

位相的データ解析への機械学習的アプローチ

福水 健次

数理・推論研究系 教授

(東北大・AIMR・平岡裕章先生, 草野元紀氏との共同研究)

■ 位相的データ解析(TDA)

データの位相的・幾何的情報を抽出するための新しい方法論

キーテクノロジー = **パーシステントホモロジー**

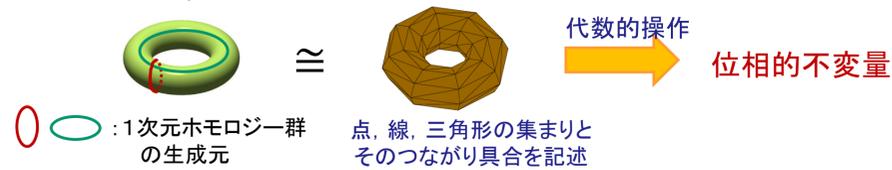
(Edelsbrunner et al 2002; Carlsson 2005)

- すでに様々な応用がなされている



- ホモロジー群**
位相的不変量

図形は、三角形 (単体) の集まりで記述する ⇒ 代数的な扱い。



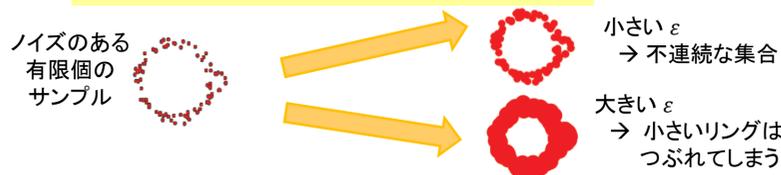
- ホモロジー群**: 位相的不変量として「穴」を群として表す。
 - 0次元 = 連結成分 $H^0(X)$
 - 1次元 = リング $H^1(X)$
 - 2次元 = 空洞 (cavity) $H^2(X)$...

ホモロジー群の**生成元**: 連続に移り合えない「穴」の代表元

- 統計的推論における位相情報の利用**

有限データからの位相の特定は、それほど容易ではない。

半径 ϵ の球 (ϵ -ball) により真の構造を捉えよう

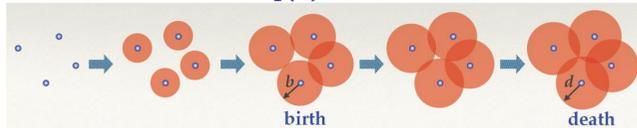


- パーシステントホモロジー** (Persistence Homology, PH)

すべての ϵ を同時に考える。

- 点集合 $X = \{x_i\}_{i=1}^m \subset \mathbf{R}^d$, $X_\epsilon := \cup_{i=1}^m B_\epsilon(x_i)$
- 位相空間の増大列 $\mathcal{X}: X_{\epsilon_1} \subset X_{\epsilon_2} \subset \dots \subset X_{\epsilon_L}$ ($\epsilon_1 < \epsilon_2 < \dots < \epsilon_L$)
- 異なるパラメータ $\epsilon_i < \epsilon_j$ に対し、ホモロジー生成元の関係づけが可能 (新たに発生, 継続, 消滅). (厳密な定義はCarlsson 2009; 平岡2013)
- 各生成元の発生と消滅時刻が定まる。

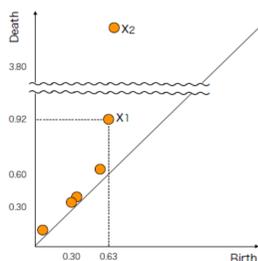
1次元ホモロジー群 $H_1(X)$ の生成元の発生と消滅



- パーシステント図** (PD, 生成, 消滅の表現)

各PH生成元の発生(b), 消滅(d)時刻を, 2Dグラフ上の点 (b,d) で表したものを。

複雑な幾何的データの特徴ベクトル / 記述子として使おう!

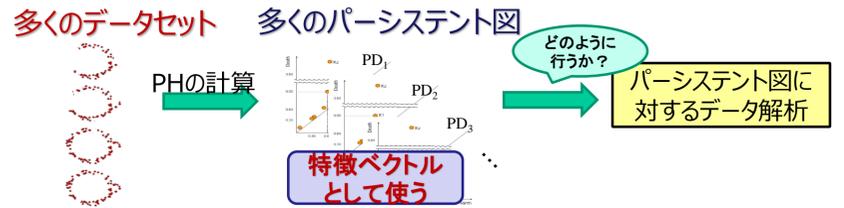


参考文献

Kusano, G., Fukumizu, K., Hiraoka, Y. (2016) Persistence weighted Gaussian kernel for topological data analysis. *Proc. ICML2016*

■ カーネル法によるパーシステント図のベクトル化

- PDのデータ解析



- カーネル法によるベクトル化

PD = 離散測度と思う $\mu_D := \sum_{x_i \in D} \delta_{x_i}$ $D = \{x_i\}$ 生成・消滅時刻

PDのRKHSへの埋め込み

$$\mathcal{E}_k: \mu_D \mapsto \int k(\cdot, x) d\mu_D(x) = \sum_i k(\cdot, x_i) \in H_k,$$

$$\text{e.g. } \sum_i \delta_{x_i} \mapsto \sum_i \exp\left(-\frac{\|y-x_i\|^2}{2\sigma^2}\right)$$

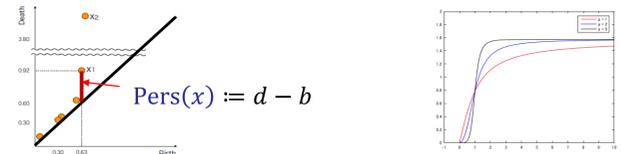
再生核ヒルベルト空間の元として表現 → PD間の距離, 内積(類似度)

- Persistence Weighted Gaussian Kernel** (Kusano, Fukumizu, Hiraoka ICML2016)

アイデア: 対角線に近い生成元はノイズの可能性が高い → 重みを小さく

$$k_{PWG}(x, y) = w(x)w(y)\exp\left(-\frac{\|y-x\|^2}{2\sigma^2}\right)$$

- 重み関数 $w(x) = w_{C,p}(x) := \arctan(C \text{Pers}(x)^p)$ ($C, p > 0$)



- 安定性定理が成立 (Kusano et al ICML2016) 点集合が Hausdorff距離の意味で微小に変化したとき, そのベクトル表現も RKHSの距離で微小にしか動かない。

■ 物質科学への応用

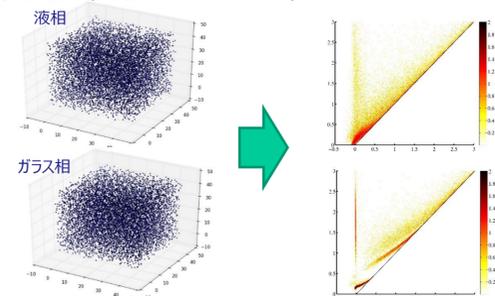
シリカ(SiO₂)の液相-ガラス相転移

- 目的: 液相からガラス相に転移する温度を特定したい。
- データ: SiO₂分子動力学 (MD) シミュレーション (Nakamura et al 2016 PNAS)

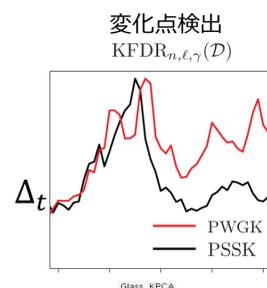


- 温度を変えて80セットの3次元原子配置データ (スナップショット) を取得
- 原子の3次元配置データから, PDを計算。

原子配置 (MDシミュレーション) パーシステント図



- 提案法: PDのベクトル化に対する変化点検出問題として転移点を推定



検出された変化点 = 3100K
物理的方法: [2000K, 3500K]

