

[〆切] 2021/1/6 19:00

## [X. 固有値問題と特異値分解 (2)]

X-B. (1) IX-B の表 1 にあるデータをそれぞれのステータスが平均が 0、分散が 1 となるように正規化するプログラムを作成し、正規化されたデータを元に IX-B 表 1 に相当する表を作成せよ。値は有効数字 4 桁で 5 桁目を四捨五入して求めよ。

(2) 問 1 で正規化したデータの 3 次元ベクトル空間の基底を IX-B および X-A で求めた 3 つの固有ベクトルに置き換え、新しい基底での座標を求めて IX-B 表 1 に相当する表を作成せよ。値は有効数字 4 桁で 5 桁目を四捨五入して求めよ。

※ 問 1, 2 において表は手書き作っても良いし、プログラムの出力をコピペーストしたものでも良い。

(1) ポケモンの数を  $n=8$  とおき、 $i$  番目 ( $i=1, 2, \dots, n$ ) のポケモンの HP, 攻撃, 防御のステータスを  
 それぞれ  $h_i$ ,  $a_i$ ,  $d_i$  とおと IX-B の解答から平均値  $\bar{h}$ ,  $\bar{a}$ ,  $\bar{d}$  および

標準偏差  $s_h$ ,  $s_a$ ,  $s_d$  は

$$\left\{ \begin{array}{l} \bar{h} = 185.3 \\ \bar{a} = 171.9 \\ \bar{d} = 149.1 \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} s_h = 77.76 \\ s_a = 85.77 \\ s_d = 45.85 \end{array} \right.$$

であり、これらの値を使い、以下の式を用いて  
 データを正規化する。

$$h'_i = \frac{h_i - \bar{h}}{s_h}, \quad a'_i = \frac{a_i - \bar{a}}{s_a}, \quad d'_i = \frac{d_i - \bar{d}}{s_d}$$

得られた値を表にして以下に示す。

```
H = np.zeros(n)
A = np.zeros(n)
D = np.zeros(n)

for i in range(n):
    H[i] = (h[i] - h_ave)/s_h
    A[i] = (a[i] - a_ave)/s_a
    D[i] = (d[i] - d_ave)/s_d

print(H)
print(A)
print(D)
```

ポケモン	HP	攻撃	防御
ピカチュウ	-0.9549	-0.6981	-1.159
ライチュウ	-0.3890	0.2463	0.04090
イーブイ	-0.5048	-0.7914	-0.7662
コイキング	-1.289	-1.666	-1.399
ギャラドス	0.3955	0.7593	0.8043
カビゴン	1.862	0.2113	0.4335
ミュウ	0.5112	0.4445	1.328
ミュウツー	0.3697	1.494	0.7171

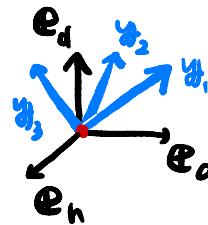
(2) IX-B より "X-A の解答で得られた相関行列の固有ベクトルを  $y_1, y_2, y_3$  とする。

これらは長さ 1 に正規化されているとする。

一番目のポケモンの 3つのステータス  $h_i, a_i, d_i$  を成分に持つベクトル  $\mathbf{r}_i$  を考える。

このベクトルの基底は今  $e_h = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, e_a = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, e_d = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  である。

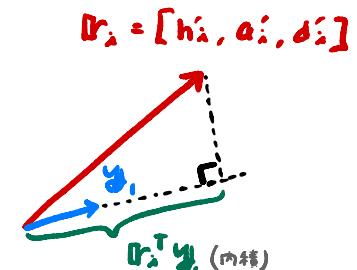
$$\mathbf{r}_i = \begin{bmatrix} h'_i \\ a'_i \\ d'_i \end{bmatrix} = h'_i e_h + a'_i e_a + d'_i e_d \quad \dots \textcircled{1}$$



と表される。この基底ベクトル  $(e_h, e_a, e_d)$  の組と  $(y_1, y_2, y_3)$

を使、て書き換えた時の座標を  $f_i, g_i, h_i$  とする  $\mathbf{r}_i$  は

$$\mathbf{r}_i = f_i y_1 + g_i y_2 + h_i y_3 \quad \dots \textcircled{2}$$



と表せる。②に左から  $y_i^T$  をかけ  $y_1, y_2, y_3$  が  $y_{11}, y_{12}, y_{13}$  に直される事である。

$$y_1^T \mathbf{r}_i = y_1^T (f_i y_1 + g_i y_2 + h_i y_3) = f_i y_{11} + g_i y_{12} + h_i y_{13} = f_i$$

$$\therefore f_i = y_1^T \mathbf{r}_i \quad \dots \textcircled{3}$$

同様に

$$g_i = y_2^T \mathbf{r}_i \quad \dots \textcircled{4}, \quad h_i = y_3^T \mathbf{r}_i \quad \dots \textcircled{5}$$

まとめ: ③, ④, ⑤ は ① を代入

$$f_i = y_1^T \begin{bmatrix} h'_i \\ a'_i \\ d'_i \end{bmatrix} = [y_{11}, y_{12}, y_{13}] \begin{bmatrix} h'_i \\ a'_i \\ d'_i \end{bmatrix} = y_{11} h'_i + y_{12} a'_i + y_{13} d'_i$$

$$g_i = y_2^T \begin{bmatrix} h'_i \\ a'_i \\ d'_i \end{bmatrix} = [y_{21}, y_{22}, y_{23}] \begin{bmatrix} h'_i \\ a'_i \\ d'_i \end{bmatrix} = y_{21} h'_i + y_{22} a'_i + y_{23} d'_i$$

$$h_i = y_3^T \begin{bmatrix} h'_i \\ a'_i \\ d'_i \end{bmatrix} = [y_{31}, y_{32}, y_{33}] \begin{bmatrix} h'_i \\ a'_i \\ d'_i \end{bmatrix} = y_{31} h'_i + y_{32} a'_i + y_{33} d'_i$$

これらの式をもとに  $i=1, 2, \dots, 8$  について  $f_i, g_i, h_i$  をまとめて表にすればよい。

## ● プログラム 1

```

y_1 = np.array([0.54847651, 0.57878772, 0.60347186])
y_2 = np.array([-0.80399165, 0.5633186, 0.19044575])
y_3 = np.array([-0.22971926, -0.58964136, 0.77430752])

PC1 = np.zeros(n)
PC2 = np.zeros(n)
PC3 = np.zeros(n)

for i in range(n):
    PC1[i] = y_1[0] * H[i] + y_1[1] * A[i] + y_1[2] * D[i]
    PC2[i] = y_2[0] * H[i] + y_2[1] * A[i] + y_2[2] * D[i]
    PC3[i] = y_3[0] * H[i] + y_3[1] * A[i] + y_3[2] * D[i]

print(PC1)
print(PC2)
print(PC3)

```

## [別解] プログラム 2

```

params = 3
y_1 = np.array([0.54847651, 0.57878772, 0.60347186])
y_2 = np.array([-0.80399165, 0.5633186, 0.19044575])
y_3 = np.array([-0.22971926, -0.58964136, 0.77430752])

r = np.zeros(n * params)
r = r.reshape(n, params)

for i in range(n):
    r[i][0] = H[i]
    r[i][1] = A[i]
    r[i][2] = D[i]

PC1 = np.zeros(n)
PC2 = np.zeros(n)
PC3 = np.zeros(n)

for i in range(n):
    for j in range(params):
        PC1[i] += y_1[j] * r[i][j]
        PC2[i] += y_2[j] * r[i][j]
        PC3[i] += y_3[j] * r[i][j]

print(PC1)
print(PC2)
print(PC3)

```

numpy の機能を使う場合

```

for i in range(n):
    PC1[i] = np.dot(y_1, r[i])
    PC2[i] = np.dot(y_2, r[i])
    PC3[i] = np.dot(y_3, r[i])

```

でもOK.

(dot はベクトルの内積  
を計算する関数)

ポケモン	PC1	PC2	PC3
ピカチュウ	-1.627	0.1538	-0.2663
ライチュウ	-0.04613	0.4593	-0.02420
イーブイ	-1.197	-0.1859	-0.01064
コイキング	-2.515	-0.1682	0.1954
ギャラドス	1.142	0.2630	0.08422
カビゴン	1.405	-1.295	-0.2166
ミュウ	1.339	0.09228	0.6486
ミュウツー	1.500	0.6808	-0.4106

[〆切] 2021/1/6 19:00

## [XI. 数値積分法]

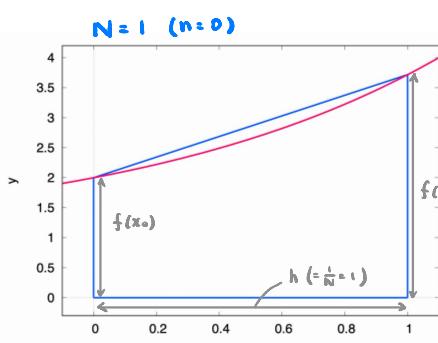
XI-A. 定積分  $\int_0^1 (e^x + 1) dx$  を考える。

(1) 上記の定積分を計算しネイピア数  $e$  を用いて表せ。

(2) 上記の定積分を複合台形則を用いて数値積分する問題を考える。ニュートン・コツ則で台形近似を行う区間の数を  $N = 2^n$  (積分点の数は  $N + 1 = 2^n + 1$ )とした時の  $n \geq 0$  を 1 ずつ増やして積分値を求めるプログラムを作成し、数値積分の値の相対誤差が  $10^{-8}$  を下回る最も小さい  $n$  を求めよ。作成したプログラムも提出すること。プログラミング言語は問わない。

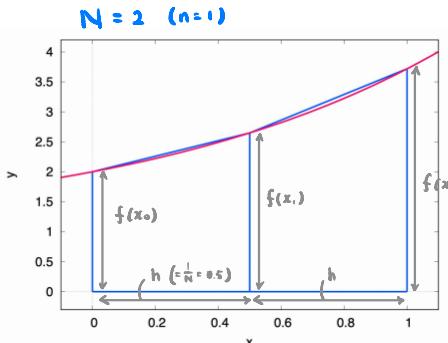
$$(1) \int_0^1 (e^x + 1) dx = [e^x + x]_0^1 = (e + 1) - e^0 = e$$

(2) 複合台形則を  $I_N = \sum_{i=0}^N \alpha_i f(x_i)$  で表した時の重み  $\alpha_i$  を求めよ。



$$I_1 = h \left\{ \frac{1}{2} f(x_0) + \frac{1}{2} f(x_1) \right\}$$

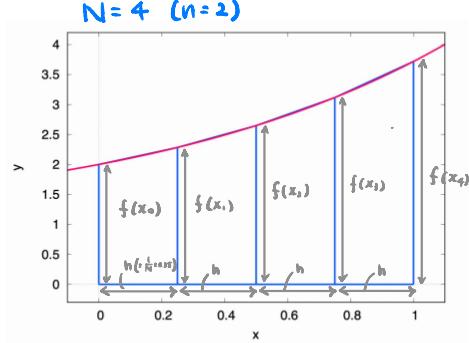
$\alpha_0/h \quad \alpha_1/h$



$$I_2 = \frac{h}{2} \left\{ f(x_0) + f(x_1) \right\} + \frac{h}{2} \left\{ f(x_1/2) + f(x_1) \right\}$$

$$= h \left\{ \frac{1}{2} f(x_0) + f(x_1) + \frac{1}{2} f(x_1) \right\}$$

$\alpha_0/h \quad \alpha_1/h = 1 \quad \alpha_2/h$



$$I_4 = \frac{h}{2} \left\{ f(x_0) + f(x_1) \right\} + \frac{h}{2} \left\{ f(x_1/4) + f(x_1) \right\} + \frac{h}{2} \left\{ f(x_3/4) + f(x_1) \right\} + \frac{h}{2} \left\{ f(x_1) + f(x_1) \right\}$$

$$= h \left\{ \frac{1}{2} f(x_0) + f(x_1) + f(x_1) + f(x_1) + \frac{1}{2} f(x_1) \right\}$$

$\alpha_0/h \quad \alpha_1/h = \alpha_2/h = \alpha_3/h = \alpha_4/h = 1$

```
import numpy as np

def f(x):
    return np.exp(x) + 1
    }   f(x) = e^x + 1
        タスク.
```

```
ans = np.e
n_max = 21
a = 0.0
b = 1.0
width = b - a

for n in range(0, n_max+1):
    N = 2**n
    h = width/N
    I = 0.5 * f(a)
    for i in range(1, N):
        I += f(a + i * h)
    I += 0.5 * f(b)
    I *= h
    if abs(I - ans)/ans < 10**-8:
        print(n, N, I, abs(I - ans)/ans)
        break
    
```

相対誤差

キーワード

複合台形則

① シンプソン則の重 $\alpha_i$ の導出

ラグランジ補間で3点の等分点を持つとき2次多項式 $P_2(x)$ を求める。

$$L_k^{(2)} = \prod_{\substack{k=0 \\ k \neq i}}^3 \frac{x - x_k}{x_i - x_k} \quad (i=0, 1, 2)$$

よって $P_2(x)$ は

$$P_2(x) = \sum_{k=0}^2 f(x_k) L_k^{(2)}(x)$$

と表せる。 $P_2(x)$ を小区間 $[x_0, x_2]$ で評価する。

の範囲で等分する。

$$I(P_2) = \int_{x_0}^{x_2} P_2(x) dx = \int_{x_0}^{x_2} \sum_{k=0}^2 f(x_k) L_k^{(2)}(x) dx$$

$$= \sum_{k=0}^2 f(x_k) \left\{ \int_{x_0}^{x_2} L_k^{(2)}(x) dx \right\}$$

•  $k=0$  のとき

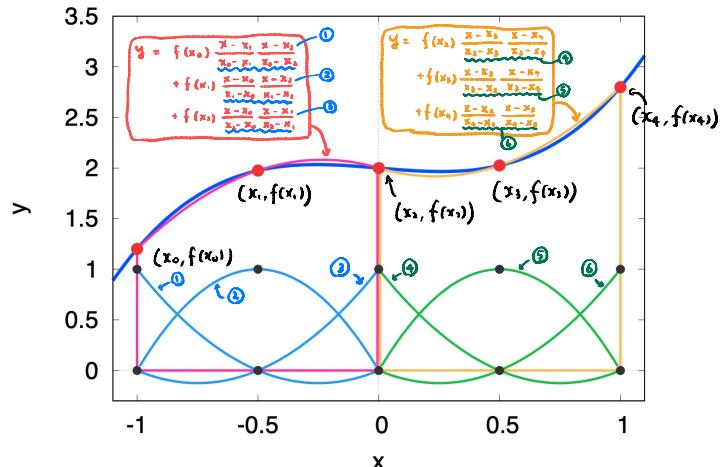
$$\begin{aligned} \int_{x_0}^{x_2} L_0^{(2)}(x) dx &= \int_{x_0}^{x_2} \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} \frac{x - x_2}{x_0 - x_2} dx = \frac{1}{2h^2} \int_{x_0}^{x_2} (x - x_1)(x - x_2) dx \\ &= \frac{1}{2h^2} \left[ \frac{1}{2} (x - x_1)(x - x_2)^2 \right]_{x_0}^{x_2} - \frac{1}{4h^2} \int_{x_0}^{x_2} (x - x_2)^2 dx \\ &= -\frac{1}{4h^2} \underbrace{(x_0 - x_1)}_{-h} \underbrace{(x_0 - x_2)^2}_{(-2h)^2} - \frac{1}{4h^2} \left[ \frac{1}{3} (x - x_2)^3 \right]_{x_0}^{x_2} \\ &= h + \frac{1}{4h^2} \times \frac{1}{3} (-2h)^3 = h - \frac{2}{3} h = \boxed{\frac{h}{3}} \end{aligned}$$

•  $k=1$  のとき

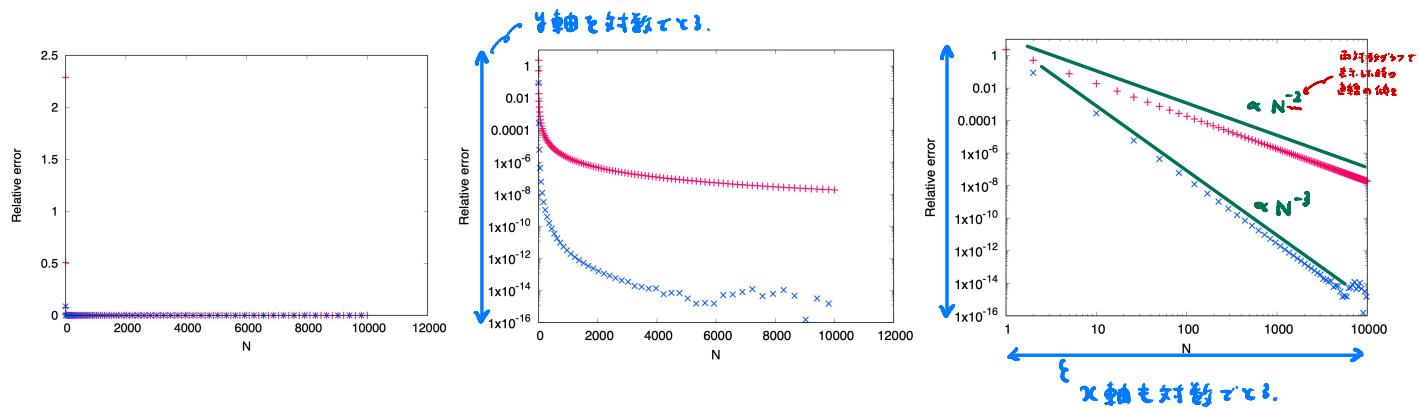
$$\int_{x_0}^{x_2} L_1^{(2)}(x) dx = \boxed{\frac{4}{3} h}$$

•  $k=2$  のとき

$$\int_{x_0}^{x_2} L_2^{(2)}(x) dx = \boxed{\frac{h}{3}}$$



# ○ 複合台形則とシンプソン則の比較



## ◎ 複合台形則の誤差

2020  
12/17