

# 線形代数学

木上 淳

京都大学大学院情報学研究科  
e-mail : [kigami@i.kyoto-u.ac.jp](mailto:kigami@i.kyoto-u.ac.jp)

July 18, 2014

# Contents

<b>1</b>	<b>ベクトル空間</b>	<b>2</b>
1.1	ベクトル空間の定義 . . . . .	2
1.2	ベクトル空間の基底 . . . . .	3
1.3	ベクトル空間の次元 . . . . .	6
1.4	部分ベクトル空間 . . . . .	11
<b>2</b>	<b>1 次変換、行列</b>	<b>16</b>
2.1	1 次変換と行列 . . . . .	16
2.2	逆変換、逆行列 . . . . .	21
2.3	rank . . . . .	24
<b>3</b>	<b>行列式</b>	<b>31</b>
3.1	行列式 I ( $3 \times 3$ の場合) . . . . .	31
3.2	行列式 II (一般の次元) . . . . .	34

# Chapter 1

## ベクトル空間

### 1.1 ベクトル空間の定義

例 1.1.1.  $K = \mathbb{R}, \mathbb{C}$  とする。

$$K^n = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mid x_1, \dots, x_n \in K \right\}$$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in K^n \text{ に対して和 } x+y \in K^n \text{ を } x+y = \begin{pmatrix} x_1 + y_1 \\ \vdots \\ x_n + y_n \end{pmatrix}。$$

スカラー  $\alpha \in K$  に対して  $\alpha x \in K^n$  を  $\alpha x = \begin{pmatrix} \alpha x_1 \\ \vdots \\ \alpha x_n \end{pmatrix}$  と定義する。

ベクトル空間 = たし算と定数倍が定義されている集合  
定数 = 実数  $\mathbb{R}$  または複素数  $\mathbb{C}$  (一般には可換体)

**定義 1.1.2.**  $K = \mathbb{R}, \mathbb{C}$  とする。集合  $U$  が  $K$ -ベクトル空間 ( $K$ -vector space) であるとは、任意の  $u, v \in U$  に対して  $u+v$ , 任意の  $\alpha \in K$  および任意の  $u \in U$  に対して  $\alpha \cdot u$  が決まって次の (V1) から (V7) の性質を満たすこと、

$$(V1) \ a, b, c \in U \Rightarrow (a+b)+c = a+(b+c)$$

$$(V2) \ a, b \in U \Rightarrow a+b = b+a$$

- (V3) ある  $0 \in U$  があって任意の  $a \in U$  に対して  $a + 0 = a$   
 $0$  を零ベクトル (zero vector) という。
- (V4) 任意の  $a \in U$  に対してある  $x \in U$  があり  $a + x = 0$ . (すなわちたし算にかんする逆元の存在)
- (V5) 任意の  $a \in U$  に対して  $1 \cdot a = a$ . ただし  $1 \in K$ .
- (V6) 任意の  $a, b \in U$ , 任意の  $\alpha \in K$  に対して  $\alpha \cdot (a + b) = (\alpha \cdot a) + (\alpha \cdot b)$ .
- (V7) 任意の  $a \in U$ , 任意の  $\alpha, \beta \in K$  に対して  
 $(\alpha + \beta) \cdot a = (\alpha \cdot a) + (\beta \cdot a)$ ,  $(\alpha\beta) \cdot a = \alpha \cdot (\beta \cdot a)$   
 $u, v \in U$  に対して  $u + v$  を  $u$  と  $v$  の和、 $\alpha \in K, u \in U$  に対して  $\alpha \cdot u$  を  $u$  の定数倍 (スカラー倍) という。  $\alpha \cdot u$  を  $\alpha u$  と書く。

注意.  $U$  がベクトル空間ならば、任意の  $u \in U$  に対して  $0 \cdot u = 0$   
 $(0 \cdot u) + (0 \cdot u) = (0 + 0) \cdot u = 0 \cdot u$  より

**例 1.1.3.**  $K = \mathbb{R}, \mathbb{C}$  とする。

- (1)  $\mathbb{R}^n$  は  $\mathbb{R}$ -vector space,  $\mathbb{C}^n$  は  $\mathbb{C}$ -vector space
- (2)  $T_n(K) = \{a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n \mid a_0, a_1, \dots, a_n \in K\}$  とする。  $T_n(K)$  は  $K$  を係数とする  $x$  の  $n$  次以下の多項式の全体。  $T_n(K)$  は  $K$ -vector space.
- (3)  $C([0, 1]) = \{f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ は連続}\}$  とする。  $C([0, 1])$  は  $[0, 1]$  区間上の (実数値) 連続関数の全体。  $C([0, 1])$  は  $\mathbb{R}$ -vector space.
- (4)  $M_{m,n}(K) = K$  を要素とする  $m$  行  $n$  列の行列の全体

$$M_{m,n}(K) = \left\{ \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n \text{ に対して } a_{ij} \in K \right\}$$

## 1.2 ベクトル空間の基底

$\mathbb{R}$ -vector space  $\mathbb{R}^2$  を考える。  $e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  とする。このとき任意の

$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$  に対して

$$x = x_1e_1 + x_2e_2$$

となる。つまりすべてのベクトルを  $e_1, e_2$  を用いて表すことができる。

次に  $f_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $f_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$  とする。このとき、任意のベクトル  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$  を

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \left(\frac{x_1 + x_2}{2}\right)f_1 + \left(\frac{x_1 - x_2}{2}\right)f_2$$

のように  $f_1, f_2$  を用いて表すことができる。このようなベクトルの組  $(e_1, e_2)$  や  $(f_1, f_2)$  をベクトル空間  $\mathbb{R}^2$  の基底とよぶ。

$(e_1, e_2, f_1)$  を用いて任意のベクトルを表すことができるが、この場合たとえば

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = e_1 + 2e_2 = e_2 + f_1$$

のように表し方が一通りではない。

**定義 1.2.1 (基底).**  $K = \mathbb{R}, \mathbb{C}$  とする。  $U$  を  $K$ -vector space、  $e_1, \dots, e_n \in U$  とする。

(1)  $(e_1, \dots, e_n)$  が 1 次独立 (linearly independent) であるとは、任意の  $x_1, \dots, x_n \in K$  に対して  $x_1e_1 + \dots + x_n e_n = 0$  ならば  $x_1 = \dots = x_n = 0$  が成り立つことである。

(2)  $(e_1, \dots, e_n)$  が  $U$  の基底 (base, basis) を成すとは、次の (B1), (B2) が成り立つことである。

(B1)  $(e_1, \dots, e_n)$  は 1 次独立

(B2) 任意の  $x \in U$  に対してある  $x_1, \dots, x_n \in K$  があって、  $x = x_1e_1 + \dots + x_n e_n$  と書ける。

(B2) における  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in K^n$  を基底  $(e_1, \dots, e_n)$  に関する  $x$  の座標という。

注意.  $(e_1, \dots, e_n)$  が  $U$  の基底ならば、  $x \in U$  の  $(e_1, \dots, e_n)$  に関する座標

は一通りに定まる。実際  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$  が共に  $x \in U$  の  $(e_1, \dots, e_n)$  に関する

座標であるとするとき

$$x_1e_1 + \dots + x_n e_n = y_1e_1 + \dots + y_n e_n$$

したがって

$$(x_1 - y_1)e_1 + \dots + (x_n - y_n)e_n = 0$$

$(e_1, \dots, e_n)$  は 1 次独立なので  $x_1 - y_1 = \dots = x_n - y_n = 0$ 。

**例 1.2.2.**  $K = \mathbb{R}, \mathbb{C}$  とする。

(1)  $K$ -vector space  $K^n$  において

$$e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

とおくとき  $(e_1, \dots, e_n)$  は  $K^n$  の基底

(2)  $T_n(K)$  において  $(1, x, x^2, \dots, x^n)$  は基底

(3)  $M_{m,n}(K)$  において、 $1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$  となる  $i, j$  に対して  $A(i, j) \in M_{m,n}(K)$  を  $(i, j)$ -成分が 1 でその他の成分はすべて 0 であるようなものと定める。このとき  $(A(i, j) | 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n)$  は  $M_{m,n}(K)$  の基底である。

注意. 有限個のベクトルからなる基底を持たないベクトル空間もある。

$T(\mathbb{R}) =$  実数係数の  $x$  の多項式の全体

とする。  $f_1, \dots, f_m \in T(\mathbb{R})$  とするとき  $f_1, \dots, f_m$  の次数の最大を  $N$  としておく。このとき任意の  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in \mathbb{R}$  に対して  $\alpha_1 f_1 + \dots + \alpha_m f_m \in T(\mathbb{R})$  の次数は高々  $N$  である。従って、 $(f_1, \dots, f_m)$  は  $T(\mathbb{R})$  の基底にはなれない。

**例題 1.2.3.**  $\mathbb{R}$ -vector space  $\mathbb{R}^3$  の元  $f_1, f_2, f_3$  を

$$f_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, f_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, f_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

で与えるとき  $(f_1, f_2, f_3)$  は  $\mathbb{R}^3$  の基底になることを示せ。

解答. 任意の  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$  に対して、

$$x = (x_1 - x_2)f_1 + (x_2 - x_3)f_2 + x_3f_3$$

が成り立つ。さらに  $k_1, k_2, k_3 \in \mathbb{R}$  に対して  $k_1f_1 + k_2f_2 + k_3f_3 = 0$  とするとき、

$$\begin{pmatrix} k_1 + k_2 + k_3 \\ k_2 + k_3 \\ k_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

これより  $k_1 = k_2 = k_3 = 0$  となり  $(f_1, f_2, f_3)$  は 1 次独立である。  $\square$

**例題 1.2.4.**  $g_1, g_2, g_3 \in \mathbb{R}^3$  を

$$g_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, g_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, g_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

とする。 $(g_1, g_2, g_3)$  は  $\mathbb{R}^3$  の基底になるか？

解答. いま  $g_1 - g_2 - g_3 = 0$  より  $(g_1, g_2, g_3)$  は 1 次独立ではない。  $\square$

**演習 1.1.**  $\mathbb{C} = \{\alpha + \beta i \mid \alpha, \beta \in \mathbb{R}\}$  は、 $k \in \mathbb{R}, z \in \mathbb{C}$  に対して通常の積  $kz$  でスカラー倍を定義するとき、 $\mathbb{R}$ -vector space となることを示せ。さらに、 $(1, i)$  は  $\mathbb{R}$ -vector space としての  $\mathbb{C}$  の基底であることを示せ。

**演習 1.2.**  $a_1, a_2, a_3 \in \mathbb{R}$  を

$$a_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, a_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, a_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ -3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

で与える。このとき  $(a_1, a_2, a_3)$  は  $\mathbb{R}^3$  の基底になることを示せ。さらに、 $\begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  および  $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$  の  $(a_1, a_2, a_3)$  に関する座標を求めよ。

### 1.3 ベクトル空間の次元

**定理 1.3.1.**  $U$  を vector space,  $(e_1, \dots, e_n)$  を  $U$  の基底とする。このとき  $m > n$  に対して、 $f_1, \dots, f_m \in U$  とするとき  $(f_1, \dots, f_m)$  は 1 次独立ではない。

**系 1.3.2.**  $U$  を vector space,  $(e_1, \dots, e_n)$  および  $(f_1, \dots, f_m)$  を  $U$  の基底とするととき  $m = n$ .

**定義 1.3.3.**  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$ .  $U$  を  $K$ -vector space とする。 $U$  が (有限個の元からなる) 基底をもつとき  $U$  を有限次元 vector space という。そして  $(e_1, \dots, e_n)$  が  $U$  の基底であるとき  $n$  を vector space  $U$  の ( $K$  上の) 次元 (dimension) と呼び  $n = \dim_K U$  と書く。暗黙のうちに  $K$  がわかっているときは  $\dim_K U$  のかわりに  $\dim U$  を用いることもある。

注意. vector space  $U$  が有限個のベクトルからなる基底を持たないときは、 $U$  は無限次元のベクトル空間という。1.2 の  $T(\mathbb{R})$  は無限次元のベクトル空間の例である。

**例 1.3.4.** (1)  $\dim_{\mathbb{R}} \mathbb{R}^n = n$ .

(2)  $\dim_{\mathbb{C}} \mathbb{C}^n = n, \dim_{\mathbb{R}} \mathbb{C}^n = 2n$ .

(3)  $\dim_K T_n(K) = n + 1$ .

(4)  $\dim_K M_{m,n}(K) = mn$ .

定理 1.3.1 の証明のための準備をする。

**補題 1.3.5.**  $U$  を vector space、 $e_1, \dots, e_n \in U$  とする。このとき次の 3 つの条件は同値である。

(1)  $(e_1, \dots, e_n)$  は 1 次独立である。

(2)  $\pi: \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}$  を一対一の写像とすると  $(e_{\pi(1)}, \dots, e_{\pi(n)})$  は 1 次独立である。

(3)  $\alpha, \beta \in K, \alpha \neq 0, i, j \in \{1, \dots, n\}, i \neq j$  に対して  $e_i$  を  $\alpha e_i + \beta e_j$  に置き換えたものが 1 次独立である。

**例題 1.3.6.**  $\begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \\ 5 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 17 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ 4 \\ 12 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^4$  は 1 次独立か？

解答. 補題 1.3.5 の操作を繰り返して 1 次独立かどうかを明らかな形に変形する。

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} 3 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 4 \\ 5 & 4 & 17 & 12 \end{pmatrix} \xrightarrow[1c-3c]{4c-3c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -3 \\ -1 & 0 & 1 & 3 \\ -12 & 4 & 17 & -5 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{3c-2 \times 1c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -3 \\ -1 & 0 & 3 & 3 \\ -12 & 4 & 41 & -5 \end{pmatrix} \xrightarrow{4c+3 \times 2c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 3 & 3 \\ -12 & 4 & 41 & 7 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{(4c-3c)/(-34)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 3 & 0 \\ -12 & 4 & 41 & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

これより与えられた4つのベクトルは1次独立である。□

**演習 1.3.**

$$f_1 = \begin{pmatrix} 4 \\ -5 \\ 2 \\ 6 \end{pmatrix}, f_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ -2 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}, f_3 = \begin{pmatrix} 6 \\ -3 \\ 3 \\ 9 \end{pmatrix}, f_4 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}$$

とおく。 $(f_1, f_2, f_3, f_4)$  は  $\mathbb{R}^4$  で1次独立か？

**補題 1.3.7.**  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$  とする。 $K^n$  の  $n+1$  個のベクトルは1次独立ではない。

証明.  $n$  に関する数学的帰納法を用いる。

$n=1$  のとき、 $a_1, a_2 \in K$  とする。 $a_2=0$  ならば  $0 \cdot a_1 + 1 \cdot a_2 = 0$ 、 $a_2 \neq 0$  ならば  $1 \cdot a_1 + (-a_1/a_2) \cdot a_2 = 0$ 。従って  $(a_1, a_2)$  は1次独立ではない。

$n-1$  まで成立したとする。すなわち  $K^{n-1}$  の  $n$  個のベクトルは1次独立で

はない。いま  $a_1, \dots, a_{n+1} \in K^n$  で  $i=1, \dots, n+1$  で  $a_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{pmatrix}$  とす

る。

Case 1 すべての  $i$  に対して  $a_{ni} = 0$  ならば  $\tilde{a}_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{n-1i} \end{pmatrix} \in K^{n-1}$  とおく。

$(\tilde{a}_1, \dots, \tilde{a}_{n+1})$  は帰納法の仮定より1次独立でない。従って  $(a_1, \dots, a_{n+1})$  も1次独立でない。

Case 2 ある  $i$  で  $a_{ni} \neq 0$  のとき、補題 1.3.5 の操作を Step 1, Step 2, Step 3 以下のように繰り返す。

Step 1  $a_{n+1}$  と  $a_i$  を入れ換えて、 $a_{nn+1} \neq 0$  としてよい。

Step 2 次に  $a_{n+1}$  を  $a_{nn+1}$  で割ることにより、 $a_{nn+1} = 1$  としてよい。

Step 3 さらに  $i=1, \dots, n$  に対して  $a_i$  を  $a_i - a_{ni} \times a_{n+1}$  で置き換えることで、 $a_{ni} = 0$  が  $i=1, \dots, n$  で成り立つとしてよい。

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} a_{11} & a_{1i} & \cdots & a_{1n+1} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{ni} \neq 0 & \cdots & a_{nn+1} \end{pmatrix} \xrightarrow[a_i \leftrightarrow a_{n+1}]{\text{Step 1}} \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n+1} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn+1} \neq 0 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow[a_{n+1}/a_{nn+1}]{\text{Step 2}} \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n+1} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow[a_i - a_{ni} \times a_{nn+1}]{\text{Step 3}} \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n+1} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ \tilde{a}_1 & \cdots & \tilde{a}_n \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

ここで  $\tilde{a}_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{n-1i} \end{pmatrix} \in K^{n-1}$  とすると  $(\tilde{a}_1, \dots, \tilde{a}_n)$  は帰納法の仮定より

1次独立でない。従って  $(a_1, \dots, a_{n+1})$  は1次独立でない。  $\square$

定理 1.3.1 の証明.  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$  として、 $U$  は  $K$ -vector space とする。いま  $m = n + 1$  としても一般性を失わない。 $f_i$  の  $(e_1, \dots, e_n)$  に関する座標を

$$a_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{pmatrix} \in K^n \text{ とする。このとき}$$

$U$  で  $(f_1, \dots, f_{n+1})$  が1次独立  $\Leftrightarrow K^n$  で  $(a_1, \dots, a_{n+1})$  が1次独立

補題 1.3.7 より  $(f_1, \dots, f_{n+1})$  は1次独立でない。  $\square$

**定義 1.3.8.**  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$ .  $U$  を  $K$ -vector space とする。 $f_1, \dots, f_m \in U$  に対して、

$$\langle f_1, \dots, f_m \rangle = \{u \mid \text{ある } k_1, \dots, k_m \in K \text{ に対して } u = k_1 f_1 + \cdots + k_m f_m\}$$

この定義より、すぐに次の補題が得られる。

**補題 1.3.9.**  $U$  を vector space とするとき、 $f_1, \dots, f_n \in U$  に対して、

$$(f_1, \dots, f_n) \text{ が } U \text{ の基底} \Leftrightarrow (f_1, \dots, f_n) \text{ は1次独立かつ } U = \langle f_1, \dots, f_n \rangle.$$

**補題 1.3.10.**  $U$  を vector space,  $f_1, \dots, f_m \in U$  であり  $(f_1, \dots, f_m)$  は1次独立であるとする。いま  $u \in U$  が  $u \notin \langle f_1, \dots, f_m \rangle$  をみたすならば、 $(f_1, \dots, f_m, u)$  は1次独立である。

証明.  $k_1, \dots, k_m, k \in K$  に対して、 $k_1 f_1 + \dots + k_m f_m + k u = 0$  とする。このとき  $u \notin \langle f_1, \dots, f_m \rangle$  より  $k = 0$ 。ここで  $(f_1, \dots, f_m)$  は 1 次独立であるから  $k_1 = \dots = k_m = 0$ 。従って  $(f_1, \dots, f_m, u)$  は 1 次独立。□

**補題 1.3.11.**  $U$  を有限次元の *vector space*,  $\dim U = n$  とする。いま  $f_1, \dots, f_n \in U$  で  $(f_1, \dots, f_n)$  が 1 次独立ならば  $(f_1, \dots, f_n)$  は  $U$  の基底である。

証明. ある  $u \in U$  で  $u \notin \langle f_1, \dots, f_n \rangle$  とするとき  $(f_1, \dots, f_n, u)$  は 1 次独立。これは定理 1.3.1 に反する。従って  $U = \langle f_1, \dots, f_n \rangle$ 。補題 1.3.9 より  $(f_1, \dots, f_n)$  は基底である。□

**定理 1.3.12.**  $U$  を有限次元の *vector space*,  $\dim U = n$  とする。このとき  $m < n$  に対して  $f_1, \dots, f_m \in U$  かつ  $(f_1, \dots, f_m)$  は 1 次独立であるとする。このときある  $f_{m+1}, \dots, f_n \in U$  がとれて、 $(f_1, \dots, f_n)$  が  $U$  の基底となるようにできる。

証明.  $m < n$  であるから定理 1.3.1 より  $(f_1, \dots, f_m)$  は  $U$  の基底ではない。従って補題 1.3.9 より  $U \neq \langle f_1, \dots, f_m \rangle$ 。すなわちある  $u \in U$  で  $u \notin \langle f_1, \dots, f_m \rangle$ 。補題 1.3.10 より  $(f_1, \dots, f_m, u)$  は 1 次独立である。 $u = f_{m+1}$  とする。この操作を繰り返すことで  $f_{m+1}, \dots, f_n \in U$  を  $(f_1, \dots, f_n)$  が 1 次独立となるように選ぶことができる。ここで補題 1.3.11 より  $(f_1, \dots, f_n)$  は  $U$  の基底となる。□

**例題 1.3.13.**  $k \in \mathbb{R}$  に対して  $f_1(x) = (1 - k) + 2x + 4x^2$ ,  $f_2(x) = -4 + (7 - k)x + 10x^2$ ,  $f_3(x) = -2 + 4x + (6 + k)x^2$  とする。 $(f_1, f_2, f_3)$  が  $T_2(\mathbb{R})$  の基底となるための  $k$  に関する必要十分条件を求めよ。

解答.  $\dim T_2(\mathbb{R}) = 3$  であるので、補題 1.3.11 より  $(f_1, f_2, f_3)$  が 1 次独立  $\Leftrightarrow (f_1, f_2, f_3)$  が  $T_2(\mathbb{R})$  の基底。いま  $f_1, f_2, f_3$  の  $(1, x, x^2)$  に関する座標を考える。

$$\begin{pmatrix} 1-k & -4 & -2 \\ 2 & 7-k & 4 \\ 4 & 10 & 6+k \end{pmatrix} \xrightarrow{2c-2 \times 3c} \begin{pmatrix} 1-k & 0 & -2 \\ 2 & -(k+1) & 4 \\ 4 & -2(k+1) & 6+k \end{pmatrix}$$

$k = -1$  のとき 2 列目は 0 であるので 1 次独立でない。 $k \neq -1$  のときは 2 列目を  $-(k+1)$  で割っておく。

$$\begin{pmatrix} 1-k & 0 & -2 \\ 2 & 1 & 4 \\ 4 & 2 & 6+k \end{pmatrix} \xrightarrow[1c-2 \times 2c]{3c-4 \times 2c} \begin{pmatrix} 1-k & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & k-2 \end{pmatrix}$$

$k = 1$  のとき 1 列目は 0 であるので 1 次独立でない。 $k \neq 1$  のときは 1 列目を  $1 - k$  で割っておく。

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & k-2 \end{pmatrix} \xrightarrow{3c+2 \times 1c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & k-2 \end{pmatrix}$$

$k = 2$  のときは 3 列目が 0 であるので 1 次独立ではない。 $k \neq 2$  のときは 3 列目を  $k - 2$  で割っておけば 1 次独立であることがわかる。以上より  $(f_1, f_2, f_3)$  が基底になるための必要十分条件は  $k \notin \{-1, 1, 2\}$ .  $\square$

## 1.4 部分ベクトル空間

**定義 1.4.1.**  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$ ,  $U$  を  $K$ -vector space とする。このとき  $V \subseteq U$  が  $U$  の部分ベクトル空間 (subspace) であるとは、

- (1) 任意の  $u, v \in V$  に対して  $u + v \in V$ ,
- (2) 任意の  $k \in K$ , 任意の  $u \in V$  に対して  $ku \in V$  が成り立つことである。

この定義より次の命題は明らかである。

**命題 1.4.2.**  $U$  を  $K$ -vector space,  $V \subseteq U$  を  $U$  の subspace とするとき、 $V$  は  $U$  の和および定数倍 (を  $V$  に制限したもの) に関して  $K$ -vector space である。

さらに  $\langle \cdot \rangle$  の定義 (定義 1.3.8) より次の命題も明らかである。

**命題 1.4.3.**  $U$  を vector space,  $a_1, \dots, a_m \in U$  とする。このとき  $\langle a_1, \dots, a_m \rangle$  は  $U$  の subspace である。 $\langle a_1, \dots, a_m \rangle$  を  $(a_1, \dots, a_m)$  で生成される  $U$  の subspace という。

**例 1.4.4.** (1)  $\mathbb{R}^3$  の部分集合  $V = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \mid x + 3y = z \right\}$  とする。このとき  $V$  は  $\mathbb{R}^3$  の subspace である。また  $V = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} \right\rangle$  である。

(2)  $\mathbb{R}^3 \supset V = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \mid x \geq y \geq z \right\}$  とする。このとき  $V$  は  $\mathbb{R}^3$  の subspace ではない。実際、 $\begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \in V$  であるが、 $-\begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \notin V$ .

(3)  $\mathbb{R}$  を  $\mathbb{C}$  の部分集合と考える。このとき  $\mathbb{C}$  を  $\mathbb{R}$ -vector space と見なすときは  $\mathbb{R}$  は  $\mathbb{C}$  の subspace である。しかしながら、 $\mathbb{C}$  を  $\mathbb{C}$ -vector space と見なすときは  $\mathbb{R}$  は  $\mathbb{C}$  の subspace ではない。

(4) 例 1.1.3-(3) で定義された  $\mathbb{R}$ -vector space  $C([0, 1])$  の部分集合  $V$  を  $V = \{f \mid f \in C([0, 1]), \int_0^1 f(x)dx = 0\}$  とする。このとき  $V$  は  $C([0, 1])$  の subspace である。

**定理 1.4.5.**  $U$  を vector space,  $a_1, \dots, a_m \in U$  で少なくとも一つの  $a_i \neq 0$  とする。このときある  $1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq m$  で  $(a_{i_1}, \dots, a_{i_k})$  が  $\langle a_1, \dots, a_m \rangle$  の基底となるものが存在する。特に  $\langle a_1, \dots, a_m \rangle$  は有限次元 vector space である。

証明.

$$B = \{(a_{j_1}, \dots, a_{j_l}) \mid 1 \leq l \leq m, 1 \leq j_1 < \dots < j_l \leq m, (a_{j_1}, \dots, a_{j_l}) \text{ は } 1 \text{ 次独立}\}$$

とする。 $B$  はたかだか有限集合である。また、 $a_i \neq 0$  となる  $a_i$  に対して  $(a_i) \in B$  より  $B$  は空集合でない。ここで  $B$  の元のうち  $l$  が最大であるようなものを、 $(a_{i_1}, \dots, a_{i_k})$  とする。(すなわち  $k$  が  $l$  の最大値) ここで  $i_1, \dots, i_k$  に入らない  $i$  に対して、 $(a_{i_1}, \dots, a_{i_k}, a_i)$  は 1 次独立ではないので、ある  $\alpha_1, \dots, \alpha_k, \alpha$  があつて

$$\alpha_1 a_{i_1} + \dots + \alpha_k a_{i_k} + \alpha a_i = 0$$

かつ  $(\alpha_1, \dots, \alpha_k, \alpha) \neq (0, \dots, 0, 0)$ . いま  $\alpha = 0$  とするとき  $(a_{i_1}, \dots, a_{i_k})$  は 1 次独立より  $(\alpha_1, \dots, \alpha_k) = (0, \dots, 0)$ . これは矛盾。従つて  $\alpha \neq 0$ . これより  $a_i = (\alpha_1/\alpha)a_{i_1} + \dots + (\alpha_k/\alpha)a_{i_k}$  となるので  $a_i \in \langle a_{i_1}, \dots, a_{i_k} \rangle$ . よつて  $\langle a_1, \dots, a_m \rangle = \langle a_{i_1}, \dots, a_{i_k} \rangle$ . ゆえに  $(a_{i_1}, \dots, a_{i_k})$  は  $\langle a_1, \dots, a_m \rangle$  の基底である。□

上の定理 (の証明) より

$\dim \langle a_1, \dots, a_m \rangle = a_1, \dots, a_m$  から選ぶことができる

1 次独立なベクトルの組の含むベクトルの数の最大値  $\leq m$

**定義 1.4.6.**  $U$  を vector space,  $a_1, \dots, a_m \in U$  とする。このとき  $(a_1, \dots, a_m)$  の階数 (rank),  $\text{rank}(a_1, \dots, a_m)$  を

$$\text{rank}(a_1, \dots, a_m) = \dim \langle a_1, \dots, a_m \rangle$$

と定義する。

$\text{rank}(a_1, \dots, a_m) \leq m$  である。

**命題 1.4.7** (rank の計算:列に関する基本変形).  $U$  を  $K$ -vector space,  $a_1, \dots, a_m \in U$  とする。

(1)  $\pi : \{1, \dots, m\} \rightarrow \{1, \dots, m\}$  を一対一の写像とするととき、

$$\text{rank}(a_1, \dots, a_m) = \text{rank}(a_{\pi(1)}, \dots, a_{\pi(m)}).$$

(2)  $\alpha, \beta \in K, \alpha \neq 0, i \neq j$  に対して、

$$\text{rank}(a_1, \dots, a_i, \dots, a_m) = \text{rank}(a_1, \dots, \alpha a_i + \beta a_j, \dots, a_m).$$

**例題 1.4.8.**  $a_1, a_2, a_3, a_4, a_5 \in \mathbb{R}^4$  をそれぞれ、

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

とする。 $\text{rank}(a_1, \dots, a_5)$  を求めよ。

解答.

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 & 2 & 0 \\ -1 & 1 & -4 & 3 & 1 \\ -1 & -2 & -1 & -2 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[2c-3 \times 1c, 4c-1c]{5c-3 \times 1c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & -3 \\ -1 & 4 & -4 & 4 & 4 \\ -1 & 1 & -1 & -1 & 3 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow[1c-3c, 2c+3c]{(4c-3c)/8, 5c+3 \times 3c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 3 & 0 & -4 & 1 & -8 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[1c-3 \times 8c, 3c+4 \times 8c]{4c+8 \times 3c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

これより  $\text{rank}(a_1, \dots, a_5) = 3$

□

**演習 1.4.**  $a_1, a_2, a_3, a_4 \in \mathbb{R}^4$  をそれぞれ

$$\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 7 \\ 9 \\ 5 \\ -3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 6 \\ -4 \\ 0 \end{pmatrix}$$

とする。このとき  $\text{rank}(a_1, \dots, a_4)$  を求めよ。

**演習 1.5.**  $a_1, a_2, a_3, a_4, a_5 \in \mathbb{R}^4$  をそれぞれ

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

とする。このとき  $\text{rank}(a_1, \dots, a_5)$  を求めよ。さらに  $(a_1, \dots, a_5)$  の中から適当に選んで、 $\langle a_1, \dots, a_5 \rangle$  の基底を作れ。

**定理 1.4.9.**  $U$  を有限次元 *vector space*,  $V$  を  $U$  の *subspace* とする。このとき  $V$  も有限次元であり、 $\dim V \leq \dim U$ 。

証明.  $\dim U = n$  とする。いま、

$$\mathcal{A} = \{(f_1, \dots, f_m) \mid f_1, \dots, f_m \in V, (f_1, \dots, f_m) \text{ は } 1 \text{ 次独立}\}$$

とすると、定理 1.3.1 より  $(f_1, \dots, f_m) \in \mathcal{A}$  ならば  $m \leq n$ 。従って  $\{m \mid (f_1, \dots, f_m) \in \mathcal{A}\}$  は最大値をもつ。その最大値を  $k$  とし、 $(a_1, \dots, a_k) \in \mathcal{A}$  を選ぶ。もしある  $a \in V$  に対して、 $a \notin \langle a_1, \dots, a_k \rangle$  ならば補題 1.3.10 より  $(a_1, \dots, a_k, a)$  は 1 次独立である。これは  $k$  の取り方に矛盾するので、 $V = \langle a_1, \dots, a_k \rangle$ 。従って  $(a_1, \dots, a_k)$  は  $V$  の基底となり、 $\dim V = k$ 。□

**定理 1.4.10.**  $U$  を *vector space*,  $V_1, V_2$  を  $U$  の *subspaces* とする。このとき、

$$V_1 + V_2 = \{x_1 + x_2 \mid x_1 \in V_1, x_2 \in V_2\}$$

とすれば、 $V_1 + V_2$  は  $U$  の *subspace* である。さらに

- (1)  $V_1 + V_2$  は  $V_1 \cup V_2$  を含む  $U$  の *subspaces* のうち最小のものである。
- (2)  $V_1 + V_2$  が有限次元のとき、

$$\dim V_1 + V_2 = \dim V_1 + \dim V_2 - \dim V_1 \cap V_2$$

証明. (2) 以外は明らか。いま  $V_1 \cap V_2$  の基底を  $(e_1, \dots, e_k)$  とする。このとき、定理 1.3.12 よりある  $a_1, \dots, a_n \in V_1, b_1, \dots, b_m \in V_2$  で  $(e_1, \dots, e_k, a_1, \dots, a_n), (e_1, \dots, e_k, b_1, \dots, b_m)$  がそれぞれ  $V_1, V_2$  の基底となるものが存在する。ここで  $V_1 + V_2 = \langle e_1, \dots, e_k, a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_m \rangle$ . さて、

$$\gamma_1 e_1 + \dots + \gamma_k e_k + \alpha_1 a_1 + \dots + \alpha_n a_n + \beta_1 b_1 + \dots + \beta_m b_m = 0$$

とし、

$$x = \gamma_1 e_1 + \dots + \gamma_k e_k + \alpha_1 a_1 + \dots + \alpha_n a_n = -(\beta_1 b_1 + \dots + \beta_m b_m)$$

とおく。このとき  $x \in V_1 \cap V_2$  より  $\alpha_1 = \dots = \alpha_n = \beta_1 = \dots = \beta_m = 0$ . したがって  $x = 0$ . これより  $\gamma_1 = \dots = \gamma_k = 0$ . 以上より  $(e_1, \dots, e_k, a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_m)$  は 1 次独立であり、 $V_1 + V_2$  の基底となる。よって  $\dim V_1 + V_2 = k + m + n = (n + k) + (m + k) - k = \dim V_1 + \dim V_2 - \dim V_1 \cap V_2$ .  $\square$

**系 1.4.11.**  $U$  を *vector space*,  $V_1, V_2$  を  $U$  の *subspaces* とする。このとき次の (1), (2) は同値である。

- (1)  $V_1 \cap V_2 = \{0\}$
- (2) 任意の  $x \in V_1 + V_2$  に対して、 $(x_1, x_2) \in V_1 \times V_2$  がただ一組あって  $x = x_1 + x_2$ .

さらに  $V_1 + V_2$  が有限次元ならば (1), (2) は次の (3) と同値である。

- (3)  $\dim V_1 + V_2 = \dim V_1 + \dim V_2$

証明. (1)  $\Rightarrow$  (2):  $(x_1, x_2), (y_1, y_2) \in V_1 \times V_2$  で  $x_1 + x_2 = y_1 + y_2$  とするとき、 $x_1 - y_1 = y_2 - x_2 \in V_1 \cap V_2$  より  $x_1 = y_1, x_2 = y_2$

(2)  $\Rightarrow$  (1):  $x \in V_1 \cap V_2$  とする。このとき  $(x, 0), (0, x) \in V_1 \times V_2$  である。(2) より  $(x, 0) = (0, x)$ . よって  $x = 0$ .

(1)  $\Leftrightarrow$  (3) は定理 1.4.10-(2) より明らか。  $\square$

**定義 1.4.12.** 系 1.4.11 の状況のとき  $V_1 + V_2$  を  $V_1 \oplus V_2$  と書き  $V_1$  と  $V_2$  の直和と呼ぶ。

**演習 1.6.** 次の (1), (2) について、 $V \subset U$  は  $U$  の *subspace* であることを示し、さらにその基底を一組求めよ。

- (1)  $U = \mathbb{R}^4$  and

$$V = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} \mid x_1 + 2x_2 = 0, x_1 + x_3 + x_4 = 0 \right\}$$

- (2)  $U = T_3(\mathbb{R})$  and  $V = \{f \mid \int_0^1 f(x) dx = 0\}$

# Chapter 2

## 1 次変換、行列

### 2.1 1 次変換と行列

**定義 2.1.1.**  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$  として  $U, V$  を  $K$ -vector space とする。いま  $f: U \rightarrow V$  が 1 次変換 (線形変換、linear transformation, linear map) であるとは、

- (L1) 任意の  $x, y \in U$  に対して  $f(x + y) = f(x) + f(y)$ ,
- (L2) 任意の  $x \in U$ , 任意の  $k \in K$  に対して  $f(kx) = kf(x)$  が成り立つことである。

**命題 2.1.2.**  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$  とし、 $U, V$  を  $K$ -vector space とする。いま

$L(U, V) = U$  から  $V$  への linear map の全体

とする。このとき  $f, g \in L(U, V)$  に対して、 $f + g: U \rightarrow V$  を、任意の  $x \in U$  に対して  $(f + g)(x) = f(x) + g(x)$  と定義するとき  $f + g \in L(U, V)$  である。また  $k \in K, f \in L(U, V)$  に対して  $kf: U \rightarrow V$  を、任意の  $x \in U$  に対して  $(kf)(x) = kf(x)$  と定義するとき  $kf \in L(U, V)$  である。さらにこの和と定数倍の演算に関して  $L(U, V)$  は  $K$ -vector space になる。

$U = V$  のとき  $L(U, U)$  を  $L(U)$  と書く。

**例 2.1.3.** (1)  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  で  $a, b, c, d \in \mathbb{R}$  に対して

$$f\left(\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{pmatrix}$$

とするとき  $f$  は linear map. さらに  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n} \in M_{mn}(K)$  に対して、 $f: K^n \rightarrow K^m$  を

$$f\left(\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}$$

と定義するとき  $f$  は linear map である。命題 2.1.4 より  $K^n$  から  $K^m$  への linear map はこの形 (行列で表されるもの) に限ることがわかる。すなわち  $L(K^n, K^m)$  は  $M_{mn}(K)$  と同一視できる。

(2)  $\mathbb{R}$ -vector space  $C^\infty([0, 1])$  を

$$C^\infty([0, 1]) = \{f \mid f: [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}, f \text{ は } [0, 1] \text{ 上何階でも微分可能}\}$$

とする。このとき  $D: C^\infty([0, 1]) \rightarrow C^\infty([0, 1])$  を  $Df = f'$  (ただし  $f'$  は  $f$  の微分) と定義すると  $D$  は linear map.

(3)  $f: \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}$  を  $f(z) = \bar{z}$  とする。(ただし  $\bar{z}$  は  $z$  の共役複素数)  $f$  は  $\mathbb{C}$  を  $\mathbb{R}$ -vector space と考えれば linear map であるが、 $\mathbb{C}$ -vector space と考えれば linear map ではない。

**命題 2.1.4.**  $U, V$  を有限次元  $K$ -vector space,  $f: U \rightarrow V$  を linear map とする。さらに  $(a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_m)$  をそれぞれ  $U, V$  の基底とする。い

ま  $f(a_j)$  の  $(b_1, \dots, b_m)$  に関する座標を  $\begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$  として、 $A \in M_{mn}(K)$  を  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n}$  と定義する。ここで  $x \in U$  の  $(a_1, \dots, a_n)$  に関する座標を  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $f(x) \in V$  の  $(b_1, \dots, b_m)$  に関する座標を  $\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$  とするとき、

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

が成立する。 $A$  を基底  $(a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_m)$  に関して  $f$  を表現する行列あるいは基底  $(a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_m)$  に関する  $f$  の表現行列という。(  $U = V$  かつ  $(a_1, \dots, a_n) = (b_1, \dots, b_m)$  のときは、 $A$  を基底  $(a_1, \dots, a_n)$  に関する  $f$  の表現行列という。)

証明.  $x = x_1a_1 + \cdots + x_na_n$  であるので、 $f(x) = x_1f(a_1) + \cdots + x_nf(a_n)$ . いま  $f(a_j) = a_{1j}b_1 + \cdots + a_{mj}b_m$  であるから、

$$f(x) = \sum_{i=1}^m \left( \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \right) b_i \right)$$

これより  $y_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j$ . □

**例題 2.1.5.**  $p(x) \in T_3(\mathbb{R})$  に対して、 $F(p)(x) \in T_2(\mathbb{R})$  を  $F(p)(x) = p'(x-1)$  (ただし  $p'(x)$  は  $p(x)$  の  $x$  で微分したもの) とし、 $F : T_3(\mathbb{R}) \rightarrow T_2(\mathbb{R})$  を定義する。 $F$  は linear map であることを示し、 $F$  の  $(1, x, x^2, x^3), (1, x, x^2)$  に関する表現行列を求めよ。

解答. linear map であることは明らか。いま  $F(1) = 0, F(x) = 1, F(x^2) = 2(x-1) = 2x-1, F(x^3) = 3(x-1)^2 = 3x^2-6x+3$  より  $F$  を  $(1, x, x^2, x^3), (1, x, x^2)$  に関して表現する行列は、

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

□

**演習 2.1.**  $p(x) \in T_3(\mathbb{R})$  に対して、 $(F(p))(x) \in T_3(\mathbb{R})$  を  $(F(p))(x) = (x+1)p'(x)$  と定義する。(ただし  $p'$  は  $p$  の微分) このとき  $F : T_3(\mathbb{R}) \rightarrow T_3(\mathbb{R})$  は linear map であることを示せ。さらに、 $F$  を  $(1, x, x^2, x^3)$  に関して表現する行列を求めよ。

**演習 2.2.**  $f \in L(\mathbb{R}^3)$  は、

$$f\left(\begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, f\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, f\left(\begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$$

とみたま。  $e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, e_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  とするとき、 $f$  の  $(e_1, e_2, e_3)$  に関する表現行列を求めよ。

**命題 2.1.6.**  $U, V, W$  を  $K$ -vector spaces,  $f \in L(U, V), g \in L(V, W)$  とする。このとき  $g \circ f : U \rightarrow W$  は linear map である。さらに  $U, V, W$  は有限次元とし、 $(a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_m), (c_1, \dots, c_l)$  をそれぞれ  $U, V, W$  の基底とする。また

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \in M_{mn}(K), B = \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{l1} & \cdots & b_{lm} \end{pmatrix} \in M_{lm}(K)$$

とし、 $A$  を  $(a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_m)$  に関して  $f$  を表現する行列、 $B$  を  $(b_1, \dots, b_m), (c_1, \dots, c_l)$  に関して  $g$  を表現する行列とする。このとき  $g \circ f$  の  $(a_1, \dots, a_n), (c_1, \dots, c_l)$  に関する表現行列を  $C = (c_{ij})_{1 \leq i \leq l, 1 \leq j \leq n} \in M_{ln}(K)$  とすれば、 $c_{ij} = \sum_{k=1}^m b_{ik} a_{kj}$  である。ここで  $C = BA$  と書き、 $B$  と  $A$  の積と呼ぶ。

証明.

$$\begin{aligned} g(f(a_j)) &= g(a_{1j}b_1 + \cdots + a_{mj}b_m) = a_{1j}g(b_1) + \cdots + a_{mj}g(b_m) \\ &= \sum_{k=1}^m (a_{kj} \sum_{i=1}^l b_{ik} c_i) = \sum_{i=1}^l (\sum_{k=1}^m b_{ik} a_{kj}) c_i \end{aligned}$$

□

**演習 2.3.** 次の行列の積を求めよ。

$$\begin{aligned} (1) & \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad (2) \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 3 \\ 1 & 4 \\ 2 & 5 \end{pmatrix} \\ (3) & \begin{pmatrix} 5 & 1 & 5 \\ 2 & 2 & 6 \\ 1 & 2 & 8 \\ 8 & 1 & 5 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 5 & 6 & 6 \\ 2 & 1 & 1 \\ 0 & 5 & 9 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

**演習 2.4.** 次の行列  $A$  に対して  $A^2, A^3, \dots$  を求めよ。

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

**命題 2.1.7.**  $U, V$  を  $K$ -vector space,  $f \in L(U, V)$  とする。このとき

$$\text{Im} f = \{f(x) | x \in U\}, \ker f = \{x | x \in U, f(x) = 0\}$$

とする。このとき  $\text{Im} f, \ker f$  はそれぞれ  $V, U$  の subspace である。 $\text{Im} f$  を  $f$  の像 (image)、 $\ker f$  を  $f$  の核 (kernel) という。さらに  $f$  が単射 (1 対 1)  $\Leftrightarrow \ker f = \{0\}$ .

証明.  $f(x_1) + f(x_2) = f(x_1 + x_2), kf(x) = f(kx)$  より  $\text{Im} f, \ker f$  が subspaces になることは明らか。いま  $f$  が単射であるとするとき、 $f(x) = 0$  とすると  $f(x) = f(0)$  より  $x = 0$ . よって  $\ker f = \{0\}$ . 逆に  $\ker f = \{0\}$  とするとき、 $f(x_1) = f(x_2)$  ならば  $f(x_1 - x_2) = 0$ .  $x_1 - x_2 \in \ker f$  より  $x_1 = x_2$ . すなわち  $f$  は単射。□

**定理 2.1.8.**  $U, V$  を有限次元 vector spaces,  $f \in L(U, V)$  とする。このとき

$$\dim \text{Im} f + \dim \ker f = \dim U$$

証明. いま  $\ker f$  の基底を  $(a_1, \dots, a_m)$  とする。このとき定理 1.3.12 よりある  $b_1, \dots, b_n \in U$  が選べて、 $(a_1, \dots, a_m, b_1, \dots, b_n)$  が  $U$  の基底となるようにできる。任意の  $x \in U$  に対して、 $x = \alpha_1 a_1 + \dots + \alpha_m a_m + \beta_1 b_1 + \dots + \beta_n b_n$  とすれば、 $f(x) = \beta_1 f(b_1) + \dots + \beta_n f(b_n)$  である。したがって、 $\text{Im} f = \langle f(b_1), \dots, f(b_n) \rangle$ . 次に  $(f(b_1), \dots, f(b_n))$  が 1 次独立であることを示す。 $\beta_1 f(b_1) + \dots + \beta_n f(b_n) = 0$  とすれば  $f(\beta_1 b_1 + \dots + \beta_n b_n) = 0$ . すなわち  $\beta_1 b_1 + \dots + \beta_n b_n \in \ker f$  となる。これより  $\beta_1 = \dots = \beta_n = 0$ . よって  $(f(b_1), \dots, f(b_n))$  は 1 次独立であり、 $\text{Im} f$  の基底となる。以上より、 $\dim U = m + n = \dim \ker f + \dim \text{Im} f$ . □

上の定理の証明で、 $c_1, \dots, c_k \in V$  を  $(f(b_1), \dots, f(b_n), c_1, \dots, c_k)$  が  $V$  の基底となるように選んでおく。このとき、 $U$  の基底  $(b_1, \dots, b_n, a_1, \dots, a_m)$ 、 $V$  の基底  $(f(b_1), \dots, f(b_n), c_1, \dots, c_k)$  に関する  $f$  の表現行列は

$$\begin{pmatrix} I_n & 0_{nm} \\ 0_{kn} & 0_{km} \end{pmatrix}$$

となる。ただし  $I_n \in M_{nn}(K)$  は  $n$  行  $n$  列の単位行列、すなわち自然数  $i, j$  に対して

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i = j \text{ のとき} \\ 0 & i \neq j \text{ のとき} \end{cases}$$

とおくとき、 $I_n = (\delta_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ . また  $O_{ij} \in M_{ij}(K)$  は  $i$  行  $j$  列の零行列である。

**系 2.1.9.**  $U, V$  を有限次元 *vector spaces*,  $f \in L(U, V)$  とする。いま、 $n = \dim \operatorname{Im} f$  とすれば、 $f$  を表現する行列が、

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

となるように  $U, V$  の基底を選ぶことができる。

**演習 2.5.**  $U$  を *vector space*,  $f \in L(U)$  とする。 $f \circ f = f$  が成立するとき、 $V = \{x \mid x \in U, f(x) = x\}$  と定義すれば、 $U = \ker f \oplus V$  が成立することを示せ。

**演習 2.6.**  $U$  を *vector space*,  $f \in L(U)$  とする。ここで  $n = 1, 2, \dots$  に対して、 $f^n \in L(U)$  を、 $f^1 = f, f^{n+1} = f \circ f^n$  で帰納的に定義する。

- (1) 任意の  $m \geq 1$  で  $\operatorname{Im} f^m \supseteq \operatorname{Im} f^{m+1}$  が成り立つことを示せ。さらに、ある  $n$  で  $\operatorname{Im} f^n = \operatorname{Im} f^{n+1}$  ならば、任意の  $m \geq n$  で  $\operatorname{Im} f^n = \operatorname{Im} f^m$  となることを示せ。
- (2) 任意の  $m \geq 1$  で  $\ker f^m \subseteq \ker f^{m+1}$  が成り立つことを示せ。さらに、ある  $n$  で  $\ker f^n = \ker f^{n+1}$  ならば、任意の  $m \geq n$  で  $\ker f^n = \ker f^m$  となることを示せ。

**演習 2.7.**  $M_3(\mathbb{R})$  を 3 行 3 列の実行列の全体において行列の和およびスカラー倍を演算とした実ベクトル空間とする。 $A \in M_3(\mathbb{R})$  に対して  ${}^tA$  を  $A$  の転置行列とし、線型変換  $f: M_3(\mathbb{R}) \rightarrow M_3(\mathbb{R})$  を  $f(A) = (A + {}^tA)/2$  により定義する。このとき  $f$  の不動点の全体  $\{A \mid A \in M_3(\mathbb{R}), f(A) = A\}$ ,  $f$  の像  $\{f(A) \mid A \in M_3(\mathbb{R})\}$  および  $f$  の核  $\{A \mid A \in M_3(\mathbb{R}), f(A) = 0\}$  の次元をそれぞれ求めよ。

## 2.2 逆変換、逆行列

**定義 2.2.1.**  $U, V$  を *vector spaces*,  $f \in L(U, V)$  とする。 $f$  が正則である (or 可逆である、逆を持つ) とは、ある  $g \in L(V, U)$  に対して、 $f \circ g = I_V, g \circ f = I_U$  が成立することである。 $(I_V, I_U)$  はそれぞれ  $V, U$  の恒等写像である。すなわち、任意の  $x \in U$  に対して  $I_U(x) = x$ , 任意の  $y \in V$  に対して  $I_V(y) = y$  このとき  $g$  を  $f$  の逆写像 (inverse) といい、 $g = f^{-1}$  と書く。

**命題 2.2.2.**  $U, V$  を *vector spaces*,  $f \in L(U, V)$  とする。

- (1)  $f$  が正則  $\Leftrightarrow f$  は単射 (1 対 1) かつ全射 (上への写像)

- (2)  $f$  が正則ならば  $f$  の逆写像は一意的に決まる。
- (3)  $f$  は正則とする。  $e_1, \dots, e_m \in U$  で  $(e_1, \dots, e_m)$  が 1 次独立ならば  $(f(e_1), \dots, f(e_m))$  も 1 次独立である。とくに  $U$  が有限次元ならば  $V$  も有限次元で  $\dim U = \dim V$

注意. 命題 2.1.7 より上の命題の (1) の右辺の条件は、「 $\ker f = \{0\}$  かつ  $\text{Im} f = V$ 」と同値である。

証明. (1)  $\Rightarrow x_1, x_2 \in U$  に対して  $f(x_1) = f(x_2)$  ならば、 $x_1 = g(f(x_1)) = g(f(x_2)) = x_2$ . したがって  $f$  は単射。また任意の  $y \in V$  に対して、 $f(g(y)) = y$  より  $y \in \text{Im} f$ . したがって  $\text{Im} f = V$ .

$\Leftarrow y \in V$  に対して  $f(x) = y$  となる  $x \in U$  がただ一つ決まる。 $x = g(y)$  として  $g: V \rightarrow U$  を定義する。定義より、 $f \circ g = I_V, g \circ f = I_U$ . 次に  $g \in L(V, U)$  をしめす。いま、 $y_1, y_2 \in V$  とする。このとき、

$$f(g(y_1) + g(y_2)) = f(g(y_1)) + f(g(y_2)) = y_1 + y_2.$$

この式を  $g$  で写し、 $g \circ f = I_V$  を使えば、

$$g(y_1) + g(y_2) = g(y_1 + y_2).$$

次に  $y \in V, k \in K$  に対して、

$$f(kg(y)) = kf(g(y)) = ky$$

この式を  $g$  で写し  $g \circ f = I_V$  と使うと、

$$kg(y) = g(ky)$$

よって  $g \in L(V, U)$  となり、 $f$  は正則である。

- (2) (1) の  $\Leftarrow$  の証明より  $g$  が一意的に決まるのは明らか。
- (3) ある  $k_1, \dots, k_m \in K$  (ただし  $U, V$  は  $K$ -vector spaces とする) に対して、 $k_1 f(e_1) + \dots + k_m f(e_m) = 0$  とするとき、 $g(k_1 f(e_1) + \dots + k_m f(e_m)) = k_1 g(f(e_1)) + \dots + k_m g(f(e_m)) = k_1 e_1 + \dots + k_m e_m = 0$ .  $(e_1, \dots, e_m)$  は 1 次独立であるので  $k_1 = \dots = k_m = 0$ . よって  $(f(e_1), \dots, f(e_m))$  は 1 次独立。いま  $U$  が有限次元とする。 $(e_1, \dots, e_m)$  を  $U$  の基底とすると、 $(f(e_1), \dots, f(e_m))$  は 1 次独立であり、 $V = f(U) = \langle f(e_1), \dots, f(e_m) \rangle$ . よって  $(f(e_1), \dots, f(e_m))$  は  $V$  の基底である。  $\square$

**系 2.2.3.**  $U, V$  を有限次元の *vector spaces* とし  $\dim U = \dim V$  とする。また  $f \in L(U, V)$  とする。このとき次の 4 つの条件は同値である。

- (1)  $f$  は正則である。
- (2) 任意の  $m \in \mathbb{N}$ , 任意の  $e_1, \dots, e_m \in U$  に対して  $(e_1, \dots, e_m)$  が 1 次独立ならば  $(f(e_1), \dots, f(e_m))$  も 1 次独立である。
- (3)  $\ker f = \{0\}$ . すなわち  $f$  は単射である。
- (4)  $\text{Im} f = V$ . すなわち  $f$  は全射である。

証明. (1)  $\Rightarrow$  (2) は命題 2.2.2-(3) より明らか。

(2)  $\Rightarrow$  (4):  $(e_1, \dots, e_n)$  を  $U$  の基底とすると、 $\dim U = \dim V = n$ . 補題 1.3.11 より  $(f(e_1), \dots, f(e_n))$  は  $V$  の基底となる。従って  $\text{Im} f = V$ .

(3)  $\Leftrightarrow$  (4): 定理 2.1.8 より、 $\dim \ker f = 0 \Leftrightarrow \dim \text{Im} f = \dim U = \dim V$ . これより明らか。

(3)  $\Rightarrow$  (1): (3)  $\Rightarrow$  (4) より、(3) かつ (4) が成り立つ。このとき命題 2.2.2 より  $f$  は正則である。  $\square$

**演習 2.8.**  $U, V$  を *vector spaces* とし、 $f \in L(U, V), g \in L(V, U)$  とする。 $g \circ f = I_U$  ならば  $V = \text{Im} f \oplus \ker g$  が成り立つことを示せ。

**定義 2.2.4.**  $A \in M_{mn}(K)$  に対して、 $B \in M_{nm}(K)$  で  $AB = I_m, BA = I_n$  (ただし  $I_k \in M_{kk}(K)$  は  $k \times k$  の単位行列) をみたすものが存在するとき  $A$  は正則 (可逆、逆行列を持つ、invertible) であるという。 $B$  を  $A$  の逆行列 (inverse) といい  $A^{-1}$  と書く。

$A$  が正則であるときその逆行列  $B$  が一意に決まることは、定義より明らかである。実際、 $B_1, B_2$  を  $A$  の逆行列とすると  $AB_1 = AB_2 = I_m$  であるので、 $B_1 = B_1AB_1 = B_1AB_2 = B_2$ .

**定理 2.2.5.**  $U, V$  を有限次元 *vector spaces* とし、 $(a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_m)$  をそれぞれ  $U, V$  の基底とする。さらに  $f \in L(U, V)$  とし、 $f$  を  $(a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_m)$  に関して表現する行列を  $A \in M_{mn}(K)$  とする。このとき

$$f \text{ が正則} \Leftrightarrow A \text{ が正則}$$

さらに、 $f^{-1}$  を  $(b_1, \dots, b_m), (a_1, \dots, a_n)$  に関して表現する行列は  $A^{-1}$  である。

証明.  $f$  が正則ならば、 $f^{-1}$  の  $(b_1, \dots, b_m), (a_1, \dots, a_n)$  に関する表現行列を  $B$  とすれば命題 2.1.6 より  $B$  が  $A$  の逆行列であることがわかる。逆に、 $A$  が正則ならば  $A^{-1}$  を  $(b_1, \dots, b_m), (a_1, \dots, a_n)$  に関する表現行列とするような  $g \in L(V, U)$  をとれば  $g = f^{-1}$  となることがわかる。  $\square$

この定理と命題 2.2.2-(3) より次の系がえられる。

**系 2.2.6.**  $A \in M_{mn}(K)$  とする。  $A$  が正則ならば  $m = n$ .

## 2.3 rank

**定義 2.3.1.** (1)  $U, V$  を有限次元のベクトル空間、  $f \in L(U, V)$  とする。このとき  $f$  の階数 (rank),  $\text{rank } f$  を  $\text{rank } f = \dim \text{Im } f$  と定義する。

(2)  $A = (a_{ij}) \in M_{mn}(K)$ 、  $i = 1, \dots, n$  に対して  $a_j$  を  $A$  の  $j$  番目の列ベクトルとする。すなわち  $a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$  である。このとき、  $A$  の階数 (rank),  $\text{rank } A$  を  $\text{rank } A = \text{rank}(a_1, \dots, a_n)$  と定義する。

**命題 2.3.2.**  $U, V$  を有限次元 *vector spaces*,  $(e_1, \dots, e_n), (g_1, \dots, g_m)$  をそれぞれ  $U, V$  の基底とする。さらに  $f \in L(U, V)$  とし、  $f$  を  $(e_1, \dots, e_n), (g_1, \dots, g_m)$  に関して表現する行列を  $A \in M_{mn}(K)$  とする。このとき

$$\text{rank } f = \dim \langle f(e_1), \dots, f(e_n) \rangle = \text{rank}(f(e_1), \dots, f(e_n)) = \text{rank } A$$

**命題 2.3.3.** (1)  $U, V$  を有限次元 *vector spaces*,  $f \in L(U, V)$  とする。このとき

$$f \text{ が正則} \Leftrightarrow \dim U = \dim V = \text{rank } f$$

(2)  $A \in M_{nn}(K)$  とする。  $A$  が正則  $\Leftrightarrow \text{rank } A = n$ .

以後この節では、  $U, V$  を有限次元 *vector spaces*,  $(e_1, \dots, e_n), (g_1, \dots, g_m)$  をそれぞれ  $U, V$  の基底とする。さらに  $f \in L(U, V)$  とし、  $f$  を  $(e_1, \dots, e_n), (g_1, \dots, g_m)$  に関して表現する行列を  $A \in M_{mn}(K)$  とする。また  $A$  の  $i$  行目の行ベクトルを  $\hat{a}_i = (a_{i1} \cdots a_{in})$  とし、  $A = \begin{pmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_m \end{pmatrix}$  と書く。

**命題 2.3.4.**  $\alpha, \beta \in K$  で  $\alpha \neq 0$  とする。いま、  $k, l \in \{1, \dots, m\}$  で  $k \neq l$  とし、  $(h_1, \dots, h_m)$  を  $i \notin \{k, l\}$  なら  $h_i = g_i$ ,  $h_k = g_k - \frac{\beta}{\alpha} g_l$ ,  $h_l = \frac{1}{\alpha} g_l$  とおく。

(1)  $(h_1, \dots, h_m)$  は  $V$  の基底である。

(2)  $f$  を  $(e_1, \dots, e_n), (h_1, \dots, h_m)$  に関して表現する行列を  $B \in M_{mn}(K)$

とおく。さらに  $B$  の  $i$  行目の行ベクトルを  $\hat{b}_i = (b_{i1} \dots b_{in})$  とおく。このとき、

$$\hat{b}_i = \begin{cases} \hat{a}_i & i \neq l, \\ \alpha \hat{a}_l + \beta \hat{a}_k & i = l. \end{cases} \quad (2.1)$$

が成り立つ。さらに、 $\dim_K \langle {}^t \hat{a}_1, \dots, {}^t \hat{a}_n \rangle = \dim_K \langle {}^t \hat{b}_1, \dots, {}^t \hat{b}_n \rangle$

証明. (1)

$$\begin{aligned} g_l &= \alpha h_l \\ g_k &= h_k + \beta h_l \end{aligned} \quad (2.2)$$

より、 $\langle g_1, \dots, g_m \rangle = \langle h_1, \dots, h_m \rangle$ . よって  $V = \langle h_1, \dots, h_m \rangle$ . いま  $\dim V = m$  より  $(h_1, \dots, h_m)$  は  $V$  の基底。

(2)  $f(e_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} g_j$  に (2.2) を代入すれば、

$$\begin{aligned} f(e_j) &= \sum_{i=1, i \neq k, l}^m a_{ij} h_i + \alpha a_{lj} h_l + a_{kj} (h_k + \beta h_l) \\ &= \sum_{i=1, i \neq l} a_{ij} h_i + (\alpha a_{lj} + \beta a_{kj}) h_l \end{aligned}$$

□

この命題において、 $A, B$  はいずれも  $f$  を表現する行列であるから  $\text{rank } A = \text{rank } f = \text{rank } B$  が成り立つ。従って、行列  $A$  に (2.3) のような変形を施しても  $\text{rank}$  は変わらないのである。

ここからは行列  $A$  に対して  $A$  の  $\text{rank}$  を計算する方法について述べる。

$A \in M_{mn}(K)$ ,  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n}$  とする。このとき  $A$  の  $j$ -列目の列ベクトルを  $a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} \in K^m$  とし、 $A = (a_1 \cdots a_n)$  とかく。また、 $A$  の  $i$ -

行目の行ベクトルを  $\hat{a}_i = (a_{i1} \cdots a_{in})$  とし、 $A = \begin{pmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_m \end{pmatrix}$  とかく。

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (a_1 \cdots a_n) = \begin{pmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_m \end{pmatrix}$$

このとき

$$\text{rank } A = \text{rank}(a_1, \dots, a_m)$$

命題 1.4.7 及び 命題 2.3.4-(2) より次の命題は明らかである。

**命題 2.3.5** (rank の計算).  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n} \in M_{mn}(K)$  とする。

(C1)  $\pi : \{1, \dots, m\} \rightarrow \{1, \dots, m\}$  を一対一の写像とするととき、

$$\text{rank } A = \text{rank}(a_{\pi(1)} \cdots a_{\pi(m)}).$$

(C2)  $\alpha, \beta \in K, \alpha \neq 0, i \neq j$  に対して、

$$\text{rank } A = \text{rank}(a_1 \cdots a_i \cdots a_m) = \text{rank}(a_1 \cdots \alpha a_i + \beta a_j \cdots a_m).$$

(R1)  $\sigma : \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}$  を一対一の写像とするととき、

$$\text{rank } A = \text{rank} \begin{pmatrix} \hat{a}_{\sigma(1)} \\ \vdots \\ \hat{a}_{\sigma(n)} \end{pmatrix}$$

(R2)  $\alpha, \beta \in K, \alpha \neq 0, i \neq j$  に対して、

$$\text{rank } A = \text{rank} \begin{pmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_i \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \alpha \hat{a}_i + \beta \hat{a}_j \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{pmatrix}$$

(C1), (C2) の操作を行列の列 (Column) に関する基本変形、(R1), (R2) の操作を行列の行 (Row) に関する基本変形という。(C1), (C2), (R1), (R2) の操作を繰り返すことで行列の rank を求めることが出来る。

**例題 2.3.6.**  $\begin{pmatrix} 1 & 7 & 1 & 2 \\ -1 & 9 & 3 & 6 \\ 1 & 5 & -2 & -4 \\ -1 & -3 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  の rank を求めよ。

解答.

$$\begin{aligned}
 & \begin{pmatrix} 1 & 7 & 1 & 2 \\ -1 & 9 & 3 & 6 \\ 1 & 5 & -2 & -4 \\ -1 & -3 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{4c-2 \times 3c} \begin{pmatrix} 1 & 7 & 1 & 0 \\ -1 & 9 & 3 & 0 \\ 1 & 5 & -2 & 0 \\ -1 & -3 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[2r+1r, 3r-1r]{4r+1r} \\
 & \begin{pmatrix} 1 & 7 & 1 & 0 \\ 0 & 16 & 4 & 0 \\ 0 & -2 & -3 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[2c-7 \times 1c]{3c-1c} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 16 & 4 & 0 \\ 0 & -2 & -3 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[2r/4, 3r \times -1]{4r-2r/4} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \\
 & \xrightarrow{(2c-4 \times 3c)/(-10)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[3r \leftrightarrow 2r]{3r-3 \times 2r} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

これより rank は 3. □

**演習 2.9.** 次の行列の rank を求めよ。

$$(1) \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & -2 \\ 3 & -4 & 6 & -4 \\ 1 & -2 & 6 & -4 \end{pmatrix} \quad (2) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 2 \\ 1 & -3 & 2 & 1 \\ 3 & -2 & 4 & 2 \end{pmatrix} \quad (3) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \end{pmatrix}$$

$$(4) \begin{pmatrix} 2 & 0 & 3 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & -2 & 9 & 4 & 5 \\ 1 & 1 & -3 & -1 & -1 \end{pmatrix} \quad (5) \begin{pmatrix} 1 & 9 & 2 & 12 \\ 1 & 3 & -1 & 3 \\ 3 & 8 & 8 & 19 \\ -2 & 7 & -3 & 2 \end{pmatrix}$$

$$(6) \begin{pmatrix} a-3 & 2 & 0 \\ 4 & a-1 & 0 \\ 0 & 0 & a \end{pmatrix} \quad (7) \begin{pmatrix} a & 1 & 1 & 1 \\ 1 & a & 1 & 1 \\ 1 & 1 & a & 1 \\ 1 & 1 & 1 & a \end{pmatrix} \quad (8) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ a & b & c & d \\ a^2 & b^2 & c^2 & d^2 \\ a^3 & b^3 & c^3 & d^3 \end{pmatrix}$$

**定理 2.3.7.**  $A \in M_{mn}(K)$  とする。このとき  $k = \text{rank } A \Leftrightarrow A$  に (C1), (C2), (R1), (R2) の操作を有限回おこなえば、

$$\begin{pmatrix} I_k & O_{kn-k} \\ O_{m-k, k} & O_{m-k, n-k} \end{pmatrix}$$

になる。

この定理の証明には次の補題を用いる。

**補題 2.3.8.**  $B \in M_{mn}(K)$  で  $B \neq 0_{mn}$  とする。このとき  $B$  に (C1), (C2), (R1), (R2) の操作を有限回おこなうことで、

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & c_{11} & \cdots & c_{1n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & c_{m-11} & \cdots & c_{m-1n-1} \end{pmatrix} \quad (2.3)$$

になる。

証明.

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1j} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{i1} & \cdots & b_{ij} & \cdots & b_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{m1} & \cdots & b_{mj} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix} \xrightarrow{1r \leftrightarrow ir} \begin{pmatrix} b_{i1} & \cdots & b_{ij} & \cdots & b_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{11} & \cdots & b_{1j} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{m1} & \cdots & b_{mj} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix} \xrightarrow{1c \leftrightarrow jc} \\ & \begin{pmatrix} b_{ij} & \cdots & b_{i1} & \cdots & b_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{1j} & \cdots & b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{mj} & \cdots & b_{m1} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix} \xrightarrow{1c/b_{ij}} \begin{pmatrix} 1 & d_{12} & \cdots & d_{1n} \\ d_{21} & d_{22} & \cdots & d_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ d_{m1} & d_{m2} & \cdots & d_{mn} \end{pmatrix} \xrightarrow[2 \leq j \leq n]{jc - d_{1j} \times 1c} \\ & \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ d_{21} & * & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ d_{m1} & * & \cdots & * \end{pmatrix} \xrightarrow[2 \leq i \leq m]{ir - d_{i1} \times 1r} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & * & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & * & \cdots & * \end{pmatrix} \end{aligned}$$

□

定理 2.3.10 の証明.  $\Leftarrow$  は明らか。

$\Rightarrow$  を  $m+n$  に関する帰納法で示す。  $m+n = 2$  のとき  $(m, n) = (1, 1), (0, 2), (2, 0)$ . いずれの場合も明らか。

$m+n = N$  まで成立したとする。  $m+n = N+1$  としたとき、補題 2.3.8 より (C1), (C2), (R1), (R2) を有限回行うことで、  $A \in M_{mn}(K)$  は、(2.3) の形に変形できる。  $C = (c_{ij})$  とおくと  $C \in M_{m-1, n-1}(K)$  なので、帰納法の仮定より  $C$  に対して (C1), (C2), (R1), (R2) を有限回行うことで、目的の形に変形できる。 □

**演習 2.10.** (1)  $U, V$  を有限次元 vector spaces,  $h_1 \in L(U), f \in L(U, V), h_2 \in L(V)$  とする。いま  $h_1, h_2$  が正則ならば、 $\text{rank } f = \text{rank } h_2 \circ f \circ h_1$  を示せ。  
 (2)  $A \in M_{mn}(K), B_1 \in M_{nn}(K), B_2 \in M_{mm}(K)$  とする。いま  $B_1, B_2$  が正則ならば  $\text{rank } A = \text{rank } B_2 A B_1$  を示せ。

**演習 2.11.**  $U, V, W$  を有限次元ベクトル空間、 $f \in L(U, V), g \in L(V, W)$  とする。このとき次の (1), (2) を示せ。

- (1)  $\text{rank } g \circ f = \text{rank } g \Leftrightarrow V = \ker g + \text{Im } f$   
 (2)  $\text{rank } g \circ f = \text{rank } f \Leftrightarrow \ker g \cap \text{Im } f = \{0\}$

**演習 2.12.**  $A \in M_{nn}(K)$  とする。 $A^3 = A$  であるための必要十分条件は  $A^2 = A^4$  かつ  $\text{rank } A = \text{rank } A^2$  であることを示せ。

**演習 2.13.**  $A \in M_{nn}(K)$  とする。 $A^{n-1} \neq 0, A^n = 0$  ならば  $\text{rank } A = n - 1$  を示せ。

**演習 2.14.**  $A \in M_{nn}(K)$  とする。 $\text{rank } A + \text{rank } (I_n - A) \geq n$  を示せ。

**定義 2.3.9.**  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n} \in M_{mn}(K)$  に対して、 $A$  の転置行列  ${}^t A \in M_{nm}(K)$  を  $A$  の行と列を入れ替えた行列とする。すなわち

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

$A$  の  $i$  行目  $\hat{a}_i$  は  ${}^t A$  の  $i$  列目  ${}^t \hat{a}_i$  であり、 $A$  の  $j$  列目  $a_j$  は  ${}^t A$  の  $j$  行目  ${}^t a_j$  となる。

$$A = (a_1 \cdots a_n) = \begin{pmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_m \end{pmatrix}$$

に対して、

$${}^t A = \begin{pmatrix} {}^t a_1 \\ \vdots \\ {}^t a_n \end{pmatrix} = ({}^t \hat{a}_1 \cdots {}^t \hat{a}_m)$$

となる。

**定理 2.3.10.**  $A \in M_{mn}(K)$  とする。このとき

$$\text{rank } A = \text{rank } {}^tA$$

**演習 2.15.**  $A \in M_{mn}(K), B \in M_{lm}(K)$  とする。このとき  ${}^t(BA) = {}^tA{}^tB$  を示せ。

**演習 2.16.** (2)  $A \in M_{nn}(K)$  とする。このとき

$$A \text{ が正則} \Leftrightarrow {}^tA \text{ が正則}$$

を示せ。さらに  $A$  が正則ならば  $({}^tA)^{-1} = {}^t(A^{-1})$  を示せ。

**演習 2.17.**  $K = \mathbb{R}$  または  $\mathbb{C}$  とする。 $U$  を有限次元  $K$ -ベクトル空間、 $f : U \rightarrow U$  を線形写像 (1次変換) とする。また  $I_U : U \rightarrow U$  を恒等写像 (つまり任意の  $u \in U$  に対して  $I_U(u) = u$ ) とする。このとき次の問いに答えよ。

(1)  $\alpha \in K$  に対して  $V(\alpha) = \{u | u \in U, f(u) = \alpha u\}$  とする。 $V(\alpha)$  は  $U$  の部分ベクトル空間になることを示せ。

(2)  $\alpha_1, \alpha_2 \in K$  で  $\alpha_1 \neq \alpha_2$  とする。このとき  $V(\alpha_1) \cap V(\alpha_2) = \{0\}$  を示せ。

(3)  $\alpha_1, \alpha_2 \in K$  で  $\alpha_1 \neq \alpha_2$  とするとき、次の不等式を示せ。

$$\text{rank}(f - \alpha_1 I_U) + \text{rank}(f - \alpha_2 I_U) \geq \dim U$$

# Chapter 3

## 行列式

### 3.1 行列式 I ( $3 \times 3$ の場合)

$2 \times 2$ -行列  $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  に対して、

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \text{ が逆行列を持つ} \Leftrightarrow ad - bc \neq 0$$

は知られている。 $3 \times 3$ -行列の場合はどうなるか？  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$  とする。このとき、

$$A \text{ が逆行列を持つ} \Leftrightarrow \text{rank } A = 3.$$

**補題 3.1.1.**  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ e & a & b \\ f & c & d \end{pmatrix}$  が逆行列を持つ  $\Leftrightarrow ad - bc \neq 0$ .

証明.  $\text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ e & a & b \\ f & c & d \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & a & b \\ 0 & c & d \end{pmatrix}$  である。いま、

$\left( \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ a \\ c \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ b \\ d \end{pmatrix} \right)$  が 1 次独立  $\Leftrightarrow \left( \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix} \right)$  が 1 次独立  $\Leftrightarrow \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  が逆行列を持つ  $\Leftrightarrow ad - bc \neq 0$ .  $\square$

さて、 $a_{11} \neq 0$  のとき、

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \xrightarrow{1c/a_{11}} \begin{pmatrix} 1 & a_{12} & a_{13} \\ a_{21}/a_{11} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31}/a_{11} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \\ \xrightarrow{\substack{2c-a_{12} \times 1c \\ 3c-a_{13} \times 1c}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ a_{21}/a_{11} & a_{22} - a_{12}a_{21}/a_{11} & a_{23} - a_{13}a_{21}/a_{11} \\ a_{31}/a_{11} & a_{32} - a_{12}a_{31}/a_{11} & a_{33} - a_{13}a_{31}/a_{11} \end{pmatrix}$$

補題 3.1.1 より  $A$  が逆行列をもつ  $\Leftrightarrow$

$$0 \neq \left(a_{22} - \frac{a_{12}a_{21}}{a_{11}}\right)\left(a_{33} - \frac{a_{13}a_{31}}{a_{11}}\right) - \left(a_{23} - \frac{a_{13}a_{21}}{a_{11}}\right)\left(a_{32} - \frac{a_{12}a_{31}}{a_{11}}\right) = \\ \frac{a_{11}a_{22}a_{33} - a_{22}a_{13}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{23}a_{11}a_{32} + a_{23}a_{12}a_{31} + a_{21}a_{32}a_{13}}{a_{11}}$$

**定義 3.1.2.**  $3 \times 3$  行列  $A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq 3}$  に対して、 $A$  の行列式 (determinant),  $\det A$  あるいは  $|A|$  を、

$$|A| = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{11}a_{23}a_{32}$$

と定義する。

**定理 3.1.3.**  $3 \times 3$  行列  $A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq 3}$  が逆行列を持つ  $\Leftrightarrow |A| \neq 0$ .

証明.  $a_{11} \neq 0$  のときは上の計算から明らか。  $a_{11} = 0$  のときは、 $A \neq 0$  として、 $a_{ij} \neq 0$  となるものに注目して (C1), (R1) の変形をおこない、 $a_{11} \neq 0$  の場合に帰着する。  $\square$

$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$  に対して  $a_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix}$ ,  $a_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{pmatrix}$ ,  $a_3 = \begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{pmatrix}$  とおく。すなわち  $A = (a_1 \ a_2 \ a_3)$ . このとき  $|A| = D(a_1, a_2, a_3)$  と書くことにする。

**命題 3.1.4.** (1)  $a, b \in K^3, \alpha, \beta \in K$  とするとき、

$$D(\alpha a + \beta b, a_2, a_3) = \alpha D(a, a_2, a_3) + \beta D(b, a_2, a_3) \\ D(a_1, \alpha a + \beta b, a_3) = \alpha D(a_1, a, a_3) + \beta D(a_1, b, a_3) \\ D(a_1, a_2, \alpha a + \beta b) = \alpha D(a_1, a_2, a) + \beta D(a_1, a_2, b)$$

$$(2) D(a_1, a_3, a_2) = D(a_2, a_1, a_3) = D(a_3, a_2, a_1) = -D(a_1, a_2, a_3)$$

(3)  $\alpha, \beta \in K$  に対して

$$\begin{aligned} D(\alpha a_1 + \beta a_2, a_2, a_3) &= D(\alpha a_1 + \beta a_3, a_2, a_3) \\ &= D(a_1, \alpha a_2 + \beta a_1, a_3) = D(a_1, \alpha a_2 + \beta a_3, a_3) \\ &= D(a_1, a_2, \alpha a_3 + \beta a_1) = D(a_1, a_2, \alpha a_3 + \beta a_2) \\ &= \alpha D(a_1, a_2, a_3) \end{aligned}$$

$$(4) |A| = |{}^tA|$$

証明. (1), (2), (4) は行列式の定義に代入してみればわかる。(3) については、例えば、(1) より

$$D(\alpha a_1 + \beta a_2, a_2, a_3) = \alpha D(a_1, a_2, a_3) + \beta D(a_2, a_2, a_3)$$

いま  $(a_2, a_2, a_3)$  は 1 次独立でないので、 $(a_2, a_2, a_3)$  は逆行列をもたない。よって  $D(a_2, a_2, a_3) = 0$ .  $\square$

この命題より (C1), (C2), (R1), (R2) の変形をおこなったとき、行列式の値がどのように変わるかがわかる。

**例題 3.1.5.**  $\begin{vmatrix} 1-k & -4 & -2 \\ 2 & 7-k & 4 \\ 4 & 10 & 6+k \end{vmatrix}$  を求めよ。

解答.

$$\begin{aligned} & \begin{vmatrix} 1-k & -4 & -2 \\ 2 & 7-k & 4 \\ 4 & 10 & 6+k \end{vmatrix} \stackrel{2c-2 \times 3c}{=} \begin{vmatrix} 1-k & 0 & -2 \\ 2 & -(k+1) & 4 \\ 4 & -2(k+1) & 6+k \end{vmatrix} = \\ & -(k+1) \begin{vmatrix} 1-k & 0 & -2 \\ 2 & 1 & 4 \\ 4 & 2 & 6+k \end{vmatrix} \stackrel{1c-2 \times 2c}{=} -(k+1)(1-k) \begin{vmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 4 \\ 0 & 2 & 6+k \end{vmatrix} \stackrel{3r-2 \times 2r}{=} \\ & (k+1)(k-1)(k-2) \begin{vmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 4 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = (k+1)(k-1)(k-2). \end{aligned}$$

$\square$

演習 3.1. 次の行列式を計算せよ。

$$\begin{aligned}
 (1) \quad & \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 6 & 5 & 4 \\ 7 & 8 & 9 \end{vmatrix} & (2) \quad & \begin{vmatrix} a & b & b \\ b & a & b \\ b & b & a \end{vmatrix} & (3) \quad & \begin{vmatrix} 1 & x & x^2 \\ x & x^2 & 1 \\ x^2 & 1 & x \end{vmatrix} \\
 (4) \quad & \begin{vmatrix} a+x & a+y & a+z \\ b+x & b+y & b+z \\ c+x & c+y & c+z \end{vmatrix} & (5) \quad & \begin{vmatrix} b+c & a & a \\ b & c+a & b \\ c & c & a+b \end{vmatrix} \\
 (6) \quad & \begin{vmatrix} (b+c)^2 & c^2 & b^2 \\ c^2 & (c+a)^2 & a^2 \\ b^2 & a^2 & (a+b)^2 \end{vmatrix}
 \end{aligned}$$

演習 3.2. 次の等式を証明せよ。

$$\begin{aligned}
 (1) \quad & \begin{vmatrix} a+b & b+c & c+a \\ b+c & c+a & a+b \\ c+a & a+b & b+c \end{vmatrix} = 2 \begin{vmatrix} a & b & c \\ b & c & a \\ c & a & b \end{vmatrix} \\
 (2) \quad & \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ b+c & c+a & a+b \\ bc & ca & ab \end{vmatrix} = -(a-b)(b-c)(c-a) \\
 (3) \quad & \begin{vmatrix} (a+b)^2 & ca & bc \\ ca & (b+c)^2 & ab \\ bc & ab & (c+a)^2 \end{vmatrix} = 2abc(a+b+c)^3 \\
 (4) \quad & \begin{vmatrix} b+c & a-c & a-b \\ b-c & c+a & b-a \\ c-b & c-a & a+b \end{vmatrix} = 8abc
 \end{aligned}$$

演習 3.3. 3角形 ABC の3つの角  $A, B, C$  に対して次の式を示せ。

$$\begin{vmatrix} -1 & \cos C & \cos B \\ \cos C & -1 & \cos A \\ \cos B & \cos A & -1 \end{vmatrix} = 0$$

## 3.2 行列式 II (一般の次元)

**定理 3.2.1.**  $K = \mathbb{R}$  or  $\mathbb{C}$  とする。 $K^n$  の  $n$  個のベクトル  $a_1, \dots, a_n \in K^n$  に対して  $D_n(a_1, \dots, a_n) \in K$  を対応させる写像  $D_n: K^n \times \dots \times K^n \rightarrow K$  で次の (DT1), (DT2), (DT3) をみたすものが唯一つ存在する。

(DT1) 任意の  $i \in \{1, \dots, n\}$ , 任意の  $\alpha, \beta \in K^n$ , 任意の  $\alpha, \beta \in K$  に対して、

$$\begin{aligned} D_n(a_1, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{\alpha a + \beta b}, \dots, a_n) \\ = \alpha D_n(a_1, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{a}, \dots, a_n) + \beta D_n(a_1, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{b}, \dots, a_n) \end{aligned}$$

(DT2) 任意の  $1 \leq i < j \leq n$  に対して、

$$\begin{aligned} D_n(a_1, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{a_j}, \dots, \underset{j \text{ 番目}}{a_i}, \dots, a_n) \\ = -D_n(a_1, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{a_i}, \dots, \underset{j \text{ 番目}}{a_j}, \dots, a_n) \end{aligned}$$

$$(DT3) \quad D_n(e_1, \dots, e_n) = 1 \quad \text{ただし} \quad e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \quad i \text{ 番目} \quad (i = \{1, \dots, n\}).$$

**定義 3.2.2.**  $n \times n$  行列  $A = (a_1 \cdots a_n)$  (ただし  $j \in \{1, \dots, n\}$  に対して  $a_j$  は  $A$  の  $j$  列目の列ベクトル) とする。このとき  $A$  の行列式 (determinant)  $|A|$  または  $\det A$  を、 $|A| = D_n(a_1, \dots, a_n)$  と定義する。

定理 3.2.1 の証明は 2 つの部分に分けておこなう。

定理 3.2.1 の証明 (第 1 部) . まず (DT1), (DT2), (DT3) をみたす  $D_n$  が存在することを示す。 $n$  についての数学的帰納法を用いる。 $n = 1, 2, 3$  ではすでに示された。それらをそれぞれ  $D_1^*, D_2^*, D_3^*$  とおく。

$D_{n-1}^*$  が (DT1), (DT2), (DT3) をみたすと仮定する。このとき  $j = 1, \dots, n$

$$\text{に対して} \quad a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}, \quad b_j = \begin{pmatrix} a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} \quad \text{として、}$$

$$D_n^*(a_1, \dots, a_n) = \sum_{j=1}^n (-1)^{j-1} a_{1j} D_{n-1}(b_1, \dots, \overset{\times}{b_j}, \dots, b_n)$$

と定義する。ただし  $\overset{\times}{b}_j$  は  $b_j$  をとばすことを表す。例えば  $(\overset{\times}{b}_1, b_2, \dots, b_n) = (b_2, \dots, b_n)$ ,  $(b_1, \overset{\times}{b}_2, b_3, \dots, b_n) = (b_1, b_3, \dots, b_n)$ .  
(DT1) の証明:  $a_1, \dots, a_n \in K^n, a_i = \alpha a + \beta b$  とする。このとき  $a = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, a' = \begin{pmatrix} u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}, b' = \begin{pmatrix} v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$  とおけば、 $D_{n-1}^*$  が (DT1) をみたすことより、

$$\begin{aligned} & D_n^*(a_1, \dots, a_n) \\ &= \alpha \sum_{j:1 \leq j \leq n, j \neq i} (-1)^{j-1} a_{1j} D_{n-1}^*(b_1, \dots, \overset{\times}{b}_j, \dots, a'_{i \text{ 番目}}, \dots, b_n) \\ &+ \beta \sum_{j:1 \leq j \leq n, j \neq i} (-1)^{j-1} a_{1j} D_{n-1}^*(b_1, \dots, \overset{\times}{b}_j, \dots, b'_{i \text{ 番目}}, \dots, b_n) \\ &+ (-1)^{i-1} (\alpha u_i + \beta v_i) D_{n-1}^*(b_1, \dots, \overset{\times}{b}_i, \dots, b_n) \\ &= \alpha D_n^*(a_1, \dots, a_{i \text{ 番目}}, \dots, a_n) + \beta D_n^*(a_1, \dots, b_{i \text{ 番目}}, \dots, a_n) \end{aligned}$$

(DT2) の証明:  $1 < i$  とする。

$$\begin{aligned} & D_n^*(a_i, \dots, a_{i \text{ 番目}}, \dots, a_n) = a_{1i} D_{n-1}^*(b_2, \dots, b_{i-1}, b_1, b_{i+1}, \dots, b_n) \\ &+ (-1)^{i-1} a_{11} D_{n-1}^*(b_i, b_2, \dots, b_{i-1}, b_{i+1}, \dots, b_n) \\ &+ \sum_{j:1 \leq j \leq n, j \neq 1, i} (-1)^{j-1} D_{n-1}^*(b_i, b_2, \dots, \overset{\times}{b}_j, \dots, b_1, \dots, b_n) \end{aligned} \quad (3.1)$$

いま  $D_{n-1}^*$  は (DT2) をみたすので、

$$\begin{aligned} & D_{n-1}^*(b_2, \dots, b_{i-1}, b_1, b_{i+1}, \dots, b_n) = (-1) D_{n-1}^*(b_2, \dots, b_1, b_{i-1}, b_{i+1}, \dots, b_n) \\ &= \dots = (-1)^{i-2} D_{n-1}^*(b_1, \dots, \overset{\times}{b}_i, \dots, b_n) \end{aligned}$$

同様に、

$$\begin{aligned} & D_{n-1}^*(b_i, b_2, \dots, b_{i-1}, b_{i+1}, \dots, b_n) = (-1)^{i-2} D_{n-1}^*(b_2, \dots, b_n) \\ & D_{n-1}^*(b_i, b_2, \dots, \overset{\times}{b}_j, \dots, b_1, \dots, b_n) = (-1) D_{n-1}^*(b_1, \dots, \overset{\times}{b}_j, \dots, b_n) \end{aligned}$$

これらを (3.1) に代入すれば、 $D_n^*(a_i, a_2, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{a_1}, \dots, a_n) = (-1)D_n^*(a_1, \dots, a_n)$ .

一般の場合もこれより明らかである。

(DT3) は  $D_n^*$  の定義から直接計算すれば明らか。

以上より上で定義した  $D_n^*$  は (DT1), (DT2), (DT3) をみたす。  $\square$

**命題 3.2.3.**  $D_n$  は (DT1), (DT2), (DT3) をみたすとする。このとき

(1) ある  $i \neq j$  で  $a_i = a_j$  ならば  $D_n(a_1, \dots, a_n) = 0$ .

(2)  $\alpha, \beta \in K, i \neq j$  に対して、

$$D_n(a_1, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{\alpha a_i + \beta a_j}, \dots, a_n) = \alpha D_n(a_1, \dots, \underset{i \text{ 番目}}{a_i}, \dots, a_n)$$

(3)  $\pi : \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}$  を 1 対 1 の写像とする。このとき  $\text{sgn } \pi = D_n^*(e_{\pi(1)}, \dots, e_{\pi(n)})$  と定義すれば、

$$D_n(a_{\pi(1)}, \dots, a_{\pi(n)}) = \text{sgn } \pi D_n(a_1, \dots, a_n)$$

証明. (1) 簡単のため  $a_1 = a_2$  とする。このとき、(DT2) より  $D_n(a_1, a_2, \dots, a_n) = -D_n(a_2, a_1, \dots, a_n)$ 。  $a_1 = a_2$  より  $D_n(a_1, a_1, \dots, a_n) = D_n(a_1, a_2, \dots, a_n)$ 。従って  $D_n(a_1, \dots, a_n) = 0$ 。

(2) (DT1) より  $D_n(a_1, \dots, \alpha a_i + \beta a_j, \dots, a_n) = \alpha D_n(a_1, \dots, a_i, \dots, a_n) + \beta D_n(a_1, \dots, a_j, \dots, a_n)$ 。ここで (1) を用いれば  $D_n(a_1, \dots, a_j, \dots, a_n) = 0$  である。よって (2) が示された。  $\square$

(3) を示すために少し準備をする。

**定義 3.2.4.**  $S_n = \{\pi | \pi : \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}, \pi \text{ は 1 対 1}\}$  とする。 $S_n$  を  $n$  次の置換群 (permutation group) といい、 $\pi \in S_n$  を  $n$  次の置換 (permutation) という。 $\pi \in S_n$  を  $\pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ \pi(1) & \pi(2) & \dots & \pi(n) \end{pmatrix}$  のように表す。 $1 \leq i, j \leq n, i \neq j$  に対して、 $\sigma_{i,j} \in S_n$  を、

$$\sigma_{i,j}(k) = \begin{cases} j & k = i, \\ i & k = j, \\ k & k \text{ が } i, j \text{ 以外.} \end{cases}$$

とおく。 $\sigma_{i,j}$  を  $i, j$  の互換といい  $(i, j)$  と表すこともある。

$\pi \in S_n$  は  $(1, 2, \dots, n)$  の  $(\pi(1), \pi(2), \dots, \pi(n))$  への並べ変えを表すと考えることができる。 $i, j$  の互換  $\sigma_{i,j}$  は  $i$  と  $j$  を入れ換えることを意味する。任意の置換（並べ換え）は互換（入れ換え）を有限回おこなうことで得られる。

**例 3.2.5.** (1)  $\pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 4 & 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}$

$$(1, 2, 3, 4) \xrightarrow{(1,4)} (4, 2, 3, 1) \xrightarrow{(1,3)} (4, 2, 1, 3) \xrightarrow{(1,2)} (4, 1, 2, 3)$$

すなわち  $\pi = \sigma_{1,2} \circ \sigma_{1,3} \circ \sigma_{1,4}$

(2)  $\pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$

$$(1, 2, 3) \xrightarrow{(1,3)} (3, 2, 1) \xrightarrow{(1,2)} (3, 1, 2)$$

あるいは

$$(1, 2, 3) \xrightarrow{(1,2)} (2, 1, 3) \xrightarrow{(1,3)} (2, 3, 1) \xrightarrow{(2,3)} (3, 2, 1) \xrightarrow{(1,2)} (3, 1, 2)$$

**定理 3.2.6.** 任意の  $\pi \in S_n$  に対して、ある互換の列  $(i_1, j_1), \dots, (i_m, j_m)$  があつて  $\pi = \sigma_{i_m, j_m} \circ \dots \circ \sigma_{i_1, j_1}$ . さらにこのとき

$$\text{sgn } \pi = (-1)^m$$

である。

証明.  $n$  に関する帰納法を用いる。 $n = 1$  のときは  $S_1 = \{ \text{恒等写像} \}$  より明らか。(恒等写像は 0 個の互換で表されると考える。)

$n-1$  まで正しいとする。 $\pi \in S_n$  とする。 $\pi(n) = n$  ならば、 $\begin{pmatrix} 1 & \dots & n-1 \\ \pi(1) & \dots & \pi(n-1) \end{pmatrix} \in$

$S_{n-1}$  は帰納法の仮定より互換の合成で表される。よつて  $\pi$  は互換の合成で表せる。 $\pi(n) \neq n$  のとき、 $\sigma = \sigma_{\pi(n), n} \circ \pi$  とおけば、 $\sigma(n) = n$ . よつて  $\sigma$  は互換の合成で表される。ここで  $\pi = \sigma_{\pi(n), n} \circ \sigma$  より  $\pi$  も互換の合成で表される。

$\text{sgn } \pi = (-1)^m$  は (DT2), (DT3) より明らか。 □

**系 3.2.7.**  $\pi \in S_n$ , 互換の列  $(i_1, j_1), \dots, (i_m, j_m)$  および  $(k_1, l_1), \dots, (k_p, l_p)$  に対して、 $\pi = \sigma_{i_m, j_m} \circ \dots \circ \sigma_{i_1, j_1} = \sigma_{k_p, l_p} \circ \dots \circ \sigma_{k_1, l_1}$  とする。このとき  $m, p$  の偶、奇は一致する。(すなわち  $|m - p|$  は偶数)

証明.  $\operatorname{sgn} \pi = (-1)^m = (-1)^p$  より明らか。 □

以上の結果より命題 3.2.3-(3) は明らかである。

**命題 3.2.8.**  $A = (a_{ij}), B = (b_{ij}) \in M_{nn}(K)$  とする。 $a_j$  および  $b_j$  をそれぞれ  $A, B$  の  $j$  列目の列ベクトルとする。すなわち  $a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}, b_j = \begin{pmatrix} b_{1j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix}$ .

さらに  $C = BA$  とおき  $C$  の  $j$  列目の列ベクトル  $c_j = \begin{pmatrix} c_{1j} \\ \vdots \\ c_{nj} \end{pmatrix}$  とする。このとき

$$D_n(c_1, \dots, c_n) = \sum_{\pi \in S_n} \operatorname{sgn} \pi a_{\pi(1)1} a_{\pi(2)2} \cdots a_{\pi(n)n} D_n(b_1, \dots, b_n).$$

証明.  $c_j = a_{1j}b_1 + a_{2j}b_2 + \cdots + a_{nj}b_n$  であるので、

$$\begin{aligned} D_n(c_1, \dots, c_n) &= D_n\left(\sum_{i_1=1}^n a_{i_1 1} b_{i_1}, c_2, \dots, c_n\right) \\ &= \sum_{i_1=1}^n a_{i_1 1} D_n(b_{i_1}, \sum_{i_2=1}^n a_{i_2 2} b_{i_2}, \dots, c_n) = \sum_{i_1, i_2=1}^n a_{i_1 1} a_{i_2 2} D_n(b_{i_1}, b_{i_2}, c_3, \dots, c_n) \\ &= \sum_{i_1, \dots, i_n=1}^n a_{i_1 1} a_{i_2 2} \cdots a_{i_n n} D_n(b_{i_1}, b_{i_2}, \dots, b_{i_n}) \end{aligned}$$

ここで 命題 3.2.3-(1), (3) より  $D_n(b_{i_1}, \dots, b_{i_n}) =$

$$\begin{cases} \operatorname{sgn} \begin{pmatrix} 1 & \cdots & n \\ i_1 & \cdots & i_n \end{pmatrix} D_n(b_1, \dots, b_n) & \begin{pmatrix} 1 & \cdots & n \\ i_1 & \cdots & i_n \end{pmatrix} \text{が置換} \\ 0 & \text{ある } k \neq l \text{ に対して } i_k = i_l. \end{cases}$$

従って、この命題が成立する。 □

**定理 3.2.9.** (DT1), (DT2), (DT3) をみたす  $D_n$  は、

$$D_n(a_1, \dots, a_n) = \sum_{\pi \in S_n} \operatorname{sgn} \pi a_{\pi(1)1} a_{\pi(2)2} \cdots a_{\pi(n)n}$$

を満たす。

証明. 命題 3.2.8 で  $B = I_n$  とすれば明らか。 □

定理 3.2.1 の証明 (第 2 部) .  $D_n$  の一意性は定理 3.2.9 より明らか。 □

**命題 3.2.10.**  $A, B \in M_{nn}(K)$  とする。このとき

$$|AB| = |A||B|$$

証明. 命題 3.2.8 より明らか。 □

**定理 3.2.11.**  $A \in M_{nn}(K)$  とする。このとき

$$A \text{ が正則} \Leftrightarrow |A| \neq 0.$$

さらに  $A$  が正則ならば  $|A^{-1}| = |A|^{-1}$ .

証明.  $\Rightarrow$ :  $A$  が正則のとき  $AA^{-1} = I_n$ . 従って  $1 = |I_n| = |AA^{-1}| = |A||A^{-1}|$ .  
よって  $|A| \neq 0$ .

$\Leftarrow$ :  $A$  が正則でないとする。このとき  $A = (a_1 \cdots a_n), a_1, \dots, a_n \in K^n$  とすると、 $(a_1, \dots, a_n)$  は 1 次独立でない。従って、ある  $j$  に対して、

$$a_j = \alpha_1 a_1 + \cdots + \alpha_{j-1} a_{j-1} + \alpha_{j+1} a_{j+1} + \cdots + a_n$$

と書ける。このとき、命題 3.2.3-(1) より

$$|A| = D_n(a_1, \dots, a_j, \dots, a_n) = \sum_{i=1, \dots, n, i \neq j} \alpha_i D_n(a_1, \dots, \underset{j \text{ 番目}}{a_i}, \dots, a_n) = 0$$

□

**定理 3.2.12.**  $A = (a_{ij}) \in M_{nn}(K)$  とする。このとき  $|A| = |{}^t A|$ . すなわち

$$|A| = \sum_{\sigma \in S_n} \text{sgn } \sigma a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)}.$$

証明.  ${}^t A = (b_{ij})$  とするとき  $b_{ij} = a_{ji}$  より、

$$|{}^t A| = \sum_{\sigma \in S_n} \text{sgn } \sigma a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)}$$

ここで  $\sigma$  は  $\{1, \dots, n\}$  からそれ自身への 1 対 1 の写像であるので、逆写像  $\sigma^{-1}$  が存在する。ここで、 $\sigma = \sigma_{i_m, j_m} \circ \cdots \circ \sigma_{i_1, j_1}$  ならば  $\sigma^{-1} = \sigma_{i_1, j_1} \circ \cdots \circ \sigma_{i_m, j_m}$  である。従って、 $\text{sgn } \sigma = \text{sgn } \sigma^{-1}$ . さらに  $\pi = \sigma^{-1}$  とすれば、

$$a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)} = a_{\pi(1)1} a_{\pi(2)2} \cdots a_{\pi(n)n}$$

である。さらに  $\sigma \leftrightarrow \sigma^{-1}$  は  $S_n$  上の 1 対 1 対応であるので、

$$\begin{aligned} |{}^t A| &= \sum_{\sigma \in S_n} \operatorname{sgn} \sigma a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)} \\ &= \sum_{\sigma^{-1} \in S_n} \operatorname{sgn} \sigma^{-1} a_{\sigma^{-1}(1)1} a_{\sigma^{-1}(2)2} \cdots a_{\sigma^{-1}(n)n} \\ &= \sum_{\pi \in S_n} \operatorname{sgn} \pi a_{\pi(1)1} a_{\pi(2)2} \cdots a_{\pi(n)n} = |A| \end{aligned}$$

□

**例 3.2.13.**  $\pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 2 & 4 & 1 & 5 & 3 \end{pmatrix} \in S_5$  に対して、

$$\pi^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 & 5 & 3 \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 3 & 1 & 5 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

定理 3.2.12 より行列式に対して、列に関して成り立つ事項 ((DT1), (DT2) および 命題 3.2.3) は行に対しても成り立つことがわかる。すなわち、

**命題 3.2.14.**  $A = (a_{ij}) \in M_{nn}(K)$  の  $i$  行目の行ベクトルを  $\hat{a}_i = (a_{i1} \cdots a_{in})$  とする。( $a_i \in K^n$ ) このとき

$$|A| = \begin{vmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{vmatrix}$$

と書けば、次の (1), (2), (3) が成立する。

(1)  $\alpha, \beta \in K, {}^t a, {}^t b \in K^n$  に対して、 $\hat{a}_k = \alpha a + \beta b$  ならば、

$$|A| = \alpha \begin{vmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ a \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{vmatrix} k \text{ 行目} + \beta \begin{vmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ b \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{vmatrix} k \text{ 行目}$$

(2)  $\pi \in S_n$  に対して、

$$\begin{vmatrix} \hat{a}_{\pi(1)} \\ \vdots \\ \hat{a}_{\pi(n)} \end{vmatrix} = \operatorname{sgn} \pi \begin{vmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{vmatrix}$$

(3)  $i \neq j, \alpha, \beta \in K$  に対して、

$$\begin{vmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \alpha \hat{a}_i + \beta \hat{a}_j \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{vmatrix} \quad i \text{ 行目} = \alpha \begin{vmatrix} \hat{a}_1 \\ \vdots \\ \hat{a}_i \\ \vdots \\ \hat{a}_n \end{vmatrix} \quad i \text{ 行目}$$

**例題 3.2.15.**  $\begin{vmatrix} x & 1 & 0 & x \\ 0 & x & x & 1 \\ 1 & x & x & 0 \\ x & 0 & 1 & x \end{vmatrix} = 0$  をみたす  $x$  を求めよ。

解答.

$$\begin{aligned} & \begin{vmatrix} x & 1 & 0 & x \\ 0 & x & x & 1 \\ 1 & x & x & 0 \\ x & 0 & 1 & x \end{vmatrix} \stackrel{1c+(2c+3c+4c)}{=} (2x+1) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 & x \\ 1 & x & x & 1 \\ 1 & x & x & 0 \\ 1 & 0 & 1 & x \end{vmatrix} \stackrel{\substack{2c-1c \\ 4c-x \times 1c}}{=} \\ & (2x+1) \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & x-1 & x & 1-x \\ 1 & x-1 & x & -x \\ 1 & -1 & 1 & 0 \end{vmatrix} \stackrel{\substack{ir-1r(i=2,3,4) \\ 2c+3c}}{=} (4x^2-1) \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & x & 1-x \\ 0 & 1 & x & -x \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{vmatrix} \\ & \stackrel{\substack{3c-x \times 2c \\ 4c+x \times 3c}}{=} (4x^2-1) \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{vmatrix} \stackrel{2r-3r}{=} (4x^2-1) \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{vmatrix} \end{aligned}$$

従って与えられた行列式は  $(4x^2 - 1)D_4(e_1, e_3, e_4, e_2) = (4x^2 - 1)$ . よって  $x = 1/2, -1/2$ .  $\square$

**演習 3.4.** 次の行列式を計算せよ。

$$(1) \begin{vmatrix} 1 & 15 & 14 & 4 \\ 12 & 6 & 7 & 9 \\ 8 & 10 & 11 & 5 \\ 13 & 3 & 2 & 16 \end{vmatrix} \quad (2) \begin{vmatrix} 1 & x & 1 & y \\ x & 1 & y & 1 \\ 1 & y & 1 & x \\ y & 1 & x & 1 \end{vmatrix} \quad (3) \begin{vmatrix} a & b & c & d \\ -a & b & c & d \\ -a & -b & c & d \\ -a & -b & -c & d \end{vmatrix}$$

**演習 3.5.** 次の方程式をみたす実数  $x$  の値をすべて求めよ。

$$\begin{vmatrix} 1 & x^3 & x^2 & x \\ x & 1 & x^3 & x^2 \\ x^2 & x & 1 & x^3 \\ x^3 & x^2 & x & 1 \end{vmatrix} = 0$$