

経路最適化法による 符号問題の解消への試み

森 勇登 (京大理)

共同研究者：柏 浩司、大西 明 (京大基研)

Y.M., K. Kashiwa, and A. Ohnishi, arXiv:1705.05605

Y.M., K. Kashiwa, and A. Ohnishi, arXiv:1709.03208

2017/11/20

ハドロン・原子核物理の
理論研究最前線 2017

Contents

- Introduction
- 経路最適化法
- 複素 ϕ^4 理論
- Summary

Contents

- Introduction
- 経路最適化法
- 複素 ϕ^4 理論
- Summary

Introduction

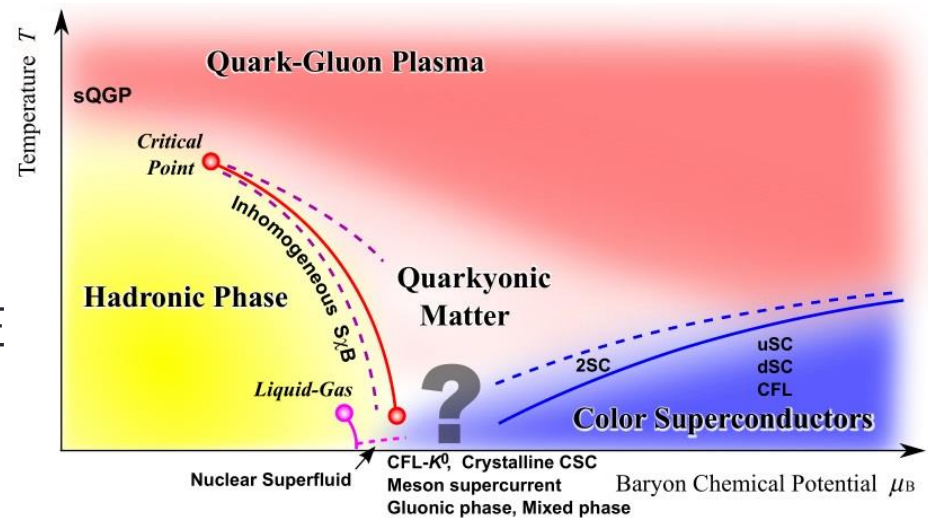
本研究の目的 (目標)

符号問題の解決

有限密度QCDに存在

戦略

- 最適化問題に落とし込む
- コーシー (-ポアンカレ) の積分定理



K. Fukushima and T. Hatsuda,
Rept.Prog.Phys. 74 (2011) 014001

符号問題

- 分配関数

$$Z = \int \mathcal{D}x e^{-S[x]}$$

- 物理量

$$\langle \mathcal{O} \rangle = \frac{1}{Z} \int \mathcal{D}x \mathcal{O} e^{-S}$$

符号問題 : $S[x] \in \mathbb{C}$

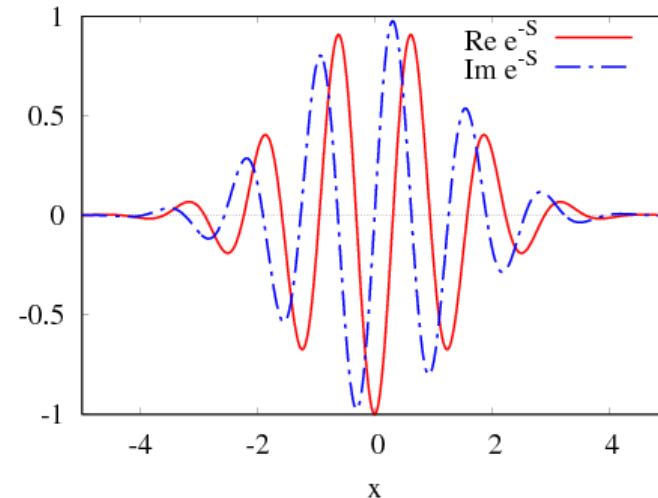
- 打ち消し合いによる
計算精度の悪化

- 確率解釈が困難

phase-reweighting で
解釈可能に

例): $e^{-S(x)} = (x + 10i)^{50} e^{-x^2/2}$

J. Nishimura and S. Shimasaki,
Phys. Rev. D92 (2015), 011501



符号問題

phase-reweighting method

$$\langle \mathcal{O} \rangle = \frac{\int \mathcal{D}x \mathcal{O} e^{-S}}{\int \mathcal{D}x e^{-S}} = \frac{\int \mathcal{D}x \mathcal{O} \frac{e^{-S}}{|e^{-S}|} |e^{-S}|}{\int \mathcal{D}x \frac{e^{-S}}{|e^{-S}|} |e^{-S}|} = \frac{\langle e^{-i\text{Im}S} \mathcal{O} \rangle_{\text{pq}}}{\langle e^{-i\text{Im}S} \rangle_{\text{pq}}}$$

$$\langle \mathcal{O} \rangle_{\text{pq}} = \frac{\int \mathcal{D}x \mathcal{O} |e^{-S}|}{\int \mathcal{D}x |e^{-S}|}$$

pq: phase-quench



$|e^{-S}|$ を確率と見なせる
モンテカルロ計算が可能に

平均位相因子 $\langle e^{-i\text{Im}S} \rangle_{\text{pq}}$

- ・・・小さい時符号問題は深刻
(一般に体積大で小さい)
0/0 に近い計算が必要

Lefschetz thimble

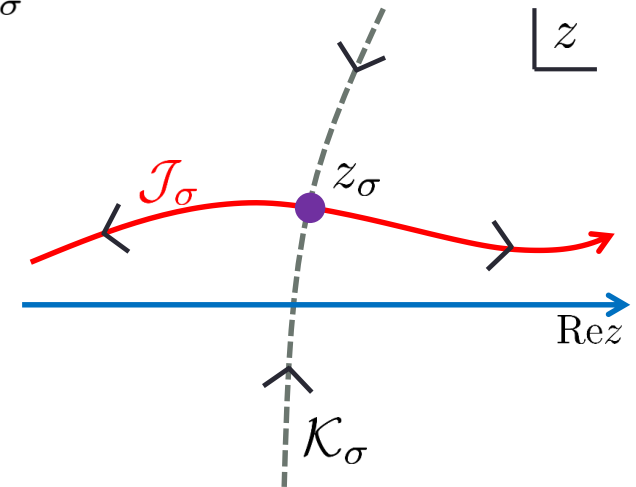
E. Witten, AMS/IP Stud. Adv. Math. 50 (2011) 347-446

Flow方程式

$$\frac{d}{dt}z(t) = \overline{\left(\frac{\partial S[z]}{\partial z}\right)}, \text{ 停留点: } \frac{\partial S}{\partial z} \Big|_{z_\sigma} = 0$$

に対してthimbleを以下で定める

$$\begin{cases} \mathcal{J}_\sigma = \{z(t) \mid t \in \mathbb{R}, z(-\infty) = z_\sigma\} \\ \mathcal{K}_\sigma = \{z(t) \mid t \in \mathbb{R}, z(+\infty) = z_\sigma\} \end{cases}$$



元の積分領域 (\mathbb{R}^n) と等価な領域は

$$\mathcal{C} = \sum_{\sigma} n_{\sigma} \mathcal{J}_{\sigma}, \quad n_{\sigma} = \langle \mathbb{R}^n, \mathcal{K}_{\sigma} \rangle$$

※コーシーの積分定理より
物理量の期待値等に影響はない

Lefschetz thimble

- 重要な性質：
thimble毎に作用の虚部は一定

$$\frac{d}{dt}S(z(t)) = \left| \frac{\partial S}{\partial z} \right|^2 \in \mathbb{R}$$



thimble上で積分すれば
打ち消し合いを防ぐことができる

- 欠点：
 - thimbleの構造(n_σ 等)を調べるのが面倒
(cf. generalized Lefschetz thimble [A. Alexandru et al., JHEP 1605 \(2016\) 053](#))
 - 積分測度もFlow方程式から求める必要あり
(cf. deep learning Lefschetz thimble [A. Alexandru et al., Phys. Rev. D 96 \(2017\) 094505](#))

Contents

- Introduction
- 経路最適化法
- 複素 ϕ^4 理論
- Summary

経路最適化法

Y.M., K. Kashiwa, and A. Ohnishi,
arXiv:1705.05605

打ち消し合いが小さくなるような経路を**変分的に求める**

つまり符号問題を最適化問題とみなす

(例) 1変数の場合

- 試行関数(積分経路)

$$z(\cdot) : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$$

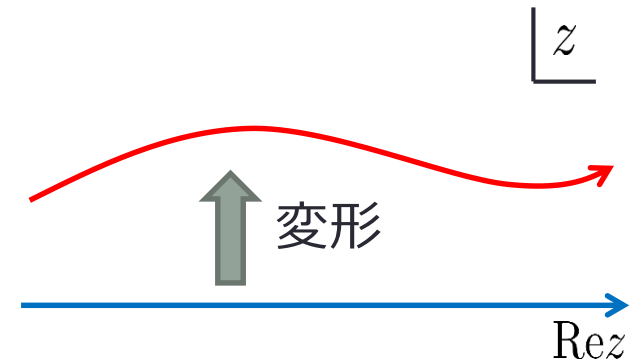
- 目的関数(最小化すべき関数)

$$\mathcal{F}[z(t)] = \frac{1}{2} \int dt \underbrace{|e^{i\theta(t)} - e^{i\theta_0}|^2}_{\text{打ち消し合い}} \times \underbrace{|J(t)e^{-S(z(t))}|}_{\text{重み}}$$

打ち消し合い

重み

$$J(t) = \frac{\partial z(t)}{\partial t}, \quad \theta(t) = \arg \left(\frac{\partial z}{\partial t} e^{-S(z(t))} \right), \quad \theta_0 = \arg(\mathcal{Z})$$



経路最適化法

Y.M., K. Kashiwa, and A. Ohnishi,
arXiv:1705.05605

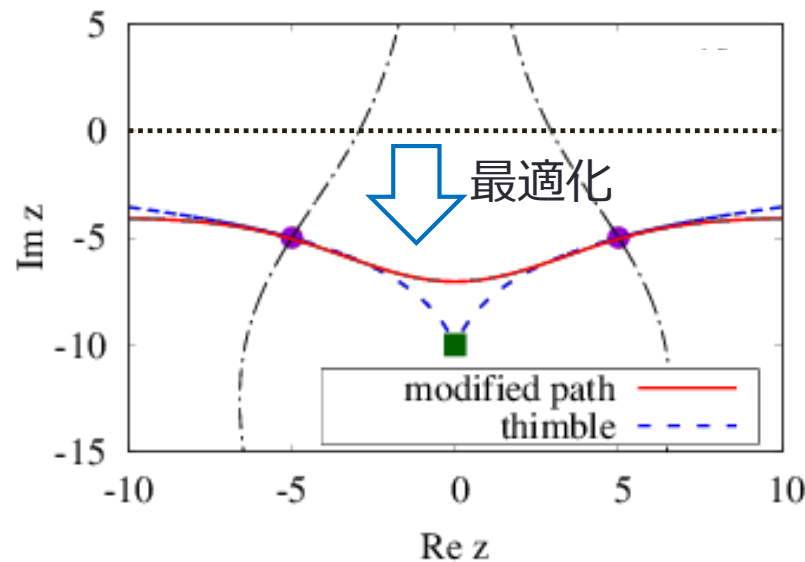
分配関数 J. Nishimura and S. Shimasaki,
Phys.Rev. D92 (2015), 011501

$$\mathcal{Z} = \int dx (x + 10i)^{50} \exp(-x^2/2)$$

積分経路

$$z(t) = t + i \left(c_1 \exp(-\frac{c_2^2 t^2}{2}) + c_3 \right)$$

- c_i を最急降下法で最適化

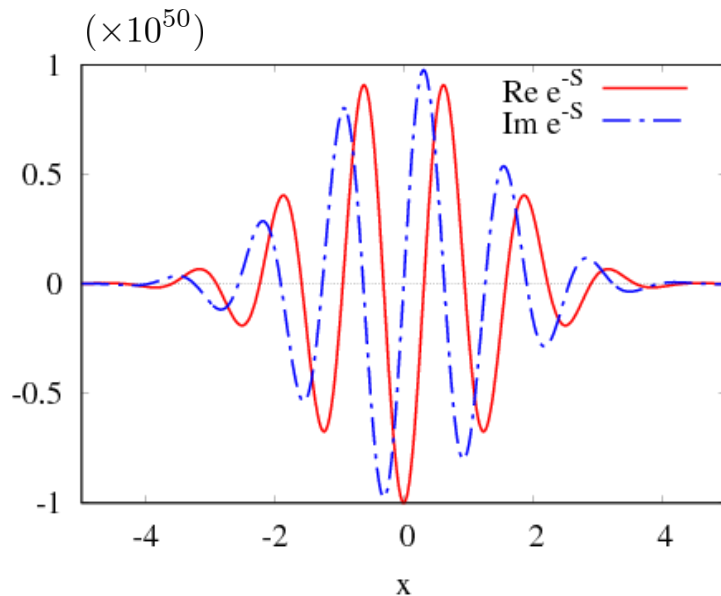
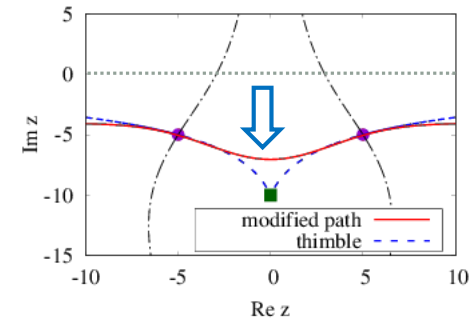


経路最適化法

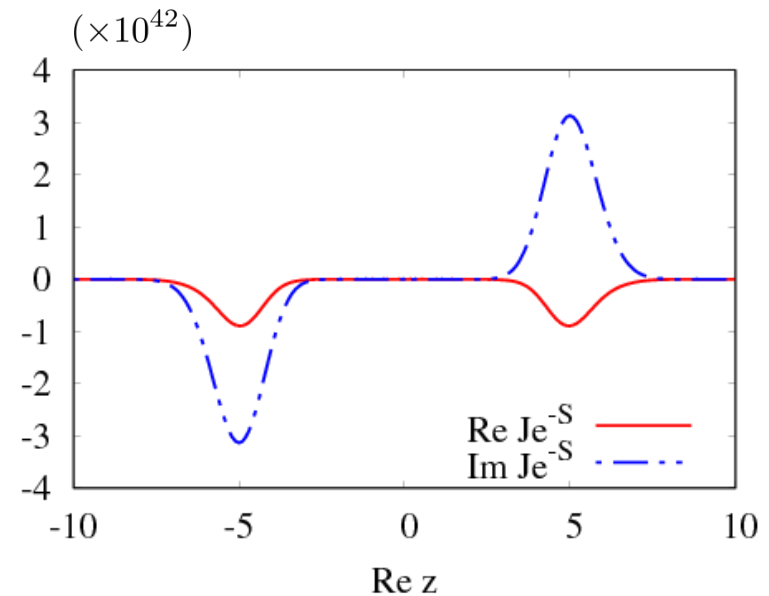
Y.M., K. Kashiwa, and A. Ohnishi,
arXiv:1705.05605

分配関数 J. Nishimura and S. Shimasaki,
Phys.Rev. D92 (2015), 011501

$$\mathcal{Z} = \int dx (x + 10i)^{50} \exp(-x^2/2)$$



最適化
→



経路最適化法 | ニューラルネットワーク

- 格子上の場の理論・・・多変数
- 積分経路に適切な関数形は非自明



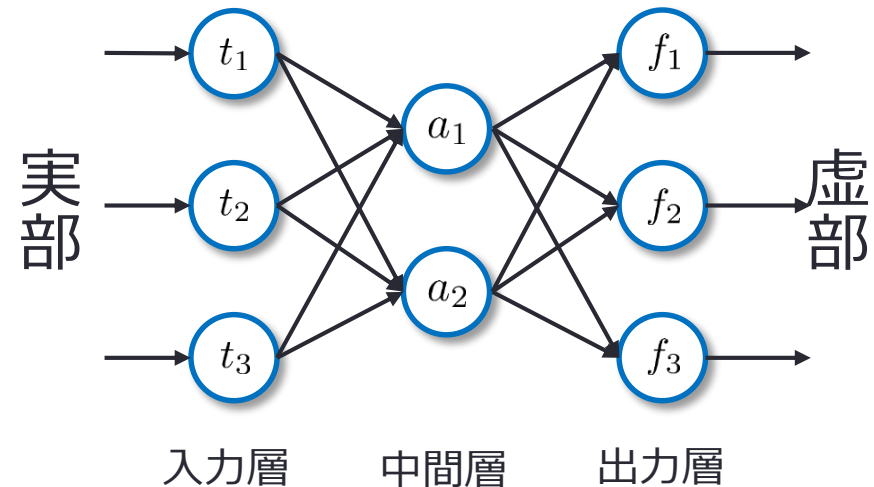
ニューラルネットワーク

$$z_i(t) = t_i + i(\alpha_i f_i(t) + \beta_i)$$

$$\begin{cases} a_i = g(W_{ij}^{(1)} t_j + b_i^{(1)}) \\ f_i = g(W_{ij}^{(2)} a_j + b_i^{(2)}) \end{cases}$$

$g(x)$: 活性化関数(tanh等)

※ W, b, α, β がパラメータ



Contents

- Introduction
- 経路最適化法
- 複素 ϕ^4 理論
- Summary

複素 ϕ^4 理論

- 2D Lattice

$$S = \sum_x \left[(4 + m^2)\phi_x^* \phi_x + \lambda(\phi_x^* \phi_x)^2 - \sum_{\nu=0}^1 \underbrace{(\phi_x^* e^{-\mu\delta_{\nu,0}} \phi_{x+\hat{\nu}} + \phi_{x+\hat{\nu}}^* e^{+\mu\delta_{\nu,0}} \phi_x)}_{\in \mathbb{C}} \right]$$

- 積分変数

$$\phi = \frac{1}{\sqrt{2}}(x_1 + ix_2) \cdots \text{積分変数 } x_1, x_2 \text{ について作用 } S \text{ は解析的}$$

→ x_1, x_2 それぞれを複素化

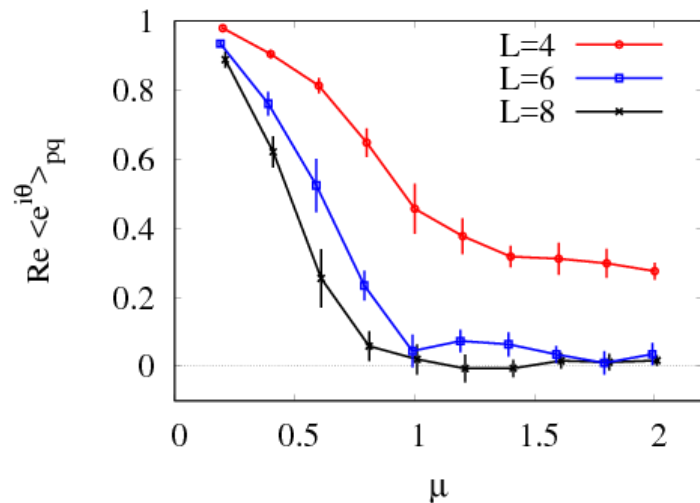
$$z_i(t) = t_i + i(\alpha_i f_i(t) + \beta_i)$$

以下の計算では $m = 1, \lambda = 1$ の場合を考える

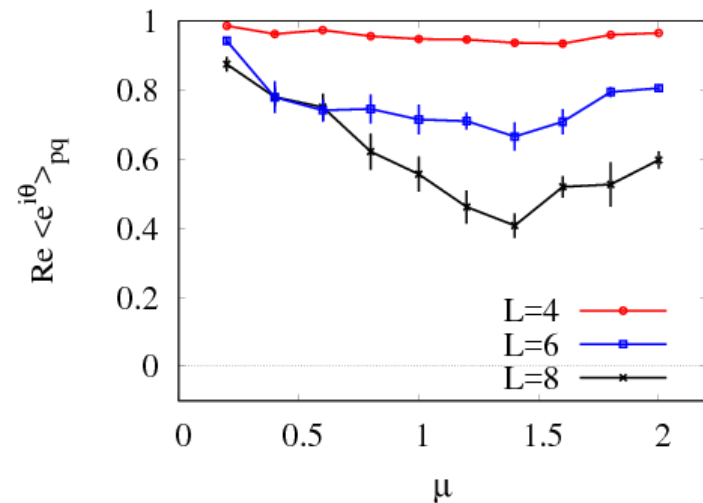
複素 ϕ^4 理論 | Result

Y.M., K. Kashiwa, and A. Ohnishi,
arXiv:1709.03208

● 平均位相因子



最適化



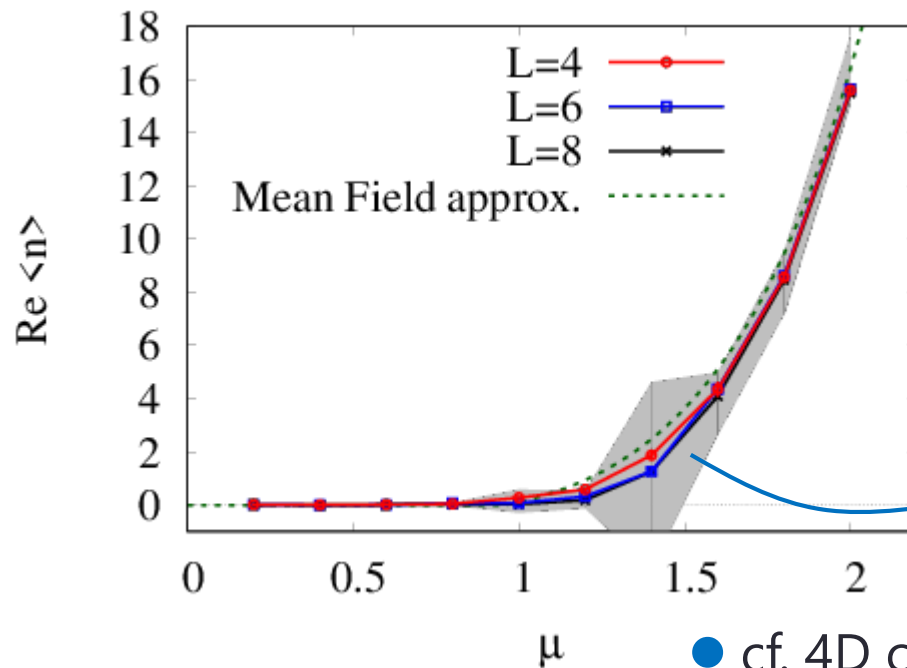
最適化によって改善
しかし体積依存性が残る...

最適化自体の最適化が必要？

複素 ϕ^4 理論 | Result

Y.M., K. Kashiwa, and A. Ohnishi,
arXiv:1709.03208

● 密度



● 平均場近似と
consistent

● 最適化無しの場合と
誤差の範囲内で一致

■ : 最適化無し (L=8)

● cf. 4D complex ϕ^4

Complex Langevin:

G. Aarts, Phys. Rev. Lett. 102, 131601 (2009)

Lefschetz thimble :

H. Fujii, *et al.*, JHEP 1310, 147 (2013)

Contents

- Introduction
- 経路最適化法
- 複素 ϕ^4 理論
- Summary

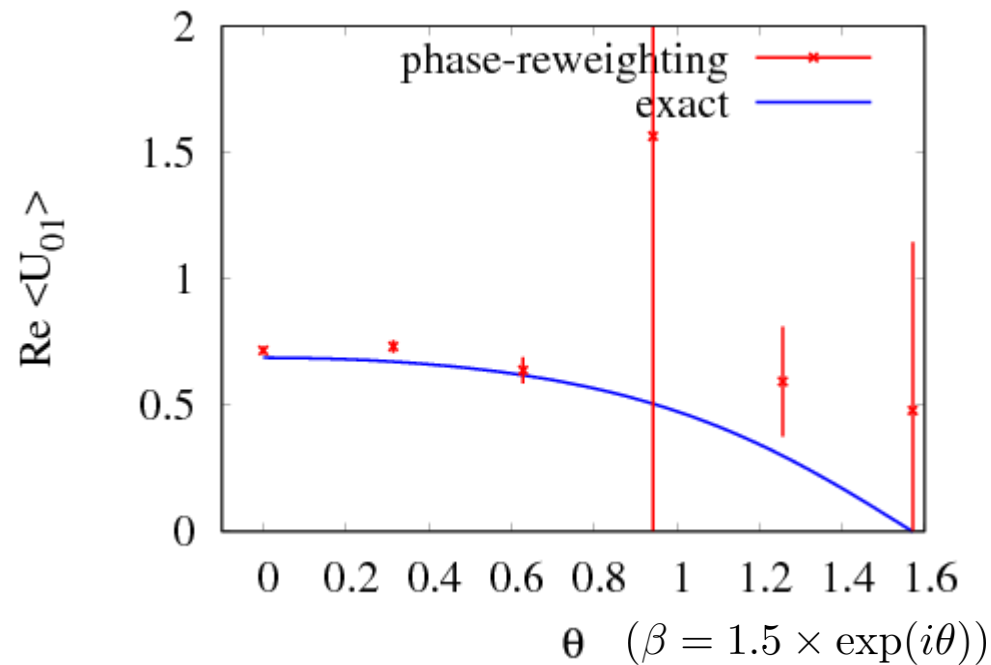
Summary

- 符号問題に取り組むために経路最適化法を提案
 - 試行関数を用いて経路を表現
 - 符号問題を最適化問題とみなす

- 1変数の系、2D lattice 複素 ϕ^4 模型に適用
 - 最適化によって平均位相因子を大きくでき、計算精度を上げられる
 - ニューラルネットワークを使うことで積分経路の関数形を陽に仮定する必要はなくなる

今後の予定

- SU(2) gauge with complex coupling



- 0+1 (or 1+1) dim. QCD