#### 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)

Shoppins

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

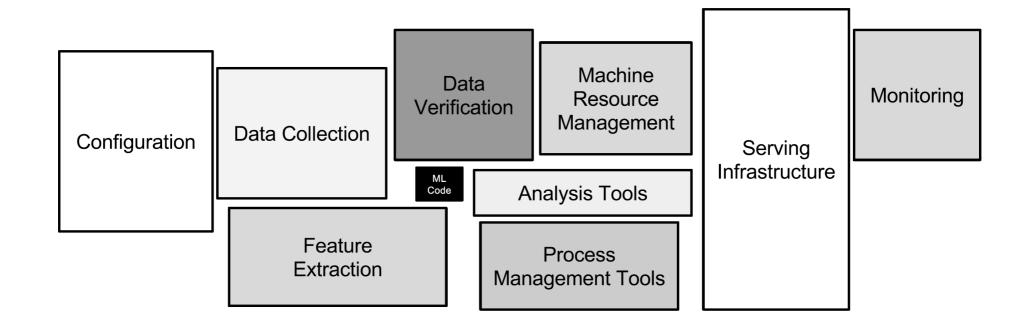
モデルの作成

本講座の範囲

モデルの適用

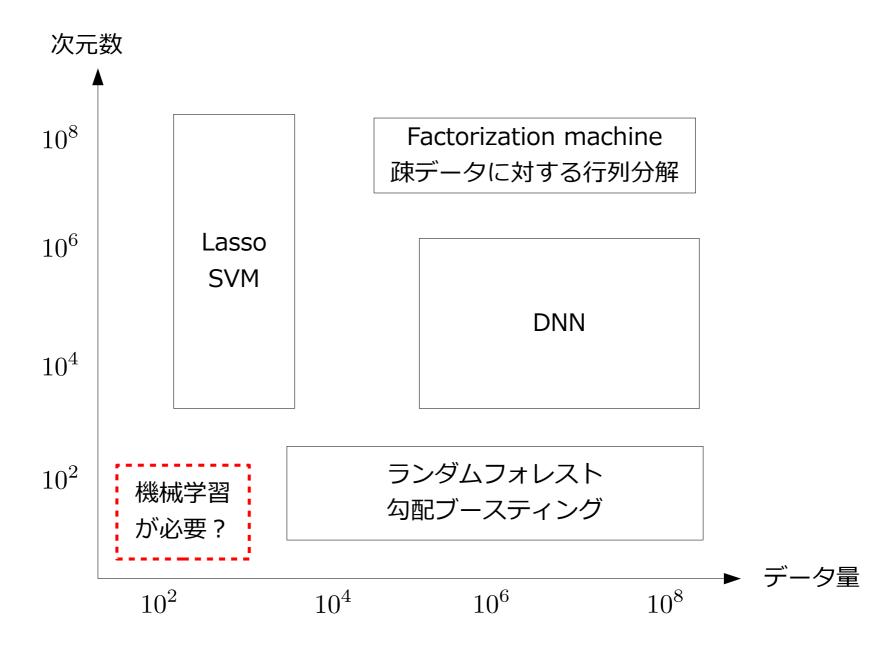
機械学習 機械学習 異常値の発見 関数 推薦 識別器

#### 機械学習システムを実運用する技術



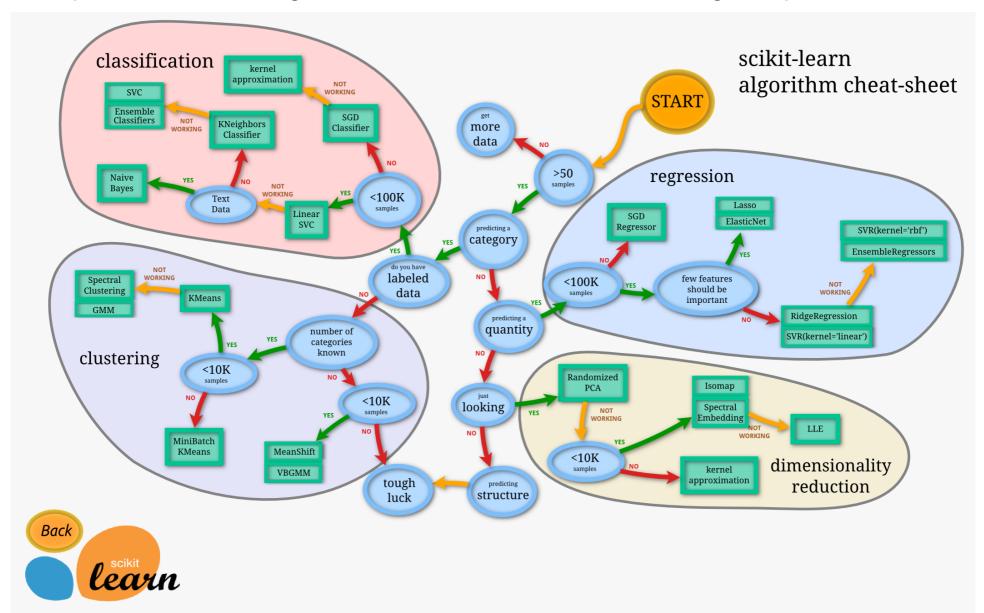
- Sculley, D. et.al.: Hidden Technical Debt in Machine Learning Systems, NIPS 2015.
  - https://papers.nips.cc/paper/5656-hidden-technicaldebt-in-machine-learning-systems.pdf

#### データ量・特徴次元数・学習手法の関係

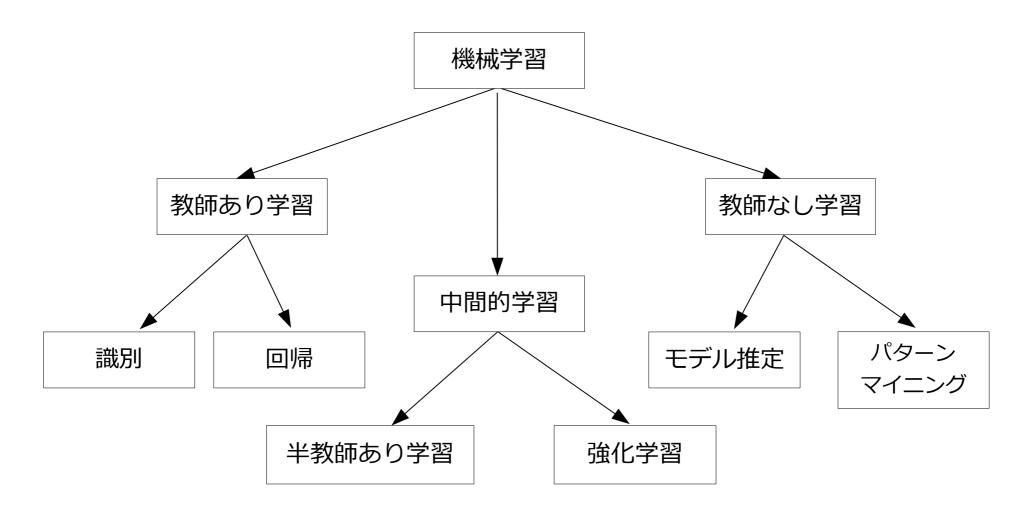


#### データ量・特徴次元数・学習手法の関係

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

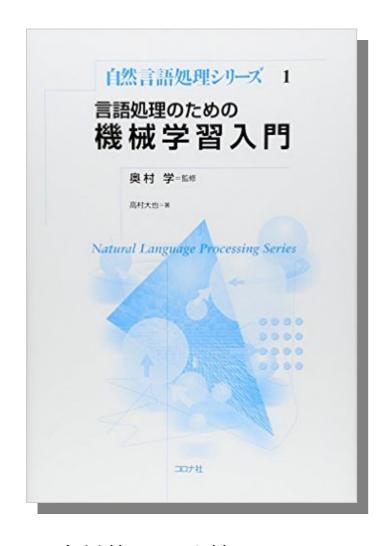
# 補足グラフ構造に対する機械学習

#### • 概要

- ・ ネットワーク構造解析 機械学習によるアプローチ 鹿島久嗣
- http://www.geocities.co.jp/kashi\_pong/publication/FPAI63slide.pdf
- 本格的な事例紹介
  - グラフデータの機械学習における特徴表現の設計と学習
  - https://www.slideshare.net/itakigawa/ss-79556659

#### Deep Learning

- 機は熟した!グラフ構造に対する Deep Learning, Graph Convolution のご紹介
- https://tech-blog.abeja.asia/entry/2017/04/27/105613



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

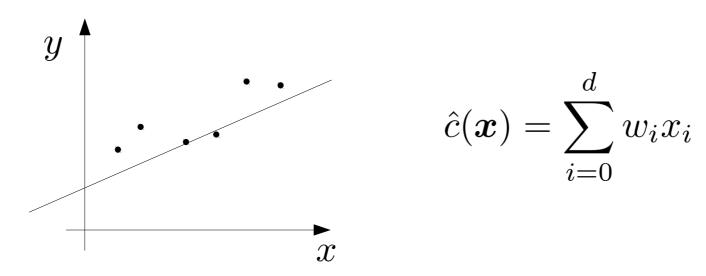
第8章 サポートベクトルマシン

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

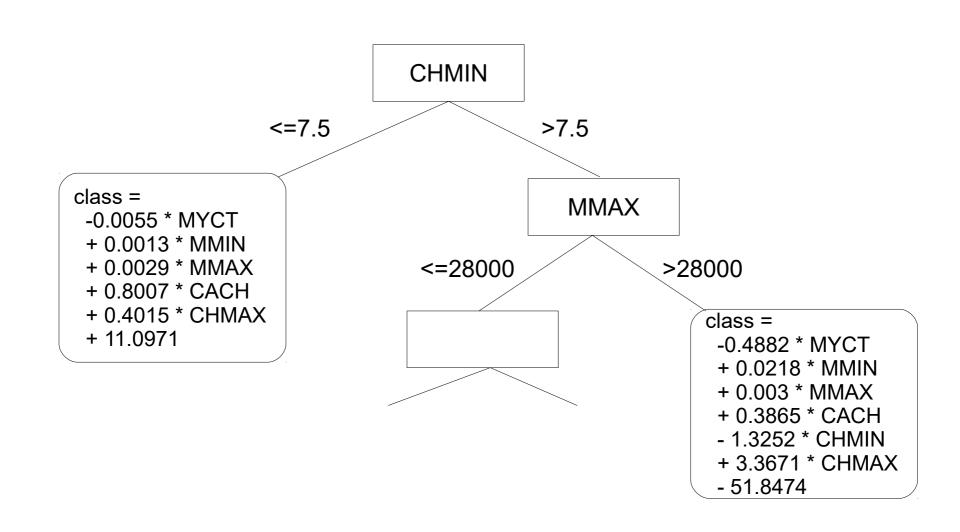
- Step1: データの性質を知る
  - 線形回帰の性能で検討をつける



- 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  $\phi(\mathbf{x}) = (\phi_1(\mathbf{x}), \dots, \phi_b(\mathbf{x}))$  を考える  $\hat{c}(\mathbf{x}) = \sum_{j=0}^b w_j \phi_j(\mathbf{x})$  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  $|oldsymbol{w}|$  : 0 となるパラメータが多くなる  $oldsymbol{\mathsf{Lasso}}$
      - 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

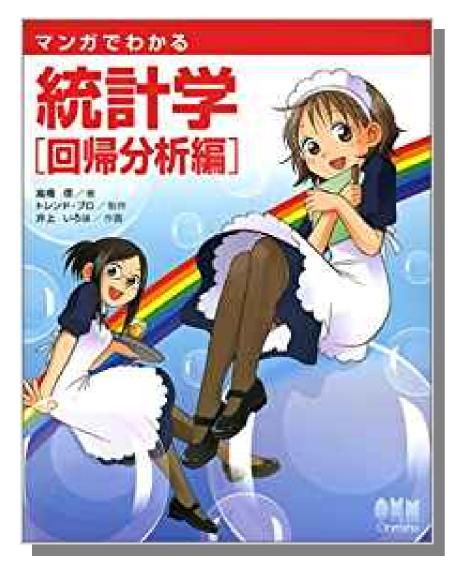
=== Cross-validation === === Summary ===

Correlation coefficient	0.9012	
Mean absolute error	41.0886	
Root mean squared error	69.556	
Relative absolute error	42.6943	0/0
Root relative squared error	43.2421	0/0
Total Number of Instances	209	

#### 決定係数の式

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

 $\tilde{y}: y$ 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
- 外れ値検知(静的異常検出)
  - データの分布から大きく離れている値を見つける
    - 近くにデータがないか、あるいは極端に少ないものを外れ値とみなす



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

$$support(items) = \frac{T_{items}}{T}$$

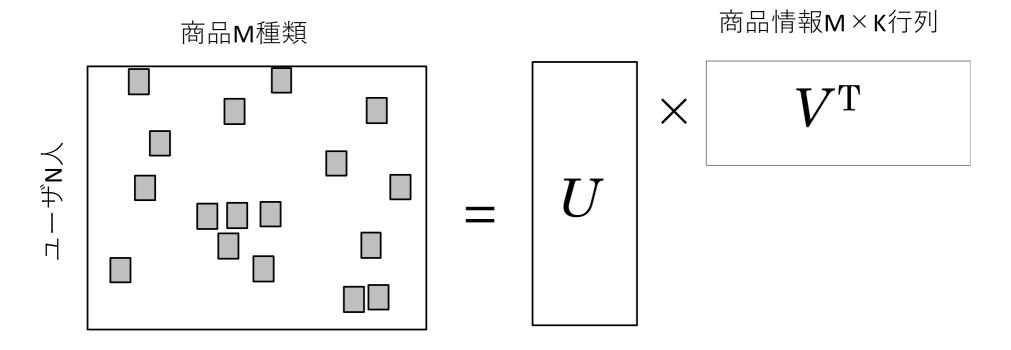
• 確信度またはリフト値の高い規則を抽出

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

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

#### 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.

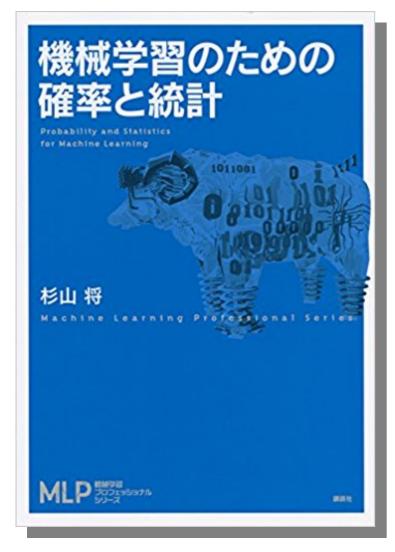
第 Ⅳ 部では、推薦システムに関連する話題や、さまざまな状況での推薦を紹介する.

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



第1章 確率変数と確率分布

第2章離散型確率分布の例

第3章連続型確率分布の例

第4章 多次元確率分布の性質

第5章 多次元確率分布の例

第6章 任意の確率分布に従う標本の生成

第7章 独立な確率変数の和の確率分布

第8章確率不等式

第9章統計的推定

第 10 章 仮説検定

杉山著 講談社, 2015



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 II 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

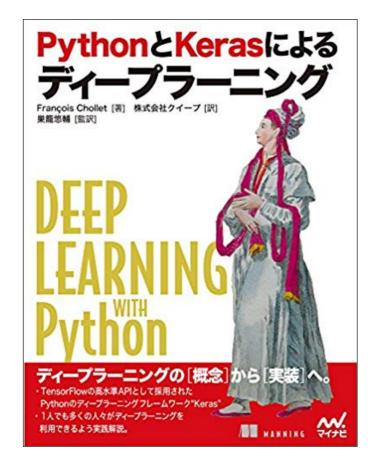
第2章 Python の準備

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

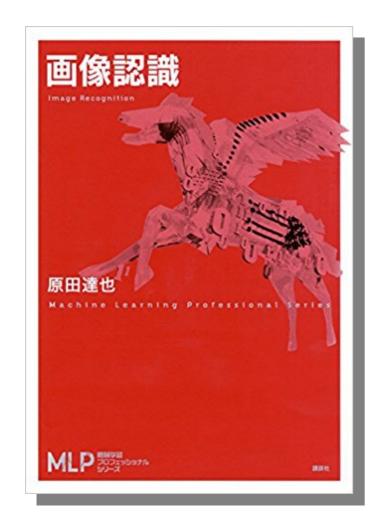
5章 コンピュータビジョンのためのディー プラーニング

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



原田著 講談社, 2017

第1章 画像認識の概要

第2章局所特徴

第3章 統計的特徵抽出

第4章コーディングとプーリング

第5章分類

第6章 畳み込みニューラルネットワーク

第7章物体検出

第8章 インスタンス認識と画像検索

第9章 さらなる話題



黒橋著 放送大学教育振興会, 2015

自然言語処理の概要と歴史

文字列・テキスト処理の基礎

系列の解析

コーパスに基づく自然言語処理

意味の解析

構文の解析

文脈の解析

情報抽出と知識獲得

情報検索

対話システム

機械翻訳

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
  - 合計 9 時間のビデオレクチャー