

非平衡熱・統計力学

(というものがありうるとして、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きないことを断つておく。

阪大集中コーキ 2012/1/31 ~ 2/2

背景

平衡系の熱力学

2012年1月31日 - 2月1日 = 2012.01.31 - 2012.02.01

統計力学

普遍的強力万有引力分布

(吉野洋の原理)
吉野洋

平衡から離れた系へ $\xrightarrow{?}$ 同じような普遍的構造はどうか?

吉野洋 - 統計力学

吉野洋

○ =

分子飛行 $H_2, B_2, \text{ その他}$
状態

J2 7-2R ...

吉野洋 - 热力学

吉野洋 - 2. ジオラジオソースと電磁波 ...

今日、吉野洋の熱力学 吉野洋
2012/1/31. 何を書いたか。

可能性と ~~確率~~ 模索 (T=1)

2012年1月31日の
確率

実験 ...

13L - モデルを出発してきてだけ

ランの有構造性質をどう

二つ目

離散的か 2012.01.31

T

モード 分子

Part 1 離散 Markov chain の基本

離散

離散と期行値

状態空間 $\mathcal{S} \ni x, y, \dots$

基本状態

確率 P_{xy} 収束
初期分布

R : \mathcal{S} の要素の数

$$(\mathcal{S} = \{1, 2, \dots, R\} \text{ と } \mathbb{Z}, \mathbb{R})$$

確率

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

確率分布 $P = (P_x)_{x \in \mathcal{S}}$

初期状態 $\vec{\psi}$

$$\begin{pmatrix} P_1 \\ P_2 \\ \vdots \\ P_R \end{pmatrix}$$

一様 = 初期状態 $\vec{u} = (u_x)_{x \in \mathcal{S}}$

行状態 $\vec{v} = (v_x)_{x \in \mathcal{S}}$

$$\vec{v}\vec{u} = \sum_x v_x u_x \quad (\vec{u}\vec{v})_{xy} = u_x v_y \quad R \times R$$

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

$$\vec{1}P = 1$$

物理量

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

$$x \mapsto f_x$$

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

Dirac δ

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

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

密度

§ Jensen の不等式

(~~定理~~) $\psi(s)$ の下に凸 $\Leftrightarrow \forall s_1 < s_2 \quad (\forall s \in \mathbb{R})$

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

定理 $\psi(s)$ の下に凸 $\Leftrightarrow \exists f_x \text{ は } f(x) = \sum f_x$

$$\langle \psi(f) \rangle_p \geq \psi(\langle f \rangle_p)$$

証) $\Omega = 1$ 自明
 $\Omega \geq 2$ 備考

$\forall \omega = \{1, 2, \dots, \Omega\}$
 $\forall f$

$$\begin{aligned} \langle \psi(f) \rangle_p &= \sum_{x=1}^{\Omega} p_x \psi(f_x) \\ &= \sum_{x=1}^{\Omega-1} p_x \psi(f_x) + p_{\Omega} \psi(f_{\Omega}) \\ &= (1-p_{\Omega}) \sum_{x=1}^{\Omega-1} \tilde{p}_x \psi(f_x) + p_{\Omega} \psi(f_{\Omega}) \\ &\stackrel{\text{凸性}}{\geq} (1-p_{\Omega}) \psi\left(\sum_{x=1}^{\Omega-1} \tilde{p}_x f_x\right) + p_{\Omega} \psi(f_{\Omega}) \\ &\geq \psi\left((1-p_{\Omega}) \sum_{x=1}^{\Omega-1} \tilde{p}_x f_x + p_{\Omega} f_{\Omega}\right) \\ &= \psi\left(\sum_{x=1}^{\Omega} p_x f_x\right) = \psi(\langle f \rangle_p) // \end{aligned}$$

例

$$\langle e^f \rangle_p \geq e^{\langle f \rangle_p}, \quad \langle \log f \rangle_p \leq \log \langle f \rangle_p$$

Rmk: $\psi''(s) > 0 \Leftrightarrow \{ \langle \psi(f) \rangle_p = \psi(\langle f \rangle_p) \Rightarrow f \text{ は下に凸} \}$

§ cumulant.

$f: \text{確率量}$ $k=1, 2, \dots$

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

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

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

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

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

例

$$\langle f_0 \rangle_P^c = \langle f \rangle_P$$

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

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

Entropy & relative entropy

(分布 P と Q の
互換性)

④ P : 確率分布

$$S(P) := - \sum_x P_x \log P_x \quad \text{Shannon entropy}$$

$$\left(P_x = \frac{1}{S} \right) \rightarrow S(P) = \log S \quad \underline{\underline{0 \log 0 = 0}}$$

for $\forall x$

④ P, Q : 確率分布

$$P_x = \begin{cases} 1 & x=x_0 \\ 0 & \text{others} \end{cases} \rightarrow S(P)=0$$

$$D(P||Q) := \sum_x P_x \log \left(\frac{P_x}{Q_x} \right) \quad \begin{array}{l} \text{relative entropy} \\ \text{Kullback-Leibler} \end{array}$$

性質

$$D(P||Q) = \infty \text{ } \forall x \neq x_0$$

\rightarrow divergence
distance

• $D(P||Q) \geq 0$

$$\because D(P||Q) = - \sum P_x \log \left(\frac{Q_x}{P_x} \right)$$

$$\geq \sum_x P_x \left(\frac{Q_x}{P_x} - 1 \right) = 0$$

$$\log S \leq S-1$$

• $D(P||Q) = 0 \iff P = Q$

$D(P||Q)$ は P と Q の互換性の「度」

• $P - Q = O(s) \Rightarrow D(P||Q) = O(s^2)$

$$E_x = P_x + \delta_x$$

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

$$= - \sum_x P_x \left\{ \frac{\delta_x}{P_x} + O(s^2) \right\} = O(s^2)$$

$D(P||Q)$ は 確率分布 P, Q の互換性の「度」

§ mutual information

定義
\$\mathcal{X} \times \mathcal{Y} \ni (x, y) \rightarrow P_{x,y}

x, y の出現確率 $P_{x,y} \rightarrow P$

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

$$\tilde{P}_{xy} := P_x^{(1)} P_y^{(2)} \sim \tilde{P}^{(1,2)} \rightarrow P^{(1,2)}$$

$\tilde{P} \subset \tilde{P}^{(1,2)}$ $\rightarrow x, y$ の関係性

mutual information 不互換情報量

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

$I_{12} = 0$ 不互換

$I_{12} > 0$ $\neq 0$

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

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

〈定常分布とMarkov連鎖〉

§ Markov chain

$$x, y \in S$$

遷移確率 $T_{x \rightarrow y}$

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

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

ある状態 x の状態が $X_t = x$ のとき、次の状態 y の状態が $X_{t+1} = y$ のときの確率。

ある状態 x の確率分布 $P = (P_x)_{x \in S}$,

である

$$P' = (P'_x)_{x \in S}$$

T : $S \times S$ 行列

$$T_{yx} := T_{x \rightarrow y}$$

確率行列

$$\boxed{P'_y = \sum_{x \in S} P_x T_{x \rightarrow y}} \Leftrightarrow P' = T P$$

式⑩

$$t = 0, 1, 2, \dots$$

$$\left(\begin{array}{l} \sum_y T_{yx} = 1 \\ T_{yx} \geq 0 \end{array} \right)$$

確率分布の時間発展

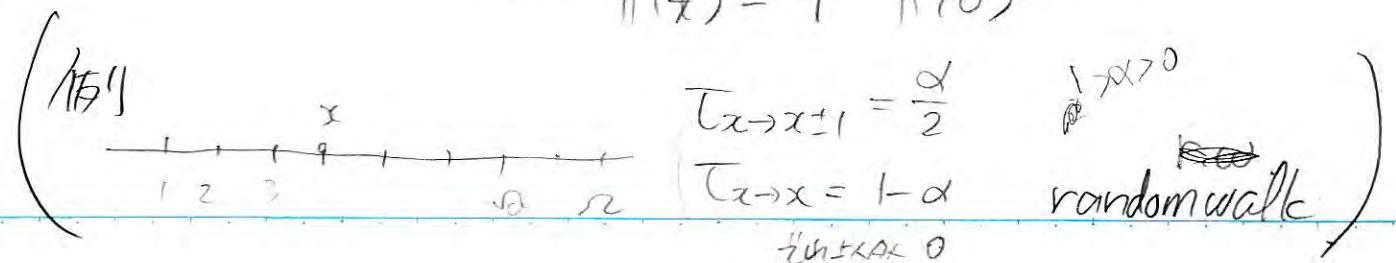
$$P(t) = (P_x(t))_{x \in S} : t \text{ における状態分布}$$

初期分布 $P(0)$ は A, C に ± 0.5 。

$t = 1, 2, \dots$ の確率分布は

$$P(t+1) = T P(t) \quad \text{を実行}$$

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



§ 確率の三法則

$x \neq y \Rightarrow 1/2$

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

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

確率の三法則

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

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

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

確率の変化

確率の保存

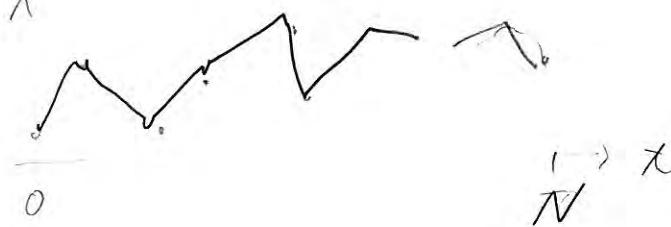
零

$\mathcal{S}^{\text{path}}$ または記述

N : 最終時刻

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

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



$J[\hat{x}] := T_{x(0) \rightarrow x(1)} T_{x(1) \rightarrow x(2)} \cdots T_{x(N) \rightarrow x(N)}$ \hat{x} の遷移がいく。

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

" $P[\hat{x}]$ は \hat{x} の出現頻度"

(独立性 $\sum_{\hat{x}} S_{x(N), y} J[\hat{x}] = 1$, $\sum_{\hat{x}} P_{x(0)} J[\hat{x}] = 1$)

② ~~道~~ 道の 実数 $F[\hat{x}]$ の乗算.

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

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

終状態をもつたときの
(1) $\langle F \rangle_{\mathcal{P}(0) \rightarrow y} := \frac{\sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] \delta_{x(N), y} F[\hat{x}]}{\sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] \delta_{x(N), y}}$

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

§ Markov chain と 相対エントロピー

定理 P, Q 任意の確率分布, T 任意の確率行列

$$D(P||Q) \geq D(TP||TQ)$$

↑ なぜか？

証) $P_{xy} = T_{yx} P_x (= P_x T_{x \rightarrow y})$ (x, y) は T の行

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

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

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

(T'_{xy}) は 確率行列

• 同様に $Q_{xy} = T_{yx} Q_x = T''_{xy} Q'_y$

$D(P||Q) \in [0, +\infty]$

が常に

① $D(P||Q) = \sum_{xy} T_{yx} P_x \log \frac{T_{yx} P_x}{T_{yx} Q_x} = \sum_{xy} T_{yx} P_x \log \frac{P_x}{Q_x} = D(P||I)$

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

が常に

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

T'_{xy}
 T''_{xy} が常に > 0

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

$P \rightarrow P'$ かつ $D(P||P') \geq D(TP||TQ)$ $H(A) = D(AT)(TP)$

つまり $H(A) \geq H(T)$

③ 定常 Markov chain の 終束定理

(仮定) $\exists n, \mu > 0$ s.t. T は確率行列

$\left(T^n \right)_{x,y} \geq \mu \text{ for } \forall x, y \in S \quad \boxed{\text{NCC}}$

(n 步で 各ノードが つながる確率)

→ 定義

定理 T の定常分布 (stationary distribution) $\bar{P} = (\bar{P}_x)_{x \in S}$ が存在し、任意の初期分布 $P(0)$ に $\forall x$

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

$\exists t = \bar{P}$ 且 $T\bar{P} = \bar{P}, \vec{1}\bar{P} = 1$ を満たす。

$P_x > 0 \text{ for all } x$.

「なぜこのとき」! \rightarrow (かく定理を AISCZ
あてはまる)



証明

Lemma $\vec{1}Q = 0$ (Q は $n \times n$ の $Q = I/2$)

$$\|Q\|_1 = \sum_{x \in S} |Q_{xi}|$$

$$\|T^k Q\|_1 \leq (1 - \lambda) \|Q\|_1$$

ただし $0 < \lambda$

$$(\vec{1}T)_{xy} = \sum_y \vec{1} T_{yx} = 1 \quad \therefore \vec{1}T = \vec{1} \quad (T \text{ は } T \text{ の逆})$$

$$T \text{ の逆 } \bar{P} \quad T\bar{P} = \bar{P} \quad (\text{Lemma } \Rightarrow) \quad \vec{1}\bar{P} \neq 0$$

対称化して $\vec{1}\bar{P} = 1$ となる。

$$P(0) \text{ は } n \times 1 \text{ の初期分布 } P(0) = \bar{P} + Q \quad \vec{1}Q = 0$$

$$P(t) = T^t P(0) = \bar{P} + \underbrace{T^t Q}_{0 \leq t \leq n-1}$$

$$\therefore T^{s+tn} Q = T^s T^{tn} Q$$

$$\vec{1}^T \vec{q} = 0 \Rightarrow \vec{1}^T T^n \vec{q} = \vec{1}^T \vec{q} = 0 \quad \text{Lemma 12 (1.5.2.2)}$$

$$\therefore \|T^n q\|_1 \leq (1 - \alpha)^n \|q\|_1 \rightarrow 0 \quad \text{as } n \uparrow \infty$$

$$\therefore \lim_{n \uparrow \infty} P_n = \bar{P}$$

任意の $x \in \mathbb{R}$ で $P_x(t) \geq 0$ 且し $\bar{P}_x \geq 0$ for $\forall x$.

• 任の \exists 有効時間 $t \in \mathbb{R}$ で $(\vec{1}^T \vec{q} = 0 \Rightarrow T^n \vec{q} = 0)$

Lemma の証明 $m_{xy} = (T^n)_{xy}$

$$q \text{ given} \rightarrow S = S_+ \cup S_- \quad x \in S_+ \Rightarrow q_x \geq 0 \\ x \in S_- \Rightarrow q_x \leq 0$$

$$(T^n q)_x = \sum_{y \in S} m_{xy} q_y = \sum_{y \in S_+} m_{xy} |q_y| + \sum_{y \in S_-} m_{xy} |q_y| \\ = \sum_{y \in S} m_{xy} |q_y| - 2 \sum_{y \in S_-} m_{xy} |q_y| \\ \leq \sum_{y \in S} m_{xy} |q_y| - 2 \mu \sum_{y \in S_-} |q_y| \quad \begin{matrix} \frac{\|q\|_1}{2} \\ (\sum q_y = 0) \end{matrix} \\ = \sum_{y \in S} m_{xy} |q_y| - \mu \|q\|_1.$$

同様に下記も示す。

$$(T^n q)_x \geq - \left\{ \sum_{y \in S} m_{xy} |q_y| - \mu \|q\|_1 \right\}_{x \in S}$$

$$\|T^n q\|_1 = \sum_x |(T^n q)_x| \leq \sum_{x,y \in S} m_{xy} |q_y| - \sum_x \mu \|q\|_1 = (1 - \alpha)^n \|q\|_1$$

詳解の条件.

遷移確率 $T_{x \rightarrow y}$ が 定常分布 \bar{P} に満たす
詳解の条件 (detailed balance condition)

を

\uparrow

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

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

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

一般に必要でないが、平衡条件を定義する

7

~~条件~~ = 必要.

非零 = 必要でない - 条件 不要

〈非定常 Markov chain〉

定義

α : 状態遷移確率 $T^{\alpha} = \alpha_{ij}$

$$T_{x \rightarrow y}^{\alpha} \quad \alpha \text{は状態遷移確率} \quad T^{\alpha}$$

のノ

外からの操作: α を 時間に従って protocol $\beta = (\beta_t)$ で変化。

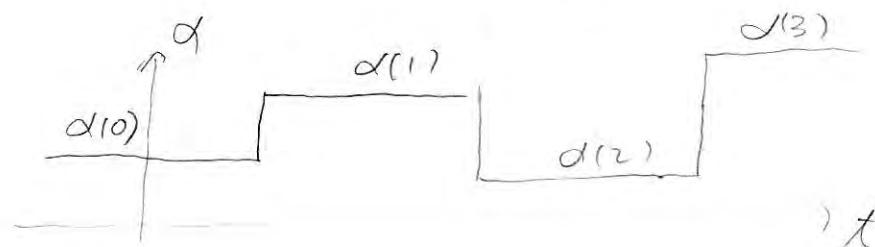
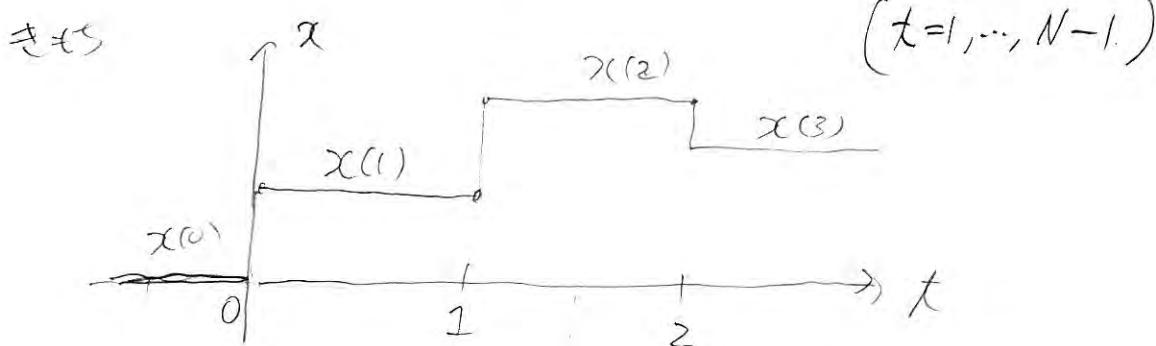
$$\hat{\alpha} = (\alpha(0), \alpha(1), \dots, \alpha(N-1))$$

$\hat{\alpha} = (\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{N-1})$

$$\beta_t = (\alpha_t) = (\alpha, \alpha, \dots, \alpha) \text{ constant protocol}$$

時刻 t における

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



道の確率

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

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

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

$$= P_y^N$$

初期条件

$$\langle F \rangle_x^{\hat{\alpha}}, \langle F \rangle_{x \rightarrow y}^{\hat{\alpha}} \text{ と いふ}$$

と呼ぶ。

導静操作の極限

参照 γ^{α} デカルト $\alpha(s) \quad s \in [0, 1]$

$$\alpha(t) = \alpha\left(\frac{t}{N}\right) \text{ とす。} N \in \mathbb{N}.$$

仮定 $\exists n, \mu > 0$ s.t. $((T^\alpha)^n)_{xy} \geq \mu \text{ for } \forall \alpha$

定理 導静定理 $\boxed{\text{初期条件 } P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)} \text{ にしたがい } P(t+1) = T^{\alpha(t+1)} P(t)}$

$$t=1, \dots, T-1=2/2 \quad P(t) = \bar{P}^{\alpha(t)} + O\left(\frac{1}{N}\right) \text{ とす。} \\ (\text{これは定常})$$

証明 一般に $P(t) = \bar{P}^{\alpha(t)} + Q(t)$ とす。 $\bar{P}^{\alpha(t)} Q(t) = 0$

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

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

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

$$\leq \frac{A}{N} + (1-\mu_R) \|Q(t)\|_1 \quad \text{Lemma}$$

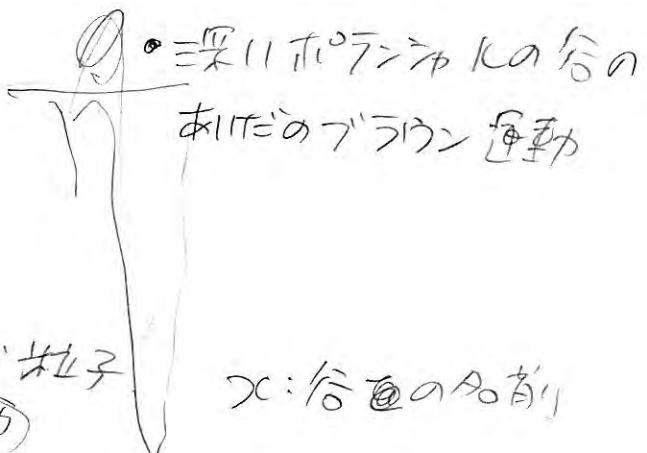
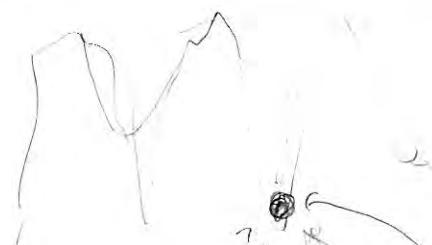
$$\|\varrho(t)\|_1 \leq \frac{A}{\mu_{\Omega} N} \quad \text{ergc.}$$

$$\|\varrho(t+n)\|_1 \leq \frac{A}{N} + (\mu_{\Omega}) \frac{A}{\mu_{\Omega} N} = \frac{A}{\mu_{\Omega} N} //$$

Part 2. 一般論から導いた熱力学的構造

<典型的な物理系>

モデル



- こういったものの多粒子系 (分子ガス)

格子点が谷に定位
各々の格子点に
格子点がいる $n_j = 1$

占有状況 (1 つ) $n_j = 0$
 $x = (n_1, \dots, n_N) \in \{0, 1\}^N$

- アセニ系

$$\sigma_j = \pm 1$$

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

x は一般化系をメカニズムに記述する尺度

~~三~~ x は「位置」のまゝもの: 運動量は含まない

$x = (h_1, \dots, h_N, p_1, \dots, p_N)$ のまゝのモデル化も \neq $x = (n_1, \dots, n_N)$

相違点は p には m を乗じる

momentum のモデル

平衡環境での Markov chain

(EL (B) \rightarrow SARAF)

ある $x \in S$ は エネルギー H_x に対応。

β の平衡状態の確率分布 p_{eq}

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

平衡ダイナミクスの条件

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

• 絶対的定常分布 \bar{P} が p_{eq}

• 特殊な場合の条件を満たす \leftarrow 物理的要請

(Onsager の不反復律)

$$p_x^{eq} T_{x \rightarrow y} = p_y^{eq} T_{y \rightarrow x}$$

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

例

V_0

二場所

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

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

β の定義

$$(V_0 - H_x) \text{ の } \beta \text{ は } e^{-\beta(V_0 - H_x)} = e^{-\beta V_0} e^{\beta H_x}$$

例 $\beta = k_B T$

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

非平衡環境 \rightarrow 二つの T を用意。

§ Shannon エントロピーを用いて定義

$S(P)$ は情報の量の観点から自然有用なエントロピー

熱統計物理でもどうか? \rightarrow どちらに限る?
Shannon の世界

平衡状態の場合 (以下の Shanno は有用)

マクロ系の平衡状態 \rightarrow U 一定 \rightarrow 热力学的エントロピー $S_{TD}(U)$

$S_{TD}(U)$ の統計力学的定義

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

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

P がマクロ系の $H = -C_2 - T U$

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

$$\text{すなはち } P_x^{\text{eq}} = \frac{e^{-\beta H_x}}{Z(\beta)} \text{ が Boltzmann 分布}$$

$$S(P^{\text{eq}}) = S_{TD}(P^{\text{eq}})$$

- つまり

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

同様 $\langle H \rangle_P$ (つまり S_{TD})
をもと P の中で $S(P)$ を
最大化するが P^{eq}

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

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

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

<定常状態への接近>

§ 一般論

$\alpha > -1$ の時

収束条件の仮定を $\Delta T = \tau$ ($T_{x \rightarrow y}$ (定常))

任意の $P(0) \rightarrow 1/2 \quad P(t) \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{} \bar{P}$

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

$$f(P) := D(P|\bar{P})$$

$$f(P(t)) = D(P(t)|\bar{P})$$

$$f(P(t)) \geq f(P(t+\tau))$$

つまり $f(P(t))$ は単調減少 (2. $f(P(t)) \downarrow 0$ as $t \rightarrow \infty$)
 $\underline{\text{(H-theorem)}}$

$$\text{II-般} \vdash \bar{P}_x = e^{-\phi_x} \quad \Leftrightarrow \quad \phi_x = -\log \bar{P}_x.$$

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

$f(\bar{P})$ を最小にした確率の分布が \bar{P} , $f(\bar{P})=0$

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

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

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

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

自由エネルギー
最小、 $F = \frac{1}{\beta} S(P)$

<外界對系統操作與第2法則>

設定的一般的結果

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

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

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

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

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

等價於 $P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$

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

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

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

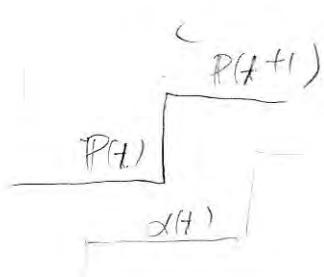
$$\langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t+1)} - S(P(t+1)) = O(\frac{1}{N^2})$$

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

§ Clausius型の関係式

$$\textcircled{2} \quad \forall t \in [0, T] \quad x = 0, \dots, \frac{T}{N} - 1 \quad (2^2)$$

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



α ϕ は力学的収縮性を有する

等静.

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

$N \gg 2^T \Rightarrow$

θ_{12} の $T_{x \rightarrow y}^\alpha$ が平衡の熱力学的二相 (A-B二相系) の

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

等静

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

$\Delta Q(t)$ が分子の移動による熱力学的二相

$$\therefore S(P(t)) - S(P(0)) \geq - \sum_{t=0}^{T-1} \beta(t) \Delta Q(t) \quad \text{Clausius ineq.}$$

$$\text{等静} \rightarrow S(P(t)) - S(P(0)) = - \sum_{t=0}^{T-1} \beta(t) \Delta Q(t) + O\left(\frac{1}{T}\right)$$

($S_{TD} \times N$ の因式) $\therefore S_{TD} - S_{TD} \geq S_{TD} - S_{TD} \geq S_{TD} - S_{TD} \geq \dots$)

§ Kelvin 型の内偏式

同一内角の和の最大値を求める.

$$\left\langle \phi_{\frac{N}{n}}^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(T)} - \sum_{t=1}^{N-1} \left\{ \left\langle \phi^{\alpha(t)} \right\rangle_{P(t)} - \left\langle \phi^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(t)} \right\} - \left\langle \phi^{\alpha(0)} \right\rangle_{P(0)} \\ \leq S(P(q)) - S(P(0))$$

$$\because \sum_{t=1}^N \left\langle \phi^{\alpha(t)} - \phi^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(t)} \geq \left\{ \left\langle \phi_{\frac{N}{n}}^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(T)} - S(P(T)) \right\} \\ - \left\{ \left\langle \phi^{\alpha(0)} \right\rangle_{P(0)} - S(P(0)) \right\}$$

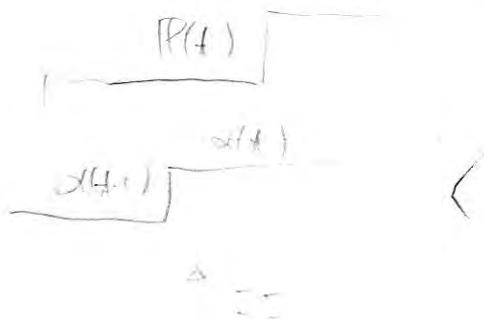
$$= D(P(T)/\bar{P}_{\frac{N}{n}}^{\alpha(t-1)}) - D(P(0)/\bar{P}^{\alpha(0)})$$

$$P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)} \times \frac{1}{2^n}$$

$$\sum_{t=1}^{N-1} \left\langle \phi^{\alpha(t)} - \phi^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(t)} \geq 0 \\ = O(\frac{1}{n})$$

但し $\alpha(t) = \alpha$ $\alpha > 0, \alpha \neq 0$.

$$P(t+1) = P(t) - \alpha$$



$$\Lambda = -\Lambda \text{ (H=22)} \quad \phi_x^\alpha = \beta (H_x^\alpha - F_{eq}^\alpha(B)) \quad T = \underline{\underline{\beta \alpha - \frac{1}{2}}}$$

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

状態空間の確率分布

$$\Delta W(t)$$

$t-1 \rightarrow t$ 時間 H の変化の大きさ
 $T = \frac{1}{2} \alpha \ln \left(\frac{T_t}{T_{t-1}} \right) (= ^\circ C)$

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

Kelvin, Fahrenheit (= ^\circ C の関係)

統計熱力学？ 一般の H=22

$$\phi_x^\alpha = H_x^\alpha - F^\alpha$$

$$S(P(t)) - S(P(0)) \geq - \sum_{t=0}^{N-1} \Delta \theta(t) \quad (\Delta \theta(t) = \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)}) \\ = - \sum_{t=0}^{N-1} \Delta \theta(t) + O\left(\frac{1}{N}\right) \quad \text{和交代式}$$

$$\sum_{t=1}^{N-1} \Delta W(t) \geq F^{\alpha(t)} - F^{\alpha(t-1)} \quad \Delta W(t) \\ = F^{\alpha(t)} - F^{\alpha(t-1)} + O\left(\frac{1}{N}\right) \quad = \langle \phi^{\alpha(t)} - \phi^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)}$$

物理的現象

したがって ϕ_x^α は不明。 $\Delta \theta$ と ΔW は測定可能な量である。

<道における記述と時間関数>

§ I-TOE^α 生成

新規な条件 $T_{x \rightarrow y}^{\alpha} > 0 \Leftrightarrow T_{y \rightarrow x}^{\alpha} > 0$

$\begin{cases} \text{Y} \\ \text{Y} \end{cases}$ とされるときには 自然
 (主) 運動量 λ が $x \rightarrow y$ に λ で $y \rightarrow x$ に $-\lambda$ で
 \vec{p}_y が \vec{p}_x に \vec{p}_y で
 $x = (t_1, \dots, t_N; p_1, \dots, p_N) \rightarrow x^* = (t_1, \dots, t_N, -p_1, -p_N)$

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

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

$$e^{\theta_{x \rightarrow y}^{\alpha}} T_{x \rightarrow y}^{\alpha} \text{ たり } \theta_{x \rightarrow y}^{\alpha} \text{ で } x \rightarrow y$$

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

see p2-2

これは $\Delta \hat{z} = \text{dynamics}$

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

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

β

$H_x^{\alpha} \downarrow$

$\xrightarrow{x \rightarrow y} H_y^{\alpha}$

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

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

3 直の遷移確率と状態

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

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

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

直 \hat{x} 全体の
遷移確率生成

$$e^{-\textcircled{H}^\alpha[\hat{x}]} \mathcal{J}^\alpha[\hat{x}] = e^{-\theta_{x(0) \rightarrow x(1)}^{\alpha(0)}} T_{x(0) \rightarrow x(1)}^{\alpha(0)} \cdots e^{-\theta_{x(T-1) \rightarrow x(N)}^{\alpha(T-1)}} T_{x(T-1) \rightarrow x(N)}^{\alpha(T-1)}$$

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

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

$$= \mathcal{J}^{\hat{x}^t}[\hat{x}^t]$$

↑ 3 直の逆・反対

$$T \in \mathbb{C} \quad \hat{x}^t := (x(\frac{N}{N}), x(\frac{N-1}{N}), \dots, x(0)), \quad x^t(t) = x(\frac{N-t}{N})$$

$$\text{逆} \hat{\alpha}^t := (\alpha(\frac{N-1}{N}), \alpha(\frac{N-2}{N}), \dots, \alpha(0)), \quad \alpha^t(t) = \alpha(\frac{N-1-t}{N})$$

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

$$\text{左記} \quad \textcircled{H}^{\hat{x}^t}[\hat{x}^t] = -\textcircled{H}^\alpha[\hat{x}]$$

See p2-22

定常有平衡の時可逆性

$$\text{d-定} \rightarrow \infty \quad \langle e^{-\beta H_x} \rangle_{x \rightarrow y} = e^{-\beta H_y} \langle \gamma \rangle_{y \rightarrow x}$$

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

$$\Theta(x) = \sum_{t=0}^{N-1} \beta(H_{x(t)} - H_{x(t+1)})$$

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

基準の状態

$$e^{-\beta(H_{x(0)} - H_{x(N)})} \langle J(x) \rangle = \langle J(x^+) \rangle$$

$$e^{-\beta H_{x(0)}} \langle J(x) \rangle = e^{-\beta H_{x(N)}} \langle J(x^+) \rangle$$

\Rightarrow detailed balance
条件

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

$x(0)$ の定常 $(F_{x(0)}^{\text{eq}})$

$$P_{x(0)}^{\text{eq}} \langle J(x) \rangle = P_{x(N)}^{\text{eq}} \langle J(x^+) \rangle$$

$F_{x(0)}^{\text{eq}}$ $(F_{x(N)}^{\text{eq}})$

$\therefore F_{x(0)}^{\text{eq}} = F_{x(N)}^{\text{eq}}$

\downarrow
 $F^{\text{eq}}(x)$

$$\sum_x P_{x(0)}^{\text{eq}} \langle J(x) \rangle F^{\text{eq}}(x) = \sum_x P_{x(N)}^{\text{eq}} \langle J(x^+) \rangle F^{\text{eq}}(x)$$

$$= \sum_x P_{x(0)}^{\text{eq}} \langle J(x) \rangle F^{\text{eq}}(x)$$

$$\langle F \rangle_{\text{per}}^{\text{eq}} = \langle F^+ \rangle_{\text{per}}^{\text{eq}}$$

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

\uparrow
↑
 F^t : Forceの時々刻々の転化

$\exists t =$

$$\hat{J}[\hat{x}] = \frac{p_{x(0)}^{eq}}{p_{x(t)}^{eq}} J[\hat{x}^+] = \frac{p_{x(t)}^{eq}}{p_{x(t)}^{eq}} J[\hat{x}^+]$$

$$\sum_{\hat{x}} S_{x(0), \hat{x}} \hat{J}[\hat{x}] F[\hat{x}] = \cancel{\sum_{\hat{x}} S_{x(t), \hat{x}}}$$

$$= \sum_{\hat{x}} p_{x(t)}^{eq} \hat{J}[\hat{x}^+] S_{x(t), \hat{x}} \frac{F[\hat{x}]}{p_{x(t)}^{eq}}$$

$$= \frac{\sum_{\hat{x}} p_{x(t)}^{eq} \hat{J}[\hat{x}^+] S_{x(t), \hat{x}}}{p_x^{eq}} F^t[\hat{x}^+]$$

$$\sum_{\hat{x}} p_{x(t)}^{eq} \hat{J}[\hat{x}^+] S_{x(t), \hat{x}}$$

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow}^{eq} = \langle F^t \rangle_{p_{eq} \rightarrow x}^{eq}$$

Rem. momentum
だけ

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow}^{eq} = \langle F^t \rangle_{p_{eq} \rightarrow x}^{eq}$$

同様に $y \rightarrow x$

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y}^{eq} = \langle F^t \rangle_{y \rightarrow x}^{eq} \quad t.$$

$$\begin{cases} \langle F \rangle_{x \rightarrow y}^{eq} \\ = \langle F^t \rangle_{y \rightarrow x}^{eq} \end{cases}$$

一般の定常状態における Crooks の定理

$\forall \alpha$ 一定 $T_{x \rightarrow y} \cdot \bar{P}$ の存在
 $\cdot T_{x \rightarrow y} > 0 \Leftrightarrow T_{y \leftarrow x} > 0$

の仮定

$$\hat{\Theta}[\vec{x}] := \Theta[\vec{x}] + \log \bar{P}_{\vec{x}(0)} - \log \bar{P}_{\vec{x}^N} \quad \hat{\Theta}[\vec{x}^+] = -\hat{\Theta}[\vec{x}]$$

$$e^{-\hat{\Theta}[\vec{x}]} J[\vec{x}] = J[\vec{x}^+] \quad \begin{array}{l} \bar{P} \text{ が正} \\ \Rightarrow \text{正} \end{array}$$

$$e^{-\hat{\Theta}[\vec{x}]} \frac{\bar{P}_{\vec{x}^N}}{\bar{P}_{\vec{x}(0)}} J[\vec{x}] = \bar{P}_{\vec{x}(0)} J[\vec{x}^+]$$

$$e^{-\hat{\Theta}[\vec{x}]} P[\vec{x}] = P[\vec{x}^+]$$

$$\{ (= 1/2) \text{ とき} \} \quad \langle e^{-\hat{\Theta}} \rangle_{\bar{P}} = 1 \quad \begin{array}{l} X[\text{true}] = 1 \\ X[\text{false}] = 0 \end{array}$$

$$P(\theta) := \sum_{\vec{x}} P[\vec{x}] \chi[\hat{\Theta}[\vec{x}] = \theta]$$

$$\begin{aligned} \sum_{\vec{x}} e^{-\hat{\Theta}[\vec{x}]} P[\vec{x}] \chi[\hat{\Theta}[\vec{x}] = \theta] \\ = \sum_{\vec{x}^+} P[\vec{x}^+] \chi[\hat{\Theta}[\vec{x}^+] = \theta] \end{aligned}$$

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

一般の定常状態における
ヤングの定理

「全エントロピー生成」 \hat{H} の ∇S に 強い。(豊満なときには、それが必ずある)
市川保

① 正か大きいか、 ② 負もある

$$t^c \quad P(\theta) \propto e^{-\alpha(\theta-b)^2} \quad \text{左} \quad 4ab = 1$$

\Downarrow
平衡の定常ダイナミクス

平衡の定常ダイナミクス $\hat{H}[\vec{x}] = 0 \quad \text{for } \forall \vec{x}$

$$\text{より (Euler)} \quad \langle \hat{H} \rangle_{\vec{P} \rightarrow} = 0$$

Rem
逆に $\langle \hat{H} \rangle_{\vec{P} \rightarrow} = 0$ となるのは 平衡定常ダイナミクス
の時
(\leftarrow)

\therefore Jensen

系一般の過程における全エントロピー生成

$$\hat{\alpha}: \text{任意のアダルツル} \quad T_{x \rightarrow y}^{\alpha} > 0 \Leftrightarrow T_{y \rightarrow x}^{\alpha} > 0$$

$$\stackrel{\text{初期分布 } P(0)}{\overset{\hat{\alpha}}{\longrightarrow}} \stackrel{\hat{\alpha}}{\longrightarrow} P(T)$$

のみを仮定。

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

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

系の熱力学的
エネルギー増加
(+ΔE)

系の熱力学的
エネルギー増加
(+ΔE)

全エントロピー生成

物理 = A = ΔH + TΔS

$$\Theta_{x(t) \rightarrow x(t+1)}^{(t+1)} = \beta(t) [H_{x(t)}^{(t+1)} - H_{x(t+1)}^{(t+1)}]$$

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

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

$$\therefore \langle \hat{H}^{\hat{\alpha}} \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\hat{\alpha}} = \sum_{t=0}^{N-1} \beta(t) \Delta Q(t)$$

基本的対称性

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

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

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

普通的な
不思議な等式
 \tilde{H}^x の分布に強い制約

\downarrow Jensen

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

全エントロピー生成の期待値の非負性

(λ -dynamics)

$$\sum_{t=0}^{N-1} \beta(t) S(QH) + S(PH) - S(P(0)) \geq 0$$

Clausius ineq. ($P(0) \neq P(N)$)

また

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

全エントロピー生成
($\lambda = \beta$, Clausius等式の強制)

\leftarrow マクロに存在

「不可逆性」の尺度

P_F と P_R の差異 \leftarrow マクロに存在
「不可逆性」の尺度

Rem. ④は一種の一般化第2法則。前に relative entropy の導入

一般化第2法則との関係?

これは、det. bal. dyn に対する等式

\leftarrow eq. の定義

(2)の「一般化第2法則」に
即する一般化第2法則

前のやつの方がいい。MLで

Part 3 等温平衡環境下での操作.

§ 設定

$$\beta \boxed{?} \rightarrow \alpha\text{-定数} \quad (13) \quad A = -E$$

$$\beta\text{-定のとき} \quad \boxed{?} \rightarrow \begin{array}{l} \text{113/135} \\ \text{110/144} \end{array} \text{-を制御} \quad \text{結果} = H^{\alpha(t)}$$

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

$$e^{-\beta H_x^\alpha} T_{x \rightarrow y}^\alpha = e^{-\beta H_y^\alpha} T_{y \rightarrow x}^\alpha \quad \boxed{\text{平衡条件}} \quad \text{see p 2-2}$$

$$\therefore \theta_{x \rightarrow y}^\alpha = \beta (H_x^\alpha - H_y^\alpha) \quad \boxed{= D/E}$$

§ no pumping theorem / Rahav, Horowitz, Jarzynski
Chernyak, Sinaitsyn,
Maes, Netočný, Thomas

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

$$\text{確率の三元ルール} \quad J_{x \rightarrow y}^P(t) = P_x(t) T_{x \rightarrow y}^{\alpha(t)} - P_y(t) T_{y \rightarrow x}^{\alpha(t)}$$

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

$\alpha(t)$ をうまく工夫 (長期的には一定とする)

ときとち
 $x, y \in \mathbb{N}^2$ $\bar{J}_{x \rightarrow y} \neq 0$ と できるか?

しかし
feed back なし

うまく工夫する stochastic pump.

→ うまく工夫はある。

(生物の輸送)

・上人下の範囲の $|L-L'|=2/12$ no go theorem で \bar{L} .

$T_{x \rightarrow y}^0$ ある $\lambda = \text{系のせんかく}$
det. bal.

$$\frac{e^{-\beta H_x^0}}{Z}$$

~~λ~~
~~λ-λ'-分~~

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

$C(H)$ せんかくを \bar{L} で表す α を うなづく

例. $T_{x \rightarrow y}^{d(x,y)} = C(x,y) e^{\beta H_x^\alpha}$

\downarrow H_x^α のみを (131131) に \bar{L}

各の深さをうまく制御
三元数を ~~どうぞ~~ はどうぞ? \rightarrow タグ と 定義

定理 极限 $q_x = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{t=0}^{N-1} P_x(H) \lambda_x^{d(t)}$ λ が存在する

(=人間の $\exists x \neq y \models \bar{L}$) $\bar{J}_{x,y} = 0$

三元数で $\bar{L}(x,y) = \bar{C}(x,y)$
どうも かうる ひん ひん



$\frac{1}{\theta} \bar{E}$

$$\bar{J}_{x \rightarrow y}(t) = P_x(t) \lambda_x^{\alpha(t)} T_{x \rightarrow y}^o - P_y(t) \lambda_y^{\alpha(t)} T_{y \rightarrow x}^o$$

$$\bar{J}_{x \rightarrow y} = q_x T_{x \rightarrow y}^o - q_y T_{y \rightarrow x}^o \quad \phi$$

$$\exists t = P_x(t) - P_x(0) = - \sum_{t=0}^{N-1} \sum_{y(\neq x)} \bar{J}_{x \rightarrow y}^o(t) \quad \text{anticast}$$

$$\sum_{y(\neq x)} \bar{J}_{x \rightarrow y} = 0 \quad \textcircled{2}$$

$$\textcircled{1}, \textcircled{2} \quad q_x \left(\sum_{y(\neq x)} T_{x \rightarrow y}^o \right) - \sum_{y(\neq x)} q_y T_{y \rightarrow x}^o = 0$$

$$\Leftrightarrow 1 - T_{x \rightarrow x}^o$$

$$q_x = \sum_y q_y T_{y \rightarrow x}^o \Leftrightarrow T^o \rho = \rho$$

T^o の固有値 1 の固有ベクトル

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

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

§ Jarzynski 等式

$$\beta: \text{一定} \quad \hat{\alpha} = (\alpha^{(0)}, \dots, \alpha^{(N-1)})$$

α

α'

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

以下は $x(t)$ が一定で
 $H^{\alpha(t-1)} \rightarrow H^{\alpha(t)}$ とす
 るときの式を示す
 !!
 ただし $t=0$ の場合

$$W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] \quad \text{道数 } t = 1/2$$

外れ値を除く

基本的な関係

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

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

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

$$\overline{P}_{x(0)}^{\alpha, \alpha'} = \overline{P}_{x(0)}^{\alpha'}$$

$$\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}} \rangle_{\overline{P}_{x(0)}^{\alpha, \alpha'}} = e^{\beta(F_{eq}^{\alpha}(\beta) - F_{eq}^{\alpha'}(\beta))}$$

$$\text{or } \langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}} + \beta(F^{\alpha'} - F^{\alpha})} \rangle = 1$$

Jarzynski eq:

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

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

(NL, J-等式の等式)

- 仕事 W^α の有効性 (= 0/2, 1/2, 2/2) exact か?
- 何が protocol か? その C-J-T は A-B-C-Z か?
- 何が β free energy $F_{eq}^{\alpha'}(\beta)$ か?

この結果は A-B-C-Z か?

応用?

C-J-T
A-B-C-Z

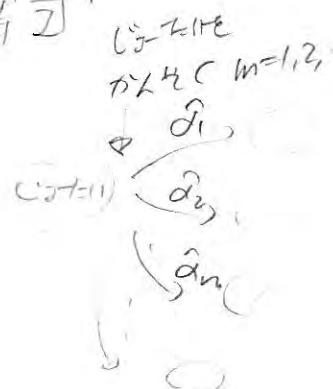
$e^{-\beta W}$ の A-B-C-Z

T=1/2

no free lunch

§ Jarzynski - Sagawa-Ueda

二つめの \hat{Z} の $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots$
 $\hat{\alpha}_1 = \frac{\partial \hat{Z}}{\partial \beta}$



結果は元に戻る。
 機構であります。

feedback

一見すると 第2法則が破られる



\rightarrow 1. 逆過程を取る

$C=C$ が取り出され $W < 0$

$$W \geq F - F = 0 \quad \text{最小} C = ?$$

「 \hat{Z} 」 眼界によって生じる系と周囲との相互作用量 \rightarrow \hat{F} と C

等式、と不等式

$$\textcircled{1} 10^5 \times 4 - \text{初期値} \quad \text{初期分布} \quad P_{x(0)}^{\text{eq}} = \frac{Q^{\beta F_x(0)}}{Z^0}$$

$$\textcircled{2} 10^5 \times 4 - \text{初期値} \quad \text{から } m = 1, \dots, M$$

$$P(x(0) \rightarrow m) \quad \begin{matrix} x(T) = T \\ (m \in 2 \text{ から } 4) \end{matrix}$$

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

$$P(x(0) \rightarrow m) > 0 \quad \text{for } x, m \quad \leftarrow \text{確実な値} \rightarrow$$

$$\textcircled{3} \quad \text{d}_m \text{ を行う} \quad x_m(T) = d'_m$$

分子の $m \rightarrow 112$

$P_0(x(0))$

$$e^{-\beta W^{\hat{d}_m}[\chi]} \frac{e^{-\beta H_{x(0)}^{\alpha}}}{Z^{\alpha}} J^{\hat{d}_m}[\chi] \frac{Z^{\alpha}}{Z^{\hat{d}_m}} = \frac{e^{-\beta H_{x(0)}^{\hat{d}_m'}}}{Z^{\hat{d}_m'}} J^{\hat{d}_m}[\chi]$$

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

上式の右辺 = P_m で $\forall \chi, m$

$$T_{0,0} = \sum_m P_m \sum_x \frac{e^{-\beta H_{x(0)}^{\alpha}}}{Z^{\alpha}} = \sum_m P_m = 1$$

$$\text{左辺} = \sum_m \sum_x e^{-\beta W^{\hat{d}_m}[\chi]} \frac{Z^{\alpha}}{Z^{\hat{d}_m}} \frac{P_m}{P(x(0) \rightarrow m)} \times P_0(x(0)) P(x(0) \rightarrow m)_x$$

$$J^{\hat{d}_m}[\chi]$$

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

$$I_{x(0), m} := \log \frac{P(x(0) \rightarrow m)}{P_m} \quad \text{と定義}$$

$$\left\langle e^{-\beta W^{\hat{d}_m}} + \beta (F_{eq}^{\hat{d}_m} - F_{eq}^{\alpha}) - I_{x(0), m} \right\rangle = 1$$

J-S-U_{eq.}

分子の $m \rightarrow 112$ の場合

(1) \rightarrow

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

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

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

相対互換率

(1) もの \rightarrow Jensen 不等式

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

正.

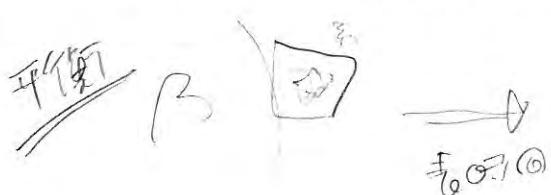
~~2等分の物理的意味~~~~(絶対的確率)~~

REM. これは, $P(x \rightarrow m) \geq 0$ であるから

$$= \varepsilon \quad \varepsilon \log \varepsilon > 0$$

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

非平衡状態と NESS

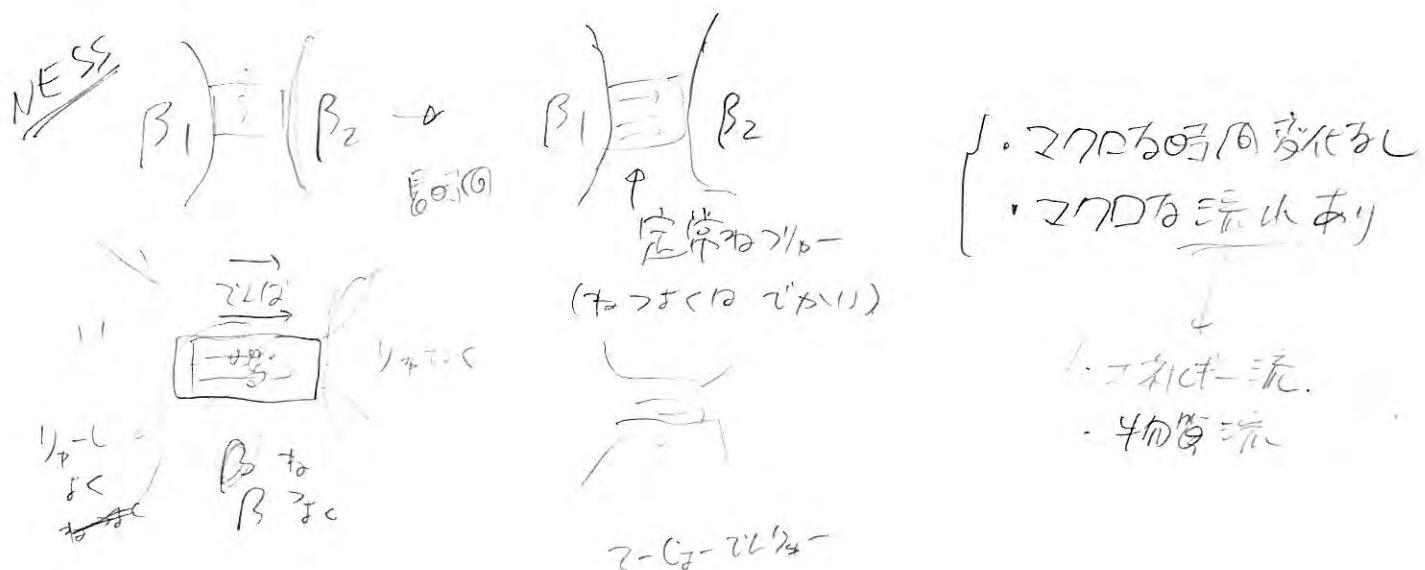


$\beta_1 \xrightarrow{\text{遷移}} \beta_2$

1. $\beta_1 = \beta_2$ (t=0)

2. $\beta_1 \neq \beta_2$ (t > 0)

• β_1 が時間で変化する
• β_1 を三元からし



NESS: もともと平衡に近く、非平衡

どちらかの「統計力学」がある日??

$$\frac{e^{-\beta H_{int}}}{Z} \rightarrow \text{統計力学} \quad \frac{e^{-\beta H_{int} + \beta h M}}{Z'}$$

$$\bar{P}_x = \frac{e^{\beta H_x - \epsilon \varphi_x}}{Z'} \quad \text{2.7.17} \quad \text{統計力学}$$

NESS と エントロピー生成

熱力学的
平衡

熱力学的
平衡



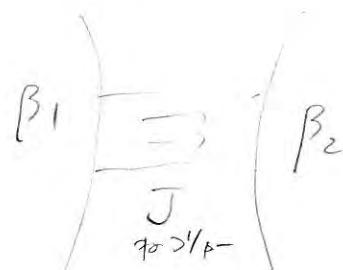
$\Delta Q = 0$ を発生。

$$(W = 0) \downarrow$$

熱力学的
平衡

$$I = hot - cold \quad I = \beta W \quad P_{\text{constant}}$$

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



$\Delta Q \neq 0$

$$\Delta Q = J \Delta t \neq 0 \quad (\Delta S \neq 0)$$

$I = hot - cold$

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

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

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

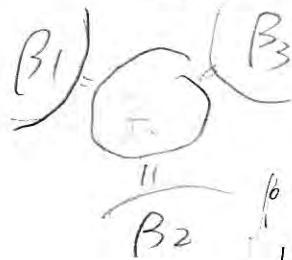
$$\text{非平衡度 } \epsilon \rightarrow \text{熱力学的平衡} \rightarrow \propto (\beta_2 - \beta_1)$$

ϵ が小さくなる → 热力学的平衡に近づく $\propto \epsilon^2$

§ 定式化

transition prob. $T_{x \rightarrow y}$ の表記

熱伝導系



物質の状態 $x, y, \dots \in S$

エネルギー H_x

平衡状態 $(p_1^2 \dots p_n^2)$ を自然な形で得る

非平衡の状態を表現する

複数の熱浴と接触

各の遷移 $x \rightarrow y$, $y \rightarrow x$

は 1個の熱浴との相互作用で生じる

熱浴 α に由来する
 $\beta = -\frac{1}{kT} \ln \alpha$

$x \leftrightarrow y : \beta_i$ が生じる

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

$\beta_i = \frac{1}{kT} \ln \alpha_i$

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

β : 照温度 $\beta = \frac{\beta_1 + \beta_2}{2}$

$\psi_{x \rightarrow y}$

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

$\psi_{x \rightarrow y}$ は 2 種類の熱浴によるもの

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

ΔQ_1

$$x \rightarrow y \quad T = \frac{\beta_1 + \beta_2}{2} \quad \psi_{x \rightarrow y} = -\Delta \beta (H_x - H_y)$$

$$z \rightarrow x \quad \psi_{x \rightarrow y} = \Delta \beta (H_x - H_y) \quad \Delta Q_2$$



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

1 → 2 の熱流
半径から出る

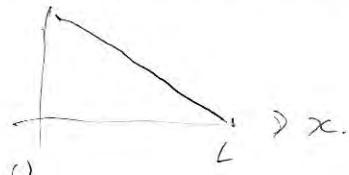
非平衡状態熱力学

外力のある系

1粒子の b.m. $f \rightarrow$ 外力

= 外力の効果

Thermodynamics



<) 热力学境界条件

BUT 热力学的 = $V_x = -fx$ を 2 つ 加えると

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

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
x → y の遷移に伴う
f 方向の流れ

$$\text{つまり } \psi = \beta f J_{\text{particles}} \quad \left(\text{右側の数値は } \frac{\text{秒}}{\text{mole}} \right)$$

(単位 cmあたりの
粒子の移動距離
 $\sum \psi_i \times \Delta x_i$)

$$(\beta f)$$

$$f_{\mu_i} = \text{ok}$$

$$H_{\mu_i}$$

- 特徴 1 =

- $T_{x \rightarrow y}$ は一意な \bar{P} の存在の条件を定義
 - $T_{x \rightarrow y} > 0 \Leftrightarrow T_{y \rightarrow x} > 0$
 - $O_{x \rightarrow y} = \beta(H_x - H_y) + \psi_{x \rightarrow y}$
- β : 組合せ数, H_x : エネルギー
 $\psi_{x \rightarrow y} = -\psi_{y \rightarrow x}$. は向かの 流れ に相当.
- $\psi_{x \rightarrow y} = O(\epsilon)$ ϵ : 非平衡度
平衡状態の確率と非平衡状態の確率の比 $\propto \beta, f$

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を含む)

(c.f. det. bal. dynamics ?)

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

と並んで、ついで!!

→ 具体的な問題で \bar{P} を計算する方法

→ \bar{P} を普遍的に特徴づける原理を求める

Rem., Part 2 の特徴を記す

半分 = Crooks fluct. th.

§ 対称性と McLennan-Zubarev表現

$$\hat{x} = (x(0), x(1), \dots, x(N))$$

パラメータ一定のときの表現

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

時間反転対称性

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

$$e^{-\textcircled{(H)}[\hat{x}]} J[\hat{x}] = J[\hat{x}^+]$$

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

$\rightarrow (P(0) = P_{\text{eq}} \text{ と } \text{TE となる } \Psi \text{ は } \text{Hilbert 空間の定理})$
 が、なぜか？ $e^{-\Psi[\hat{x}^+]} \text{ なぜか？}$

$$\sum_{\hat{x}} \frac{e^{-\beta H_{x(0)}}}{Z} J[\hat{x}] S_{x(N), x} = \sum_{\hat{x}} \underbrace{S_{x^+(0), x}}_{\sim} \frac{e^{-\beta H_{x^+(0)}}}{Z} J[\hat{x}^+]$$

~~$P_x(N)$~~ $P_x(N) = \bar{P}_x \text{ (if } N \text{ が大さなとき)}$

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

NESSO
exact で
現れる

but そのままだけでは使えない

McLennan-Zubarev表現

$$\boxed{\bar{P}_x = \frac{1}{Z} \langle e^{-\textcircled{(H)}} \rangle_{x \rightarrow}}$$

正規化

線形応答

cumulant 展開

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

$$\bar{\Psi} = O(\varepsilon) \quad (\varepsilon \gg T)$$

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

したがって $\langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow}$ は N の初期値で決定されるべきではない?
 また \bar{P}_x は N の初期値で決定されるべきではない?

おうとう

$\log \bar{P}_x$ は ε について N まで展開可能。(証明可。PF matrix の max.evr の ev)

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

\downarrow \uparrow \downarrow \uparrow \downarrow \uparrow \downarrow

ε までの T は N まである

上の形の通りでいかに

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

初期状態 $x_0 = \text{初期値}$,

N は ∞ である transient な部分

$\langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow}$ が $O(\varepsilon)$ を

満たすことを示す (証)

$\varepsilon \varphi_x^{(1)}$ が得られる。

高次の項は ε で N に比例する ε^2 の部分

$$J[\hat{x}] \longrightarrow J^{eq}[\hat{x}]$$

$\varepsilon = 0 \text{ と } \varepsilon$
 $1 - \frac{\varepsilon}{\varepsilon}$

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

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

$$= \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{eq} + O(\varepsilon^2)$$

N
∴ $\langle \Psi \rangle_{per \rightarrow}^{eq} = 0$

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

統形応答の
NESSのための分布の表現

Σ八は非零=の補正を

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

$$= 1 - \langle \Psi \rangle_{per \rightarrow}^{eq} + O(\varepsilon^2)$$

"0"

• eq. dyn. の 特徴性より $\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{eq} = \langle \Psi \rangle_{per \rightarrow x}^{eq}$

$$\langle F \rangle_{per \rightarrow x}^{eq} = \frac{\sum_{\hat{x}} F[\hat{x}] P_{x(0)}^{eq} J^{eq}[\hat{x}] \delta_{x(0), x}}{\sum_{\hat{x}} \cancel{1}} \quad | \approx P_x^{eq}$$

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

期待値の評価は便利 f は $\bar{\Psi}$ の ~~等価~~ 特性 f_x

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

$$= \sum_x f_x \langle \bar{\Psi} \rangle_{P_{\text{eq}} \rightarrow x}^{\text{eq}} P_x^{\text{eq}}$$

$$= \sum_x f_x \frac{\sum_{\hat{x}} \bar{\Psi}[\hat{x}] P_{x(0)}^{\text{eq}} J[\hat{x}] \delta_{x(1), \hat{x}}}{P_x^{\text{eq}}} P_x^{\text{eq}}$$

$$= \sum_{\hat{x}} \bar{\Psi}[\hat{x}] f_{x(1)} P_{x(0)}^{\text{eq}} J^{\text{eq}}[\hat{x}]$$

$$= \langle \bar{\Psi} f(1) \rangle_{P_{\text{eq}} \rightarrow \cdot}^{\text{eq}}$$

ただし

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

直角座標

$$\langle f \rangle_{\bar{P}} = \langle f \rangle_{P_{\text{eq}}} + \langle \bar{\Psi} f(N) \rangle_{P_{\text{eq}} \rightarrow \cdot}^{\text{eq}} + O(\epsilon^2)$$

期待値に次の級形応答式!!

時刻 t の Ψ

$$\Psi(t)[x] := \underbrace{\psi}_{t \rightarrow t+1} \Big|_{x(t) \rightarrow x(t+1)}$$

直後の値 (たとえや)

$$\bar{\Psi}[x] = \sum_{t=0}^{N-1} \Psi(t)[x]$$

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

- ・時刻 t での直進性より $\langle \Psi(t)f(s) \rangle^{eq} \approx \delta_{ts}$
- ・また $\langle \Psi(t) \rangle^{eq} = 0$ たり $\lim_{|t-s| \rightarrow \infty} \langle \Psi(t)f(s) \rangle^{eq} = \langle \Psi(t) \rangle^{eq} \langle f(s) \rangle^{eq} = 0$

(定常的な Markov chain では)

$$\langle f(t) g(s) \rangle_{\bar{P}} \xrightarrow[t-s \rightarrow \infty]{} \langle f \rangle_{\bar{P}} \langle g \rangle_{\bar{P}}$$

よって $\langle \dots \rangle^{eq}$ を用いる場合の範囲を広げ

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

本書のそれ

(和の収束も証明可)

 Ψ のような「元の」 \rightarrow の物理量の初期値は \rightarrow

$$\text{一般に } g_{x \rightarrow y}, \quad g_{x \rightarrow y} = -g_{y \rightarrow x} \quad \leftarrow x \neq y = \text{は}$$

 $x \rightarrow$ の x は \rightarrow の「元の」 g は \rightarrow の物理量

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

free \tilde{g} と ψ 上の公式をつまら

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

$$(t \leq 0 \quad \tilde{g}(0) = \sum_{y \in S} T_{x(0) \rightarrow y} g_{x(0) \rightarrow y})$$

$$\cdot \varepsilon = \tilde{g}(0) = \sum_{y \in S} T_{x(0) \rightarrow y}^{eq} g_{x(0) \rightarrow y} + O(\varepsilon) O(g) \text{ より}$$

$$\langle \psi(t) \tilde{g}(0) \rangle^{eq} = \langle \psi(t) g(0) \rangle^{eq} + O(\varepsilon^2) O(g)$$

$$(t \leq 0 \quad g(t)[x] := g_{x(t) \rightarrow x(t+1)})$$

$$\cdot \text{また } \langle \tilde{g} \rangle_{P^{eq}} = \sum_{x,y \in S} \frac{e^{-\beta H_x}}{Z} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \quad \text{--- } \odot$$

$$\psi_{x \rightarrow y} \text{ の定義より } e^{-\beta H_x} T_{x \rightarrow y} = e^{-\beta H_y - \psi_{y \rightarrow x}} T_{y \rightarrow x}.$$

$$\begin{aligned} \langle \tilde{g} \rangle_{P^{eq}} &= + \sum_{x,y \in S} \frac{e^{-\beta H_y - \psi_{y \rightarrow x}}}{Z} T_{y \rightarrow x} g_{x \rightarrow y} = -g_{y \rightarrow x} \\ &\stackrel{x \leftrightarrow y}{=} - \sum_{x,y \in S} \frac{e^{-\beta H_x} e^{-\psi_{x \rightarrow y}}}{Z} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \quad \text{--- } \odot \end{aligned}$$

$\odot + \odot / 2$ より

$$\begin{aligned} \langle \tilde{g} \rangle_{P^{eq}} &= \frac{1}{2} \sum_{x,y \in S} \frac{e^{-\beta H_x}}{Z} T_{x \rightarrow y} \psi_{x \rightarrow y} + O(\varepsilon^2) O(g) \\ &= \frac{1}{2} \langle \tilde{g}_4 \rangle_{P^{eq}} + O(\varepsilon^2) O(g) \end{aligned}$$

$$(t \leq 0 \quad (\tilde{g}_4)_x := \sum_{y \in S} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \psi_{x \rightarrow y})$$

path o = $\gamma(t)$ "onita"

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

以上より (1) は

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

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

(6) 反転に対する性質

Rem. 1 平衡状態の運動 Ising $H = -\sum_{ij} \delta_i \delta_j - \varepsilon \sum_i \delta_i u$

$$\left\{ \langle A \rangle_\varepsilon = \langle A \rangle_0 + \beta \varepsilon \langle A \sum_i \delta_i \rangle_0 + O(\varepsilon^2) \right.$$

$$\langle \delta_i \rangle_\varepsilon = \beta \varepsilon \sum_i \langle \delta_i \delta_i \rangle_0 + O(\varepsilon^2)$$

さもゆえ $i=2, 12, \dots$

$T=T_c$ $\langle \Psi(t) F(t) \rangle_{\text{per}}^{\text{eq}}$ は 平衡状態の
時(6)不動点

* (6) は $\lambda_1 > \lambda_2 > \lambda_3$

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

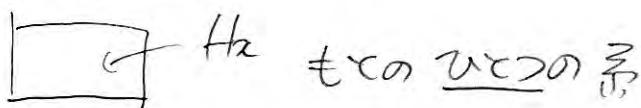
$$\bar{p}_x = \frac{1}{Z} \exp \left[-\beta H_x + \langle \bar{\Psi} \rangle_{\text{per} \rightarrow x}^{\text{eq}} + O(\varepsilon^2) \right]$$

2, 2

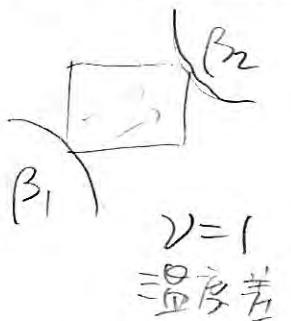
$$\langle f \rangle_{\bar{P}} = \langle f \rangle_{\text{per}} + \sum_{T=0}^{T-1} \langle \langle \Psi(T) f(T) \rangle_{\text{per}}^{\text{eq}} + O(\varepsilon^2)$$

□□□

Onsagerの相反対称性

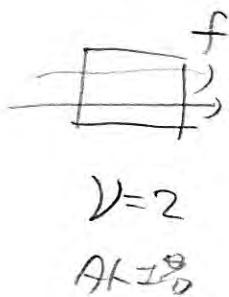


非平衡の三元山をつくる複数のやり方 $\nu=1, 2, \dots$



$\nu=1$

温度差



$\nu=2$

Axial



$\nu=3$

斜めの温度差

.....

$J_{x \rightarrow y}^{(\nu)}$: ν 番目のやり方に併する三元山

全体でのエントロピー生成の非平衡二二部

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

ϵ_{ν} は「非平衡の力」のつま

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

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

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

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

並進対称性

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

Onsagerの相反対称性

(reciprocal relation)

$\beta + \beta$

$\beta - \Delta\beta$

まくさをかけたときの半径の差

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

$f \beta$

β

ALTをかけたときの半径の差

β

OK!!

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

まくさをかけたときの半径の差

スケルトン

Thomson

c.f. $A = -\frac{1}{2} \pi r^2$

Marmelund

まくさをかけたときの半径の差

一般に何の関係式か?

But what is the relation?

Komatsu-Nakagawa rep.

線形応答より正確なNESSの分布の表示?

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

- 使える気が(3)

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

$$O(\varepsilon) \quad \bar{x} = \bar{x}(z) \quad + O(\varepsilon^2) \quad T = \frac{1}{N} \quad + O(\varepsilon^2) \quad \bar{P}_x = \frac{1}{Z}$$

$$O(\varepsilon^2) \quad \bar{x} = \bar{x}(z) \quad + O(\varepsilon^2) \quad T = \frac{1}{N} \quad + O(\varepsilon^2) \quad \bar{P}_x = \frac{1}{Z}$$

$$O(\varepsilon^2) \quad T = \frac{1}{N} \quad + O(\varepsilon^2) \quad \bar{P}_x = \frac{1}{Z} \quad ?$$

$x_{(0)} = \bar{x}_{(0)}$ 約束

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

→ 実行 (t = 0)

$$e^{-\beta H_{x(0)} - \bar{\Psi}[\bar{x}]/2} J[\bar{x}] = e^{-\beta H_{\bar{x}(0)} - \bar{\Psi}[\bar{x}]/2} J[\bar{x}]$$

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y} = \frac{\sum_x \delta_{x(0), x} J[\bar{x}] \delta_{x(0), y} F[\bar{x}]}{\sum_x \delta_{x(0), x} J[\bar{x}] \delta_{x(0), y}} \quad \begin{matrix} N \\ \downarrow \\ P_y(N) = \bar{P}_y \end{matrix}$$

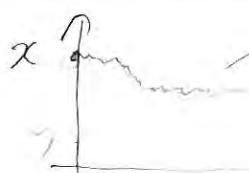
$$\delta_{x(0), x} \delta_{x(0), y} = \delta_{x(0), y} \delta_{x(0), x} \quad \text{Euler's identity}$$

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

M- \bar{x} の表示

C. 06. 12. 11 - e 27 = 07'9

\bar{P}



Ch. 21 Dec 3 2013

$\rightarrow \text{d}$

20 N

$$\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y}^{20N} = A \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow y}^{20N}$$

$x, y \in \mathbb{R}^2$

$\times 2^2 = 3733$ splitting lemma
(320) 4-17

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

for $x, y \in \mathbb{R}$

$$\frac{1}{\bar{P}_x} e^{-\beta H_x} \frac{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow}}{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}} \text{ for } x \in \mathbb{R} := e^{-\beta F_K}$$

$(\frac{\Phi = 0}{n} = 0)$

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

NESSE
THREE CIRCLE THEOREM.

cumulant $\langle \Phi \rangle$

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

Φ^2 later $O(\epsilon^2)$

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

$$-\bar{P} \quad \langle \Phi^2 \rangle_{x \rightarrow}^{eq} = \langle \Phi^2 \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}^{eq}$$

\therefore

$O(\epsilon^3)!!$

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

Komatsu-Nakagawa representation

- $\bar{\Psi}$ の 1-R. オリで 合成の K, $O(\varepsilon^2)$ まで 正確!
- $\bar{\Psi}$ は 比例する成分は $\langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow}$ と $\langle \bar{\Psi} \rangle_{\bar{\Psi} \rightarrow x}$ で まとまっている!!
 - 2-共一 部分 BKT! =
- ただし 実際の計算に 使う までは どうぞ!!

$$\langle \dots \rangle_{x \rightarrow} \cancel{+} \langle \dots \rangle_{\bar{\Psi} \rightarrow x} \text{ は } \text{Kの } \text{UN} - \text{C-A} \\ \text{ため } \langle \dots \rangle_{\bar{\Psi} \rightarrow x} = \frac{\sum \bar{P}_{x \rightarrow} S(z) \dots}{\bar{P}_x} \quad \text{OK!}$$

- 理論的考察の出発点 (25), $z \in (3/16, 3/4(1))$

$F \in I = \{D \in \mathbb{R}^n \mid \text{正定}\}$.

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

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

!!
O.

$$\beta (\langle H \rangle_{\bar{\Psi}} - F_{kn}) = S(\bar{P}) + O(\varepsilon^3)$$

S_{kn}

Shannon

$$\bar{\Psi}[x] = \Theta[x] - \beta H_{x(0)} + \beta H_{x(T)}$$

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

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

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

$$\underbrace{\bar{P}_x = \exp \left[-S_{KN} - \frac{1}{2} \{ \langle \Theta \rangle_{x \rightarrow} - \langle \Theta \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} \} + O(\varepsilon^3) \right]}_{\begin{array}{l} KN \text{ rep.} \\ S(\bar{P}) (= CT \pm 1) \end{array}}$$

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

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

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

絶対応答

REM ~~モード~~ momentum の値を取る

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

n.s. 1/2 J.

$$\text{II (2)} \quad S_{KN} = S(\bar{P}) + O(\varepsilon^2)$$

j, J III = どうぞ!!

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

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

Shannon
世界一
早い!!

splitting lemma の証明

$$\tilde{T}_{vu} := T_{vu} e^{-\frac{\Psi(v)}{2}}$$

$$\sum_x \delta_{x(v), x} e^{-\frac{\Psi(x)}{2}} \vec{S}[x] S_{x(u), v} = \vec{S}_v \tilde{T}^T \vec{S}_u$$

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

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

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

$$\|\tilde{T}^t\| \leq \lambda^t \|\vec{\eta} \vec{\zeta}\| \stackrel{\text{projection}}{\leq} \lambda^t e^{-\alpha t}$$

↓

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

$$\left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow y} \simeq \frac{\vec{S}_y^T (\lambda^t \vec{\eta} \vec{\zeta}) \vec{S}_x}{\bar{P}_y} = \lambda^{\frac{t}{2}} \frac{\eta_y \zeta_x}{\bar{P}_y}$$

$$\left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow y}^{\frac{t}{2}} = \vec{1}(\tilde{T})^{\frac{t}{2}} \vec{S}_x \simeq \lambda^{\frac{t}{2}} \vec{1}^T \vec{\eta} \vec{\zeta} \vec{S}_x = \lambda^{\frac{t}{2}} \zeta_x$$

$$\left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{\bar{P} \rightarrow y}^{\frac{t}{2}} = \frac{\vec{S}_y (\tilde{T})^{\frac{t}{2}} \bar{P}}{\bar{P}_y} \simeq \frac{\lambda^{\frac{t}{2}} \vec{S}_y^T \vec{\eta} \vec{\zeta} \bar{P}}{\bar{P}_y} = \lambda^{\frac{t}{2}} \frac{\eta_y (\vec{\zeta} \bar{P})}{\bar{P}_y}$$

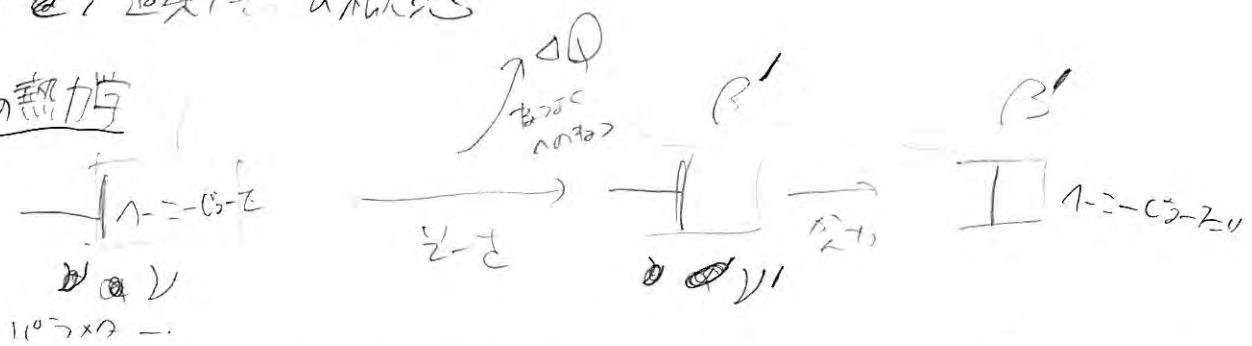
$$\left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow y}^{\frac{t}{2}} \simeq \frac{1}{\vec{\zeta} \bar{P}} \left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{\frac{t}{2}} \left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{\bar{P} \rightarrow y}^{\frac{t}{2}}$$

Part 5 非平衡環境下での操作

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

運動方程、運動方程の概念

平衡の熱力学



$B = B' - \Delta B$, $V = V' + \Delta V$ の $\Delta S = \Delta Q/T$

$\rightarrow B = B' + \Delta B$.

or

Clausius rel.

$$S_{\text{eq}}(B', V') - S_{\text{eq}}(B, V) = \cancel{\Delta S} - \beta \Delta Q + O(\delta^2)$$

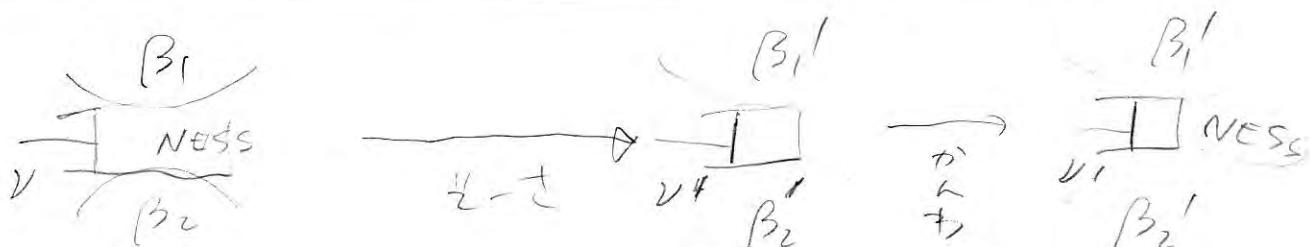
$$\cancel{\Delta S} \quad \delta = \max(B' - B, V' - V)$$

これは他の熱力学的法則

$$\Delta S = \frac{\partial S}{\partial T} dT + \frac{\partial S}{\partial P} dP$$

非平衡定常系の熱力学(?)

$$S = \cancel{S_{\text{eq}}} [S_{\text{Preq}}]$$



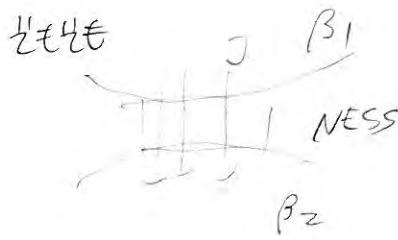
ここに何らかのランダムな操作がある?

もしもCCで

- ここで有用な操作との関係
- ここで足がかりは NESS の統計力学的?

定常流による問題

$\Lambda = -\alpha$ の場合の ΔQ_1 は相当するものは?



すなはち定常流では、

$(\beta_2 - \beta_1) J$ の意味

は J のインテーク
増加 (つりげ)

(cf. $\Lambda = -2$ は $\beta \Delta Q$ が β の
インテークの全増加量)

以下のように ΔQ は β (6) と β に 差異 (Landauer) $\rightarrow \gamma = \alpha$??

過剰熱 ~~過剰熱~~ Oono-Paniconi 98

$J_k(t)$: $x \rightarrow k$ までの時間 t の熱 γ_k (heat flux)

$$\Delta Q_{k,h}^{ex} = \int_{t_0}^{\infty} dt [J_k(t) - J_k^{ss}(\beta'_1, \beta'_2, v')]$$

よし - 相反 = $(\beta_1(t), \beta_2(t), v(t))$

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

10^3 x 10^-2 \rightarrow 10^-2 - 10^-3

extended Clausius relation

Ruelle, K-N-S-T

$$S(\beta'_1, \beta'_2, \nu') - S(\beta_1, \beta_2, \nu) = -\sum_k \beta_{k2} \Delta Q_k^{\text{ex}} + O(\epsilon^2 \delta) + O(\delta^2)$$

$$\exists T \quad S(\beta, \beta, \nu) = S(\beta, \nu)$$

↓
excess entropy production
in the baths.

Clausius rel. のもうがち拡張.

ΔQ を自然 = $C_V = L E^\circ$ 量 ΔQ^{ex} = 余分な Q .

EE し T_0 に $O(\epsilon^2 \delta)$ という余分な ゴサ.

二つ目一般に日本語訳

Part 5 の記述

$$\nu: \text{状態} = P \times \underbrace{\text{の} \text{状態}}_{\text{の} \text{状態}} \quad H_x$$

$$\alpha: \text{状態} = P \times \underbrace{\text{の} \text{状態}}_{\text{の} \text{状態}} \quad \alpha = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n; \nu)$$

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

外力

$$\hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(N)) \quad \text{状態}$$

$$(\alpha) = (\alpha, \alpha, \dots, \alpha) \quad \text{一定の} \quad \text{状態}$$

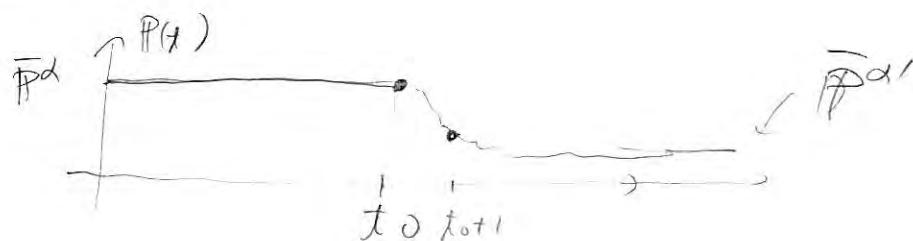
$$\langle \dots \rangle_{\hat{\alpha}(0)}^{\hat{\alpha}} \rightarrow \text{が} \rightarrow \text{が} \rightarrow \langle \dots \rangle^2 \quad \# 382$$

§ 手書き Clausius 係数の導出

$$\text{確率} \alpha = (\alpha(0), \dots, \alpha(T))$$

確率 α の定義 $\alpha(t) = \begin{cases} \alpha, & t < t_0 \\ \alpha', & t \geq t_0 \end{cases}$ $\alpha - \alpha' = O(\delta)$

$$\text{初期分布} P(0) = \bar{P}^\alpha$$



$$\text{Part 2} \quad \Phi_x^\alpha = -\log \bar{P}_x^\alpha$$

$$\left\langle \Phi^{\alpha(t)} \right\rangle_{P(t+1)} - \left\langle \Phi^{\alpha(t)} \right\rangle_{P(t)} \leq S(P(t+1)) - S(P(t)) \\ = S(P(t+1)) - S(P(t)) + O(\delta^2)$$

$$t = t_0$$

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

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

$$\therefore t > t_0$$

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

$$t + 1 \geq t$$

$$\left\langle \Phi^{\alpha'} \right\rangle_{\bar{P}^{\alpha'}} - \left\langle \Phi^{\alpha'} \right\rangle_{\bar{P}^\alpha} \leq S(\bar{P}^{\alpha'}) - S(\bar{P}^\alpha) \\ = S(\bar{P}^{\alpha'}) - S(\bar{P}^\alpha) + O(\delta^2)$$

const protocol

$$\text{統形応答} \quad \bar{P}_x^\alpha = \exp \left[-S^\alpha - \langle (\mathbb{H})^{(\alpha)} \rangle_{x \rightarrow} + O(\varepsilon^2) \right]$$

$$\therefore \phi_\alpha = S^\alpha + \langle (\mathbb{H})^{(\alpha)} \rangle_{x \rightarrow} + O(\varepsilon^2)$$

$$\langle \phi^{(\alpha')} \rangle_{\bar{P}^{(\alpha')}} - \langle \phi^{(\alpha)} \rangle_{\bar{P}^{(\alpha)}} = \sum_x \left(\bar{P}_x^{(\alpha')} \langle (\mathbb{H})^{(\alpha')} \rangle_{x \rightarrow} - \bar{P}_x^{(\alpha)} \langle (\mathbb{H})^{(\alpha')} \rangle_{x \rightarrow} \right) + O(\varepsilon^2 \delta)$$

$$= \langle (\mathbb{H})^{(\alpha')} \rangle_{\bar{P}^{(\alpha')} \rightarrow} - \langle (\mathbb{H})^{(\alpha')} \rangle_{\bar{P}^{(\alpha)} \rightarrow} + O(\varepsilon^2 \delta)$$

初期分布が既知
なら $\bar{P}^{(\alpha)}$

$$= - \langle (\mathbb{H}_{ex}^\alpha) \rangle_{\bar{P}^{(\alpha)}} + O(\varepsilon^2 \delta)$$

一般に $\langle \mathbb{H}_{ex}^\alpha[x] \rangle := \sum_{t=0}^{N-1} \left\{ \theta_{x(t) \rightarrow x(t+1)}^{\alpha(t)} - \langle \theta^{\alpha(t)} \rangle_{\bar{P}^{(\alpha(t))}} \right\}$

2.2

$$S(\bar{P}^{(\alpha')}) - S(\bar{P}^{(\alpha)}) \geq - \langle (\mathbb{H}_{ex}^\alpha) \rangle_{\bar{P}^{(\alpha)}}^2 + O(\varepsilon^2 \delta) \quad \leftarrow \begin{array}{l} \text{不等式} \\ \text{1.2.13} \\ \text{ただし} \end{array}$$

or

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

extended Clausius rel.

一般の $\hat{\alpha}$ のとき $\hat{P}^{\hat{\alpha}}$ の $\hat{\alpha} = \langle \hat{H}^{(0)} \rangle, \dots, \langle \hat{H}^{(N)} \rangle$

$\hat{P}^{\hat{\alpha}}$ のときの $S(\hat{P}^{\hat{\alpha}})$

($\hat{\alpha}$ が \hat{H} のときに不適)

$$S^{\hat{\alpha}} = \sum |\delta_i|^2$$

$$\sum |\delta_i|^2 \leq 1$$

$$S(\hat{P}^{\hat{\alpha}}) - S(\hat{P}^{\hat{\alpha}'}) = - \langle \hat{H}_{\text{ex}}^{\hat{\alpha}} \rangle + O(\varepsilon^2 \delta) + \dots$$

$\hat{\alpha}$
= \hat{H}
+ \hat{H}_2
不適

熱流をはかねば
実現可能

Rem. 軽

momentum ある場合

$$S_{\text{sym}}(\hat{P}^{\hat{\alpha}}) - S_{\text{sym}}(\hat{P}^{\hat{\alpha}'}) = - \langle \hat{H}_{\text{ex}}^{\hat{\alpha}} \rangle + O(\varepsilon^2 \delta) + \dots$$

これは「一般の第2法則」の「 $\hat{\alpha}$ 」

[対応する 不等式] 5-11.

反例 (存在)

△ = - $\chi/2$ 113/135 で

momentum あり と なって矛盾的にならぬ

・ 乱れ量もできた！

$$S_{\text{sym}}[P] = - \langle \hat{H} \rangle \left[P - \frac{1}{2} (\log P + \gamma_0) \right]$$

多項式クラウジアス関係式をめぐらし

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

① α は対応する A-系の $110 \times 1 - \text{deg}$

$$\alpha = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n, v) \rightarrow \text{deg} = (\beta_0, \dots, \beta_0, v)$$

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

$$\alpha = (\beta, D, f) \rightarrow \text{deg} = (\beta, v, 0)$$

$\hat{\alpha}_0 : \alpha \rightarrow \text{deg}$ は「 ε で近似」する α の S である $S = O(\varepsilon)$

$$S(\text{deg}) - S(\alpha) = -\langle \Theta_{\text{ex}}^{\hat{\alpha}} \rangle + O(\varepsilon^3)$$

$$S(\alpha) = \underbrace{S(\text{deg})}_{\substack{\wedge \\ \text{A-系の取扱い法}}}, \underbrace{+ \langle \Theta_{\text{ex}}^{\hat{\alpha}} \rangle}_{\substack{\text{A-系の取扱い法} \\ \text{はかみ}}}, + O(\varepsilon^3)$$

未知の v は $A-系の取扱い法$

熱平衡定理より $S(\alpha)$ を $O(\varepsilon^2)$ の精度で決定できる

② α が $110 \times 1 = P = \alpha \parallel 10 \times 1 - v$ の A-系 $\rightarrow \alpha'$

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

$$\alpha = (\beta, D, f) \rightarrow \alpha' = (\beta, v, f')$$

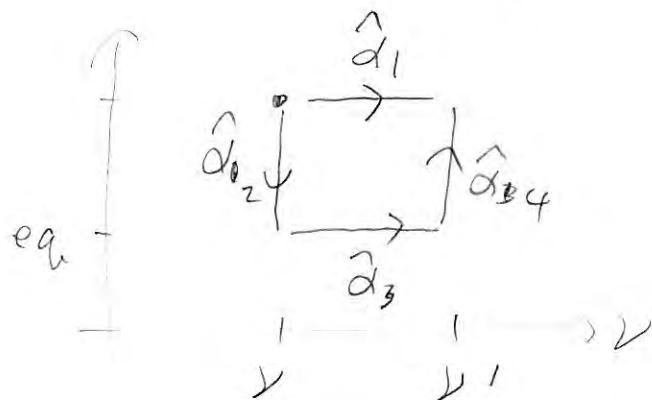
$$v' - v = O(1)$$

$\hat{\alpha}_1 : \text{两者を} \rightarrow \text{取扱い法} \quad \alpha_1(t) = \underbrace{(\beta_1, \beta_n, v(t))}_{\text{fix}}$

$$S(\alpha') - S(\alpha) = -\langle \Theta^{\hat{\alpha}_1} \rangle + O(\varepsilon^2)$$

$S(\alpha') - S(\alpha)$ は $O(\varepsilon)$ の精度で $(\alpha - \alpha')$ の $O(\varepsilon)$ である

しかし $\alpha \xrightarrow{\hat{\alpha}_2} \alpha_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_{eq}} \alpha'_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_4} \alpha'$ $\alpha_1 > 0$



$$S(\alpha_{eq}) - S(\alpha) = - \langle (\text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_2})^{\hat{\alpha}_2} \rangle + O(\varepsilon^3)$$

$$S(\alpha'_{eq}) - S(\alpha_{eq}) = - \beta Q^{\hat{\alpha}_3} \quad \leftarrow \text{second Clasius}$$

$$(S(\alpha') - S(\alpha'_{eq})) = - \langle (\text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_4})^{\hat{\alpha}_4} \rangle + O(\varepsilon^3)$$

$$S(\alpha') - S(\alpha) = - \langle (\text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \hat{\alpha}_3, \hat{\alpha}_4})^{\hat{\alpha}_1 + \hat{\alpha}_2 + \hat{\alpha}_3 + \hat{\alpha}_4} \rangle + O(\varepsilon^3)$$

ここで定義 $S(\alpha') - S(\alpha)$ は $O(\varepsilon^2)$ の精度でよい。

直接の違いとは何なのか？

「非線形非平衡」の拡張クラウジウス内訌式 (の特別な場合)

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

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

これが仕事。

新しい取り扱い

仕事と熱の牛込の相関を含む内訌式

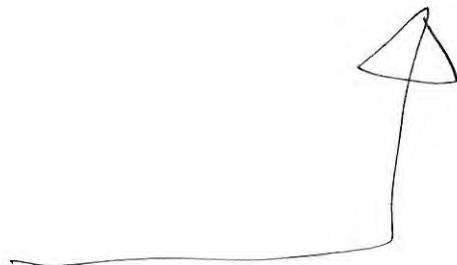
- ・「非線形非平衡」関係式を使えば、 $\hat{\alpha}_i$ を使って $O(\varepsilon^2)$ の精度で $S(\alpha') - S(\alpha)$ が決定できる。
- ・しかし どの道を通ったか、用ひた関係式を知る必要がある？！
 なぜ $\langle W; \Theta \rangle$ を含む関係が重力であるのか？?
 ママの質量の大きさの20倍

何かが 何を引いて

\rightarrow ~~Shawn~~



乙 S_{new} の ΔA



(上XF T>N のときの(2)(5))

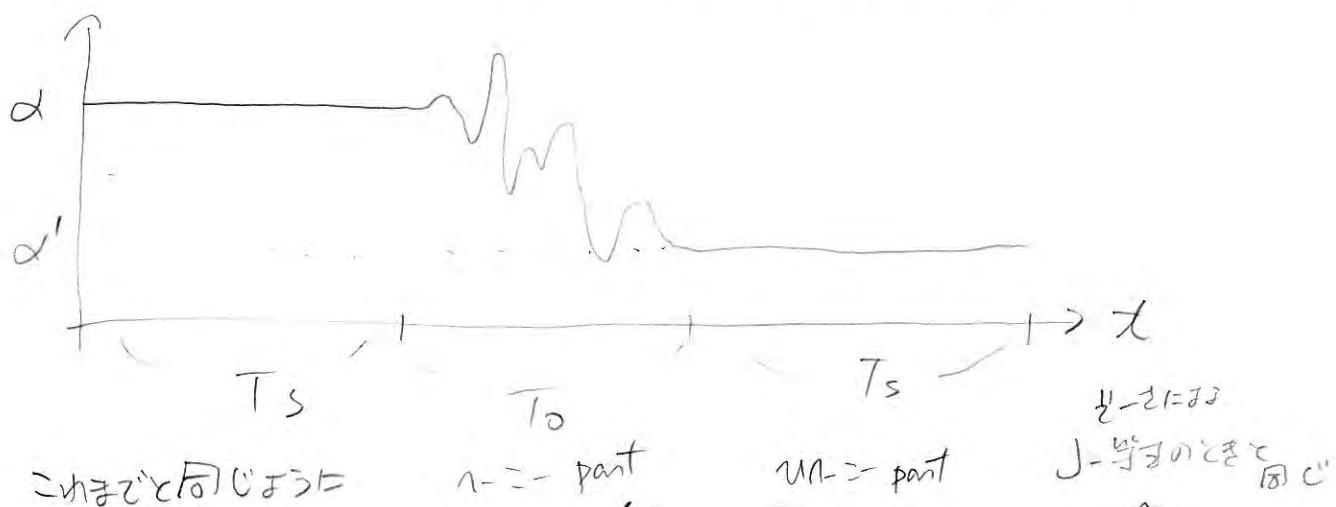
④ 非平衡定常状態への操作における Jarzynski 的等式

$$T = 2T_s + T_0 \quad \begin{matrix} \text{stationary} \\ \text{operator} \end{matrix}$$

$$\mathcal{T}^{\alpha} D T \mathcal{T}^{\alpha} \quad \hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(T))$$

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

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



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

$$\left(W^{\alpha}[\chi] = \sum_{t=1}^{T-1} \{ H_{\chi(t)}^{\alpha(t)} - H_{\chi(t)}^{\alpha(t-1)} \} \quad \text{AHSCE} \right)$$

$\delta \tau \in (0, \infty)$

対称性

$$e^{-\mathbb{H}^{\alpha}[\chi]} \mathcal{J}^{\alpha}[\chi] = \mathcal{J}^{\alpha+}[\chi^+]$$

KN の \mathbb{H}^{α} は χ の α による

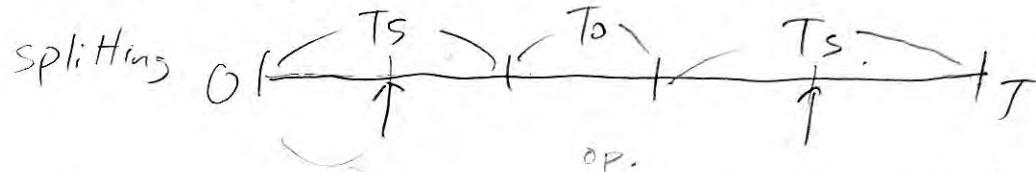
$$e^{-\beta H_{x(0)}^{\nu}} - \frac{1}{2} (\hat{\Psi}[\chi] + \beta W^{\partial}[\chi]) J^{\partial}[\chi]$$

$$= e^{-\beta H_{x(t(0))}^{\nu'}} - \frac{1}{2} (\hat{\Psi}^{\partial t}[\chi^+] + \beta W^{\partial t}[\chi^+]) J^{\partial t}[\chi^+]$$

$$\delta_{x(0),x} \delta_{x(t),y} = \delta_{x(0),y} \delta_{x(t),x} \text{ は } \alpha \text{ と } \chi \text{ の関係}$$

$$e^{-\beta H_x^{\nu}} \langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{\partial} + \beta W^{\partial}}{2}} \rangle_{x \rightarrow y}^{\partial} \bar{P}_y^{\alpha} = e^{-\beta H_y^{\nu'}} \langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{\partial t} + \beta W^{\partial t}}{2}} \rangle_{y \rightarrow x}^{\partial t} \bar{P}_x^{\alpha}$$

$$t \in [T_s, T_0 + T_s] \quad \lambda \neq 0 \quad \omega = 0$$



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

$\Rightarrow T_0$ で 同様

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

$$= e^{-\beta H_y^{\nu'}} \langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{(\alpha')}}{2}} \rangle_{y \rightarrow}^{(\alpha')} \langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{\partial t} + \beta W^{\partial t}}{2}} \rangle^{\partial t} \langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{\bar{P}^{\alpha} \rightarrow x}^{(\alpha)} \bar{P}_x^{\alpha}$$

$$e^{-\beta F_{EN}^{\alpha}} = \frac{1}{\bar{P}_{\alpha x}^{\alpha}} e^{-\beta H_x^{\nu}} \frac{\langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)}}{\langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{\bar{P}^{\alpha} \rightarrow x}^{(\alpha)}} e_{\text{IE}}^{\oplus}$$

$$e^{\beta(F_{KN}^{\alpha'} - F_{KN}^{\alpha})} = \frac{\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{a}} + \beta W^{\hat{a}}}{2}} \rangle^{\hat{a}'}}{\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{a}} + \beta W^{\hat{a}}}{2}} \rangle^{\hat{a}}} \quad \textcircled{R}$$

NESS の出発点 (NESS) = 1/E3 2D CTR の exact 価値.

\otimes
cumulant 展開

$$\beta(F_{KN}^{\alpha'} - F_{KN}^{\alpha}) = \frac{1}{2} \left\{ - \langle (\Psi^{\hat{a}'} + \beta W^{\hat{a}'})^2 \rangle^{\hat{a}'} + \langle (\Psi^{\hat{a}} + \beta W^{\hat{a}})^2 \rangle^{\hat{a}} + O(\varepsilon^2 \delta) \right\} \quad \checkmark$$

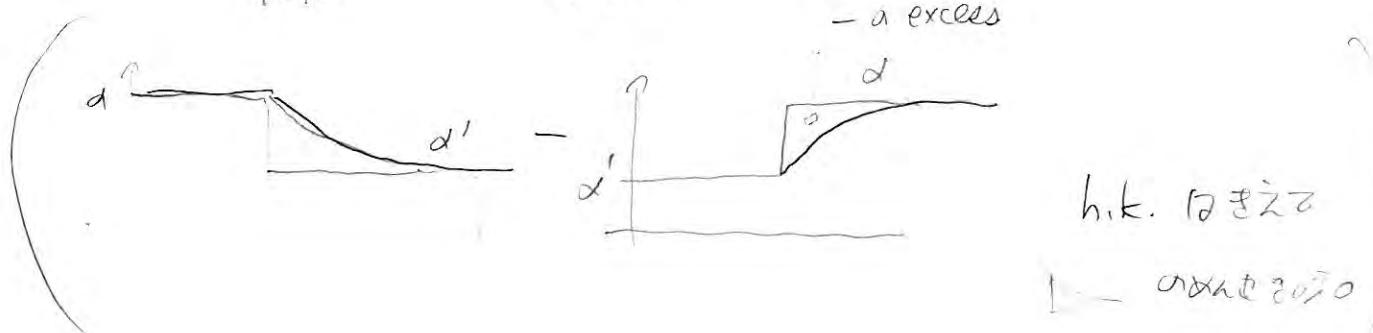
正準則

$$S_{KN}(\alpha') - S_{KN}(\alpha) = -\frac{1}{2} \left\{ \langle (\hat{H})^2 \rangle^{\hat{a}'} - \langle (\hat{H})^2 \rangle^{\hat{a}} \right\} + O(\varepsilon^2 \delta) + O(\delta^2)$$

$$= - \langle (\hat{H}_{ex}^2)^{\hat{a}'} \rangle^{\hat{a}'} + O(\varepsilon^2 \delta) + O(\delta^2)$$

ext. Clausius rel.

KN 676 $\zeta_1 = \zeta_2$ $\frac{1}{2} \delta \text{ 説明}$



④を展開していける。より高次の非線形非平衡(熱)伝導の能。

二の方程式は momentum の相互作用との関係を使う。→ 何があるか??

Shannon

§ SST の PFD-7A の反省.

- NESSにおける ~~熱力学的~~ 操作を扱かい 2つある観測量に 2つある
非自明を考慮する

特に 熱 \rightarrow 過剰熱

$\text{取扱いは Clausius rel. は } \boxed{\text{自然}} \text{ と } \boxed{\text{反応}} \text{ である。}$

(高次の 非線形関係の いじり不明)

- しかし 過剰熱が中心 仕事に 2つある場合 は どう

\downarrow
Clausius

\downarrow
Gibbs

通常の $\delta U = \delta W - \delta Q$

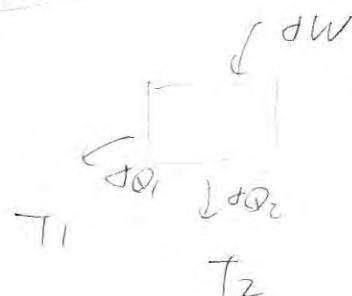
$$\boxed{\delta Q} \quad \delta U = \delta W - \delta Q \quad \dots - T\delta S$$

$$\delta W = \delta U + \delta Q$$

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

Fのゼロ点が定まる /

SST



$$\delta W = \delta U + \delta Q_1 + \delta Q_2 \quad ?$$

~~area~~ $\rightarrow F_{T2}$
~~area~~ $\rightarrow F_{T1}$

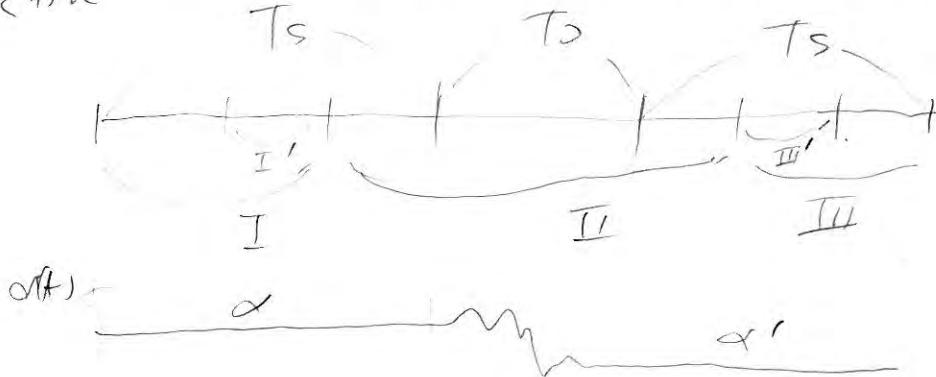
B3311-11

(下)

~~UN-1~~ 級の仕事に2/12の中(等式)

元祖 J-等式の式を $\langle e^{-BW^{\hat{A}}} \rangle$ に2/12の等式

<かく

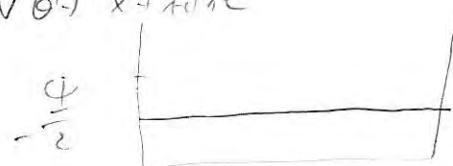


(上)

Ⅳを「左右」に並べてみる方

j.23

KNの変形化

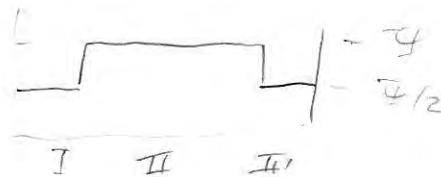
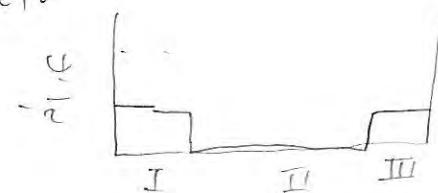


q

-4



= 2/12



$= \text{H}_{\text{Z}}^{\nu} - \text{E} - \text{I} - \text{L}$.

$$e^{-\beta H_{x(0)}^{\nu}} - \beta W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] - \frac{1}{2} \Psi_{I, III}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] \quad J^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]$$

$$= e^{-\beta H_{x(0)}^{\nu}} - \frac{1}{2} \Psi_{I, III}^{\hat{\alpha}+}[\hat{x}^+] - \Psi_{II}^{\hat{\alpha}+}[\hat{x}^+] \quad J^{\hat{\alpha}+}[\hat{x}^+]$$

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

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

$$= e^{-\beta H_y^{\nu}} \langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{I, III}^{\hat{\alpha}+} - \Psi_{II}^{\hat{\alpha}+}} \rangle_{y \rightarrow x}^{\hat{\alpha}+} \bar{P}_x$$



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

$$= e^{-\beta H_y^{\nu}} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}}{2}} \rangle_{y \rightarrow}^{(\alpha')} \langle e^{-\Psi_{II}^{\hat{\alpha}+} - \frac{1}{2} \Psi_{I', III'}^{\hat{\alpha}+}} \rangle^{\hat{\alpha}+} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{\bar{P}^{\alpha} \rightarrow x}^{(\alpha)} \bar{P}_x$$

$e^{-\beta F}$ の $\hat{\alpha}$ -を $\hat{\alpha}'$ に置き換える

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

しかも



$W^{\hat{\alpha}}$ は $\hat{\alpha}$ の範囲での非零

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

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

$$\langle e^{-\frac{1}{2} \Psi_{I', III'}^{\hat{\alpha}+}} \rangle^{\hat{\alpha}+}$$

$$\langle e^{-\beta W^\alpha} \rangle^\alpha = e^{-\beta(F^\alpha - F^0)} \frac{\langle e^{-\Phi_{II}^{\hat{\alpha}t} - \frac{1}{2}\Phi_{I',III'}^{\hat{\alpha}t}} \rangle^{\hat{\alpha}t}}{\langle e^{-\frac{1}{2}\Phi_{I',III'}^{\hat{\alpha}t}} \rangle^{\hat{\alpha}t}}$$

$$\langle e^{-\Phi_{II}^{\hat{\alpha}t}} \rangle_{mod.} \quad \text{ノルム境界条件の影響}$$

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

$$\langle W^\alpha \rangle^\alpha = F^\alpha - F^0 - \frac{1}{\beta} \log \frac{\langle e^{-\Phi_{II}^{\hat{\alpha}t} - \frac{1}{2}\Phi_{I',III'}^{\hat{\alpha}t}} \rangle^{\hat{\alpha}t}}{\langle e^{-\frac{1}{2}\Phi_{I',III'}^{\hat{\alpha}t}} \rangle^{\hat{\alpha}t}}$$

$\hat{\alpha} =$ cumulant(層番)

$$-\log \frac{\langle \cdot \rangle}{\langle \cdot \rangle^0} = \langle \bar{\Phi}_{II} \rangle + \frac{1}{2} \langle \bar{\Phi}_{I',III'} \rangle - \frac{1}{2} \langle \bar{\Phi}_{I',III'} \rangle - \frac{1}{2} \langle (\bar{\Phi}_{II} + \frac{1}{2} \bar{\Phi}_{I',III'})^2 \rangle^0 + \frac{1}{2} \langle (\bar{\Phi}_{I',III'})^2 \rangle^0 + O(\epsilon^3)$$

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

$$= \sum_{t \in II} \langle \psi^{\alpha(t)}(t) \rangle^{\hat{\alpha}t} - \frac{1}{2} \sum_{t \in II} \sum_{s \in I' \cup III' \cup III} \langle \psi^{\alpha(t)}(t); \psi^{\alpha(s)}(s) \rangle + O(\epsilon^3)$$

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

$d\tau^*$ const. T_s

$\psi^{\alpha(t)}(t)$ 2-次元では $t \in \mathbb{Z}$

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

時間平均

中川等式

free energy の $\frac{1}{\beta}$ $O(\epsilon^3)$??I still
don't know.

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

Gibbs 定理式 ??

max. 二道法則存 ???

Jensen 不等式

第2法則 (一致の法則)

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

$$\Psi_{\text{viol}}^{\hat{\alpha}+}(t) = \chi_\alpha - \chi_{\alpha'}$$

と書かれているが奇跡か ??