

# UQと数理流体力学から はじめる学際研究の可能性

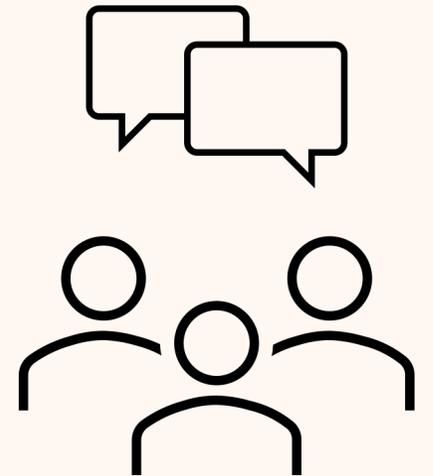
竹田航太

京都大学 理学研究科 数学教室, 理研 R-CCS データ同化研究チーム



# 講演の目的

- ✓ 若手の応用数学者の活発な議論を促進.
- ✓ 学際研究について考えてもらう.
- ✓ 私の宣伝. (研究の**背景**と学際的視点)



# 目次

0. 目的

1. 自己紹介

2. 学際研究

3. 研究テーマ1

4. 研究テーマ2

5. まとめ



# 目次

0. 目的

**1. 自己紹介**

経歴や活動など...

2. 学際研究

3. 研究テーマ1

4. 研究テーマ2

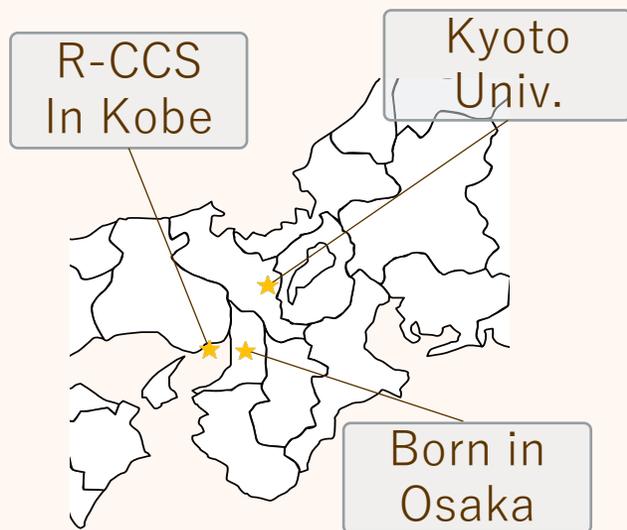
5. まとめ



# 1. 竹田 航太

京都大学 理学研究科 数学教室 **D1**

理研 R-CCS データ同化研究チーム **JRA**



竹田航太の個人サイト



# 1-1. 竹田 航太 | 経歴

- 2016年 3月 大阪府立住吉高等学校 卒業
  - 2016年 4月 京都大学 理学部 入学
  
  - 2020年 3月 京都大学 理学部 数学系 卒業
  
  - 2022年 3月 京都大学 数学教室 修士課程 修了
  - 2022年 4月 京都大学 数学教室 博士後期課程 進学  
理研 R-CCS データ同化研究チーム JRA
- ← 現在



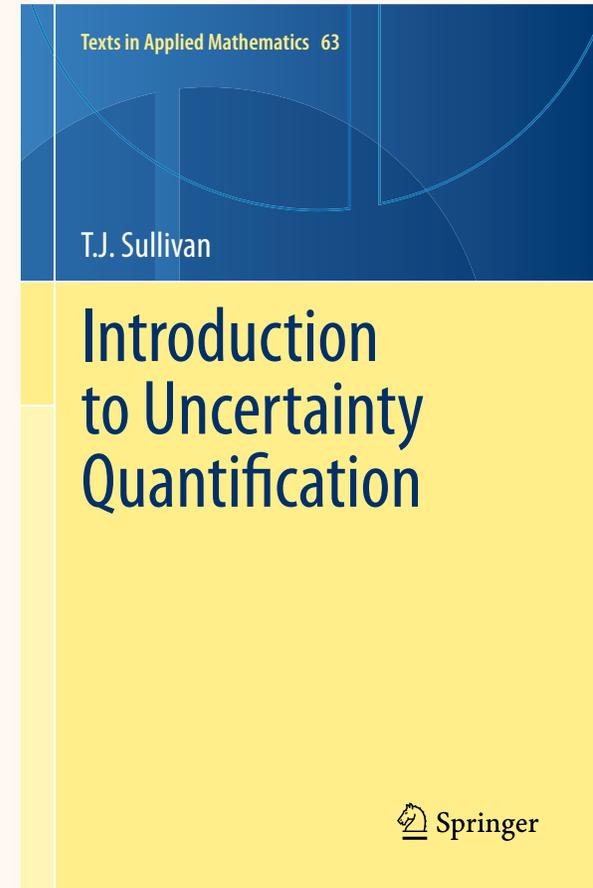
# 1-1. 竹田 航太 | 経歴

- 2016年 3月 **大阪府立住吉高等学校** 卒業
- 2016年 4月 京都大学 理学部 入学
- 2020年 3月 京都大学 理学部 数学系 卒業
- 2022年 3月 京都大学 数学教室 修士課程 修了
- 2022年 4月 京都大学 数学教室 博士後期課程 進学  
理研 R-CCS データ同化研究チーム JRA



# 1-1. 竹田 航太 | 学部

- 2016年 3月 大阪府立住吉高等学校 卒業
- 2016年 4月 京都大学 理学部 入学  
**流体力学に興味。**  
**4年生でUQの本を読みました。**
- 2020年 3月 京都大学 理学部 数学系 卒業
- 2022年 3月 京都大学 数学教室 修士課程 修了
- 2022年 4月 京都大学 数学教室 博士後期課程 進学  
理研 R-CCS データ同化研究チーム JRA



# 1-1. UQ | Uncertainty Quantification

・・・不確実性の定量化

確率・統計理論の応用全般を指す。  
数理モデルを伴うものに興味がある。

確率微分方程式

モンテカルロ近似

ベイズ推定

最適化理論

データ同化

機械学習

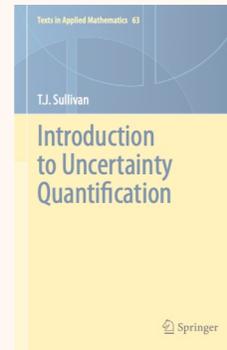


# 1-1. 竹田 航太 | 修士

● 2016年 3月 大阪府立住吉高等学校 卒業

● 2016年 4月 京都大学 理学部 入学

←----- 4年生でUQの本を読みました。



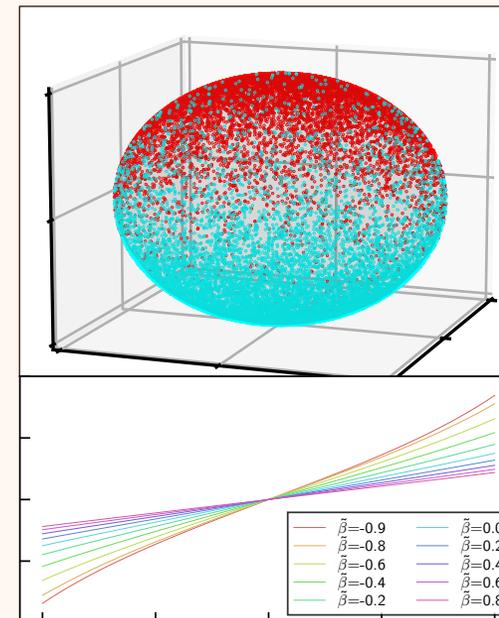
● 2020年 3月 京都大学 理学部 数学系 卒業

テーマ | **HMC**による球面上 $N$ 点渦系の不変測度の計算 (後述)

● 2022年 3月 京都大学 数学教室 修士課程 修了

● 2022年 4月 京都大学 数学教室 博士後期課程 進学

理研 R-CCS データ同化研究チーム JRA



# 1-1. 竹田 航太 | 博士

● 2016年 3月 大阪府立住吉高等学校 卒業

● 2016年 4月 京都大学 理学部 入学

←----- 4年生でUQの本を読みました。

● 2020年 3月 京都大学 理学部 数学系 卒業

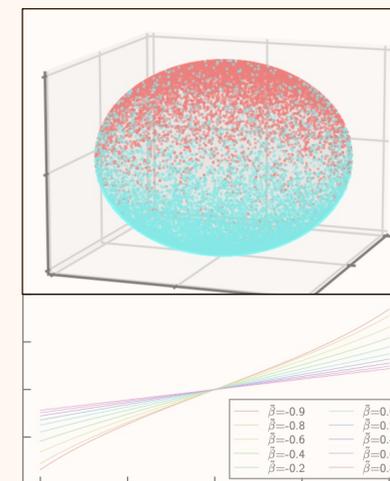
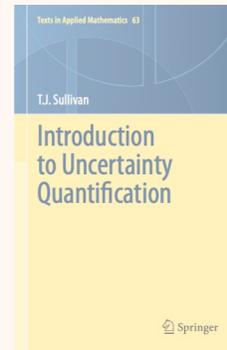
←----- テーマ | 球面上 $N$ 点渦系の不変測度のモンテカルロ近似

● 2022年 3月 京都大学 数学教室 修士課程 修了

● 2022年 4月 京都大学 数学教室 博士後期課程 進学

理研 R-CCS データ同化研究チーム JRA

テーマ | ”トポロジカルフロー”データ同化(後述)



# 1-2. 竹田 航太 | その他の活動

2019年 9月～  
2022年3月 株式会社 activo | webエンジニア

2021年6月～  
現在 NPO法人 clack |  
プログラミング教育支援ボランティア

2022年～現  
在 大阪府立住吉高校 | SSH課題研究支援



# 1-2. 竹田 航太 | その他の活動

2019年 9月  
～2022年3月

株式会社 **activo** | webエンジニア

2021年6月～  
現在

NPO法人 clack |  
プログラミング教育支援ボランティア

2022年～現  
在

大阪府立住吉高校 | SSH課題研究支援

Web開発.

使用言語(わかる人向け)

JavaScript, Ruby on Rails, ...



## ボランティア募集サイト

<https://activo.jp/>



# 1-2. 竹田 航太 | その他の活動

2019年9月～ 株式会社 activo | webエンジニア  
2022年3月

2021年6月～ **NPO法人 clack** |  
現在 **プログラミング教育支援ボランティア**

2022年～現在 大阪府立住吉高校 | SSH課題研究支援

新大阪や堺，五反田で教室展開中。  
私は**オンライン**で支援....



貧困家庭の高校生に、  
プログラミング学習支援 と キャリア支援 で  
自走の力を。

<https://clack.ne.jp/>



# 1-2. 竹田 航太 | その他の活動

2019年9月～ 株式会社 activo | webエンジニア  
2022年3月

2021年6月～ NPO法人 clack |  
現在 プログラミング教育支援ボランティア

2022年～ 大阪府立住吉高校 | SSH課題研究支援  
現在

課題研究やプログラミング教育  
の支援をしています。



<https://www.osaka-c.ed.jp/sumiyoshi/>



# 目次

0. 目的

1. 自己紹介

**2. 学際研究**

3. 研究テーマ1

4. 研究テーマ2

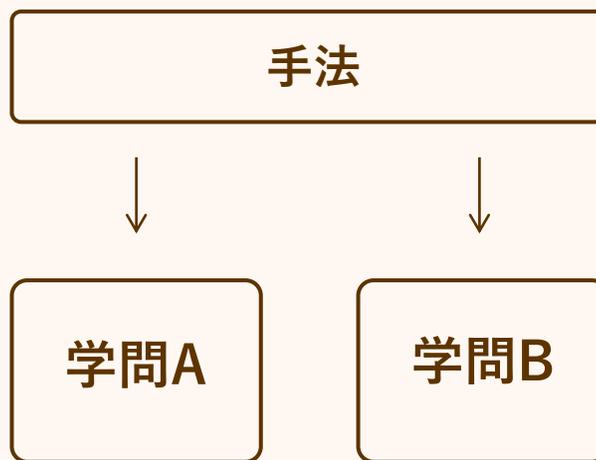
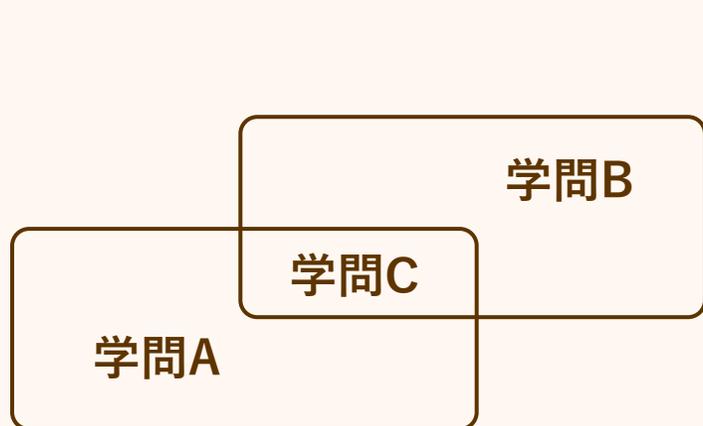
5. まとめ

私見を述べさせていただきます...



## 2-1. 学際研究のいろいろな形

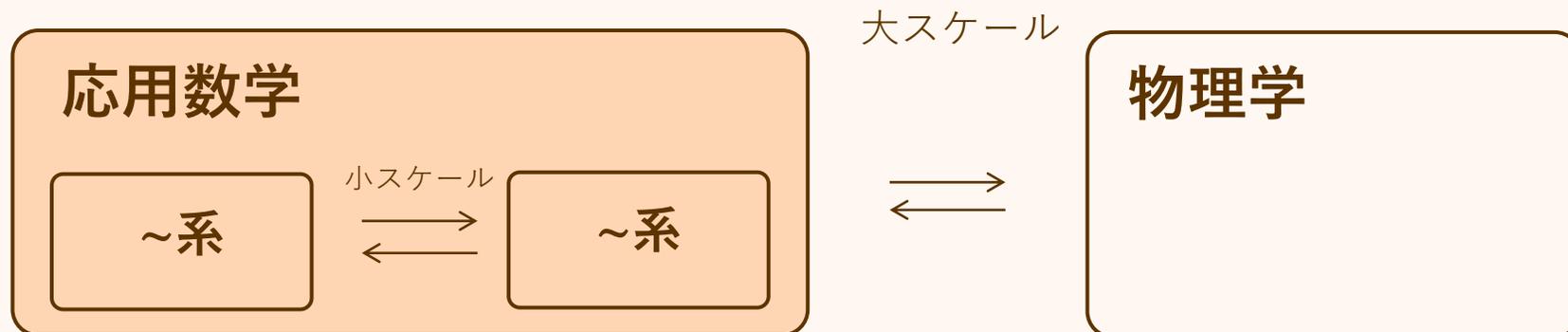
今回は以下のパターンに注目.



## 2-1. 研究交流

さまざまな研究交流の「**スケール**」がある。  
今回は応用数学周辺に注目する。

今回はこの議論が活発になればgood!



## 2-2. 私の研究テーマ

### 数理解体力学上の課題に対するUQ的アプローチ

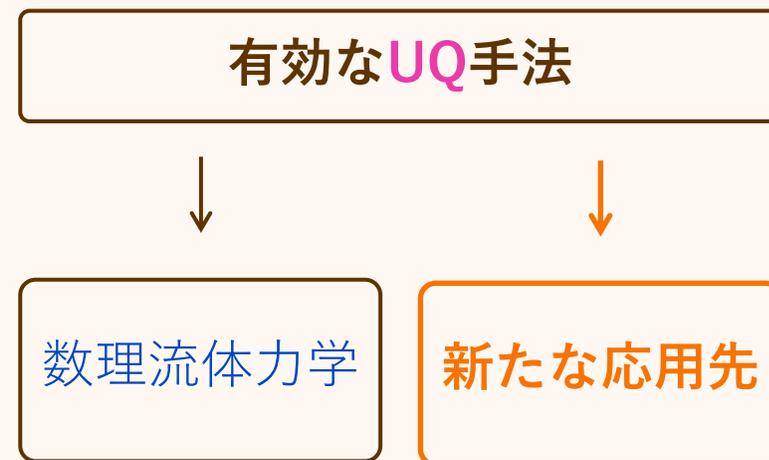
学際研究1



発展



学際研究2



流体という複雑な現象に有効なUQ手法を研究.

流体力学以外の分野でも有効かも.



# 目次

0. 目的

1. 自己紹介

2. 学際研究

**3. 研究テーマ1**

HMCによる $N$ 点渦系不変測度の計算

4. 研究テーマ2

5. まとめ



# 3-1. 球面上 $N$ 点渦系不変測度のHMC近似

数理流体力学

## 点渦統計理論

乱流を点渦で近似し  
統計力学的に扱う。

## 本研究

## HMC

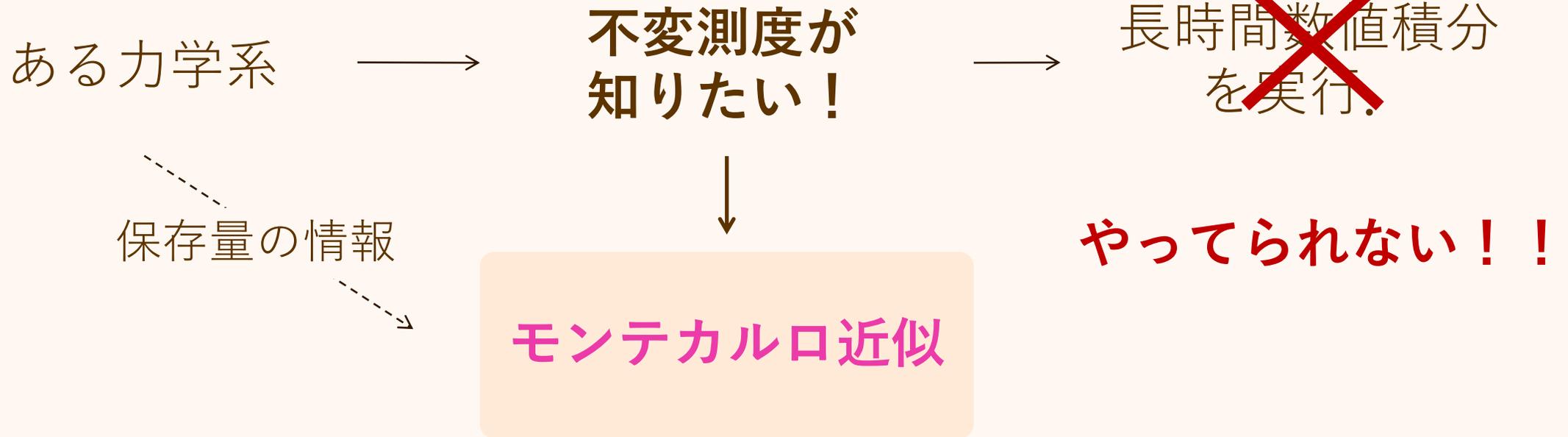
Hamiltonian **M**onte **C**arlo

ハミルトン力学を使って  
効率よくサンプリング。

UQ



# 3-1. 球面上 $N$ 点渦系不変測度のHMC近似



# 3-1. 球面上 $N$ 点渦系不変測度のHMC近似

キーワード (分野)

ハミルトン系  
(物理)

MCMC/マルコフ連鎖  
(UQ)

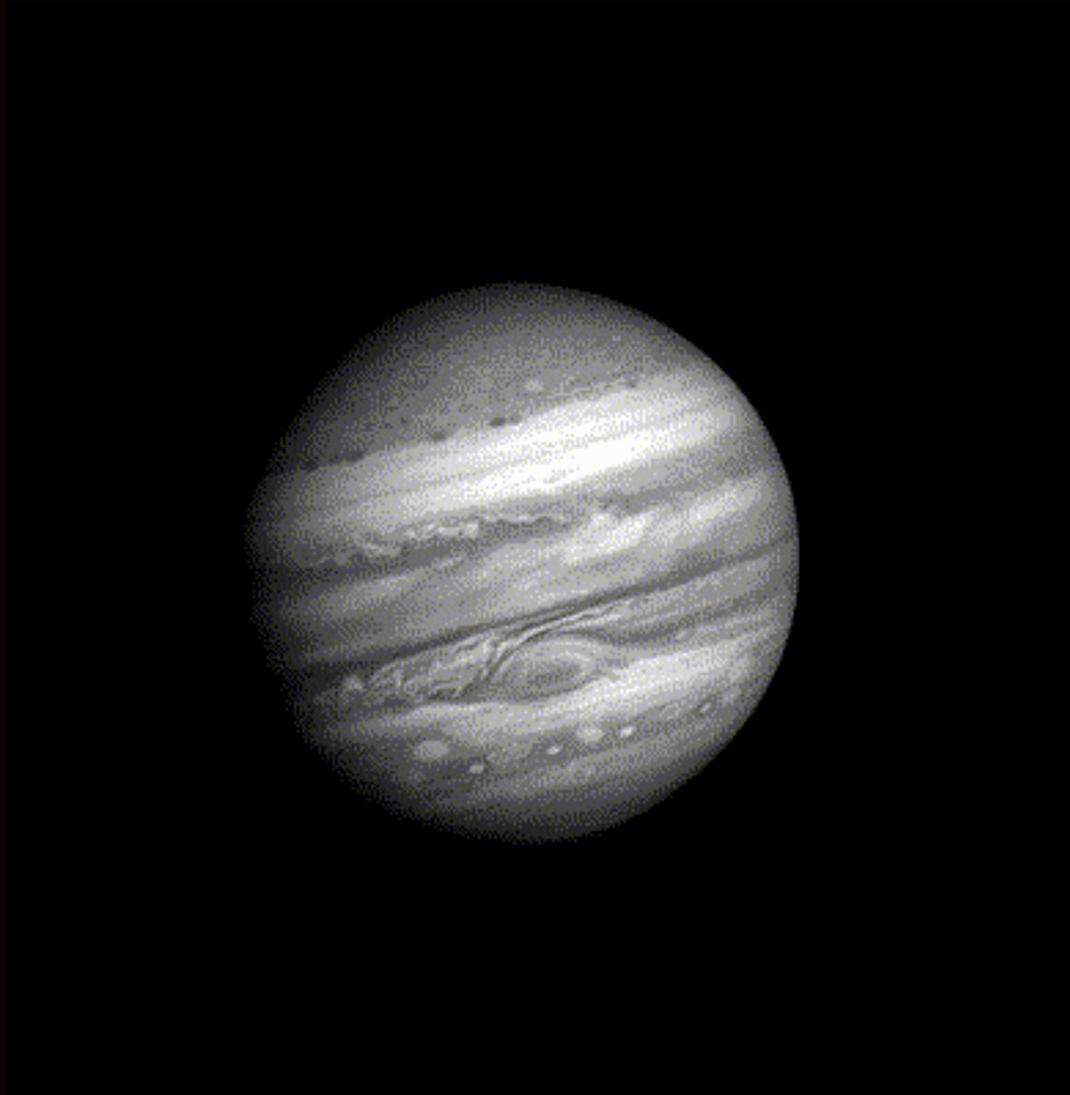
構造保存型スキーム  
(数値解析)

$N$ 点渦系  
(流体力学)

統計力学  
(物理, 確率論)

平均場近似  
(統計物理, 確率論)

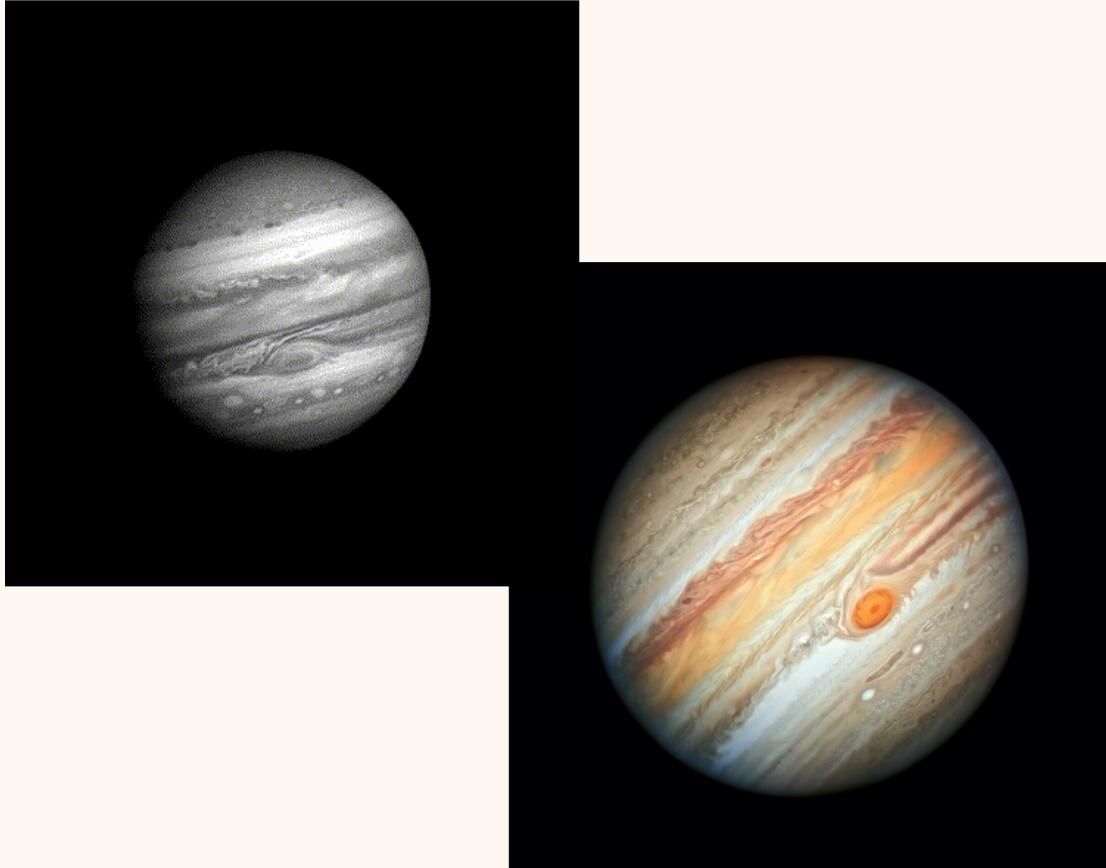




[https://en.wikipedia.org/wiki/Great\\_Red\\_Spot](https://en.wikipedia.org/wiki/Great_Red_Spot)



## 3-2. Great Red Spot of Jupiter



### 木星の大赤斑

持続的な巨大な渦



乱流における

**渦の凝集**

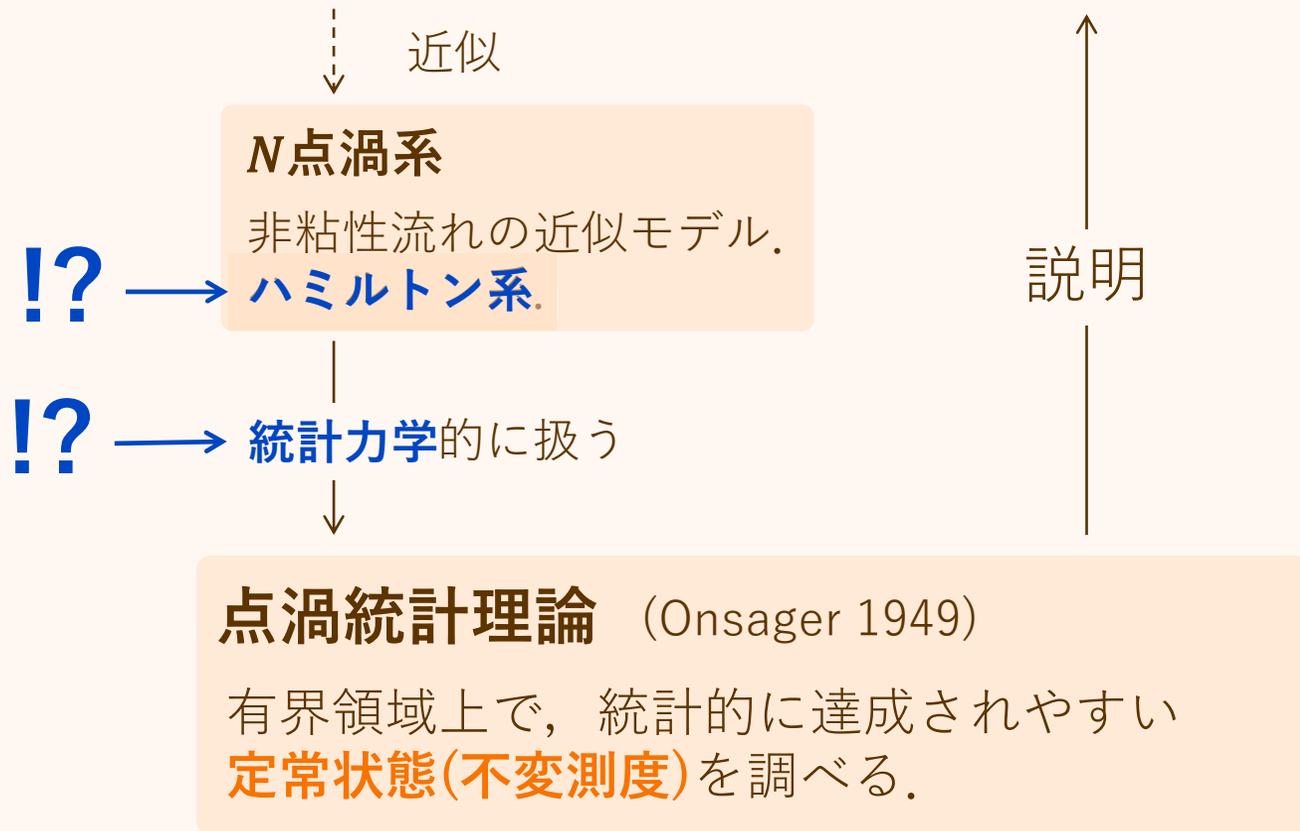
[https://en.wikipedia.org/wiki/Great\\_Red\\_Spot](https://en.wikipedia.org/wiki/Great_Red_Spot)

<https://hubblesite.org/contents/media/images/2019/36/4560-Image?news=true>



## 3-2. 点渦統計理論

### 乱流における渦の凝集



[https://en.wikipedia.org/wiki/Lars\\_Onsager](https://en.wikipedia.org/wiki/Lars_Onsager)



## 3-2. ハミルトン系

### 定義

正準変数の組  $(q, p)$  とある関数  $H(q, p)$  に対して, 以下の方程式で表される系

ハミルトニアンと呼ばれる

$$\frac{dq}{dt} = \frac{\partial H}{\partial p}, \quad \frac{dp}{dt} = -\frac{\partial H}{\partial q}$$

### 性質

体積保存, 時間反転対称, ハミルトニアン保存

### 例

調和振動子  $H(q, p) = \frac{1}{2}kq^2 + \frac{1}{2m}p^2$ ,  $N$ 点渦系



## 3-2. 統計力学

ハミルトン系の保存量から不変測度が構成できる。

保存量  $\longrightarrow$  不変測度 (Gibbs測度と呼ばれる。)

$$\mathcal{H}(X) \quad \varpi(dX) = \frac{1}{Z} e^{-\beta \mathcal{H}(X)} dX$$

$\beta \in \mathbb{R}$ はパラメータ。統計力学的には温度の逆数に対応。

$Z$ は正規化定数。



## 3-2. 球面上 $N$ 点渦系不変測度のHMC近似

ある力学系



不変測度が  
知りたい!

||

球面上 $N$ 点渦系

(∴ 渦凝集への興味)



モンテカルロ近似

特に、高次元でも効率の良い  
MCMCであるHMCを使う。



惑星大気を意識



## 3-3. MCMC(Markov Chain Monte Carlo)

**サンプリング問題** | 測度  $e^{-U(q)}dq$  with  $U:Q \rightarrow \mathbb{R}$  をサンプルで近似.

$$q_1, \dots, q_n \sim e^{-U(q)}dq$$

**MCMC** | マルコフ連鎖で連鎖的にサンプルを生成. サンプリング手法の1種.

$$q_1, \dots, q_{n-1}, \textcircled{q_n} \xrightarrow{P} q_{n+1}$$

初期測度  $\mu_0$  に  $P$  を繰り返し作用させ, 測度列  $\mu_0, \mu_0 P, \mu_0 P^2, \dots$  が得られる.

**$U$  に対して  $P$  をうまく構成し, 収束させる.**

$$\mu_0 P^n(dq) \rightarrow e^{-U(q)}dq \quad (n \rightarrow \infty)$$

状態空間:  $Q \subset \mathbb{R}^m$

マルコフ遷移核:

$$P: Q \times \mathcal{B}(Q) \rightarrow [0, 1]$$



# 3-3. HMCマルコフ遷移 $P(q_n, dq_{n+1})$

Hamiltonian Monte Carlo

Require:  $s \in \mathbb{N}, h > 0$

Ensure:  $H(q, p) = U(q) + \frac{1}{2} \|p\|^2$  on  $T^*Q$

For  $n$  do

Draw  $p_n \sim N(0, I)$ , draw  $u \leftarrow \text{Uni}[0, 1]$

Set  $q', p' \leftarrow F \circ \varphi_{s, h}(q_n, p_n)$

Set  $\delta \leftarrow H(q_n, p_n) - H(q', p')$

if  $\log u < \delta$  then

Set  $q_{n+1} \leftarrow q'$

else

Set  $q_{n+1} \leftarrow q_n$

(1) 運動量サンプリング | 相空間へ拡張

$$(q_n, p_n) \in T^*Q$$

正規分布で運動量  $p_n \in T_{q_n}^*Q$  を取る.

(2) ハミルトン写像による提案

$$q', p' = F \circ \varphi_{s, h}(q_n, p_n)$$

$H$  から誘導されるハミルトン方程式の構造保存型スキームによる離散化.

時間刻み幅  $h$ , 反復回数  $s$ .

(3) 採択ステップ

$$q_{n+1} = q'$$

採択確率でサンプル候補を採択.



### 3-3. 注意 | 2つのハミルトン系

$N$ 点渦系

ハミルトン系

$\mathcal{H}$

→  
不変測度

$e^{-\mathcal{H}}$

←異なる→

適用

( $U=\mathcal{H}$ とする.)

HMC

ハミルトン系

$$H = \mathcal{H} + \frac{1}{2} \|p\|^2$$



# 3-4. 主な結果 | 収束定理とサンプリング

## 多様体上HMC

(Brubaker+ 2012) 多様体上のHMC収束定理  $\|\delta_q P^n - \varpi\|_{TV} \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$

精密化  
↓

(NEW) コンパクト多様体上の一様指数収束定理  $\sup_{q \in Q} \|\delta_q P^n - \varpi\|_{TV} \leq (1 - \eta)^n$

## 球面上N点渦系

保存量  
 $\mathcal{H}, M$

不変測度  
 $\varpi(dX_N)$

応用  
↓  
**HMCサンプリング**

サンプル  
 $X_N^{(1)}, \dots, X_N^{(n)} \sim \varpi(dX_N)$

モンテカルロ積分

**統計量の計算**

理論

**計算困難!**

数値



# 3-5. 今後の展開 | 学際的視点

HMCによる球面上 $N$ 点渦系不変測度の計算

一般化

HMCによるmfd上ハミルトン系不変測度の計算

済み

球面上  
 $N$ 点渦系

トーラス上  
 $N$ 点渦系

新たな応用先

ハミルトン系

新たな応用先候補. . .

量子多体問題

その他...

良さそうなものを知っていたら  
ぜひ教えてください.



# 目次

0. 目的

1. 自己紹介

2. 学際研究

3. 研究テーマ1

**4. 研究テーマ2**

トポロジカルフローデータ同化理論の構築

5. まとめ



# 4-1. トポロジカルフローデータ同化

数理流体力学

**TFDA**

流線から  
「トポロジー」を抽出.

**本研究**

**データ同化**

観測値をベイズ推定により  
シミュレーションに反映.

UQ



# 4-1. トポロジカルフローデータ同化

キーワード（分野）

グラフの微分・変分  
（幾何，解析）

データ同化・ベイズ推定  
（確率論，UQ）

一般化勾配法  
（数値解析）

機械学習  
（UQ）

トポロジカルデータ解析  
（数値計算，幾何）

地衡風・地衡流  
（気象，海洋）



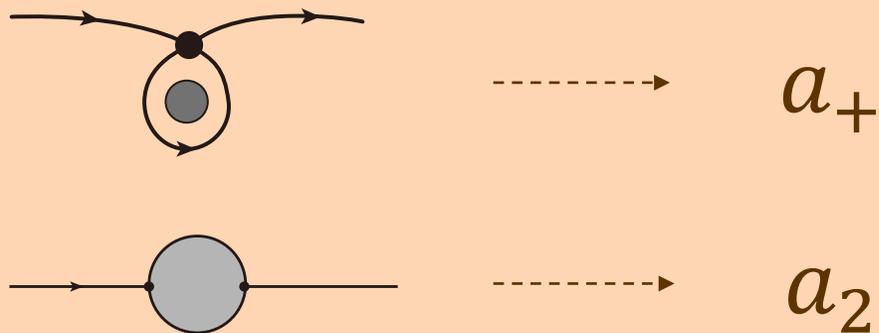
# 4-2. TFDA

## 流線トポロジー解析 | TFDA

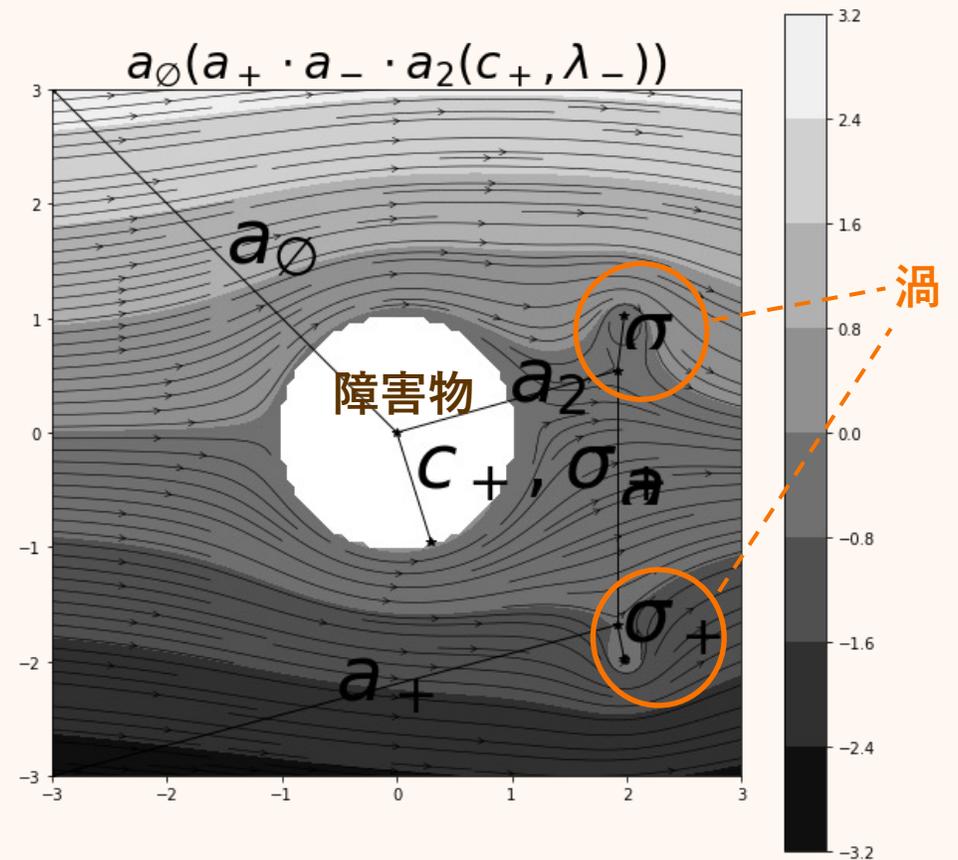
流線軌道から「流れのパターン」  
を**グラフ構造**で抽出。

流れ構造を**文字列**で表現。

(宇田・他 2019)

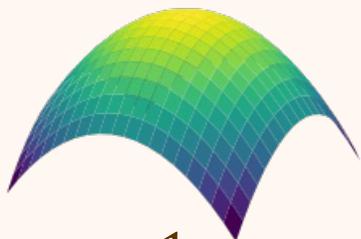


一様流中の障害物と渦 流れ関数の値



# 4-2. TFDA

2次元  
高さ関数

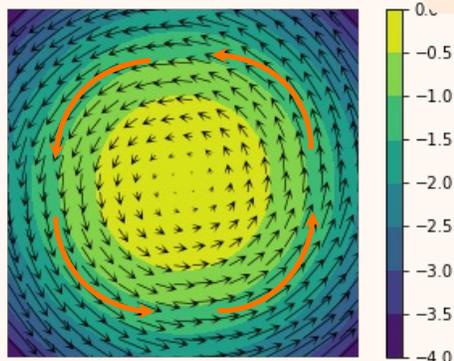


$$H(x, y) = -\frac{1}{2}(x^2 + y^2)$$

$$u = \frac{\partial H}{\partial y}, v = -\frac{\partial H}{\partial x}$$

2次元  
非圧縮流れ

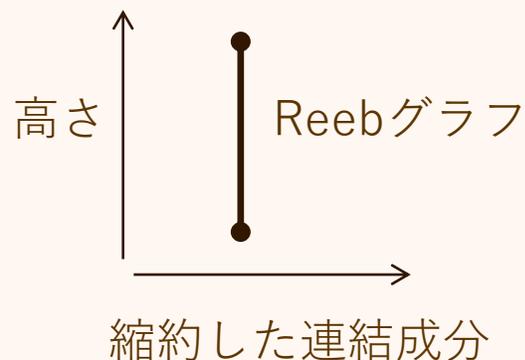
$$(u, v) = (y, -x)$$



この写像が重要！

水平方向に切った断面の各連結成分を1点に縮約.  
高さを変えて繋ぐ.

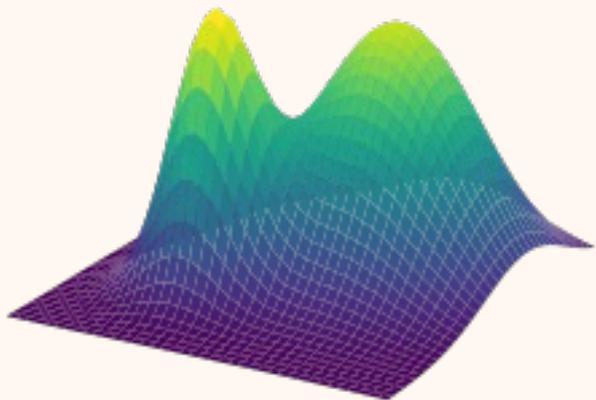
Reebグラフ → (再帰的)文字列



$a_+$



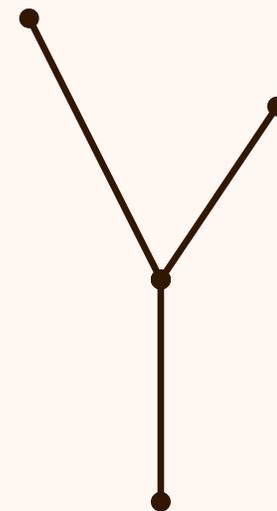
## 4-2. Reeb グラフ例



この写像が重要！



水平方向に切った  
断面の各連結成分を  
1点に縮約。  
高さを変えて繋ぐ。



# 4-3. データ同化

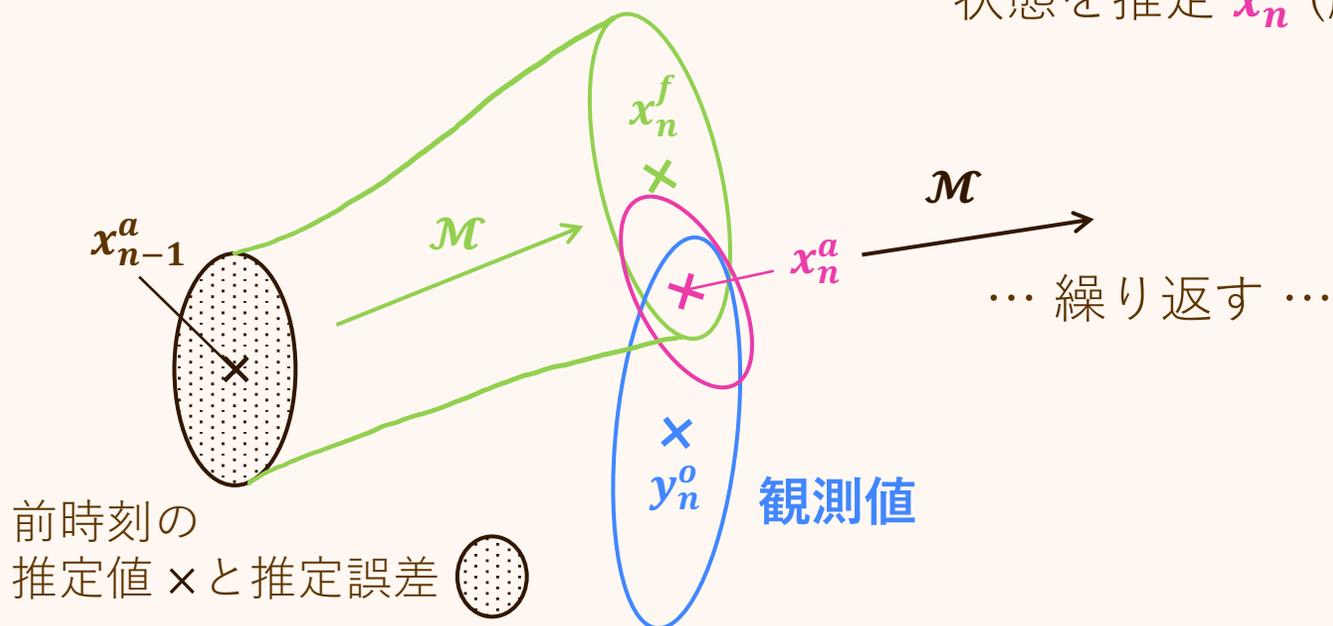
観測値をシミュレーションに反映させる統計手法.

## 1. 予測(Forecast)

モデル  $\mathcal{M}$  の時間発展で次の時刻を予測.

## 2. 解析(Analysis)

予測値  $x_n^f$  と観測値  $y_n^o$  から状態を推定  $x_n^a$  (解析値と呼ぶ).



特に, 2. 解析ステップを行うことを**同化する**という.

**ベイズ推定**に基づき観測値で予測値を修正.



# 4-3. データ同化 | 解析ステップのベイズ推定

真の状態  $x$  についての推定問題

事前分布

事後分布

$$p(x)$$



$$p(x|y) = \frac{p(y|x)p(x)}{p(y)}$$

観測値  $y$

**ベイズの定理**

真の状態に対する情報は観測  $\mathcal{H}$  を通してのみ得られる。

$$y = \mathcal{H}(x) + \eta$$

( $\eta$ は観測誤差)

(仮定)正規分布  $x \sim N(x_f, P_f)$ ,  $y_{obs} \sim N(\mathcal{H}(x), P_o)$



$$p(x) \propto \exp\left(-\frac{1}{2} \|x - x_f\|_{P_f^{-1}}^2\right)$$

$$p(y_{obs}|x) \propto \exp\left(-\frac{1}{2} \|y_{obs} - \mathcal{H}(x)\|_{P_o^{-1}}^2\right)$$

(仮定)  $\mathcal{H}$ が線形するとき、事後分布も正規分布。  
 $x_a, P_a$ は  $x_f, P_f, y_{obs}, P_o$  から**解析的に求まる**。



$$p(x|y_{obs}) \propto p(y_{obs}|x)p(x) \quad \leftarrow \text{ベイズの定理}$$

$$\propto \exp\left(-\frac{1}{2} \|x - x_f\|_{P_f^{-1}}^2 - \frac{1}{2} \|y_{obs} - \mathcal{H}(x)\|_{P_o^{-1}}^2\right)$$

$$\propto \exp\left(-\frac{1}{2} \|x - x_a\|_{P_a^{-1}}^2\right) \quad \leftarrow \text{平方完成}$$



## 4-3. データ同化

正規分布，線形観測の仮定の下では解析値  $x_a$  は以下の同値な捉え方ができる。

$$(1) x_a = \mathbb{E}_x \left[ C^{-1} x \exp \left( -\frac{1}{2} \|x - x_f\|_{P_f^{-1}}^2 - \frac{1}{2} \|y_{obs} - \mathcal{H}(x)\|_{P_o^{-1}}^2 \right) \right] \quad \text{正規分布の平均}$$

$$(2) x_a = \operatorname{argmax}_x \left[ \exp \left( -\frac{1}{2} \|x - x_f\|_{P_f^{-1}}^2 - \frac{1}{2} \|y_{obs} - \mathcal{H}(x)\|_{P_o^{-1}}^2 \right) \right] \quad \text{正規分布の最頻値}$$

↓ 最適化問題として考える。

$J(x)$ の最小化問題を勾配法で解く。このタイプのデータ同化手法は「**~変分法**」と呼ばれる。

$$(2') x_a = \operatorname{argmin}_x J(x), \quad J(x) = \frac{1}{2} \|x - x_f\|_{P_f^{-1}}^2 + \frac{1}{2} \|y_{obs} - \mathcal{H}(x)\|_{P_o^{-1}}^2$$

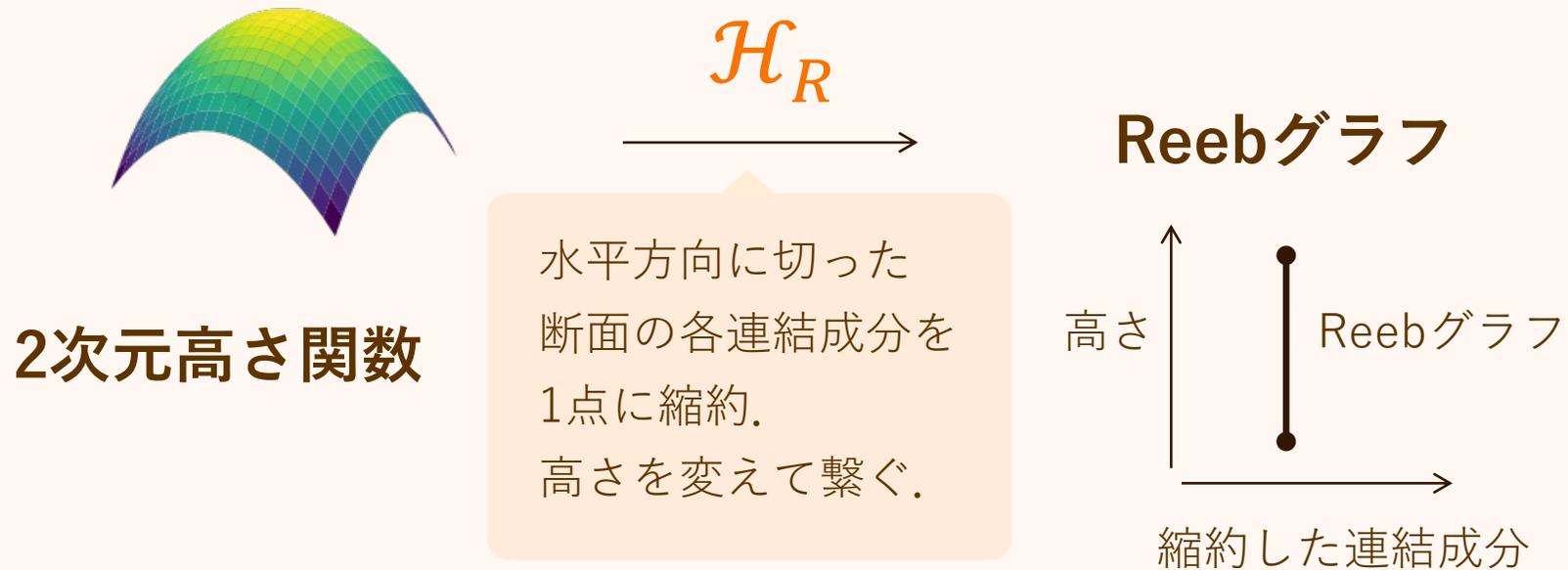
### Point | ~変分法

目的関数  $J(x)$ の中身は**自由度**がある。（正規分布，線形観測の仮定を外して一般化できる）



# 4-4. トポロジカルフロアデータ同化 | 観測 $\mathcal{H}_R$

TFDAによるReebグラフ計算を観測関数とする。



## 4-4. トポロジカルフローデータ同化 | 案

状態空間  $X = \{2\text{次元高さ関数の空間}\}$ , 観測関数  $\mathcal{H}_R: X \rightarrow R = \{\text{Reebグラフの"空間"}\}$

$R$ に「距離」 $d_R(y, y')$ を導入.  $J(x)$ を勾配法で最小化.

$$x_a = \operatorname{argmin}_x J(x), \quad J(x) = \frac{1}{2} \|x - x_f\|_{P_f^{-1}}^2 + \frac{\lambda}{2} d_R(y_{obs}, \mathcal{H}_R(x))^2$$

$x_f \in X, y_{obs} \in R$ .  $\lambda > 0$ は正則化パラメータのようなもの.

### 課題

どのように距離  $d_R$ を入れるか? 可微分か?

$J(x)$ の勾配はどのように定義できるか?

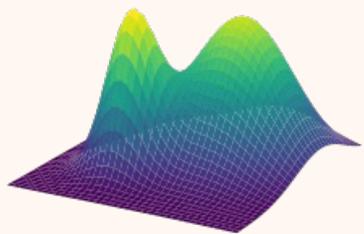
$X$ 上の摂動をどう定義するか? ...

現在検討中



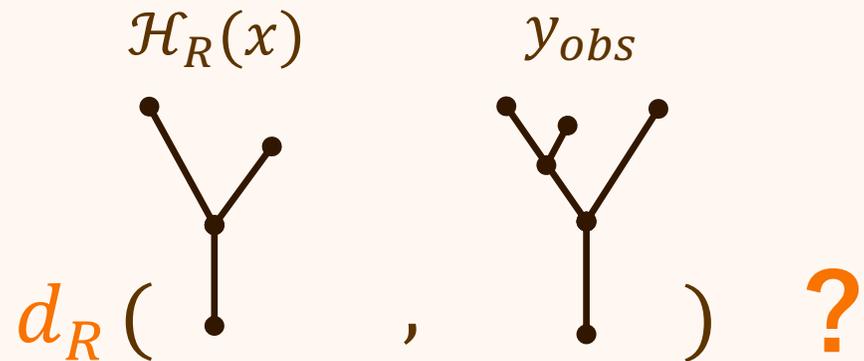
# 4-4. トポロジカルフローデータ同化 | 課題

$X = \{2\text{次元高さ関数の空間}\}$ , 観測関数  $\mathcal{H}_R: X \rightarrow R = \{\text{Reebグラフの"空間"}\}$



2次元高さ関数

$x$



$\nabla_x d_R(H_R(x), y_{obs}) ?$



## 4-5. PH

**参考になる** トポロジカルデータ解析の手法

インプットは点群や画像(2次元高さ関数)など

**k次ホモロジー**の情報を可微分に取り出す。

**可微分**なくつかの距離がある。

いろいろな実装がある。



# 4-6. 学際的視点

2次元非圧縮流れのトポロジカルデータ同化

一般化 ↓

高さ関数のトポロジカルベイズ推定・逆問題

検討中

2次元  
非圧縮流れ

...

...

流体以外で面白い問題があれば  
そちらから始めても良い



# 目次

0. 目的

1. 自己紹介

2. 学際研究

3. 研究テーマ1

4. 研究テーマ2

5. まとめ

ディスカッション!



# 5-1. UQと数理流体力学

## 球面上 $N$ 点渦系 不変測度のHMC近似

ハミルトン系不変測度をモンテカルロ近似.  
高計算コストな球面上点渦統計理論に応用.

### 結果

コンパクトmfd上HMCの指数収束定理  
球面上 $N$ 点渦系Gibbs測度をHMC近似

### 発展

トーラス上 $N$ 点渦系に適用.  
量子多体問題も可能性あり？

## トポロジカルフロー データ同化理論の構築

流れの”トポロジー”を用いたベイズ推定.  
ノイズやデータ欠損への強さに期待.

### 課題

Reebグラフの微分の定式化.  
(PHのノウハウが参考になる)

### 発展

2次元の場が発展する問題に応用可能.



# 5-1. 球面上 $N$ 点渦系不変測度の HMC 近似

キーワード (分野)

ハミルトン系  
(物理)

MCMC/マルコフ連鎖  
(UQ)

構造保存型スキーム  
(数値解析)

$N$ 点渦系  
(流体力学)

統計力学  
(物理, 確率論)

平均場近似  
(統計物理, 確率論)



# 5-1. トポロジカルフローデータ同化

キーワード (分野)

グラフの微分・変分  
(幾何, 解析)

データ同化・ベイズ推定  
(確率論, UQ)

一般化勾配法  
(数値解析)

機械学習  
(UQ)

トポロジカルデータ解析  
(数値解析, 幾何)

地衡風・地衡流  
(気象, 海洋)



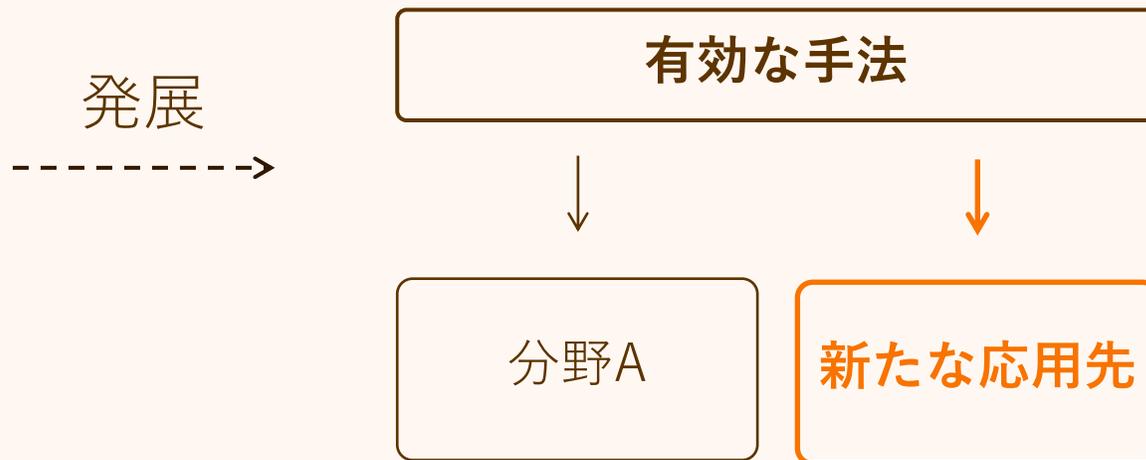
## 5-2. 応用数学と学際研究

### 学際研究1



数学以外の**ある分野A**における  
難しい問題を応用数学で解決する。

### 学際研究2



**分野A以外**でも有効かも。



## 5-3. ディスカッション

### コメント・質問・感想などお願いします

量子多体問題のようなハミルトン系

乱流

統計物理

モンテカルロ・MCMC

ベイズ推定・逆問題

一般化勾配法・変分問題

気象・海洋

TDA

学際研究について

UQや流体に興味のある方

キーワードに引っかかった方

理研のこと

教育関連. . .

**その他なんでも**



# 参考文献

- (Betancourt et al. 2018) On the geometric ergodicity of hamiltonian monte carlo.
- (Brubaker et al. 2012) A Family of MCMC Methods on Implicitly Defined Manifolds.
- (Hairer et al. 2006) Geometric Numerical Integration.
- (G. Roberts et al. 2004) General state space markov chains and mcmc algorithms.
- (J. Fan et al. 2021) Hoeffding's inequality for general markov chains and its applications to statistical learning.
- (Newton 2001) The N-vortex Problem.
- (Marchioro et al. 1994) Mathematical Theory of Incompressible Non-viscous Fluids.
- (Lions et al. 1992) A special class of stationary flows for two-dimensional euler equations: a statistical mechanics description.
- (Gotoda et al. 2018) Universality of the Anomalous Enstrophy Dissipation at the Collapse of Three Point Vortices on Euler--Poincaré Models.



# 参考文献

- (Long Li et al. 2019) Topological Data Assimilation with Wasserstein distance
- (Xiaoling Hu et al. 2019) Topology Preserving Deep Image Segmentation
- (宇田・他 2019) パーシステントホモロジーとレーブグラフを用いた 2次元ハミルトンベクトル場の流線位相構造の自動抽出アルゴリズム
- (Sakajo et al. 2022) Identification of Kuroshio meanderings south of Japan via a topological data analysis for sea surface height

