



## 補足資料 線形代数

---

 松尾・岩澤研究室  
MATSUO-IWASAWA LAB UTOKYO

許諾なく撮影や第三者への開示を禁止します

## ・目的

- ・ニューラルネットワークで重要となる行列やテンソルの基本を理解する.

## ・目標

- ・行列の基本的な性質を説明できるようになる.
- ・行列の加減算・行列積・アダマール積の計算を行えるようになる.
- ・対角化を行えるようになる.
- ・行列のランク計算を行えるようになる.

## ・スカラー

- ・ 単一の数.

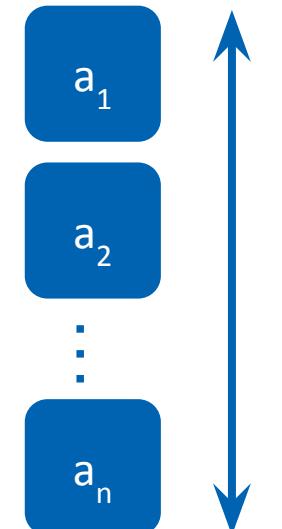
スカラー  $a$



## ・ベクトル

- ・ スカラーの配列.
- ・ 太字で表記することが多い.
- ・  $i$  番目の要素を  $a_i$  と表す.
- ・  $\mathbf{0}$  : 全要素が0であるベクトル.

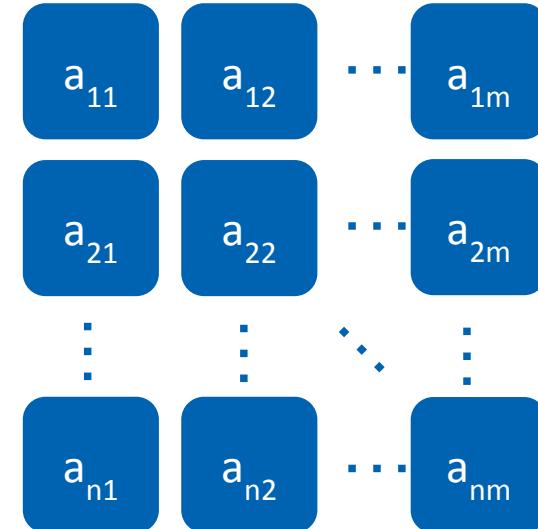
$n$ 次元ベクトル  $a$



## ・行列

- ・ 行と列の2D配列.
- ・ 行列  $A$  の  $i$  行  $j$  列目の要素を  $A_{i,j}$  や  $a_{ij}$ ,  $a_{i,j}$  と表す.

$n \times m$ 次元行列  $A$

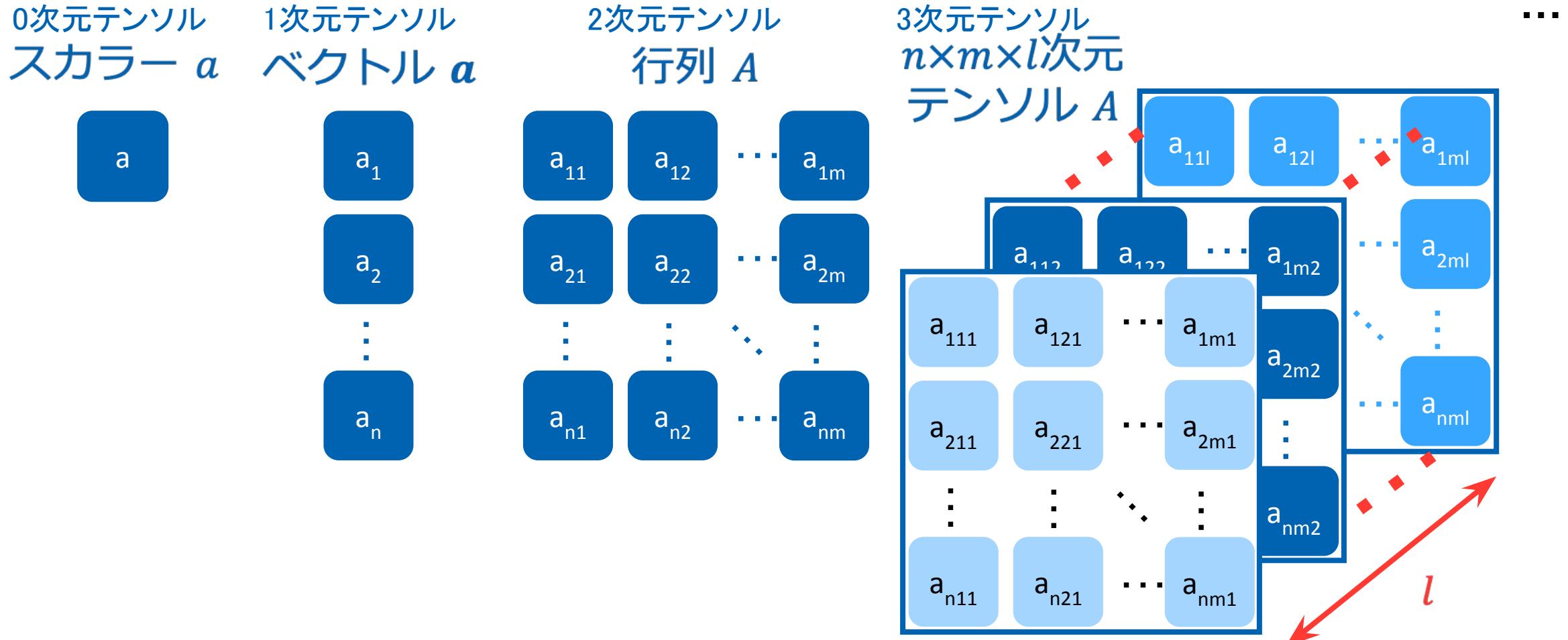


$m$

# テンソル

## ・テンソル

- 多次元配列のことで、行列の概念を一般化したもの。
- カラー画像は(チャネル数, 行, 列)の3次元テンソルで表されることが多い。



# ベクトルのノルム

---

- ベクトル  $v = (v_1, \dots, v_n)$  について、 $v$  の  $L_p$ ノルムを

$$\|v\|_p = (v_1^p + \cdots + v_n^p)^{1/p}$$

と定義する ( $p$  は正整数) .

- $p = 2$  のときは特にユーリッドノルム ( $L_2$ ノルム, ユーリッド距離) ともいい,  
2点間の直線距離を表す ( $n = 2$  のとき, 平面上の2点間の距離) .
- $p = \infty$  の時は最大値ノルムともいい,

$$\|v\|_\infty = \max\{|v_1|, \dots, |v_n|\}$$

と定義する.

# ベクトルの内積と外積

## ・内積（スカラー積）

- ベクトル  $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  の内積は,

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots = \sum_i a_i b_i$$

と定義される.

例題:

$$\mathbf{a} = (1, 5, 4, 2)^T, \mathbf{b} = (2, 0, 3, 1)^T.$$

に対して、内積  $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}$  を求めよ.

解答:

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}$$

$$= 1 \cdot 2 + 5 \cdot 0 + 4 \cdot 3 + 2 \cdot 1$$

$$= 16$$

## ・外積（ベクトル積）

- 3次元実数ベクトル  $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  の外積は,

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{pmatrix} a_2 b_3 - a_3 b_2 \\ a_3 b_1 - a_1 b_3 \\ a_1 b_2 - a_2 b_1 \end{pmatrix}$$

と定義される.

- 外積自体は3次元以外の次元でも定義されるが、あまり出てこない.

例題:

$$\mathbf{a} = (2, 4, 1)^T, \mathbf{b} = (0, 5, 3)^T.$$

に対して、外積  $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$  を求めよ.

解答:

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 4 \cdot 3 - 1 \cdot 5 \\ 1 \cdot 0 - 2 \cdot 3 \\ 2 \cdot 5 - 4 \cdot 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ -6 \\ 10 \end{pmatrix}$$

- 行列の和と差は成分ごとにとる.
- 行列の定数倍は、各成分を定数倍する.

例題:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 6 & 5 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 7 & -1 \\ -3 & 0 \end{pmatrix}.$$

に対して、 $A + B$ を求めよ.

解答:

$$A + B = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 6 & 5 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 7 & -1 \\ -3 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 9 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

例題:

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix}.$$

に対して、 $3A - B$ を求めよ.

解答:

$$3A - B = 3 \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 3 \cdot 4 & 3 \cdot 0 \\ 3 \cdot 2 & 3 \cdot 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 10 & 1 \\ 5 & -2 \end{pmatrix}$$

# 行列の転置

## ・ 転置

- 対角線で成分を折り返すこと.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{pmatrix} \Rightarrow A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & a_{31} \\ a_{12} & a_{22} & a_{32} \end{pmatrix}$$


- インデックスは逆になる.  $(A^T)_{i,j} = A_{j,i}$
- ベクトルの場合, 縦ベクトルから横ベクトルになる.
- 縦ベクトルを表す際にも使われる.

$$\boldsymbol{x} = (x_1 \quad x_2 \quad x_3)^T$$

# ブロードキャスティング

## ・ブロードキャスティング

- 形状が違う配列同士の演算. 下記は数学では一般的ではない記法.

## ・ベクトルとスカラーの和

$$c_i = a_i + b$$

A diagram illustrating vector addition. On the left, there is a horizontal row of three blue cubes labeled 0, 1, and 2. To its right is a plus sign (+). To the right of the plus sign is a single blue cube labeled 3. To the right of the equals sign (=) is another horizontal row of three blue cubes labeled 3, 4, and 5. This visualizes the element-wise addition of the vector [0, 1, 2] and the scalar 3 to produce the vector [3, 4, 5].

## ・行列とスカラーの和

$$C_{i,j} = A_{i,j} + b$$

A diagram illustrating matrix addition. On the left, there is a 3x3 matrix of integers (0, 1, 2). To its right is a plus sign (+). To the right of the plus sign is a 3x3 cube where each of the 9 cells contains the value 5. To the right of the equals sign (=) is another 3x3 matrix of integers (5, 6, 7). This visualizes the element-wise addition of the matrix [[0, 1, 2], [0, 1, 2], [0, 1, 2]] and the scalar 5 to produce the matrix [[5, 6, 7], [5, 6, 7], [5, 6, 7]].

## ・行列とベクトルの和

- 行列の行または列の次元数と  
ベクトルの次元数が一致していれば可能.

$$C_{i,j} = A_{i,j} + b_j$$

A diagram illustrating matrix-vector addition. On the left, there is a 3x3 matrix of integers (1, 1, 1). To its right is a plus sign (+). To the right of the plus sign is a vertical column vector with elements 0, 1, and 2. To the right of the equals sign (=) is another 3x3 matrix of integers (1, 2, 3). This visualizes the element-wise addition of the matrix [[1, 1, 1], [1, 1, 1], [1, 1, 1]] and the vector [0, 1, 2] to produce the matrix [[1, 2, 3], [1, 2, 3], [1, 2, 3]].

## ・ 行列積

- $AB$  と表記.
- 2つ以上の行列に対し, それぞれの成分の全組合せに対して乗算を行うこと.

例:

$$\begin{array}{c}
 1 \times 1 + 2 \times 2 + 3 \times 3 \\
 \downarrow \\
 \left( \begin{array}{ccc} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \\ 10 & 11 & 12 \end{array} \right) \circ \left( \begin{array}{cc} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} 14 & 32 \\ 32 & 77 \\ 50 & 122 \\ 68 & 167 \end{array} \right)
 \end{array}$$

$\frac{4 \times 3}{\text{---}}$        $\frac{3 \times 2}{\text{---}}$        $\frac{4 \times 2}{\text{---}}$

一致していなければならない

## ・ アダマール積

- $A \circ B$  または  $A \odot B$  と表記.
- 同じサイズの2つ以上のテンソルに対し, 対応する各要素を掛け合わせること.

例:

$$\left( \begin{array}{cc} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{array} \right) \circ \left( \begin{array}{cc} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} a_{11}b_{11} & a_{12}b_{12} \\ a_{21}b_{21} & a_{22}b_{22} \end{array} \right)$$

## ・ 行列積

- $AB$  と表記.
- 2つ以上の行列に対し, それぞれの成分の全組合せに対して乗算を行うこと.

例題:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -6 & 5 & 4 \end{pmatrix}.$$

に対して,  $A$  と  $B$  の積を求めよ.

解答:

$$\begin{aligned} AB &= \begin{pmatrix} 1 \cdot 1 + 1 \cdot (-6) & 1 \cdot 2 + 1 \cdot 5 & 1 \cdot 3 + 1 \cdot 4 \\ 2 \cdot 1 + 2 \cdot (-6) & 2 \cdot 2 + 2 \cdot 5 & 2 \cdot 3 + 2 \cdot 4 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -5 & 7 & 7 \\ -10 & 14 & 14 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

## ・ アダマール積

- $A \circ B$  または  $A \odot B$  と表記.
- 同じサイズの2つ以上のテンソルに対し, 対応する各要素を掛け合わせること.

例題:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 2 & -2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 3 & -3 \\ 4 & -4 \end{pmatrix}.$$

に対して,  $A$  と  $B$  のアダマール積を求めよ.

解答:

$$\begin{aligned} A \circ B &= \begin{pmatrix} 1 \cdot 3 & (-1) \cdot (-3) \\ 2 \cdot 4 & (-2) \cdot (-4) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 8 & 8 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

# 行列積の性質

- 分配法則を満たす.

$$A(B + C) = AB + AC$$

- 結合法則を満たす.

$$A(BC) = (AB)C$$

- 交換法則は満たさない.

$AB = BA$  は必ずしも成立しない.

- 行列式の転置は次のように書き換えられる.

$$(AB)^T = B^T A^T$$

# 行列のランク

## ・ 行列のランク（階数）

- $m \times n$  行列  $A$  に対して行基本変形を行い、階段行列に変形した時に成分が全て0ではない行の数を「 $A$  のランク（階数）」といい、 $\text{rank}(A)$  と表記する。
- 線形独立な（行または列）ベクトルの数と一致する。

互いの線形和で表すことができない複数のベクトル( $\neq 0$ )のこと

## ・ 行基本変形

- ある行を  $c$  倍 ( $c \neq 0$ ) すること。
- 2つの行の位置を入れ替えること。
- ある行の  $c$  倍 ( $c \neq 0$ ) を他の行へ足すこと。

## ・ 階段行列

- 行番号が増えるにつれて主成分より前に連続して並ぶ0の数が増え、主成分のない行以下の行では成分が全て0の行列。  
(主成分：ある行の中で左から数え始めてから初めて現れる、0でない数のこと)

# 行列のランク

## ・行列のランク（階数）

- $m \times n$  行列  $A$  に対して行基本変形を行い、階段行列に変形した時に成分が全て0ではない行の数を「 $A$  のランク（階数）」といい、 $\text{rank}(A)$  と表記する。

例題：

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 3 & 4 \\ -1 & 1 & -2 \\ 3 & 0 & 6 \end{pmatrix}.$$

のランクを求めよ。

解答：

### 行基本変形

$$\begin{aligned} \textcircled{2}' &= \textcircled{2} + \textcircled{1} \times (-2) \\ \textcircled{3}' &= \textcircled{3} + \textcircled{1} \\ \textcircled{4}' &= \textcircled{4} + \textcircled{1} \times (-3) \end{aligned}$$

### 行基本変形

$$\begin{aligned} \textcircled{3}'' &= \textcircled{3}' + \textcircled{2}' \times 3 \\ \textcircled{4}'' &= \textcircled{4}' + \textcircled{2}' \times (-6) \end{aligned}$$

階段行列

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 2 & 4 \\ 2 & 3 & 4 & -2 \\ -1 & 1 & -2 & 6 \\ 3 & 0 & 6 & \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\quad\quad\quad} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 2 & 4 \\ 0 & -1 & 0 & -2 \\ 0 & 3 & 0 & 6 \\ 0 & -6 & 0 & \end{array} \right) \begin{matrix} \textcircled{1}' \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}' \\ \textcircled{4}' \end{matrix}$$

$$\xrightarrow{\quad\quad\quad} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 2 & 4 \\ 0 & -1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & \end{array} \right) \begin{matrix} \textcircled{1}'' \\ \textcircled{2}'' \\ \textcircled{3}'' \\ \textcircled{4}'' \end{matrix}$$

rank(A) = 2

# 単位行列・対角行列

## ・ 単位行列

- 対角成分が1で、それ以外の成分が0である正方行列.
- $n$ 次元の単位行列を  $E$  または  $E_n$  と表す.

例:

$$E_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ 対角成分}$$

## ・ 対角行列

- 対角成分以外の成分が0である正方行列.

例:

$$\text{diag}(1,3,8) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 8 \end{pmatrix}$$

## • 行列式

- 正方行列  $A$  に対して,  $\det(A)$  または  $|A|$  と表す.
- 2次正方行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  に対して,  $|A| = ad - bc$  で求められる.

## • 正則行列

- $A$  が逆行列  $A^{-1}$  を持つとき,  $A$  を正則行列という.

## • 逆行列

- 正方行列  $A$  に対して  $XA = AX = E$  を満たす行列  $X$  のこと.  $A^{-1}$  と表す.

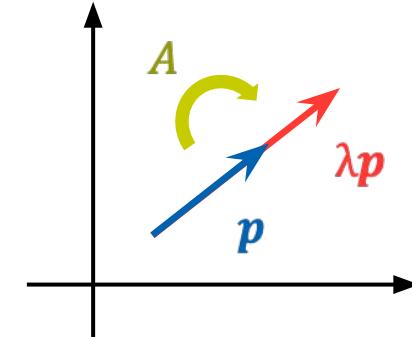
## • 直交行列

- 転置行列と逆行列が一致する正方行列のこと. すなわち,  $AA^T = A^TA = E$ .

# 固有値分解

## ・ 固有値・固有ベクトル

- 正方行列  $A$  に対して  $Ap = \lambda p$  を満たす数  $\lambda$  とベクトル  $p (\neq 0)$  があるとき、 $\lambda$  を固有値、 $p$  を固有ベクトルという。
- $p$  は  $A$  で変換しても縮尺だけが変化する。
- 通常は単位固有ベクトルのみに着目する。



## ・ 固有値分解

- 対角化ともいう。正方行列  $A$  を線形独立な  $n$  個の固有ベクトルによって次のように分解すること。

$$A = P \text{diag}(\lambda) P^{-1}$$

- ただし、 $P = [p^{(1)}, p^{(2)}, \dots, p^{(n)}]$ 。および  $\lambda = [\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n]^T$ 。
- 全ての行列が固有値分解できるわけではないが、機械学習ではできることが多い。
- 実対称行列（対称行列かつ実数）は、全ての固有値が実数であり、それぞれの固有ベクトルが直交する。
- 対角行列という扱いやすい形への分解により、 $A$  による変換の性質が把握しやすくなる。

# 特異値分解

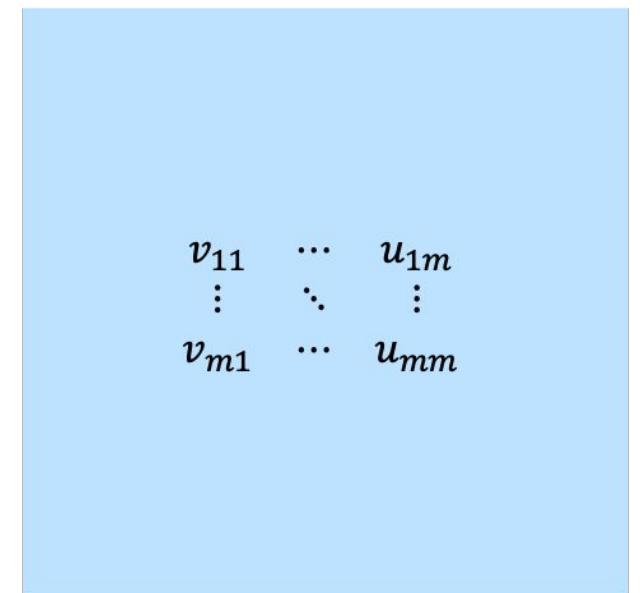
## ・特異値分解

- 行列を特異値と特異ベクトルに分解すること.

$$A = UDV^T$$

- $U$  と  $V$  は直交行列 ( $U$  の列は左特異ベクトル,  $V$  の列は右特異ベクトル).
- $D$  は対角成分が特異値である行列.
- 固有値分解とは異なり, すべての実行列について定義できる.
- 機械学習では, 低ランク近似に使われることがある.

$$\begin{matrix} a_{11} & \cdots & a_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nm} \end{matrix} = \begin{matrix} u_{11} & \cdots & u_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ u_{n1} & \cdots & u_{nn} \end{matrix} \times \begin{matrix} \sigma_{11} & 0 & \cdots & & \cdots & 0 \\ 0 & \sigma_{22} & 0 & \cdots & & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & & \sigma_{nn} & 0 & \cdots & 0 \end{matrix} \times \begin{matrix} v_{11} & \cdots & u_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ v_{m1} & \cdots & u_{mm} \end{matrix}$$



# 参考文献

- [1] 石井俊全 (2015), “1冊でマスター 大学の線形代数”C.M.ビショップ (2012), ”, 技術評論社
- [2] 三津村 直貴 (2021), “「テンソル」「ベクトル」「行列」とは？ディープラーニングの情報整理のカラクリ”, ビジネス+IT, アクセス日:2024/01/09
- [3] Jake VanderPlas (2016), “Computation on Arrays: Broadcasting”, Python Data Science Handbook, アクセス日:2024/01/09
- [4] 大柴 徹弥 (2024), “機械学習によく出てくる「スカラー・行列・テンソル」とは？”, zero to one, アクセス日:2024/01/09
- [5] 数学の景色 (2022), “行列の階数(ランク)の定義と求め方～計算の手順～”, 数学の景色, アクセス日:2024/01/09
- [6] ますまとめ (2022), “【入門線形代数】階段行列-連立一次方程式-”, ますまとめ, アクセス日:2024/01/09

