

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。

阪大集中コード 2012/1/31 ~ 2/2

背景

平衡系の熱力学

統計力学

2012年1月31日(木)～2月1日(金)

普遍的強力万能論

(吉野洋の原理)
吉野洋

平衡から離れた系で、同じくする普遍的構造はどうか？

吉野洋=統計力学

?

吉野洋

分子飛行 $H_2, B_2, \text{等}$
決定

J2月2日

吉野洋=熱力学

吉野洋=吉野洋と吉野洋と吉野洋と吉野洋

今日、吉野洋と吉野洋。
吉野洋は吉野洋。

可能性と模索(吉野洋)

実験

1月31日
モテルに到着

1月27-28日の
宿泊

パンの有構造性質

二つ目

離散的か連続的か

T

モテルの宿泊

Part 1 離散 Markov chain の基本

(確率)

多変数確率と期待値

状態空間 $\mathcal{S} \ni x, y, \dots$ 基本収束

確率行列 P_{ij} 収束
初期分布 π_0

$R = \mathcal{S}$ の要素の個数

($\mathcal{S} = \{1, 2, \dots, R\} \ni x, z, \dots$)

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

確率分布 $P = (P_x)_{x \in \mathcal{S}}$

確率ベクトル $\vec{P} = \begin{pmatrix} P_1 \\ P_2 \\ \vdots \\ P_R \end{pmatrix}$

- 特性 $U = \text{確率ベクトル } U = (U_x)_{x \in \mathcal{S}}$

期待値 $\vec{U} = (U_x)_{x \in \mathcal{S}}$

$\vec{U}U = \sum_x U_x U_x \quad (U\vec{U})_{xy} = U_x U_y$

$R \times R$
正定

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

確率 $\vec{1}P = 1$

物理量 $f: \mathcal{S} \rightarrow \mathbb{R}$
ラグランジアン $x \mapsto f_x$

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

Dirac 矢量
 $\vec{U}U = \langle U|U \rangle$
 $U\vec{U} = |U\rangle\langle U|$
ノルム

§ 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 $\Leftrightarrow \exists f_x$ 使得する

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

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

すなはち $\Omega = \{1, 2, \dots, \Omega\}$
 $\forall x$

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

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 : 独立量 $k=1, 2, \dots$

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

for $k \geq 2$ ~~且~~ $a \in \mathbb{R}$ $\langle (af)^k \rangle^c = a^k \langle f^k \rangle^c$

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

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

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

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 より
分布 Q の
順序 \rightarrow)

④ P : 確率分布

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

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

④ P, Q : 確率分布

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

$$D(P||Q) := \sum_x P_x \log \left(\frac{P_x}{Q_x} \right) \quad | \text{relative entropy}$$

. Kullback-Leibler

性質

$$D(P||Q) = \infty \text{ if } P \neq Q$$

\rightarrow divergence
distance

$$D(P||Q) \geq 0$$

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

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

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

$$D(P||Q) = 0 \Leftrightarrow P = Q$$

$D(P||Q)$ は P と Q の alike の「違い」

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

$$Q_x = P_x + \delta_x$$

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

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

$D(P||Q)$ は 確率分布 P, Q の alike の「違い」

§ mutual information

2つの分布 $\mathcal{D}^{(1)} \times \mathcal{D}^{(2)}$ $\rightarrow (x, y)$
 の確率、
 x y

x, y の出現の確率 $P_{x,y} \rightarrow P$

周辺分布 $P_x^{(1)} := \sum_{y \in \mathcal{D}_2} P_{x,y}$ $P_y^{(2)} := \sum_{x \in \mathcal{D}_1} P_{x,y}$

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

$P \in \tilde{P}$ の確率 $\rightarrow x, y$ の関わり度合

mutual information 不互換情報量

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

$I_{12} = 0$ 不互換

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

$$\begin{aligned} I_{12}(P) &= \sum P_{xy} \log \frac{P_{xy}}{P_x^{(1)} P_y^{(2)}} \\ &= S(P^{(1)}) + S(P^{(2)}) - S(P) \end{aligned}$$

（定常分布とMCの連絡）

§ Markov chain

$$x, y \in S$$

$$\begin{array}{l} \text{遷移確率 } T_{x \rightarrow y} \\ | \\ T_{x \rightarrow y} \geq 0 \text{ for } x, y \in S \\ \sum_{y \in S} T_{x \rightarrow y} = 1 \text{ for } x \in S \end{array}$$

ある時刻tの状態が $X_t = x \in S$, 次の時刻t+1の状態が
 y である確率。

ある時刻tのACDF分布 $P = (P_x)_{x \in S}$,
では " "

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

$T: S \times S$ 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

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

確率分布の時間発展

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

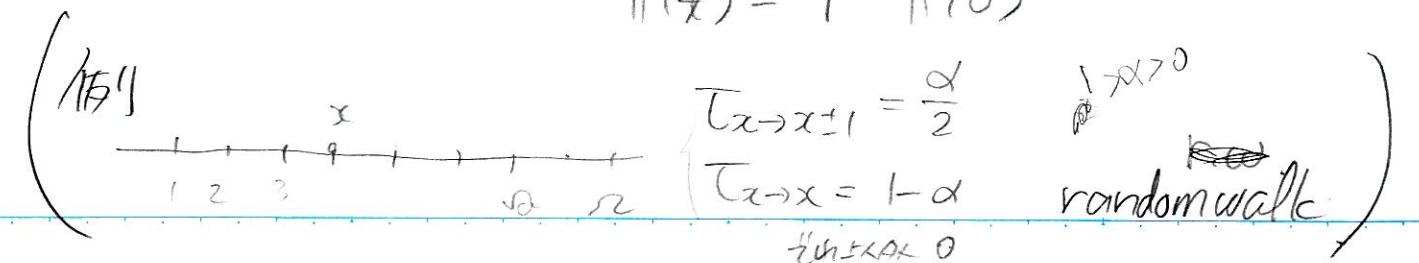
$$P(t) = (P_x(t))_{x \in S} : \text{時刻tのACDF分布}$$

は初期分布 $P(0)$ は x_1, x_2, \dots に比例。

$t = 1, 2, \dots$ の確率分布は

$$P(t+1) = T P(t) \quad \text{で実現}$$

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



§ 確率の三法則

$x \neq y \Leftrightarrow 1/2$

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

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

確率の三法則

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

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

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

連続式

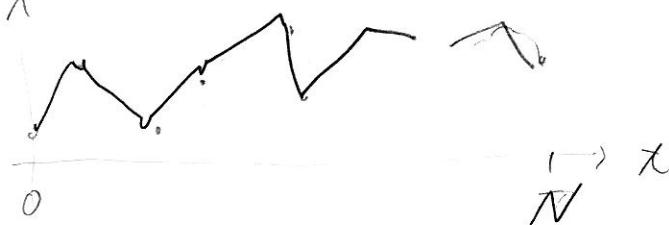
確率の保存
法則

§ 1.1 はさみ記述

N : 最終時刻

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

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



$J[\hat{x}] := T_{x(0) \rightarrow x(1)} T_{x(1) \rightarrow x(2)} \cdots T_{x(N-1) \rightarrow x(N)}$ \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} の出現度数"

$$\left(\text{確実化} \sum_{\hat{x}} S_{x(N), y} J[\hat{x}] = 1, \quad \sum_{\hat{x}} P_{x(0)} J[\hat{x}] = 1 \right)$$

① 道 \hat{x} の 度数 $F[\hat{x}]$ の定義.

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

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

終状態をもつたときの

$$(1) \langle F \rangle_{P(0) \rightarrow y} :=$$

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

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y} :=$$

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

全観測 $x \in \mathcal{S}$...

§ 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

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

↑ なぜ然る?
↑ なぜ然る?

証) $P_{xy} = T_{yx} P_x (= P_x T_{x \rightarrow y}) \quad (x, y) \in \Omega$ の通り

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

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

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

(T'_{xy}) は 確率行列

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

$$D(P||Q) \in 2\text{通りに解ける}$$

解法1

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

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

解法2

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

T'_{xy}
 $T'_{xy} > 0$

≥ 0

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

$$P \rightsquigarrow P \quad \text{かつ} \quad D(P||P) \geq D(TP||P) \quad H(A) = D(AA)(TP) \\ \text{はたして} \Rightarrow H(A) \geq 0$$

③ 定常Markov chainの収束定理

(仮定) $\exists n, \mu > 0$ s.t. $\{ (T^m)_{x,y} \geq \mu \text{ for } \forall x, y \in S \}$

(n 歩で $\forall x, y$ の確率が $> 2/3$)

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 $P(0)$ は \bar{P}

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

$\forall t \in \mathbb{N}$ は $T\bar{P} = \bar{P}$, $\vec{1}\bar{P} = 1$ が可算並べ替えで

$P_x > 0$ for $\forall x$ である。

「このとき」 \rightarrow (かく定理をみる
 $\mu = 1/2$)

証明

Lemma $\vec{1}Q = 0$ ($\forall x \in S$) $\Rightarrow \bar{P}(I) = 1/2$

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

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

$$(\vec{1}T)_{xy} = \sum_y T_{yx} = 1 \quad \therefore \vec{1}T = \vec{1} \quad | \text{は } T \text{ の零和性。}$$

$$T\bar{P} = \bar{P} \quad \text{上 Lemma 1') } \quad \vec{1}\bar{P} \neq 0$$

対称性で $\vec{1}\bar{P} = 1$ である。

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

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

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

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

$$\therefore \lim_{t \uparrow \infty} P(t) = \bar{P}$$

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

$$T^m \bar{P} = \bar{P} \quad \text{且し} \quad \bar{P}_x \geq 0 \quad \text{for } \forall x \in \mathbb{R}$$

以上の ③ 有効性と定義 ($\vec{1}^T \vec{q} = 0 \Rightarrow T \vec{q} \in R$ の定義)

$$\text{Lemma の証明} \quad m_{xy} = (T^m)_{xy}$$

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

$$\begin{aligned} (T^m q)_x &= \sum_{y \in S} m_{xy} q_y = \sum_{y \in S_+} m_{xy} |q_y| + \sum_{y \in S_-} m_{xy} |q_y| \\ &= \sum_{y \in S} m_{xy} |q_y| - 2 \sum_{y \in S_-} m_{xy} |q_y| \\ &\leq \sum_{y \in S} m_{xy} |q_y| - 2 \mu \sum_{y \in S_-} |q_y| \quad \begin{aligned} &\stackrel{\exists \mu > 0}{=} \\ &\quad \text{recall } (\sum q_y = 0) \end{aligned} \\ &= \sum_{y \in S} m_{xy} |q_y| - \mu \|q\|_1. \end{aligned}$$

同様に下記も示す。

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

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

詳解の条件.

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

を表す

↑

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

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

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

・一般に必要でないが, 平衡条件を定義する

↑

~~条件~~ = 条件.

・非零 = 必要でない - 結論 不可能

〈非定常 Markov chain〉

定義

α : 状態遷移確率 $T^{\alpha} = \alpha_{ij}$

$$T_{x \rightarrow y}^{\alpha} \quad \alpha \text{は状態遷移確率} \quad T^{\alpha} \quad \text{状態遷移確率マトリクス}$$

系の

外からの操作: α を 時間に従って protocol $\alpha = (\alpha(0), \alpha(1), \dots, \alpha(N-1))$ のように変化。

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

α

$$\text{等価} \quad (\alpha) = (\alpha, \alpha, \dots, \alpha)$$

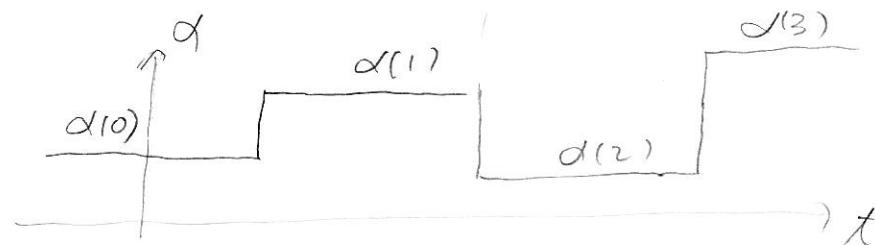
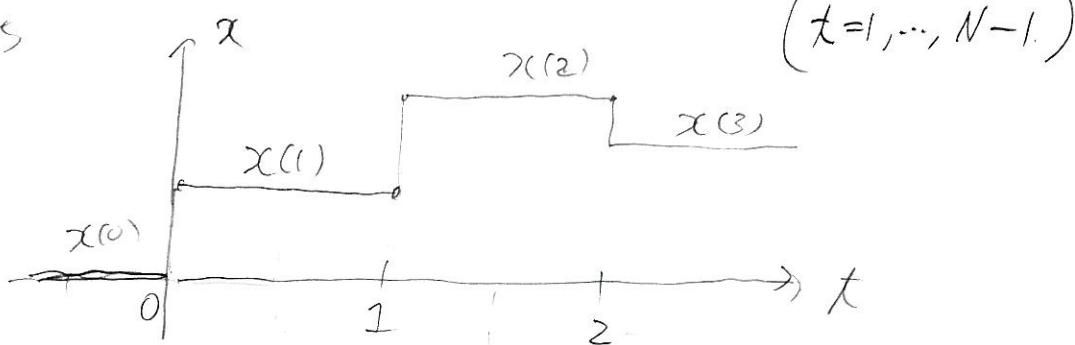
α

constant protocol

時刻発展 $t=0$

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

状態



道の確率

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

期待値

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

期待値

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

$$= P_y^N$$

初期条件

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

初期条件

導群操作の極限

参照 $\text{D}(f)(s) = f'(s)$ $s \in [0, 1]$

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

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

定理 (導群定理) $\overbrace{\text{導群}}^{\text{初期条件}} \rightarrow \boxed{T^\alpha \text{ の定常状態 } \bar{P}^\alpha}$

$$P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)} \quad \text{とすると} \quad P(t+1) = T^{\alpha(t+1)} P(t)$$

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

(これは定常)

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

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

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

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

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

Lemma

Aは向かう2-3-

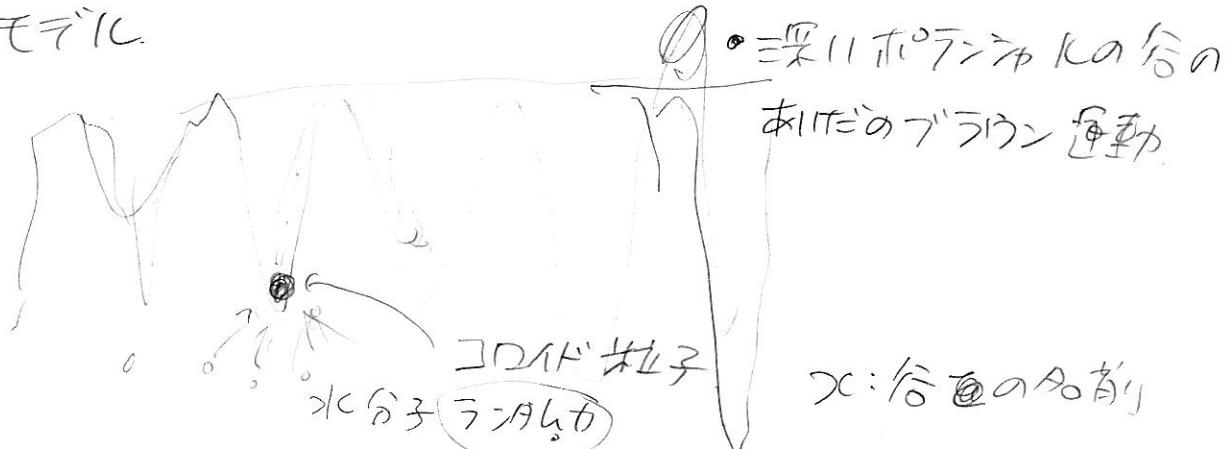
$$\|\varrho(t)\|_1 \leq \frac{A}{\mu_{\Omega} N} \quad \text{согр.}$$

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

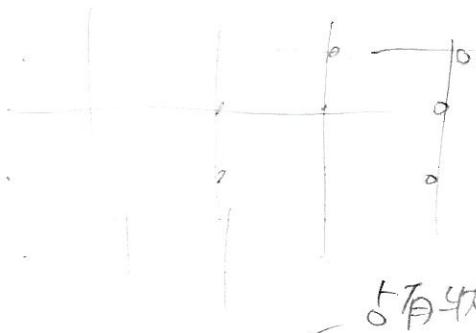
Part 2. 一般論から導き出る熱力学的構造.

<典型的な物理系>

モデル.



- こうじうもの多粒子系 (分子ガス)



格子系が谷に囚わる

多くの格子系に

粒子がいる $n_j = 1$

(空) $n_j = 0$

占有状況

$$x = (n_1, \dots, n_N) \in \{0, 1\}^N$$

- アテン系



$\sigma_j = \pm 1$

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

x は一般に系をメソスケーラーに記述する尺度

(三) ~~DEM~~ x は「位置」のまゝもの: 運動量も含む.

$x = (h_1, \dots, h_N, p_1, \dots, p_N)$ のまゝモデル化も $p_i = m_i v_i$
 相互作用の際は どこでも三ヨイ
 momentum ありのモデル

平衡環境での Markov chain

$x \in \mathcal{X}$ は エネルギー H_x に対応。

β の平衡状態の確率分布 p_{eq}

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

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

平衡ダイナミクスの条件

- 究的定常分布 \bar{P} が p_{eq}

• \leftrightarrow 詳細な平衡の条件を満たす \leftarrow 物理的要請

(Onsager の不対称性)

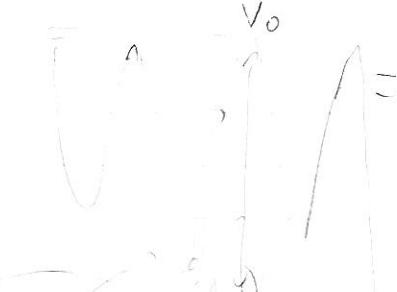
$$p_x^{eq} T_{x \rightarrow y} = p_y^{eq} T_{y \rightarrow x}$$

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

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

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

例



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

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

$c(x,y) \neq 0$

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

他 (= 113/13)

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

非平衡環境では $c(x,y) \neq c(y,x)$

§ Shannon エントロピーを用いて統計力学

$S(P)$ 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? $S(\beta)$ は $\beta = \frac{1}{kT}$ のとき限界値である。
非Shannon の有用性

平衡状態の場合 (以下の $S_{TD}(U)$ は有用)

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

$S_{TD}(U)$ の統計力学的方程式

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

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

P がマクロ系の $A = -\langle S \rangle - T \langle U \rangle$

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

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

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

- $\#x = n$

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

同様 $(H)_P$ (つまり S_{TD})
をもと P の ϕ で $S(P)$ を
最大化するが P^{eq} .

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

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

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

〈定常状態への接続〉

§ 一般論

αは一定の時。

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

任意の $P(0) \Rightarrow P(t) \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{} \bar{P}$

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

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

$$f(P(t)) = D(P(t)|\bar{P}) \quad \text{then} \quad f(P(t)) \geq f(P(t+\tau))$$

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

$$\text{II-般式: } \bar{P}_x = e^{-\phi_x} \quad \Leftrightarrow \quad \phi_x = -\log \bar{P}_x$$

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

$f(\bar{P}) \leq 0$ の時は唯一の分布 \bar{P} , $f(\bar{P})=0$

§ I-3 の場合 \bar{P} \rightarrow (see p2-2)

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

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

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

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

自变量 (F)
 最小、F_{ext}

<外界於S的操縱與第2三元子集>

設定與一般的結果

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

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

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

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

or $\star [S(P(t+1)) - S(P(t))] \geq \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t+1)} - \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)}$

等價於 $P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$

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

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

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

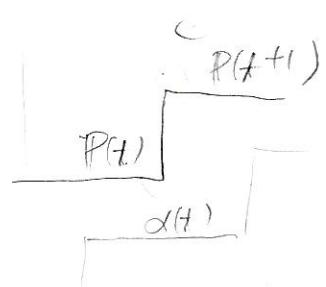
$$\langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t+1)} - S(P(t+1)) = O(\frac{1}{N^2})$$

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

§ Clausius型の関係式

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

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



α ϕ は力学的収縮性をもつ。

等価。

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

$N \gg 2^T \Rightarrow$

$\forall \alpha$ の $T_{x \rightarrow y}^\alpha$ が平衡の thermodynamic な系。($\alpha = \text{等温等压等容等}$)

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

右辺の量

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

\hookrightarrow 等温等容が保証 (T=常数)

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

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

($S_{TD} \times \text{の因式} \quad \text{ineq. } S_{TD}(t') - S_{TD}(t) \geq S(t) - S(t')$)

§ Kelvin 型の関係式

同一角速度の和の二乗を加える。

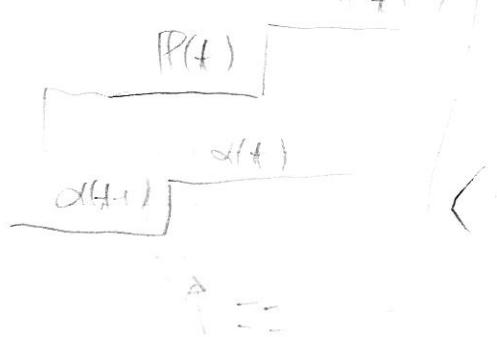
$$\left\langle \phi_{\frac{N}{2}}^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(T)} - \sum_{t=1}^{N-1} \left\{ \left\langle \phi^{\alpha(t)} \right\rangle_{P(t)} - \left\langle \phi^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(t)} \right\} - \left\langle \phi^{\alpha(0)} \right\rangle_{P(0)} \\ \leq S(P(q)) - S(P(0))$$

$$\therefore \sum_{t=1}^N \left\langle \phi^{\alpha(t)} - \phi^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(t)} \geq \left\{ \left\langle \phi_{\frac{N}{2}}^{\alpha(t-1)} \right\rangle_{P(T)} - S(P(T)) \right\} \\ - \left\{ \left\langle \phi^{\alpha(0)} \right\rangle_{P(0)} - S(P(0)) \right\} \\ = D(P(T)/\bar{P}_{\frac{N}{2}}^{\alpha(t-1)}) - D(P(0)/\bar{P}^{\alpha(0)})$$

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

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

左側の式がもとより α の定義。



$$\Lambda = -A^{\alpha} H \approx 0 \quad \phi_x^\alpha = \beta (H_x^\alpha - F_{eq}^\alpha(B)) \quad T = \underline{F_{eq}^\alpha(B) - \frac{1}{N}}$$

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

伊豆の島の洋子
解説

$\Delta W(t)$

$t-1 \rightarrow t$ で H の値がどの程度
 $T_{eq} = L = \underline{L = "C"}$

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

Kelvin, 理想ガスの原理

統計熱力学？ 一般の状況

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

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

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

厳密的自然

但し、 ϕ_x^α は不明、 $\Delta \theta$ と ΔW は測定可能な量

<道における記述と時間関係>

§ I-TOE^o 生成

新規条件 $T_{x \rightarrow y}^d > 0 \Leftrightarrow T_{y \rightarrow x}^d > 0$

\checkmark これは自然なこと

主) 運動量が $\lambda = 2(1/\tau - 1/T)$ のとき
また $\tau = \frac{1}{\lambda}$

$x = (H_1, \dots, H_N; P_1, \dots, P_N) \rightarrow x^* = (H_1, \dots, H_N, -P_1, \dots, -P_N)$

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

$$e^{\theta_{x \rightarrow y}^d} T_{x \rightarrow y}^d = \frac{T_{x \rightarrow y}^d}{T_{y \rightarrow x}^d} \text{ つまり } \theta_{x \rightarrow y} \text{ は } \rightarrow$$

$$\theta_{x \rightarrow y}^d = -\theta_{y \rightarrow x}^d \quad \text{see p2-2}$$

(これは $\Delta \approx \text{dynamics}$ であることを示す)

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

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

$\beta = \frac{H_x^d}{H_x^d - H_y^d}$

左の式の β は $\beta = \frac{H_x^d}{H_x^d - H_y^d}$ である

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

3 直の遷移確率マトリクス

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

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

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

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

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

$\hat{x}^t \rightarrow$ 直の逆・反対

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

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

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

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

定常有平衡 \Rightarrow 可逆性

See p2-2

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

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

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

基準状態

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

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

\Rightarrow detailed balance
new state

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

$$\chi^{(0)} \cancel{\text{定常}} \quad F_{\chi^{(0)}}^{\text{定常}} \left(\frac{F_{\chi^{(0)}}}{Z(\beta)} \right)$$

$$P_{\chi^{(0)}}^{\text{eq}} J[\chi] = P_{\chi^{(0)}}^{\text{eq}} J[\chi^+]$$

$$\downarrow F_{\chi^{(0)}}^{\text{新}} \quad F_{\chi^{(0)}}^{\text{新}}$$

\therefore 定常 $F[\chi] \approx$

$$\sum_{\chi} P_{\chi^{(0)}}^{\text{eq}} J[\chi] F_{\chi^{(0)}}^{\text{新}} = \sum_{\chi} P_{\chi^{(0)}}^{\text{eq}} J[\chi^+] F_{\chi^{(0)}}^{\text{新}}$$

$$= \sum_{\chi} P_{\chi^{(0)}}^{\text{eq}} J[\chi] F_{\chi^{(0)}}^{\text{新}}$$

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

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

\uparrow
↑
 F^t : F の時 t 反転

$\exists t =$

$$\hat{J}[\hat{x}] = \frac{p_{x(0)}^{eq}}{p_{x(0)}^{eq}} J[\hat{x}^+] = \frac{p_{x(t_0)}^{eq}}{\frac{p_{x(t_0)}^{eq}}{p_{x(t_0)}^{eq}}} J[\hat{x}^+]$$

$$\sum_{\hat{x}} S_{x(0), \hat{x}} \hat{J}[\hat{x}] F[\hat{x}] = \cancel{\sum_{\hat{x}} S_{x(t_0), \hat{x}}}$$

$$= \sum_{\hat{x}} p_{x(t_0)}^{eq} J[\hat{x}^+] S_{x(t_0), \hat{x}} \frac{F[\hat{x}]}{p_{x(t_0)}^{eq}}$$

$$= \frac{\sum_{\hat{x}} p_{x(t_0)}^{eq} J[\hat{x}^+] S_{x(t_0), \hat{x}}}{p_x^{eq}} F^t[\hat{x}^+]$$

$$\sum_{\hat{x}} p_{x(t_0)}^{eq} J[\hat{x}^+] S_{x(t_0), \hat{x}}$$

$$\langle F \rangle_{x \rightarrow}^{eq} = \langle F^+ \rangle_{P_{eq} \rightarrow x}^{eq}$$

$$\text{同様に } U = U_2$$

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

$\sqrt{J_0}$

Rem. momentum
だけ

$$\langle F \rangle_{x^* \rightarrow}^{eq} = \langle F^+ \rangle_{P_{eq} \rightarrow x}^{eq}$$

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

一般の定常状態における Crooks の関係の定理.

$\forall \alpha$ - 定 $T_{x \rightarrow y}$ $\left\{ \begin{array}{l} \cdot \bar{P} \text{ の存在.} \\ \cdot T_{x \rightarrow y} > 0 \Leftrightarrow T_{y \leftarrow x} > 0 \end{array} \right.$

の 2 条件

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

$$e^{-\hat{\Theta}[\vec{x}]} J[\vec{x}] = J[\vec{x}^+] \quad \begin{array}{l} \bar{P} \text{ が 0 ではない} \\ \Rightarrow \text{ すべて} \\ \text{ が } 0 \neq \infty. \end{array}$$

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

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

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

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

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

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

一般の定常状態における
Crooks 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)

半規則

① 正か大きいか、 ② 負もあす

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

↓

平均値と符号は必ず同じである。

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

$$\text{より (E34)} \quad \langle \hat{H} \rangle_{P^*} = 0$$

Rem
逆に $\langle \hat{H} \rangle_{P^*} = 0$ となるのは 平衡定常ダイナミクス
の時
(C.3)

\therefore Jensen →

§一般の過程における全エントロピー生成

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

$$\stackrel{i=1, \dots, N}{\text{初期分布}} P(0) \xrightarrow{\hat{\alpha}} P(N)$$

のみを仮定。

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

$$\langle \hat{H}^{\hat{\alpha}} \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\hat{\alpha}} = \underbrace{\langle H^{\hat{\alpha}} \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\hat{\alpha}}}_{\begin{array}{c} \text{熱力学的} \\ \text{エネルギー} \\ \text{増加} \\ (\pm \Delta) \end{array}} + \underbrace{S(P(N)) - S(P(0))}_{\begin{array}{c} \text{系の} \\ \text{熱力学} \\ \text{エネルギー} \\ \text{増加} \end{array}}$$

全エントロピー生成

等しい ΔQ が何回か

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

$$\begin{aligned} \langle \Theta^{d(t)} \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\hat{\alpha}} &= \beta(t) \left\{ \langle H^{d(t)} \rangle_{P(t)} - \langle H^{d(t)} \rangle_{P(t+1)} \right\} \\ &= \beta(t) \Delta Q(t) \end{aligned}$$

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

基本的対称性

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

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

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

普通的な
不思議な等式
 \hat{H}^x の分布に強い制約

\downarrow Jensen

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

$$\therefore \langle \hat{H}^x \rangle_{P(0) \rightarrow} \geq 0 \quad \text{※全エントロピー生成の期待値の非負性}$$

$\lambda = -\text{dynamics}$

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

Clausius Ineq. ($\forall t \in T = \mathbb{Z}$)

また

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

全エントロピー生成

($\lambda = -\beta$, Clausius等式の強制)

← マクロにかけ

「不可逆性」の尺度

||

P_F と P_R の差

←

$\equiv \lambda = \Delta F$

「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. がより多くの等式

→ eq. の数

(2つの等式を満たす一般化第2法則)

前のやつの方がまだいい。M=2ⁿ-1

Part 3 等温平衡環境下での操作.

§ 設定

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

$$\beta\text{-定のもの} \quad \boxed{?} \leftarrow \begin{array}{l} \text{113/35} \\ \text{110/34}-\text{を制御} \end{array} \quad \text{H}^{\alpha(t)}$$

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

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

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

§ no pumping theorem

Rahav, Horowitz, Jarzynski
Chernyak, Sinaitsyn,
Maes, Netočný, Thomas

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

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

長時間平均

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

$\alpha(t)$ をうまく工夫 (長期的にはどうか)

できたら
 x_1, x_2

$$\bar{J}_{x \rightarrow y} \neq 0 \quad \text{と できたら ?}$$

しかし
feed back はなし

うまくいくと stochastic pump.

→ うまくいく例はある。

(生物の輸送...)

・上天下の範囲の $|L-L|=2/12$ no go theorem の T.G.

$T_{x \rightarrow y}^0$ ある $\lambda = \text{系のセル状況}$
det. bal.

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

AI ~~AE~~-
Z-CZ 分布

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

Y 値 H は セル状況を 考えず α を どうする

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

$= 1/2 + 1/2$ H_x^α のみを $(1/3)(1/3)$ とする

各の深さをうまく制御する
三元化は ~~できる~~ できるか? \rightarrow タクシードライブ

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

(=ルルの $\exists x \neq y \in 2/12 \quad \bar{J}_{x,y} = 0$)

三元化で $\lambda(x)=\lambda(y) \Rightarrow C(x, y) \in$
どうも どうも どうも



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

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

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

$$\exists t = P_x(t) - P_x(0) = - \sum_{t=0}^{N-1} \sum_{y(\neq x)} J_{x \rightarrow y}^p(t) \quad \text{time const.}$$

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

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

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

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

T^o の固有値 1 の 固有ベクトル

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

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

$= 0$



§ Jarzynski 等式

$$\beta: \text{一定} \quad \hat{\alpha} = (\underbrace{\alpha(0), \dots, \alpha(N)}_{\alpha}, \underbrace{\alpha(N+1), \dots, \alpha'}_{\alpha'})$$

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

特定の $x(t)$ は一定
 $H^{\alpha(t-1)} \rightarrow H^{\alpha(t)}$ とす
 もとのエントロピー /
 !!

$W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]$ 遍る \hat{x} は α のみ
外れなし

基本 α の確率

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

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

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

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

$$\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}} \rangle_{P_{\alpha, \alpha'}} = e^{\beta(F_{eq}^{\alpha}(\beta) - F_{eq}^{\alpha'}(\beta))}$$

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

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

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

(ANL, J-等式の等式!)

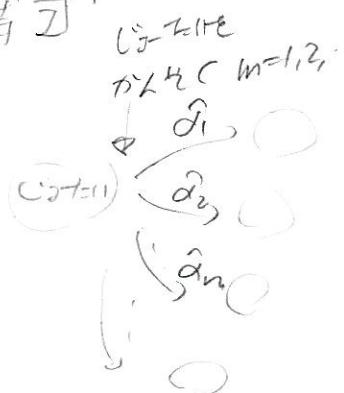
- 仕事 W^α の有効測量 (= 2/2, 2n=6) で exact か?
- Yukawa protocol で LII, 系の C-J-T は A=0 で一致するか?
- なぜ β で free energy $F_{eq}^{\alpha'}(\beta)$ が 2?!

この結果の意味を理解するには何がいい?

応用? C-J-T
(T-EH)
↓
 $e^{-\beta W}$ の A=2
T=1/n
no free lunch

§ Jarzynski - Sagawa - Ueda \equiv § 11

このままで 2 点目、でいい



2014年1月23日

feedback

一見可子 第2三葉丸被子

（二） c が取り出せば $W < 0$

W ≥ F - F = 0 最大 (= とこまでいく?)

「答」観測IIによて生じる系とがんとの相互関係→自己→Cと

等式と不等式

$$\textcircled{1} \quad 110 \times 4 - \text{初期値} \quad d \quad \text{ノード分布} \quad P_{x(0)}^{eqd} = \frac{\rho - \beta H_x^P}{Z_x}$$

$$① \quad H-\alpha C_j - 7.11 \\ \cancel{\text{H}-\alpha} \rightarrow m = 1, \dots, M$$

$$P(x \otimes m) \quad \text{where } x = T^{-1} \circ T \circ x$$

$$\sum_{m=1}^M P(X(\theta) \rightarrow m) = 1 \quad \text{for } X(\theta).$$

$P(x \rightarrow m) > 0$ for x, m \leftarrow ss > c
nur für

① ~~4~~ $\hat{d}_m \in \mathcal{X}_S$

$$\alpha_m(T-1) = \alpha'_m$$

物理の $m \rightarrow 112$

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

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

上式の右辺 = P_m $\in [0, 1]$, $m, \chi \in \mathbb{R}$

$$Z_0 = \sum_m P_m \sum_{\chi} \frac{e^{-\beta H_{\chi(0)}}}{Z} = \sum_m P_m = 1$$

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

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

$$(m, \chi) \in C' \\ = \langle e^{\beta W^{\hat{d}_m} + \beta(F_{eq}^{d_m'} - F_{eq}^{\alpha}) + \log P_m - \log P(\chi(0) \rightarrow m)} \rangle$$

$$I_{\chi, m} := \log \frac{P(\chi \rightarrow m)}{P_m} \quad \text{条件}$$

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

から $C' = \text{自然対数の底}$

C>H

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

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

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

相対互換率

(1) ものより Jensen 不等式

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

正.

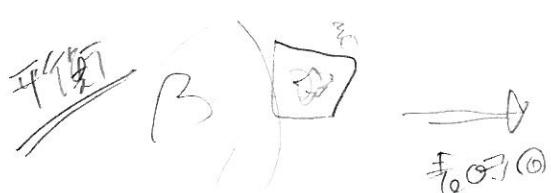
H2=2のHybrid化は必ずしもOK

~~(必ずしもOK)~~

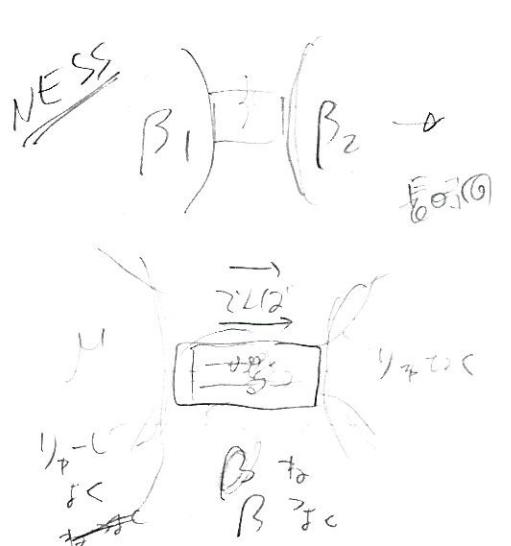
REM. これは, $P(x \rightarrow m) \geq 0$ かつ $P(x \rightarrow m) > 0$
 $= \varepsilon \quad \varepsilon \log \varepsilon > 0$

Part 4 非平衡定常状態 Non-equilibrium Steady States (NESS)

非平衡状態と NESS



1. $\beta_1 = \beta_2 + \beta_3$
 2. $\beta_0 \propto \beta_1$ (一定)
 3. β_1 の値が変化する
 4. β_0 も変化する



1. β_1 の値が変化する
 2. β_0 の値が変化する
 3. \vec{J} の値が変化する
 4. 物質流

NESS: もともと平衡に近く、非平衡

どちらかの「統計力学」があるのですか？

$$\frac{e^{-\beta E_{\text{total}}}}{Z} \rightarrow \text{統計力学} \quad \frac{e^{-\beta E_{\text{total}} + \beta hM}}{Z'}$$

$$\bar{P}_x = \frac{e^{-\beta E_x - \epsilon \varphi_x}}{Z'} \quad \text{27.11.5.} \quad \dots \quad \text{m=一度}$$

NESS と エントロピー生成

熱力学的
平衡

$$\frac{dS}{dE} = \frac{\partial S}{\partial E}$$

$\Delta S = J \Delta E$ を発生。
 $(\Delta E = 0)$

エネルギーを加えても、
熱力学的平衡を保つ。

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

熱力学的
平衡

$$\left. \begin{array}{c} \beta_1 \\ \beta_2 \end{array} \right\} \equiv \left(\begin{array}{c} J \\ \beta_1 + \beta_2 \end{array} \right)$$

ΔE の実験式

$$\Delta Q = J \Delta E + 1/132 n$$

$I = kT - 1870$

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

正

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

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

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

ϵ が小さくなる → 熱力学的平衡の定義のエンタルピー生成率 $\propto \epsilon^2$

§ 定式化

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



物質の状態 $x, y, \dots \in S$

エネルギー H_x

平衡状態 (p_1^2, p_2^2) を自然な形で得る

非平衡の状態 p_1, p_2 と関連づける

複数の熱浴と接触

① 各2つの遷移 $x \rightarrow y, y \rightarrow x$
は 1個の熱浴との相互作用で生じる。
② β_1, β_2 が存在する
 $\beta = \frac{\beta_1 + \beta_2}{2}$

$x \leftrightarrow y : \beta_i$ が生じる

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

$\beta = \frac{\beta_1 + \beta_2}{2}$

$\psi_{x \rightarrow y} = \bar{P}_{x \rightarrow y} - \bar{P}_{y \rightarrow x}$

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

$$\beta: (T_1 - T_2) \text{ 参照温度} \quad \beta = \frac{\beta_1 + \beta_2}{2} \quad \psi_{x \rightarrow y}$$

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

$\psi_{x \rightarrow y}$ は系を通過する熱流に比例

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

ΔQ_1

$$x \rightarrow y \quad T_1 = T_0, G_C \quad \psi_{x \rightarrow y} = -\Delta \beta (H_x - H_y)$$

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



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

单方向熱流
1→2への熱流

非平衡状態

やや

人気65

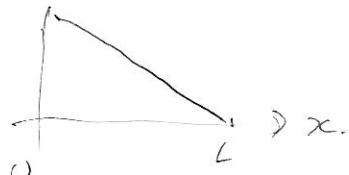
• 外力のある系

1粒子の b.m. \xrightarrow{f} 外界に作用する

$$\xrightarrow{x \quad x+1 \quad x+2 \quad \dots}$$

= 外力場

Th.Tと関係づけられ



<) 間接境界条件

BUT 何がどうなれば $V_x = -fx$ で近似できるか

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

を要請 local detailed balance

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

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

分子

$\rightarrow x \rightarrow y$ の遷移は左向
f 方向の流れ

$$\text{つまり} \psi = \beta f J_{\text{particles}} \quad \left(\text{右側の} \psi \text{は} \frac{\partial \rho}{\partial x} \text{の} \psi \text{である} \right)$$

単位時間あたりの

粒子の移動数

$$\sum \psi_i$$

$$\beta \mu_1 \cdot \beta \mu_2 \cdots \beta \mu_n = \prod \beta \mu_i = \prod P_i^{\frac{H_i - \mu_i}{kT}}$$

- 特徴 1 =

- $T_{x \rightarrow y}$ は一意な \bar{P} の存在の条件を定め.
 - $T_{x \rightarrow y} > 0 \Leftrightarrow T_{y \rightarrow x} > 0$
 - $O_{x \rightarrow y} = \beta(H_x - H_y) + \psi_{x \rightarrow y}$
- 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.

平衡状態 \Rightarrow 動

$$\psi_{x \rightarrow y} = O(\epsilon) \quad \epsilon: \text{非平衡度}$$

\nearrow ~~平衡状態~~ \searrow ~~非平衡状態~~ \nearrow β, f, \dots

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 ~)

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

と同一である

具体的な問題で \bar{P} を計算する方法.

$\boxed{\bar{P} \text{ を普遍的に特徴づける原理を示す。}}$

Rem., Part 2 の特徴を記述.

半分 (Crooks fluct. th.)

§ 対称性と McLennan-Zubarev表現

$$\hat{x} = (x(0), x(1), \dots, x(N)) \quad \text{パラメータ一定のときの表現}$$

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

時間反転対称性

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

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

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

$\rightarrow (P(0) = P_{\text{eq}} \text{ と } \text{ここで } \Psi \text{ は } \text{時間の } \text{45}^\circ \text{ の } \text{旋轉})$
 が、なぜか $e^{-\Psi[\hat{x}^+]}$ でない?

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

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

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

NESSO
exact Z
状態表現

but そのままだけでは使えない

$$\boxed{\bar{P}_x = \frac{1}{\sqrt{2}} \langle e^{-\textcircled{H}} \rangle_{x \rightarrow}}$$

McLennan-Zubarev表現
 $\bar{P}_x = \frac{1}{\sqrt{2}} \langle e^{-\textcircled{H}} \rangle_{x \rightarrow}$
 テーブル

線形応答

cumulant 展開

$$\bar{P}_x = \frac{1}{Z} \exp \left[-\beta H_x - \langle \Psi \rangle_{x_0} + \frac{1}{2} \langle \Psi^2 \rangle_{x_0}^c - \frac{1}{6} \langle \Psi^3 \rangle_{x_0}^c + \dots \right]$$

$$\Psi = O(\varepsilon) \quad (\varepsilon \gg T)$$

$$= \frac{1}{Z} \exp \left[-\beta H_x - \underbrace{\langle \Psi \rangle_{x_0}}_{\text{時}\theta} + O(\varepsilon^2) \right]$$

したがって $\langle \Psi \rangle$ は N 時間の平均であることをどうすれば??

また \bar{P}_x は N 時間の平均である!?

おうとう

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

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

上の形の展開について

$$\langle \Psi \rangle_{x_0} = \varepsilon \underbrace{\psi_x^{(1)}}_{\text{初期値}} + O(\varepsilon^2)$$

初期状態 x_0 は $\psi_x^{(1)}$

N 時間後 transient が終了

初期値 $\psi_x^{(1)}$ は $\psi_x^{(1)}$ で十分

$\langle \Psi \rangle_{x_0}$ が $O(\varepsilon)$ で

U は $O(\varepsilon)$ で $\psi_x^{(1)}$ (??)

$\varepsilon \psi_x^{(1)}$ が得られる。

高次の項は $O(\varepsilon^2)$

N は $O(\varepsilon^{-1})$ で十分

$$J[\hat{x}] \xrightarrow{\epsilon=0} J^{eq}[\hat{x}]$$

$\epsilon = 0 \text{ と } \epsilon \neq 0$

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

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

$$= \langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{eq} + O(\epsilon^2) \quad \left. \begin{array}{l} \text{N} \\ \text{P} \\ \therefore \langle \Psi \rangle_{per \rightarrow}^{eq} = 0 \end{array} \right\} \text{ICB13376C!}$$

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

統形応答の
NESSのための分布の見出

ゼルノ非零二の補正を

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

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

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

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

$\therefore P_x^{eq}$

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

期待値の評価は便利 f は $\bar{\Psi}$ の線形応答 f_x

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

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

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

$$= \sum_x \bar{\Psi}[x] f_{x(t)} P_{x(0)}^{\text{eq}} J^{\text{eq}}[x]$$

$$= \langle \bar{\Psi} f(t) \rangle_{P_{\text{per}}^{\text{eq}}}^{\text{eq}}$$

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

直の座標

$$\boxed{\langle f \rangle_{\bar{P}} = \langle f \rangle_{P_{\text{per}}^{\text{eq}}} + \langle \bar{\Psi} f(N) \rangle_{P_{\text{per}}^{\text{eq}}}^{\text{eq}} + O(\epsilon^2)_{\text{OF}}}$$

期待値にこの線形応答公式!!

時刻 t の Ψ

$$\Psi(t)[x] := \Psi_{x(t) \rightarrow x(t+1)}$$

直後の Ψ の値 (たとえやか)

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

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

- ・時刻 t の直進性より $\langle \Psi(t)f(s) \rangle^{eq} \neq 0$ $\Leftrightarrow t=s$ のとき
- ・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)

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

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

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

本書とそれなりに

\rightarrow (その証明も証明可)

Ψ のような「系」に関する物理量の導出

一般に $g_{x \rightarrow y}$, $g_{x \rightarrow y} = -g_{y \rightarrow x}$ $\leftarrow x \neq y = \text{はなし}$.

この x に関する「系」 \equiv 特定の物理量

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

free \tilde{g} と ψ 上の公式をつまら

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

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

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

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

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

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

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

$$\langle \tilde{g} \rangle_{\rho_{\text{eq}}} = + \sum_{x,y \in S} \frac{e^{-\beta H_y - \psi_{y \rightarrow x}}}{Z} T_{y \rightarrow x} g_{x \rightarrow y} = - g_{y \rightarrow x}$$

$$x \leftrightarrow y \quad \Rightarrow - \sum_{x,y \in S} \frac{e^{-\beta H_x} e^{-\psi_{x \rightarrow y}}}{Z} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \quad \text{--- } \odot$$

$\oplus + \odot / 2$ より

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

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

path o = $\gamma(t) \in \text{Im}(\Omega)$

$$\langle \tilde{g}\psi \rangle_{\text{per}} = \langle g(t)\psi(t) \rangle^{\text{eq}} \quad (t \approx \omega_1)$$

以上是 ① 的

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

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

或(6) 反转对称性

Rem. 1 平衡系での摂動. Ising.

$$H = -\sum_{ij} \delta_{ij} \sigma_j - \varepsilon \sum_i \sigma_i u^i$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \langle A \rangle_\varepsilon = \langle A \rangle_0 + \beta \varepsilon \langle A \sum_i \sigma_i \rangle_0 + O(\varepsilon^2) \\ \langle \sigma_i \rangle_\varepsilon = \beta \varepsilon \left[\sum_i \langle \sigma_i \sigma_i \rangle_0 \right] + O(\varepsilon^2) \end{array} \right.$$

$$\text{さわゆる } i=2, 12. X$$

$T=T_c$ $\langle \Psi(t) F(t) \rangle_{per}^{eq}$ は 平衡状態での
時間不変性の根

* $\Psi(0)$ は, 2n が $\lambda_3 = \lambda_2$

Rem. 2 momentum のある場合

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

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

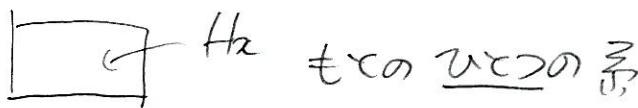
$$\bar{p}_x = \frac{1}{Z} \exp \left[-\beta H_x + \langle \bar{\Psi} \rangle_{per \rightarrow x}^{eq} + O(\varepsilon^2) \right]$$

よし

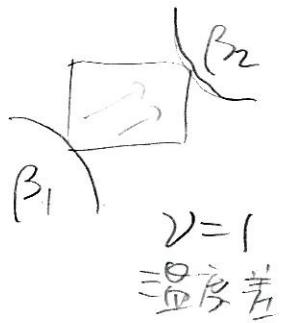
$$\langle f \rangle_{\bar{p}} = \langle f \rangle_{per} + \sum_{t=0}^{T-1} \langle \langle \Psi(t) f(t) \rangle_{per}^{eq} \rangle_{\bar{p}}$$

□□□□

△相反対関係

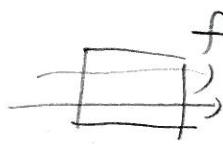


非平衡の三元山をつくる複数のやり方 $\nu=1, 2, \dots$



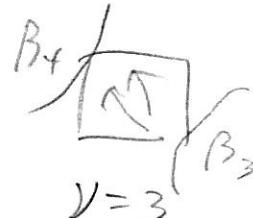
$\nu=1$

三温度差



$\nu=2$

AH場



$\nu=3$

B1の三温度差

.....

$J_{x \rightarrow y}^{(\nu)}$: 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-過程

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

ϵ_{ν} は「非平衡-二-の力」のつまじ

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

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

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

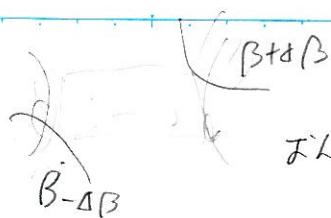
$$L_{\mu\nu} = \frac{1}{2} \sum_{t=-\infty}^{\infty} \langle J^{(\mu)}(0) J^{(\nu)}(t) \rangle = \frac{1}{2} \sum_{t=-\infty}^{\infty} \langle J^{(\mu)}(t) J^{(\nu)}(0) \rangle = L_{\nu\mu}$$

並進対称性

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

Onsagerの相反対関係

(reciprocal relation)



まくさをかけたときの半径のちがい

$$\langle \tilde{J}_{\text{partu}} \rangle_{\bar{P}} = \beta L_{z_1} \beta + O(\delta\beta)^2$$



ATIを加えたときの半径のちがい



$$\langle \tilde{J}_{\text{heat}} \rangle_{\bar{P}} = \beta L_{z_1} f + O(f^2)$$

まくさをかけたときのちがい

Thomson

c.f. $\Lambda = -\frac{e}{2m}$

Marmelund

まくさをかけたときの半径のちがい

一般的に何の関係で計算する?

BUT なぜ個性は同じ? ✓

Komatsu-Nakagawa rep.

線形応答より正確反 \bar{P}_x NESS の分布の表示?

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

- 使える気が(3)

- \bar{N} は $x=0$ での発散項

が C₀ で
 $(\bar{N}, \bar{P}_x \neq N \Rightarrow \bar{P}_x \neq P_x)$

$x=0$ での対称性

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

対称化 ($\bar{x} = \hat{x}$)

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

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

$$\delta_{x(0), \hat{x}} \delta_{x(\hat{x}), y} = \delta_{x(0), y} \delta_{x(0), \hat{x}} \in \text{SVD } \hat{x} \sim \mathcal{Z}_y$$

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

M- \bar{x} の対称性

C. 016 12/11/2011 = 01/09



Ex. 2.1.2 = 3.5 A13

$$\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y}^{2.0N} = A \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow} \langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow y}^{2.0N}$$

$x, y \in J_5 \cap \mathbb{Z}_+$

$\Phi = 3.33$ splitting lemma
 $(\exists \theta \neq 0)$
 $\theta \in \mathbb{C}$
 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 $x, y \in \mathbb{Z}$

$$\frac{1}{\bar{P}_x} e^{-\beta H_x} \frac{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{x \rightarrow}}{\langle e^{-\frac{\Phi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}} \stackrel{\text{if } x \in J_5 \cap \mathbb{Z}_+}{=} e^{-\beta F_{KN}}$$

$(\Phi = 0.55)$
 $n = -\alpha F$

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

NESSA
 $\theta = 0.55$

cumulant $\langle \Phi \rangle$

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

Φ^2 later $O(\epsilon^2)$

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

$$-\frac{1}{h} \left(\langle \Phi^2 \rangle_{x \rightarrow}^{\text{eq}, c} - \langle \Phi^2 \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}^{\text{eq}, c} \right)$$

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

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

Komatsu-Nakagawa representation

- $\bar{\Psi}$ の 1-R. オリを含むのに、 $O(\varepsilon^2)$ まで正確！
- $\bar{\Psi}$ の比例因子成分は $\langle \bar{\Psi} \rangle_{x \rightarrow}$ と $\langle \bar{\Psi} \rangle_{\bar{\Psi} \rightarrow x}$ で表される!!
 ↗ 2-共通部分 ↘ 逆元
- ただし実際の計算に使うとめどある。

$$\langle \cdots \rangle_{x \rightarrow} = \langle \cdots \rangle_{\bar{\Psi} \rightarrow x} \text{ は } \text{2つの } \text{2ルート} \text{ が } \text{同じ} \\ \text{ため } \langle \cdots \rangle_{\bar{\Psi} \rightarrow x} = \frac{\sum \bar{P}_{x \rightarrow z} J(z) \cdots}{\bar{P}_{x \rightarrow}} \quad (\text{3ルート})$$

- 理論的考察の出発点 (25, 26 (311C, 3411))

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

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

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

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

SkN Shannon

$$\bar{\psi}[\chi] = \langle \psi[\chi] - \beta H_{x(0)} + \beta H_{x(T)} \rangle$$

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

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

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

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

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

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

$$= \exp \left[-S_{KN} - \langle \psi \rangle_{x \rightarrow} + O(\varepsilon^2) \right] \quad \text{絶対応答}$$

REM ~~モード~~ momentum の値と \bar{P}_x

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

$\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_N$.

$$\therefore S_{KN} = S(\bar{P}) + O(\varepsilon^2) \quad \text{このままでいい!!}$$

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

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

Shannon
世界一
早い!!

splitting lemma の証明

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

$$\sum_x \delta_{x(v), x} e^{-\frac{\Psi(x)}{2}} \vec{J}[x] \delta_{x(u), y} = \vec{S}_y \tilde{T}^T \vec{S}_x$$

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

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

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

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

↓

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

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

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

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

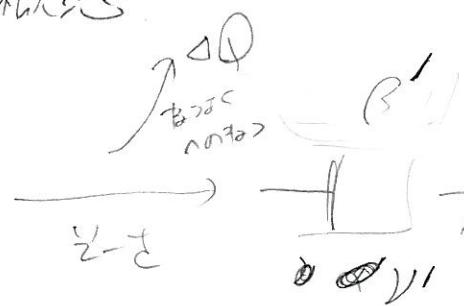
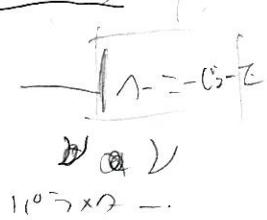
$$\therefore \left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow y}^{\frac{t}{2} N} \simeq \frac{1}{\vec{\zeta} \bar{P}} \left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{\frac{t}{2} N} \left\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \right\rangle_{\bar{P} \rightarrow y}^{\frac{t}{2} N}$$

Part 5 非平衡環境下での操作

定常状態熱力学 Steady state thermodynamics (SS7)

運動方程、運動熱力学概念

平衡の熱力学



$A = -C_1 - T_1 \Delta S$; B'' の $A = -C_2 - T_2 \Delta S$ の場合 $T_1 = T_2$

$\Rightarrow A = B$ を $T_1 = T_2$.

or

Clausius rel.

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

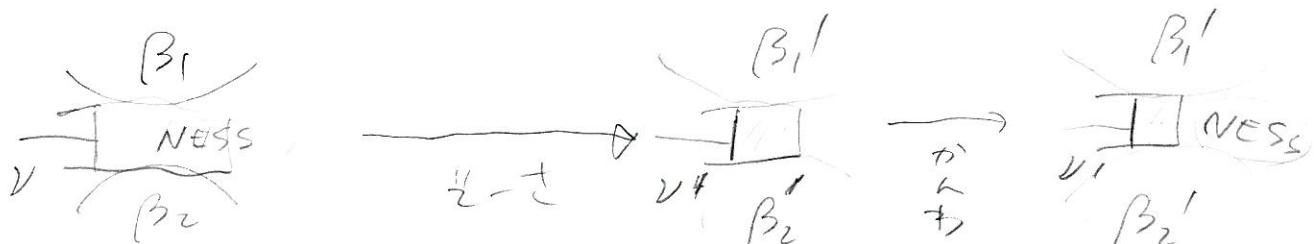
$$\cancel{A} \quad \delta = \max(B' - B, V' - V)$$

ここで他の熱力学的関数

$\rightarrow \delta S = A = -\frac{\partial H}{\partial T}$

$$S = \cancel{S} [P^{\text{rea}}]$$

非平衡定常系の熱力学(?)



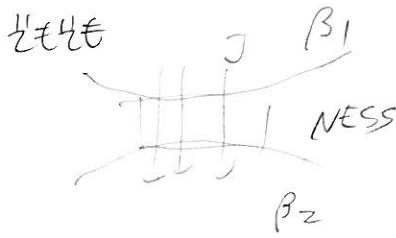
ここに何らかのフランの関係があるか?

もしあるなら

- そこから豊かで有用な物理との連絡
- なぜ足がいい=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??



すなはち熱が逆流する、

$(B_2 - B_1)J$ の意味で

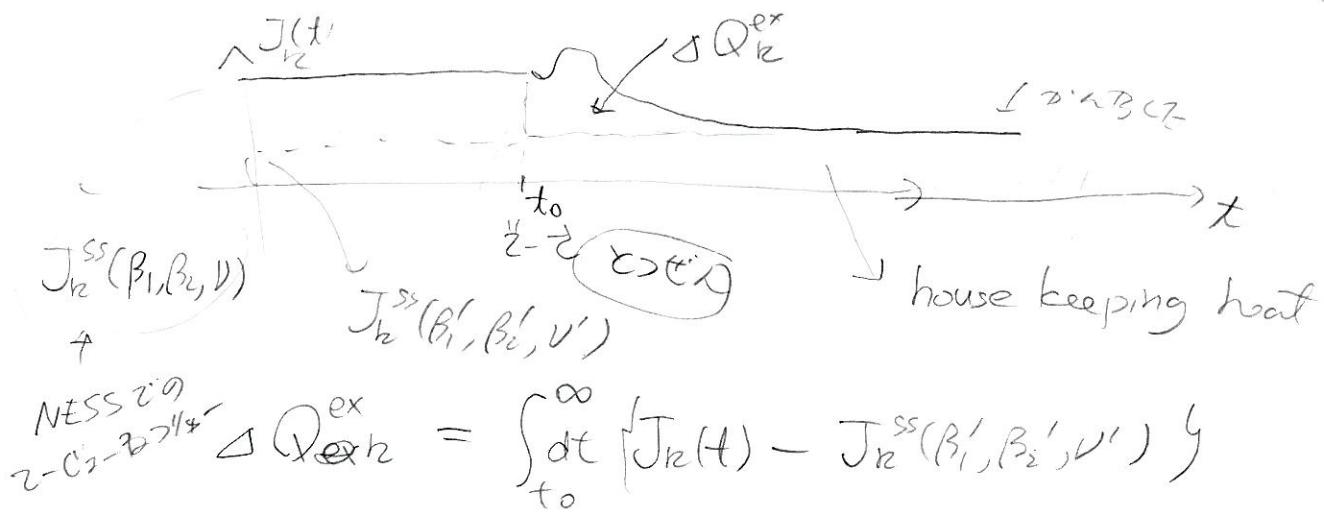
かつJCのインホートーは
増加 (つづけ)

(cf. $\Lambda = -2$ は ~~$B \Delta Q$ が JC の~~
インホートーの全増加量)

フリウの例での ΔQ は ~~必ずしも~~ とてに 差異! → $C_1 = C_2$??
(Landauer)

過剰熱 ~~は~~ Oono-Paniconi 98

$J_k(t)$: $x \rightarrow x+k$ の 瞬間の ΔQ (heat flux) (97Z115)



より一般化 $= (\beta_1(t), \beta_2(t), v(t))$ \approx 234-2

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

↑ $10^3 \times 10^{-2}$ $\text{J} \cdot \text{s}^{-1} \cdot \text{m}^{-2}$
1m の断面積の $10^3 \times 10^{-2}$ $\text{J} \cdot \text{s}^{-1} \cdot \text{m}^{-2}$

extended Clausius relation

Ruelle, K-N-S-T

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

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

\downarrow excess entropy production
in the baths.

Clausius rel. のもう一つの表現.

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

EE し $T \rightarrow 0$ に $O(\epsilon^2 \delta)$ という余分な E .

この日一般には説明しない。

Part 5 の説明

$$\nu: \text{状態} = P \times \underbrace{\text{状態}}_{\text{の} 11^{\circ}\text{F} \times A} \quad H_x$$

$$\alpha: \text{全状態} = \underbrace{\text{状態}}_{\text{の} 11^{\circ}\text{F} \times A} \quad \alpha = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n; \nu)$$

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

外力 F

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

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

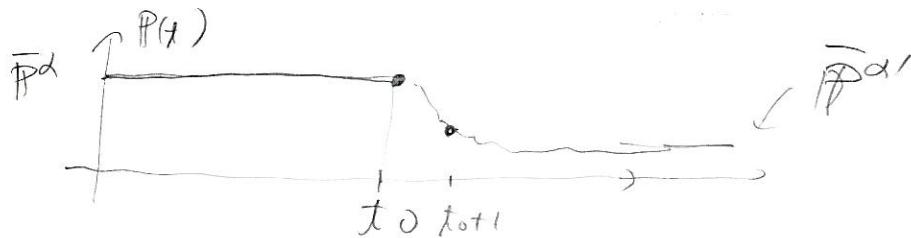
$$\langle \dots \rangle_{\hat{\alpha} \text{ atoms}}^{\hat{\alpha}} \rightarrow \text{がも, て (t) } \rightarrow \langle \dots \rangle^2 \quad \# \text{ atoms}$$

§ クラウジウス (Clausius) 微分式の導出

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

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

$$\text{初期分布} P(0) = \bar{P}^\alpha$$



$$\text{Part 2: } \delta' \quad (\Phi_x^\alpha = -\log \bar{P}_x^\alpha)$$

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

$$t = t_0$$

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

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

$$\therefore t > t_0$$

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

$$t + \frac{1}{2}\delta$$

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

const. protocol

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

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

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

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

初期条件で計算

ただし $\bar{P}^{d'}$

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

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

式2

$$S(\bar{P}^{d'}) - S(\bar{P}^d) \geq - \langle (\mathbb{H}_{ex}^\alpha) \rangle_{\bar{P}^d}^{\hat{\alpha}} + O(\varepsilon^2 \delta) \quad \leftarrow \text{不等式の} \\ \text{左辺} \quad \text{右辺} \\ \text{左辺} \quad \text{右辺}$$

or

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

extended Clausius rel.

EQU

21

一般の $\hat{\alpha}$ の $S(\hat{P}^{\hat{\alpha}})$ は ~~既定~~ でない。 $\hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(N))$

$\hat{\alpha}(i)$ は $\hat{\alpha}(i)$ の $O(\delta_i)$

27. 20の $\hat{\alpha}$ の $S(\hat{P}^{\hat{\alpha}})$ の $\hat{\alpha}$

($\hat{\alpha}$ -がくのには不満)

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

$$\sum |\delta_i|^2 \leq 0$$

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

$\hat{\alpha}$
= $\hat{\alpha}'$
+ $\hat{\alpha}_2$
不満

取扱いにはいは
実現可能

Rem. 軽

momentum ある場合

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

これは「一般の第2法則」の $\hat{\alpha}$ です。

対応する 不等式は 211.

反例(たとえ)

. $\lambda = -\gamma C / (13/13 + 1)$

momentum あり とかくても 本質的に かう

・ 量子版もできた！

$$S_{\text{sym}}[P] = - \text{Tr} [P \frac{1}{2} (\log P + \log P^T)]$$

\Rightarrow 量子力学

モザイク クラウジウス 実像をめぐら

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

① α は対応する A-N 系の $115^\circ \times t - deg$

$$d = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n, v) \quad \rightarrow \quad d_{eq} = (\beta_0, \dots, \beta_0, v)$$

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

$$\alpha = (\beta, \nu, f) \rightarrow \alpha_{\text{op}} = (\beta, \nu, o)$$

$$\hat{\alpha}_0 : \alpha \rightarrow \deg \in \text{Exact}^{\circ}(\mathcal{A}, \mathcal{A}) \cong \text{Der}(\mathcal{A}) \quad S = O(\varepsilon)$$

$$S(\alpha) = \underbrace{S(\deg)}_1 + \underbrace{\langle \Theta_{ex}^\alpha \rangle^2}_1 + O(\varepsilon^3)$$

↓

$\Lambda =$ 取得の初期値
[70, 2118]

初期値
初期値

未知の $\Lambda =$ 初期値

熱則定により $S(\alpha)$ を $O(\varepsilon^2)$ の精度で決定できた

② α が $115^\circ C = p = \alpha 105 \times A - V$ の式で表される → α'

$$\mathcal{D} = (\beta_1, \dots, \beta_n, v) \rightarrow \mathcal{D}' = (\beta_1, \dots, \beta_n, v')$$

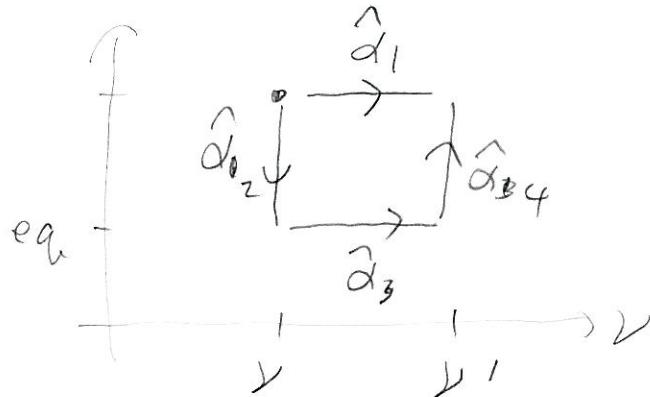
$$d = (B, \mathcal{U}, f) \rightarrow d' = (B, \mathcal{U}', f')$$

\hat{d}_1 : 因子を $\beta_1, \beta_m, V(t)$ で固定する $d_1(t) = \underbrace{(\beta_1, \beta_m, V(t))}_{\text{fix}}$

$$S(d') - S(d) = - \left\langle \hat{H}^{\hat{d}'} \right\rangle^{\hat{d}'} + O(\varepsilon^2)$$

$S(d') - S(\alpha)$ は $O(\varepsilon)$ の 精度で (D) を満たす。

しかし $\alpha \rightarrow \alpha_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_{\alpha_2}} \alpha'_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_{\alpha_4}} \alpha'$ でいい



$$S(\alpha_{eq}) - S(\alpha) = - \langle (\text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_2}) \rangle^{\hat{\alpha}_{\alpha_2}} + O(\epsilon^3)$$

$$S(\alpha'_{eq}) - S(\alpha_{eq}) = - \beta Q \hat{\alpha}_{\alpha_3} \quad \leftarrow \text{classical Clasius}$$

$$(S(\alpha') - S(\alpha'_{eq})) = - \langle (\text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_{\alpha_4}}) \rangle^{\hat{\alpha}_{\alpha_4}} + O(\epsilon^3)$$

$$\therefore S(\alpha') - S(\alpha) = - \langle (\text{H}_{ex}^{\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \hat{\alpha}_3, \hat{\alpha}_{\alpha_4}}) \rangle^{\hat{\alpha}_1 + \hat{\alpha}_2 + \hat{\alpha}_3 + \hat{\alpha}_{\alpha_4}} + O(\epsilon^3)$$

熱平衡定理 $S(\alpha') - S(\alpha)$ は $O(\epsilon^2)$ の精度でよい。

直接の直感ではどうなるのか？

「非線形非平衡」の拡張クラウジウス関係式（の特別な場合）

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

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

外から見て仕事。

新しい取り扱い方

仕事と熱の牛込みの相対を含む関係式

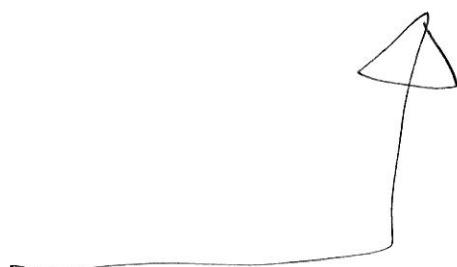
- ・「非線形非平衡」関係式を使えば、 $\hat{\alpha}_i$ を使って $O(\varepsilon^2)$ の精度で $S(\alpha') - S(\alpha)$ が決定できる。
- ・しかし どの道を通ったかで、用ひる関係式を 使う必要がある？！
 なぜ $\langle W; \Theta \rangle$ を含む関係が重力であるのか？?
 ママの量の大きさの問題

何かが 何を計算する

~~Shower~~



2 Show 2 DAX



(上XF T→N の時間平均(2(151))

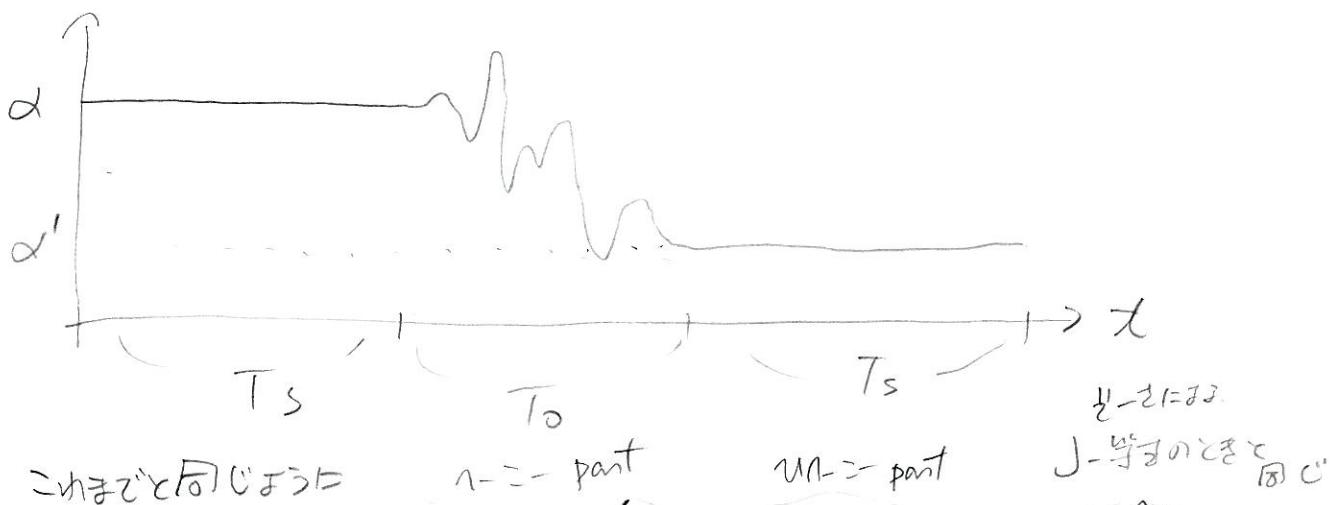
④ 非平衡定常状態への操作における Jarzynski 的等式

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

$$\mathcal{D}^{\alpha} \rightarrow D^{\alpha} \quad \hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(T-1))$$

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

$$T_s \leq t < T_0 + T_s \quad (= 1/2 \text{ of } T)$$



$$\mathbb{H}^\alpha[\chi] = \beta \{ H_{\chi(0)}^{\alpha'} - H_{\chi(T)}^{\alpha'} \} + \Psi^\alpha[\chi] + \beta W^\alpha[\chi]$$

$$(W^\alpha[\chi] = \sum_{t=1}^{T-1} \{ H_{\chi(t)}^{\alpha(t)} - H_{\chi(t)}^{\alpha(t-1)} \}) \quad \text{AHSIS (E)} \quad \text{L=C}$$

$\alpha(t)$ の定義

対称性

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

KN の定義

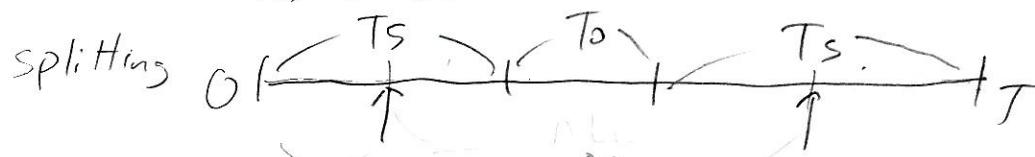
$$e^{-\beta H_{x(0)}^{\alpha}} - \frac{1}{2} \{ \hat{\Psi}[\chi] + \beta W^{\alpha}[\chi] \} J^{\alpha}[\chi]$$

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

$$\delta_{x(0),x} \delta_{x(t),y} = \delta_{x(0),y} \delta_{x(t),x} \text{ と } \alpha' \neq \alpha \text{ のとき } \hat{\chi} \text{ は零}$$

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

$$t \in [T_s, T_0 + T_s] \text{ とするとき } W = 0$$



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

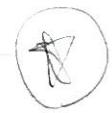
$\Rightarrow T_0$ について同様に

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

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

$$e^{-\beta F_N^{\alpha}} = \frac{1}{\bar{P}_x^{\alpha}} e^{-\beta H_x^{\alpha}} \frac{\langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)}}{\langle e^{-\frac{\hat{\Psi}^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{\bar{P}^{\alpha} \rightarrow x}^{(\alpha)}} e_{IE}^{\oplus}$$

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



NESS が出現する \Rightarrow NESS = 1/E3 と一致する exact な解.



cumulant 展開

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

物理的観察

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

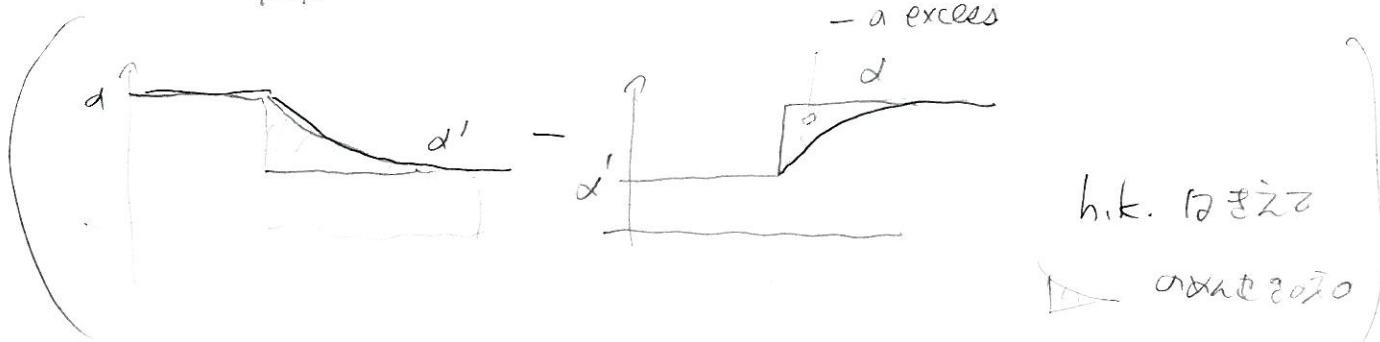
$$= - \langle (\hat{H}_{ex}^d)^2 \rangle^{\hat{d}} + O(\varepsilon^2 \delta) + O(\delta^2)$$

ext. Clausius rel.

~~KN 67 号~~ $\langle \hat{V} \rangle = \hat{H}_1$

説明

- a excess



h.k. のとき

のとき

(*) を適用していける。より高次の非線形非平衡過程も可能

二の方程式は momentum の拡張したものを用いる。→ なぜあるのか??

Shannon

§ SST の PFD-7A の反省.

- NESS における ~~熱力学的~~ 操作を教かり 2 章を観測量に 2 章の非自明を理解

特に 熱 \rightarrow 運動熱

ext. 取代 $\Delta U = \text{C}_V T \Delta T$ Clausius rel. は 「自然」 \rightarrow 2 章.

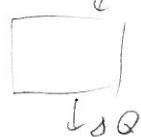
(高次の非線形関係との違い不明)

- しかし 運動熱が中心 仕事に 2 章の因徴 は 有り.

\downarrow
Clausius

\downarrow
Gibbs

通常の $\Delta U = \Delta W + \Delta Q$



$$\Delta U = \Delta W - \Delta Q$$

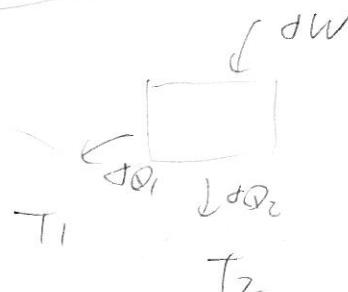
$$\therefore \Delta W = \Delta U + \Delta Q$$

T

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

F が分子力で定まる

SST



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

~~△U = △W + △Q~~

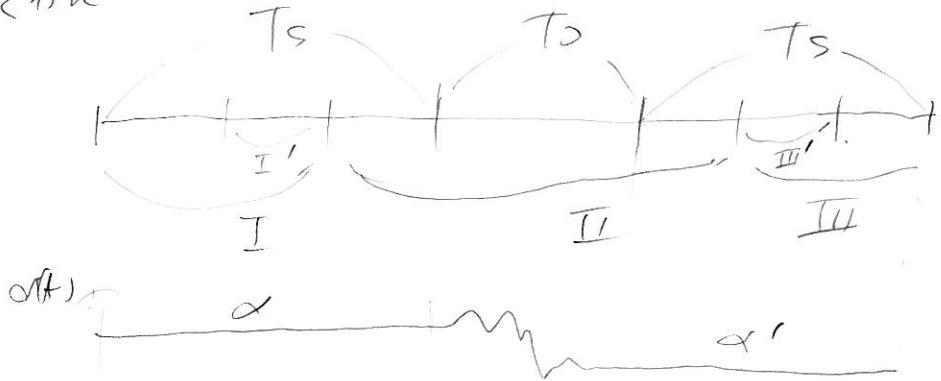
$\therefore F = \frac{1}{2} k_{BB} \cdots$

(下)

~~UN-1~~ 級の仕事に2/12の中(等式)

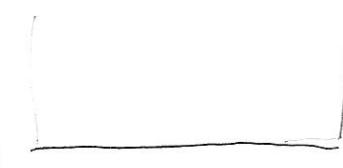
元祖 J-等式の式を $\langle e^{-BW^{\hat{A}}} \rangle$ に2/12の等式

<かく



4を「左右」に引きわけせり方

j.2>



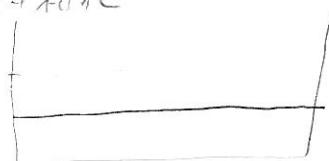
-4



-4

KNの変形化

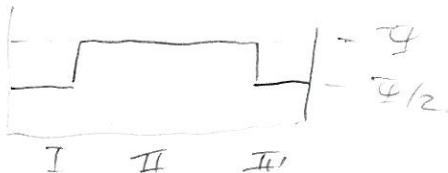
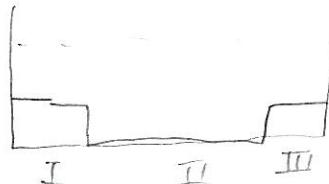
-4/2



-4/2

= 2/2

-4/2



-4/2

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

NO 5-15

DATE

$= \alpha \beta \gamma \cdot c - t - k.$

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

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

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

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

用いて split せず



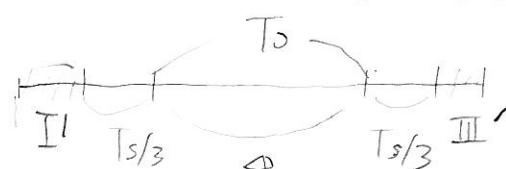
$$e^{-\beta H_x^{\nu}} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)} \langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}} - \frac{1}{2} \Psi_{I', III'}^{\hat{\alpha}}} \rangle^{\hat{\alpha}} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}}{2}} \rangle_{\bar{P}^{\alpha'} \rightarrow y}^{(\alpha')} \bar{P}_y$$

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

$e^{-\beta F}$ の二べきを假定

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

しかも！



$W^{\hat{\alpha}}$ はの範囲での非零

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

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

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

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

$$\langle e^{-\Phi_{II}^{\alpha'}} \rangle_{\text{mod.}}$$

△ 積界条件の取り扱い

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

$$\langle W^\alpha \rangle^\alpha = F^{\alpha'} - F^\alpha - \frac{1}{\beta} \log \frac{\langle e^{-\Phi_{II}^{\alpha'} - \frac{1}{2}\Phi_{I',III'}^{\alpha'}} \rangle^{\alpha'}}{\langle e^{-\frac{1}{2}\Phi_{I',III'}^{\alpha'}} \rangle^{\alpha'}}$$

↑ cumulant 展開

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

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

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

$$= \sum_{t=\frac{2}{3}T_0}^{T-\frac{2}{3}T_0} \left\{ \langle \psi^{\alpha(t)}(t) \rangle^{\alpha'} - \frac{1}{2} \sum_{s=-\infty}^{\infty} \langle \psi^{\alpha(t)}(t); \psi^{\alpha(s)}(t+s) \rangle \right\} + O(\epsilon^3)$$

$d\tau$ const T_0

$\psi^{\alpha(t)}_{\text{viol.}}(t)$ 2-τ = τ となる

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

τ = τ

中川等式

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

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

Gibbs 定理式 ?? \downarrow $\max_{\alpha} = \text{自然な解} \exists ??$

Jensen 不等式

第2法則 ($-F^\alpha - \epsilon$)

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

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

と物理的意味を持つ奇跡は ??