

## 内容

1. 線形代数.....	2
1. 1 固有値分解 1.....	2
1. 2 固有値分解 2.....	3
1. 3 固有値分解 3.....	4
1. 4 特異値分解 1.....	4
1. 5 特異値分解 2.....	5
1. 6 L1 ノルム、L2 ノルム.....	6
1. 7 距離.....	6

## 1. 線形代数

### 1. 1 固有値分解 1

$$5 \ 2$$

$A = \begin{pmatrix} 2 & 8 \\ 13 & 4 \end{pmatrix}$  対称行列の固有値分解

公式  $A - \lambda I = 0$  より固有値を求める

1) 固有値

$$5 - \lambda \quad 2$$

$$(2 - \lambda)(4 - \lambda) - 2 \cdot 13 = 0 \Rightarrow \lambda^2 - 6\lambda - 26 = 0$$

$$\lambda = \frac{6 \pm \sqrt{36 + 104}}{2} = \frac{6 \pm \sqrt{140}}{2} = 3 \pm \sqrt{35}$$

$$\lambda_1 = 3 + \sqrt{35}, \quad \lambda_2 = 3 - \sqrt{35}$$

2) 固有ベクトル

$$(5 - \lambda_1)x_1 - x_2 = 0$$

$$(2 - \lambda_1)x_2 = 0$$

$$(5 - \lambda_1)x_1 + 2x_2 = 0 \Rightarrow -4x_1 + 2x_2 = 0 \Rightarrow -2x_1 + x_2 = 0 \Rightarrow x_2 = 2x_1$$

$$2x_1 + 8x_2 = 9x_2 \Rightarrow 2x_1 - x_2 = 0 \Rightarrow x_1 = \frac{1}{2}x_2$$

$$(5 - \lambda_2)x_1 - x_2 = 0$$

$$(2 - \lambda_2)x_2 = 0$$

$$(5 - \lambda_2)x_1 + 2x_2 = 0 \Rightarrow x_1 + 2x_2 = 0 \Rightarrow x_1 = -2x_2$$

$$2x_1 + 8x_2 = 4x_2 \Rightarrow 2x_1 + 4x_2 = 0 \Rightarrow x_1 = -2x_2$$

$$\begin{pmatrix} 9 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$$

$$D = \begin{pmatrix} 0 & 4 \end{pmatrix}$$

■一般に  $n$  次正方行列  $A$  に対して  $Av = \lambda v$  を満たすようなスカラー  $\lambda$  を固有値、非零ベクトル  $v$  を固有ベクトルという。

■固有値  $\lambda$  は、 $A$  の固有方程式  $\det(\lambda I - A) = 0$  の解となっている。

■ $A$  の固有値  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  を対角成分に持つ対角行列

$$D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

と、対応する固有ベクトルを列として並べた行列

$$P = (v_1, \dots, v_n)$$

に対して、 $A = PDP^{-1}$  が成立する。これを行列  $A$  の「固有値分解」、又は「対角化」と呼ぶ。

さらに  $A$  が対称行列であるとき、対応する大きさ 1 の固有ベクトルを列として並べた行列  $P$  は直交行列 ( $P^{-1} = P^T$ ) になるため、 $A = PDP^T$  が成立する。

## 1. 2 固有値分解 2

$$0 \ 0 \ 1$$

$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$  対称行列の固有値分解

$$1 \ -1 \ 1$$

公式  $A - \lambda I = 0$  より固有値を求める

1) 固有値

$$-\lambda \ 0 \ 1$$

$$\begin{vmatrix} 0 & -\lambda & -1 \\ 1 & -1 & 1 \\ -\lambda & 0 & 1 \end{vmatrix} = -\lambda \begin{vmatrix} -1 & 1 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} - (-1) \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ -\lambda & 1 \end{vmatrix} = -\lambda((-1 + \lambda) - (1)) + 1(\lambda - (-1)) = -\lambda(\lambda - 2) + \lambda + 1$$

$$= -\lambda^2 + 2\lambda + \lambda + 1 = -\lambda^2 + 3\lambda + 1 = 0$$

$$\lambda^2 - 3\lambda - 1 = 0$$

$$\lambda(\lambda - 3) = 0 \Rightarrow (\lambda - 3)(\lambda + 1) = 0$$

$$\lambda = -1, 0, 2$$

$$0 \ 0 \ 1 \quad x_1 \quad x_1$$

$$0 \ 0 \ -1 \quad x_2 \quad x_2$$

$$1 \ -1 \ 1 \quad x_3 = 2x_3$$

$$x_3 = 2x_1 \quad x_1 = 1/2 x_3 \quad 1$$

$$-x_3 = 2x_2 \quad x_2 = -1/2 x_3 \quad -1$$

$$x_1 - x_2 + x_3 = 2x_3 \quad 2$$

2) 固有値  $\lambda = 2$  に対する固有ベクトル  $v = (1/\sqrt{6}, v_y, 2/\sqrt{6})$

$$0 \ 0 \ 1 \quad 1/\sqrt{6} \quad 1/\sqrt{6}$$

$$0 \ 0 \ -1 \quad v_y \quad = \quad 2 \ v_y$$

$$1 \ -1 \ 1 \quad 2/\sqrt{6} \quad 2/\sqrt{6}$$

$$2/\sqrt{6} \quad 2/\sqrt{6}$$

$$-2/\sqrt{6} \quad = \quad 2v_y \quad 2v_y = -2/\sqrt{6} \quad v_y = -1/\sqrt{6}$$

$$1/\sqrt{6} - v_y + 2/\sqrt{6} \quad 4/\sqrt{6}$$

■ 3 次正方行列の行列式は

$$a_{11} \ a_{12} \ a_{13}$$

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{13}a_{22}a_{31}$$

$$a_{31} \ a_{32} \ a_{33}$$

これをサラスの公式

■ 高次方程式の解には因数分解を用いる。一般に高次方程式  $f(x)=0$  が  $x=\alpha$  を解に持つとき、 $f(x)$  は  $x-\alpha$  を因数に持つ。

### 1. 3 固有値分解 3

1 2

A =  $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$  対称行列の固有値分解

1) 固有値

$1 - \lambda$

$$2 - \lambda = (1 - \lambda)(1 - \lambda) - 4 = 1 - \lambda - \lambda + \lambda^2 - 4 = 0$$

$$\lambda^2 - 2\lambda - 3 = (2 \pm \sqrt{4 - 4 \cdot 1 \cdot (-3)})/2 = (2 \pm \sqrt{16})/2 = 3, -1$$

固有値ベクトル

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3x_1 \\ 3x_2 \end{pmatrix}$$

$$2x_1 + x_2 = 3x_1 \quad 2x_1 = 3x_2 \quad x_1 = x_2$$

$$2x_1 + x_2 = 3x_2 \quad 2x_1 = 2x_2 \quad 1$$

$$2x_1 + x_2 = 3x_2 \quad 2x_1 = 2x_2 \quad 1$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -x_1 \\ -3x_2 \end{pmatrix}$$

$$2x_1 + x_2 = -x_1 \quad x_1 = -3x_2$$

$$2x_1 + x_2 = -x_2 \quad x_1 = -x_2 \quad 1$$

$$2x_1 + x_2 = -x_2 \quad x_1 = -x_2 \quad 1$$

### 1. 4 特異値分解 1

行列

1 0 1

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

を特異値分解し  $A = U \Sigma V^T$  の形で表す

$$AA^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1+0+1 & -1+0+0 \\ -1+0+0 & 1+1+0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

1 0

1) 固有値分解

$$2 - \lambda \quad 2 - \lambda \quad -1$$

$$-1 - 2 = -1 - 2 - \lambda = (2 - \lambda)(2 - \lambda) - 1 = 4 - 2\lambda - 2\lambda + \lambda^2 - 1 = \lambda^2 - 4\lambda + 3$$

$$\lambda = (4 \pm \sqrt{16 - 4 \cdot 3})/2 = 3, 1$$

特異値は  $\sqrt{3}, \sqrt{1}$

■ 任意の零行列でない  $m \times n$  行列  $A$  に対して、 $Av = \sigma u, A^T u = \sigma v$  を満たすような正の数  $\sigma$  を特異値、 $m$  次元ベクトル  $u$  を左特異ベクトル、 $n$  次元ベクトル  $v$  を右特異ベクトルと呼ぶ。

また、定義式から  $AA^T u = \sigma^2 u, A^T A v = \sigma^2 v$  が得られるので、行列  $AA^T$  と  $A^T A$  の固有値ベクトルを求めることで、行列  $A$  の特異値・(左右) 特異ベクトルを知ることができる。

このようにして求められた特異値を大きい順に  $(i, j)$  で成分に並べ、その他の成分を 0 で埋めた  $m \times n$  行列  $\Sigma$  と、左特異ベクトルを列として横に並べた  $m$  次正方行列  $U$ 、右特異ベクトルを列として横に並べた  $n$  次正方行列  $V$  を用いて  $A = U \Sigma V^T$  と書ける。これを  $A$  の特異値分解と呼ぶ。なお特異値を降順に並べることにすると、 $\Sigma$  は一意に定まるが  $U$  及び  $V$  は

一意に定まらない。

## 1. 5 特異値分解 2

行列

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

を特異値分解し  $A = U \Sigma V^T$  の形で表す

$$A A^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1+0+0 & 0 & 0 \\ 0 & 1+1+4 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

1) 固有値分解

$$1 - \lambda = 0$$

$$0 \quad 5 - \lambda = (1 - \lambda)(5 - \lambda) = 0 \quad \lambda = 1, 5$$

特異値は  $1, \sqrt{5}$

2) 固有値ベクトル

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ 5x_2 \end{pmatrix}$$

$$x_1 = 5x_2$$

$$5x_2 = 5x_2$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ 1x_2 \end{pmatrix}$$

$$x_1 = 1x_2$$

$$5x_2 = 1x_2$$

$$x_1 = 1x_2$$

$$5x_2 = 1x_2$$

3)

A の特異値は  $\sigma = 1, \sqrt{5}$  なので、これを降順に並べれば

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sqrt{5} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

U の第一列は  $A A^T$  の固有値 5 に対応する固有ベクトル  $u = (u_x, u_y)^T$  のうち、大きさが 1 のもの

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_x \\ u_y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_x \\ 5u_y \end{pmatrix}$$

$$u_x = 5u_x$$

$$u_x = 0, u_y \text{ は任意の実数}$$

$$5u_y = 5u_y$$

V の各列は  $A^T A$  の固有ベクトルだが、これらは正規直交性を満たす必要がある。

$v_1 = (0, 1/\sqrt{5}, 2/\sqrt{5})^T, v_3 = (0, -2/\sqrt{5}, v_z)^T$  と置けばそれらの直交性から  $v_1^T v_3 = 0$  になる。

$$0 \cdot 0 + 1/\sqrt{5} \cdot -2/\sqrt{5} + 2/\sqrt{5} \cdot v_z = 0$$

$$v_z = 1/\sqrt{5}$$

## 1. 6 L1 ノルム、L2 ノルム

### 1) L1 ノルム

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

### 2) L2 ノルム

$$\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

### 3) 最大値ノルム

$$\|x\|_\infty = \max_i |x_i|$$

## 1. 7 距離

### 4) マンハッタン距離

$$d(x,y) = \sum_{i=1}^n |x_i - y_i|$$

### 5) ユークリッド距離

$$d(x,y) = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2}$$

### 6) マハラノビス距離

$$D(x,y) = \sqrt{(x-y)^T \Sigma^{-1} (x-y)}$$

### 7) ハミング距離

情報理論において等しい文字数を持つ2つの文字列に対して用いられる距離。対応する位置にある異なった文字の個数によって定義する。