まとめ

- 全体
- 識別
- 回帰
- モデル推定
- パターンマイニング
- 推薦図書等

全体のまとめ

• 機械学習の位置づけ(p.5, 図 1.3)



(134.1, 34.6, 12.9)

(135.5, 30.1, 43.0)

Shopping

行動ログ

(検索 = ハブ、購入 = ルータ)

(クリック = メモリ、購入 =USB メモリ)

分類ログ

(記事 1, yes)

(記事 2, no)

観測

現実世界の

複雑な現象

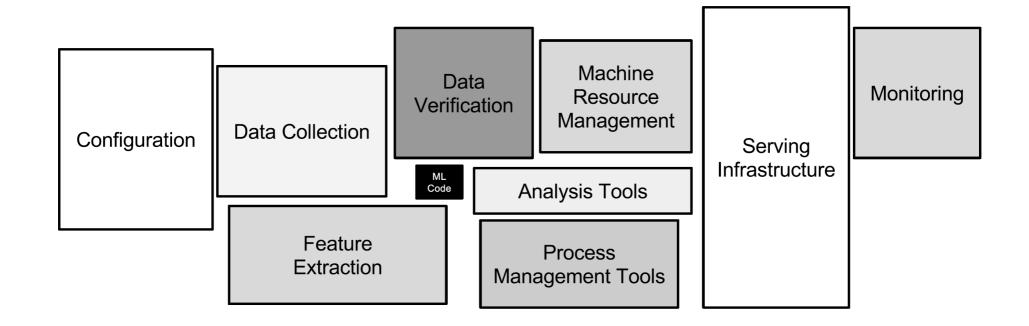
モデルの作成

本講座の範囲

モデルの適用

機械学習 機械学習 異常値の発見 関数 推薦 識別器

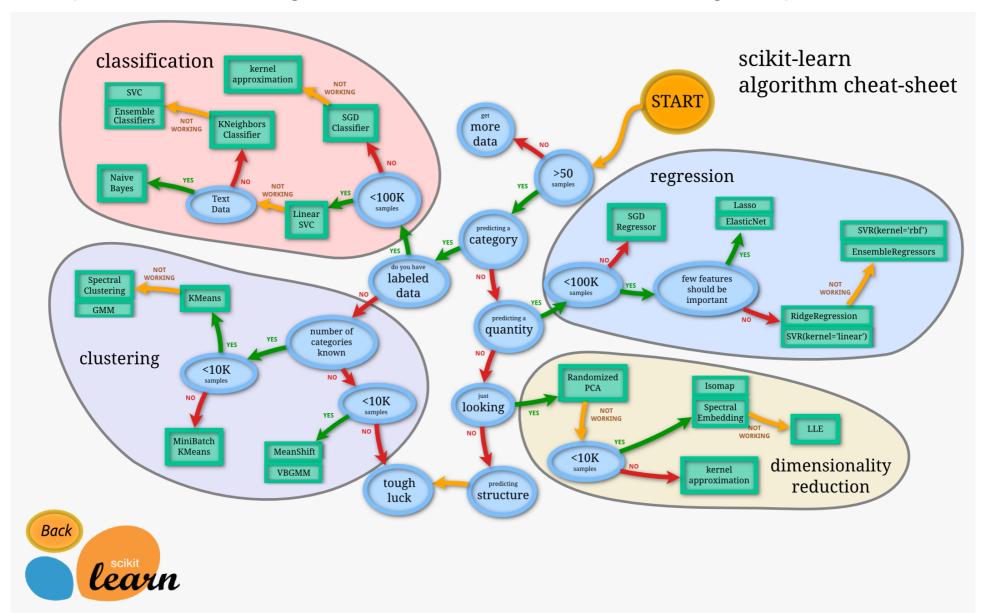
機械学習システムを実運用する技術



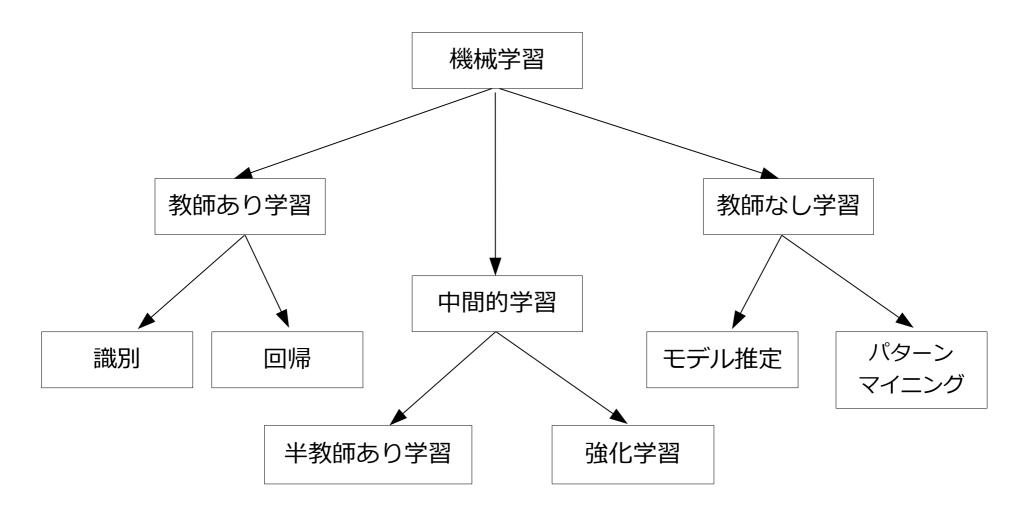
- Sculley, D. et.al.: Hidden Technical Debt in Machine Learning Systems, NIPS 2015.
 - https://papers.nips.cc/paper/5656-hidden-technicaldebt-in-machine-learning-systems.pdf

データ量・特徴次元数・学習手法の関係

http://scikit-learn.org/stable/tutorial/machine_learning_map/index.html



1.3 機械学習の分類



- Step1: データの性質を知る
 - 1-1: 主成分分析で 2 次元に変換し、プロット
 - 累積寄与率の確認が必要
 - 1-2: ベースライン性能の見当をつける
 - 用いる手法: k-NN法、単純ベイズ、ロジステック識別
 - スコアの評価:

生成モデル

識別モデル

- すべて高い:良質のデータ。 Step2 へ
- すべて低い:質の悪いデータ。特徴の見直しを
- 極端に違う:データ数が少なすぎる可能性あり

- Step2: 識別器の作成
 - SVM
 - ランダムフォレスト
 - 勾配ブースティング
 - ハイパーパラメータの調整も行う
 - Grid サーチ or ランダムサーチ
 - 連続値をとるハイパーパラメータは桁を変えて試す
 - 良い性能になりそうなところをさらに細かくサーチする

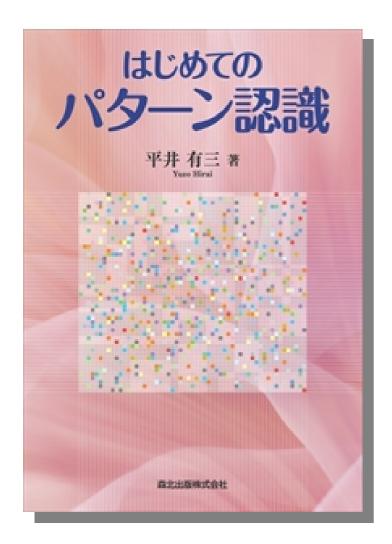
- Step3: 評価
 - データが少ない場合はひとつ抜きまたは 10-fold CV
 - 正確な性能評価にはデータをシャッフルして CV を繰り 返す
 - データが多い場合は分割学習法
 - 学習データ・検証データ・評価データ
 - 学習データで学習、検証データでハイパーパラメータ調整 を繰り返す
 - 最後に評価データで実稼働時の性能を予測

- Step4: 解釈
 - 必ず混同行列を見て結果を解釈する
 - どの性能に着目すべきか
 - 正解率/精度/再現率/ F 値
 - クラス間でデータ数に大きな違いがあるときはマクロ平均
 - 最初に目標を設定して、それがクリアできれば OK
 - スコア 100% はありえない
 - どの程度のスコアが達成できれば、どのような効果があるか、最初に見積もっておく



高村著 コロナ社, 2010

- 1. 必要な数学的知識
- 2. 文書および単語の数学的表現
- 3. クラスタリング
- 4. 分類
- 5. 系列ラベリング
- 6. 実験の仕方など



平井著 森北出版, 2012

第1章 はじめに

第2章 識別規則と学習法の概要

第3章ベイズの識別規則

第4章確率モデルと識別関数

第5章 k最近傍法(kNN法)

第6章線形識別関数

第7章 パーセプトロン型学習規則

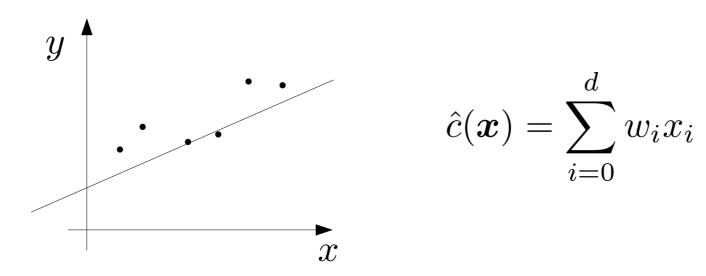
第8章 サポートベクトルマシン

第9章 部分空間法

第 10 章 クラスタリング

第 11 章 識別器の組み合わせによる性能強化

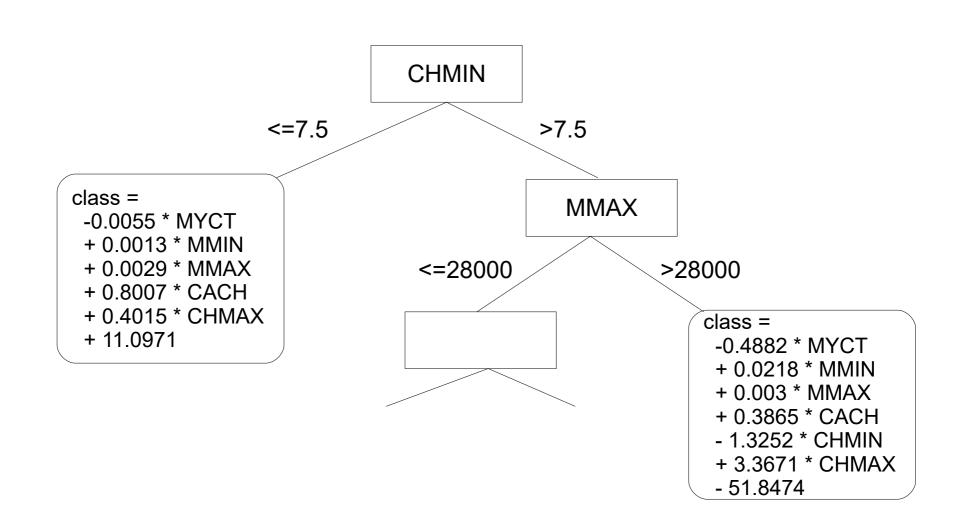
- Step1: データの性質を知る
 - 線形回帰の性能で見当をつける



- 入力 x から出力 y を求める回帰式を 1 次式に限定
- 解析的に係数 w が求まる

- Step2: 基底関数・正則化項を導入し、性能の向上を試みる
 - 基底関数 $\phi({m x})=(\phi_1({m x}),\dots,\phi_b({m x}))$ を考える $\hat{c}({m x})=\sum_{j=0}^b w_j\phi_j({m x})$ 例 高次式による回帰 サポートベクトル回帰
 - 正則化項の導入
 - \rightarrow 複雑なパラメータ w (過学習)の回避
 - L1 ノルム |w| : 0 となるパラメータが多くなる $oxed{Lasso}$
 - L2 ノルム $\|oldsymbol{w}\|^2$:パラメータを 0 に近づける Ridge

• Step3: モデル木やアンサンブル学習を試す



- Step4: 評価
 - 誤差の二乗和:手法間の評価に有効
 - 相関係数:出力と正解とがどの程度似ているか
 - ・ 決定係数:相関係数の2乗

Weka の結果表示例

=== Cross-validation === === Summary ===

| Correlation coefficient | 0.9012 | |
|-----------------------------|---------|---|
| Mean absolute error | 41.0886 | |
| Root mean squared error | 69.556 | |
| Relative absolute error | 42.6943 | % |
| Root relative squared error | 43.2421 | % |
| Total Number of Instances | 209 | |

決定係数の式

$$R^{2} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{N} (y_{i} - \hat{c}(x_{i}))^{2}}{\sum_{i=1}^{N} (y_{i} - \tilde{y})^{2}}$$

 \tilde{y} : yの平均



髙橋著 オーム社, 2005

プロローグ ノルンへようこそ!

第1章基礎知識

第2章回帰分析

第3章 重回帰分析

第4章 ロジスティック回帰分析

付録 Excel で計算してみよう!

モデル推定のまとめ

- クラスタリング
 - 教師なしデータから、まとまりを発見する
 - 階層的手法
 - ボトムアップに小さなまとまりを結合
 - 分割最適化手法
 - k-means: 分割数を予め与える
 - X-means, label propagation:分割数を自動的に決定
 - 確率密度推定
 - EM アルゴリズム

モデル推定のまとめ

- 異常検出とは
 - 正常クラスのデータと、それ以外のデータとのクラ スタリング
 - 外れ値検知、変化点検出、異常状態検出など
- 局所異常因子による外れ値検知
 - LOF: 対象データの周辺密度と、近くの k 個のデータの周辺密度の平均との比
- One-class SVM
 - RBF カーネルを使うと、元の空間の孤立した点は 変換後の空間の原点付近に対応する



石井・上田著 オーム社,2014

第1章 ベイズ統計学

第2章 事前確率と事後確率

第3章 ベイズ決定則

第4章 パラメータ推定

第5章 教師付き学習と教師なし学習

第6章 EM アルゴリズム

第7章 マルコフモデル

第8章 隠れマルコフモデル

第9章 混合分布のパラメータ推定

第 10 章 クラスタリング

第 11 章 ノンパラメトリックベイズモデル

第 12 章 ディリクレ過程混合モデルによる

クラスタリング

第 13 章 共クラスタリング

パターンマイニングのまとめ

- バスケット分析
 - 支持度を基準に頻出項目集合を抽出

$$support(A) = \frac{T_A}{T}$$
 $P(A)$ に対応

• 確信度またはリフト値の高い規則を抽出

confidence(A \rightarrow B) =
$$\frac{support(A \cup B)}{support(A)} = \frac{T_{A \cup B}}{T_A}$$

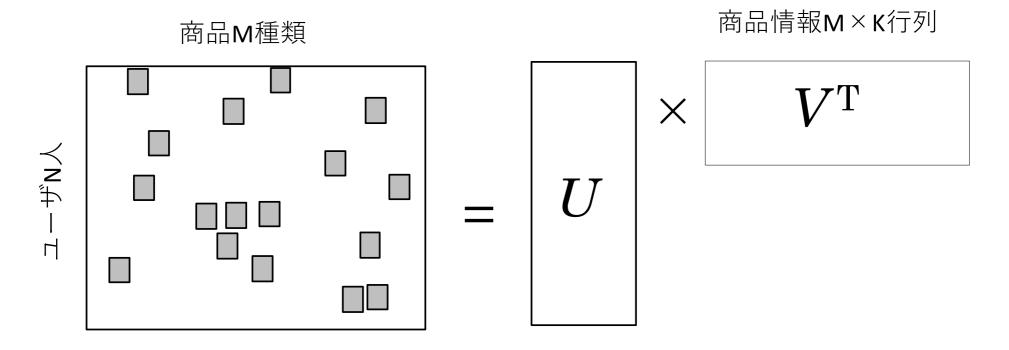
$$\frac{P(A,B)}{P(A)} = \frac{P(B|A)P(A)}{P(A)} = P(B|A)$$

$$lift(A \to B) = \frac{confidence(A \to B)}{support(B)}$$

$$\frac{P(B|A)}{P(B)} = \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B)} = \frac{P(A,B)}{P(A)P(B)}$$

パターンマイニングのまとめ

- 協調フィルタリング
 - アイデア: 疎な行列は低次元の行列の積で近似できる
 - 値のある部分だけで行列分解を行う
 - 空所の値を予測する



ユーザ情報N×K行列

推薦文献

推薦システムのアルゴリズム

Algorithms of Recommender Systems

神嶌 敏弘 〈http://www.kamishima.net/〉

Release: 2016-09-26 21:53:16 +0900; 9645c3b

本稿の構成より

第 I 部では、推薦システムとは何か、また その設計指針や分類について述べる.

第Ⅱ部では,データの入力,嗜好の予測, そして推薦の提示からなる推薦システムの 実行過程について述べる.

第 Ⅲ 部では、さまざまな嗜好の予測アルゴリズムのを紹介する.

第 IV 部では、推薦システムに関連する話題や、さまざまな状況での推薦を紹介する.

第 V 部は関連資料の紹介とまとめである.

神嶌著 2016

http://www.kamishima.net/archive/recsysdoc.pdf

全般的な推薦図書等



杉山著 講談社, 2013

第1部 はじめに

第1章機械学習とは

第2章 学習モデル

第 || 部 教師付き回帰

第3章 最小二乗学習

第4章 制約付き最小二乗学習

第5章 スパース学習

第6章 ロバスト学習

第 III 部 教師付き分類

第7章 最小二乗学習に基づく分類

第8章 サポートベクトル分類

第9章 アンサンブル分類

第 10 章 確率的分類

第 11章 系列データの分類

第 Ⅳ 部 教師なし学習

第 12章 異常検出

第 13章 教師なし次元削減

第 14章 クラスタリング

第 V 部 発展的話題

第 15章 オンライン学習

第 16 章 半教師付き学習

第 17章 教師付き次元削減

第 18章 転移学習

第 19章 マルチタスク学習

第 VI 部 おわりに

第 20 章 まとめと今後の展望



巣籠著 マイナビ出版, 2017

第1章 数学の準備

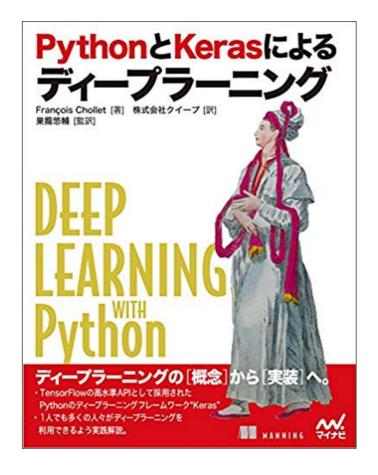
第2章 Python の準備

第3章 ニューラルネットワーク

第4章 ディープニューラルネットワーク

第5章 リカレントニューラルネットワーク

第6章 リカレントニューラルネットワーク の応用



Francois Chollet 著, 巣籠 訳マイナビ出版, 2018

1章 ディープラーニングとは何か

2章 予習:ニューラルネットワークの数学

的要素

3章 入門:ニューラルネットワーク

4章 機械学習の基礎

5章 コンピュータビジョンのためのディー

プラーニング

6章 テキストとシーケンスのためのディー プラーニング

7章 高度なディープラーニングのベストプ ラクティス

8章 ジェネレーティブディープラーニング

9章 本書のまとめ

推薦コース

- オンライン学習 (udemy)
- Python で機械学習: scikit-learn で学ぶ識別入門
 - https://www.udemy.com/python-scikit-learn/
 - 講師:玉木 徹(広島大学 准教授)
 - 合計 9 時間のビデオレクチャー