$ n 個の α

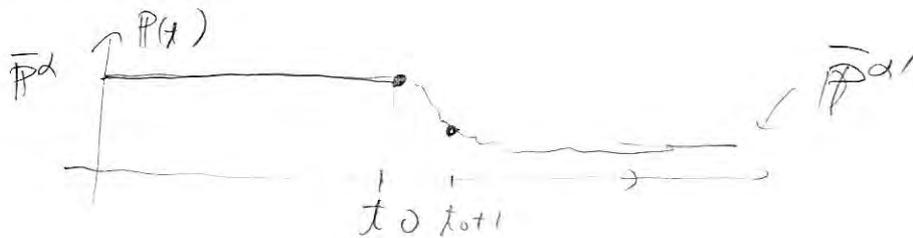
$\langle \dots \rangle_{\hat{\alpha}}$ α が ν であるとき $\langle \dots \rangle_{\alpha}$

§ 証明 Clausius 条件の導出

~~7°Dk31L $\hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(T-1))$~~

7°Dk31L $\alpha(t) = \begin{cases} \alpha, & t < t_0 \\ \alpha', & t \geq t_0 \end{cases}$ $\alpha - \alpha' = O(\delta)$

初期分布 $P(0) = \bar{P}^\alpha$



Part 2 $\phi_x^\alpha = -\log \bar{P}_x^\alpha$

$$\left. \begin{aligned} \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t+1)} - \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} &\leq S(P(t+1)) - S(P(t)) \\ &= S(P(t+1)) - S(P(t)) + O(\delta^2) \end{aligned} \right\}$$

$t = t_0$

$$\langle \phi^{\alpha'} \rangle_{P(t_0+1)} - \langle \phi^{\alpha'} \rangle_{P(t_0)} \leq S(P(t_0+1)) - S(P(t_0))$$

$$\langle \phi^{\alpha'} \rangle_{P(t_0+2)} - \langle \phi^{\alpha'} \rangle_{P(t_0+1)} \leq S(P(t_0+2)) - S(P(t_0+1))$$

$\therefore t > t_0$

$$\langle \phi^{\alpha'} \rangle_{P(t)} - \langle \phi^{\alpha'} \rangle_{\bar{P}^\alpha} \leq S(P(t)) - S(\bar{P}^\alpha)$$

$t + 1/2$

$$\left. \begin{aligned} \langle \phi^{\alpha'} \rangle_{\bar{P}^{\alpha'}} - \langle \phi^{\alpha'} \rangle_{\bar{P}^\alpha} &\leq S(\bar{P}^{\alpha'}) - S(\bar{P}^\alpha) \\ &= S(\bar{P}^{\alpha'}) - S(\bar{P}^\alpha) + O(\delta^2) \end{aligned} \right\}$$

const protocol

最終的な答 $\bar{P}_x^\alpha = \exp[-S^\alpha - \langle \hat{H}^{(\alpha)} \rangle_{x \rightarrow} + O(\epsilon^2)]$

$\therefore \Phi_\alpha = S^\alpha + \langle \hat{H}^{(\alpha)} \rangle_{x \rightarrow} + O(\epsilon^2)$

$\langle \Phi^{\alpha'} \rangle_{\bar{P}^{\alpha'}} - \langle \Phi^{\alpha'} \rangle_{\bar{P}^\alpha} = \sum_x \left(\bar{P}_x^{\alpha'} \langle \hat{H}^{(\alpha')} \rangle_{x \rightarrow} - \bar{P}_x^\alpha \langle \hat{H}^{(\alpha')} \rangle_{x \rightarrow} \right) + O(\epsilon^2 S)$

$= \langle \hat{H}^{(\alpha')} \rangle_{\bar{P}^{\alpha'}} - \langle \hat{H}^{(\alpha')} \rangle_{\bar{P}^\alpha} + O(\epsilon^2 S)$

初期状態の平均値。
 $\bar{P}^{\alpha'}$ \rightarrow $x \rightarrow \bar{P}^{\alpha'}$

$= - \langle \hat{H}_{ex}^{\alpha'} \rangle_{\hat{\alpha}'} + O(\epsilon^2 S)$

一般に $\hat{H}_{ex}^{\alpha'}[\hat{\alpha}'] := \sum_{x=0}^{N_{\alpha'}-1} \left(\theta_{x(t) \rightarrow x(t+1)}^{\alpha'} - \langle \hat{\theta}^{\alpha'} \rangle_{\bar{P}^{\alpha'}} \right)$

よって

$S(\bar{P}^{\alpha'}) - S(\bar{P}^\alpha) \geq - \langle \hat{H}_{ex}^{\alpha'} \rangle_{\hat{\alpha}'} + O(\epsilon^2 S) \leftarrow$ 不等式の
 1等は
 11515
 7, 15, 20

or

$S(\bar{P}^{\alpha'}) - S(\bar{P}^\alpha) = - \langle \hat{H}_{ex}^{\alpha'} \rangle_{\hat{\alpha}'} + O(\epsilon^2 S) + O(S^2)$

extended Clausius vol.

一般の α の $\hat{\alpha} = (\alpha^0, \alpha^1, \dots, \alpha^{(n-1)})$
 α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$
 一般の α の $\hat{\alpha}$ の α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

また、 α^0 の α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ の α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

(α が α^0 には α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$)

$$S^{\alpha} = \sum |\delta_i^{\alpha}|$$

$$\sum |\delta_i^{\alpha}|^2 \leq 0$$

$$S(\hat{P}^{\alpha'}) - S(\hat{P}^{\alpha}) = - \langle \Theta_{ex}^{\hat{\alpha}} \rangle^{\hat{\alpha}} + O(\epsilon^2 \delta)$$

\uparrow
 \Rightarrow α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$
 極限

熱 = 流色は α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$
 実測可能

Rem. α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

momentum の α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

$$S_{sym}(\hat{P}^{\alpha'}) - S_{sym}(\hat{P}^{\alpha}) = - \langle \Theta_{ex}^{\hat{\alpha}} \rangle^{\hat{\alpha}} + O(\epsilon^2 \delta)$$

これは「一般の第2法則」が α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ である!! \Rightarrow Non-Shannon の α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

対応する不等式は α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

反例が存在

α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ は α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

momentum の α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ と α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ は α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ は α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ である!

$$S_{sym}[P] = - \langle \Theta_{ex}^{\hat{\alpha}} \rangle^{\hat{\alpha}} [P - \frac{1}{2} (\alpha^0 P + \alpha^1 P + \dots)]$$

α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$ は α^0 α^1 $\alpha^{(n-1)}$

§ 拡張 クラウシヤの (4) を用いて

$$S(\hat{\alpha}) = S(\alpha)$$

① α に対応する Λ -系 の $11^{\circ}5 \times 9$ - α_{eq}

$$\alpha = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n, \nu) \rightarrow \alpha_{eq} = (\beta_0, \dots, \beta_n, \nu)$$

$$\beta_i - \beta_0 = O(\epsilon)$$

$$\alpha = (\beta, \nu, f) \rightarrow \alpha_{eq} = (\beta, \nu, 0)$$

$\hat{\alpha}_0 : \alpha \rightarrow \alpha_{eq}$ は「 α を α_{eq} に近づける」操作で $\delta = O(\epsilon)$

$$S(\alpha_{eq}) - S(\alpha) = - \langle \text{H}_{ex}^{\alpha} \rangle_{\alpha}^{\hat{\alpha}_0} + O(\epsilon^3)$$

$$\therefore S(\alpha) = S(\alpha_{eq}) + \langle \text{H}_{ex}^{\alpha} \rangle_{\alpha}^{\hat{\alpha}_0} + O(\epsilon^3)$$

\wedge
 Λ -系 4x9 の ϵ のインポート
 $\left[\begin{smallmatrix} \times 0.5 \\ \times 0.2 \\ \times 0.1 \end{smallmatrix} \right]$
 既知の ν Λ -系 ϵ のインポート
 \searrow 既知 ϵ の ν のインポート
 はかたは ϵ

既知 ϵ の ν のインポートより $S(\alpha)$ は $O(\epsilon^2)$ の精度で決定できる

② α は $11^{\circ}5 \times 9 = 7 \times 11^{\circ}5 \times 9$ の $\alpha \in \Lambda$ である $\rightarrow \alpha'$

$$\alpha = (\beta_1, \dots, \beta_n, \nu) \rightarrow \alpha' = (\beta_1, \dots, \beta_n, \nu')$$

$$\alpha = (\beta, \nu, f) \rightarrow \alpha' = (\beta, \nu', f)$$

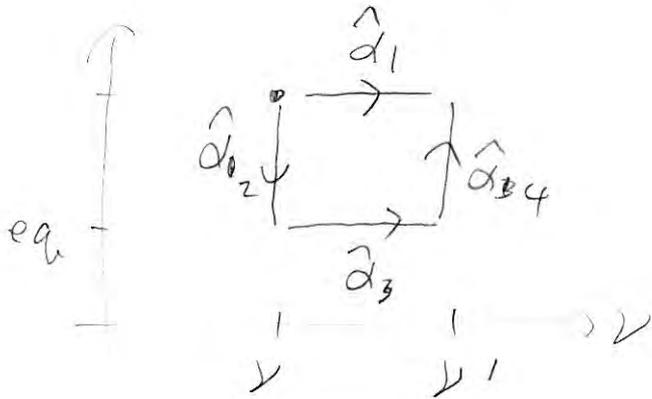
$$\nu' - \nu = O(\epsilon)$$

$\hat{\alpha}_1 : \alpha$ を α' に近づける $\alpha(\epsilon) = (\beta_1, \beta_n, \nu(\epsilon))$
 $\underbrace{\hspace{10em}}_{\text{fix}}$

$$S(\alpha') - S(\alpha) = - \langle \text{H}_{ex}^{\alpha} \rangle_{\alpha}^{\hat{\alpha}_1} + O(\epsilon^2)$$

$S(\alpha') - S(\alpha)$ は $O(\epsilon)$ の精度で α を決定できる

UTAL $\alpha \xrightarrow{\hat{\alpha}_{12}} \alpha_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_{23}} \alpha'_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_{34}} \alpha'$ $\epsilon_{11} > \epsilon$



$$S(\alpha_{eq}) - S(\alpha) = - \langle \text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_{12}} \rangle_{\alpha}^{\hat{\alpha}_{12}} + O(\epsilon^3)$$

$$S(\alpha'_{eq}) - S(\alpha_{eq}) = - \beta \langle W^{\hat{\alpha}_{23}} \rangle_{\alpha_{eq}}^{\hat{\alpha}_{23}} \leftarrow \text{interaction Clausius}$$

$$S(\alpha') - S(\alpha'_{eq}) = - \langle \text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_{34}} \rangle_{\alpha'_{eq}}^{\hat{\alpha}_{34}} + O(\epsilon^3)$$

$$\therefore S(\alpha') - S(\alpha) = - \langle \text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_{12} + \hat{\alpha}_{23} + \hat{\alpha}_{34}} \rangle_{\alpha}^{\hat{\alpha}_{12} + \hat{\alpha}_{23} + \hat{\alpha}_{34}} + O(\epsilon^3)$$

熱力学定理で $S(\alpha') - S(\alpha)$ は $O(\epsilon^2)$ の精度で決まる。

直接の道 α_1 では ϵ の方が?

「非線形・非平衡」の拡張クラウジウスの関係式 (の特別な場合)

$$S(\alpha') - S(\alpha) = - \langle \text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_1} \rangle_{\alpha}^{\hat{\alpha}_1} + \frac{\beta}{2} \langle W^{\hat{\alpha}_1}; \text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_1} \rangle_{\alpha}^{\hat{\alpha}_1} + O(\epsilon^3 \delta)$$

$$\langle A; B \rangle = \langle AB \rangle - \langle A \rangle \langle B \rangle$$

これは仕事

仕事と熱のやり取りの相関を含む関係式

・「非線形非平衡」関係式を使えば、 $\hat{\alpha}_i$ を使って $O(\epsilon^2)$ の精度で $S(\alpha') - S(\alpha)$ が決定できる。

・ CPIC どの道を通るかで、用いる関係式をかける必要がある?!
 他にも $\langle W; \mathbb{H} \rangle$ ~~を~~含む関係が考えられるのか??
 ↑
 平均値の近似の誤差

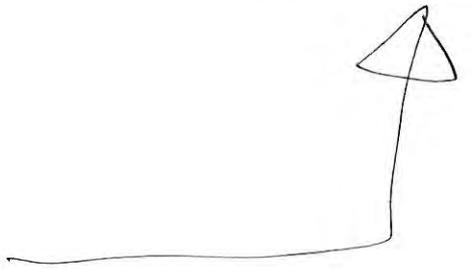
何か おぼろげに

→ Show



→ Show 9. 2A4

確率は
二つで



(LKF $T \rightarrow N$ の双対性 (2.15))

非平衡定常状態への操作に対する Jarzynski 的等式

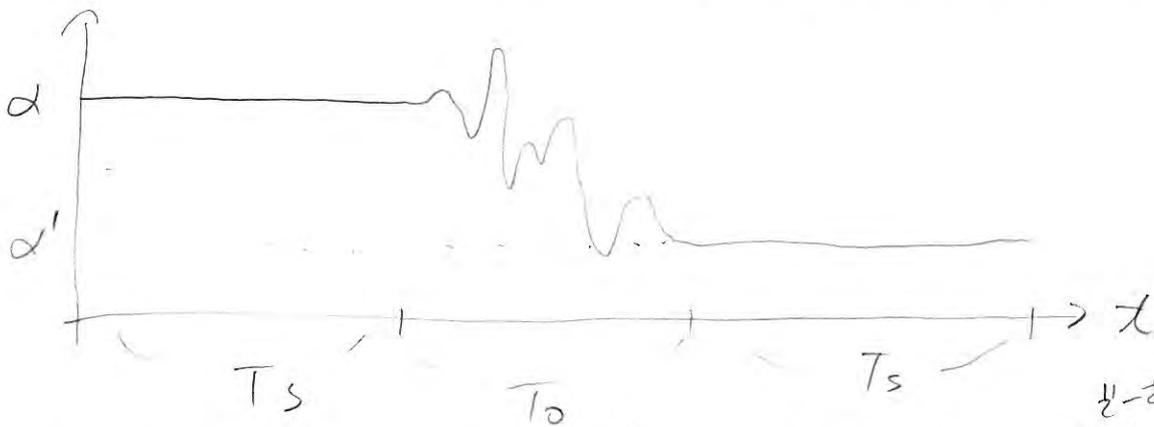
$$T = 2T_s + T_0$$

stationary *operation*

パラメータ $\hat{\alpha} = (\alpha_{10}, \dots, \alpha_{T-1})$

$$\alpha(t) = \begin{cases} \alpha, & 0 \leq t \leq T_s \\ \alpha', & T_0 + T_s \leq t \leq T \end{cases}$$

$$T_s \leq t < T_0 + T_s \quad (= \text{transition part})$$



初期状態と同じように

1st part

2nd part

2-2 部分 J-等式のときと同じ

$$\textcircled{H}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] = \beta \{ H_{x(0)}^{\hat{\alpha}} - H_{x(T)}^{\hat{\alpha}} \} + \Psi^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] + \beta W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]$$

$$W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] = \sum_{x=1}^{T-1} \{ H_{x(x)}^{\hat{\alpha}} - H_{x(x)}^{\hat{\alpha}} \}$$

(2.15) の W の定義

対称性

$$e^{-\textcircled{H}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]} J^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] = J^{\hat{\alpha}}[\hat{x}^*]$$

K, N の方は対称性を利用

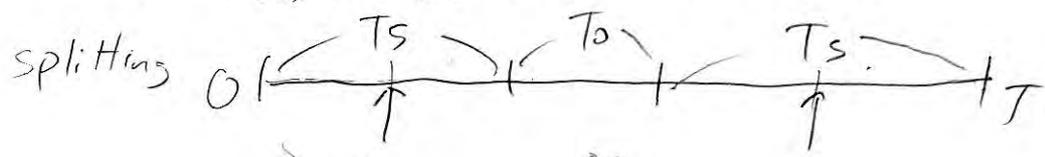
$$e^{-\beta H_{x(t_0)}^U} = \frac{1}{2} \{ \Psi^{\hat{\alpha}}[\hat{\alpha}] + \beta W^{\hat{\alpha}}[\hat{\alpha}] \} J^{\hat{\alpha}}[\hat{\alpha}]$$

$$= e^{-\beta H_{x(t_0)}^{U'}} = \frac{1}{2} \{ \Psi^{\hat{\alpha}'}[\hat{\alpha}'] + \beta W^{\hat{\alpha}'}[\hat{\alpha}'] \} J^{\hat{\alpha}'}[\hat{\alpha}']$$

$\delta x(t_0), x \delta x(t_1), y = \delta x(t_0), y \delta x(t_1), x$ 区別して区別する

$$e^{-\beta H_x^U} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}} + \beta W^{\hat{\alpha}}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow y}^{\hat{\alpha}} \bar{P}_y^{\hat{\alpha}'} = e^{-\beta H_y^{U'}} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}'} + \beta W^{\hat{\alpha}'}}{2}} \right\rangle_{y \rightarrow x}^{\hat{\alpha}'} \bar{P}_x^{\hat{\alpha}}$$

$t \in [T_s, T_0 + T_s]$ 区別して $W=0$



$$\left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}} + \beta W^{\hat{\alpha}}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow y}^{\hat{\alpha}} = \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}} + \beta W^{\hat{\alpha}}}{2}} \right\rangle^{\hat{\alpha}} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}, (\beta')}{2}} \right\rangle_{\bar{P}^{\alpha'} \rightarrow y}^{(\alpha')} A_{\alpha} A_{\alpha}'$$

右辺も同様にして

$$e^{-\beta H_x^U} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}} + \beta W^{\hat{\alpha}}}{2}} \right\rangle^{\hat{\alpha}} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}, (\beta')}{2}} \right\rangle_{\bar{P}^{\alpha'} \rightarrow y}^{(\alpha')} \bar{P}_y^{\hat{\alpha}'}$$

$$= e^{-\beta H_y^{U'}} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}, (\beta')}{2}} \right\rangle_{y \rightarrow}^{(\alpha')} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}'} + \beta W^{\hat{\alpha}'}}{2}} \right\rangle^{\hat{\alpha}'}$$

$$e^{-\beta F_{t \rightarrow t'}} = \frac{1}{\bar{P}_{\alpha x}^{\alpha}} e^{-\beta H_x^U} \frac{\left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\beta')}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{(\beta')}}{\left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\beta')}}{2}} \right\rangle_{\bar{P}^{\alpha} \rightarrow x}^{(\beta')}} \quad \text{区別して}$$

$$e^{\beta(F_{KN}^{d'} - F_{KN}^d)} = \frac{\langle e^{-\frac{\Psi^{d'} + \beta W^{d'}}{2}} \rangle_{d'}}{\langle e^{-\frac{\Psi^d + \beta W^d}{2}} \rangle_d}$$



NESS が出発点の NESS = 11E3 7000270 exact 5 1/2 1/2

Cumulant (展開)

$$\beta(F_{KN}^{d'} - F_{KN}^d) = \frac{1}{2} \left\{ - \langle \Psi^{d'} + \beta W^{d'} \rangle_{d'} + \langle \Psi^d + \beta W^d \rangle_d + O(\epsilon^2 \delta) \right\}$$

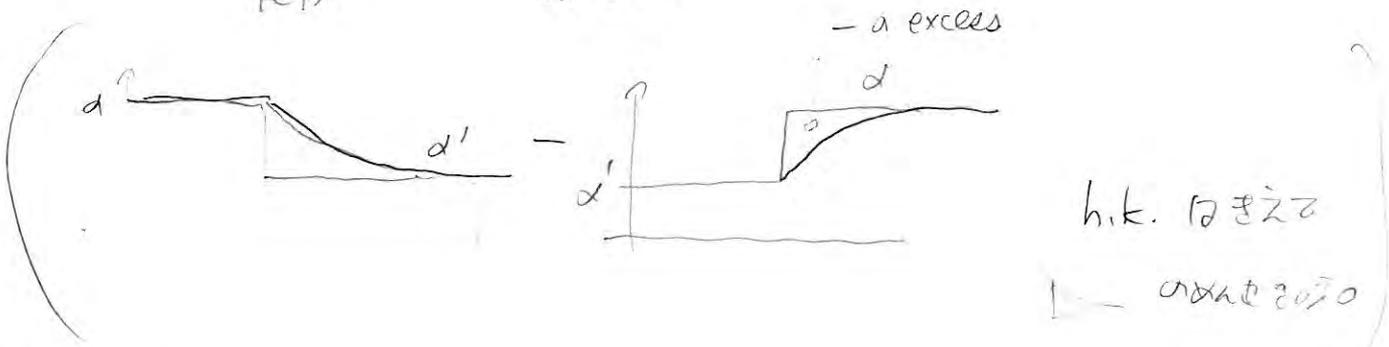
非平衡状態

$$S_{KN}(d') - S_{KN}(d) = -\frac{1}{2} \left\{ \langle (\mathbb{H}^d)_{d'} \rangle_{d'} - \langle (\mathbb{H}^d)_{d'} \rangle_{d'} \right\} + O(\epsilon^2 \delta) + O(\delta^2)$$

$$= - \langle (\mathbb{H}^d)_{ex} \rangle_{d'} + O(\epsilon^2 \delta) + O(\delta^2)$$

ext. Clausius rel.

KN 6976 [リ=2] 説明



☆ を展開して 11/2 は、より高次の非線形非平衡状態が可能

二の正法は momentum のおきにも そのまま使える

→ 何があるのか??

≠ Shannon

§ SSTのPFD-FAの反省.

- NESSにおける熱力学的操作を扱ったマクロな観測量にこの非自明な関係

特に $\int_{ext} \dot{C} dt \rightarrow \int_{ext} \dot{Q} dt$

最低次の Clausius rel. は「自明」に見える。

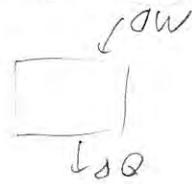
(高次の非線形関係式の存在は不明)

- しかし 過剰熱が中心 仕事にこの関係は正しい

↓
Clausius

↓
Gibbs

通常のおつきえ



$$dU = dW - dQ$$

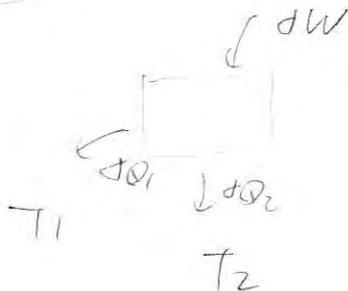
$$dU = T dS$$

$$\therefore dW = dU + dQ$$

$$= \Delta U - T \Delta S = \Delta F$$

Fの値で力が決まる

SST



$$\Delta W = \Delta U + dQ_1 + dQ_2$$

not exact

??

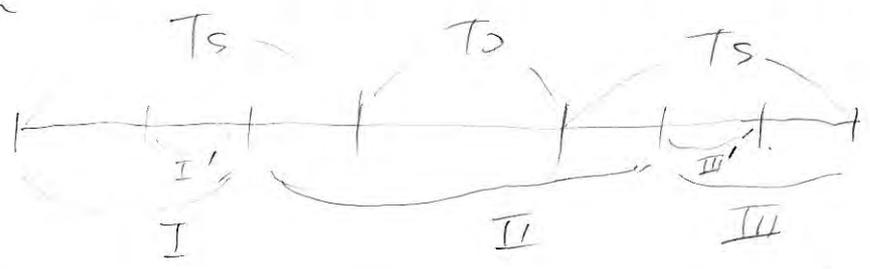
~~~~~~~~~ Fには 53311...

(木)

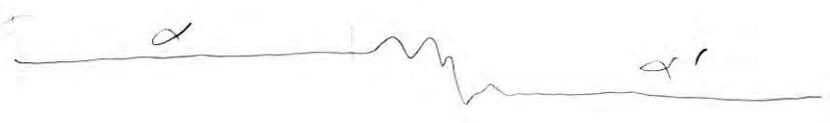
Σ ~~φ~~  $\Psi$  一系での仕事にわたる  $\Phi$  の等式

元祖 J-等式の形は  $\langle e^{-\beta W^a} \rangle$  にわたる等式

かん



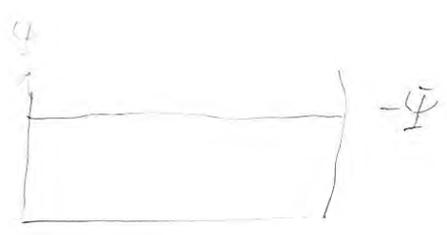
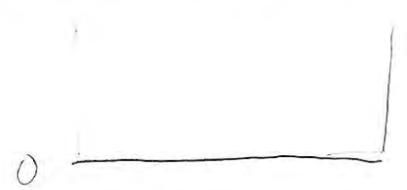
off)



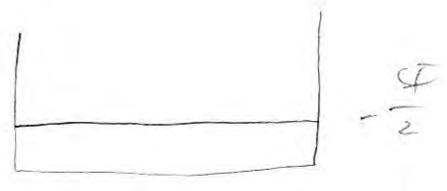
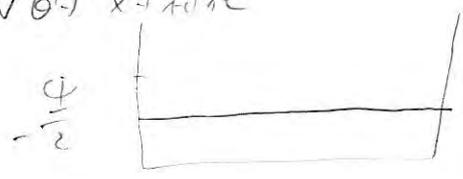
→  $\alpha$   $\delta$

$\Psi$  を「左右」に振りかけるやり方

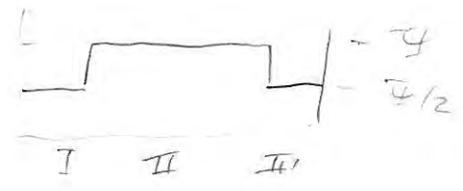
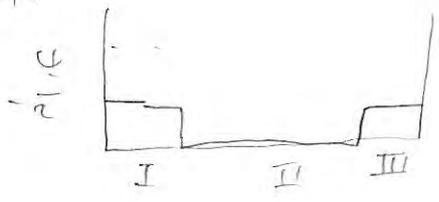
ぶん



KN の 対称化



二二



= 472' c' - 1 - 1.

$$e^{-\beta H_{x(t)}^{\nu}} - \beta W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] \int^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]$$

$$= e^{-\beta H_{x(t)}^{\nu'}} - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}t}[\hat{x}^t] - \Psi_{II}^{\hat{\alpha}t}[\hat{x}^t] \int^{\hat{\alpha}t}[\hat{x}^t]$$

$\Psi_I^{(\alpha')} + \Psi_{III}^{(\alpha')}$

$$e^{-\beta H_x^{\nu}} \langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}} - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}}} \rangle_{x \rightarrow y} \bar{P}_y$$

$$= e^{-\beta H_y^{\nu'}} \langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}t} - \Psi_{II}^{\hat{\alpha}t}} \rangle_{y \rightarrow x} \bar{P}_x$$



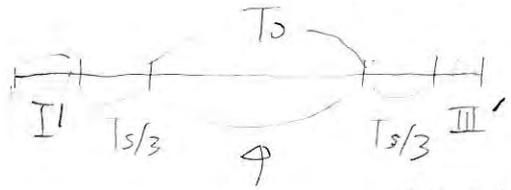
$$e^{-\beta H_x^{\nu}} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{x \rightarrow} \langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}} - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}}} \rangle_{\hat{\alpha}} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}}{2}} \rangle_{\bar{P}^{\alpha'} \rightarrow y} \bar{P}_y$$

$$= e^{-\beta H_y^{\nu'}} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}}{2}} \rangle_{y \rightarrow} \langle e^{-\Psi_{II}^{\hat{\alpha}t} - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}t}} \rangle_{\hat{\alpha}t} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{\bar{P}^{\alpha} \rightarrow x} \bar{P}_x$$

$e^{-\beta F}$  の 2-重 "e 役 2 重"

$$\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}} - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}}} \rangle_{\hat{\alpha}} = e^{-\beta(F^{\alpha'} - F^{\alpha})} \langle e^{-\Psi_{II}^{\hat{\alpha}t} - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}t}} \rangle_{\hat{\alpha}t}$$

しかも、



$W^{\hat{\alpha}}$  は 2 の 4 重 の 2 重 の 2 重 の 2 重

$$\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}} \rangle_{\hat{\alpha}} \langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}}} \rangle_{\hat{\alpha}} = \langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{I'}^{(\alpha)}} \rangle_{(\alpha)} \langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{III'}^{(\alpha')}} \rangle_{(\alpha')}$$

$$\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}} \rangle_{\hat{\alpha}} \langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}}} \rangle_{\hat{\alpha}} = \langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}t}} \rangle_{\hat{\alpha}t}$$

$$J > 2 \quad \langle e^{-\beta W^{\alpha}} \rangle^{\alpha} = e^{-\beta(F^{\alpha'} - F^{\alpha})} \frac{\langle e^{-\Psi_{II}^{\alpha t} - \frac{1}{2}\Psi_{I,III}^{\alpha t}} \rangle^{\alpha t}}{\langle e^{-\frac{1}{2}\Psi_{I,III}^{\alpha t}} \rangle^{\alpha t}}$$

$\langle e^{-\Psi_{II}^{\alpha t}} \rangle_{\text{mod.}}$  \(\wedge\) 此は境界条件のD.I.F. だけ

導静極限  $\langle e^{-\beta W^{\alpha}} \rangle^{\alpha} \rightarrow \exp[-\beta \langle W^{\alpha} \rangle^{\alpha}]$

$$\langle W^{\alpha} \rangle^{\alpha} = F^{\alpha'} - F^{\alpha} - \frac{1}{\beta} \log \frac{\langle e^{-\Psi_{II}^{\alpha t} - \frac{1}{2}\Psi_{I,III}^{\alpha t}} \rangle^{\alpha t}}{\langle e^{-\frac{1}{2}\Psi_{I,III}^{\alpha t}} \rangle^{\alpha t}}$$

cumulant展開

$$-\log \frac{\langle \cdot \rangle}{\langle \cdot \rangle} = \langle \Psi_{II} \rangle + \frac{1}{2} \langle \Psi_{I,III} \rangle - \frac{1}{2} \langle \Psi_{I,III} \rangle - \frac{1}{2} \langle (\Psi_{II} + \frac{1}{2}\Psi_{I,III})^2 \rangle^c + \frac{1}{2} \langle (\Psi_{I,III})^2 \rangle^c + O(\epsilon^3)$$

$$= \langle \Psi_{II} \rangle - \frac{1}{2} \langle \Psi_{II}; \Psi_{I,II,III} \rangle + O(\epsilon^3)$$

$$= \sum_{t \in II} \langle \Psi^{\alpha t(t)} \rangle^{\alpha t} - \frac{1}{2} \sum_{t \in II} \sum_{s \in I \cup II \cup III} \langle \Psi^{\alpha t(t)} \rangle^{\alpha t}; \Psi^{\alpha t(s)} \rangle^{\alpha t} + O(\epsilon^3)$$

$$= \sum_{t=\frac{2}{3}T_s}^{T-\frac{2}{3}T_s-1} \left\{ \langle \Psi^{\alpha t(t)} \rangle^{\alpha t} - \frac{1}{2} \sum_{s=-\infty}^{\infty} \langle \Psi^{\alpha t(t)} \rangle^{\alpha t}; \Psi^{\alpha t(s)} \rangle^{\alpha t} \right\} + O(\epsilon^3)$$

$d^{\alpha}$  const.  $\frac{\delta t}{\delta s}$   $\Psi_{\text{viol}}^{\alpha t(t)}$   $\frac{\delta t}{\delta s} = \frac{\delta t}{\delta s}$   $t \in \Pi$

$$\langle \Psi^{\alpha t(t)} \rangle = \frac{1}{2} \sum_{s=-\infty}^{\infty} \langle \Psi(t); \Psi(t+s) \rangle + O(\epsilon^3)$$

$t \in \Pi$   $t \in \Pi$

中川等式

≠ 1 → free energy の量

$O(\epsilon^3)$  ??  
I still don't know.

$$\langle W^{\alpha} \rangle^{\alpha} = F^{\alpha'} - F^{\alpha} + \frac{1}{\beta} \Psi_{\text{viol}}^{\alpha'}(H) + O(\epsilon^3)$$

Gibbs 定理式 ??

$\Psi$   
LRC, 二は道に依存 ???

Jensen の不等式

第 2 定理 (一般化)

$$\langle W^{\alpha} \rangle^{\alpha} \geq F^{\alpha'} - F^{\alpha} + \frac{1}{\beta} \Psi_{\text{viol}}^{\alpha'}(H) + O(\epsilon^3)$$

$$\Psi_{\text{viol}}^{\alpha'}(H) = \chi_{\alpha} - \chi_{\alpha'}$$

この量 (17) と (11) は異なる量か ??