Confidential 期限: 2025年12月31日 ヘアケア4研2Gr

ノンコーディングで行う機械学習勉強会

1回目: 8/27, 30 機械学習概要、ソフトウェアRapidMiner Studio概要と事例デモ・実習

2回目:9/10,11 分類1:主要なアルゴリズム説明と応用事例デモ・実習

3回目:9/24,25 分類2:データ前処理と後処理、教師データと

テストデータの分割による分類問題の実習

4回目:10/8,9 分類3:交差検証、最適アルゴリズム探索の実習

5回目:10/23,25 回帰:主要なアルゴリズム説明と実習

6回目:11/5,6 (応用)時系列データの機械学習

7回目:11/19,20(応用)Extensionによる機能拡張と画像の分類

8回目:12/3,5 (応用)テキストマイニング入門

Confidential 限: 2025年12月31日

今回取り扱うデータセット

天体の構成がパルサー星かどうかを判別する → True or False の2値問題

- (1) Mean of the integrated profile
- (2) Standard deviation of the integrated profile
- (3) Excess kurtosis of the integrated profile
- (4) Skewness of the integrated profile
- (5) Mean of the DM-SNR curve
- (6) Standard deviation of the DM-SNR curve
- (7) Excess kurtosis of the DM-SNR curve
- (8) Skewness of the DM-SNR curve



上記8つの説明変数を基に、パルサーがどうか(目的変数)の判別を行う。

→ 機械学習を行う上ではその分野の専門知識は一切なくても行える。

(つまり、経験や勘に頼らなくてもよい。時には専門知識による常識が、機械学習の妨げになることもある)

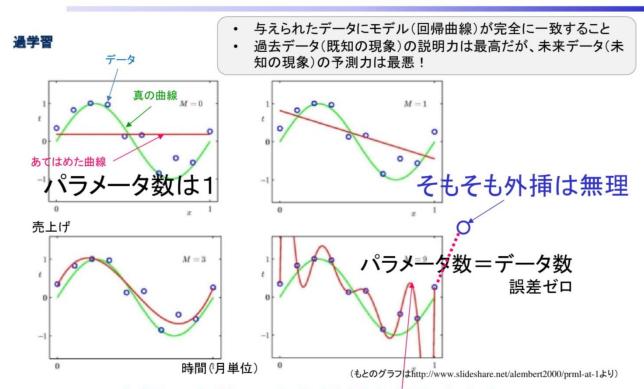
機械学習プロセス



ヘアケア4研2Gr

(復習)過学習

表現能力の高いモデルには過学習 (over fitting) が避けられない

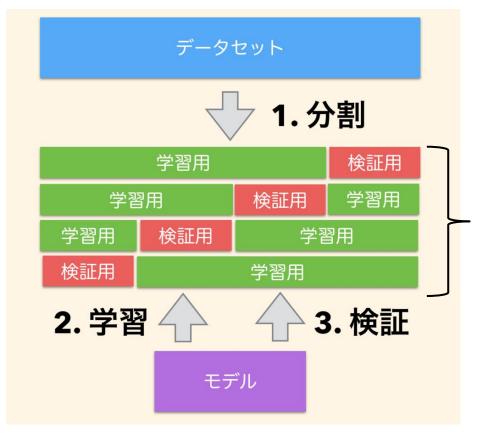


内挿の失敗:こんな予測を信じますか?

回帰曲線で起こる 過学習は、モデルを 複雑にすると、他の 分類器でも起きうる。

Confidential 期限: 2025年12月31日 ヘアケア4研2Gr

交差検証(Cross Validation) = k-分割交差検証



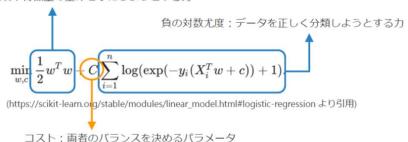
元のデータセットを K回分割して、繰り返し 学習・検証を行う。

過学習を抑える方法

- 1. データ数を増やす ⇒ 画像データならデータの水増し
- 2. 良い特徴量を設計する(良いモデルを選択する)
- 2. ドロップアウト ⇒ 学習データを一部破棄する (ディープラーニングでは定番)
- 3. 正則化(Regularization)

L2 正則化:

正則化項:特徴量の重みを0にしようとする力



L1 正則化

疎な解を求めたいときに利用する

L2 正則化 (特徴量の二乗和):

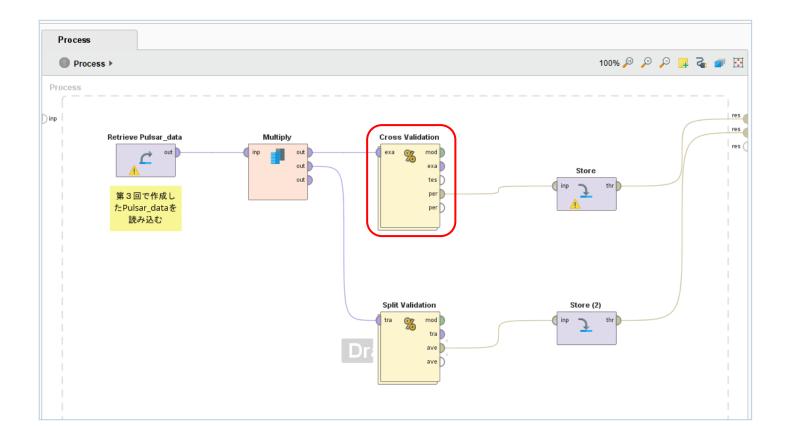
$$\min_{w,c} rac{1}{2} w^T w + C \sum_{i=1}^n \log(\exp(-y_i(X_i^T w + c)) + 1).$$

L1 正則化 (特徴量の絶対値の和):

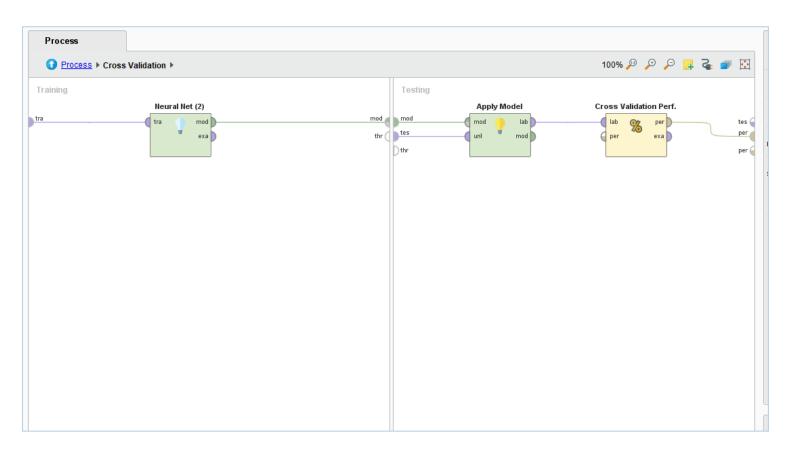
$$\min_{w,c} \|w\|_1 + C \sum_{i=1}^n \log(\exp(-y_i(X_i^T w + c)) + 1).$$

1. 交差検証(NN, RF)

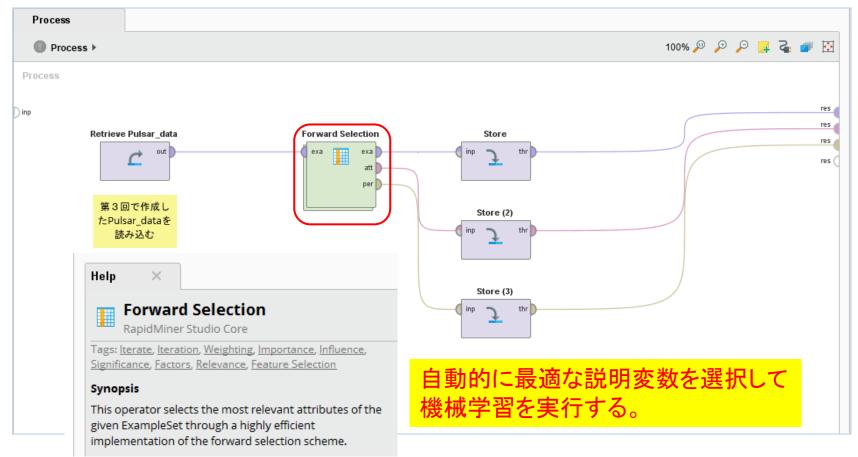
機械学習デモ+実習



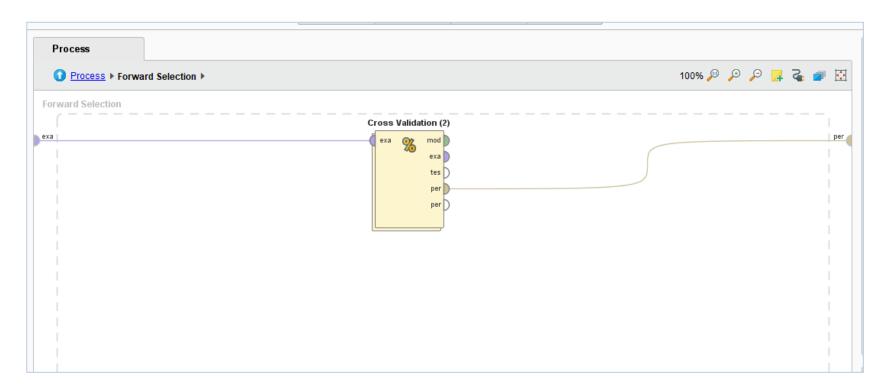
1. 交差検証(NN, RF)



2. Forward Selection



2. Forward Selection

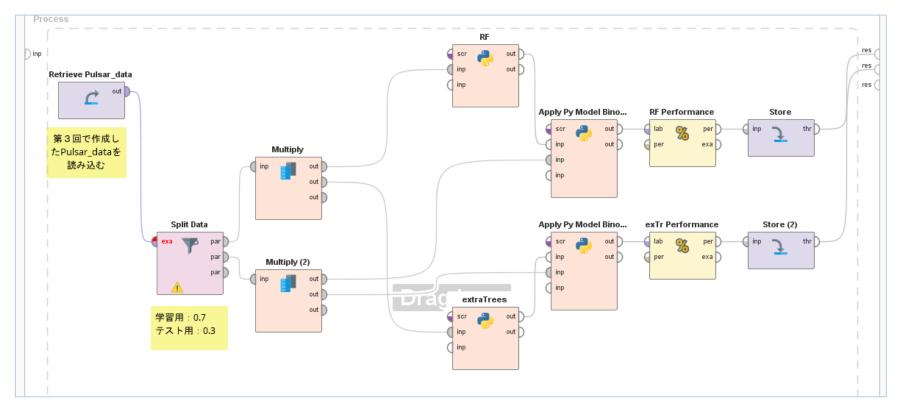


Confidential

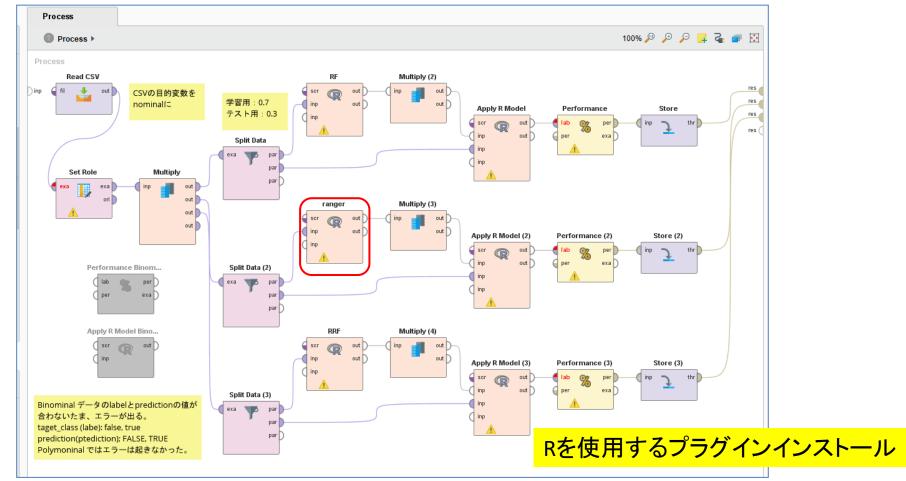
期限: 2025年12月31日 ヘアケア4研2Gr

3. Python Script

機械学習デモ+実習



4. R Script



R Script ranger

accuracy: 98.42%				
	true nonPulsar	true Pulsar	class precision	
pred. nonPulsar	4851	58	98.82%	
pred. Pulsar	27	434	94.14%	
class recall	99.45%	88.21%		

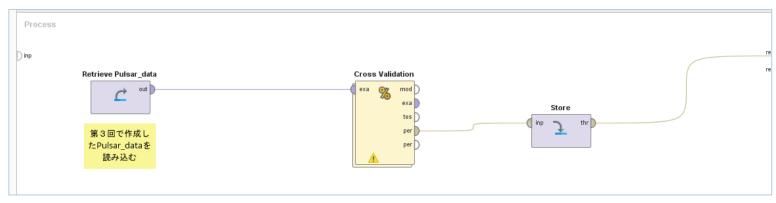
RapidMiner Random Forest (3回目)

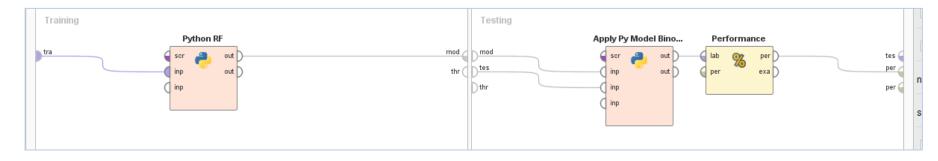
accuracy: 98.16%				
	true false	true true	class precision	
pred. false	4872	81	98.36%	
pred. true	18	398	95.67%	
class recall	99.63%	83.09%		

計算速度: RapidMiner > Python >> R

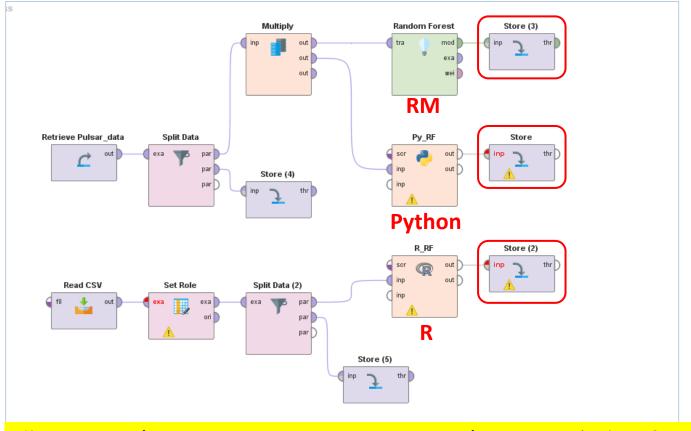
Confidential 期限: 2025年12月31日 ヘアケア4研2Gr

5. Cross Validation of Python Script

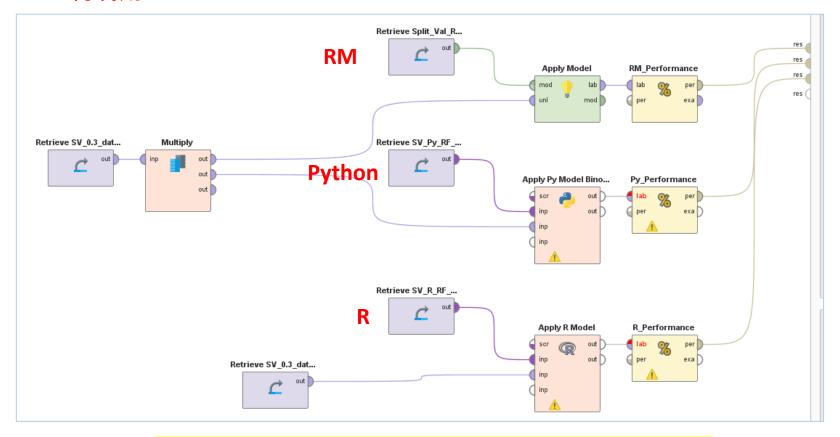




PythonやRのスクリプトもRMの分類器と同様に交差検証ができる



学習したモデル(RM, Python, R script)はメタデータとして保存できる



メタデータで保存したモデルでの予想は高速で行える

正則化に関連した自主勉強:

RapidMiner のHPからダウンロードしたプロセスを添付PDFと以下のビデオを参照して解読

https://www.youtube.com/watch?v=oSLASLV4cTc

使用するデータセット(プロセスではSampleから読み込み) https://www.kaggle.com/adx891/sonar-data-set

Data Set Information:

The file "sonar.mines" contains 111 patterns obtained by bouncing sonar signals off a metal cylinder at various angles and under various conditions. The file "sonar.rocks" contains 97 patterns obtained from rocks under similar conditions. The transmitted sonar signal is a frequency-modulated chirp, rising in frequency. The data set contains signals obtained from a variety of different aspect angles, spanning 90 degrees for the cylinder and 180 degrees for the rock.

Each pattern is a set of 60 numbers in the range 0.0 to 1.0. Each number represents the energy within a particular frequency band, integrated over a certain period of time. The integration aperture for higher frequencies occur later in time, since these frequencies are transmitted later during the chirp.

The label associated with each record contains the letter "R" if the object is a rock and "M" if it is a mine (metal cylinder). The numbers in the labels are in increasing order of aspect angle, but they do not encode the angle directly.