

非平衡熱・統計力学

(というものがあろうとして、そこへ向かう一つのアプローチへの)

入門

田崎晴明

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

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

講義の内容

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

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

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

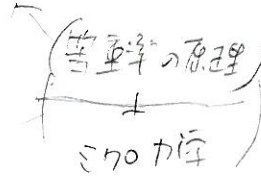
これは、非平衡熱・統計力学の構築という(存在しないかもしれない) ゴールに向かうためのいくつかの試みを丁寧に解説しようという(かなり地味で技術的な) 講義である。なんせマルコフ連鎖の収束定理や断熱定理の証明などもちゃんとやるという感じの講義になる。学んですぐに「役に立つ」ことが知りたいとか、完成した美しい結果を堪能したいと思う人にはおすすめでできないことを断っておく。

阪大集中コーサ 2012/1/31 ~ 2/2

北島
目次

平衡系の熱力学

統計力学



200系A-ニ-シ-下111=2112a

動的 強力な理論体系

平衡から離れた系に $\rightarrow$ 同じような普遍的構造があるか?

非A-ニ-統計力学



状態を H, B, C などから
決定...

Jを n -2人 ...

非A-ニ-熱力学

非A-ニ-で、できることとできないことを示す...

今は、ほとんど何も ~~ない~~ ^{ない}
 明らかになる。何も ~~ない~~ ^{ない} かも。

可能性を ~~模~~ 模索した。

実験...



ノースウーレでの
研究

13L. モデルから出発してできた

7人による構造、性質をさぐ

ニ-では

離散化 $\rightarrow$ 連続化

もっともかんたん

Part 1 確率と Markov chain の基本

<確率>

確率と期待値

状態空間 $\mathcal{S} \ni x, y, \dots$

基本状態

Ω : $\mathcal{S}$ の要素の集合

($\mathcal{S} = \{1, 2, \dots, \Omega\}$ と見做す)

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

確率分布 $P = (P_x)_{x \in \mathcal{S}}$

、列ベクトルと見做す

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

一般に列ベクトル $u = (u_x)_{x \in \mathcal{S}}$

行ベクトル $v = (v_x)_{x \in \mathcal{S}}$

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

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

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

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

期待値

$$x \mapsto f_x$$

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

Dirac 記号

$$v \cdot u = \langle v | u \rangle$$

$$u \cdot v = |u\rangle \langle v|$$

便利!!

§ Jensen の不等式

(~~例~~) $\psi(s)$ が下に凸 $\Leftrightarrow \psi''(s) \geq 0$ ($s \in \mathbb{R}$)

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

定理 $\psi(s)$ が下に凸 $\Leftrightarrow \exists$ 有限 f_x に対して

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

証明) $\Omega = 1$ の場合
 $\Omega \geq 2$ の場合

独立変数

$$\Omega = \{1, 2, \dots, \Omega\}$$

とす

$$\langle \psi(f) \rangle_P = \sum_{x=1}^{\Omega} P_x \psi(f_x)$$

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

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

$\tilde{P}_x = P_x / (1-P_{\Omega})$

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

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

$$= \psi\left(\sum_{x=1}^{\Omega} P_x f_x\right) = \psi(\langle f \rangle_P)$$

例

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

Rem: $\psi''(s) > 0$ ならば $\{\langle \psi(f) \rangle_P = \psi(\langle f \rangle_P) \Rightarrow f \text{ は } \text{const.}\}$

ξ cumulant.

$$f: \text{物理量} \quad k=1, 2, \dots$$

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

for $k=2, 3, \dots$

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

例

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

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

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

例

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

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

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

!

§ entropy & relative entropy

(分布 P が Ω 上の有限分布)

① P : 確率分布

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

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

② P, Q : 確率分布

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

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

Kullback-Leibler

性質

$$D(P/Q) = \infty \text{ あり得る}$$

→ (divergence distance)

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

$$\begin{aligned} \because D(P/Q) &= - \sum_x P_x \log \left(\frac{Q_x}{P_x} \right) \\ &\geq \sum_x P_x \left(\frac{Q_x}{P_x} - 1 \right) = 0 \end{aligned}$$

$$\log s \leq s - 1$$

$$D(P/Q) = 0 \iff P = Q$$

← $\because$ とおくと ≥ 0

$D(P/Q)$ は P と Q の両方での「平均」

$$P - Q = O(\delta) \Rightarrow D(P/Q) = O(\delta^2)$$

$$Q_x = P_x + \delta_x$$

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

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

$D(P/Q)$ は 確率分布 P, Q の両方での「平均」

§ mutual information

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

x, y の出現確率 $P_{x,y} \rightarrow P$

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

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

P と $\tilde{P}$ の $\sum_{x,y} P_{xy} \log \frac{P_{xy}}{P_x^{(1)} P_y^{(2)}}$ $\rightarrow x, y$ の度合い 異なり

mutual information 相互情報量

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

$I_{12} = 0$ 独立

$I_{12} > 0$ 非独立

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

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

< 定常過程のマルコフ連鎖 >

§ Markov chain

$$x, y \in \mathcal{X}$$

遷移確率 $T_{x \rightarrow y}$

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

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

ある時刻 t の状態が $x \in \mathcal{X}$ だとすると、次の時刻 $t+1$ の状態が $y \in \mathcal{X}$ になる確率は $T_{x \rightarrow y}$ である。

ある時刻 t の状態分布 $P = (P_x)_{x \in \mathcal{X}}$

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

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

$T = \{T_{x \rightarrow y}\}_{x, y \in \mathcal{X}}$ 行列

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

確率行列

$$P'_y = \sum_{x \in \mathcal{X}} P_x T_{x \rightarrow y}$$

$$\Leftrightarrow P' = T P$$

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

確率分布の時間発展

時刻 $t = 0, 1, 2, \dots$

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

初期分布 $P(0)$ は $\mathcal{X}$ 上に与えられる。

$t = 1, 2, \dots$ での確率分布は

$$P(t+1) = T P(t) \text{ で決定}$$

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

(例)



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

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

random walk

§ 確率の保存

$x \neq y \Rightarrow 1/2$

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

$\uparrow$

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

確率の保存

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

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

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

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

連続の式

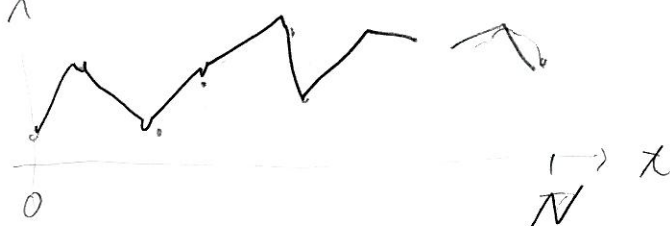
確率の保存を
表わす

$\mathcal{B}$ 1=23 記述

N : 最終時刻

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

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



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

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

" $P[\hat{x}]$ は $\hat{x}$ の出現率" $\propto$

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

① $\hat{x}$ の関数 $F[\hat{x}]$ の平均

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

時空間の
1-2人

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

最終時刻を t までとる

(1) $\langle F \rangle_{P(0) \rightarrow y} := \frac{\sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] \delta_{x(N), y} F[\hat{x}]}{\sum_{\hat{x}} P_{x(0)}(0) J[\hat{x}] \delta_{x(N), y}}$ $P_y(T)$ である

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

最終時刻 t までとる

§ Markov chain と 相対エントピー

定理 P, Q 任意の確率分布, T 任意の確率行列

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

ホリカシズ!
かえりかえの
しめさる
ぜ

証明) $P_{xy} = T_{yx} P_x (= P_x T_{x \rightarrow y})$ (x, y) とは $\frac{P_x}{P_y}$ の比

$$\sum_{x,y} P_{xy} = 1$$

det. bal. R

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

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

(T'_{xy}) は 確率行列 T' とする

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

$D(P|Q)$ は 2通りに計算

やりかえし

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

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

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

4行とある
T'_{xy} と
T''_{xy} とある

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

$P \rightarrow TP$ 変換 $D(P|P) \geq D(TP|TP)$ $H(A) = D(P(A)|P)$
は A の 非自明な $H(A) > 0$

定常 Markov chain の収束定理

T は確率行列
仮定 $\exists n, \mu > 0$ s.t. $\{ (T^n)_{x,y} \geq \mu \text{ for } \forall x, y \in S \}$
 (n 步で $\forall x, y$ が μ 以上になる)

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

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

$\bar{P} = \bar{P}$ は $T\bar{P} = \bar{P}$, $\sum \bar{P} = 1$ である可逆のマルコフ連鎖

$\bar{P}_x > 0$ for $\forall x$. である.

「 $\bar{P}$ の存在」! $\rightarrow$ $\left(\begin{array}{l} \text{しかし定常分布は} \\ \text{必ずしも存在しない} \end{array} \right)$

証明

Lemma $\sum \bar{P} = 0$ とするに $\bar{P}$ に対し

$$\|T^n \bar{P}\|_1 \leq (1 - \Omega \mu) \|\bar{P}\|_1$$

$$\|\bar{P}\|_1 = \sum_{x \in S} |\bar{P}_x|$$

$$(\sum T)_{xy} = \sum_y 1 T_{yx} = 1 \quad \therefore \sum T = \sum \quad \text{1 は } T \text{ の固有値}$$

固有値 $\bar{P}$ $T\bar{P} = \bar{P}$ 上の Lemma より $\sum \bar{P} \neq 0$

規格化して $\sum \bar{P} = 1$ とする.

$$\textcircled{1} \text{ 任意の初期分布 } P(0) = \bar{P} + \bar{Q} \quad \sum \bar{Q} = 0$$

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

$$0 \leq t \leq n-1$$

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

$$\vec{1}^T \mathbf{r} = 0 \Rightarrow \vec{1}^T T^n \mathbf{r} = \vec{1}^T \mathbf{r} = 0 \quad \text{Lemma 17 C1E1C2A22}$$

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

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

$$\cdot \text{任意の } x \in \mathcal{X} \text{ に対して } P_x(t) \geq 0 \text{ より, } \bar{P}_x \geq 0 \text{ for } \forall x.$$

$$T^n \bar{P} = \bar{P} \text{ より } P_x > 0 \text{ for } \forall x \in \mathcal{X}.$$

Lemma の 証明

$$m_{xy} = (T^n)_{xy}$$

$$\mathbf{r} \text{ given} \rightarrow \mathcal{S} = \mathcal{S}_+ \cup \mathcal{S}_-$$

$$x \in \mathcal{S}_+ \Rightarrow r_x \geq 0$$

$$x \in \mathcal{S}_- \Rightarrow r_x \leq 0$$

$$(T^n \mathbf{r})_x = \sum_{y \in \mathcal{S}} m_{xy} r_y = \sum_{y \in \mathcal{S}_+} m_{xy} |r_y| - \sum_{y \in \mathcal{S}_-} m_{xy} |r_y|$$

$$= \sum_{y \in \mathcal{S}} m_{xy} |r_y| - 2 \sum_{y \in \mathcal{S}_-} m_{xy} |r_y|$$

$$\leq \sum_{y \in \mathcal{S}} m_{xy} |r_y| - 2\mu \sum_{y \in \mathcal{S}_-} |r_y|$$

$$= \sum_{y \in \mathcal{S}} m_{xy} |r_y| - \mu \|\mathbf{r}\|_1$$

$$\frac{\|\mathbf{r}\|_1}{2} \quad \text{recall } (\sum r_y = 0)$$

同様にして下向きを示す。

$$(T^n \mathbf{r})_x \geq - \left\{ \sum_{y \in \mathcal{S}} m_{xy} |r_y| - \mu \|\mathbf{r}\|_1 \right\}$$

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

§ 詳細平衡の条件

遷移確率 $T_{x \rightarrow y}$ が 定常分布 P に対して

詳細平衡の条件 (detailed balance condition)

をみたす



$$P_x T_{x \rightarrow y} = P_y T_{y \rightarrow x} \quad \text{for } \forall x \neq y.$$

$$(T_{yx} P_x = T_{xy} P_y)$$

$$\text{つまり } \bar{J}_{x \rightarrow y} := P_x T_{x \rightarrow y} - P_y T_{y \rightarrow x} = 0$$

≡ 釣り合い

・ 一般に必要では無いが、平衡ダイナミクスでの安定



物理的に重要.

・ 非 Hermitian ダイナミクスでは一般に不可能

<非定常 Markov chain>

定義

α : 系を動かすパラメータ (a.s.)

$T_{x \rightarrow y}^\alpha$ α に依存する 確率 $\rightarrow T^\alpha$

系の

外からの操作: α を 時間的に決めた protocol に (7.11) へ 変換.

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

" α " α'

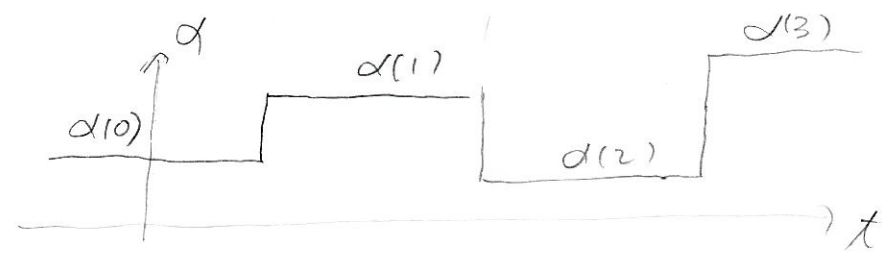
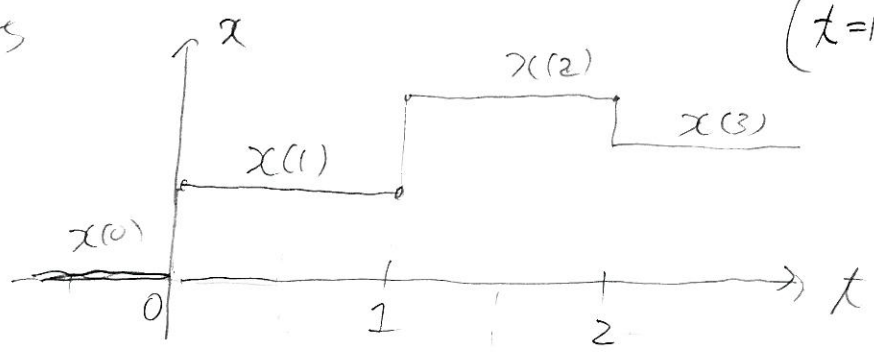
特に $(\alpha) = (\alpha, \alpha, \dots, \alpha)$
constant protocol

時間発展 1-1

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

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

まず



道の確率

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

1/N 確率

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

= 4.11

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

$$= P_y^N(0)$$

$\langle F \rangle_{x \rightarrow}^{\hat{\alpha}}, \langle F \rangle_{x \rightarrow y}^{\hat{\alpha}} \in \mathbb{R}$

導静操作の極限

導静操作の極限 $Q(s) \quad s \in [0, 1]$

$$\alpha(t) = Q\left(\frac{t}{N}\right) \text{ と } C^2. \quad N \in \mathbb{N} \text{ と } C.$$

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

定理 導静 極限定理 $P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$ $\rightarrow$ T^α の定常状態 $\bar{P}^\alpha$
 $\text{c.z.s.} \quad (P(t+1) = T^{\alpha(t)} P(t))$

$$t=1, \dots, T (= 2N/2) \quad P(t) = \bar{P}^{\alpha(t)} + O\left(\frac{1}{N}\right) \text{ である.}$$

($\exists$ は定常)

略証) 一般に $P(t) = \bar{P}^{\alpha(t)} + Q(t)$ とおく. $\mathbb{I} Q(t) = 0$

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

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

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

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

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

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

A は何らかの 2-3 -

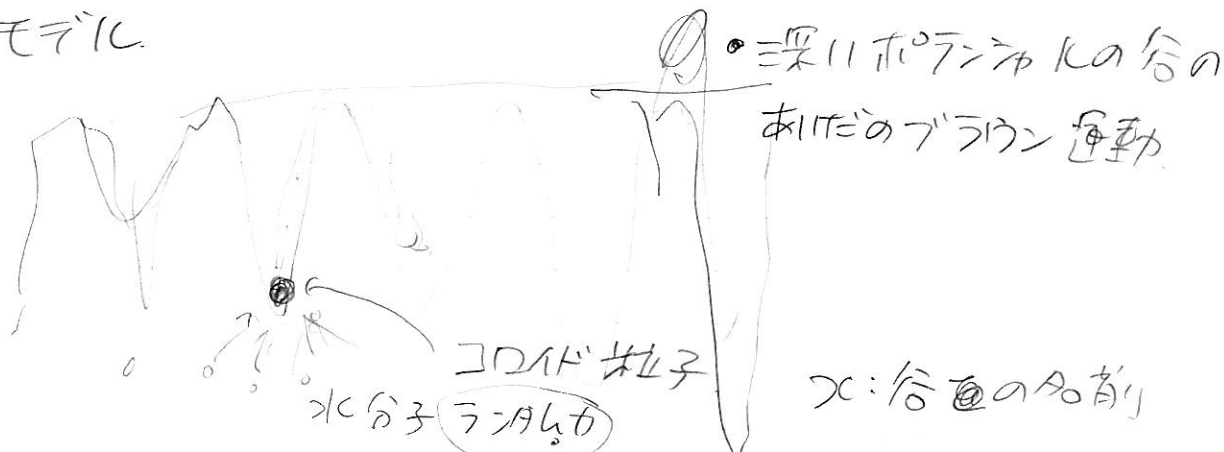
$$\|q(t)\|_1 \leq \frac{A}{\mu \Omega N} \quad \text{сгбс.с.}$$

$$\|q(t+n)\|_1 \leq \frac{A}{N} + (1-\mu \Omega) \frac{A}{\mu \Omega N} = \frac{A}{N} //$$

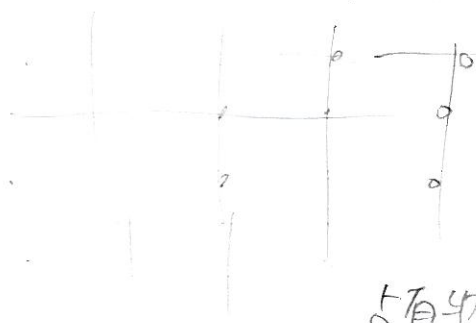
Part 2. 一般論から導かれる熱力学的構造.

< 典型的な物理系 >

§ モデル.



- こういうものの多粒子系 (ボソンガス)



ボソンが谷に定着

谷に格子点

粒子が111 $\eta_j = 1$ (111) $\eta_j = 0$

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

- スピン系

同じ $\sigma_j = \pm 1$

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

 x は一般に系をメソスケールに記述する変数

(注) x は「位置」のようもの: 運動量は含まれない.

 $x = (x_1, \dots, x_N, p_1, \dots, p_N)$ のようなモデル化も ありうる.

相違点に気づくときどきヨイ

momentum ありのモデル

平衡環境での Markov chain

→ (エネルギー保存)

各 $x \in \mathcal{X}$ にエネルギー H_x が対応.

β の平衡状態の確率分布 p_x^{eq}

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

平衡ダイナミクスの条件

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

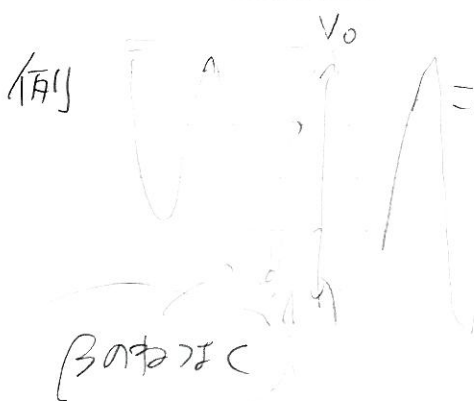
1. 意味的な定常分布 $\bar{P}$ が p^{eq}

2. 詳細釣り合いの条件を要する ← 物理的要請

(Onsager の相互関係)

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

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



この場合で

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

($T_{x \rightarrow x}$ はゼロではない)

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

β のかわり

$$(V_0 - H_x) \text{ のかわり } e^{-\beta(V_0 - H_x)} = e^{-\beta V_0} e^{\beta H_x}$$

他にも

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

非平衡環境に適用可能

§ Shannon エントピー を用いることについて

$S(P)$ は情報理論の観点から自然有用なエントピー

統計物理学でもどうか? δ (small) $\rightarrow$ だいたい正しい. $\nexists$ Shannon の世界も (incomplete!)

平衡状態の場合 (上下の β での Shannon は有用)

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

$S_{TD}(U)$ の統計力学的な求め方

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

$$S_{TD}(U) := \min_{\tilde{\beta}} \tilde{\beta} \{U - F(\tilde{\beta})\} = \beta \{U - F(\beta)\} \quad \text{min を与える } \beta$$

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

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

特に $P^e = \frac{e^{-\beta H_x}}{Z(\beta)}$ カノニカル分布

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

- 用ひに

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

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

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

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

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

＜定常状態への接近＞

§ 一般論

✓ $\alpha \approx -\frac{1}{17} \%$

収束2-1の仮定を $\alpha = 0$ $T_{2 \rightarrow 1}$ (定常)

任意の $\#(0) = \infty$ $\#(t) \rightarrow \overline{\#}$
 $t \rightarrow \infty$

また $D(P|\bar{P}) \geq D(TP|T\bar{P})$

$$J(P) := D(P|\bar{P}) \text{ etc}$$

$$f(P(t)) = D(P(t) | \bar{P}) \quad (10)$$

$$f(p(t)) \geq f(p(t+1))$$

$$\text{つまり、} f(P(H)) \text{が } \frac{1}{2} \text{ 未満で、} f(P(H)) < \frac{1}{2}$$

(H-theorem)

$$\bar{p}_x = e^{-\phi_x} \quad \phi_x = -\log \bar{p}_x$$

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

$\mathcal{F}(\bar{P})$ は $\mathbb{R}^n$ 上に $\bar{P}$ に関する $\mathcal{F}(\bar{P}) = 0$ の分布である。

$$A \vdash B$$

2024年 6月 7日

§ 1-3-1 の $\pm \frac{1}{2} \frac{\Delta}{\Delta_0}$

(see p2-2)

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

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

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

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

自由主义

最小厚

$\langle \text{外界からの操作と 第2法則} \rangle$

§ 設定と一般的结果

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

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

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

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

or

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

等号が成り立つ条件 $P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$

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

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

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

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

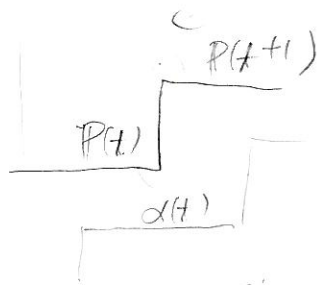
結論

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

§ Clausius 型の関係式.

⊗ $\in \mathcal{E}$ かつ $\tau = 0, \dots, N-1$ まで

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



α は ϕ を動かす "状態" 変数

証明.

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

$N \times O\left(\frac{1}{N^2}\right) \rightarrow O\left(\frac{1}{N}\right)$
 N が増えるほど.

各 τ の $\tau_{x \rightarrow y}$ が "平衡" の状態にある場合 (1-2-3-4-5-6-7-8-9-10-11-12-13-14-15-16-17-18-19-20-21-22-23-24-25-26-27-28-29-30-31-32-33-34-35-36-37-38-39-40-41-42-43-44-45-46-47-48-49-50-51-52-53-54-55-56-57-58-59-60-61-62-63-64-65-66-67-68-69-70-71-72-73-74-75-76-77-78-79-80-81-82-83-84-85-86-87-88-89-90-91-92-93-94-95-96-97-98-99-100-101-102-103-104-105-106-107-108-109-110-111-112-113-114-115-116-117-118-119-120-121-122-123-124-125-126-127-128-129-130-131-132-133-134-135-136-137-138-139-140-141-142-143-144-145-146-147-148-149-150-151-152-153-154-155-156-157-158-159-160-161-162-163-164-165-166-167-168-169-170-171-172-173-174-175-176-177-178-179-180-181-182-183-184-185-186-187-188-189-190-191-192-193-194-195-196-197-198-199-200-201-202-203-204-205-206-207-208-209-210-211-212-213-214-215-216-217-218-219-220-221-222-223-224-225-226-227-228-229-230-231-232-233-234-235-236-237-238-239-240-241-242-243-244-245-246-247-248-249-250-251-252-253-254-255-256-257-258-259-260-261-262-263-264-265-266-267-268-269-270-271-272-273-274-275-276-277-278-279-280-281-282-283-284-285-286-287-288-289-290-291-292-293-294-295-296-297-298-299-300-301-302-303-304-305-306-307-308-309-310-311-312-313-314-315-316-317-318-319-320-321-322-323-324-325-326-327-328-329-330-331-332-333-334-335-336-337-338-339-340-341-342-343-344-345-346-347-348-349-350-351-352-353-354-355-356-357-358-359-360-361-362-363-364-365-366-367-368-369-370-371-372-373-374-375-376-377-378-379-380-381-382-383-384-385-386-387-388-389-390-391-392-393-394-395-396-397-398-399-400-401-402-403-404-405-406-407-408-409-410-411-412-413-414-415-416-417-418-419-420-421-422-423-424-425-426-427-428-429-430-431-432-433-434-435-436-437-438-439-440-441-442-443-444-445-446-447-448-449-450-451-452-453-454-455-456-457-458-459-460-461-462-463-464-465-466-467-468-469-470-471-472-473-474-475-476-477-478-479-480-481-482-483-484-485-486-487-488-489-490-491-492-493-494-495-496-497-498-499-500-501-502-503-504-505-506-507-508-509-510-511-512-513-514-515-516-517-518-519-520-521-522-523-524-525-526-527-528-529-530-531-532-533-534-535-536-537-538-539-540-541-542-543-544-545-546-547-548-549-550-551-552-553-554-555-556-557-558-559-560-561-562-563-564-565-566-567-568-569-570-571-572-573-574-575-576-577-578-579-580-581-582-583-584-585-586-587-588-589-590-591-592-593-594-595-596-597-598-599-600-601-602-603-604-605-606-607-608-609-610-611-612-613-614-615-616-617-618-619-620-621-622-623-624-625-626-627-628-629-630-631-632-633-634-635-636-637-638-639-640-641-642-643-644-645-646-647-648-649-650-651-652-653-654-655-656-657-658-659-660-661-662-663-664-665-666-667-668-669-670-671-672-673-674-675-676-677-678-679-680-681-682-683-684-685-686-687-688-689-690-691-692-693-694-695-696-697-698-699-700-701-702-703-704-705-706-707-708-709-710-711-712-713-714-715-716-717-718-719-720-721-722-723-724-725-726-727-728-729-730-731-732-733-734-735-736-737-738-739-740-741-742-743-744-745-746-747-748-749-750-751-752-753-754-755-756-757-758-759-760-761-762-763-764-765-766-767-768-769-770-771-772-773-774-775-776-777-778-779-780-781-782-783-784-785-786-787-788-789-790-791-792-793-794-795-796-797-798-799-800-801-802-803-804-805-806-807-808-809-810-811-812-813-814-815-816-817-818-819-820-821-822-823-824-825-826-827-828-829-830-831-832-833-834-835-836-837-838-839-840-841-842-843-844-845-846-847-848-849-850-851-852-853-854-855-856-857-858-859-860-861-862-863-864-865-866-867-868-869-870-871-872-873-874-875-876-877-878-879-880-881-882-883-884-885-886-887-888-889-890-891-892-893-894-895-896-897-898-899-900-901-902-903-904-905-906-907-908-909-910-911-912-913-914-915-916-917-918-919-920-921-922-923-924-925-926-927-928-929-930-931-932-933-934-935-936-937-938-939-940-941-942-943-944-945-946-947-948-949-950-951-952-953-954-955-956-957-958-959-960-961-962-963-964-965-966-967-968-969-970-971-972-973-974-975-976-977-978-979-980-981-982-983-984-985-986-987-988-989-990-991-992-993-994-995-996-997-998-999-1000)

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

右辺の量

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

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

熱浴が吸収した熱量

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

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

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

§ Kelvin 型の関係式'

同じ変角の和の正と負を かる。

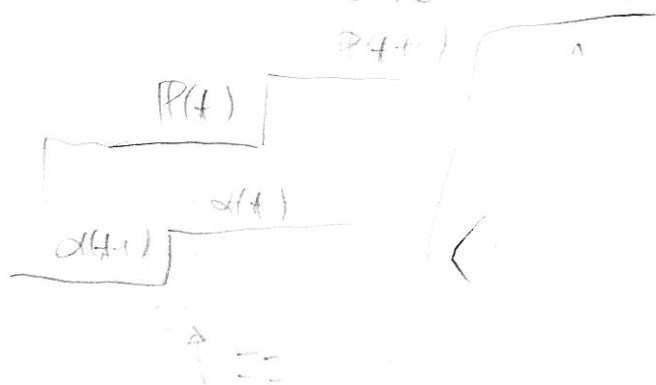
$$\langle \phi^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)} - \sum_{t=1}^{N-1} \{ \langle \phi^{\alpha(t)} \rangle_{P(t)} - \langle \phi^{\alpha(t-1)} \rangle_{P(t)} \} = \langle \phi^{\alpha(0)} \rangle_{P(0)} \\ \leq S(P(t)) - S(P(0))$$

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

$P(0) = \bar{P}^{\alpha(0)}$ とする。

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

収束はかわるが、 α が かる。



$\Lambda = -A \ln \Omega$ $\phi_x^\alpha = \beta (H_x^\alpha - F_{eq}^\alpha(\beta))$ $T \rightarrow 0$ $\beta \rightarrow \infty$

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

エントロピーと熱力学

$\Delta W(t)$

$t-1 \rightarrow t$ で H の Δ しかの Δ には $\frac{1}{N}$ に $L = \frac{1}{N}$ と

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

Kelvin, 熱力学第二法則

統計力学？ 一般の Δ について

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

$$S(P(t)) - S(P(0)) \geq - \sum_{t=0}^{N-1} \Delta \theta(t) = - \sum_{t=0}^{N-1} \Delta \theta(t) + O\left(\frac{1}{N}\right) - \text{一般化}$$

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

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

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

統計力学は自然

しかし ϕ_x^α は不明, $\Delta \theta$ や ΔW は測定可能な量ではない

< 道に於ける記述と時間反転 >

§ エントロピー生成

新条件 $T_{x \rightarrow y}^{\alpha} > 0 \iff T_{y \rightarrow x}^{\alpha} > 0$



と云うのも 1/173 自然

≡ 主) 運動量 p 入ると $1/x$ ずれる
 状態 $\rightarrow (p')$



$x = (p_1, \dots, p_n; p_1, \dots, p_n) \rightarrow x^* = (p_1, \dots, p_n, -p_1, \dots, -p_n)$

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

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

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

より $\theta_{x \rightarrow y} \in \mathbb{R}$

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

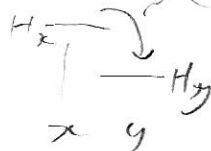
$x \rightarrow y$ に伴う 状態 x の
 エントロピー 生成

心は Δ dynamics

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

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

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



系が x から y へ
 移動する際の エントロピー 生成

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

§ 6 の遷移確率の対称性

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

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

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

§ 6 $\hat{x}$ 全経路での
エントロピー生成

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

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

$$= \tau_{x_N \rightarrow x_{N-1}}^{\alpha(N-1)} \tau_{x_{N-1} \rightarrow x_{N-2}}^{\alpha(N-2)} \cdots \tau_{x_1 \rightarrow x_0}^{\alpha(0)}$$

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

TEC $\hat{x}^+ := (x_N, x_{N-1}, \dots, x_0)$, $x^+(t) = x_{N-t}$

protocol $\hat{\alpha}^+ := (\alpha_{N-1}, \alpha_{N-2}, \dots, \alpha_0)$, $\alpha^+(t) = \alpha_{N-1-t}$

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

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

→ See p2-22

与定常平衡ダイナミクスは可逆性

$$\alpha \rightarrow \beta \rightarrow \gamma \quad 1 e^{-\beta H_x} \tau_{x \rightarrow y} = e^{-\beta H_y} \tau_{y \rightarrow x}$$

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

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

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

基礎の可逆性

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

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

$\hat{x}^+ = \hat{x}$ の detailed balance
 $\hat{x} \in \Omega$ の場合

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

$\hat{x}^+(0) \rightarrow \hat{x}^+(1) \rightarrow \dots$
 F^+ の定義 (F の逆反)

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

$\hookrightarrow F^+[\hat{x}^+]$

$\therefore$ 1-2 の $F[\hat{x}]$ 1-2

$$\sum_{\hat{x}} p_{x(0)}^{\text{eq}} J[\hat{x}] F[\hat{x}] = \sum_{\hat{x}} p_{x^+(0)}^{\text{eq}} J[\hat{x}^+] F[\hat{x}]$$

$$= \sum_{\hat{x}} p_{x(0)}^{\text{eq}} J[\hat{x}] F^+[\hat{x}]$$

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

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

$\uparrow$ F_0 , $F^\dagger$: F の時間反転

$\exists t =$

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

$$\sum_{\hat{x}} \delta_{x(t), x} J[\hat{x}] F[\hat{x}] = \delta_{x^\dagger(t), x} F[\hat{x}^\dagger]$$

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

$$\equiv \frac{\sum_{\hat{x}} p_{eq}^N(x^\dagger(t)) J[\hat{x}^\dagger] \delta_{x^\dagger(t), x} F[\hat{x}^\dagger]}{p_{eq}^N(x(t))}$$

$p_{eq}^N(x)$

$$= \sum_{\hat{x}} p_{eq}^N(x^\dagger(t)) J[\hat{x}^\dagger] \delta_{x^\dagger(t), x}$$

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

同様 $\leftarrow$

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

LJ°

Rem. momentum $\hat{p}$

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

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

一般的な定常プロセスにおける Crooks の 433 の定理

$\forall \alpha$ - 定 $T_{x \rightarrow y}$ } $\cdot \bar{P}$ の存在.

$$\cdot T_{x \rightarrow y} > 0 \Leftrightarrow T_{y \rightarrow x} > 0$$

の逆仮定

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

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

$\bar{P}$ は 0073
250
1117.

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

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

$$\tilde{x} \text{ (1212 足す)} \quad \langle e^{-\tilde{\Theta}} \rangle_{\bar{P}} = 1$$

$$\chi[\text{True}] = 1 \\ \chi[\text{false}] = 0$$

$$\text{つまり } P(\theta) := \sum_{\tilde{x}} P[\tilde{x}] \chi[\tilde{\Theta}[\tilde{x}] = \theta]$$

$$\sum_{\tilde{x}} e^{-\tilde{\Theta}[\tilde{x}]} P[\tilde{x}] \chi[\tilde{\Theta}[\tilde{x}] = \theta]$$

$$= \sum_{\tilde{x}^+} P[\tilde{x}^+] \chi[\tilde{\Theta}[\tilde{x}^+] = -\theta]$$

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

一般的な定常状態における
433 の定理

「全エントロピー生成」 $\tilde{H}$ の ϕ 3 次式に、3 重 (1) (普遍的な式) にある ϕ を
制限

θ 正 a 大きい b , θ 負もある

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

$\downarrow$
平均値と ϕ 3 次式 a が ϕ 3 次式にあり!!

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

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

Rem
11 式に $\langle \tilde{H} \rangle_{\tilde{P} \rightarrow} = 0$ とするのは 平衡 定常ダイナミクス
のみ
(としよう)

∴ Jensen $\rightarrow$

§一般の過程における全エントピー生成

$$\alpha: \text{任意のプロトコル} \quad T_{x \rightarrow y}^{\alpha} > 0 \iff T_{y \rightarrow x}^{\alpha} > 0$$

のみを仮定.

$$\text{初期分布 } P(0) \xrightarrow{\alpha} P(T)$$

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

$$\langle \tilde{H}^{\alpha} \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\alpha} = \underbrace{\langle H^{\alpha} \rangle_{P(0) \rightarrow}^{\alpha}}_{\substack{\text{全エントピーの} \\ \text{増加} \\ (\pm R)} } + \underbrace{S(P(N)) - S(P(0))}_{\substack{\text{エントピーの} \\ \text{増加}}} \\ \text{全エントピー生成}$$

特に $\Lambda = -\Delta Q$

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

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

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

基底の対称性

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

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

$\sum_x$

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

普遍的
不思議な等式
 $\tilde{H}^\alpha$ の分布に強い制限

↓ Jensen

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

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

⑤ 全エントピー生成の期待値は非負

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

Clausius Ineq. (前にも見た)

また

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

$e^{\tilde{H}^\alpha(x)}$

全エントピー生成
(1-dynamics, Clausius 等式の強み) ← マクロにみた「不可逆性」の尺度

||
「 P_F と P_R の「乖離」」 ← マクロにみた「不可逆性」の尺度

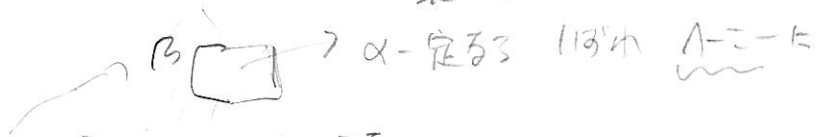
これは
2nd law
だわ!

Rem. ⑤は一種の一般化第2法則。前にも relative entropy だと言った
一般化第2法則との関係?

2つは, det. bal. dyn. によるのと同じ
↓
「第2法則」の対
(2つの数学的に異なる一般化第2法則?)
F1のやつの方がいい。1st law まで

Part 3 等温平衡環境下での操作.

§ 設定



β-定まるなら $\hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(T-1))$, $P(t+1) = T^{\alpha(t)} P(t)$

$$e^{-\beta H_x^{\alpha}} \tau_{x \rightarrow y}^{\alpha} = e^{-\beta H_y^{\alpha}} \tau_{y \rightarrow x}^{\alpha} \quad \boxed{\text{平衡ダイナミクス}} \quad \text{see p 2-2}$$

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

↑
= 0-定

§ no pumping theorem

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

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

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

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

α(t) をうまく工夫して (周期的に動かす)

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

しかし
feedback
必要

うまくいけば stochastic pump.

→ うまくいけばある.

(生物での輸送...)

• 上-下の ~~行列~~ の 1-1 について no go theorem がある

$T_{x \rightarrow y}^0$ がある 1-1 系の 行列 $\det. \neq 0$. $\frac{e^{-\beta H_x}}{Z}$ ~~が 1-1 系~~ ~~2-1 系~~

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

と書ける 行列 α を うごかす

例. $T_{x \rightarrow y}^\alpha = \underbrace{C(x, y)}_{\text{= 0 なら 0}} \underbrace{e^{\beta H_x^\alpha}}_{H_x^\alpha \text{ のみで 113113 に 0 になる}}$

谷の深さをうまく制御 ~~する~~

三流 ~~の~~ ~~は~~ ~~で~~ ~~る~~ ~~か~~ ? $\rightarrow$ ダメ という定理

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

1-1 の $\forall x \neq y$ について $\bar{J}_{x, y} = 0$

三流 ~~の~~ $C(x, y)$ ~~は~~ ~~も~~ ~~ある~~ ~~か~~ ? 1173



証明) $J_{x \rightarrow y}(t) = p_x(t) \lambda_x^{\alpha(t)} \tau_{x \rightarrow y}^0 - p_y(t) \lambda_y^{\alpha(t)} \tau_{y \rightarrow x}^0$

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

$$\forall t \quad p_x(t) - p_x(0) = - \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y(\neq x)} J_{x \rightarrow y}^p(t) \quad \text{conservation}$$

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

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

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

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

T^0 の固有値 1 の固有ベクトル

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

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

§ Jarzynski 等式

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

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

!!
 4次式は $x(t) = 0$ として
 $H^{\alpha(t-1)} \rightarrow H^{\alpha(t)}$ とする
 ための工夫は -

$$W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] \quad \text{この } \hat{x} \text{ は } x(0) \text{ から } x(N) \text{ までの軌道}$$

基本変数

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

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

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

$$\bar{p}_{\alpha}^{\alpha(0)} = \bar{p}_{\alpha'}^{\alpha(0)}$$

$$\left\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}}} \right\rangle_{\substack{\hat{\alpha} \\ p_{\alpha}^{\alpha(0)} \rightarrow}} = \frac{Z_{\alpha'}}{Z_{\alpha}} e^{\beta (F_{eq}^{\alpha'}(B) - F_{eq}^{\alpha}(B))}$$

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

$$\langle W^2 \rangle_{\text{per}, \alpha}^{\alpha} \geq F_{\text{eq}}^{\alpha'} F_{\text{eq}}^{\alpha} \quad \text{最小仕事の原理}$$

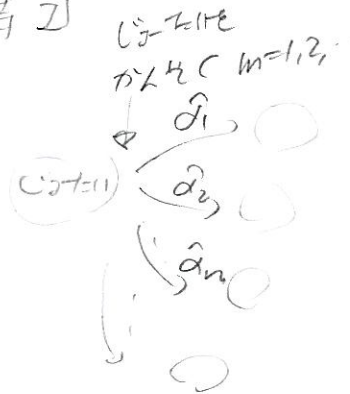
• $\frac{1}{2} \hbar \omega \notin \beta \alpha$ free energy $F_{eq}^{d'}(\beta)$ at $\omega \neq 0$!

$e^{-\beta W}$ の 1- ϵ 近似

no free lunch

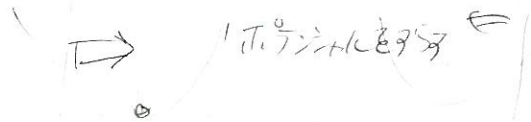
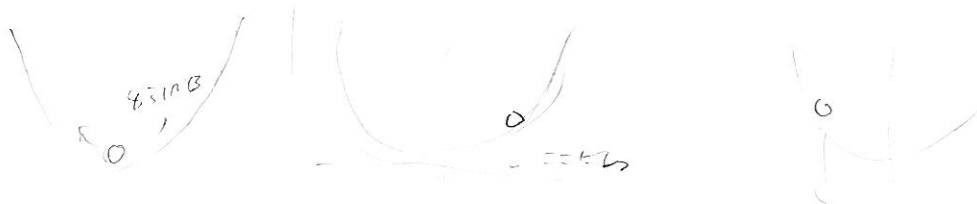
§ Jarzynski - Sagawa-Ueda ^{trh} 等

二重積分 $\int \int_{\mathcal{Z}} p(z, z')$



結果に対して
操作を行った
feedback

一見すると 第2法則が破れる



ここで取り出せる $W < 0$

$$W \geq F - F = 0 \quad \text{おかしなことになる??}$$

「^{trh}」 結果に対して生じる系とカルデラの不等式関係 $\rightarrow$ 自由エネルギー

等式 と 不等式

1. 1D x 4 - 初期状態 α 初期分布 $p_{x|0}^{\text{eq}, \alpha} = \frac{e^{-\beta H_{x|0}^{\alpha}}}{Z_{\alpha}}$

2. $\mathcal{Z}$ の $\mathcal{Z}$ へ $\rightarrow m=1, \dots, M$

x $P(x \rightarrow m)$ (x に対して m が与えられる A(x))

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

$$P(x \rightarrow m) > 0 \quad \text{for } \forall x, m \quad \leftarrow \text{必ずある状態}$$

3. $\hat{d}_m$ を行う $d_m(T-1) = d'_m$

$\mathcal{S}_{0,2}$ の $m \mapsto 1, 2$

$= P_0(x(0))$

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

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

上の式に $\mathcal{P}_m$ をかけると、 $m, \hat{x}$ ごとく

$$\text{To II} = \sum_m \mathcal{P}_m \sum_{\hat{x}} \frac{e}{Z} \int^{\hat{\alpha}_m}[\hat{x}] = \sum_m \mathcal{P}_m = 1$$

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

$$= \left\langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}_m} + \beta(F_{eq}^{\alpha'_m} - F_{eq}^{\alpha}) + \log \mathcal{P}_m - \log P(x(0) \rightarrow m)} \right\rangle_{(m, \hat{x}) \text{ の全C}}$$

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

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

かんじCに 1/1000 以下

(i)より

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

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

$$\parallel$$

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

x, m
相対エントロピー

(1) ものまじに Jensen の不等式

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

≧ 正.

等号成立の条件は $P(x \rightarrow m) = P_m P_0(x)$ のとき

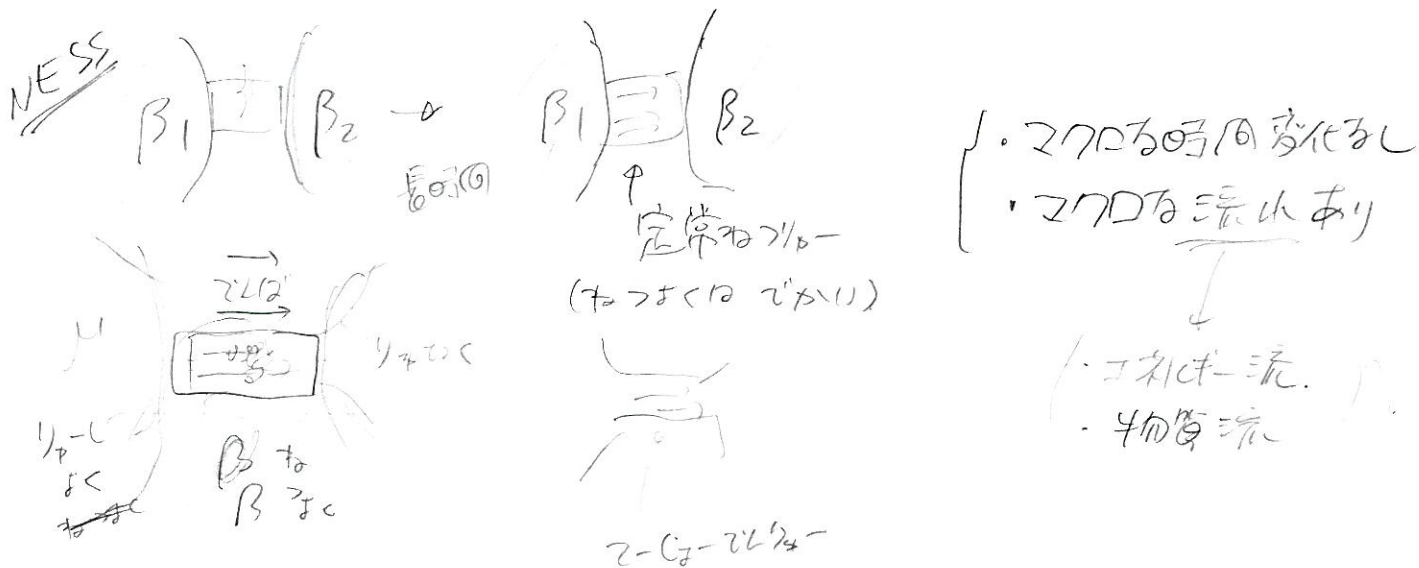
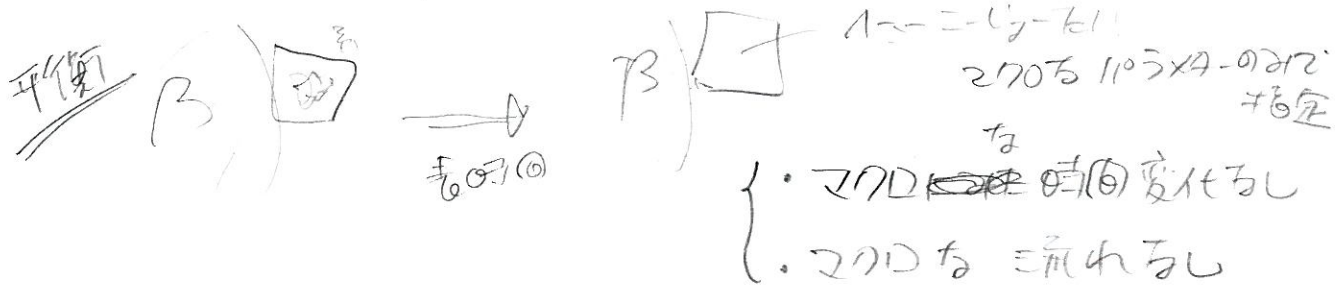
(これは $\epsilon \rightarrow 0$ のとき成立)

$$\left(\text{REM. } \epsilon \rightarrow 0, \quad P(x \rightarrow m) \geq 0 \quad \forall x, m \right)$$

$$= \epsilon \quad \epsilon \log \epsilon > 0$$

(NESS)

平衡収束 と NESS



NESS: $\forall c \in \text{平衡に近}(1) \Rightarrow \text{非平衡}$

何らかの「統計力」があるのでは?

$$\frac{e^{-\beta \mathcal{H}_{int}}}{Z} \rightarrow \frac{e^{-\beta \mathcal{H}_{int} + \beta h M}}{Z'}$$

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

NESSとエントロピー生成



これは Joule 熱を発生.
($\dot{Q} = \dot{W}$) $\downarrow$

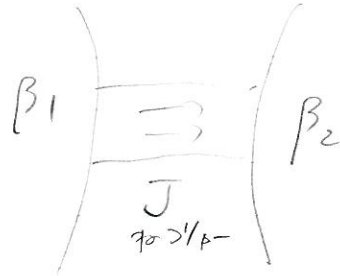
エントロピー βW $\downarrow$
増大 βW $\downarrow$
Piston

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

非平衡度 $\epsilon \rightarrow$ エンタルピー E
 $\rightarrow$ エンタルピー $(\beta_2 - \beta_1)$

ϵ が小さければ 熱浴との定常的なエントロピー生成 $\propto \epsilon^2$

エントロピー



Δt のおいては

$$\Delta Q = J \Delta t \quad \text{1/2}$$

エントロピー 増加

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

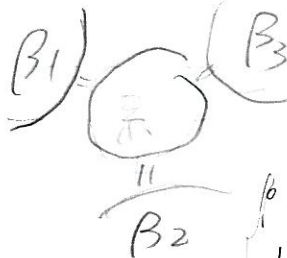
$$J \propto (\beta_2 - \beta_1)$$

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

§ 定式化

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

・熱伝導系



物理系の状態 $x, y, \dots \in \mathcal{X}$

エネルギー H_x

平衡状態 (p, T) を参照して
非平衡状態のエネルギーを参照

複数の熱浴と接触

各々の遷移 $x \rightarrow y$ は 1つの熱浴との相互作用で生じる。
・それ以外の遷移は $\Lambda = 1$ と同じ。

$x \leftrightarrow y : \beta_i$ で生じる

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

2つに β で置き換える!!

$$\therefore \Theta_{x \rightarrow y} = \beta_i (H_x - H_y) = \beta (H_x - H_y) + \underbrace{\Delta \beta_i (H_x - H_y)}_{\psi_{x \rightarrow y}}$$

β : (222-2) の参照温度 $\beta = \frac{\beta_1 + \beta_2}{2}$ とし

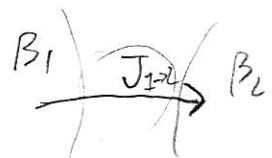
$$\psi_{x \rightarrow y} = -\psi_{y \rightarrow x} \quad \text{イントロで生成の非平衡部分}$$

$\psi_{x \rightarrow y}$ は系を通る熱流に比例

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

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

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



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

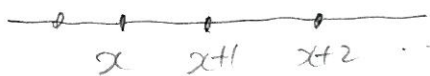
1) 2) 間の熱流

非ポテンシャル的

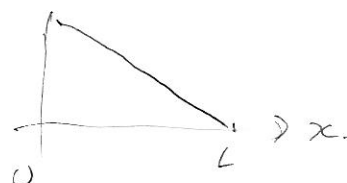
外力
の人工的

● 外力のある系

1粒子の b.m. $\xrightarrow{f}$ が加わる



= 外力をつくる
ポテンシャルにする!!



同期境界条件

BUT 局所的には $V(x) = -fx$ だと加えると同じ

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

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

$x \rightarrow y$ の遷移に伴う
f 方向の流れ

(粒子の流れとは
ちがう)

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

単位時間あたりの
粒子の移動距離

$$\sum \text{より}$$

$$\beta \mu_1 \dots \beta \mu_n \leq \beta \mu_{n+1}$$

(H.W.)

一般に

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

平衡状態への
擾動

β : 温度の逆数, H_x : エネルギー

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

$$\Psi_{x \rightarrow y} = O(\epsilon)$$

ϵ : 非平衡度

非平衡度 ϵ が小さいとき
平衡状態からのずれを ϵ と表す。
ちんてん!!

NESS

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

1 行で表現できた! しかし時間発展と極限も含む。

(c.f. det. bal. dynamics)

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

と書いても、つかえる!!

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 の一般論はこれで成立。

特に Crooks fluct. th.

§ 対称性と McLennan-Zubarev 表現

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

100% - 一定の α の場合

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

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

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

時間反転対称性

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

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

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

→ $(P(0) = P^{eq}$ と仮定するとき $\Psi = 0$ の場合の定理が成り立つ。
 $e^{-\Psi[\hat{x}^\dagger]}$ は 1 になる?

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

$$\cancel{P_x(N)} \quad P_x(N) = \bar{P}_x \text{ (if } N \rightarrow \infty)$$

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

McLennan-Zubarev 表現

$$\left(\begin{array}{l} \text{Rem} \\ \bar{P}_x = \frac{1}{Z} \langle e^{-\Theta} \rangle_{x \rightarrow} \\ \text{も可能} \end{array} \right)$$

NESSの
exactな
表現 $\uparrow$
 $\alpha = -1/p$ $\uparrow$
un-regularized

but this is not used

§ 線形応答

cumulant展開

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

$$\Psi = O(\varepsilon) \Rightarrow \varepsilon \text{ 小}$$

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

しかし $\langle \Psi \rangle$ は N に比例して大きくなるのでは??

でも $\bar{P}_x$ は N に比例!!

N に比例しない!!

おさうして

$\log \bar{P}_x$ は ε に比例して N 中展開可能 (証明可. PF matrix の max. ev. の ev.)

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

上の形式的展開とひか

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

初期状態 x に依存する

N に比例しない

transient 部分

ε に比例する部分あり!



$\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}$ から $O(\varepsilon)$ を
ひきだした"せは" (≠)
 $\varepsilon \varphi_x^{(1)}$ が得られた.

高次の項によつて
 N に比例する部分は
キャンセル

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

$\varepsilon=0 \text{ とき}$
 $\lambda = -\frac{1}{\tau}$

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

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

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

N
 $\frac{1}{N} = \text{式が1つある!}$
 $\therefore \langle \Psi \rangle_{\text{peer} \rightarrow}^{eq} = 0$

よ、2

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

最終的な答での
NESSの近似表現

Z は 非 $\lambda = -\frac{1}{\tau}$ の補正なし

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

$$= 1 - \underbrace{\langle \Psi \rangle_{\text{peer} \rightarrow}^{eq}}_{=0} + O(\varepsilon^2)$$

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

$$\langle F \rangle_{\text{peer} \rightarrow x}^{eq} = \frac{\sum_{\hat{x}} F[\hat{x}] \underbrace{p_{x(0)}^{eq}}_{=1} J^{eq}[\hat{x}] \delta_{x(1), x}}{\sum_{\hat{x}} 1 = \underbrace{p_x^{eq}}_{=1}}$$

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

期待値の計算に便利. f は x の関数 f_x .

$$\langle f \rangle_{\bar{p}} = \sum_x f_x \bar{p}_x = \sum_x f_x \left(1 + \langle \Psi \rangle_{\text{peq} \rightarrow x}^{\text{eq}} \right) \underbrace{\left(\frac{e^{-\beta H_x}}{Z} + O(\varepsilon^2) \right)}_{\text{"peq } x}$$

$$= \sum_x f_x \langle \Psi \rangle_{\text{peq} \rightarrow x}^{\text{eq}} p_x^{\text{eq}}$$

$$= \sum_x f_x \frac{\sum_{\hat{x}} \Psi[\hat{x}] p_{x(0)}^{\text{eq}} J[\hat{x}]^{\text{eq}} \delta_{x(\tau), x}}{p_x^{\text{eq}}} p_x^{\text{eq}}$$

$$= \sum_{\hat{x}} \Psi[\hat{x}] f_{x(\tau)} p_{x(0)}^{\text{eq}} J[\hat{x}]^{\text{eq}}$$

$$= \langle \Psi f(\tau) \rangle_{\text{peq} \rightarrow}^{\text{eq}} \quad \text{略さう.}$$

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

道の関数.

$$\langle f \rangle_{\bar{p}} = \langle f \rangle_{\text{peq}} + \langle \Psi f(N) \rangle^{\text{eq}} + O(\varepsilon^2) \quad \text{OK!}$$

期待値に312の形式で応答!!

時刻 t での ψ

$$\psi(H)[x] := \psi_{x(H) \rightarrow x(H+1)}$$

ψ 道 x の 変数 ($x \in \mathcal{X}$ とおける)

$$\Psi[x] = \sum_{t=0}^{N-1} \psi(H)[x] \quad \text{とある}$$

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

• 時刻 t についての並進変換性より $\langle \psi(t) f(s) \rangle^{eq}$ は $t-s$ のみに依る。

• また $\langle \psi(t) \rangle^{eq} = 0$ より $\lim_{|t-s| \rightarrow \infty} \langle \psi(t) f(s) \rangle^{eq} = \langle \psi(t) \rangle^{eq} \langle f(s) \rangle^{eq} = 0$

(定常 Markov chain では $\langle f(t) g(s) \rangle_{\overline{\mathbb{P}}} \xrightarrow{|t-s| \rightarrow \infty} \langle f \rangle_{\overline{\mathbb{P}}} \langle g \rangle_{\overline{\mathbb{P}}}$ とあることが知られる)

よって $\langle \dots \rangle^{eq}$ は $\mathbb{Z}$ -値する時刻の範囲を拡大。

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

と書くと可なり。

→ (和の収束も証明可)

ψ のような「流れ」についての物理量の期待値について

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

よって x についての「流れ g 」に対応する物理量

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

$f \in \tilde{g}$ と $\mathbb{Z}$ 上の公理'から

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

$$(\text{つまり } \tilde{g}(0) = \sum_{y \in \mathcal{S}} T_{x(0) \rightarrow y} g_{x(0) \rightarrow y})$$

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

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

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

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

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

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

$$\stackrel{x \leftrightarrow y}{=} - \sum_{x, y \in \mathcal{S}} \frac{e^{-\beta H x} e^{-\psi_{x \rightarrow y}}}{Z} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \quad \text{--- } \textcircled{2}$$

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

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

$$= \frac{1}{2} \langle \tilde{g} \tilde{\psi} \rangle_{\mu^{eq}} + O(\varepsilon^2) O(g)$$

$$(\text{つまり } (\tilde{g} \tilde{\psi})_x := \sum_{y \in \mathcal{S}} T_{x \rightarrow y} g_{x \rightarrow y} \psi_{x \rightarrow y})$$

path の 2 重に 3 重に 2 重に

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

上から $\otimes$ は

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

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

時間反転対称性

Ising

$$H = - \sum_{i,j} \sigma_i \sigma_j - \varepsilon \sum_i \sigma_i$$

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

$$\langle \sigma_0 \rangle_\varepsilon = \varepsilon \sum_i \langle \sigma_0 \sigma_i \rangle_0 + O(\varepsilon^2)$$

きめて 121子. X

$T=T=0 \quad \langle \psi(t) F(t) \rangle_{\text{per}}^{\text{eq}}$ は 平衡状態での
時間相関関数

★ $\sigma_{-1}(6)$ は、 $2n$ が $\in \mathbb{Z}_1 = \lambda_3$

Rem. 2 momentum のある $\pm \frac{1}{\hbar} \phi$

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

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

つか、1/1 = 11.

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

f, 2

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

つか(1)か7(1)

17 10 (1)

互相反関係

 H_2 もとの ひつ の系

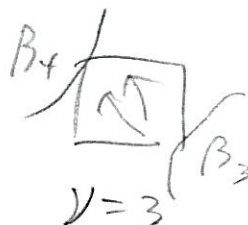
非平衡の三流を生成する複数のやり方 $\nu=1, 2, \dots$



$\nu=1$
温度差



$\nu=2$
A1 圧



$\nu=3$
B1 の温度差

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

全伴でのエントロピー生成の非平衡部分

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

ϵ_{ν} は「非平衡の力」のつよさ

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

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

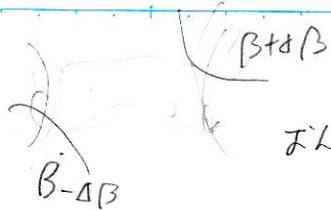
$$= \sum_{\nu} L_{\mu\nu} \epsilon_{\nu} + O(\epsilon^2)$$

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

↑ 並進対称性

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

Onsager の相反関係
(reciprocal relation)



それとさえたときの 矢印の ちがひ

$$\langle \tilde{J}_{partia} \rangle_F = \beta L_{z1} \Delta\beta + O(\Delta\beta)^2$$



A-TIを加えたときの ちがひ

B

(いい!)

$$\langle \tilde{J}_{hel} \rangle_F = \beta L_{12} f + O(f^2)$$

またC/Aではる!!!

さかしのじつはC/A

Thomson

C.f. A-1-2

Maxwell's

≡ A-1-2 の結果

一般にC/A 相同はA-1-2

BUT 正確性はどうか? /

§ Komatsu-Nakagawa rep.

線形応答より正確な NESS の分布の表示?

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

・ 使える気がしない

・ $\frac{1}{N}$ に比例する 2 次散逸項

$O(\varepsilon)$ 1 位の項は $O(\varepsilon^2)$ 1 位の項と $+ O(\varepsilon^2) \frac{1}{N}$ の項は $O(\varepsilon^2) \frac{1}{N}$ の項と $O(\varepsilon^2)$ 2 位の項は $O(\varepsilon^2)$ 2 位の項と

もし正確な対称性

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

対称化 $t = \tau$

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

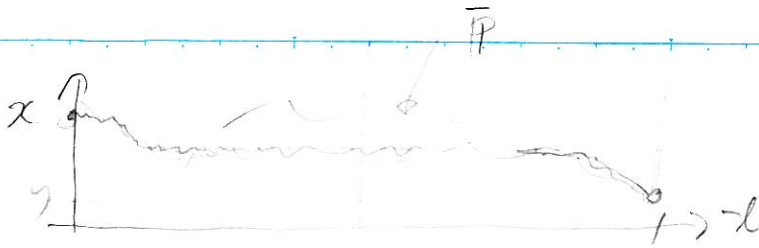
$$\langle F \rangle_{x \rightarrow y} = \frac{\sum_{\hat{x}} \delta_{x(0), x} J[\hat{x}] \delta_{x^*(0), y} F[\hat{x}]}{\sum_{\hat{x}} \delta_{x(0), x} J[\hat{x}] \delta_{x^*(0), y}} = P_{y(0)}^N = \bar{P}_y$$

$$\delta_{x(0), x} \delta_{x^*(0), y} = \delta_{x^*(0), y} \delta_{x^*(0), x} \text{ であるから } \hat{x}^* = \hat{x}$$

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

M-Z の対称性

c'alk hah-e 2^N = 0.179



とち、2.12E'33A13

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

x, y は 2.12E'33-

splitting lemma
(証明) 4-17

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

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

$$\frac{1}{\bar{P}_x} e^{-\beta H x} \frac{\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{x \rightarrow}}{\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}}$$

$$\text{if } x = 2.12E'33 = e^{-\beta F_{KN}}$$

($\Psi = 0.33$
1.22E'33)

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

NESCA
the-11.12E'33

cumulant($\bar{P}_0(\mathbb{F})$)

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

Ψ^2 is at $O(\epsilon^2)$

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

$$-\frac{1}{\hbar} \left(\langle \Psi^2 \rangle_{x \rightarrow}^{c, eq} = \langle \Psi^2 \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}^{c, eq} \right)$$

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

$$z = z' \Psi[\hat{x}] = \langle H \rangle[\hat{x}] - \beta H_{x(0)} + \beta H_{xT}$$

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

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

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

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

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

$$\begin{aligned} \text{したがって } \langle \Psi \rangle_{\bar{P} \rightarrow x} &= \langle \Psi \rangle_{\bar{P} \rightarrow x}^{eq} + O(\varepsilon^2) \\ &= -\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow}^{eq} + O(\varepsilon^2) \\ &= -\langle \Psi \rangle_{x \rightarrow} + O(\varepsilon^2) \end{aligned}$$

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

$$= \exp \left[-S_{KN} - \langle \langle H \rangle \rangle_{x \rightarrow} + O(\varepsilon^2) \right] \quad \text{最終的な答え}$$

REM ~~④⑤~~ momentum のおこす

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

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

ここから2つ

よって III = ずいぶん!!

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

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

Shannon の
世界では
ない!!

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

$$\tilde{T}_{vu} := T_{vu} e^{-\frac{\Psi_{u \rightarrow v}}{2}} \quad \text{etc}$$

$$\sum_{\hat{x}} \delta_{x(0), x} e^{-\frac{\Psi(x)}{2}} \mathcal{J}[\hat{x}] \delta_{x(1), y} = \vec{\delta}_y \tilde{T}^T \vec{\delta}_x$$

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

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

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

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

↓

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

$$\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y} \simeq \frac{\vec{\delta}_y (\lambda^t \eta \vec{\xi}) \vec{\delta}_x}{\bar{p}_y} = \lambda^{\frac{N}{2}} \frac{\eta_y \vec{\xi}_x}{\bar{p}_y}$$

$$\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{x \rightarrow} \simeq \vec{1} (\tilde{T})^{\frac{N}{2}} \vec{\delta}_x \simeq \lambda^{\frac{N}{2}} \vec{1} \eta \vec{\xi} \vec{\delta}_x = \lambda^{\frac{N}{2}} \vec{\xi}_x$$

$$\langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{\bar{p} \rightarrow y} \simeq \frac{\vec{\delta}_y (\tilde{T})^{\frac{N}{2}} \bar{p}}{\bar{p}_y} \simeq \frac{\lambda^{\frac{N}{2}} \vec{\delta}_y \eta \vec{\xi} \bar{p}}{\bar{p}_y} = \lambda^{\frac{N}{2}} \frac{\eta_y (\vec{\xi} \bar{p})}{\bar{p}_y}$$

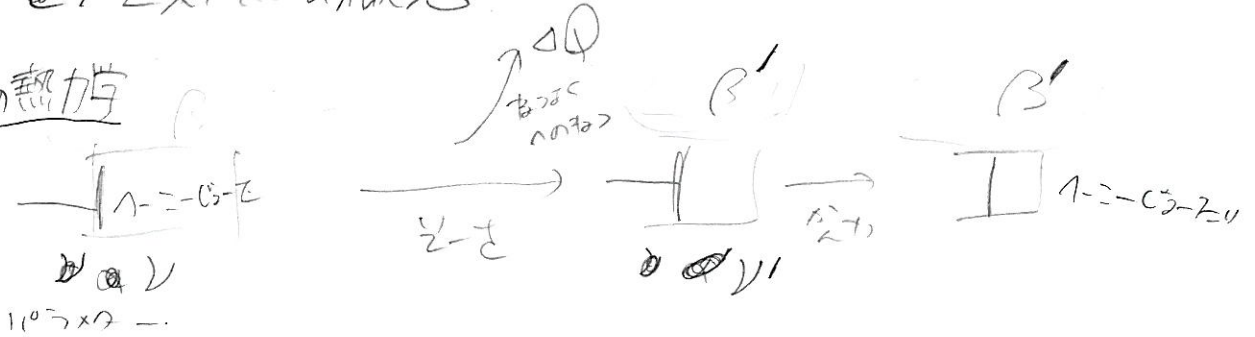
$$\therefore \langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{x \rightarrow y} \simeq \frac{1}{\vec{\xi} \bar{p}} \langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{x \rightarrow} \langle e^{-\frac{\Psi}{2}} \rangle_{\bar{p} \rightarrow y}$$

Part 5 非平衡環境下での操作

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

教科書と、過剰熱の概念

平衡の熱力学



$\beta = 1/(k_B T)$ から β' の $\beta = 1/(k_B T)$ の操作に ΔQ の
 ΔQ が必要になる。

Clausius rel.

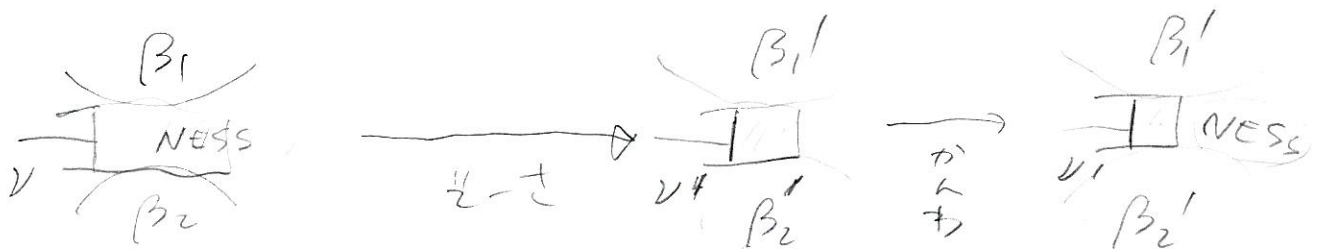
$$S_{eq}(\beta', \nu') - S_{eq}(\beta, \nu) = \beta \Delta Q + O(\delta^2)$$

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

ここから他の熱力学の法則

非平衡定常系の熱力学(?)

→ これは $\beta = 1/(k_B T)$ の熱力学
 $S = S[Peq]$



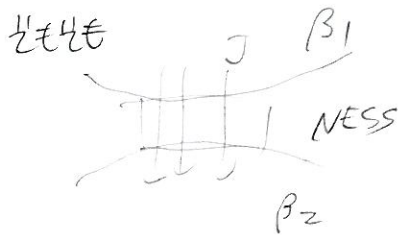
ここには何らかのフランクの法則があるか?

もしあるとすれば

- ここから ΔQ が有用な仕事に変わるのか?
- ΔQ が β_1 から β_1' まで β_1 の熱力学で ΔQ が

定常流による問題

$\Lambda = -$ の場合の ΔQ に相当するものは??



すると熱が流れている,

$(\beta_2 - \beta_1)J$ の割合で

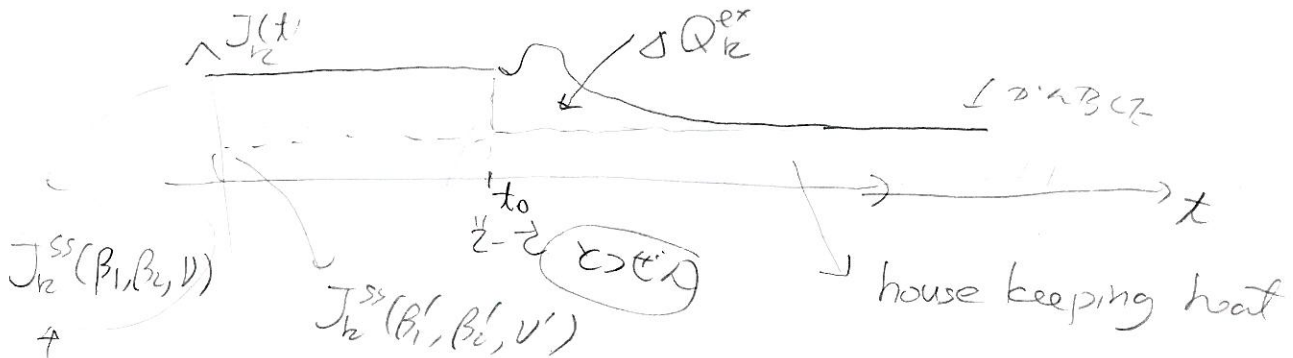
熱がJのエンタピーは
増加している!

(c.f. $\Lambda = -$ では ΔQ が熱がJの
エンタピーの全増加量)

アウの左での ΔQ は $\mathbb{R}$ 時刻と $\mathbb{C}$ にも $\mathbb{R}$ あり! $\rightarrow \mathbb{C} = \mathbb{R}$??
(Landauer)

過剰熱 ~~の増加~~ Oono-Paniconi 98

$J_k(t) : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ は k の時刻 t での熱流 (98 p. 115)



$$\Delta Q_k^{\text{ex}} = \int_{t_0}^{\infty} dt (J_k(t) - J_k^{\text{ss}}(\beta'_1, \beta'_2, \nu'))$$

より一般に $(\beta_1(t), \beta_2(t), \nu(t))$ に置き換えて

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

このとき $\mathbb{R}$ の $\mathbb{R}$ 時刻 t での熱流 $J_k(t)$ は $\mathbb{R}$ 時刻 t での熱流 $J_k(t)$ に置き換えて

extended Clausius relation

Ruelle, K-N-S-T

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

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

↑ excess entropy production
in the baths.

Clausius rel. の持ちかたはこれ

1 Q を自然に $(\nu = L E)$ 量 ΔQ^{ex} にあてたとき

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

これは一般には消える

Part 5 の記法

ν : $\mathbb{R}^N$ の $\mathbb{R}^N$ の $\mathbb{R}^N$ H_x

α : $\mathbb{R}^N$ の $\mathbb{R}^N$ の $\mathbb{R}^N$

$\alpha = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n, \nu)$

これより α

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

α

と

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

$(\alpha) = (\alpha, \alpha, \dots, \alpha)$

$\langle \dots \rangle_{\hat{\alpha}}$

これも、 α と ν の α

322

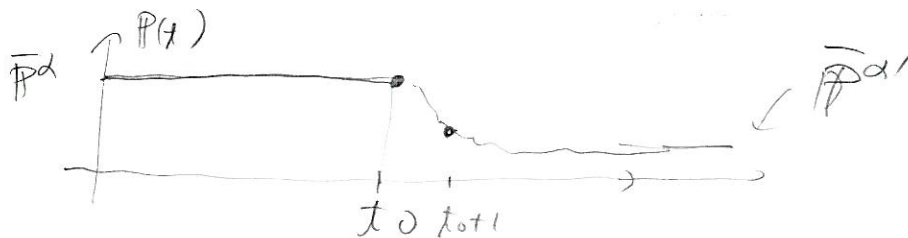
§ 拡張 Clausius 関係式の導出

$$\cancel{\text{70Dトコ}} \hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(T-1))$$

$$\text{70Dトコ} \quad \alpha(t) = \begin{cases} \alpha, & t < t_0 \\ \alpha', & t \geq t_0 \end{cases}$$

$$\alpha - \alpha' = O(\delta)$$

$$\text{初期分布 } P(0) = \bar{P}^\alpha$$



$$\text{Part 2 の } \phi_i^\alpha = -\log \bar{P}_i^\alpha$$

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

$$t = t_0$$

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

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

$$\therefore t > t_0$$

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

$$t + 1/\delta \text{ 大}$$

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

const. protocol

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

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

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

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

初期状態と最終状態の差。
初期状態は $\bar{P}^\alpha$ 、最終状態は $\bar{P}^{\alpha'}$

$$= - \langle \textcircled{H}_{\text{ex}}^{\hat{\alpha}} \rangle_{\hat{\alpha}} + O(\varepsilon^2 \delta)$$

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

よって

$$S(\bar{P}^{\alpha'}) - S(\bar{P}^\alpha) \geq - \langle \textcircled{H}_{\text{ex}}^{\hat{\alpha}} \rangle_{\hat{\alpha}} + O(\varepsilon^2 \delta) \leftarrow \text{不等式の左辺は正値}$$

or

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

extended Clausius rel.

1-10

§ 拡張 クラウジアル 変換をめぐって

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

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

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

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

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

$\hat{\alpha}_0 : \alpha \rightarrow \alpha_{eq}$ は「おさく」に 変換する 変換 $\delta = O(\epsilon)$

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

$$\therefore S(\alpha) = \underbrace{S(\alpha_{eq})}_{\substack{\Lambda\text{-系変換の初期値} \\ \boxed{70.2118}}} + \underbrace{\langle \oplus_{ex}^{\hat{\alpha}} \rangle_{\hat{\alpha}}}_{\substack{\text{変換規則で} \\ \text{はかした量}}} + O(\epsilon^3)$$

未知の Λ -系変換の初期値

変換規則により $S(\alpha)$ は $O(\epsilon^2)$ の精度で決定できる

② α から $11^{\circ}5 \times 9 = p = 0.11^{\circ}5 \times 9 - \nu$ の変換 $\alpha \rightarrow \alpha'$

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

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

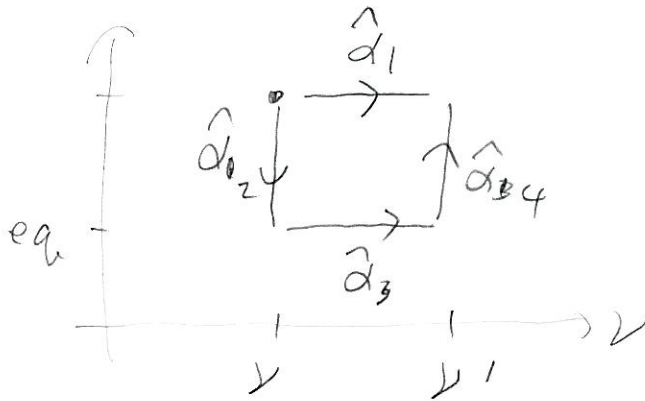
$$\nu' - \nu = O(1)$$

$\hat{\alpha}_1$: 変換を おさく 変換 $\alpha(t) = (\beta_1, \beta_n, \nu(t))$
fix

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

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

LMC $\alpha \xrightarrow{\hat{\alpha}_{12}} \alpha_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_{23}} \alpha'_{eq} \xrightarrow{\hat{\alpha}_{34}} \alpha'$ (11) 16



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

$$S(\alpha'_{eq}) - S(\alpha_{eq}) = - \beta \langle \hat{\alpha}_{23} \rangle \leftarrow \text{この Clausius}$$

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

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

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

直接の道 $\hat{\alpha}_1$ ではムリなのかな？

「非線形・非平衡」の拡張クラウジウスの関係式 (の特別な場合)

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

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

外からした仕事

仕事と熱のやり取りの相関を含む関係式。
新しいおかしな式

- ・「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。
- ・UPIC どの道を通るかで、用いる関係式を かわる必要がある?!
 しかも $\langle W; \textcircled{H} \rangle$ ~~を~~ 含む関係が 習得できるのか??
 マクロ量 の 85% の 20%

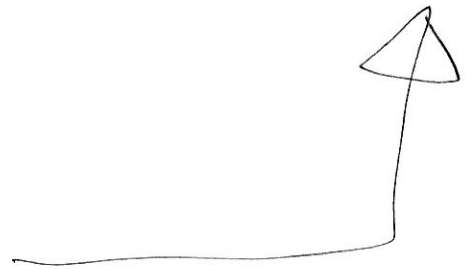
何かが おぼろげに している

→ Shannon



2 Shannon で MAX

確率は
二重で



(LKF $T \rightarrow N$ の双対性 (2.15))

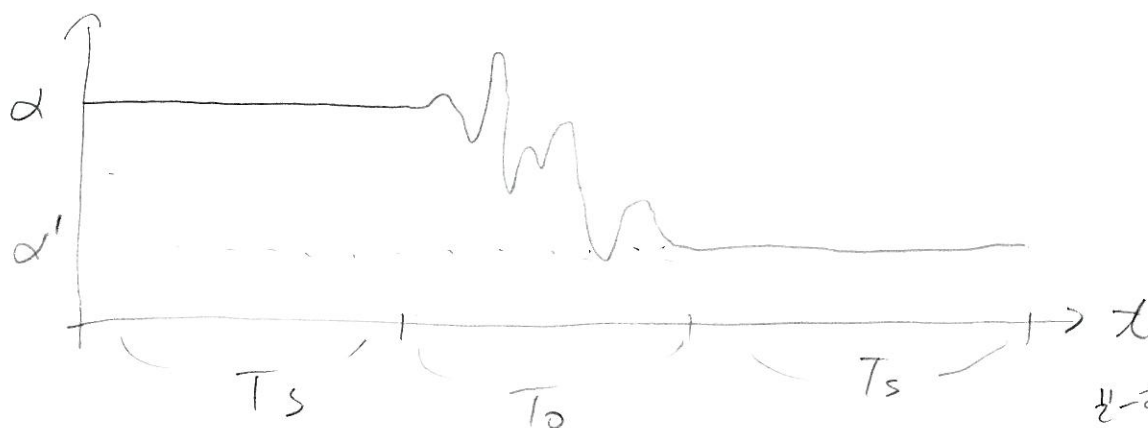
非平衡定常状態への操作に対する Jarzynski 的等式

$$T = 2T_s + T_0 \quad \begin{array}{l} \text{stationary} \\ \text{operation} \end{array}$$

$$\text{70D1212} \quad \hat{\alpha} = (\alpha(0), \dots, \alpha(T-1))$$

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

$$T_s \leq t < T_0 + T_s \quad (= \text{?} / \text{?} \text{ } t = L)$$



このときと仮定しよう

non-equilibrium part

non-equilibrium part

2-21-22
J-等式のときと仮定

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

$$W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] = \sum_{t=1}^{T-1} \{ H_{x(t)}^{\hat{\alpha}} - H_{x(t-1)}^{\hat{\alpha}} \} \quad \text{Ataka (2.15)}$$

変換性

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

KN のように変換性に関与する

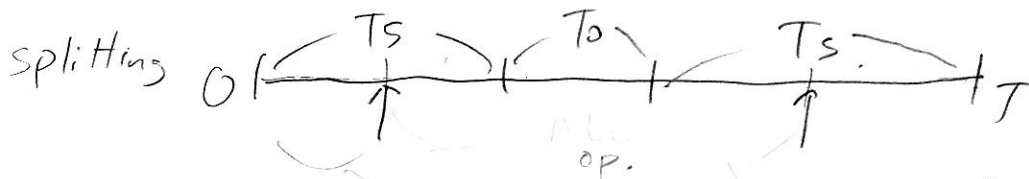
$$e^{-\beta H_{x|0}^U - \frac{1}{2} \{ \Psi^{\hat{\alpha}}[x] + \beta W^{\hat{\alpha}}[x] \}} J^{\hat{\alpha}}[x]$$

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

$\delta x(t), x \delta x(t), y = \delta x(t), y \delta x(t), x$ 互換して $\hat{\alpha}$ と $\hat{\alpha}^t$

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

$\lambda \in [T_s, T_0 + T_s]$ 1-次元自由 $W=0$



$$\left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}} + \beta W^{\hat{\alpha}}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow y}^{\hat{\alpha}} = \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}} + \beta W^{\hat{\alpha}}}{2}} \right\rangle^{\hat{\alpha}} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}}{2}} \right\rangle_{\bar{p}^{\hat{\alpha}^t} \rightarrow y}^{(\alpha')} A_{\alpha} A_{\alpha'}$$

右辺も同様にして,

$$e^{-\beta H_x^U} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{\hat{\alpha}} + \beta W^{\hat{\alpha}}}{2}} \right\rangle^{\hat{\alpha}} \left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}}{2}} \right\rangle_{\bar{p}^{\hat{\alpha}^t} \rightarrow y}^{(\alpha')} \bar{p}_y^{\hat{\alpha}^t}$$

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

$$e^{-\beta F_{KN}^{\hat{\alpha}}} = \frac{1}{\bar{p}_{\hat{\alpha}x}^{\hat{\alpha}}} e^{-\beta H_x^U} \frac{\left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \right\rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)}}{\left\langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \right\rangle_{\bar{p}^{\hat{\alpha}} \rightarrow x}^{(\alpha)}}$$

互換して

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



NESS から出発して NESS = 11E3 7000220 exact 1/10^2

Cumulant (確率)

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

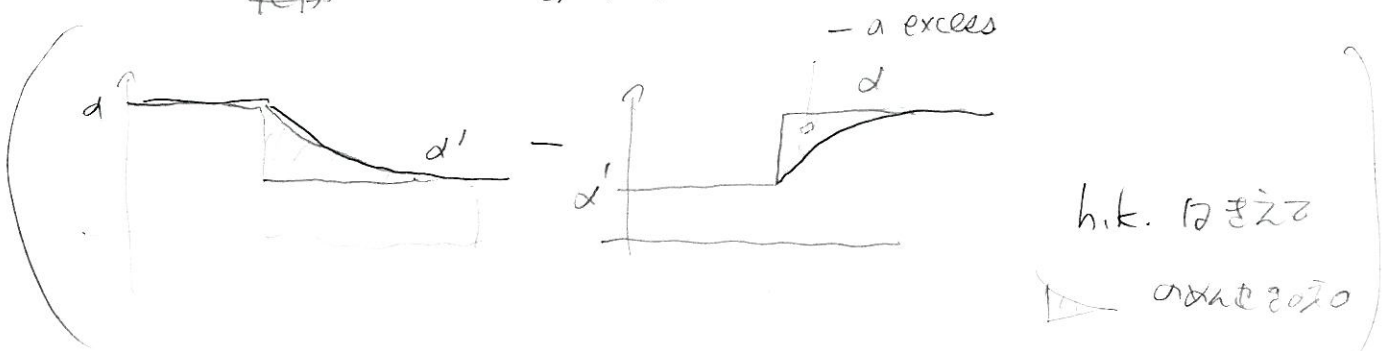
正負の差

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

$$= - \langle (\hat{H})_{ex}^a \rangle_a + O(\epsilon^2) + O(\delta^2)$$

ext. Clausius rel.

KN の $\langle \hat{H} \rangle = a$ の説明



h.k. のきえ

のぬきえ

☆を適用していつか、より高次の非線形非平衡状態も可能

二の法則は momentum のおきにも そのまま使える。

→ 何があるのか??

≠ Shannon

§ SSTのP77Q-7Aの反省.

- NESSにおける ~~熱力学~~ 操作を扱はい マクロな観測量にこの非自明な関係

特に 熱 $\xrightarrow{C_V = \infty}$ 過剰熱

最低次の ^{ext.} Clausius rel. は「自然」に見える.

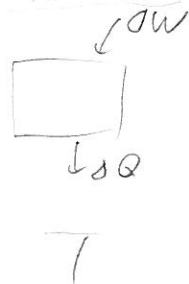
(高次の非線形関係式のイミは不明)

- しかし 過剰熱が中心 仕事にこの関係 はない.

↓
Clausius

↓
Gibbs

通常のねつぎ



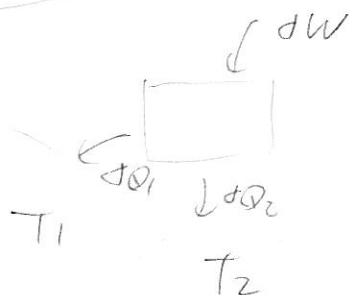
$$\delta U = \delta W - \delta Q$$

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

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

Fのゼロで力があまる

SST



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

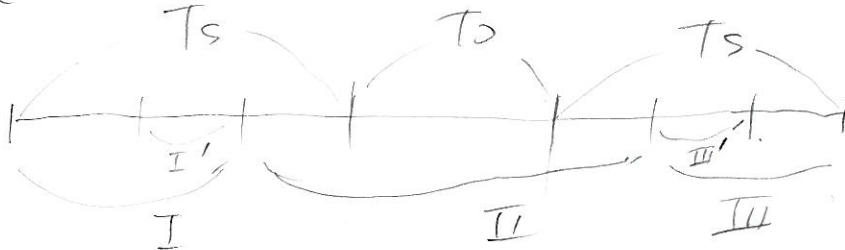
Fには
ちぎれ...

(不)

⑤ ~~UN~~ 一系での仕事にわたる Φ の変化

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

かん



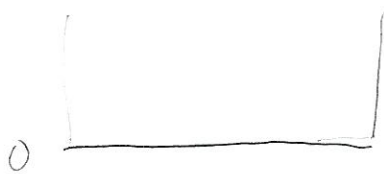
off)



$\alpha \rightarrow \alpha'$

Ψ を「左右」に振り分けるやり方

ぶん

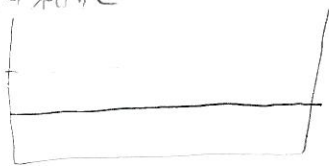


$-\frac{\Psi}{2}$

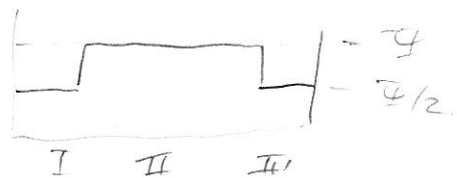


KN の 対称化

$\frac{\Psi}{2}$



二二/2



= 472' 2-1-1.

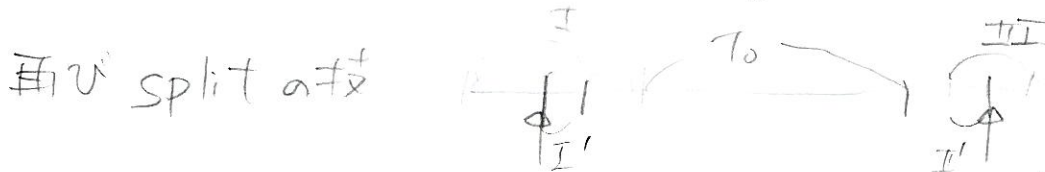
$$e^{-\beta H_{x(10)}^\nu - \beta W^{\hat{\alpha}}[\hat{x}] - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]} \mathcal{J}^{\hat{\alpha}}[\hat{x}]$$

$$= e^{-\beta H_{x(10)}^{\nu'} - \frac{1}{2} \Psi_{I,III}^{\hat{\alpha}^\dagger}[\hat{x}^\dagger] - \Psi_{II}^{\hat{\alpha}^\dagger}[\hat{x}^\dagger]} \mathcal{J}^{\hat{\alpha}^\dagger}[\hat{x}^\dagger]$$

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

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

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



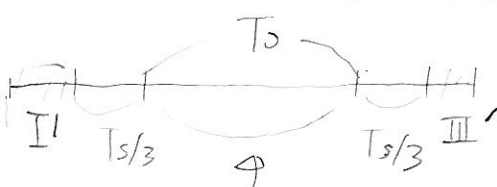
$$e^{-\beta H_x^\nu} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha)}}{2}} \rangle_{x \rightarrow}^{(\alpha)} \langle e^{-\beta W^{\hat{\alpha}} - \frac{1}{2} \Psi_{I',III'}^{\hat{\alpha}}} \rangle^{\hat{\alpha}} \langle e^{-\frac{\Psi^{(\alpha')}}{2}} \rangle_{\bar{p}^{\alpha'} \rightarrow y}^{(\alpha')} \bar{p}_y$$

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

$e^{-\beta F}$ の 2 -重を 2 倍

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

しかも、



$W^{\hat{\alpha}}$ は 2 の 2 重の 2 倍

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

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

中川等

free energy の量

 $O(\epsilon^3)$??

I still don't know.

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

Gibbs 定理

?? ϕ $\hookrightarrow$ 二は道に依存 ???

Jensen の

第2定理 (一般化)

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

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

と書くと χ_{α} と $\chi_{\alpha'}$ の差は ??