

11-NA14

坂下 達哉(電気通信大学 情報システム学研究所)

量子i.i.d.状態のシミュレーション



研究目的

- 量子i.i.d.状態に関する極限式は重要である。
- 開発した計算システムを新しい数学的予想に活用する。

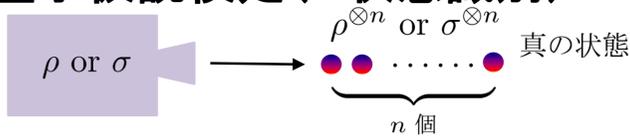
量子 i.i.d. 状態

数学的: n 個のテンソル積 $\rho^{\otimes n} = \underbrace{\rho \otimes \dots \otimes \rho}_{n \text{ 個}}$

物理的: 各 ρ の間に相関がない

古典確率論: データ数 n の独立同一分布 (i.i.d.) に相当する

量子仮説検定(2状態識別)



測定 $\{M^n(0), M^n(1)\}$
測定者が決めておく 測定値が 0(1)

$\rho^{\otimes n}(\sigma^{\otimes n})$ が真の状態であったと判定

真の状態	測定値	判定	正・誤
$\rho^{\otimes n}$	0	$\rho^{\otimes n}$	正しい
	1	$\sigma^{\otimes n}$	第1種誤り
$\sigma^{\otimes n}$	0	$\rho^{\otimes n}$	第2種誤り
	1	$\sigma^{\otimes n}$	正しい

誤り確率 (Neyman-Pearson 検定を採用した場合)

$\alpha_n(a) := \text{Tr}[\rho^{\otimes n} \{\rho^{\otimes n} - e^{na} \sigma^{\otimes n} \leq 0\}]$: 第1種誤り確率
 $\beta_n(a) := \text{Tr}[\sigma^{\otimes n} \{\rho^{\otimes n} - e^{na} \sigma^{\otimes n} > 0\}]$: 第2種誤り確率

ここで, $a \in \mathbb{R}$ は $\rho^{\otimes n}$ と $\sigma^{\otimes n}$ のどちらに肩入れして判定するかを決めるパラメータ

A : エルミート行列 $d := \dim A$

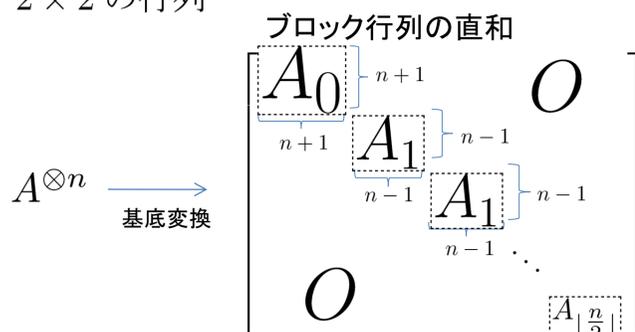
$\{\lambda_1, \dots, \lambda_d\}$: A の固有値 $\{\psi_1, \dots, \psi_d\}$: A の固有ベクトル

$\{A > 0\} := \sum_{i: \lambda_i > 0} \psi_i \psi_i^*$ (ここで, $*$ は共役転置)

つまり, A の正固有値に対応する固有ベクトル空間の直和への射影

$A^{\otimes n}$ の既約分解 (ブロック対角化)

A : 2×2 の行列



A_k : 既約成分 $\dim A_k = n + 1 - 2k$
 同じ A_k は $m_k := {}_n C_k - {}_n C_{k-1}$ 個 (重複度)

指数サイズ \longrightarrow 多項式サイズの行列 (重複あり)

ステップ 1. 各 k について, 以下を行う.

- 既約成分 $\{\rho_k\}$ と $\{\sigma_k\}$ を計算する.
- 行列 $\rho_k - e^{na} \sigma_k$ の固有値 $\{\lambda_{n,k,i}\}_i$ と正規直交化された固有ベクトル $\{v_{n,k,i}\}_i$ を求める.
- $\beta_{n,k}(a) = \sum_{\lambda_{n,k,i} > 0} v_{n,k,i}^* \sigma_k v_{n,k,i}$ を求める.

ステップ 2. $\beta_n(a) = \sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} m_k \beta_{n,k}(a)$ を求める.

図 1: $\beta_n(a)$ の計算手順

固有値解法に対する要求

- 全固有値, 全固有ベクトルが必要
 - Z_k は固有値が指数的にばらついた数値誤差が生じやすい行列
- \longrightarrow 精度は多倍長で補い, 高速化のため QR 法を使う.

数学的予想の数値的検証

以下では, a をテンソル次数 n に依存した量とする:
 $a := -D(\sigma||\rho) - y/\sqrt{n}$ ($y \in \mathbb{R}$: 新しいパラメータ)

ここで, $D(\sigma||\rho) := \text{Tr}[\sigma(\log \sigma - \log \rho)]$
 量子相対エントロピー

このとき, $\beta_n(a)$ は

$\gamma_n(y) := \text{Tr}[\sigma^{\otimes n} \{\rho^{\otimes n} - \exp[-n(D(\sigma||\rho) + \frac{y}{\sqrt{n}})] \sigma^{\otimes n} > 0\}]$
 と表される.

$n \rightarrow \infty$ のときの $\gamma_n(y)$ の振る舞いを知りたい.

予想 (中心極限定理のある量子版)

$$\gamma_n(y) \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{y/s} \exp(-\frac{\alpha^2}{2}) d\alpha =: \gamma(y) \quad (n \rightarrow \infty)$$

ここで, $s^2 = \text{Tr}[\sigma(\log \sigma - \log \rho - D(\sigma||\rho)I)^2]$

数値計算で検証してみる

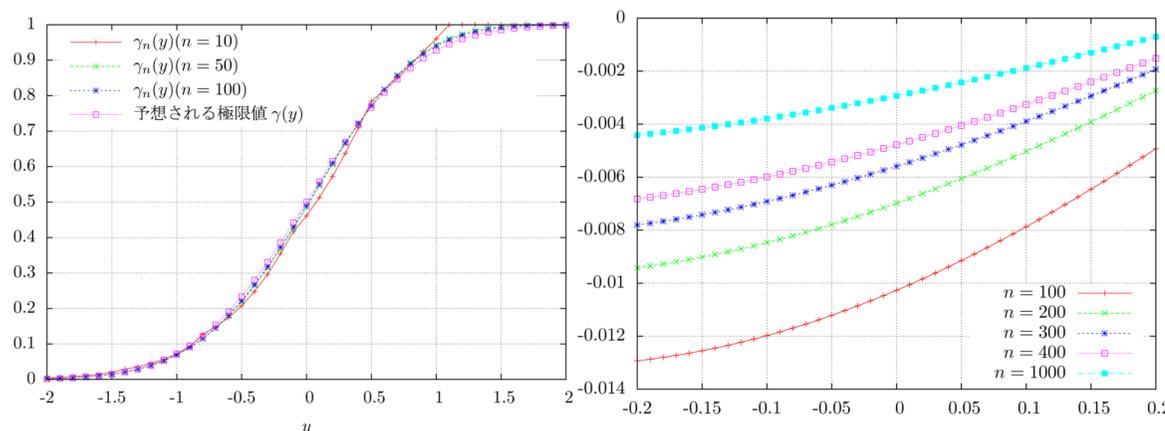


図 14: $\gamma_n(y)$ と予想される極限値 $\gamma(y)$

図 15: 差 $\gamma_n(y) - \gamma(y)$

\longrightarrow 予想は成り立っているように見える.

今後の課題

- Householder QR法のうち, 三重対角化の占める時間が多い.
 ・三重対角化の単体高速化・スレッド並列化
- 不要な既約成分についての計算を省略する工夫
- 3×3 行列以上への拡張
- 量子推定など他の問題への応用