

カーネル法入門

-正定値カーネルによるデータ解析-

1.カーネル法への招待

1.1 カーネル法の基本的アイデア

08T4082A 西野太樹

古典的なデータ解析

- m次元、N個からなるデータの行列表現

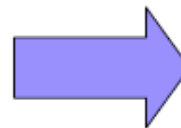
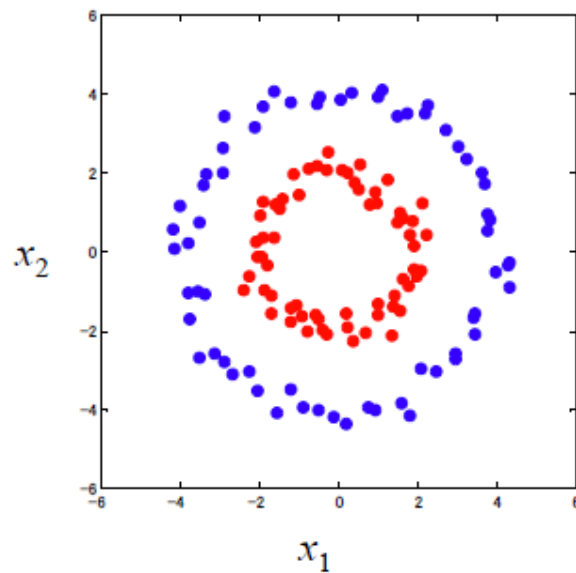
$$X = \begin{pmatrix} X_1^1 & X_1^2 & \cdots & X_1^m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ X_N^1 & X_N^2 & \cdots & X_N^m \end{pmatrix}$$

- 多くのデータ解析手法は行列の線形処理を行う
- 現実問題では不十分なことも多い

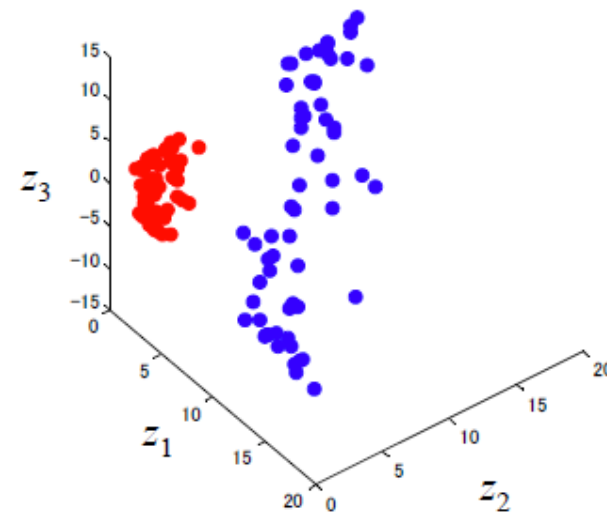
線形解析の問題例

- 2クラス識別問題

線形識別不能



線形識別可能



– 3次元に変換することで線形識別が可能

データの非線形変換

- データに非線形変換を施すと、データの性質がよりよく捉えられる場合がある
- 以下の問題を解決する必要もある
 - どのような変換が適切か
 - 高次元データの扱い
- カーネル法は高次モーメントを有効に抽出し、必要な計算を効率的に実行できる非線形変換法

高次元への非線形写像

$$\Phi : \Omega \rightarrow H$$

- 変換 Φ によって、元データの空間 Ω を高次元の実ベクトル空間 H に写像する
 - Φ : 特徴写像
 - H : 特徴空間
- 特徴空間 H 上のデータ解析では H が内積を持つことが重要

カーネルトリック

- 高次元なベクトル空間ほど計算コストが莫大に
- カーネルトリック
 - 正定値カーネルによって特徴写像 Φ が定義 (→ 第2章)
 - 2つのデータ点 $\Phi(X_i), \Phi(X_j)$ の内積はカーネル関数 k の評価によって計算される

$$\langle \Phi(X_i), \Phi(X_j) \rangle = k(X_i, X_j)$$

- 計算コストはカーネル値 $k(x, y)$ にのみ依存
- さまざまな線形データ解析手法を変換データに適用可能