



## データサイエンス講習会

#### 講義資料

岐阜大学 工学部 電気電子・情報工学科 鈴木 優

#### 本日の資料

# https://bit.ly/3tpxH5S



TrainingR50 MaNaBi7995T

#### SageMaker Studio Labとは?

- Amazon が開発したプログラム開発環境
  - ブラウザだけでアクセス可能
  - 自分でPythonの環境を作らなくても良い
- 1日あたりの使用制限
  - CPU: 8時間/日
  - GPU: 4時間/日
- 一回あたりの使用可能時間: 4時間
  - 4時間経過するといったん切断されます

#### SageMaker Studio Labの使い方

- SageMaker Studio Lab のページ
  - https://studiolab.sagemaker.aws
- アカウント作成資料
  - https://github.com/aws-sagemaker-jp/awesome-studiolab-jp/blob/main/README usage.md
- リファラルコードは次の通りです

gifu-B504D

#### 準備

#### • ログインしてからボタンを押してスタート

Runtime status

Stopped

Runtime remaining 🚱

Session: —

Today: 6 h 44 m

Compute type 🚱

● CPU ○ GPU

► Start runtime



Open project

Runtime status

Running

Runtime remaining

Session: 3 h 59 m

тоday: 6 h 44 m

Compute type 🚱

■ Stop runtime



# モジュール

#### モジュールとは

- 様々な機能をまとめて提供する仕組み
  - 機能を組み込む = モジュールをインポートする
  - 様々なモジュールが提供されている
  - 一つのモジュールには複数の機能が実装されている
- モジュールのインストール方法
  - %pip install モジュール名
- ・2種類のモジュールのインポート方法
  - ・全部使う
    - import モジュール名
  - 一部だけ使う
    - from モジュール名 import 機能名

#### モジュールのインポート

モジュールの機能全てをインポート

import モジュール名

インポートされたモジュール中の機能(関数)を使用 モジュール (ドット)機能

(例) mathモジュールのsqrt機能を使うとき → math.sqrt

[4]: **import** math

[5]: math.sqrt(2)

[5]: 1.4142135623730951

#### モジュール名に別名をつける

- ・モジュールの機能全てを別名付きでインポート import モジュール名 as 別名
- インポートされたモジュール中の機能(関数)を使用 別名 . (ドット) 機能

(例) mathモジュール(別名m)のsqrt機能を使うとき → m.sqrt

```
[6]: import math as m
[8]: m.sqrt(2)
[8]: 1.4142135623730951
```

#### 特定の機能だけをインポート

- モジュールの特定の機能だけインポートfrom モジュール名 import 機能
- インポートされたモジュール中の機能(関数)を使用 機能

(例) mathモジュールのsqrt機能を使うとき → sqrt

[9]: **from** math **import** sqrt

[10]: sqrt(2)

[10]: 1.4142135623730951

#### 特定の機能だけを別名付きインポート

- ・モジュールの特定の機能だけ別名付きでインポート from モジュール名 import 機能 as 別名
- インポートされたモジュール中の機能(関数)を別名で使用 別名

(例) mathモジュールのsqrt機能を使うとき → sq

[11]: **from** math **import** sqrt **as** sq

[12]: sq(2)

[12]: 1.4142135623730951

## numpy

数値計算モジュール

#### numpy

- ベクトルや行列の計算を行うライブラリ
- numpy のインストール %pip install numpy
- numpy を 別名 np でインポート import numpy as np

#### numpyで配列を扱う

- ndarray(別名 array)
  - 中身を指定して1次元配列を作成a = np.array([1, 2, 3, 4])

| 1 | 2 | 3 | 4 |
|---|---|---|---|
|   |   |   |   |

- ・中身を指定して2次元配列を作成
  - a = np.array([[1,2,3,4], [5,6,7,8]])

| 1 | 2 | 3 | 4 |
|---|---|---|---|
| 5 | 6 | 7 | 8 |

#### 等差数列

- ・数列のうち差が一定のもの
  - 1, 2, 3, 4, 5, ···
  - 2, 4, 6, 8, 10, ···
- 作成方法1
  - Oから終了値-1まで1ずつ増える等差数列を作る np.arange(終了値)

[4]: np.arange(10)

[4]: array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])

最初の値がO





#### 等差数列

- 作成方法2
  - 開始値から終了値-1まで1ずつ増える等差数列を作る np.arange(開始値,終了値)

[6]: np.arange(5,10)

[6]: array([5, 6, 7, 8, 9])

最初の値が開始値



最後の値が終了値-1

#### 等差数列

- 作成方法3
  - 開始値から終了値-1までnずつ増える等差数列を作る
     np.arange(開始値,終了値,ステップ幅)

[7]: np.arange(5,6,0.1)

[7]: array([5., 5.1, 5.2, 5.3, 5.4, 5.5, 5.6, 5.7, 5.8, 5.9])

最初の値が5



ステップ幅ずつ増える



最後の値が終了値-ステップ幅 6-0.1

#### 演習

- ・ 0から7まで1ずつ増える等差数列を作成せよ
- ・5から9まで1ずつ増える等差数列を作成せよ
- ・ 0から1まで0.1ずつ増える等差数列を作成せよ

#### 配列のサイズ

• size: 全要素数を数える

• shape: 配列の形(行数と列数)を数える

[8]: a = np.array([[1,2,3,4],[5,6,7,8]])

| 1 | 2 | 3 | 4 |
|---|---|---|---|
| 5 | 6 | 7 | 8 |

[9]: a.size

[9]: 8 全部で要素は8個

[10]: a.shape

[10]: (2, 4) 2行4列

### 多次元配列を作成

- ・単位行列(対角線の要素が1)
  - np.eye(次元数)
- ゼロ行列(全部0)
  - np.zeros(次元数)
- ・全部の要素が1の行列
  - np.ones(次元数)

- [14]: a
- [14]: array([[0., 0., 0., 0.], [0., 0., 0., 0.]])

[13]: a = np.zeros((2,4))

- ・ 次元数の指定方法
  - 1次元: 個数
  - 2次元以上: (0次元目, 1次元目, …)

0

•i行目j列目へのアクセスは a[i, j]

[15]: a = np.array([[1,2,3,4],[5,6,7,8]])

[16]: a

[16]: array([[1, 2, 3, 4], [5, 6, 7, 8]])

[17]: a[1,1]

[17]: 6

[18]: a[1,3]

[18]: 8

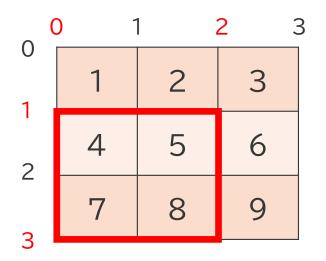
 0
 1
 2
 3

 1
 2
 3
 4

 5
 6
 7
 8

0から始まることに注意

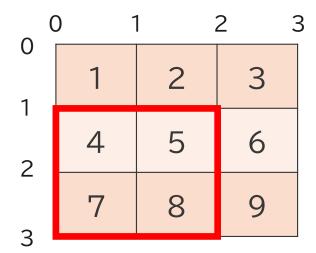
- 部分配列の取得
  - A~B行目C~D列目へのアクセスは a[A:B, C:D]



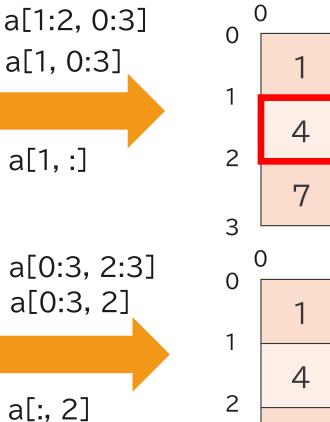
3

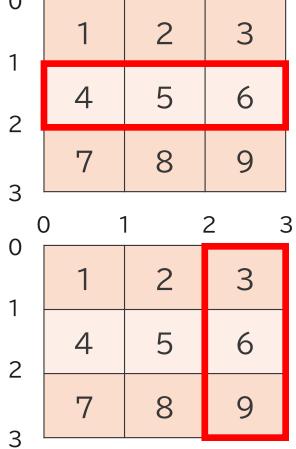
#### 要素ヘアクセス

n → n:n+1 と同じ意味

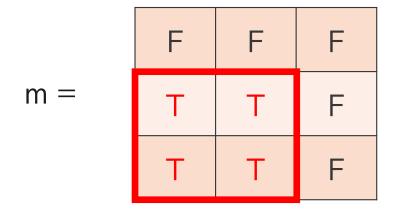


コロンの前の値を省略すると先頭コロンの後の値を省略すると最後





- •特定の要素を抽出する
  - マスク行列: True(真: T)とFalse(偽: F)からなる行列

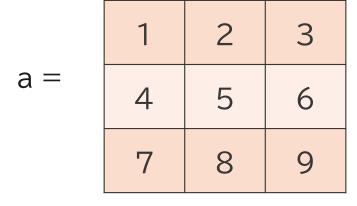


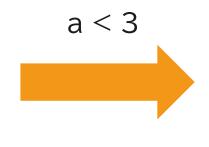
|     | 1 | 2 | 3 |
|-----|---|---|---|
| a = | 4 | 5 | 6 |
|     | 7 | 8 | 9 |

|     | F | F | F |
|-----|---|---|---|
| m = | Т | Т | F |
|     | Т | Τ | F |

| a[m   | 1 — | 4 | 5 |
|-------|-----|---|---|
| aliii | ] — | 7 | 8 |

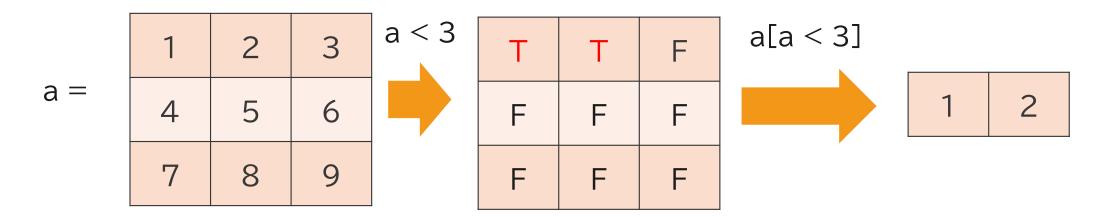
・3より小さい要素だけTrue, それ以外はFalseに





| Т | Т | F |
|---|---|---|
| F | F | F |
| F | F | F |

・3より小さい要素だけを取り出す



### 配列のサイズ変更(reshape)

- 1×9の配列を3×3の配列に変更
  - reshape(変更後のサイズ)

#### 配列の演算

#### 関数

- ceil(x): x以上の最小の整数
- floor(x): x以下の最大の整数
- fabs(x): 絶対値
- exp(x):eのx乗
- power(x,y):xのy乗
- sqrt(x) :  $\sqrt{x}$
- $\log(x) : \log x$
- sin(x), cos(x), tan(x):xはラジアン

#### 定数

pi, e, inf(無限大), nan(非数)

```
[28]: a = np.arange(9).reshape((3,3))
[29]: a
[29]: array([[0, 1, 2],
             [3, 4, 5],
             [6, 7, 8]])
[30]: a+a
[30]: array([[ 0, 2, 4],
             [6, 8, 10],
             [12, 14, 16]])
[31]: a*3
[31]: array([[ 0, 3, 6],
             [ 9, 12, 15],
```

[18, 21, 24]])

#### 配列の演算

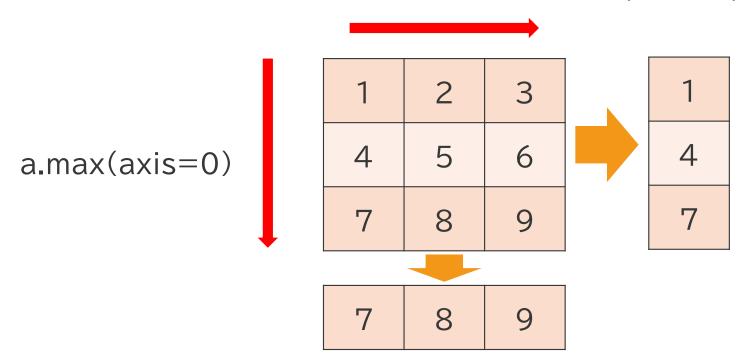
- a.sum():要素の総和
- a.mean():要素の平均
- a.max():要素の最大
- a.min():要素の最小

### 配列の演算

• axis=0: 縦方向に値を計算

• axis=1: 横方向に値を計算

a.max(axis=1)



#### 演習

- 1. 3×3の単位行列を作成
- 2. 1. の配列に×10したものを作成
- 3. 3×3の行列 a を 2. に掛ける
- 4. 3. の配列の右上2×2の部分を切り出す
- 5. 4.の行列を4×1の行列に変更

| 1 | 2 | 3 |
|---|---|---|
| 4 | 5 | 6 |
| 7 | 8 | 9 |

a =

# matplotlib

データの可視化

### matplotlibとは

- 2D/3Dのグラフ描画のためのライブラリ
- データの可視化に利用

・インストール

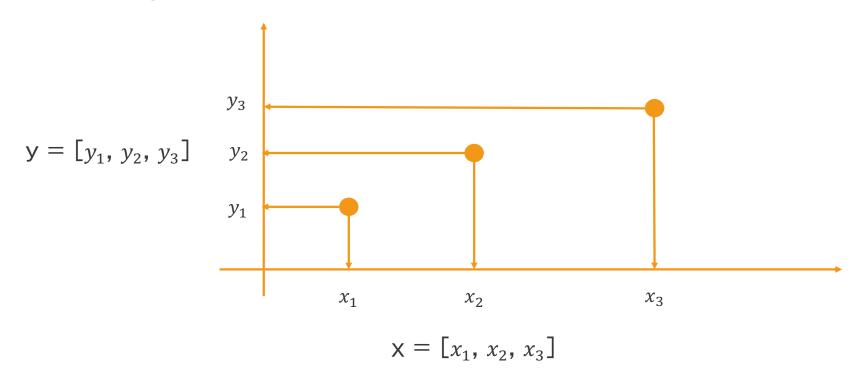
%pip install matplotlib

• インポート

%matplotlib inline (ページ内にグラフ表示) import matplotlib.pyplot as plt (別名pltとする)

### 2Dグラフの作成方法

• x軸とy軸それぞれの値を格納したベクトルを準備



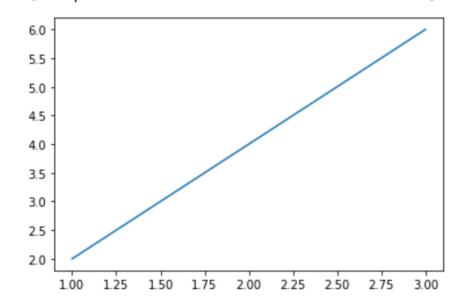
#### 描画

plt.plot(x,y)で描画

```
[34]: import matplotlib.pyplot as plt
```

```
[35]: x = [1,2,3]
y = [2,4,6]
plt.plot(x,y)
```

[35]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fa75beaba30>]



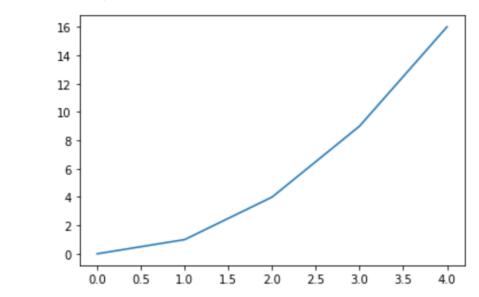
### $y = x^2$ を図にしてみる

- x軸の値を x= [0,1,2,3,4]
- y軸の値を

```
y = x*x = [0,1,4,9,16]
```

```
[36]: x = np.arange(5)
y = x * x
plt.plot(x,y)
```

[36]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fa75bda51f0>]



### より細かい描画へ変更

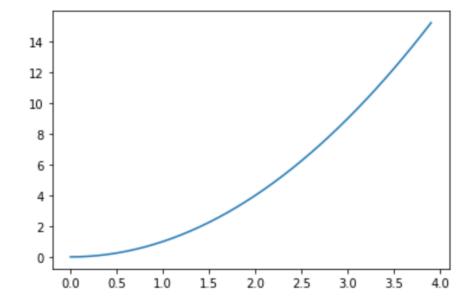
- ・x軸の値を調整
  - np.arange(5) $\rightarrow$  [0,1,2,3,4]



- np.arange(0,5,0.1)
- $\bullet \rightarrow [0,0.1,0.2,\cdots,4.9]$

```
[37]: x = np.arange(0,4,0.1)
y = x * x
plt.plot(x,y)
```

[37]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fa75bd13070>]



#### 表示範囲の調整

- X軸の表示範囲を-1~1にする→plt.xlim(-1,1)
- Y軸の表示範囲を-1~1にする→plt.ylim(-1,1)
- plt.plot関数と同じコードブロックに書く必要がある

### 40

#### グラフのタイトル

- plt.title('タイトル') でタイトル表示
- plt.plot関数と同じコードブロックに書く必要がある



### グラフを重ね合わせる

・同じコードブロック内でplt.plotを2回実行

### 細かい調整

- ・軸にラベルを付ける→plt.xlabel(), plt.ylabel()
- ・グラフに罫線を付ける→plt.grid()
- ・グラフを複数並べる→plt.subplot()

#### 課題1-1, 1-2, 1-3

• 1-1: numpyを別名npでインポートしてください

• 1-2: 4×4の単位行列aを生成してください

• 1-3: 次のような行列bを作成してください

| 1  | 2  | 3  | 4  |
|----|----|----|----|
| 5  | 6  | 7  | 8  |
| 9  | 10 | 11 | 12 |
| 13 | 14 | 15 | 16 |



#### 課題 1-4~1-12

- 1-4: 1-3で作った行列bの0行目をcとして生成してください。また, 1-3で作った行列bの1列目をdとして生成してください。
- 1-5: 1-4で作ったdは行ベクトルになります。 インデックスを(1:2)として, 行列 bの1列目を抽出した列ベクトルeを生成してください。
- 1-6: 1-2で作った行列aと1-3で作った行列bを要素ごとに加算し,行列fを作ってください。
- 1-7: 行列fの3行2列目の要素を表示してください
- 1-8: 行列fの各要素についてcosの値を計算し、行列gを作ってください
- 1-9: 行列gを横方向に和をとったベクトルhを作ってください
- 1-10: 行列gを縦方向に和をとったベクトルiを作ってください
- 1-11: ベクトルhのうち0以上の要素だけを持つベクトルjを作ってください
- 1-12: ベクトルhのうち0以上の要素の和を求めて表示してください

#### 課題2

- 2-1: numpyとmatplotlib.pyplotをインポートしてください
- 2-2: -5~5の区間で0.01刻みの配列xを生成してください
- 2-3: 配列xの各要素に対してy=sin2xを計算し,配列yとしてく ださい
- 2-4: 配列x,yを使ってy=sin2xのグラフを描画してください
- 2-5: 2-4のx軸方向の表示範囲を  $-\pi$ ~  $\pi$ にしてください
- 2-6: 2-5のグラフにタイトルを付けてください

#### 課題3

#### 次のようなグラフを作成してください

- -5~5の区間で0.01刻みの配列xを生成してください
- 関数 $y = e^x \sin 4x$ のグラフを配列xを使って作成してください
- x軸は $-2\pi$ ~  $2\pi$ の範囲にしてください
- x軸とy軸の両方にそれぞれ「x」「y」をラベルとして表示してください
- グラフに罫線を付けてください

# **pandas** データの入出力

### pandasの機能

- 各種データの入出力(CSV, JSON, Excelなど)
- データに対する各種処理
  - 欠損值処理
  - ・など
- ・モジュールのインストール
  - %pip install pandas
- モジュールの別名に pd を使う
  - import pandas as pd

#### CSVファイルとは?

- Comma Separated Value
  - カンマでデータを区切る方法
  - ・拡張子は csv

A, B, C 100,200,300 200,300,400 300,400,500

#### CSVファイルの読み込み

- pd.read\_csv(ファイルへのパス)
  - ・ 戻り値は DataFrame という表形式データ
  - ・ 先頭行に見出しなければ pd.read\_csv(ファイルパス,header=None)

pd.read\_csv('http://bit.ly/3v87r0q')

#### DataFrameからnumpy配列へ

• DataFrameの変数に対して .values を追加

 $c = pd.read_csv(ファイルのパス)$ 

a = c.values #aはnumpyの配列

#### CSVで読み込んだ内容を描画

```
%matplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import pandas as pd
c = pd.read_csv('http://bit.ly/3v87r0q')
a = c.values
x = a[:,0]
y1 = a[:,1]
y2 = a[:,2]
plt.plot(x,y1)
plt.plot(x,y2)
```

### データ点だけを表示する

• linewidth, marker, markersizeを設定

```
plt.plot(x,y1) \rightarrow plt.plot(x,y1,linewidth=0,marker='o', markersize=5) 線の太さ マーカーの形 マーカーの大きさ
```

#### 不完全なデータ

- 欠損したデータ: <a href="https://bit.ly/4aplnm0">https://bit.ly/4aplnm0</a>
- どうするか?
  - 1. 欠損している部分を削除する
  - 2. 何か適当な値を入れる
  - 3. 平均値で補完する
  - 4. 予測して補完する

#### 欠損しているデータを削除する

- 1. 欠損している部分を削除する .dropna()
- 2.何か適当な値を入れる .fillna(適当な値)
- 3.平均値で補完する .fillna(平均値)
- 4.予測して補完する
  - scikit-learn を使って予測して補完

### **SCIkit-learn** 機械学習の基礎

#### scikit-learn

- 機械学習の様々な方法を網羅したライブラリ
  - 値の推定, 分類, クラスタリングなど
- 様々な手法がこのライブラリに全て凝縮

### 線形回帰

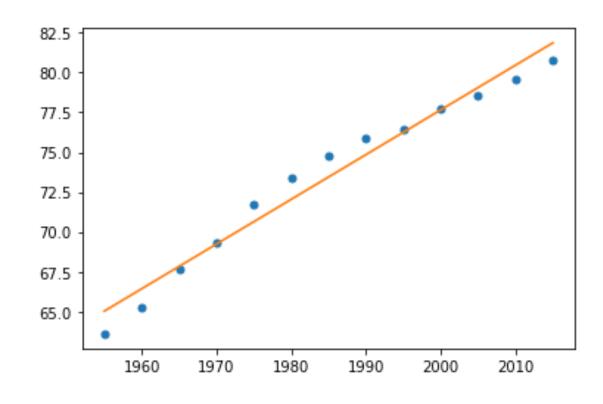
- 回帰 = ある点を推定すること
  - ・例) 身長150cmの人の平均体重は50kgです. 身長160cmの人の平均体重は56.3kgです. それでは、身長170cmの人の平均体重は何kgでしょう?
  - いくつか事例が与えられたとき、その事例にあてはまらない場合にどのような 結果が得られるかを予想する問題。

### 最小二乗法を使って線形回帰

• 入力xと出力yから係数aとbを求める

$$y = ax + b$$

| [9]: |    | Year | Male | Female |
|------|----|------|------|--------|
|      | 0  | 1955 | 63.6 | 67.8   |
|      | 1  | 1960 | 65.3 | 70.2   |
|      | 2  | 1965 | 67.7 | 72.9   |
|      | 3  | 1970 | 69.3 | 74.7   |
|      | 4  | 1975 | 71.7 | 76.9   |
|      | 5  | 1980 | 73.4 | 78.8   |
|      | 6  | 1985 | 74.8 | 80.5   |
|      | 7  | 1990 | 75.9 | 81.9   |
|      | 8  | 1995 | 76.4 | 82.9   |
|      | 9  | 2000 | 77.7 | 84.6   |
|      | 10 | 2005 | 78.6 | 85.5   |
|      | 11 | 2010 | 79.6 | 86.3   |
|      | 12 | 2015 | 80.8 | 87.0   |



#### たくさんのデータを用意

- $(x_1, y_1)$ ,  $(x_2, y_2)$ ,  $(x_3, y_3)$ , ...
- (1955,63.6), (1960, 65.3), (1965, 67.7),···
- 数式に当てはめてみる

• 
$$63.6 = a \cdot 1955 + b$$

• 
$$65.3 = a \cdot 1960 + b$$

• 
$$67.7 = a \cdot 1965 + b$$

$$\begin{pmatrix} 63.6 \\ 65.3 \\ 67.7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1955 & 1 \\ 1960 & 1 \\ 1965 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$$

X  $\beta$ 

#### scikit-learnをインポート

- インストール%pip install scikit-learn
- ・線形モデルをインポート from sklearn import linear\_model
- 初期化 lr = linear\_model.LinearRegression()

### 関数を使う

- fit関数
  - データからモデルを学習
  - XとYからβを計算
- predict関数
  - ・入力xから $\beta$ を使って出力yを予測

$$\begin{pmatrix} 63.6 \\ 65.3 \\ 67.7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1955 & 1 \\ 1960 & 1 \\ 1965 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$$

X

predict関数で推測する



fit関数でこれを 学習で求める

#### 学習

• lr.fit(入力X, 出力Y)

```
[7]: import numpy as np
    x = np.array([[1955], [1960], [1965]])
    y = np.array([[63.6], [65.3], [70.2]])

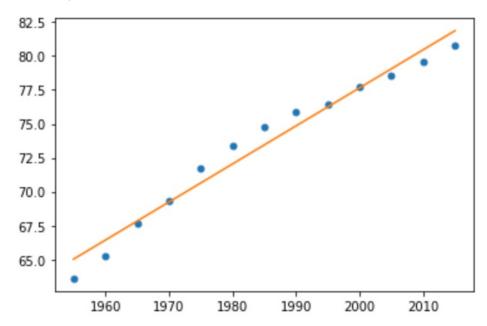
[3]: from sklearn import linear_model
    lr = linear_model.LinearRegression()

[8]: lr.fit(x,y)
[8]: LinearRegression()
```

## 回帰と描画

```
[7]: plt.plot(x,y,linewidth=0,marker='o',markersize=5)
   yy = lr.predict(x)
   plt.plot(x,yy)
```

[7]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7f24b4d40d90>]



#### 65

#### いろいろな回帰方法

Lasso

from sklearn import linear\_model
lr = linear\_model.Lasso()

Ridge

from sklearn import linear\_model lr = linear\_model.Ridge()

#### 課題

- 1-1 <a href="https://bit.ly/3MmSz2v">https://bit.ly/3MmSz2v</a> で示されたCSVデータを読み込んでくだ さい
  - <a href="http://bit.ly/3v87r0g">http://bit.ly/3v87r0g</a> を使っていただいても問題ありません
- 1-2 matplotlibを使って1-1のデータをグラフ表示してください. x軸は年代, y軸は男性と女性の平均寿命を示してください
- 1-3 LinearRegressionを使って各年代での男性および女性の平均寿命をそれぞれ予測してください
- 1-4 matplotlibを使って,実際の平均寿命と推定された平均寿命をそれぞれ示してください
- 1-5 2020年の男性および女性の平均寿命を予測してください

# 機械学習の基礎

分類

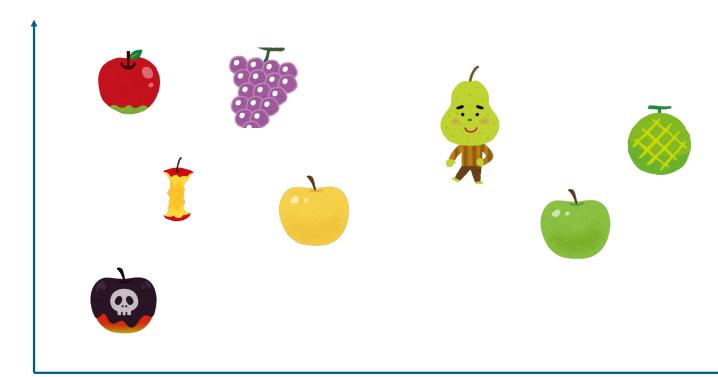
### 分類とは?

• これはりんごかどうかを自動的に認識したい



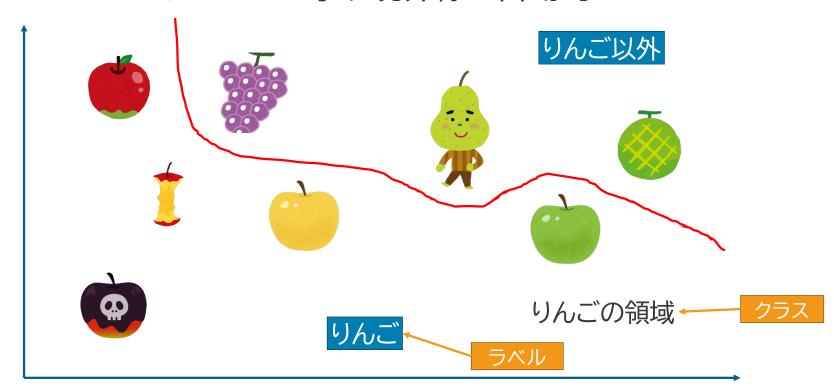
### 分類の境界を探す

• さきほどの特徴ベクトルを図にしてみる



### 境界を探す

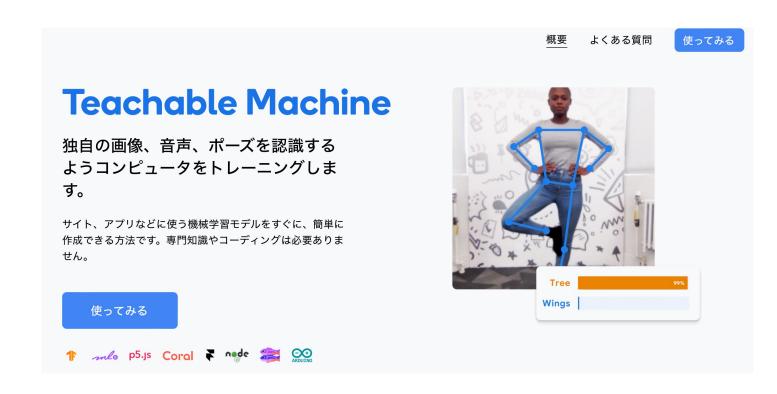
• りんごかりんごじゃないかを示す境界線を自動的にひく



### 機械学習とは

- 人間が自然に行っている学習能力と同様の機能を計算機で実現しようとする技術
  - データの集合から何らかのルールや法則を計算機に学習させる

### 機械学習を試してみよう



https://teachablemachine.withgoogle.com

# K最近傍法

機械学習(scikit-learn)応用

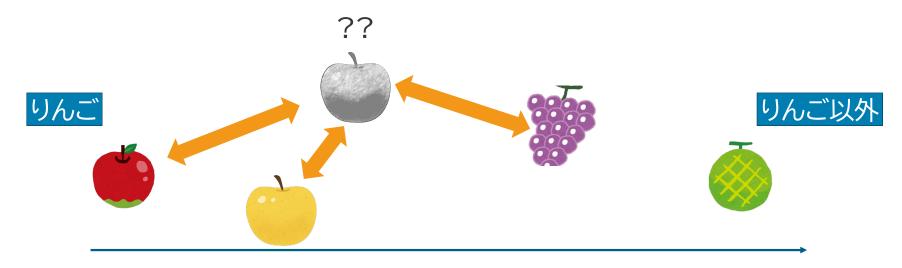
# 最近傍法



りんごに近い→「りんご」と判定する 入力データに最も近い教師データを出力する

#### K最近傍法

• 入力データの近くのk個の教師データで, どちらが多いかで決める 方法



近いもの3個のうちりんご2個,りんご以外1個→「りんご」と判定する

## データセットを読み込む

- IrisDataset
  - 3種類のアヤメを次の特徴で分類できるか?
    - ガクの長さ
    - ガクの幅
    - 花びらの長さ
    - 花びらの幅
- データセットの読み込み
  from sklearn datasets import load\_iris
  iris = load\_iris()
- データセットを確認
  - iris.data:特徵
  - iris.target: アヤメの種類

#### 77

# データを分割する

- テストデータと学習データ
  - 学習用のデータを入力して正解するのは当たり前
  - テスト用と学習用にデータを分けて学習データだけを使って学習
  - 学習に使わなかったデータでテストをしてどれだけ当てられるかで性能測定
- 分割方法

from sklearn.model\_selection import train\_test\_split (x\_train, x\_test, y\_train, y\_test)

= train\_test\_split(iris.data, iris.target, train\_size=0.8)

#### モジュール使用の準備

• インポート from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier

•初期化

nn = KNeighborsClassifier(n\_neighbors=5)

・ 近くにある何個を見るかを指定(ここでは5個)

## 関数を使う

- fit関数
  - 入力と正解ラベルのペアを与えてモデルを学習

- predict関数
  - 入力から対応するラベルを予測

## fit関数とpredict関数

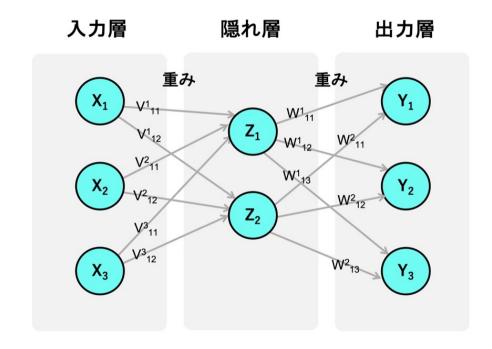
- fit関数
  - nn.fit(入力,正解ラベル)nn.fit(x\_train, y\_train)

- predict関数
  - nn.predict(入力)nn.predict(x\_test)

# ニューラルネットワーク scikit-learn

#### ニューラルネットワークとは?

- ・ 脳の神経回路網を模した機械学習技術
  - 深層学習, ディープラーニング

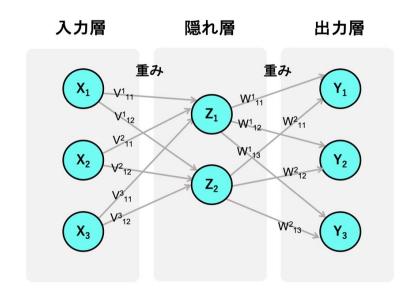


#### モジュール使用の準備

- インポート from sklearn.neural\_network import MLPClassifier
- 初期化
  mlp = MLPClassifier(パラメータ)
   mlp = MLPClassifier(hidden\_layer\_sizes=(100,100,100))

#### パラメータ

- hidden\_layer\_sizes
  - 隠れ層のユニット数
- Activation
  - 活性化間数
- batch size
  - 一回の反復で使う学習データ数
- learning\_rate\_init
  - ・ 学習率の初期値
- max iter
  - 学習の最大反復回数



# fit関数とpredict関数

- fit関数
  - mlp.fit(入力, 正解ラベル)mlp.fit(x\_train, y\_train)

- predict関数
  - mlp.predict(入力)mlp.predict(x\_test)

# 評価

どれくらい正しい予測ができたのか

## Accuracy(正解率)

• 予測結果がどれくらい正しいのかを測定する

$$Accuracy = \frac{$$
正しく予測できたデータ数  
評価データ数

- インポート from sklearn.metrics import accuracy\_score
- 使用 accuracy\_score(正しい値, 予測した値)

#### 混同行列(Confusion Matrix)

- 予測結果をまとめた表
- インポート from sklearn.metrics import confusion\_matrix, ConfusionMatrixDisplay
- 使用
   cm = confusion\_matrix(y\_test, y\_pred)
   disp = ConfusionMatrixDisplay(cm, display\_labels=mlp.classes\_)
   disp.plot

#### 課題

- タイタニック号のデータセットを分析しよう
   https://bit.ly/35Df0iF(0はゼロです)
   CSVファイルがあります
   https://bit.ly/477MPTh も使ってみてください
- 内容
  - ・ 生存したかどうか(当てたいもの)
  - 名前
  - 性別(男性0女性1)
  - 年齡
  - ・ 搭乗券のクラス(1,2,3)
  - ・同乗した兄弟・配偶者の数
  - ・同乗した親・子供の数
  - 運賃

#### $1-1 \sim 1-7$

- 1-1: CSVファイルを読み込み, 中身を表示してください
- 1-2: valuesを使ってDataFrameからndarrayへ変更してください
- 1-3: 正解ラベルを変数 y に入れてください(データの0列目)
- 1-4: 正解ラベルの特徴量をint型に変更してください
  - 正解ラベルを入れるところの最後に .astype(dtype=int)を追加してください
- 1-5: 特徴量を変数Xに入れてください(データの2~7列目)
- 1-6: 学習データ (80%)とテストデータ (20%)に分けてください
- 1-7: .shapeを使って学習データ, テストデータの要素数を表示してくだ
- 1-8: 学習データの0番目の行を表示してください(特徴量とラベルをど ちらも示してください)

#### 2-1~2-4, 3-1~3-4

- K最近傍法を使って分類を行います
- 2-1から2-4ではn neighborsを1に設定してください
- ・3-1から3-4ではn\_neighborsを3に設定してください
- 2-1, 3-1: KNeiborsClassifierを初期化してください
- 2-2, 3-2: 訓練データからモデルを学習してください
- 2-3, 3-3: テストデータのラベルを予測し, y\_predに入れてくだ さい
- 2-4, 3-4: テストデータを使って正解率を求めてください

#### 4-1~4-4

- ニューラルネットワークを使って分類を行います。
  - hidden\_layer\_size: (100,100)
  - activation: relu
  - batch\_size: 255
  - max iter: 300
- 4-1: MLPClassifierを初期化してください
- 4-2: 訓練データからモデルを学習してください
- 4-3: テストデータのラベルを予測し, y\_predに入れてください
- 4-4: テストデータを使って正解率を求めてください

#### 課題5

以下は,最近傍法で混同行列を表示する例です.

from sklearn.metrics import confusion\_matrix, ConfusionMatrixDisplay

# 混合行列を算出

nn\_cm = confusion\_matrix(y\_test, nn.predict(X\_test))

# 混合行列を表示

nn\_cm\_disp = ConfusionMatrixDisplay(nn\_cm, display\_labels=nn.classes\_)
nn\_cm\_disp.plot()

- 5-1: K近傍法で混同行列を計算し, 描画してください
- 5-2: ニューラルネットワークで混同行列を計算し, 描画してください

#### 94

## 自由課題

・軸受診断データがあります。これを分析してください

https://bit.ly/3vcBBPW

資料

https://bit.ly/48lX5rY

https://bit.ly/41vMBnG