FY2024/2024年度 Mathematical Science Team Kenichi Bannai Center for 数理科学チーム 坂内健一 RIKEN **Advanced Intelligence Project** 【2024年度・構成メンバー】 上級研究員:関坂宏子・田中章詞 SPDR: 竹内大智・紅村冬太・東條広一 研究員:池田正弘 特別研究員:吉田純 JRA:伊藤歌那・後藤有輝・和知秀忠 客員研究員:E. Mehmet Kıral · 石川勲・佐々田槙子・山本修司・他

Lie Group Bayesian Learning Rule

概要:統計多様体に、Lie群の作用を用いた新しいパラメーターを入れる方法を考案した。ベイズ学習の勾配法が機能する枠組みを提唱

ベイズ学習では、<u>統計多様体上の勾配法</u>である「Bayes Learning Rule\*」を用いて、損失関数の「最小値」では無く、エントロピーが大きい 「最小分布」を見出す \*Khan&Havard, The Bayesian Learning Rule, JMLR 24, 2023

勾配法を用いるとき、接ベクトルは、統計 多様体上に乗らないので、従来方法では overshooting などの問題が生じていた



Lie群と呼ばれる微分幾何構造を **例:** Lie 群ごとに異なる Learning Rule が定義 持つ群Gを、従来のパラメーター 空間 Θ に作用させると、Lie群 の接ベクトルを自然と統計多様 体上に乗せることができる Fig01

加法群  $G = (\mathbb{R}^P, +)$  乘法群  $G = (\mathbb{R}^P_{>0}, \times)$ アフィン群  $G = (\mathbb{R}^{\times} \ltimes \mathbb{R})$ 学習後、NNの最初の

加法群





Microscopic Models of Large Sca

#### Fig02 概要:統計物理の数学的基礎付を与える流体力学校 など不変量を導出する方法を提案. 流体力学極限

0  $\mathbf{\gamma}$ • • •

最も簡単なミクロモデルは、1次元ユークリッド格子 ℤ上 の **Exclusion Process。**粒子は、隣接する頂点が空いて いたら確率的に遷移する





適切なスケール極限で、拡散方程式を導出

#### $(S \times S, \phi)$ $S = \{0,1\}$ $\phi \subset S \times$

#### 

#### S:有限集合 $S \times S$ を頂点集合とする

# 一般のグラフに拡張

## 任意の有限集合と、任意の「良い」相互作用を扱う汎用的な ミクロモデルを提案

## ℤを一般の結晶格子に拡張

- <u>K. Banna</u>i, Y. Kametani, <u>M. Sasada</u>, Topological Structures of Large Scale Interacting Systems via Uniform Functions and Forms, Forum of Mathematics, Sigma, Volume 12 (2024), e107; DOI: 10.1017/fms.2024.61.
- <u>K. Bannai</u>, J. Koriki, <u>M. Sasada</u>, <u>H. Wachi</u>, <u>S. Yamamoto</u>, On Interactions for Large Scale Interacting Systems, arXiv:2410.06778 [math.PR]
- <u>K. Bannai, M. Sasada, On Uniform Functions on Configuration Spaces of Large Scale</u> Interacting Systems, arXiv:2408.12886 [math.PR].

### その他

[1] Yuji Hirono, <u>Akinori Tanaka</u>, Kenji Fukushima, Understanding Diffusion Models by Feynman's Path Integral, ICML 2024.

[2] Yasunari Hikima, Ken Kobayashi, Akinori Tanaka, Akiyoshi Sannai, Naoki Hamada, Stochastic Gradient Descent for Bézier Simplex Representation of Pareto Set in Multi-Objective Optimization, AISTATS 2024.

[3] M Ohnishi, I Ishikawa, Y. Kuroki, M. Ikeda, Dynamic structure estimation from Bandit Feedback, Transactions on Machine Learning Research, 2024.