

# 2025 年度春夏学期 大阪大学 全学共通教育科目

## 線形代数学 1 工 (然 56-110)

岩井雅崇 (大阪大学)

May 29, 2025 ver 1.01

### Contents

<b>0</b>	<b>ガイダンス</b>	<b>2</b>
<b>0</b>	<b>はじめに</b>	<b>4</b>
0.1	教科書と授業について	4
<b>1</b>	<b>平面と空間の幾何のまとめ. [教科書, 1 章]</b>	<b>5</b>
1.1	デカルト座標とベクトル [教科書, 1.1 節]	5
1.2	$2 \times 2$ 行列の定義と演算	7
1.3	線形写像としての行列の意味 [教科書, 1.2 節]	10
1.4	行列式と外積 [教科書, 1.3 節]	14
1.5	複素数とベクトル [教科書, 1.4 節]	14
<b>2</b>	<b>行列と連立一次方程式 [教科書, 2 章]</b>	<b>15</b>
2.1	数ベクトルと演算 [教科書, 2.1 節]	15
2.2	一般の行列 [教科書, 2.2 節]	17
2.3	シグマ記号の練習 [教科書, 2.3 節]	22
2.4	行列の基本変形 [教科書, 2.4 節]	22
2.5	行列の階数と連立一次方程式の解の個数 [教科書, 2.6 節]	24
2.6	逆行列の計算 [教科書, 2.5 節]	29
2.7	線形写像の像と核 [教科書, 2.7 節]	31
2.8	非斉次の連立一次方程式と次元公式 [教科書, 2.8 節]	37
<b>3</b>	<b>行列式 [教科書, 3 章]</b>	<b>40</b>
3.1	行列式の定義 [教科書, 3.1 節]	40
3.2	行列式の計算 [教科書, 3.2 節]	42
3.3	余因子行列とその応用 [教科書, 3.3 節]	46
3.4	行列式の公理の応用 [教科書, 3.4 節]	48
3.5	行列式の存在証明 [教科書, 3.5 節]	48
3.6	行列式に関連する種々の概念 [教科書, 3.6 節]	51

## 0 ガイダンス

2025 年度春夏学期  
大阪大学 全学共通教育科目 線形代数学 1 工 (然 56-110)  
木曜 2 限 (10:30-12:00) 共 C302

岩井雅崇 (いわいまさたか)

### 基本的事項

- この授業は対面授業です。木曜 2 限 (10:30-12:00) に共 C302にて授業を行います。
- 授業ホームページ ([https://masataka123.github.io/2025\\_summer\\_linear\\_algebra/](https://masataka123.github.io/2025_summer_linear_algebra/)) や CLE に「授業の資料・授業の板書」などをアップロードしていきます。QR コードは下にあります。



### 成績に関して

レポート (後述)・演習 (後述)・期末試験 (後述) で成績をつける予定です。内訳は未定です。単位が欲しい方はレポートを必ず提出し、演習と期末試験に必ず出席するようにしてください。

なお通常時の授業 (演習や期末試験以外の授業) に出席点はございません。そのため授業への出席は任意となります。

#### 1-1. レポートに関して

次の日時にレポートを配布します。

- レポート配布日時: 2025 年 6 月 5 日
- レポート締切: 2025 年 06 月 19 日 23:59:59 (日本標準時刻, GMT+9)
- レポート提出方法: 配布したレポート問題に解答し、CLE にて提出する。

#### 1-2. 演習に関して

次の日時に演習の授業を行います。

- 日時: 2025 年 7 月 17 日 木曜 2 限 (10:30-12:00)
- 場所: 共 C302 (授業の部屋)
- 演習内容: 配布したプリントの問題を解いて提出してください。なお協力して解いても構いません。

以上は予定であるため、変更の可能性があります。(レポートに変更する可能性もあります。) なお代理出席などの行為は不正行為とみなし、加担した人全員の単位を不可にします。欠席する場合はあらかじめ [masataka@math.sci.osaka-u.ac.jp](mailto:masataka@math.sci.osaka-u.ac.jp) にご連絡いただければ幸いです。<sup>1</sup>

<sup>1</sup>その場合は欠席理由をきちんとお伝えください。ただし正当な理由以外での欠席は認められません。(成績に関わるからです。) よくわからない場合はとりあえずメールしてください。

なおレポート・演習に関しての注意事項は以下の通りです。

- レポートと演習で出した問題の何問かを数値や表現など少し変えて出す予定です。
- レポート・演習において、答えのみならず、答えを導出する過程をきちんと記してください。
- レポート・演習は、協力してといて良く、本などなんでも参考して良い。
- レポート・演習において、答えの丸写しが確認できた場合は加担した人全員の単位を不可にします。<sup>2</sup>

要はレポート・演習は試験の練習だと思ってください。

## 2. 期末試験に関して

現時点での期末試験の予定は次のとおりです。

- 日時: 2025 年 7 月 31 日 木曜 2 限 (10:30-12:00) (予定)
- 場所: 共 C302 (授業の部屋)
- 持ち込みに関して: A4 用紙 4 枚 (裏表使用可) まで持ち込み可。工夫を凝らして A4 用紙 4 枚に今までの内容をまとめてください。
- 試験内容: 授業・演習でやった範囲

以上は予定であるため、変更の可能性があります。もし変更する場合はホームページや CLE で連絡します。

## まとめ

1. 単位が欲しい方はレポート・演習に取り組み、期末試験で成績が取れるくらいの点を取ること。
2. 単位を認定するくらいの成績が取れていない場合、容赦無く不可を出します。
3. 講義への出席は自由です。授業資料・授業の板書をホームページや CLE にアップロードするので、自分の好きな方法で線形代数への理解を進めてください。<sup>3</sup>

## その他

- 休講予定: 2025 年 4 月 24 日, 2025 年 5 月 15 日, 2025 年 6 月 26 日 休講情報は授業ホームページ・KOAN でもお知らせいたします。
- 授業の資料・授業の板書, 休講情報, 資料の修正などのため, こまめにホームページ・CLE を確認してください。
- 教科書は「金子晃著 線形代数講義」(サイエンス社) を用いる。なお後期の庵原先生の授業でも同じ教科書を用いる (と聞いています。)
- オフィスアワーを月曜 16:00-17:00 に設けています。この時間に私の研究室に来ても構いません (ただし来る場合は前もって連絡してくれると助かります。)

<sup>2</sup> 答えの丸写しとは何も考えずに他人のレポートをコピーする行為です。この行為を厳禁とする理由とは「レポートと演習で出した問題の何問か試験に出すと言う状況下で、そのようなことをやっても意味がなく、時間の無駄だと思う」からです。協力して解いた場合でも、全く同じ解答になることは稀で、表記など微妙にずれます。

<sup>3</sup> 理由としては「私は講義をするのが上手くない」と「もっと効率的な理解の方法があると思う」からです。この授業内容を理解するのに  $1.5 \times 14 = 21$  時間も本当にかかるのかと思います。(というか今の私は 90 分じっと講義を受けるのが好きではないです。14 週に分けて講義を聞くのも好きではないです。) そして世の中には私よりもわかりやすい授業する人もいますので、そちらで理解を進めても良いと思います。学び方は自由であり、その方法を制限するのは好きではありません。(つまり出席を取るのも好きではないです)。

## 0 はじめに

### 0.1 教科書と授業について

教科書「金子晃著 線形代数講義」(サイエンス社)を今回初めて用いるが、何点か個人的に不満な点がある。

- 逆行列, 次元, 標準形 (簡約行列?), など数学的な用語の定義がなされていない部分がある。
- 一部理論が飛んでいて, 証明になっていないものがある。
- 連立一次方程式の説明の順番が明らかにおかしい。具体的な物事と抽象的な物事が混ざっていてわかりづらい。
- 行列式の存在を公理的に書いているのに, その後に具体的に定義している。(公理から出発するのなら, そのまま進んだ方が綺麗である。)
- 意味のない文章が多く, 教科書というより本に近い気がする。その割に内容の難易度は高い。

ただ悪いところだけではなく, 数学者が喜ぶような内容 (ワイルの公理系や行列環) もあるので, この点は良いと思う。

そのため一部教科書以外の内容を扱ったり, 教科書の内容の順番を入れ替えたりして授業を行う。要は授業・資料は教科書を解説したものだと思ってほしい。

## 1 平面と空間の幾何のまとめ. [教科書, 1 章]

### 1.1 デカルト座標とベクトル [教科書, 1.1 節]

この章では高校で習ったベクトルの復習をする. (授業では一部省略する.)

#### 1.1.1 数ベクトルと内積

定義 1 (実数・平面・空間・数ベクトル).

- $\mathbb{R}$  で実数の集合を表す.
- $\mathbb{R}^2$  で平面をあらわし,  $\mathbb{R}^2$  の元を (平面の) 数ベクトルという.
- $\mathbb{R}^3$  で空間を表し,  $\mathbb{R}^3$  の元を (空間の) 数ベクトルという.  $\mathbb{R}^3$  の数ベクトルを以下のよう  
に表す.

$$(a_1, a_2, a_3) \quad \text{または} \quad \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix}$$

また  $\mathbf{a}$  や  $\vec{a}$  のように略記する.

一般の数ベクトルについては 2.1 節で定義する.

補足 2. 数ベクトルに関して, 横に並べるか縦に並べるかは状況によって異なる. 例えば教科書などの本では  $(a_1, a_2, a_3)$  のように横に並べる. これは紙の印刷量を減らすためのように思う. 資料や板書ではどちらも用いる.

また資料では  $\mathbf{a}$  を用いるが, 板書では  $\vec{a}$  を用いる.

補足 3. 幾何学的ベクトル<sup>4</sup>は数ベクトルを用いて表すことができる. (これは 17 世紀のデカルトによる発明らしい.)

定義 4.  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$ ,  $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$ ,  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  について和, 差, スカラー倍, 線形結合を次で定める.

- 和  $\mathbf{a} + \mathbf{b} = (a_1 + b_1, a_2 + b_2, a_3 + b_3)$ .
- 差  $\mathbf{a} - \mathbf{b} = (a_1 - b_1, a_2 - b_2, a_3 - b_3)$ .
- スカラー倍  $\lambda \mathbf{a} = (\lambda a_1, \lambda a_2, \lambda a_3)$ .
- 線形結合  $\lambda \mathbf{a} + \mu \mathbf{b}$ . 一般的に  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$  と  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  についてその線形結合を  $\lambda_1 \mathbf{a}_1 + \dots + \lambda_n \mathbf{a}_n$  で表す.

定義 5 (内積).  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$ ,  $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$  についてその内積を次で定義する.

$$(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3.$$

<sup>4</sup>有向線分 (線分に向きをつけたもの) を並行移動で移り合うものを同一視したもの

命題 6.  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3), \mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3) \in \mathbb{R}^3$  とする.

1. (ピタゴラスの定理)  $\mathbf{a}$  の長さ  $\|\mathbf{a}\|$  は以下で与えられる.

$$\|\mathbf{a}\| = \sqrt{(\mathbf{a}, \mathbf{a})} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + a_3^2}$$

2.  $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  がなす角を  $\theta$  とすると

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\| \cos \theta.$$

特に  $\|\mathbf{a}\| \neq 0$  かつ  $\|\mathbf{b}\| \neq 0$  のとき,

$$\cos \theta = \frac{\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}}{\|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\|}$$

と表される. そして  $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = 0$  は,  $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  が直交していることと同値である.

3. (双線形性)  $\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c} \in \mathbb{R}^3, \lambda, \mu \in \mathbb{R}$  について次が成り立つ.

$$(\lambda \mathbf{a} + \mu \mathbf{b}, \mathbf{c}) = \lambda(\mathbf{a}, \mathbf{c}) + \mu(\mathbf{b}, \mathbf{c}). \quad (\mathbf{a}, \lambda \mathbf{b} + \mu \mathbf{c}) = \lambda(\mathbf{a}, \mathbf{b}) + \mu(\mathbf{a}, \mathbf{c})$$

よってユークリッド空間においては内積によって角度や長さも決まる.

### 1.1.2 平面の方程式と直線の方程式

定義 7 (平面の方程式).  $a, b, c \in \mathbb{R}$  とする. 一次式  $ax + by + cz = d$  を平面の方程式という.

命題 8 (平面の方程式).  $a, b, c \in \mathbb{R}$  とし, 平面  $S$  を  $ax + by + cz = d$  とする.

1.  $(x_0, y_0, z_0)$  という平面  $S$  の点を固定すると, 任意の平面  $S$  の点  $(x, y, z)$  について

$$\begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \\ z - z_0 \end{pmatrix} \text{ と } \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} \text{ は直行する. } \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} \text{ を法線ベクトルという.}$$

2. 原点から平面  $S$  への距離は  $\frac{|d|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}}$  で表される.

定義 9 (直線の方程式).  $\mathbf{x}_0 = (x_0, y_0, z_0)$  を通り, 方向  $\boldsymbol{\lambda} = (l, m, n)$  を持つ直線は次のように表される.

1. (パラメーター表示)  $t \in \mathbb{R}$  を用いて  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_0 + t\boldsymbol{\lambda}$ .  
 2. (標準形の方程式)

$$\frac{x - x_0}{l} = \frac{y - y_0}{m} = \frac{z - z_0}{n}$$

定理 10. [教科書, 定理 1.1, 1.2]

1. 空間の異なる 2 点  $a, b$  を通る直線はただ一つに定まり, パラメーター (変数)  $t \in \mathbb{R}$  を用いて以下で表される.

$$x = a + (b - a)t$$

2. 空間の異なる 3 点  $a, b, c$  を通る平面はただ一つに定まり, パラメーター (変数)  $s, t \in \mathbb{R}$  を用いて以下で表される.

$$x = a + (b - a)s + (c - a)t$$

例 11. [教科書, 例題 1.1, 1.2, 1.3] (1). 空間の点  $(1, 2, 3)$  を通り, 方向  $(0, 2, 1)$  を持つ直線のパラメーター表示は

$$x = 1, y = 2 + 2t, z = 3 + t$$

となる. まとめて書くなれば以下のようになる.

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 + 2t \\ 3 + t \end{pmatrix}$$

(2). 空間の点  $(1, 0, 3)$  を通り, 法線ベクトル  $(0, 2, 1)$  を持つ平面の方程式は

$$0(x - 1) + 2(y - 0) + 1(z - 3) = 0$$

となるので,  $2y + z - 3 = 0$  となる.

(3) (1) の直線と (2) の平面の交点は  $(1, \frac{2}{5}, \frac{11}{5})$  である.

補足 12 (次元). 教科書では次元を”自由に動けるパラメーターの個数”として定義している. 直感的には直線は 1 次元, 平面は 2 次元, 空間は 3 次元である.

しかし私はこの定義は好きではないので, 授業ではさらっと言うだけにとどめる. (理由としては「厳密ではないから」である.) 後に厳密な定義を与える.

## 1.2 $2 \times 2$ 行列の定義と演算

教科書では行列の定義と演算がされていなかったなので, この章で  $2 \times 2$  行列と演算を定義する.<sup>5</sup>

### 1.2.1 $2 \times 2$ 行列の定義

定義 13 ( $2 \times 2$  行列の定義).  $2 \times 2$  個の数 (実数または複素数) を

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

<sup>5</sup>おそらくこの教科書が作られた時代は行列が高校で教えられていたと思われる. 私も高校で行列を学んだ.

のように並べたものを  $2 \times 2$  行列,  $(2, 2)$  型の行列という. 行列を上  $A$  と書くとき, 以下の  
ように表される.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

同様に  $2 \times 1$  個の数 (実数または複素数) を

$$\begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix}$$

のように並べたものを  $2 \times 1$  行列, 2 行 1 列の行列という. つまり数ベクトルもまた行列である. 一般の行列の定義は 2.2 で与える.

### 1.2.2 $2 \times 2$ 行列の足し算・引き算

定義 14 ( $2 \times 2$  行列の和と差).

$2 \times 2$  行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} p & q \\ r & s \end{pmatrix}$  とする. このとき行列の和  $A + B$  と差  $A - B$  を各成分の和や差として定義する. つまり以下のように定める.

$$A + B = \begin{pmatrix} a+p & b+q \\ c+r & d+s \end{pmatrix} \quad A - B = \begin{pmatrix} a-p & b-q \\ c-r & d-s \end{pmatrix}.$$

例 15.  $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 2 & 7 \\ 5 & 8 \end{pmatrix}$  とする.  $A + B = \begin{pmatrix} 5 & 8 \\ 6 & 12 \end{pmatrix}$ ,  $A - B = \begin{pmatrix} 1 & -6 \\ -4 & -4 \end{pmatrix}$  である.

例 16.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}$  とする.  $A + B = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 5 & 11 \end{pmatrix}$ ,  $A - B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -3 & -1 \end{pmatrix}$  である.

### 1.2.3 $2 \times 2$ 行列のスカラー倍

定義 17 (行列のスカラー倍).

$2 \times 2$  行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ ,  $\lambda$  を数とする ( $\lambda$  をスカラーとも呼ぶ).  $A$  の  $\lambda$  倍  $\lambda A$  を次で定める.

$$\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda a & \lambda b \\ \lambda c & \lambda d \end{pmatrix}.$$

例 18.  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 5 \end{pmatrix}$ ,  $\lambda = 3$  とする. このとき  $\lambda A = \begin{pmatrix} 3 & -6 \\ 6 & 15 \end{pmatrix}$  である.

例 19.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$ ,  $\lambda = -1$  とする. このとき  $\lambda A = \begin{pmatrix} -2 & -1 \\ -4 & -3 \end{pmatrix}$  である.



#### 1.2.4 $2 \times 2$ 行列と $2 \times 1$ 行列 (数ベクトル) の積

定義 20.  $2 \times 2$  行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  と  $2 \times 1$  行列 (数ベクトル)  $x = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  との積  $Ax$  は  $2 \times 1$  行列 (数ベクトル) で次の式で定義される.

$$Ax = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{pmatrix}$$

つまり  $Ax$  の  $(1, 1)$  成分は  $(a, b)$  と  $(x, y)$  の内積で,  $Ax$  の  $(2, 1)$  成分は  $(c, d)$  と  $(x, y)$  の内積である.

例 21.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$ ,  $x = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$  とする. 行列の積  $Ax$  は  $2 \times 1$  行列で次のものとなる.

$$Ax = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 4 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \times 5 + 2 \times 1 \\ 4 \times 5 + 3 \times 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 12 \\ 23 \end{pmatrix}.$$

例 22.  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $x = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}$  とする. 行列の積  $Ax$  は  $2 \times 1$  行列で次のものとなる.

$$Ax = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \times 2 + 3 \times 5 \\ 2 \times 2 + 1 \times 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 \\ 9 \end{pmatrix}.$$

例 23.  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $x = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}$  とする. 行列の積  $Ax$  は  $2 \times 1$  行列で次のものとなる.

$$Ax = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \times 2 + 0 \times 5 \\ 0 \times 2 + 1 \times 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}.$$

#### 1.2.5 $2 \times 2$ 行列との積

定義 24 (行列の積 2).  $2 \times 2$  行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} p & q \\ r & s \end{pmatrix}$  との積  $AB$  は  $2 \times 2$  行列で次の式で定義される.

$$AB = \begin{pmatrix} ap + br & aq + bs \\ cp + dr & cq + ds \end{pmatrix}$$

つまり以下が成り立つ.

- $AB$  の  $(1, 1)$  成分は  $(a, b)$  と  $(p, r)$  の内積.
- $AB$  の  $(1, 2)$  成分は  $(a, b)$  と  $(q, s)$  の内積.
- $AB$  の  $(2, 1)$  成分は  $(c, d)$  と  $(p, r)$  の内積.
- $AB$  の  $(2, 2)$  成分は  $(c, d)$  と  $(q, s)$  の内積.

例 25.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}$  とする.

$A$  は  $2 \times 2$  行列で  $B$  は  $2 \times 2$  行列なので, 行列の積  $AB$  が  $2 \times 2$  行列として定義でき,

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \times 5 + 3 \times 2 & 2 \times 2 + 3 \times 3 \\ 1 \times 5 + 4 \times 2 & 1 \times 2 + 4 \times 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 16 & 13 \\ 13 & 14 \end{pmatrix}.$$

また  $B$  は  $2 \times 2$  行列で  $A$  は  $2 \times 2$  行列なので, 行列の積  $BA$  が  $2 \times 2$  行列として定義でき,

$$BA = \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 12 & 23 \\ 7 & 18 \end{pmatrix}.$$

よって行列の積に関して  $AB = BA$  とは限らない ( $AB \neq BA$  となることがある).

例 26.  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  とする.

$A$  は  $2 \times 2$  行列で  $B$  は  $2 \times 2$  行列なので, 行列の積  $AB$  と  $BA$  が  $2 \times 2$  行列として定義でき,

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \times 1 + 2 \times 0 & 1 \times 0 + 2 \times 1 \\ 2 \times 1 + 1 \times 0 & 2 \times 0 + 1 \times 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = A.$$

$$BA = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \times 1 + 0 \times 2 & 1 \times 2 + 0 \times 1 \\ 0 \times 1 + 1 \times 2 & 0 \times 2 + 1 \times 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = A.$$

### 1.3 線形写像としての行列の意味 [教科書, 1.2 節]

#### 1.3.1 線形写像の定義と例

定義 27 (平面の線形写像).  $2 \times 2$  行列  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  とする.

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$$

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x + a_{12}y \\ a_{21}x + a_{22}y \end{pmatrix}$$

を平面の線形写像という.

ベクトルと行列を用いた表現で略記すると次のようになる.

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = A\mathbf{x} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

定義 28 (アフィン変換).

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$$

をアフィン変換という. これは線形写像に並行移動が加わったものである.

$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$   $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$  とおく. ベクトルと行列を用いた表現でアフィン変換を略記すると次のようになる.

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = A\mathbf{x} + \mathbf{b} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$$

補足 29 (線形の意味). 平面の変換  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  が線形とは  $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathbb{R}^2$  と  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  について

$$f(\lambda\mathbf{a} + \mu\mathbf{b}) = \lambda f(\mathbf{a}) + \mu f(\mathbf{b})$$

となること. 実は平面の変換で線形なものは定義 62 の形でかける. またアフィン変換は線形ではない.

以下線形変換の例を見ていく.

例 30 (回転).  $\theta$  を実数とし  $A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$  ならば  $f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (\cos \theta)x - (\sin \theta)y \\ (\sin \theta)x + (\cos \theta)y \end{pmatrix}$  である. これは反時計回りに  $\theta$  回転する変換である.<sup>6</sup>

例 31 ( $y$  軸に関する鏡映).  $A = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  ならば  $f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -x \\ y \end{pmatrix}$  である. これは  $y$  軸に関する鏡映と呼ばれる.  $y$  軸に関して鏡のように反転する変換である.

<sup>6</sup>反時計周りとは左回りのこと. 今の時代の時計はデジタル時計なので, この表現はあと 20 年で廃れると思う. なのでここは阪大らしく「大阪環状線での内回り (京橋から大阪に最短で行く方向)」として定義する. なおこの表現は電車が廃れると意味をなさなくなる.

例 32. (一般の鏡映 [教科書, 例題 1.4])  $m \in \mathbb{R}$  とする.

$$A = \begin{pmatrix} \frac{1-m^2}{1+m^2} & \frac{2m}{1+m^2} \\ \frac{2m}{1+m^2} & -\frac{1-m^2}{1+m^2} \end{pmatrix}$$

とおく. このとき

$$f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1-m^2}{1+m^2} & \frac{2m}{1+m^2} \\ \frac{2m}{1+m^2} & -\frac{1-m^2}{1+m^2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

は  $y = mx$  という直線に関する鏡映となる.

定理 33 (回転と鏡映の内積不変性). 回転や鏡映は内積を変えない. つまり回転や内積で生成される変換 ( $2 \times 2$  行列)  $P$  と  $x, y \in \mathbb{R}^2$  について以下が成り立つ.

$$(Px, Py) = (x, y)$$

例 34 (相似拡大).  $A = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \mu \end{pmatrix}$  ならば  $f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda x \\ \mu y \end{pmatrix}$  である. これは  $x$  軸を  $\lambda$  倍して  $y$  軸を  $\mu$  倍するものである.

特に  $\lambda = \mu$  ならば普通の相似拡大である. 例えば  $\lambda = \mu = -1$  ならば 180 度回転となる.

### 1.3.2 単位行列と逆行列

定義 35 (単位行列・逆行列).

1. 単位行列  $E$  を  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  とする. 平面の線形変換の視点で見れば,

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

であるので, 何も変化しない変換 (恒等写像) である.

2. 2 次正方行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  で  $ad - bc \neq 0$  となるものとする.

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

を  $A$  の逆行列という. 平面の線形変換の視点で見れば,

$$\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix}$$

となる. つまり  $A^{-1}$  は  $f(x) = Ax$  の逆変換を与える.

### 1.3.3 線形写像の像と次元

補題 36 (線形写像の像).  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  とし, 線形写像  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  を  $f(x) = Ax$  とする.

$f$  の像 ( $f(x)$  とかけるものの集合) は,  $A$  の列ベクトル  $\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}$  と  $\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$  で張られる. つまり  $f$  の像は

$$\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix} y$$

の形でかける.

平面の線形変換  $f(x) = Ax$  について次が言える

1. 像の次元が 2  $\Leftrightarrow$  二つの列ベクトルは異なる方向を向く (線形独立)
2. 像の次元が 1  $\Leftrightarrow$  二つの列ベクトルは同じ方向を向く.
3. 像の次元が 0  $\Leftrightarrow$  二つの列ベクトルはゼロベクトル.

### 1.3.4 線形写像の合成と行列の積

定理 37.  $A, B$  を  $2 \times 2$  行列とし,  $\mathbb{R}^2$  の一次変換を

$$f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \quad g \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

とする. このとき,

$$g \circ f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} := g \left( f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \right) = BA \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

となる. つまり線形変換の合成は行列の積で与えられる.

例 38.  $A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}$  とし,  $f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ ,  $g \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  とおくと,  $g \circ f$  は定理から

$$g \circ f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = g \left( f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \right) = BA \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \varphi \cos \theta - \sin \varphi \sin \theta & -\cos \varphi \sin \theta - \sin \varphi \cos \theta \\ \sin \varphi \cos \theta + \cos \varphi \sin \theta & -\sin \varphi \sin \theta + \cos \varphi \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

一方  $g \circ f$  は反時計回りに  $\varphi + \theta$  回転させる回転なので,

$$g \circ f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\varphi + \theta) & -\sin(\varphi + \theta) \\ \sin(\varphi + \theta) & \cos(\varphi + \theta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

がなりたつ. これは加法定理の別証明を与えている.

## 1.4 行列式と外積 [教科書, 1.3 節]

### 1.4.1 行列式

定義 39 (行列式 (determinant)). 2 次正方行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  について  $ad - bc$  を A の行列式 といい  $\det(A)$  と書いたり  $\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix}$  と書いたりする.

幾何学的には  $x = \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}$  と  $y = \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$  とするとき, 行列式  $\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix}$  は

- 絶対値は  $x, y$  の貼る平行四辺形の面積
- 符号は  $x$  から  $y$  へ回る向きが正の向き (反時計回り) なら +, 負の向き (時計回り) なら -

として定義する.

例 40.  $\begin{vmatrix} 3 & 5 \\ 6 & 1 \end{vmatrix} = -27, \begin{vmatrix} 6 & 1 \\ 3 & 5 \end{vmatrix} = 27.$

### 1.4.2 外積

定義 41.  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3), \mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3) \in \mathbb{R}^3$  について, 外積  $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$  を次で定める.

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \times \mathbf{b} &= \left( \begin{vmatrix} a_2 & a_3 \\ b_2 & b_3 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} a_3 & a_1 \\ b_3 & b_1 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} a_1 & a_2 \\ b_1 & b_2 \end{vmatrix} \right) \\ &= (a_2b_3 - a_3b_2, a_3b_1 - a_1b_3, a_1b_2 - a_2b_1) \end{aligned}$$

幾何学的には  $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  について外積  $\mathbf{a} \times \mathbf{b} \in \mathbb{R}^3$  で

- 長さは  $x, y$  の貼る平行四辺形の面積
- 向きは  $x$  から  $y$  に右ネジを回した時に進む向き<sup>7</sup>

として定義する.

例 42.  $\mathbf{a} = (3, 5, 0), \mathbf{b} = (6, 1, 0)$  とすると

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \left( \begin{vmatrix} 5 & 0 \\ 1 & 0 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} 0 & 3 \\ 0 & 6 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} 3 & 5 \\ 6 & 1 \end{vmatrix} \right) = (0, 0, -27), \mathbf{b} \times \mathbf{a} = \left( \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 5 & 0 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} 0 & 6 \\ 0 & 3 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} 6 & 1 \\ 3 & 5 \end{vmatrix} \right) = (0, 0, 27).$$

## 1.5 複素数とベクトル [教科書, 1.4 節]

これは微分積分学でやられるので省略する.

<sup>7</sup>右ネジの部分か”反時計回り”と同じく現代で通じるのか謎である. 現代的に言うと”YouTube における高評価の手の形”ということである.

## 2 行列と連立一次方程式 [教科書, 2章]

### 2.1 数ベクトルと演算 [教科書, 2.1 節]

#### 2.1.1 数ベクトル空間

定義 43.  $\mathbb{R}$  を実数の集合とし,  $n \geq 1$  なる自然数について

$$(x_1, \dots, x_n)$$

を  $n$  次元の数ベクトル といい, その集合を

$$\mathbb{R}^n = \{(x_1, \dots, x_n) | x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}\}$$

とかく, また原点に対応するもの  $\mathbf{0} = (0, \dots, 0)$  を ゼロベクトル という.

基本単位ベクトル  $e_i$  を,  $i$  番目のみ 1 で他は 0 である数ベクトル, つまり

$$e_i = (0, \dots, \underbrace{1}_i, \dots, 0)$$

で定める. ここで  $i = 1, 2, \dots, n$  である.

例えば  $\mathbb{R}^2$  は平面をあらわし,  $\mathbb{R}^3$  は空間を表す. また 1 章と同様, 数ベクトルに関して, 横に並べるか縦に並べるかは状況によって異なる. 板書ではどちらも用いる.

定義 44.  $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_n), \mathbf{b} = (b_1, \dots, b_n) \in \mathbb{R}^n, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$  について和, 差, スカラー倍,

- 和  $\mathbf{a} + \mathbf{b} = (a_1 + b_1, \dots, a_n + b_n)$ .
- 差  $\mathbf{a} - \mathbf{b} = (a_1 - b_1, \dots, a_n - b_n)$ .
- スカラー倍  $\alpha \mathbf{a} = (\alpha a_1, \dots, \alpha a_n)$ .
- 線形結合  $\alpha \mathbf{a} + \beta \mathbf{b}$  とする. 一般的に  $a_1, \dots, a_n$  と  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$  についてその線形結合を  $\alpha_1 \mathbf{a}_1 + \dots + \alpha_n \mathbf{a}_n$  で表す.

補足 45.  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  は  $n$  個の基本単位ベクトルの線形結合で表される. 具体的には次であらわされる

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = x_1 \mathbf{e}_1 + x_2 \mathbf{e}_2 + \dots + x_n \mathbf{e}_n = x_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + x_n \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

### 2.1.2 線形独立・線形従属

定義 46. (線形独立・線形従属 [教科書, 定義 2.1])  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}^m$  とする.

- $a_1, \dots, a_n$  が線形独立であるとは, 「 $c_1 a_1 + \dots + c_n a_n = \mathbf{0}$  ならば  $c_1 = \dots = c_n = 0$  となる」こと.
- $a_1, \dots, a_n$  が線形従属であるとは, 線形独立でないこと. つまり  $c_1 = \dots = c_n = 0$  以外の  $c_1, \dots, c_n \in \mathbb{R}$  があって,  $c_1 a_1 + \dots + c_n a_n = \mathbf{0}$  となること.

定義から, 線形独立か線形従属のどちらか一方が成り立つ.

例 47.  $\mathbb{R}^2$  について

$$a_1 = (1, 2), \quad a_2 = (2, 2), \quad a_3 = (-1, -1), \quad a_4 = (0, 0)$$

とする. すると次がわかる.

- $a_1$  は線形独立.
- $a_2$  は線形独立.
- $a_4$  は線形従属.
- $a_1, a_2$  は線形独立.
- $a_1, a_3$  は線形独立.
- $a_2, a_3$  は線形従属.
- $a_1, a_4$  は線形従属.

つまり  $a, b \in \mathbb{R}^2$  においては次が言える.

- $a$  と  $b$  が線形独立  $\Leftrightarrow a$  と  $b$  は異なる方向を向く.
- $a$  と  $b$  が線形従属  $\Leftrightarrow a$  と  $b$  は同じ方向を向く.<sup>8</sup>

例 48.  $\mathbb{R}^3$  について

$$a_1 = (1, 0, 0), \quad a_2 = (0, 1, 0), \quad a_3 = (0, 0, 1), \quad a_4 = (1, 1, 0), \quad a_5 = (1, 1, 1)$$

とする. すると次がわかる.

- $a_1, a_2, a_3$  は線形独立.
- $a_1, a_2, a_4$  は線形従属.
- $a_1, a_2, a_5$  は線形独立.

$a, b, c \in \mathbb{R}^3$  においては次が言える.

- $a, b, c$  が線形独立  $\Leftrightarrow a, b, c$  を含む, 原点を通る平面は存在しない
- $a, b, c$  が線形従属  $\Leftrightarrow a, b, c$  を含む, 原点を通る平面が存在する.

<sup>8</sup>ただしゼロベクトルはどの方向も向いていると解釈する.



## 2.2 一般の行列 [教科書, 2.2 節]

### 2.2.1 行列の定義と線形写像

定義 49 (行列). •  $m \times n$  個の数 (実数または複素数)  $a_{ij}$  ( $i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n$ ) を

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

のように並べたものを  $m \times n$  型の行列または  $(m, n)$  型行列という.

- 上の行列を  $A$  としたとき,  $a_{ij}$  を行列  $A$  の  $(i, j)$  成分という. 行列  $A$  を  $(a_{ij})$  や  $(a_{ij})_{m \times n}$  と略記することもある.
- $(a_{i1} \ \cdots \ a_{in})$  を  $A$  の行といい, 上から第 1 行, 第 2 行,  $\dots$ , 第  $m$  行という.
- $\begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$  を  $A$  の列といい, 上から第 1 列, 第 2 列,  $\dots$ , 第  $n$  列という.
- $m = n$  のとき,  $n$  次正方行列という.

最初の添字  $i$  が行 (横のカウンター) を表し, 二つ目の添字  $j$  が列 (縦のカウンター) を表す.

### 2.2.2 行列の足し算・引き算

定義 50 (行列の和と差).

$$m \times n \text{ 行列 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix} \text{ とする.}$$

このとき行列の和  $A + B$  と差  $A - B$  を次で定める.

$$A + B = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix}.$$

$$A - B = \begin{pmatrix} a_{11} - b_{11} & a_{12} - b_{12} & \cdots & a_{1n} - b_{1n} \\ a_{21} - b_{21} & a_{22} - b_{22} & \cdots & a_{2n} - b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} - b_{m1} & a_{m2} - b_{m2} & \cdots & a_{mn} - b_{mn} \end{pmatrix}.$$

例 51.  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 8 \\ 2 & 5 & -1 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} -2 & 5 & 1 \\ 3 & -1 & 2 \end{pmatrix}$  とする.

このとき  $A + B = \begin{pmatrix} -1 & 3 & 9 \\ 5 & 4 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $A - B = \begin{pmatrix} 3 & -7 & 7 \\ -1 & 6 & -3 \end{pmatrix}$  である.

例 52.  $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 2 & 7 \\ 5 & 8 \end{pmatrix}$  とする.

このとき  $A + B = \begin{pmatrix} 5 & 8 \\ 6 & 12 \end{pmatrix}$ ,  $A - B = \begin{pmatrix} 1 & -6 \\ -4 & -4 \end{pmatrix}$  である.

例 53.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 4 & 6 & 7 \end{pmatrix}$  とする. このとき  $A + B$  は型が異なるため定義されない.

### 2.2.3 行列のスカラー倍

定義 54 (行列のスカラー倍).

$m \times n$  行列  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$  とし,  $c$  を数とする ( $c$  をスカラーとも呼ぶ).

$A$  の  $c$  倍  $cA$  を次で定める.

$$cA = \begin{pmatrix} ca_{11} & ca_{12} & \cdots & ca_{1n} \\ ca_{21} & ca_{22} & \cdots & ca_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ ca_{m1} & ca_{m2} & \cdots & ca_{mn} \end{pmatrix}.$$

例 55.  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 8 \\ 2 & 5 & -1 \end{pmatrix}$ ,  $c = 3$  とする. このとき  $cA = \begin{pmatrix} 3 & -6 & 24 \\ 6 & 15 & -3 \end{pmatrix}$  である.

### 2.2.4 行列の積

定義 56 (行列の積).  $m \times n$  行列  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  と  $n \times l$  行列  $B = (b_{jk})_{n \times l}$  とする. このとき  $A$  と  $B$  の積  $AB$  は  $m \times l$  行列で, 次の式で定義される.

$$AB = (c_{ik})_{m \times l} \text{としたとき, } c_{ik} = a_{i1}b_{1k} + a_{i2}b_{2k} + \cdots + a_{in}b_{nk} = \sum_{j=1}^n a_{ij}b_{jk}.$$

例 57.  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 5 \\ 7 \\ 2 \end{pmatrix}$  とする.

$A$  は  $1 \times 3$  行列で  $B$  は  $3 \times 1$  行列なので、行列の積  $AB$  が  $1 \times 1$  行列として定義でき、

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 7 \\ 2 \end{pmatrix} = (1 \times 5 + 2 \times 7 + 3 \times 2) = (5 + 14 + 6) = (25).$$

例 58.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$  とする.

$A$  は  $2 \times 2$  行列で  $B$  は  $2 \times 1$  行列なので、行列の積  $AB$  が  $2 \times 1$  行列として定義でき、

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 4 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \times 5 + 2 \times 1 \\ 4 \times 5 + 3 \times 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 12 \\ 23 \end{pmatrix}.$$

例 59.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}$  とする.

$A$  は  $2 \times 2$  行列で  $B$  は  $2 \times 2$  行列なので、行列の積  $AB$  が  $2 \times 2$  行列として定義でき、

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \times 5 + 3 \times 2 & 2 \times 2 + 3 \times 3 \\ 1 \times 5 + 4 \times 2 & 1 \times 2 + 4 \times 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 16 & 13 \\ 13 & 14 \end{pmatrix}.$$

また  $B$  は  $2 \times 2$  行列で  $A$  は  $2 \times 2$  行列なので、行列の積  $BA$  が  $2 \times 2$  行列として定義でき、

$$BA = \begin{pmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 12 & 23 \\ 7 & 18 \end{pmatrix}.$$

よって行列の積に関して  $AB = BA$  とは限らない ( $AB \neq BA$  となることがある).

例 60.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 \\ 1 & -5 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 8 & 7 & 5 & 2 \end{pmatrix}$  とする.

$A$  は  $2 \times 3$  行列で  $B$  は  $1 \times 4$  行列であるので、行列の積  $AB$  は定義されない.

問題 61. 次の行列  $A, B, C, D$  のうち、積が定義される全ての組み合わせを求め、その積を計算せよ.

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

## 2.2.5 行列と線形写像

定義 62 ( $\mathbb{R}^n$  から  $\mathbb{R}^m$  の線形写像).  $m \times n$  行列  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$  とする.

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = A\mathbf{x} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}$$

を  $\mathbb{R}^n$  から  $\mathbb{R}^m$  の線形写像という. 教科書と同様に,  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  と略記することもある.

補題 63.  $m \times n$  行列  $A, B$  とする.  $\mathbb{R}^n$  から  $\mathbb{R}^m$  への線形写像をそれぞれ  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $B: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  と略記する.

このとき行列の和  $A+B$  は二つの線形写像を足し算したものに对应する. つまり  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  について

$$(A+B)\mathbf{x} = A\mathbf{x} + B\mathbf{x}$$

が成り立つ.

補題 64.  $m \times n$  行列  $A$ ,  $l \times m$  行列  $B$  とし, 対応する線形写像をそれぞれ  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $B: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^l$  と略記する.

このとき行列の積  $BA$  ( $l \times n$  行列) は, 二つの線形写像の合成  $BA: \mathbb{R}^n \xrightarrow{A} \mathbb{R}^m \xrightarrow{B} \mathbb{R}^l$  となる. つまり以下が成り立つ.

$$BA: \mathbb{R}^n \xrightarrow{A} \mathbb{R}^m \xrightarrow{B} \mathbb{R}^l$$

$$\mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x} \mapsto B(A\mathbf{x}) = (BA)\mathbf{x}$$

## 2.2.6 演算の性質

補題 65. [教科書, 補題 2.1, 2.2]  $A$  を  $m \times n$  行列とし,  $A$  に対応する線形写像を  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  と略記する.

1. (行列の線形性)  $x, y \in \mathbb{R}^n, \lambda, \mu \in \mathbb{R}$  について

$$A(\lambda x + \mu y) = \lambda Ax + \mu Ay$$

2.  $e_i$  を基本単位ベクトルとすると,  $Ae_i$  は  $A$  の第  $i$  列となる.
3.  $B$  を  $m \times n$  行列とする.  $A = B$  であることは, 任意の  $x \in \mathbb{R}^n$  について  $Ax = Bx$  となることと同値である.

### 2.2.7 行列環

定義 66. •  $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  のように, 全ての成分が 0 の行列をゼロ行列といい  $O$  で表す.

- $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  のように  $a_{ii} = 1$  で他は 0 となる  $n$  次正方行列を( $n$  次の) 単位行列といい  $E$  で表す.
- $A$  を  $n$  次正方行列とすると  $A^m = \underbrace{A \cdots A}_{m \text{ 個}}$  とする.

命題 67. [教科書, 命題 2.3]  $n$  次正方行列の全体は和と積に関して以下の性質を満たす.

1. (和の交換法則)  $A + B = B + A$
2. (和の結合法則)  $(A + B) + C = A + (B + C)$
3. (ゼロ元が存在)  $A + O = O + A = A$
4. (和の逆元が存在)  $-A$  を  $(-1)A$  で定義するとき,  $A + (-A) = O$
5. (積の結合法則)  $(AB)C = A(BC)$
6. (単位元が存在)  $AE = EA = A$
7. (分配法則)  $A(B + C) = AB + AC, (A + B)C = AC + BC$

このとき  $n$  次正方行列の全体は行列環と呼ばれる.

補足 68. 一般に環 (ring) は集合に和と積の演算があって命題 67 のような性質を満たすものである. 例えば整数の集合  $\mathbb{Z}$ , 有理数の集合  $\mathbb{Q}$  などがそれに当たる. また行列は一般的に  $AB \neq BA$  である. このような環を非可換環という. 一方で  $AB = BA$  となる環を可換環という. 私の研究はどちらかというと可換環の方面である.

なお上のような法則は暗記する必要はない. 私も忘れていた.

問題 69. 次の行列の計算を行え.



行列  $A$  を連立一次方程式の係数行列といい,

$$[A : b] = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix} \text{を連立一次方程式の}\underline{\text{拡大係数行列}}\text{という.}$$

これにより上の連立一次方程式は  $Ax = b$  とかける.

例 72. 連立一次方程式  $\begin{cases} 2x + 3y = 7 \\ x - 4y = 9 \end{cases}$  について, 係数行列は  $A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & -4 \end{pmatrix}$  で, 拡大係数行列は  $[A : b] = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 7 \\ 1 & -4 & 9 \end{pmatrix}$  である.

例 73. 連立一次方程式  $\begin{cases} 3x_1 - 2x_2 + x_3 + 4x_4 = 7 \\ x_1 - 3x_3 + x_4 = 5 \\ 2x_1 - x_2 + 9x_3 = 0 \end{cases}$  について,  
係数行列は  $A = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 & 4 \\ 1 & 0 & -3 & 1 \\ 2 & -1 & 9 & 0 \end{pmatrix}$  で, 拡大係数行列は  $[A : b] = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 & 4 & 7 \\ 1 & 0 & -3 & 1 & 5 \\ 2 & -1 & 9 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  である.

#### 2.4.2 ガウスの消去法の原理

定理 74 (ガウスの消去法の原理).  $m$  個の式からなる  $n$  変数連立一次方程式

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

は次の三つの変形を用いれば解くことができる.

1.  $i$  番目の方程式を  $\lambda$  倍 ( $\lambda \neq 0$ ) する.
2.  $i$  番目の方程式と  $j$  番目の方程式を入れ替える.
3.  $i$  番目の方程式の  $\lambda$  倍を  $j$  番目の方程式に加える.

これは 2.8 節で証明を与える.

例 75. 連立一次方程式  $\begin{cases} 2x + 3y = 7 \\ x - 4y = 9 \end{cases}$  はガウスの消去法で解けて, 解は  $x = 5, y = -1$  である. これは拡大係数行列  $[A : b] = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 7 \\ 1 & -4 & 9 \end{pmatrix}$  の行基本変形 (定義 76) の変換と対応がある.

### 2.4.3 基本変形と基本行列

定義 76 (行基本変形). 行列  $A$  の次の 3 つの変形を行基本変形という.

1.  $A$  の第  $i$  行を  $\lambda$  倍 ( $\lambda \neq 0$ ) する.
2.  $A$  の第  $i$  行と  $A$  の第  $j$  行を入れ替える.
3.  $A$  の第  $i$  行の  $\lambda$  倍を  $A$  の第  $j$  行に加える.

同様に列基本変形を, 上の定義において”行”の部分をも”列”に変えたものとする. 基本的には行基本変形を用いる.

定理 77 (行基本変形の可逆性). 3 つの行基本変形はそれぞれ逆変換が存在し, その逆変換もまた行基本変形である.

定理 78 (基本行列).  $A$  を  $m \times n$  行列,  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $i, j = 1, \dots, m$  とする. このとき  $A$  によらないある  $m \times m$  行列  $F_{i,\lambda}, G_{i,j}, H_{i,\lambda,j}$  があってそれぞれ次を満たす.

1. 行列  $F_{i,\lambda}A$  は,  $A$  の第  $i$  行を  $\lambda$  倍した行列である. ただし  $\lambda \neq 0$  とする. (教科書の基本行列 ②)
2. 行列  $G_{i,j}A$  は,  $A$  の第  $i$  行と  $A$  の第  $j$  行を入れ替えた行列である. (教科書の基本行列 ④)
3. 行列  $H_{i,\lambda,j}A$  は,  $A$  の第  $i$  行の  $\lambda$  倍を  $A$  の第  $j$  行に加えた行列である. (教科書の基本行列 ⑤)

これらは基本行列と呼ばれる.

定理 77 から基本行列は正則で逆行列 (定義 97) を持ち, 逆行列もまた基本行列となる.

定理 79 (行基本変形と連立一次方程式). 連立一次方程式  $Ax = b$  とその拡大係数行列  $[A : b]$  について, 次が成り立つ.

1. 「連立一次方程式の  $i$  番目の方程式を  $\lambda$  倍 ( $\lambda \neq 0$ ) する」ことは, 「拡大係数行列  $[A : b]$  の第  $i$  行を  $\lambda$  倍 ( $\lambda \neq 0$ ) する」ことに対応する.
2. 「連立一次方程式の  $i$  番目の方程式と  $j$  番目の方程式を入れ替える」ことは, 「拡大係数行列  $[A : b]$  の第  $i$  行と  $A$  の第  $j$  行を入れ替える」ことに対応する.
3. 「連立一次方程式の  $i$  番目の方程式の  $\lambda$  倍を  $j$  番目の方程式に加える」ことは, 「拡大係数行列  $[A : b]$  の第  $i$  行の  $\lambda$  倍を  $A$  の第  $j$  行に加える」ことに対応する.

## 2.5 行列の階数と連立一次方程式の解の個数 [教科書, 2.6 節]

説明の都合上, 授業では先に [教科書, 2.6 節] を説明する.



### 2.5.1 行列の掃き出し法・消去法

定理 80. [教科書, 2.6 節] 任意の行列  $A$  は基本変形を繰り返して以下の”標準形?”にすることができる.

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 1 & * & 0 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & * & 0 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 1 & * & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

以下”標準形”に関して厳密な定義を与える. これは教科書には載っていないので, 別の文献 (三宅敏恒, ”線形代数学 初歩からジョルダン標準形へ”, 培風館.) を参照にした.

定義 81 (主成分). 行列において, それぞれの行の最初に現れる 0 でない成分を主成分という.

例 82.

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \end{pmatrix}$$

の主成分は赤色のものである.

定義 83 (簡約行列). 行列  $A$  が次の 4 つの条件を満たすとき,  $A$  を簡約行列という.

1. 全ての成分が 0 である行は 0 以外の値を含む行より下側にある.
2. 主成分は全て 1.
3. 右側の列に行くほど, 主成分は下側にある.
4. 主成分を持つ列は, その主成分を除く全てが 0.

おそらくこれが”標準形”の定義だと思われる.

例 84. 以下の行列は全て簡約な行列である.

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 3 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 4 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 7 & -4 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 & 6 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

例 85. 次に簡約ではない行列の例を理由とともに挙げる.

- $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  は 1 番目の条件が満たされていないので簡約ではない.

- $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$  は 2 番目の条件が満たされていないので簡約ではない.
- $\begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  は 3 番目の条件が満たされていないので簡約ではない.
- $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  は 4 番目の条件が満たされていないので簡約ではない.

以上より定理 80 の正確な主張を述べることができる.

定理 86. 任意の行列  $A$  は基本変形を繰り返して標準形 (簡約行列)  $B$  を得ることができる. またそのような標準形 (簡約行列)  $B$  は一意に定まる.

このような操作は「簡約化」と呼ばれる.

定義 87 (階数 (rank)).  $A$  を行列とし,  $B$  を  $A$  に基本変形を繰り返して得られた標準形 (簡約行列) とする.  $\text{rank}(A)$  を  $B$  のゼロベクトルでない行の個数とし  $A$  の階数 (ランク) と呼ぶ.

例 88.  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 3 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  とすると, これは簡約な行列であり零ベクトルでない行の個数は 2 個である. よって  $\text{rank}(A) = 2$ .

$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 4 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 7 & -4 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}$  とすると, これは簡約な行列であり零ベクトルでない行の個数は 3 個である. よって  $\text{rank}(B) = 3$ .

例 89.  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  を基本変形で変形すると次のとおりである.<sup>9</sup>

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\textcircled{2} + \textcircled{1} \times (-1)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 \\ 0 & -1 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\textcircled{2} \times (-1)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 \\ 0 & 1 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\textcircled{1} + \textcircled{2} \times (-1)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 0 & 1 & -4 \end{pmatrix}.$$

よってこの行列の階数 (ランク) は 2 である.

例 90.  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$  を基本変形で簡約化すると次のとおりである.

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\textcircled{2} + \textcircled{1} \times (-2)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -3 & -2 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\textcircled{3} + \textcircled{2} \times (-1)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -3 & -2 \\ 0 & 0 & 4 & 2 \end{pmatrix}$$

<sup>9</sup> 「 $\textcircled{2} + \textcircled{1} \times (-1)$ 」は「行列の 2 行目に 1 行目の  $(-1)$  倍を加える」を意味している.

$$\begin{array}{c} \textcircled{3} \times \frac{1}{2} \\ \longrightarrow \end{array} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -3 & -2 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{array}{c} \textcircled{1} + \textcircled{3} \times (-1) \\ \textcircled{2} + \textcircled{3} \times \frac{3}{2} \\ \longrightarrow \end{array} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{array}{c} \textcircled{3} \times \frac{1}{2} \\ \longrightarrow \end{array} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

よってこの行列の階数 (ランク) は 3 である.

問題 91.  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & -1 & 0 & -3 \end{pmatrix}$  の階数を求めよ.

定理 86 から次を得る.

定理 92. 任意の行列は簡約行列と基本行列 (定理 78) の積で書ける.

### 2.5.2 斉次方程式と解の次元

下のような  $Ax = 0$  という斉次方程式は次のように解くことができる.

まとめ 93 ( $Ax = 0$  の解きかた (掃き出し法・ガウスの消去法)). (斉次) 連立一次方程式

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$

は以下の手順で解くことができる.

手順 1. 連立方程式  $Ax = 0$  から係数行列

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \text{ とおく.}$$

手順 2. 定理 86 のように, 係数行列  $A$  に行基本変形を繰り返して標準形 (簡約行列)  $B$  を得る.

手順 3.  $Bx = 0$  を解く. これが  $Ax = 0$  の解となる.

例 94. 連立一次方程式

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 = 0 \\ 2x_1 + 3x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + 2x_2 + 2x_3 = 0 \end{cases}$$

は次のように解くことができる.

[手順 1.] 係数行列は  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$  となる.

[手順 2.] 行基本変形を用いると次のような標準形 (簡約行列) をえる

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

よって標準形 (簡約行列)  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  となる.

[手順 3.]  $Bx = 0$  を解く. これは

$$\begin{cases} x_1 & & = 0 \\ & x_2 & = 0 \\ & & x_3 = 0 \end{cases}$$

となるので  $x_1 = x_2 = x_3 = 0$  を得る.

例 95. [教科書, 例題 2.4] 連立一次方程式

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - x_3 + 3x_4 = 0 \\ & x_2 + x_3 - x_4 = 0 \\ x_1 + 2x_2 + x_3 & = 0 \\ x_1 + 3x_2 + x_3 + x_4 = 0 \end{cases}$$

は次のように解くことができる.

[手順 1.] 係数行列は  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  となる.

[手順 2.] 行基本変形を用いると次のような標準形 (簡約行列) をえる

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

よって標準形 (簡約行列)  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  となる.

[手順 3.]  $Bx = 0$  を解く. これは

$$\begin{cases} x_1 & & & & = 0 \\ & x_2 & & + & x_4 & = 0 \\ & & x_3 & - & 2x_4 & = 0 \\ & & & & 0 & = 0 \end{cases}$$

となるので, 解は次のようになる.

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ -t \\ 2t \\ t \end{pmatrix} \quad (t \text{ は任意})$$

**定理 96.**  $n$  変数斉次方程式  $Ax = 0$  の解の次元 (自由に動ける変数の個数) は,  $n - \text{rank}(A)$  に等しい.

## 2.6 逆行列の計算 [教科書, 2.5 節]

### 2.6.1 逆行列

**定義 97.**  $A$  を  $n$  次正方行列とする. ある行列  $B$  があって

$$AB = BA = E \quad (\text{ただし } E \text{ は } n \text{ 次単位行列})$$

となるとき  $B$  を  $A$  の逆行列といい  $B = A^{-1}$  とかく.

行列  $A$  が逆行列  $A^{-1}$  を持つとき,  $A$  は正則行列という ( $A$  は正則であるともいう).

例 98.  $A = \begin{pmatrix} 1 & -5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  の逆行列は  $A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  である.

実際  $\begin{pmatrix} 1 & -5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  である. 特に  $A$  は正則行列である.

例 99. 2 次正方行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  について  $ad - bc \neq 0$  ならば,  $A$  は逆行列を持ち

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} \quad \text{である.}$$

特に  $A$  は正則行列である.

例 100.  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  は逆行列を持たない. 特に  $A$  は正則行列ではない.

例 101. 基本行列 (定理 78) は正則である. そして逆行列もまた基本行列である.

## 2.6.2 行基本変形を用いた逆行列の求め方

**定理 102.**  $A$  を  $n$  次正方行列,  $E$  を  $n$  次単位行列とする. さらに  $n \times 2n$  行列  $[A : E]$  が, 行基本変形を何回か繰り返して  $[E : B]$  となると仮定する. このとき  $A$  は正則行列で,  $B$  は  $A$  の逆行列である.

この定理により行基本変形を用いて逆行列を得ることができる.

例 103. [教科書, 例題 2.3]  $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -5 & 1 & 2 \end{pmatrix}$  の逆行列を求めよ.

(解).  $[A : E_3] = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ -5 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  を行基本変形を用いて変換すると  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 5 & -3 & 3 \end{pmatrix}$

となる. よって  $A$  の逆行列は  $\begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 5 & -3 & 3 \end{pmatrix}$  である.

## 2.6.3 正則行列の性質

**命題 104.**  $A, B$  を  $n$  次正方行列とする.

1.  $A, B$  が正則ならば,  $AB$  も正則でありその逆行列は  $B^{-1}A^{-1}$  である. ( $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ )
2.  $A$  が正則行列で  $AB = O$  ならば  $B = O$ .
3. 簡約行列 (標準形) が正則ならば, 単位行列である.

**定理 105.** [教科書, 定理 2.4]

1. 任意の正則行列は行基本変形を繰り返すことで単位行列にすることができる.
2. 任意の正則行列は基本行列 (定理 78) の積で表すことができる.
3.  $n$  次正方行列  $A$  において,  $\text{rank} A = n$  であることは,  $A$  が正則であることと同値.

上において行基本変形の部分は列基本変形に変えても良い.

次は [教科書, 2.8 節] の内容だが, 今の時点で証明できるのでここでしておく.

**命題 106.** [教科書, 定義 2.6]  $n$  次正方行列に関して, 次は同値である

1.  $AB = E$  ( $E$  は  $n$  次単位行列) となる  $n$  次正方行列  $B$  が存在する.
2.  $BA = E$  ( $E$  は  $n$  次単位行列) となる  $n$  次正方行列  $B$  が存在する.
3.  $A$  は正則行列. つまり逆行列  $A^{-1}$  を持つ.

## 2.6.4 転置行列

定義 107. 行列  $A$  の行と列を入れ替えた行列を転置行列と言い  ${}^tA$  とかく. つまり  $m \times n$  行

$$\text{列 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \text{ について}$$

$${}^tA = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

と定義する.  ${}^tA$  は  $n \times m$  行列である.

命題 108.  $A$  を  $m \times n$  行列とする.

1.  ${}^{tt}A = A$
2.  $B$  を  $n \times l$  行列とすると,  ${}^t(AB) = {}^tB \cdot {}^tA$
3.  $m = n$  かつ  $A$  が正則ならば,  ${}^t(A^{-1}) = ({}^tA)^{-1}$
4.  $\text{rank}({}^tA) = \text{rank}(A)$ . 特に  $\text{rank}(A) \leq \min\{m, n\}$  (定理 113 参照)

4 については定理 113 で証明を与える.

## 2.7 線形写像の像と核 [教科書, 2.7 節]

### 2.7.1 部分空間と階数

定義 109. [教科書, 定義 2.4][部分空間・階数・次元]

- $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k \in \mathbb{R}^n$  について, これらの線形結合の全体

$$W = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k) = \{\lambda_1 \mathbf{a}_1 + \cdots + \lambda_k \mathbf{a}_k \mid \lambda_1, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R}\}$$

を  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$  ではられる  $\mathbb{R}^n$  の線形部分空間という. また  $W = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k)$  と表される集合を線形部分空間と呼ぶ.

- $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$  に含まれる線形独立 (定義 46) なベクトルの最大個数を階数 (rank) といい,  $\text{rank}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k)$  で表す. (この教科書での用語である.)
- $W$  の次元 (dimension)を

$$\dim W := \text{rank}\{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k\}$$

として定義する.

- $r = \dim W = \text{rank}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k)$  とする.  $r$  個の線形独立な  $W$  の元  $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_r \in W$  の組  $\{\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_r\}$  を  $W$  の基底という.

線形部分空間の詳しい定義は後期の授業で行う.(教科書 [教科書, 定義 2.4] にも記述がある.)  
 ただ詳しい定義と上の定義は実は同じである. また教科書には「 $W$  の次元とは  $W$  の点を一意に定めるために必要なパラメーターの個数」と定義している.

例 110.  $\mathbb{R}^3$  について

$$\mathbf{e}_1 = (1, 0, 0), \quad \mathbf{e}_2 = (0, 1, 0), \quad \mathbf{e}_3 = (0, 0, 1)$$

とする. すると以下が成り立つ.

- $\text{Span}(\mathbf{e}_1)$  は直線であり, 次元は 1 である.
- $\text{Span}(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2)$  は平面であり, 次元は 2 である.
- $\mathbb{R}^3 = \text{Span}(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3)$  は空間であり, 3 次元である.

例 111.  $\mathbb{R}^2$  について

$$\mathbf{a}_1 = (1, 2), \quad \mathbf{a}_2 = (2, 2), \quad \mathbf{a}_3 = (-1, -1), \quad \mathbf{a}_4 = (0, 2),$$

とする. すると

$$W = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_4) = \mathbb{R}^2$$

であり,  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_4$  に含まれる線形独立なベクトルの最大個数は 2 である ( $(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2)$  とか  $(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_3)$  など) よって  $\dim W = 2$  である.

$W$  の基底の選び方はいっぱいある. 例えば  $\{(1, 0), (0, 1)\}, \{(1, 2), (2, 1)\}$  などが基底である.

例 112.  $\mathbb{R}^2$  について

$$\mathbf{a}_1 = (1, 2), \quad \mathbf{a}_2 = (2, 4), \quad \mathbf{a}_3 = (-1, -2), \quad \mathbf{a}_4 = (0, 0),$$

とする. すると

$$W = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_4) = \{(t, -t) | t \in \mathbb{R}\}$$

であり,  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_4$  に含まれる線形独立なベクトルの最大個数は 1 である ( $(\mathbf{a}_1)$  とか  $(\mathbf{a}_2)$  など) よって  $\dim W = 1$  である.  $W$  の基底は  $\{(1, 2)\}$  や  $\{(-100, -200)\}$  などがある.

定理 113. [教科書, 定理 2.7] 行列  $A$  の線形独立な行の個数は線形独立な列の個数に等しい.  
 特に  $\text{rank}({}^t A) = \text{rank}(A)$  が成り立つ.



補題 114. 1.  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k \in \mathbb{R}^n$  について  $\mathbf{a}_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$  と成分表示する. このとき次が成

り立つ.

$$\text{rank}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k) = \text{rank} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nk} \end{pmatrix}$$

ここで右の rank は定義 87 におけるものである.

2.  $W = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k)$  とし,  $r = \dim W$  とするとき,  $(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k)$  の中から  $r$  個のベクトル  $\mathbf{a}_{i_1}, \dots, \mathbf{a}_{i_r}$  を選んで

$$W = \text{Span}(\mathbf{a}_{i_1}, \dots, \mathbf{a}_{i_r})$$

と書くことができる.

3.  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k, \mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_l \in \mathbb{R}^n$  について

$$W = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k) = \text{Span}(\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_l)$$

が成り立つならば,

$$\text{rank}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k) = \text{rank}(\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_l)$$

となる. 特に線形部分空間  $W$  の次元の定義は  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$  の取り方によらない.

4.  $\dim \mathbb{R}^n = n$  であり,  $\{e_1, \dots, e_n\}$  は基底になる.  $e_i$  は基本単位ベクトル ( $i$  番目のみ 1 で他は 0 である数ベクトル) である.(定義 43)
5.  $W \subset \mathbb{R}^n$  を線形部分空間とするとき  $\dim W \leq n$ .

## 2.7.2 線形写像の像と核

定義 115. [教科書, 定義 2.5][線形写像の像と核]  $m \times n$  行列  $A$  と  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \in \mathbb{R}^m$  を以下で定める.

$$\mathbf{a}_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n)$$

$A$  で定義された線形写像

$$\begin{aligned} A: \mathbb{R}^n &\rightarrow \mathbb{R}^m \\ \mathbf{x} &\mapsto A\mathbf{x} \end{aligned}$$

について像と核を次で定義する.

1.  $A$  の像 (Image)  $\text{Image}A$  を

$$\text{Image}A := \{\mathbf{y} \in \mathbb{R}^m \mid \text{ある } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \text{ があって } \mathbf{y} = A\mathbf{x} \text{ となる.}\}$$

として定義する. これは

$$A\mathbf{x} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \\ = \mathbf{a}_1x_1 + \mathbf{a}_2x_2 + \cdots + \mathbf{a}_nx_n$$

と表される元の全体である.

2.  $A$  の核 (Kernel)  $\text{Ker}A$  を

$$\text{Ker}A := \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid A\mathbf{x} = \mathbf{0}\}$$

として定義する. これは

$$A\mathbf{x} = \mathbf{a}_1x_1 + \mathbf{a}_2x_2 + \cdots + \mathbf{a}_nx_n = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

となる  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  の元全体で, つまり連立一次方程式  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$  の解の全体である.

例 116.  $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  ならば  $A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3x \\ 0 \end{pmatrix}$  である. よって

$$\text{Image}A = \{(3x, 0) \in \mathbb{R}^2 \mid x \in \mathbb{R}\} = \{(x, 0) \in \mathbb{R}^2 \mid x \in \mathbb{R}\} \quad \text{Ker}A = \{(0, y) \in \mathbb{R}^2 \mid y \in \mathbb{R}\}$$

### 2.7.3 像と核の基底の求め方

補題 117. [教科書, 補題 2.6]  $A$  を  $m \times n$  行列とし  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  を  $A$  で定義された線形写像とする. また  $B$  を定理 86 のように行基本変形を繰り返して得られた標準形 (簡約行列) とする.

1.  $\text{Image}A$  は  $B$  の 1 が現れた位置の元の行列の列で張られる. そしてそれが  $\text{Image}A$  の基底をなす.
2.  $\dim(\text{Image}A) = \text{rank}A$

3. 連立一次方程式  $Ax = 0$  の解がパラメーター  $t_1, \dots, t_l$  を用いて

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = t_1 \begin{pmatrix} b_{11} \\ b_{21} \\ \vdots \\ b_{n1} \end{pmatrix} + t_2 \begin{pmatrix} b_{12} \\ b_{22} \\ \vdots \\ b_{n2} \end{pmatrix} + \dots + t_l \begin{pmatrix} b_{1l} \\ b_{2l} \\ \vdots \\ b_{nl} \end{pmatrix} = t_1 \mathbf{b}_1 + \dots + t_l \mathbf{b}_l \quad \mathbf{b}_j = \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

とかけるとする. このとき  $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_l \in \mathbb{R}^n$  は  $\text{Ker} A$  の基底をなす.

4.  $\dim(\text{Ker} A) = n - \text{rank} A$ .

像の部分の文章がわかりづらい.(これは教科書のままの表現である.) これは例えば行列  $A$  を行基本変形を用いて次のようになったとする

$$A = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \mathbf{a}_3 & \mathbf{a}_4 & \mathbf{a}_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{pmatrix} \longrightarrow B = \begin{pmatrix} 0 & \color{red}{1} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \color{red}{1} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \color{red}{1} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

今  $B$  に  $\color{red}{1}$  が現れる列は 2, 4, 5 列である. よって  $\text{Image} A$  は  $A$  の 2, 4, 5 列で生成される. つまり

$$\text{Image} A = \text{Span} \begin{pmatrix} \mathbf{a}_2 & \mathbf{a}_4 & \mathbf{a}_5 \end{pmatrix} = \text{Span} \left( \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \\ a_{42} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{14} \\ a_{24} \\ a_{34} \\ a_{44} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{15} \\ a_{25} \\ a_{35} \\ a_{45} \end{pmatrix} \right)$$

となる.

次は [教科書, 2.8 節] の内容だが, 今の時点で証明できるのでここでしておく.

**定理 118.** [教科書, 定理 2.9. 次元公式]  $A$  を  $m \times n$  行列とし  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  を  $A$  で定義された線形写像とする. このとき以下の次元公式が成り立つ

$$\dim(\text{Image} A) + \dim(\text{Ker} A) = \dim \mathbb{R}^n = n$$

連立一次方程式  $Ax = 0$  の言葉で言うと

1.  $\dim(\text{Image} A)$  は「線形独立な方程式の個数」
2.  $\dim(\text{Ker} A)$  は「線形独立な方程式の解の個数」
3.  $\dim \mathbb{R}^n$  は「未知数の個数」

となる.

例 119. [教科書, 例題 2.5]  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  とし  $A$  で定義された線形写像

$$\begin{aligned} A: \mathbb{R}^4 &\rightarrow \mathbb{R}^4 \\ \boldsymbol{x} &\mapsto A\boldsymbol{x} \end{aligned}$$

とする. この線形写像の像  $\text{Image}A$  と核  $\text{Ker}A$  の次元を求め, それらの線形部分空間としての基底を一組示せ.

(答). 例 95 によって, 行基本変形を用いると次のような標準形 (簡約行列) をえる

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

(像の次元と基底) 像  $\text{Image}A$  の次元は  $\text{rank}A$  ( $B$  の主成分の個数) より 3.  $B$  に 1 が現れる列は

1, 2, 3 列より, 基底は  $A$  の 1, 2, 3 列目である  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  となる.

(核の次元と基底) 核  $\text{Ker}A$  の次元は  $4 - \text{rank}A$  より 1. 基底は  $A\boldsymbol{x} = 0$  の解がわかれば良い. これはまとめ 123 から  $B\boldsymbol{x} = 0$  の解がわかれば良く,

$$B\boldsymbol{x} = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 & & & = 0 \\ & x_2 & + & x_4 = 0 \\ & & x_3 & - 2x_4 = 0 \\ & & & 0 = 0 \end{cases}$$

$B\boldsymbol{x} = 0$  の解はパラメーター  $t$  を用いて  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = t \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$  とかけるので,  $\begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$  が  $\text{Ker}A$  の基底である.

まとめ 120 (線形写像  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  の像と核の求め方).  $m \times n$  行列  $A$  による線形写像  $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  の像と核の求め方は以下の手順で解くことができる.

1. 定理 86 のように行列  $A$  に行基本変形を繰り返して標準形 (簡約行列)  $B$  を得る.
2. (像の次元と基底)  $B$  のゼロベクトルでない行ベクトルの個数 (主成分 (定義 81) の 1 の個数) が  $\text{rank}A = \dim \text{Image}A$  である.
3. (像の基底)  $B$  の 1 (主成分) が現れた位置の元の行列の列たちが  $\text{Image}A$  の基底になる.

4. (核の次元)  $\dim \text{Ker} A = n - \dim \text{Image} A = n - \text{rank} A$ .
5. (核の基底)  $Bx = 0$  の解 ( $Ax = 0$  の解に同じ) が, パラメーター  $t_1, \dots, t_l$  を用いて  $x = t_1 b_1 + \dots + t_l b_l$  とかけるとき,  $b_1, \dots, b_l$  が  $\text{Ker} A$  の基底となる.

まとめ 121.  $m \times n$  行列  $A$  と  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}^m$  を以下で定める.

$$a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_n)$$

この時  $W = \text{Span}(a_1, \dots, a_n) \subset \mathbb{R}^m$  とおくと,

$$W = \{x_1 a_1 + \dots + x_n a_n \mid x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}\} = \{Ax \mid x \in \mathbb{R}^n\} = \text{Image} A \subset \mathbb{R}^m$$

であるので,

- $W$  の次元 =  $\text{Image} A$  の次元 =  $\text{rank} A$ .
- $W$  の基底 =  $\text{Image} A$  の基底.

と上の方法で求めることができる.

## 2.8 非斉次の連立一次方程式と次元公式 [教科書, 2.8 節]

次元公式に関しては定理 118 で与えたので省略.

### 2.8.1 非斉次の連立一次方程式

定理 122. [教科書, 定理 2.8]  $A$  を  $m \times n$  行列とし,  $A = (a_1, \dots, a_n)$  となるように  $a_i \in \mathbb{R}^m$  をとる.  $b \in \mathbb{R}^m$  について次は同値である.

1. 連立一次方程式  $Ax = b$  が解を持つ.
2.  $b \in \text{Image} A$ . つまり  $x \in \mathbb{R}^n$  で  $b = Ax$  となるものが存在する.
3.  $\text{rank}(A) = \text{rank}(a_1, \dots, a_n) = \text{rank}(a_1, \dots, a_n, b) = \text{rank}([A : b])$ .

### 2.8.2 非斉次の連立一次方程式の (具体的な) 解き方

まとめ 123 ( $Ax = b$  の解きかた (掃き出し法・ガウスの消去法)). (斉次) 連立一次方程式

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

は以下の手順で解くことができる.

1. 連立方程式  $Ax = b$  から拡大係数行列

$$[A : \boldsymbol{b}] = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix} \text{とおく.}$$

2. 定理 86 のように拡大係数行列  $[A : b]$  に行基本変形を繰り返して標準形 (簡約行列)  $[C : d]$  を得る.

3.  $Cx = d$ をとく. これが連立方程式  $Ax = b$ の解になる.

例 124. 連立一次方程式  $\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 2 \\ x_1 + 4x_2 = 4 \end{cases}$  を解け.

(解). 連立方程式の拡大係数行列は  $[A : b] = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 4 \end{pmatrix}$  である. これを簡約化すると  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  となる. よってこれより  $\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 2 \\ 0x_1 + 0x_2 = 0 \end{cases}$  である.

以上より解は  $\begin{cases} x_1 &= 2 - 2c_2 \\ x_2 &= c_2 \end{cases}$  ( $c_2$  は任意) となる.

解の書き方として  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix} \ (t \in \mathbb{R})$  と書くこともある.

例 125. 連立一次方程式  $\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 2 \\ x_1 + 4x_2 = 5 \end{cases}$  を解け.

(解). 連立方程式の拡大係数行列は  $[A : \mathbf{b}] = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 5 \end{pmatrix}$  である. これを簡約化すると  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  となる. よってこれより  $\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 0 \\ 0x_1 + 0x_2 = 1 \end{cases}$  である. 以上より解は存在しない.

例 126. 連立一次方程式  $\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_4 = 2 \\ x_1 - 2x_2 + x_3 + 2x_4 + x_5 = 2 \\ 2x_1 - 4x_2 + x_3 + 5x_4 + 2x_5 = 5 \end{cases}$  を解け.

(解). 拡大係数行列は  $[A : \mathbf{b}] = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 & 3 & 0 & 2 \\ 1 & -2 & 1 & 2 & 1 & 2 \\ 2 & -4 & 1 & 5 & 2 & 5 \end{pmatrix}$  である. これを基本変形で簡約化する

と  $\begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 & 3 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  となる. これをもう一回式に書き下すと

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_4 = 2 \\ x_3 - x_4 = -1 \\ x_5 = 1 \end{cases} \text{である.}$$

以上より解は  $\begin{cases} x_1 = 2 + 2c_2 - 3c_4 \\ x_2 = c_2 \\ x_3 = -1 + c_4 \\ x_4 = c_4 \\ x_5 = 1 \end{cases} \quad (c_2, c_4 \text{ は任意}) \text{ となる.}$

解の書き方として  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + s \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad (s, t \in \mathbb{R})$  と書くこともある.

例 127. 連立一次方程式  $\begin{cases} x_1 + 4x_2 + 2x_3 - 2x_4 = 5 \\ 4x_1 + 13x_2 + 5x_3 + x_4 = 2 \\ x_2 + x_3 - 3x_4 = a \end{cases}$  の解が存在するような  $a$  の値を全て求めよ.

(解). (解). 拡大係数行列は  $[A : \mathbf{b}] = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 & -2 & 5 \\ 4 & 13 & 5 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & -3 & a \end{pmatrix}$  である. これを基本変形で (ある程

度変形すると)  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 & 10 & -19 \\ 0 & 1 & 1 & -3 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & a-6 \end{pmatrix}$  となる. これをもう一回式に書き下すと

$$\begin{cases} x_1 - 2x_3 + 10x_4 = -19 \\ x_2 + x_3 - 3x_4 = 6 \\ 0 = a-6 \end{cases} \text{である.}$$

よって  $a-6 \neq 0$  のときは解が存在しない.

$a-6=0$  のときは解は  $\begin{cases} x_1 = -19 + 2c_3 - 10c_4 \\ x_2 = 6 - c_3 + 3c_4 \\ x_3 = c_3 \\ x_4 = c_4 \end{cases} \quad (c_3, c_4 \text{ は任意})$  となり解が存在する. よっ

て  $a=6$ .

### 3 行列式 [教科書, 3 章]

#### 3.1 行列式の定義 [教科書, 3.1 節]

2章に同じく,  $n$  次正方行列  $A$  について, 列ベクトル  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n \in \mathbb{R}^n$  を用いて  $A = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$  と表す記法を用いる.

定理 128 (行列式の存在).  $n$  次正方行列の集合から実数  $\mathbb{R}$  への関数  $\det$

$$\det : \{n \text{ 次正方行列} \} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$A = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix} \mapsto \det(A) = \det \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

で次を満たすものが存在する.

1. (正規化条件)  $n$  次単位行列  $E$  について

$$\det(E) = 1.$$

2. (多重線形性)  $\mathbf{b}_i \in \mathbb{R}^n$  と  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  について

$$\det \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \lambda \mathbf{a}_i + \mu \mathbf{b}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

$$= \lambda \det \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \mathbf{a}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix} + \mu \det \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \mathbf{b}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}.$$

3. (交代性)  $1 \leq i < j \leq n$  なる  $i, j$  について,  $i$  番目と  $j$  番目を入れ替えると符号が変わる.

$$\det \left( \mathbf{a}_1, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_j}_i, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_j, \dots, \mathbf{a}_n \right) = - \det \left( \mathbf{a}_1, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_i, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_j}_j, \dots, \mathbf{a}_n \right)$$

またこの関数  $\det(A)$  の値を  $A$  の行列式 (determinant) という.

行列式の表し方に関しては,

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad \left| \begin{array}{cccc} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{array} \right|$$

で表すこともある.



定理 129 (行列式の唯一性).  $n$  次正方行列の集合から実数  $\mathbb{R}$  への関数

$$f: \{n \text{ 次正方行列} \} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$A = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix} \mapsto f(A) = f \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

で次を満たすとする.

1. (多重線形性)  $\mathbf{b}_i \in \mathbb{R}^n$  と  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  について

$$f \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \lambda \mathbf{a}_i + \mu \mathbf{b}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

$$= \lambda f \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \mathbf{a}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix} + \mu f \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \mathbf{b}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}.$$

2. (交代性)  $1 \leq i < j \leq n$  なる  $i, j$  について,  $i$  番目と  $j$  番目を入れ替えると符号が変わる.

$$f(\mathbf{a}_1, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_j}_i, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_j, \dots, \mathbf{a}_n) = -f(\mathbf{a}_1, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_i, \dots, \underbrace{\mathbf{a}_j}_j, \dots, \mathbf{a}_n)$$

このとき  $f(A) = f(E) \det A$  となる.

行列式は次の例から”符号付きの体積”ともみれる.

例 130.  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  とすると  $\det(A) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$  である.

これは  $\begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix}$  と  $\begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{pmatrix}$  がなす平行四辺形の”符号付き”面積に等しい. (1.4 節参照.)

例えば  $\det \begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 6 & 1 \end{pmatrix} = -27$ ,  $\det \begin{pmatrix} 6 & 1 \\ 3 & 5 \end{pmatrix} = 27$  である.

例 131.  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$  の行列式は

$$\det(A) = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33}$$

で与えられる. これは  $\begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix}$  と  $\begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{pmatrix}$  と  $\begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{pmatrix}$  がなす平行六面体の”符号付き”体積に等しい.

ちなみに 2 次正方行列や 3 次正方行列の行列式は視覚的に綺麗に表わすことができる (サラスの公式と呼ばれる).

## 3.2 行列式の計算 [教科書, 3.2 節]

### 3.2.1 行列式の公理からの帰結

命題 132. [教科書, 系 3.2]

1. ある列を  $\lambda$  倍すると, 行列式も  $\lambda$  倍される.

$$\det \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \lambda \mathbf{a}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix} = \lambda \det \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \cdots & \mathbf{a}_i & \cdots & \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

2. 等しい列があれば, 行列式も 0 になる.

$$\det \left( \mathbf{a}_1, \cdots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_i, \cdots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_j, \cdots, \mathbf{a}_n \right) = 0.$$

3. ある列のスカラー倍を他の列に加えても行列式は不変である.

$$\det \left( \mathbf{a}_1, \cdots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_i, \cdots, \underbrace{\lambda \mathbf{a}_i + \mathbf{a}_j}_j, \cdots, \mathbf{a}_n \right) = - \det \left( \mathbf{a}_1, \cdots, \underbrace{\mathbf{a}_i}_i, \cdots, \underbrace{\mathbf{a}_j}_j, \cdots, \mathbf{a}_n \right).$$

4. ある  $i$  で  $\mathbf{a}_i$  がゼロベクトル  $\mathbf{0}$  ならば, 行列式も 0.

$$\det \left( \mathbf{a}_1, \cdots, \underbrace{\mathbf{0}}_i, \cdots, \mathbf{a}_n \right) = 0.$$

命題 133 (対角行列の行列式).

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n-1} & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n-1} & a_{2n} \\ 0 & 0 & a_{33} & \cdots & a_{3n-1} & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & & \ddots & a_{n-1n-1} & a_{n-1n} \\ 0 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}\cdots a_{nn}$$

また上の行列に関して転置をとっても行列式は不変である.

系 134 (基本行列の行列式). 基本行列 (定理 78) について次がなりたつ.

1. 基本行列  $F_{i,\lambda}$  (第  $i$  行を  $\lambda$  倍することに対応する基本行列) について,

$$\det(F_{i,\lambda}) = \det({}^t F_{i,\lambda}) = \lambda.$$

2. 基本行列  $G_{i,j}$  (第  $i$  行と  $A$  の第  $j$  行の入れ替えに対応する基本行列) について,

$$\det(G_{i,j}) = \det({}^t G_{i,j}) = -1.$$

3. 基本行列  $H_{i,\lambda,j}$  ( $A$  の第  $i$  行の  $\lambda$  倍を  $A$  の第  $j$  行に加えることに対応する基本行列) について,

$$\det(H_{i,\lambda,j}) = \det({}^t H_{i,\lambda,j}) = 1.$$

次は [教科書, 3.4 節] の内容だが必要なので先に証明する.

定理 135. [教科書, 定理 3.9]

$$\det(AB) = \det(A) \det(B).$$

定理 136. [教科書, 命題 3.4]

$$\det({}^t A) = \det(A)$$

またこのことから次が成り立つ.

1. 定理 129 での行列式に関する性質 (多重線形性・交代性) は”行”に関しても成り立つ.
2. ある”行”を  $\lambda$  倍すると, 行列式も  $\lambda$  倍される.
3. 二つの”行”を入れ替えると, 行列式は  $-1$  倍になる.
4. ある”行”のスカラー倍を他の”行”に加えても行列式は不変である.

定義 137.  $n$  次正方行列  $A = (a_{ij})$  の  $i$  行と  $j$  列を取り除いた  $n-1$  次正方行列を  $A_{ij}$  とかく. つまり

$$A_{ij} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j-1} & a_{1j+1} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i-11} & \cdots & a_{i-1j-1} & a_{i-1j+1} & \cdots & a_{i-1n} \\ a_{i+11} & \cdots & a_{i+1j-1} & a_{i+1j+1} & \cdots & a_{i+1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nj-1} & a_{nj+1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \text{ とする.}$$

定理 138.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} - a_{21} \begin{vmatrix} a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{32} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \cdots + (-1)^{n+1} a_{n1} \begin{vmatrix} a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n-1,2} & \cdots & a_{n-1,n} \end{vmatrix}$$

特に行列  $A$  について

$$\det(A) = a_{11} \det(A_{11}) - a_{21} \det(A_{21}) + \cdots + (-1)^{n+1} a_{n1} \det(A_{n1})$$

同様にして任意の  $1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n$  なる  $i, j$  について, 次が成り立つ.

$$\begin{aligned} \det(A) &= (-1)^{1+j} a_{1j} \det(A_{1j}) + \cdots + (-1)^{n+j} a_{nj} \det(A_{nj}) \\ &= (-1)^{i+1} a_{i1} \det(A_{i1}) + \cdots + (-1)^{i+n} a_{in} \det(A_{in}). \end{aligned}$$

これは余因子展開と呼ばれる.

### 3.2.2 行列式の計算方法

行列式の計算方法は主に 2 通りある. どちらを用いても良いし, 混ぜて使っても良い.

まとめ 139 (行列式の計算方法 1.). 行列式の計算に有用なものは以下のものである

操作 1. ある行を  $\lambda$  倍すると, 行列式も  $\lambda$  倍される.

操作 2. 二つの行を入れ替えると, 行列式は  $-1$  倍になる.

操作 3. ある行のスカラー倍を他の行に加えても行列式は不変である.

操作 4.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

操作 5.  $\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc$

まず上の操作 1-3 を用いて, 操作 4 の左の形を作る. そして操作 4 を用いて行列のサイズを 1 つ下げる. この操作を繰り返して行列のサイズが 2 になるようにし, 最後に操作 5 を使えば良い.

操作 5 に関しては  $3 \times 3$  行列の行列式の式を用いても良い.

例 140.  $\begin{pmatrix} 1 & 3 & 4 \\ -2 & -5 & 7 \\ -3 & 2 & -1 \end{pmatrix}$  の行列式は次のように求められる.

$$\begin{vmatrix} 1 & 3 & 4 \\ -2 & -5 & 7 \\ -3 & 2 & -1 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 3}} \begin{vmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 15 \\ 0 & 11 & 11 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 4}} 1 \begin{vmatrix} 1 & 15 \\ 11 & 11 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 1}} 11 \begin{vmatrix} 1 & 15 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 5}} 11 \{1 \times 1 - 15 \times 1\} = -154.$$

例 141.  $\begin{pmatrix} 2 & -4 & -5 & 3 \\ -6 & 13 & 14 & 1 \\ 1 & -2 & -2 & -8 \\ 2 & -5 & 0 & 5 \end{pmatrix}$  の行列式は次のように求められる.

$$\begin{vmatrix} 2 & -4 & -5 & 3 \\ -6 & 13 & 14 & 1 \\ 1 & -2 & -2 & -8 \\ 2 & -5 & 0 & 5 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 2}} (-1) \begin{vmatrix} 1 & -2 & -2 & -8 \\ -6 & 13 & 14 & 1 \\ 2 & -4 & -5 & 3 \\ 2 & -5 & 0 & 5 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 3}} (-1) \begin{vmatrix} 1 & -2 & -2 & -8 \\ 0 & 1 & 2 & -47 \\ 0 & 0 & -1 & 19 \\ 0 & -1 & 4 & 21 \end{vmatrix} \\ \xrightarrow{\text{操作 4}} (-1) \begin{vmatrix} 1 & 2 & -47 \\ 0 & -1 & 19 \\ -1 & 4 & 21 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 3}} (-1) \begin{vmatrix} 1 & 2 & -47 \\ 0 & -1 & 19 \\ 0 & 6 & -26 \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{操作 4}} (-1) \begin{vmatrix} -1 & 19 \\ 6 & -26 \end{vmatrix} \\ \xrightarrow{\text{操作 5}} (-1) \{(-1) \times (-26) - 6 \times 19\} = 88.$$

まとめ 142 (行列式の計算方法 2.). 行列に 0 が多めにある場合は余因子展開を用いても良い.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \\ = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} - a_{21} \begin{vmatrix} a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{32} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \cdots + (-1)^{n+1} a_{n1} \begin{vmatrix} a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n-1,2} & \cdots & a_{n-1,n} \end{vmatrix}$$

例 143. 行列  $A = \begin{pmatrix} 2 & 7 & 13 & 5 \\ 5 & 3 & 8 & 2 \\ 0 & 0 & 9 & 4 \\ 0 & 0 & -2 & 1 \end{pmatrix}$  の行列式は次のように求められる.

$$\begin{aligned}
\det(A) &= (-1)^{1+1}a_{11}\det(A_{11}) + (-1)^{2+1}a_{21}\det(A_{21}) + (-1)^{3+1}a_{31}\det(A_{31}) + (-1)^{4+1}a_{41}\det(A_{41}) \\
&= 2 \begin{vmatrix} 3 & 8 & 2 \\ 0 & 9 & 4 \\ 0 & -2 & 1 \end{vmatrix} - 5 \begin{vmatrix} 7 & 13 & 5 \\ 0 & 9 & 4 \\ 0 & -2 & 1 \end{vmatrix} + 0 \begin{vmatrix} 7 & 13 & 5 \\ 3 & 8 & 2 \\ 0 & -2 & 1 \end{vmatrix} - 0 \begin{vmatrix} 7 & 13 & 5 \\ 3 & 8 & 2 \\ 0 & 9 & 4 \end{vmatrix} \\
&= 2 \begin{vmatrix} 3 & 8 & 2 \\ 0 & 9 & 4 \\ 0 & -2 & 1 \end{vmatrix} - 5 \begin{vmatrix} 7 & 13 & 5 \\ 0 & 9 & 4 \\ 0 & -2 & 1 \end{vmatrix} \\
&= 2 \times 3 \begin{vmatrix} 9 & 4 \\ -2 & 1 \end{vmatrix} - 5 \times 7 \begin{vmatrix} 9 & 4 \\ -2 & 1 \end{vmatrix} = (2 \times 3 - 5 \times 7) \times (9 \times 1 - 4 \times (-2)) = -493.
\end{aligned}$$

問題 144. 行列式  $\begin{vmatrix} 0 & -3 & -6 & 15 \\ -2 & 5 & 14 & 4 \\ 1 & -3 & -2 & 5 \\ 15 & 10 & 10 & -5 \end{vmatrix}$  を計算せよ.

問題 145. 行列式  $\begin{vmatrix} 3 & 5 & 1 & 2 & -1 \\ 2 & 6 & 0 & 9 & 1 \\ 0 & 0 & 7 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 2 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -6 \end{vmatrix}$  を計算せよ.

### 3.3 余因子行列とその応用 [教科書, 3.3 節]

定義 146.  $n$  次正方行列  $A = (a_{ij})$  について,  $(i, j)$  成分の余因子 (cofactor)  $\widetilde{a}_{ij}$  を

$$\widetilde{a}_{ij} = (-1)^{i+j} \det(A_{ij})$$

で定める.

定理 147. [教科書, 定理 3.6]  $A$  を  $n$  次正方行列とする. このとき.

$$\det(A) = a_{1j}\widetilde{a}_{1j} + \cdots + a_{nj}\widetilde{a}_{nj}$$

であり,  $k \neq j$  なる  $k$  について

$$0 = a_{1k}\widetilde{a}_{1j} + \cdots + a_{nk}\widetilde{a}_{nj}$$

が成り立つ.

同様に

$$\det(A) = a_{i1}\widetilde{a}_{i1} + \cdots + a_{in}\widetilde{a}_{in}$$

であり,  $k \neq i$  なる  $k$  について

$$0 = a_{k1}\widetilde{a_{i1}} + \cdots + a_{kn}\widetilde{a_{in}}$$

が成り立つ

定義 148.  $n$  次正方行列  $A = (a_{ij})$  について,  $A$  の余因子行列  $\widetilde{A}$  を  $A$  の余因子を並べて作った行列を転置したものとして定義する:

$$\widetilde{A} = \begin{pmatrix} \widetilde{a_{11}} & \widetilde{a_{21}} & \cdots & \widetilde{a_{n1}} \\ \widetilde{a_{12}} & \widetilde{a_{22}} & \cdots & \widetilde{a_{n2}} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \widetilde{a_{1n}} & \widetilde{a_{2n}} & \cdots & \widetilde{a_{nn}} \end{pmatrix}$$

例 149.  $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  のときの余因子行列  $\widetilde{A}$  は  $\begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}$  となる.

### 3.3.1 余因子の応用

定理 150.  $A$  を  $n$  次正方行列とする. このとき

$$A\widetilde{A} = \widetilde{A}A = (\det A)E$$

が成り立つ. 特に  $\det(A) \neq 0$  ならば  $A^{-1} = \frac{1}{\det A}\widetilde{A}$ .

例 151. 2 次正方行列  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  で  $\det(A) = ad - bc \neq 0$  となるものとする. このとき上の定理から

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A}\widetilde{A} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} \quad \text{となる.}$$

### 3.3.2 クラメルの公式

定理 152.  $A$  を正則な  $n$  次正方行列とし, 列ベクトル  $a_1, \dots, a_n$  を用いて  $A = \begin{pmatrix} a_1 & \cdots & a_n \end{pmatrix}$  と表されているとする. このとき連立一次方程式  $Ax = b$  の解は次のようになる.

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, x_i = \frac{\det \begin{pmatrix} a_1 & \cdots & \overbrace{b}^i & \cdots & a_n \end{pmatrix}}{\det A}.$$

例 153.  $A = \begin{pmatrix} 5 & 1 \\ 3 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}$  とする. 連立一次方程式  $Ax = b$  の解を  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$  とすると,

$$x_1 = \frac{\det \begin{pmatrix} b & a_2 \end{pmatrix}}{\det A} = \frac{\begin{vmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 2 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 3 & 2 \end{vmatrix}} = \frac{4}{7}, \quad x_2 = \frac{\det \begin{pmatrix} a_1 & b \end{pmatrix}}{\det A} = \frac{\begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 2 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 3 & 2 \end{vmatrix}} = \frac{1}{7} \text{ となる.}$$

### 3.4 行列式の公理の応用 [教科書, 3.4 節]

定理 154.  $A, B$  を  $n$  次正方行列とする.

1.  $\det(A) \neq 0$  であることと  $A$  が正則であることは同値.
2.  $AB = E$  ならば,  $A$  は正則で  $B$  は  $A$  の逆行列である.

### 3.5 行列式の存在証明 [教科書, 3.5 節]

実は行列式の存在証明は簡単である. 行列式が存在すれば定理 138 のようにならざるを得ないからである. (一意性は置換を勉強しないと出ないが...) よってこの節に関しては授業では省略する.

が, 展開公式 (定義 169, [教科書, 命題 3.3]) くらいは知っておいてもいいと思うので, 以下過去の授業で用いた内容を添付しておく. わかりづらければ [教科書] を参照してほしい.

#### 3.5.1 置換の定義

定義 155.

- $\{1, \dots, n\}$  から  $\{1, \dots, n\}$  への 1 対 1 写像を置換と言い  $\sigma$  で表す. つまり置換  $\sigma$  とは  $k_1, \dots, k_n$  を 1 から  $n$  の並び替えとして, 1 を  $k_1$  に, 2 を  $k_2$  に,  $\dots$ ,  $n$  を  $k_n$  にと変化させる規則のことである.
- 上の置換  $\sigma$  を

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ k_1 & k_2 & \cdots & k_n \end{pmatrix}$$

とかき,  $\sigma(1) = k_1, \sigma(2) = k_2, \dots, \sigma(n) = k_n$  とする.

例 156. 置換  $\sigma$  を  $\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 3 & 1 & 4 & 2 \end{pmatrix}$  とする. これは「1 を 3 に, 2 を 1 に, 3 を 4 に, 4 を 2 にと変化させる規則」である.  $\sigma(1) = 3, \sigma(2) = 1, \sigma(3) = 4, \sigma(4) = 2$  である.

例 157. 置換  $\sigma$  を  $\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix}$  とする. これは「1 を 2 に, 2 を 1 に, 3 を 3 にと変化させる規則」である.  $\sigma(1) = 2, \sigma(2) = 1, \sigma(3) = 3$  である.

この置換は 3 に関しては何も変化させていないので  $\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$  ともかく.



定義 158. 置換  $\sigma, \tau$  について, その積  $\sigma\tau$  を  $\sigma(\tau(i))$  で定める.

例 159. 置換  $\sigma, \tau$  を  $\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 4 & 3 & 1 & 2 \end{pmatrix} \tau = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 & 1 \end{pmatrix}$  とすると,

$$\begin{aligned} \sigma(\tau(1)) &= \sigma(2) = 3 \\ \sigma(\tau(2)) &= \sigma(3) = 1 \\ \sigma(\tau(3)) &= \sigma(4) = 2 \\ \sigma(\tau(4)) &= \sigma(1) = 4 \end{aligned} \quad \text{であるので, } \sigma\tau = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 3 & 1 & 2 & 4 \end{pmatrix} \text{ である.}$$

定義 160.

- $\epsilon = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ 1 & 2 & \cdots & n \end{pmatrix}$  を 単位置換 という.
- $\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ k_1 & k_2 & \cdots & k_n \end{pmatrix}$  について,  $\begin{pmatrix} k_1 & k_2 & \cdots & k_n \\ 1 & 2 & \cdots & n \end{pmatrix}$  を  $\sigma$  の逆置換 と言い  $\sigma^{-1}$  で表す.

例 161.  $\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 4 & 5 & 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}$  とするとき  $\sigma^{-1} = \begin{pmatrix} 4 & 5 & 1 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 3 & 5 & 4 & 1 & 2 \end{pmatrix}$  である.

定義 162.  $\sigma = \begin{pmatrix} k_1 & k_2 & \cdots & k_l \\ k_2 & k_3 & \cdots & k_1 \end{pmatrix}$  となる置換  $\sigma$  を 巡回置換 と言い  $\sigma = (k_1 \ k_2 \ \cdots \ k_l)$  と表す.

特に  $\sigma = \begin{pmatrix} k_1 & k_2 \\ k_2 & k_1 \end{pmatrix}$  となる巡回置換を 互換 と言い  $\sigma = (k_1 \ k_2)$  と表す.

定理 163. 任意の置換  $\sigma$  は互換の積  $\tau_1 \cdots \tau_l$  で表わすことができ,  $l$  の偶奇は  $\sigma$  によってのみ定まる.

定義 164. 置換  $\sigma$  が互換の積  $\tau_1 \cdots \tau_l$  で表せられているとする.

- $\text{sgn}(\sigma) = (-1)^l$  とし, これを  $\sigma$  の符号 と呼ぶ.
- $\text{sgn}(\sigma) = 1$  なる置換  $\sigma$  を 偶置換 といい,  $\text{sgn}(\sigma) = -1$  なる置換  $\sigma$  を 奇置換 という.

例 165.  $\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 \\ 4 & 1 & 6 & 2 & 7 & 5 & 3 \end{pmatrix}$  を互換の積で表し, その符号を求めよ.

(解).  $1 \xrightarrow{\sigma} 4 \xrightarrow{\sigma} 2 \xrightarrow{\sigma} 1$  と変化し,  $3 \xrightarrow{\sigma} 6 \xrightarrow{\sigma} 5 \xrightarrow{\sigma} 7 \xrightarrow{\sigma} 3$  と変化するので,

$$\sigma = (1 \ 4 \ 2)(3 \ 6 \ 5 \ 7) \text{ である.}$$

さらに  $(1 \ 4 \ 2) = (1 \ 4)(4 \ 2), (3 \ 6 \ 5 \ 7) = (3 \ 6)(6 \ 5)(5 \ 7)$  であるので,

$$\sigma = (1 \ 4)(4 \ 2)(3 \ 6)(6 \ 5)(5 \ 7)$$

となり,  $\text{sgn}(\sigma) = (-1)^5 = -1$  である.

**命題 166.** 置換  $\sigma, \tau$  について,  $\text{sgn}(\epsilon) = 1$ ,  $\text{sgn}(\sigma^{-1}) = \text{sgn}(\sigma)$ ,  $\text{sgn}(\sigma\tau) = \text{sgn}(\sigma)\text{sgn}(\tau)$  が成り立つ (ただし  $\epsilon$  は単位置換とする).

**定義 167.**  $S_n$  を  $n$  文字置換の集合とし,  $A_n$  を  $n$  文字置換の集合とする.

専門用語で  $S_n$  は対称群と言い,  $A_n$  は交代群と言う.

**命題 168.**

- $S_n$  の個数は  $n!$  個である.
- 偶置換と奇置換の個数は同じである.
- $A_n$  の個数は  $\frac{n!}{2}$  個である.
- $\sigma, \tau \in A_n$  ならば  $\sigma\tau \in A_n$

### 3.5.2 行列式の定義

**定義 169.**  $n$  次正方行列  $A = (a_{ij})$  について

$$\det(A) = \sum_{\sigma \in S_n} \text{sgn}(\sigma) a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)} \text{ を } A \text{ の行列式と 言う.}$$

$A$  の行列式は  $\det(A)$ ,  $|A|$ ,  $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$  ともかく.

**例 170.**  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  とすると  $\det(A) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$  である.

(証).  $S_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \right\}$  であるので,  $A$  の行列式は

$$\det(A) = \text{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} a_{11}a_{22} + \text{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} a_{12}a_{21} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}.$$

例 171.  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$  の行列式を求める.

$S_3 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix} \right\}$  である  
 ので,  $A$  の行列式は

$$\begin{aligned} \det(A) &= \operatorname{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix} a_{11}a_{22}a_{33} + \operatorname{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} a_{12}a_{21}a_{33} + \operatorname{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix} a_{11}a_{23}a_{32} \\ &\quad + \operatorname{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} a_{13}a_{22}a_{31} + \operatorname{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix} a_{12}a_{23}a_{31} + \operatorname{sgn} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix} a_{13}a_{21}a_{32} \\ &= a_{11}a_{22}a_{33} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} \end{aligned}$$

以上より  $\det(A) = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33}$  である.

### 3.6 行列式に関連する種々の概念 [\[教科書, 3.6 節\]](#)

今回の授業では省略する. 気になる方は読んでほしい.

## References

[教科書] 金子晃 線形代数講義 (サイエンス社)