ノンコーディングで行う機械入門

Lesson 1 機械学習概要、ソフトウェアRapidMiner Studio概要と事例デモ・実習

Lesson 2 分類1:主要なアルゴリズム説明と応用事例デモ・実習

Lesson 3 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

Lesson 4 分類3:交差検証、最適アルゴリズム探索の実習

Lesson 5 回帰:主要なアルゴリズム説明と実習

Lesson 6 (応用)時系列データの機械学習

Lesson 7 (応用) Extensionによる機能拡張と画像の分類

Lesson 8 自ら学ぶ: RapidMiner のウェブサイトの活用

機械学習プロセス



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。

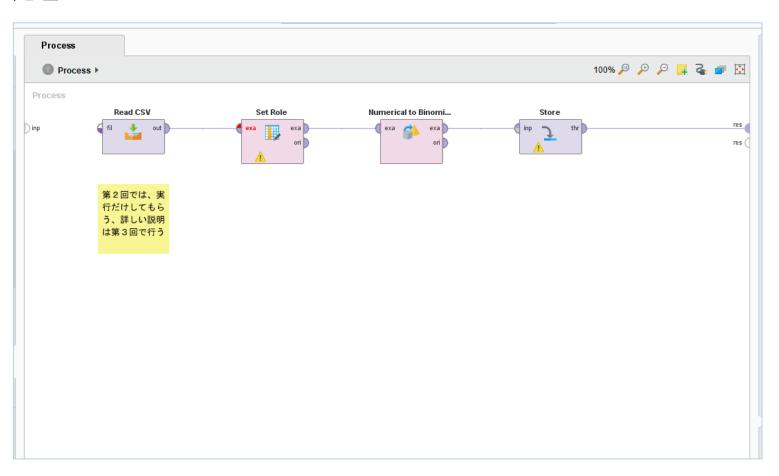
(つまり、経験や勘に頼らなくてもよい。時には専門知識による常識が、機械学習の妨げになることもある)

今回準備したデータファイル: Pulsar_stars.csv

	クリップボード	□ フォント	Ę.	配置	Ľ,	数値	スター	(ル	セル
II ▼ fx target_class									
4	А	В	С	D	E	F	G	Н	I
1	Mean of the integrated profile	Standard deviation of the integrated profile	Excess kurtosis of the integrated profile	Skewness of the integrated profile	Mean of the DM-SNR curve	Standard deviation of the DM-SNR curve	Excess kurtosis of the DM-SNR curve	Skewness of the DM- SNR curve	target_class
2	140.5625	55.68378214	-0.234571412	-0.699648398	3.199832776	19.11042633	7.975531794	74.24222492	0
3	102.5078125	58.88243001	0.465318154	-0.515087909	1.677257525	14.86014572	10.57648674	127.3935796	0
4	103.015625	39.34164944	0.323328365	1.051164429	3.121237458	21.74466875	7.735822015	63.17190911	0
5	136.75	57.17844874	-0.068414638	-0.636238369	3.642976589	20.9592803	6.89649891	53.59366067	0
6	88.7265625	40.67222541	0.600866079	1.123491692	1.178929766	11.4687196	14.26957284	252.5673058	0
7	93.5703125	46.69811352	0.53190485	0.416721117	1.636287625	14.54507425	10.6217484	131.3940043	0
8	119.484375	48.76505927	0.03146022	-0.112167573	0.99916388	9.279612239	19.20623018	479.7565669	0
9	130.3828125	39.84405561	-0.158322759	0.389540448	1.220735786	14.37894124	13.53945602	198.2364565	0
10	107.25	52.62707834	0.452688025	0.170347382	2.331939799	14.48685311	9.001004441	107.9725056	0
11	107.2578125	39.49648839	0.465881961	1.162877124	4.079431438	24.98041798	7.397079948	57.78473789	0
12	142.078125	45.28807262	-0.320328426	0.283952506	5.376254181	29.00989748	6.076265849	37.83139335	0
13	133.2578125	44.05824378	-0.081059862	0.115361506	1.632107023	12.00780568	11.97206663	195.5434476	0
14	134.9609375	49.55432662	-0.135303833	-0.080469602	10.69648829	41.34204361	3.893934139	14.13120625	0
15	117.9453125	45.50657724	0.325437564	0.661459458	2.836120401	23.11834971	8.943211912	82.47559187	0
16	138.1796875	51.5244835	-0.031852329	0.046797173	6.330267559	31.57634673	5.155939859	26.14331017	0
17	114.3671875	51.94571552	-0.094498904	-0.287984087	2.738294314	17.19189079	9.050612454	96.61190318	0
18	109.640625	49.01765217	0.13763583	-0.256699775	1.508361204	12.07290134	13.36792556	223.4384192	0
19	100.8515625	51.74352161	0.393836792	-0.011240741	2.841137124	21.63577754	8.302241891	71.58436903	0
20	136.09375	51.69100464	-0.045908926	-0.271816393	9.342809365	38.09639955	4.345438138	18.67364854	0
21	99.3671875	41.57220208	1.547196967	4.154106043	27.55518395	61.71901588	2.20880796	3.662680136	1
22	100.890625	51.89039446	0.627486528	-0.026497802	3.883779264	23.04526673	6.953167635	52.27944038	0
23	105.4453125	41.13996851	0.142653801	0.320419676	3.551839465	20.75501684	7.739552295	68.51977061	0
24	95.8671875	42.05992212	0.326386917	0.803501794	1.83277592	12.24896949	11.249331	177.2307712	0
25	117.3671875	53.90861351	0.257953441	-0.405049077	6.018394649	24.76612335	4.807783224	25.52261561	0
26	106.6484375	56.36718209	0.378355072	-0.266371607	2.43645485	18.40537062	9.378659682	96.86022536	0
27	112.71875	50.3012701	0.279390953	-0.129010712	8.281772575	37.81001224	4.691826852	21.27620977	0
28	130.8515625	52.43285734	0.142596727	0.018885442	2.64632107	15.65443599	9.464164025	115.6731586	0
29	119.4375	52.87481531	-0.002549267	-0.460360287	2.365384615	16.49803188	9.008351898	94.75565692	0
30	123.2109375	51.07801208	0.179376819	-0.17728516	2.107023411	16.92177312	10.08033334	112.5585913	0
31	102.6171875	49.69235371	0.230438984	0.193325371	1.489130435	16.00441146	12.64653474	171.8329021	0
32	110.109375	41.31816988	0.094860398	0.68311261	1.010033445	13.02627521	14.66651082	231.2041363	0
33	99.91 40625	43.91949797	0.475728501	0.781486196	0.619565217	9.440975862	20.1066391	475.680218	0
1	🕨 🕨 pulsar stars 🥂						[] ∢		III

1. データ処理

機械学習デモ+実習



機械学習プロセス



(復習)機械学習のアルゴリズム

- 線形回帰
- K近傍法
- 決定木
- Gradient Boosting Machine
- ロジスティック回帰
- Support Vector Machine
- Neural Network
- Deep Learning etc…

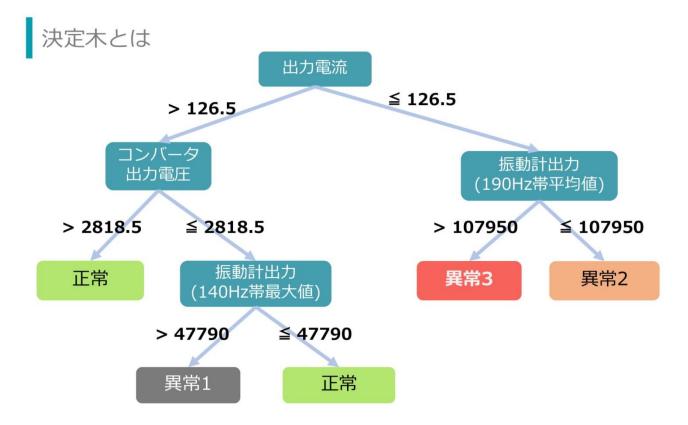


今回は、種々の機械学習のアルゴリズムで機械学習を実施し結果を比較する。

機械学習はアルゴリズムの知識が全くなくても使えるが、各アルゴリズムの概要だけ解説する。

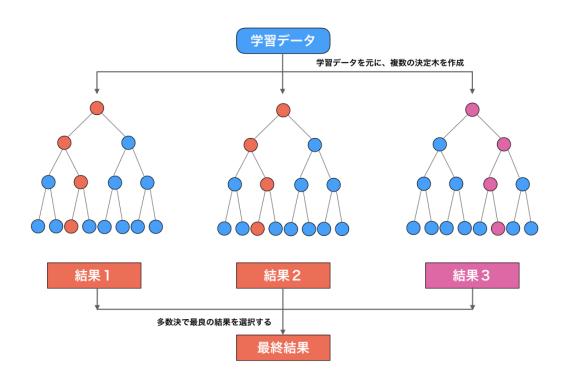


(復習)決定木について





ランダムフォレスト



<特徴>

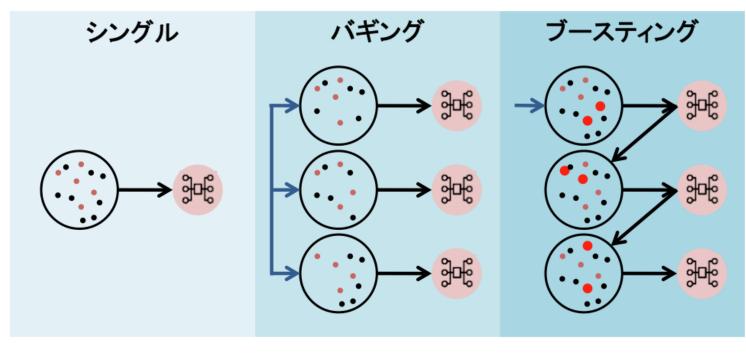
- ・比較的精度が高い
- 計算時間は少し長め
- 基本的に過学習*を起こさない と言われている。

(アルゴリズムのスクリーニング にはRFを入れることを勧めます) ★私の一押しのアルゴリズムです。

*過学習については、3回目以降で説明します。

あまり精度が高くない分類器(弱分類器)を複数組み合わせるアンサンブル学習の一種 ランダムフォレストは決定木(弱分類器)をバギングという方法でアンサンブル学習させる

アンサンブル学習

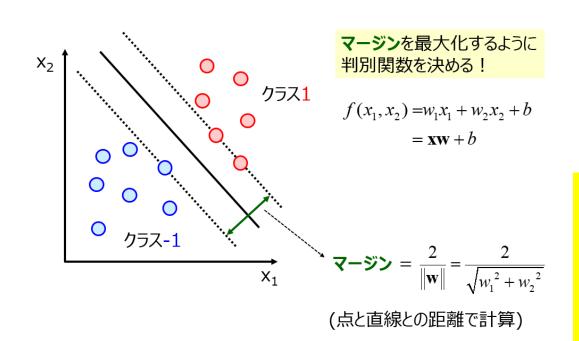


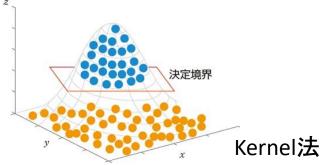
(例)決定木

ランダムフォレスト

AdaBoost XGBoost LightGBM

サポートベクターマシーン(SVM)





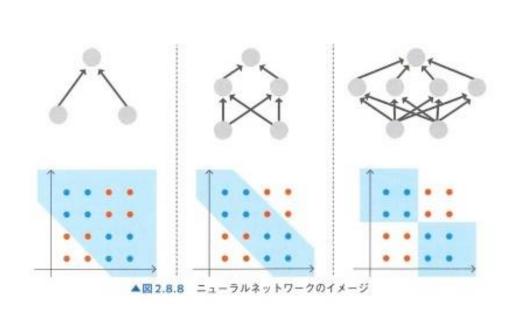
く特徴>

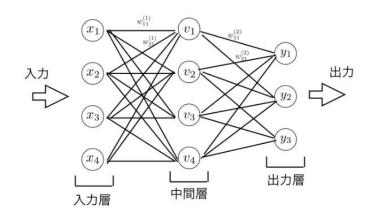
- 精度はほどほど(問題による)
- 計算時間は短い
- ・複雑なモデルでは過学習を 起こす場合がある。

(色々なタイプがあるので試してて、 ツボにはまると精度が高くでることもある)

基本的なSVMは直線で分けるが、曲線や多次元で分ける方法等種々のSVMがある

ニューラルネットワーク



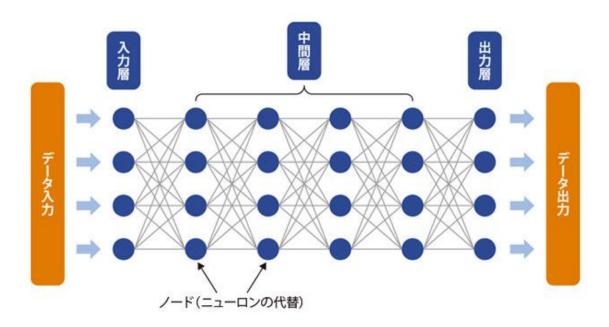


<特徴>

- ・精度は高い
- ・計算時間は長め
- ・複雑なモデル(例中間層を増やす)では過学習を起こす場合がある。

RapidMinerに実装しているNNは、計算時間も早く精度も高く出るので、 スクリーニングには入れることを勧めます。

ディープラーニング



NNを多層にしたもの。 パターン認識に向いている。

<特徴>

- 精度はまちまち (データとの相性がある)
- ・計算時間は(やや)長め
- ・画像の判別には向いている
- ・オプションが多く、 ブラックボックス部分が多い

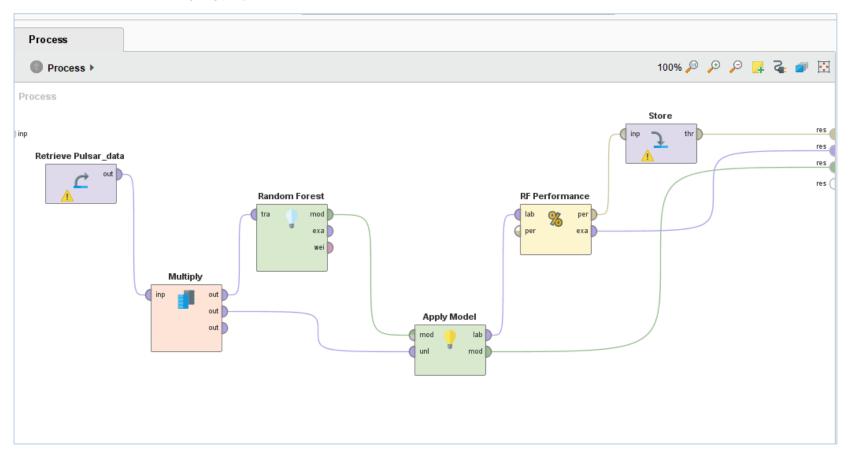
RapidMinerにディフォルトで入っているDLは、他の分類器と同様に使えて使い勝手が良いプラグインでDLを入れることが出来るが、自分で中間層の設定などを行わないといけないので、DLの知識(ノウハウ)が必要。

その他のアルゴリズムは、教科書やインターネットで調べてください。

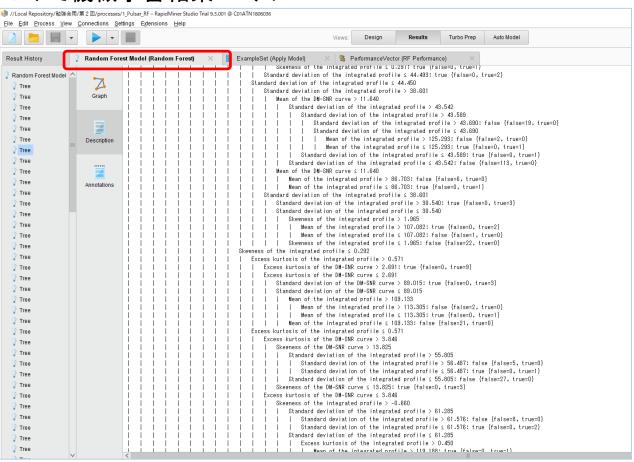


最初の一冊としての推薦図書

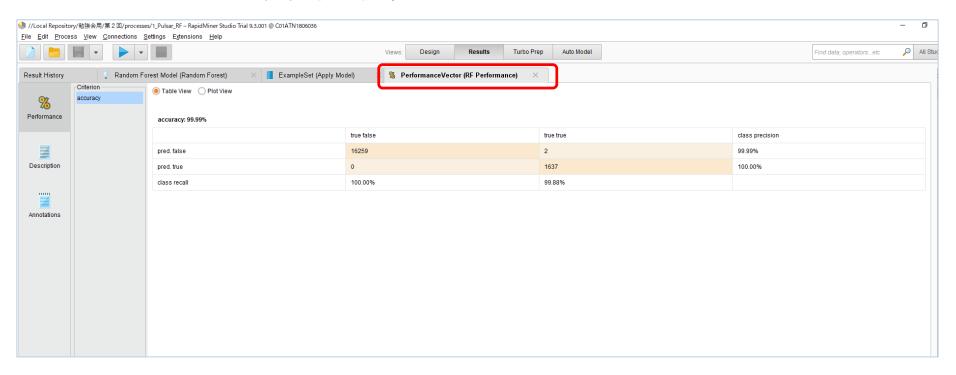
2. ランダムフォレストで機械学習



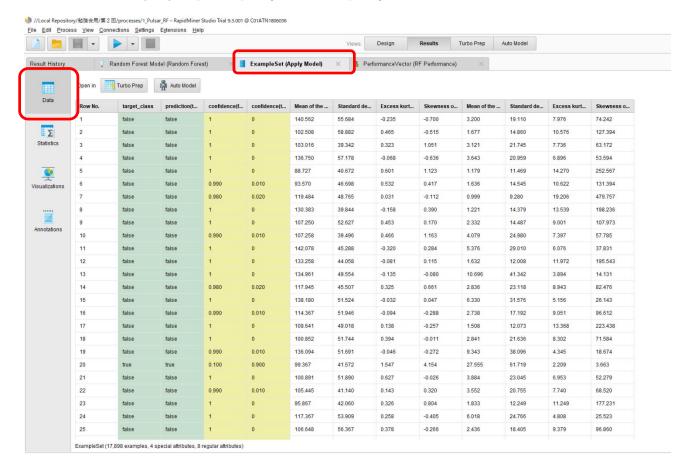
2. ランダムフォレストで機械学習結果:モデル



2. ランダムフォレストで機械学習結果: Performance



2. ランダムフォレストで機械学習結果:判別結果



3. 各種アルゴリズムで機械学習

