

補足資料 線形代数



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.

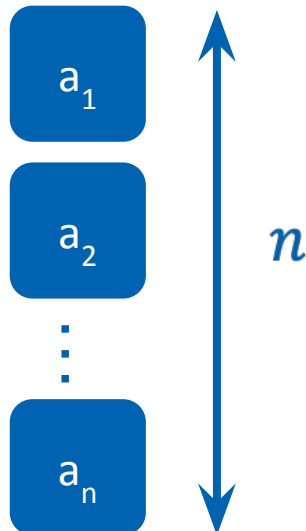
スカラー a



・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.

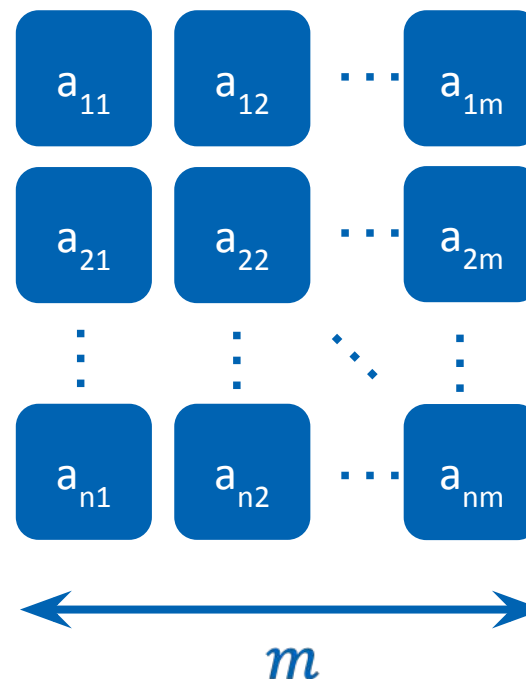
n 次元ベクトル \mathbf{a}



・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



• 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(チャンネル数, 行, 列)の3次元テンソルで表されることが多い。

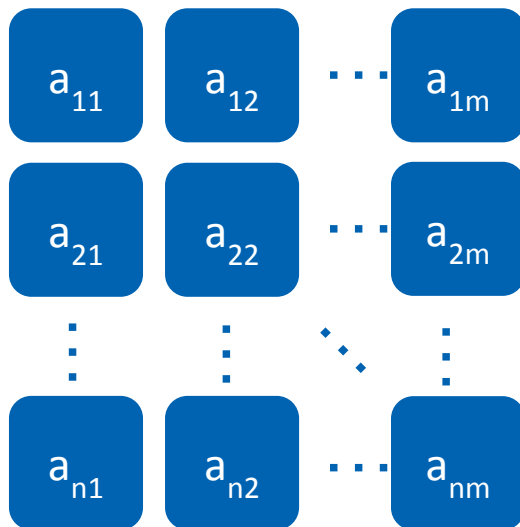
0次元テンソル
スカラー a



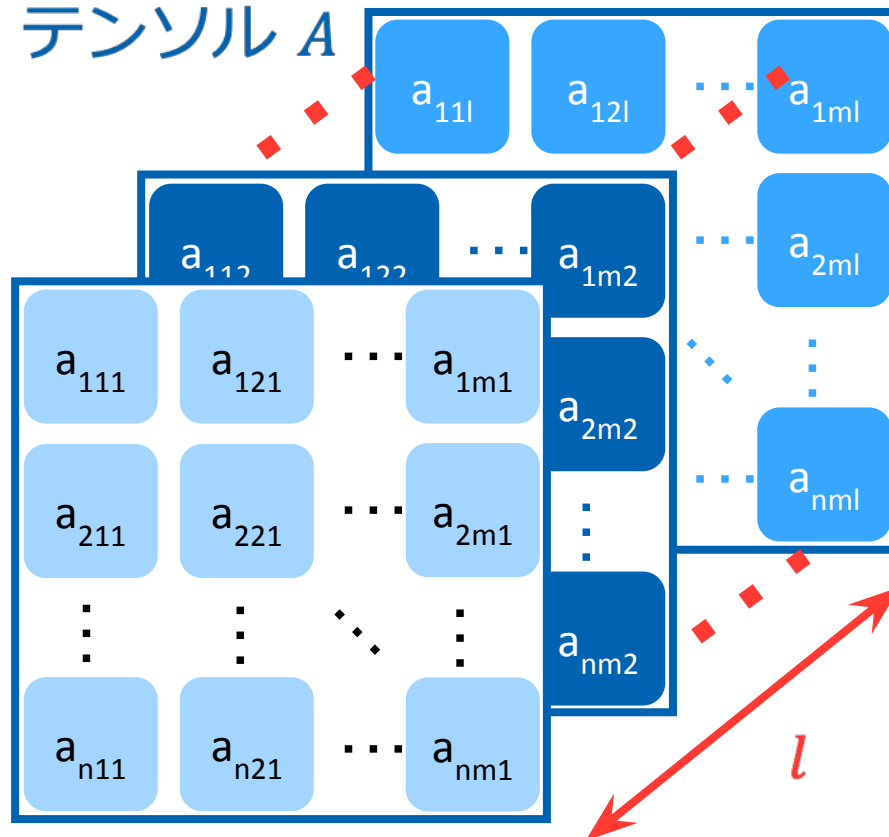
1次元テンソル
ベクトル a



2次元テンソル
行列 A



3次元テンソル
 $n \times m \times l$ 次元
テンソル A



...

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

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

と定義する (p は正整数) .

- $p = 2$ のときは特に **ユークリッドノルム** (L_2 ノルム, **ユークリッド距離**) 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・差・定数倍

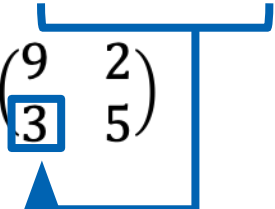
- 行列の和と差は成分ごとにとる.
- 行列の定数倍は, 各成分を定数倍する.

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:

$$\begin{aligned} A + B &= \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ \boxed{6} & 5 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 7 & -1 \\ \boxed{-3} & 0 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 9 & 2 \\ \boxed{3} & 5 \end{pmatrix} \end{aligned}$$


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:

$$\begin{aligned} 3A - B &= 3 \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 3 \cdot 4 & 3 \cdot 0 \\ 3 \cdot 2 & 3 \cdot 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 10 & 1 \\ 5 & -2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

• 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.

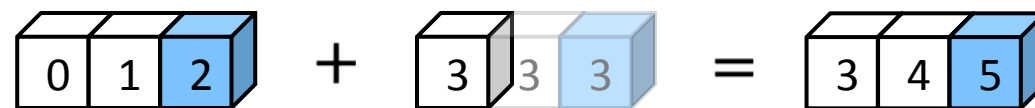
$$\boldsymbol{x} = (x_1 \quad x_2 \quad x_3)^T$$

• ブロードキャスティング

• 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.

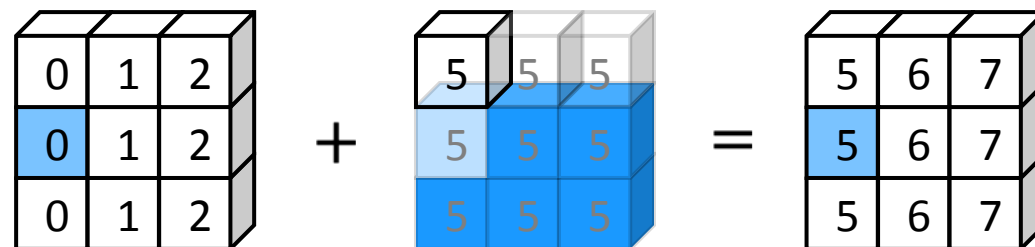
• ベクトルとスカラーの和

$$c_i = a_i + b$$



• 行列とスカラーの和

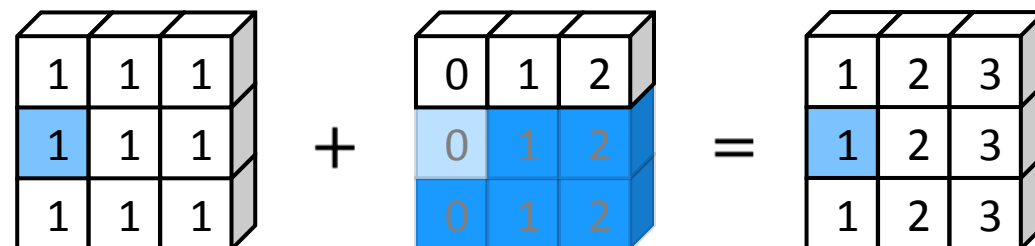
$$C_{i,j} = A_{i,j} + b$$



• 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.

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



行列積とアダマール積

• 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:

$$\begin{pmatrix} \boxed{1} & \boxed{2} & \boxed{3} \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \\ 10 & 11 & 12 \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} \boxed{1} & 4 \\ \boxed{2} & 5 \\ \boxed{3} & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{14} & 32 \\ 32 & 77 \\ 50 & 122 \\ 68 & 167 \end{pmatrix}$$

$1 \times 1 + 2 \times 2 + 3 \times 3$
 $4 \times 3 \quad 3 \times 2 \quad 4 \times 2$

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.

例:

$$\begin{pmatrix} \boxed{a_{11}} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} \boxed{b_{11}} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{a_{11}b_{11}} & a_{12}b_{12} \\ a_{21}b_{21} & a_{22}b_{22} \end{pmatrix}$$

• 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.

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:

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

- 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.

$$AB = BA \text{ は必ずしも成立しない.}$$

- 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（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

$$\textcircled{2}' = \textcircled{2} + \textcircled{1} \times (-2)$$

$$\textcircled{3}' = \textcircled{3} + \textcircled{1}$$

$$\textcircled{4}' = \textcircled{4} + \textcircled{1} \times (-3)$$

行基本変形

$$\textcircled{3}'' = \textcircled{3}' + \textcircled{2}' \times 3$$

$$\textcircled{4}'' = \textcircled{4}' + \textcircled{2}' \times (-6)$$

階段行列

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

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & -6 & 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} \textcircled{1}' \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}' \\ \textcircled{4}' \end{matrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} \textcircled{1}'' \\ \textcircled{2}'' \\ \textcircled{3}'' \\ \textcircled{4}'' \end{matrix}$$

$$\underline{\text{rank}(A) = 2}$$

• 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・正則行列・逆行列・直交行列

• 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

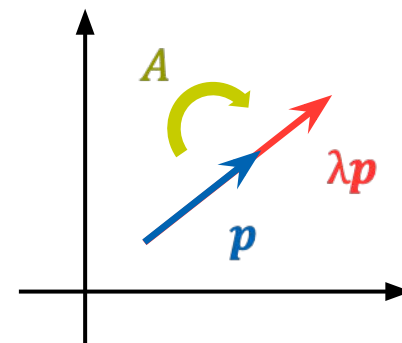
- 正方行列 A に対して $XA = AX = E$ を満たす行列 X のこと. A^{-1} と表す.

• 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, $AA^T = A^T A = E$.

• 固有値・固有ベクトル

- 正方行列 A に対して $A\mathbf{p} = \lambda\mathbf{p}$ を満たす数 λ とベクトル $\mathbf{p} (\neq \mathbf{0})$ があるとき, λ を固有値, \mathbf{p} を固有ベクトルという.
- \mathbf{p} は A で変換しても縮尺だけが変わる.
- 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, $P = [\mathbf{p}^{(1)}, \mathbf{p}^{(2)}, \dots, \mathbf{p}^{(n)}]$. 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.

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

- [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

