

発表論文 Jonathan Lam, Yi-Zhuang You

"Machine Learning Statistical Gravity
from Multi-Region Entanglement Entropy"

arXiv: 2110.01115 (hep-th)

元いたる論文. Yi-Zhuang You, Zhao Yang, Xiao-Liang Qi

"Machine Learning Spatial Geometry

from Entanglement Features"

arXiv: 1709.01223 (cond-mat.dis-nn)

目次

§1. 動機: AdS/CFT & bulk reconstruction

§2. この論文の内容と結果.

§3. 機械学習とボルツマンマシン. (今後review)

§4. ハトマ-ケと物理的物理. (今後review)

§5. この論文のモデル構築法.

- 自由エネルギー系との対応

- 2nd Renyi entropy の計算法

§1. 錯誤 : AdS/CFT & bulk reconstruction

AdS/CFT 対応. (Maldacena, hep-th/9711200
 Witten, hep-th/9803131
 Gubser, Klebanov, Polyakov hep-th/9802109)

CFT側

重力側.

$$\int d\phi e^{-S_{CFT}[\phi]} - \int J(x) O[\phi] = \int d^d g d\Phi e^{-S_{grav}[g, \Phi]} \\ (O[\phi] \leftrightarrow \Phi \quad \Phi(r=\infty) \sim J(x).)$$

↓ large N

↓ 古典極限

large N
 Generating
 Functional

$$= \int d\Phi e^{-S_{grav}[\tilde{g}, \Phi]}$$

\tilde{g} : 機構解,

$$\text{or } e^{-S_{grav}[\tilde{g}, \tilde{\Phi}]}$$

$\tilde{\Phi}$: 古典解.

例: $S_{CFT} = S_{N=4 \text{ SYM}}$, $S_{grav} = S_{IIB \text{ SUGRA}}$, 解 $AdS_5 \times S^5$
 (量子 FGS IIB string)

- 通常, AdS/CFT の check は CFT の side から start して.
 古典機械解を解いてからそれを CFT の side と対応させる。
 (例: holographic QCD)
- 一方, CFT が QFT を与える, 重力側を構築する上で
 bulk reconstruction を用いる

Reconstruction methods

- bulk の EOM を解く (例. holographic renormalization)
- bulk の extremal surface と geometry を解く
(例. Entanglement entropy, Correlator,
Wilson loop, Complexity)
- Machine learning. ... の論文.
　　• 加えて. 我々の論文 1802.08313
　　• 1809.10536
　　• 1903.04951
　　⋮

§2 この論文の内容と結果

1) L 個の qubit 系の ground state を考える。

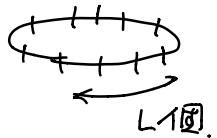
$$|4\rangle = \sum_{S_1} \psi(S_1, \dots, S_L) |S_1, \dots, S_L\rangle$$

$$H = - \sum_{i=1}^L i u_i \chi_i \chi_{i+1}$$

$$u_i = 1 + m(-1)^i$$

χ_i : Majorana fermion

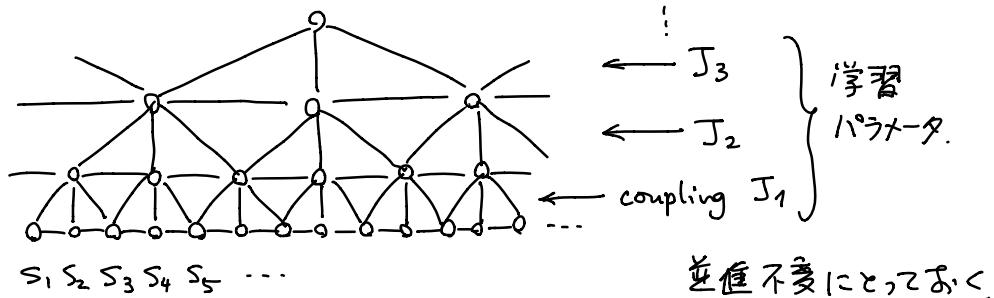
1次元 spin chain.



(注) Jordan-Wigner 変換を用いて fermion に直した。

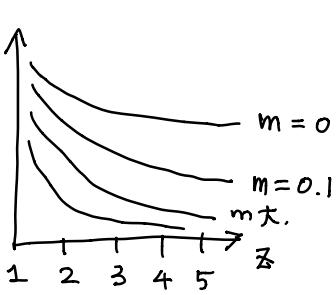
2) 領域 A と \bar{A} について, 2nd Renyi entropy $S_E^{(2)}(A)$ の data を集める。

3) その data を再現できるような 深層 ボルツマンマシンを学習。



- | | |
|---|-------------------|
| $\left\{ \begin{array}{l} \text{(1) } \text{各のままで } J_z \ (z=1, 2, 3, \dots) \text{ を学習} \\ \text{(2) } P[J_z] \ (\text{Jの確率分布}) \text{ を学習} \end{array} \right.$ | arXiv: 1709.01223 |
| | arXiv: 2110.01115 |

- 結果① J_8
- $\left\{ \begin{array}{l} \cdot L=64 \\ \cdot 5 層 \\ \cdot \text{connected} \end{array} \right.$
- A.

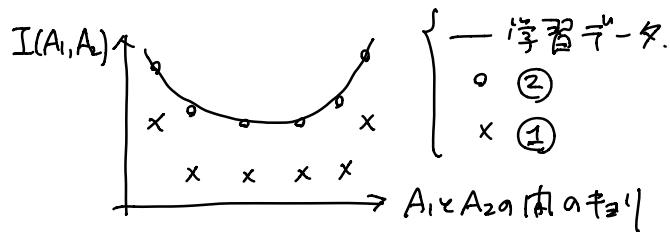


- おおよそ AdS 的な geometry
が $m=0$ で出現した。
- 質量 m が大きくなると, AdS
の内側の時空が順次
消えていく。

\Rightarrow AdS/CFT と consistent.

$t=t''$ mutual information $I(A_1, A_2) = S(A_1) + S(A_2) - S(A_1 \cup A_2)$
は合わない。

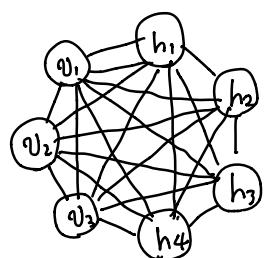
- 結果② mutual information を学習可能。



注) ①と②は dual Ising model (= bulk の値),
 S_E と bulk scalar theory の correlator の評価している。

§3 機械学習とボルツマンマシン.

⑨ ボルツマンマシン：確率分布を学習するマシン（プログラム）



$$\begin{cases} v_i : \text{visible unit} & v_i = \pm 1 \\ h_i : \text{hidden unit} & h_i = \pm 1 \end{cases}$$

$$\text{出力 } P_J(v_1, v_2, v_3) = \sum_{\{h_i\}} \exp \left(-\varepsilon(v_i, h_i) \right)$$

$$\varepsilon(v_i, h_j) = \sum_{i,j} J_{ij} v_i v_j + \sum_{i,j} \tilde{J}_{ij} v_i h_j + \sum_{i,j} \tilde{\tilde{J}}_{ij} h_i h_j$$

$J_{ij}, \tilde{J}_{ij}, \tilde{\tilde{J}}_{ij}$: 学習パラメータ.

この函数 P_J は確率分布を表す。

$$\text{入力 : } (v_1, v_2, v_3) \quad \text{出力 : } P_J(v_1, v_2, v_3) \quad \begin{pmatrix} (v_1, v_2, v_3) \text{ が} \\ \text{発生する確率} \end{pmatrix}$$

\nwarrow パラメータに依存

学習方法

1) 実験値 (v_1, v_2, v_3, P_{ex}) の set をたくさん用意する

2) $P_{ex}(v_1, v_2, v_3) \approx P_J(v_1, v_2, v_3)$ は近似するように

J を変更する（学習）

"Relative entropy"

誤差 関数 $E = D_{KL}(P_{ex} \| P_J)$

"Kullback - Leibler divergence"

$$\equiv \sum_{v_i} (P_{ex} \log P_{ex} - P_{ex} \log P_J)$$

{ 注) $E \geq 0$ を示すことが出来る。

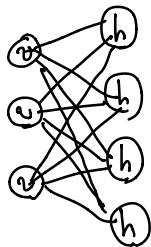
{ 注) $E = 0 \Leftrightarrow P_{ex} = P_J$.

・学習は steepest-descent を用いる。

$$J_{\text{new}} = J_{\text{old}} - \epsilon \frac{\partial E}{\partial J} \Big|_{J_{\text{old}}}.$$

ϵ : 学習の速さを制御するパラメタ。

・学習をうまくやるために network を修正する方法がある。

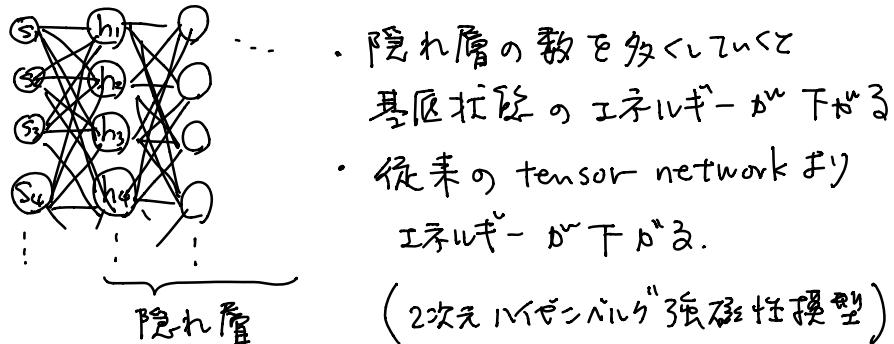


制限ボルツマンマシン。

⑥ ボルツマンマシンの物理模型への応用

Carleo, Troyer (2017)

$$\Psi(s_1, s_2, \dots, s_L) = P_J(s_1, \dots, s_L) \quad \left. \begin{array}{l} \text{とし } J \text{ を } \frac{\partial}{\partial s} \\ \text{誤差関数} = \langle \Psi | \hat{H} | \Psi \rangle \end{array} \right\}$$



・物理的解釈 (今田 et al 2018)

隠れ層方向を Euclidean time と考え, bond (weight) を Hamiltonian の時間発展と考えると。

$$|\Psi\rangle_{\text{ground state}} = \lim_{\tau \rightarrow \infty} e^{-\tau H} |\text{any}\rangle$$

§4 ネットワークと統計物理

1) 量子ネットワーク:

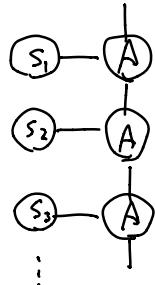
多体 H の Schrödinger 方程式を解くための ansatz

- Matrix product state

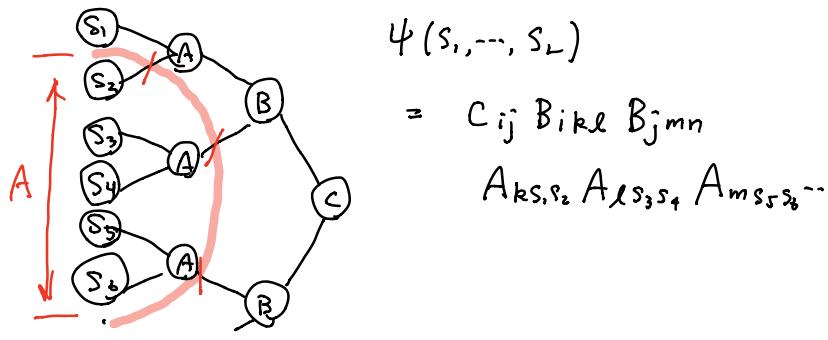
$$\psi(s_1, \dots, s_L) = \text{Tr} (A^{(s_1)} A^{(s_2)} \dots A^{(s_L)})$$

A: $D \times D$ matrix

D: bond dim.



- Tensor network state



この時、entanglement entropyは領域 A の

長さ γ_A に比例する $S_E \sim \log \gamma_A \propto \gamma_A$ である。

これは領域 A の端と端を持つ二つの

tensor net を何回交差するかによる。

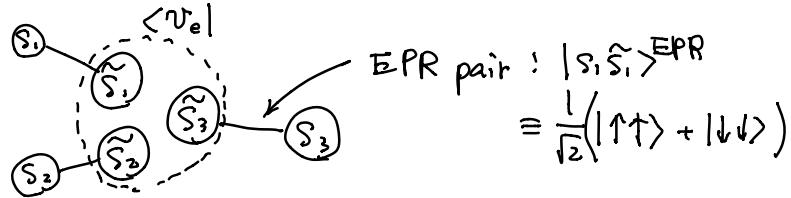
(線一本 \sim EPR pair)

(matrix product state の時は γ_A は定数)

* AdS/CFT の直後 (Swingle, 2010)

$A = B = C$ の時は、network は hyperbolic space の離散幾何。 $=$ AdS の time slice

- Random tensor network. (RTN)



$$\psi(S_1, S_2, S_3) = \underbrace{\langle v_e |}_{\sim} \left(|S_1, S_1'|^{EPR} \otimes |S_2, S_2'|^{EPR} \otimes |S_3, S_3'|^{EPR} \right)$$

$\langle \tilde{S}_1 | \otimes \langle \tilde{S}_2 | \otimes \langle \tilde{S}_3 |$ の基底上の状態

- このように tensor network を定める時.

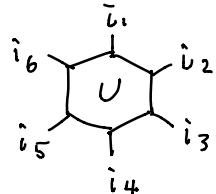
RTN とは $\langle v_e |$ と v_e random tensor の組合せとする.

始めを定める。(それについて和をとることも可能)

- こうなりたい理由:

random tensor は おおよそ完全 tensor の性質を兼ねるから、AdS/CFT の toy model になる。

(注) 完全 tensor の定義



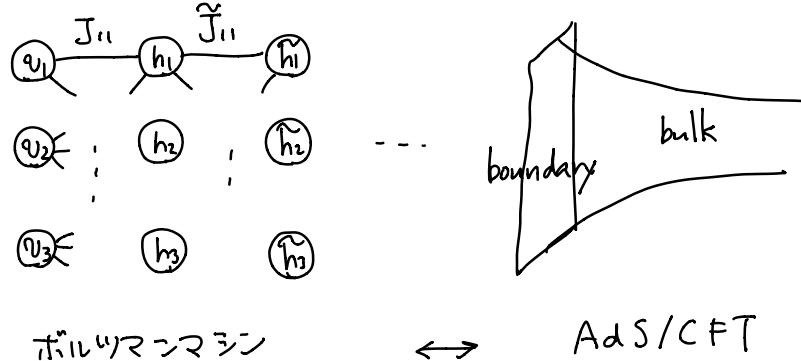
$i_1 \sim i_6$ を 3つの入力と 3つの出力に任意に分けた時 いつも U がユニークである。

(注) HAPPY code (1503.06237): 完全 tensor "n" bulk の情報と boundary の情報を等価にする。

- ランダムネットワークをとる \cong bulk を経路積分する。

$\langle v_e |$ が bulk の場合を考えるとが出来る。

2) AdS/CFT と ボルツマンマシンの関係.



$$P_J(v_i) \equiv \sum_{\{h_i\}} e^{-\varepsilon(v_i, h_i; J)} \Leftrightarrow Z_{\text{bulk}}(\phi(r=\infty)) \equiv \int d\phi e^{-S_{\text{grav}}(\phi; g)}$$

背景 g は fix.

J も重みづけする

$$P(v) \equiv \underbrace{\int dJ}_{\sim} P_J(v_i) P[J] \Leftrightarrow Z_{\text{bulk}} \equiv \underbrace{\int dg d\phi}_{\sim} e^{-S_{\text{Einstein}} - S(\phi; g)}$$

背景 g は固定.

ここで. $\varepsilon(v_i, h_i; J)$ と $S_{\text{grav}}(\phi; g)$ は
全く同じ形とみなせるから対応づけておこう.

(拙著 1903.04951)

§5. この論文のモデル構築法

① AdS/CFT といつ CFT 側は mass m を持つ $1+1$ 次元の Majorana fermion χ lattice に乗せた自由理論を考える。

$$H = - \sum_{i=1}^L i \left(1 + m (-1)^i \right) \chi_i \chi_{i+1} \quad \begin{cases} \chi_i : \text{Majorana fermion} \\ m : \text{fermion mass.} \end{cases}$$

$$\{\chi_i, \chi_j\} = \delta_{ij}$$

この理論は $m=0$ の相転移点（gapless） $i=7$ なるところからなる。（2次相転移、量子臨界点）
 \rightarrow AdS/CFT を考えよどより模型の候補。)

理由 $1+1$ spin chain 系 ("横磁場イシング" 模型)

$$H = -J \sum_k \sigma_y^{(k)} \sigma_y^{(k+1)} - K \sum_k \sigma_z^{(k)}$$

これを fermion への map を考える (Jordan-Wigner transf.) :

$$\begin{cases} \chi_{2k-1} \equiv \sigma_z^{(1)} \dots \sigma_z^{(k-1)} \sigma_y^{(k)} \\ \chi_{2k} \equiv \sigma_z^{(1)} \dots \sigma_z^{(k-1)} \sigma_x^{(k)} \end{cases}$$

するとこれらは Majorana fermion の $\{\chi_i, \chi_j\} = 2\delta_{ij}$ を満たす。

Hamiltonian は ("Kitaev spin chain")

$$H = -K \sum_k i \chi_{2k-1} \chi_{2k} - J \sum_k i \chi_{2k} \chi_{2k+1}$$

ここで $K = 1+m$, $J = 1-m$ とする。

- これは横磁場 Ising 系は $K=J$ の相転移点である。

$$\begin{cases} J < K : 1 \text{ の基底状態} \\ J > K : \sigma_y = \pm 1 \text{ の } 2 \text{ の強磁性基底状態} \end{cases} //$$

注) スピンレス 超伝導体 についての解釈もある。

Majorana と考えるより 通常の fermion は直列に並ぶのが易い。

$$\chi_{2k-1} \equiv c_k + c_k^+, \quad \chi_{2k} \equiv i(c_k - c_k^+) \text{ とおく。}$$

c_k は通常の fermion τ^a , $\{c_k, c_{k'}^+\} = \delta_{kk'}$ を満たす。

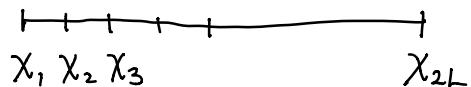
この時、

$$\begin{aligned} H &= K \sum_k (c_k + c_k^+) (c_k - c_k^+) \\ &\quad + J \sum_k (c_k - c_k^+) (c_{k+1} + c_{k+1}^+). \\ &= J \sum_k (c_k c_{k+1}^+ + c_{k+1} c_k^+) \quad \leftarrow \text{Hopping term.} \\ &\quad + J \sum_k (c_k c_{k+1} - c_k^+ c_{k+1}^+) \quad \leftarrow \text{超伝導 pairing term} \\ &\quad + K \sum_k (2c_k^+ c_k - 1). \quad \leftarrow \text{化学 potential.} \end{aligned}$$

つまり、スピンレスの (p 波) 超伝導体 となる。

(補足) この Majorana chain は Kitaev 模型と呼ばれ、ナノ磁性物質の典型例である。

∴ 一次元 chain は 端があるとする



$K=0$ の時、 x_1 と x_{2L} は他と decouple \Rightarrow 端状態あり

(実際、 $K < J$ なら 端状態あり 基底状態なし
そのため縮退する二重子が示される。 $K > J$ なら
 x_1 や x_{2L} は他と強く couple し 端状態は存在しない。)

⑤ 2nd-Renyi Entropy の計算法

$\left(\begin{array}{l} \text{2nd Renyi を } \tau^h \text{-タとすると際に, spin 系だとよい方法がある。} \\ \text{それを用いて bulk を含めた Boltzmann machine は map してしまう。} \end{array} \right)$

- 実理っぽい事実:

$$\text{spin 系において 2-nd Renyi entropy } S_E^{(2)} = \text{Tr}_A \left((\text{Tr}_A \rho)^2 \right) \rho^m,$$

τ と σ が τ^h 止め spin」を追加で導入した

$$\tilde{H} = - \sum_{\langle ij \rangle} \sigma_i \sigma_j J_{ij} - h \sum_i \tau_i \sigma_i$$

追加項

$$\left\{ \begin{array}{ll} \tau_i = & \begin{cases} +1 & (i \in A) \\ -1 & (i \in \bar{A}) \end{cases} \\ h \text{ は } O(1) \text{ の定数.} & \begin{array}{l} \text{具体的には} \\ h = \frac{1}{2} \log D \quad D: \text{各サブセットの} \\ \sigma_i \text{の自由度の数} \end{array} \end{array} \right.$$

$$1 = e^{-S_E^{(2)}} = \underbrace{F_{(A, \bar{A})} - F_{(\bar{A} = \emptyset)}}_{\text{全領域を } A \text{ と } \bar{A} \text{ に分ける}} \quad \text{とみなされる.}$$

F : 自由エネルギー

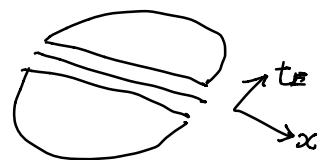
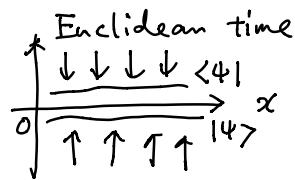
これは

Random tensor network で表される state について証明される.

1601.01694 Hayden, Nezami, X.L.Qi, Thomas, Walter, Yang

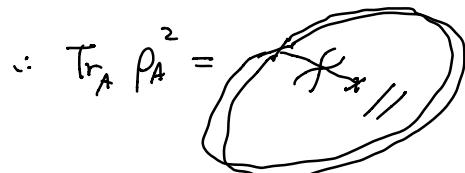
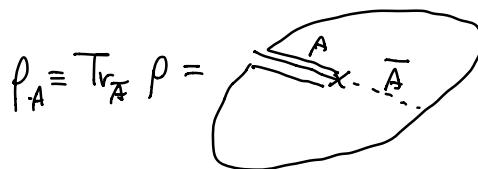
"Holographic duality from Random Tensor Networks"

定理の直観的 理由の説明. $\rho = |\psi\rangle\langle\psi|$ $|\psi\rangle$: ground state



$$\left. \begin{aligned} |\psi\rangle &= \lim_{t_E \rightarrow \infty} e^{-t_E H} |\text{any}\rangle \\ &\stackrel{\text{"ground state } (E=0) \text{ に}}{\longrightarrow} \text{選ばれる} \end{aligned} \right\} \begin{aligned} \text{Tr } \rho &= \text{Tr } |\psi\rangle\langle\psi| \\ &= \langle\psi|\psi\rangle = 1. \end{aligned}$$

$A \times \bar{A}$ は 1 つ 1 つ. $\text{Tr}_{\bar{A}} \rho$ を 考えよ



A の 組合せ は 上下入れ替えて が可い.

... これは 実質的に, Hilbert 空間を double copy で.

A の 組合せ は $(1, 1)$, \bar{A} の 組合せ は $(1, 1)$ で

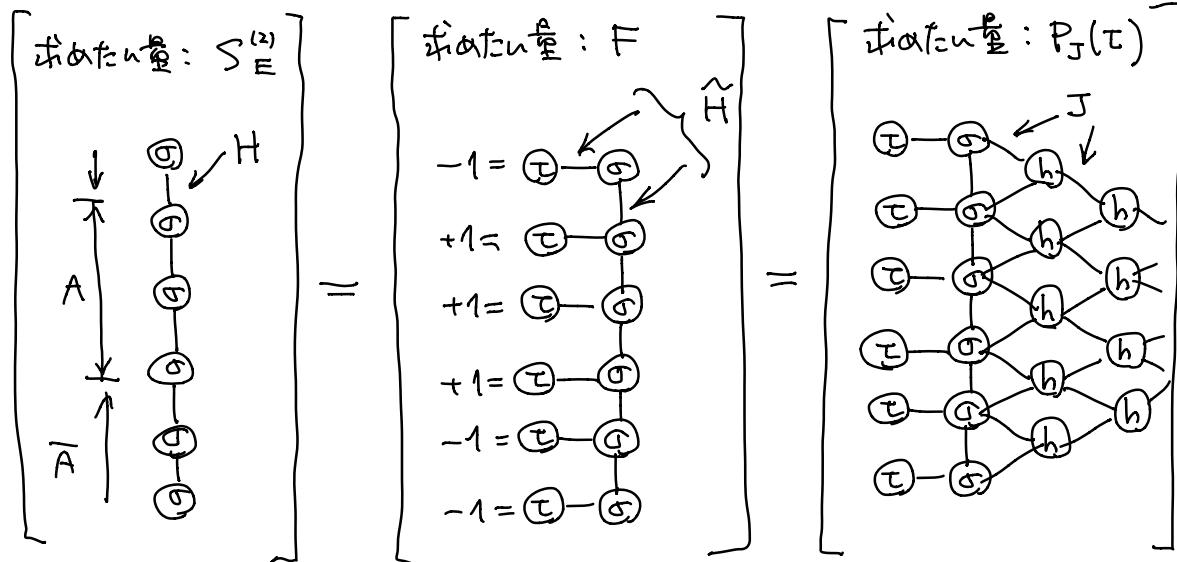
tensor で trace で みると 同じように 考えられる

(実際には random tensor states でも これが diagrammatic で perturbative で 証明する)

$\Rightarrow A \cong \sigma_1, \bar{A} \cong \mathbb{I}.$

これは、経路積分の意味では $A \times \bar{A}$ が $+1$ と -1 の spin を挿入することと 同じである。//

④ この定理を用ひて、free fermion 系の $S_E^{(2)}$ を「平行」マンマシンに map できる。



⑤ 定理の意味するところ: Ryu-Takayanagi '式' の正統的理解

Random tensor network \mathcal{T} . spin 級と対応づけられ

それが「全磁性相互作用」であることを示す。

