

2012年10月4日(2012年10月11日訂正)

山田光太郎

kotaro@math.titech.ac.jp

## 線形代数学第二 B 講義資料 1

### お知らせ

- 今回は最初の時間ですので、別紙の講義概要を読んでおいてください。
- 名簿整理の都合上、今回は提出物を必ず出してください。

## 1 ベクトル空間

### 1.1 ベクトル空間

定義 1.1 (テキスト 115 ページ). 集合  $V$  がベクトル空間 または線形空間 a vector space であるとは、

- $V$  の各要素  $v, w$  に対して  $V$  の要素  $v + w$  を対応させる規則 (加法)
- $V$  の各要素  $v$  と実数  $\lambda \in \mathbb{R}$  に対して  $V$  の要素  $\lambda v$  を対応させる規則 (スカラー倍)

が定められていて、それらが次の性質を満たすことである：

- (1) 任意の  $u, v, w \in V$  に対して  $(u + v) + w = u + (v + w)$  が成り立つ。
- (2) 任意の  $u, v \in V$  に対して  $u + v = v + u$  が成り立つ。
- (3) 次を満たす  $V$  の要素  $o$  が存在する：任意の  $v \in V$  に対して  $v + o = v$  .  $o$  を  $V$  の零ベクトルという。
- (4) 任意の  $v \in V$  に対して  $v + w = o$  となる  $w \in V$  が存在する。(この  $w$  を  $-v$  と書き  $v$  の逆ベクトルという.)
- (5) 任意の  $u, v \in V$  と  $\lambda \in \mathbb{R}$  に対して  $\lambda(u + v) = \lambda u + \lambda v$ .
- (6) 任意の  $u \in V$  と  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  に対して  $(\lambda + \mu)u = \lambda u + \mu u$ .
- (7) 任意の  $u \in V$  と  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  に対して  $(\lambda\mu)u = \lambda(\mu u)$ .
- (8) 任意の  $u \in V$  に対して  $1u = u$ .

注意 1.2. • すなわち、ベクトル空間とは「加法とスカラー倍が定義されて、然るべき性質を満たす」ような集合のことである。

- ここでは「スカラー」を実数としたが、 $\mathbb{R}$  の代わりに  $\mathbb{C}$  (複素数全体の集合) の要素をスカラーとみなすこともある。何をスカラーとしているかを明確にしたい場合：定義 1.1 の性質をもつ  $V$  を「 $\mathbb{R}$  上のベクトル空間」 a vector space over  $\mathbb{R}$ , または「実ベクトル空間」定義 1.1 の  $\mathbb{R}$  を  $\mathbb{C}$  に置き換えた性質をもつ  $V$  を「 $\mathbb{C}$  上のベクトル空間」 a vector space over  $\mathbb{C}$ , 「複素ベクトル空間」という。
- さらに、スカラーの範囲は一般化することができる。すなわち「加減乗除ができるような集合」であれば、それをスカラーとするベクトル空間を考えることができる。この「加減乗除ができるような集合」のことを体 (たい) a field という。

## 1.2 ベクトル空間の例

例 1.3 (数ベクトル空間). 正の整数  $n$  に対して  $\mathbb{R}^n := \{[x_1, \dots, x_n] \mid x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}\}$  とする.

$\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n], \mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n] \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}$  に対して,

$$\mathbf{x} + \mathbf{y} := [x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n], \quad \lambda \mathbf{x} := [\lambda x_1, \dots, \lambda x_n]$$

と定める. さらに

$$\mathbf{o} := [0, \dots, 0], \quad -\mathbf{x} := (-1)\mathbf{x} = [-x_1, \dots, -x_n]$$

と定めると, これらは定義 1.1 の性質を満たす. このようにして定まるベクトル空間  $\mathbb{R}^n$  を (実係数の)  $n$  次元ベクトル空間という.

例 1.4. 正の整数  $m, n$  に対して, 実数を成分とする  $m \times n$  型行列全体の集合を  $M(m, n)$  と表す.  $M(m, n)$  に適切に加法とスカラー倍を定義すれば, これはベクトル空間となる.

例 1.5. 実数を成分とする (無限) 数列全体の集合を  $S$  と書くことにする.  $S$  の要素とは, 数列

$$\{a_j\}_{j=0}^{\infty} = \{a_0, a_1, a_2, \dots\} \quad (a_j \in \mathbb{R})$$

のことである.  $\mathbf{x} = \{x_j\}_{j=0}^{\infty} = \{x_0, x_1, \dots\}, \mathbf{y} = \{y_j\}_{j=0}^{\infty} = \{y_0, y_1, \dots\}, \lambda \in \mathbb{R}$  に対して

$$\mathbf{x} + \mathbf{y} := \{x_j + y_j\}_{j=0}^{\infty} = \{x_0 + y_0, x_1 + y_1, \dots\}, \quad \lambda \mathbf{x} := \{\lambda x_j\}_{j=0}^{\infty} = \{\lambda x_0, \lambda x_1, \dots\}$$

と定めることで  $S$  はベクトル空間となる. とくに零ベクトルは

$$\mathbf{o} = \{0\}_{j=0}^{\infty} = \{0, 0, \dots\}$$

である.

例 1.6. 一般に, 集合  $X, Y$  が与えられたとき<sup>\*1</sup>,  $X$  の各要素  $x$  に対して  $Y$  の要素  $f(x)$  を対応させる規則  $f$  を  $X$  から  $Y$  への写像 a map from  $X$  to  $Y$  という. “ $f$  は  $X$  から  $Y$  への写像である”, “ $f$  は  $x \in X$  を  $f(x) \in Y$  に対応させる” ということをそれぞれ

$$f: X \rightarrow Y, \quad f: X \ni x \mapsto f(x) \in Y$$

と書く<sup>\*2</sup>. とくに  $Y$  が  $\mathbb{R}$  (または  $\mathbb{C}$ ) のときには,  $f: X \rightarrow \mathbb{R}$  ( $f: X \rightarrow \mathbb{C}$ ) を “ $X$  上の実数値 (複素数値) 関数” a real-valued (complex-valued) function on  $X$  という.

ここでは, 以下  $X$  上の実数値関数全体の集合を  $\mathcal{F}(X)$  と書くことにする.  $\mathcal{F}(X)$  の一つの要素  $f$  は「 $X$  の各要素に実数  $f(x)$  を対応させる対応の規則」だから,  $f \in \mathcal{F}(X)$  を指定するには, 各  $x \in X$  に対して  $f(x) \in \mathbb{R}$  を指定してやればよい. たとえば,  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  を

$$f: \mathbb{R} \ni x \mapsto f(x) = x^2 \in \mathbb{R}$$

と定めると,  $f \in \mathcal{F}(\mathbb{R})$  となる.

<sup>\*1</sup> 簡単のため空集合でないとする.

<sup>\*2</sup> 矢印の形に注意

ふたつの関数  $f, g \in \mathcal{F}(X)$  が等しいとは、すべての  $x \in X$  に対して  $f(x) = g(x)$  が成り立つ、すなわち  $f(x) = g(x)$  が  $x$  の恒等式となることである。

空でない集合  $X$  をひとつとり、 $f, g \in \mathcal{F}(X), \lambda \in \mathbb{R}$  に対して

$$f + g: X \ni x \mapsto (f + g)(x) := f(x) + g(x) \in \mathbb{R}, \quad \lambda f: X \ni x \mapsto (\lambda f)(x) := \lambda f(x) \in \mathbb{R}$$

とすると  $f + g \in \mathcal{F}(X), \lambda f \in \mathcal{F}(X)$  となる。これを加法とスカラー倍として  $\mathcal{F}(X)$  はベクトル空間となることは容易にたしかめられる。とくに零ベクトルは

$$o(x) = 0 \quad (x \in X)$$

すなわち、恒等的に 0 となる関数  $o$  である。

注意 1.7.     • 正の整数  $n$  に対して  $N_n := \{1, 2, \dots, n\}$  とすると例 1.3 の  $\mathbb{R}^n$  は  $\mathcal{F}(N_n)$  と同一視できる。  
               •  $\bar{\mathbb{N}} = \{0, 1, 2, \dots\}$  を負でない整数全体の集合とすると、例 1.5 の  $S$  は  $\mathcal{F}(\bar{\mathbb{N}})$  と同一視できる。

### 1.3 部分空間

一般に、ベクトル空間  $V$  の空でない部分集合  $W \subset V$  が

$$(1.1) \quad \text{任意の } v, w \in W, \lambda \in \mathbb{R} \text{ に対して } \quad v + w \in W, \quad \lambda v \in W$$

を満たすならば、 $V$  の加法およびスカラー倍を  $W$  上に限ることで、 $W$  はベクトル空間になる。

実際、定義 1.1 の (1), (2), (5)–(8) はもともと  $V$  で成り立っているのだから  $W$  上でも成り立つ。また、 $V$  の零ベクトル  $o$  は、任意の  $v \in W$  に対して  $o = 0v$  を満たすので、 $o \in W$  となり、これを用いれば (3) が成り立つことがわかる。さらに  $v \in W$  に対して  $-v = (-1)v \in W$  とすれば (4) が成り立つ。

そこで (1.1) を満たす  $V$  の部分集合  $W$  を  $V$  の部分空間 subspace, 部分ベクトル空間, 線形部分空間 linear subspace とよぶ。

例 1.8 (生成する部分空間 (復習)). ベクトル空間  $V$  の要素  $e_1, \dots, e_k$  の 1 次結合全体の集合

$$\langle e_1, \dots, e_k \rangle := \{ \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_k e_k \mid \lambda_1, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R} \}$$

は  $V$  の部分空間となる。これを  $\{e_1, \dots, e_k\}$  が生成する部分空間という\*3

例 1.9 (連立 1 次方程式の解空間 (復習)). 行列  $A \in M(m, n)$  に対して、同次連立 1 次方程式  $Ax = o$  の解

$$V_A := \{ x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = o \}$$

は  $\mathbb{R}^n$  の部分空間である。

例 1.10. 各項が実数であるような数列全体のなすベクトル空間  $S$  (例 1.5 参照) に対して

$$S_c := \left\{ \{a_j\}_{j=0}^{\infty} \in S \mid \{a_j\} \text{ は収束 converge する} \right\}$$

とおくと  $S_c$  は  $S$  の部分空間である。

\*3 前期はとくに  $V = \mathbb{R}^n$  の場合を考えましたが、一般のベクトル空間でも同じことが成り立つ。

実際  $\mathbf{a} = \{a_j\}$ ,  $\mathbf{b} = \{b_j\} \in \mathcal{S}_c$  がそれぞれ  $\alpha, \beta$  に収束するならば,  $\mathbf{a} + \mathbf{b} = \{a_j + b_j\}$ ,  $\lambda \mathbf{a} = \{\lambda a_j\}$  はそれぞれ  $\alpha + \beta, \lambda \alpha$  に収束する (ということを解析学で学んだ). したがって  $\mathbf{a} + \mathbf{b} \in \mathcal{S}_c, \lambda \mathbf{a} \in \mathcal{S}_c$ .

例 1.11. 数直線の区間  $I$  に対して, 例 1.6 で定めた  $\mathcal{F}(I)$ , すなわち  $I$  上で定義された実数値関数全体のなすベクトル空間を考える. このとき

$$\mathcal{C}(I) := \left\{ f \in \mathcal{F}(I) \mid f \text{ は } I \text{ で連続} \right\}$$

は  $\mathcal{F}(I)$  の部分空間である.

このことは, 解析学で学ぶ「連続関数の和は連続」, 「連続関数のスカラ倍は連続」という事実そのものである.

同様に, 正の整数  $r$  に対して

$$\mathcal{C}^r(I) := \{f \in \mathcal{F}(I) \mid f \text{ は } I \text{ で } C^r\text{-級}\}$$

は  $\mathcal{F}(I)$  の部分空間である\*4

例 1.12. 正の整数  $k$  に対して

$$\mathcal{P}^k := \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) \mid f(x) \text{ は高々 } k \text{ 次の多項式 } x\}$$

とする. すなわち  $\mathcal{P}^k$  は高々 (たかだか)  $k$  次の多項式全体の集合 (the set of polynomials of degree at most  $k$ ) である. このとき  $\mathcal{P}^k$  は  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  の部分空間である.

例 1.13. 実数の定数  $\alpha, \beta$  に対して微分方程式

$$(1.2) \quad f''(x) + \alpha f'(x) + \beta f(x) = 0$$

を考える. このとき

$$(1.3) \quad V_{\alpha, \beta} := \left\{ f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) \mid f \text{ は 2 回微分可能で (1.2) を満たす} \right\}$$

は  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  の部分空間である.

## 1.4 1次独立性

ベクトル空間  $V$  の要素  $e_1, \dots, e_n$  が 1次独立 linearly independent であるとは,

スカラ  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  が  $\lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_n e_n = \mathbf{o}$  を満たすならば  $\lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0$  が成り立つ

ことである. また  $e_1, \dots, e_n$  が 1次独立でないとき 1次従属 linearly dependent という. ベクトル  $e_1, \dots, e_n$  が 1次従属であるための必要十分条件は,

$\lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_n e_n = \mathbf{o}$  を満たす  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  で  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \neq (0, \dots, 0)$  となるものが存在する

ことである.

\*4 関数  $f$  が  $C^r$ -級である, というこの定義を思い出しなさい.

例 1.14.  $\mathbb{R}^n$  の  $k$  個の要素  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$  が 1 次独立であるための必要十分条件は,  $n \times k$ -行列  $A = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k]$  の階数が  $k$  となることである.

行列  $A$  を, 行基本変形によって階段行列  $B$  に変形できたとすると,  $n$  次の正則行列  $C$  を用いて  $A = CB$  と書ける. ここで

$$\lambda_1 \mathbf{a}_1 + \dots + \lambda_k \mathbf{a}_k = \mathbf{o} \Leftrightarrow A \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \Leftrightarrow B \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

であるが,  $B$  は  $n \times k$  の階段行列でその階数が  $k$  なので (1)  $k \leq n$ , (2)  $B$  の上から  $k$  行は  $k$  次の単位行列となる. したがって,  $\lambda_1 \mathbf{a}_1 + \dots + \lambda_k \mathbf{a}_k = \mathbf{o}$  であるための必要十分条件は  $\lambda_1 = \dots = \lambda_k = 0$ .

例 1.15. 負でない整数  $k$  に対して, 例 1.5 の  $S$  の要素  $\mathbf{a}_k$  を

$$\mathbf{a}_k := [\text{第 } k \text{ 項が } 1 \text{ でそれ以外の項は } 0 \text{ であるような数列}] = \{\delta_{jk}\}_{j=0}^{\infty}$$

と定める. すると, 正の整数  $n$  に対して  $\mathbf{a}_0, \dots, \mathbf{a}_n$  は 1 次独立である.

実際

$$\lambda_0 \mathbf{a}_0 + \dots + \lambda_n \mathbf{a}_n = \{\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_n, 0, 0, \dots\}$$

であるが, 右辺の数列が  $\mathbf{o}$  であるための必要十分条件は  $\lambda_0 = \lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0$ .

例 1.16. 例 1.6 の  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  の要素  $f_0, f_1, \dots$  を

$$f_0(x) := 1, \quad f_1(x) := x, \quad \dots, \quad f_k(x) := x^k$$

で定める. このとき, 正の整数  $n$  に対して  $f_0, \dots, f_n$  は 1 次独立である.

実際, スカラ  $\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_n$  に対して

$$\begin{aligned} \lambda_0 f_0 + \dots + \lambda_n f_n = \mathbf{o} &\Leftrightarrow (\lambda_0 f_0 + \dots + \lambda_n f_n)(x) = \mathbf{o}(x) \text{ がすべての } x \text{ に対して成り立つ} \\ &\Leftrightarrow \lambda_0 f_0(x) + \dots + \lambda_n f_n(x) = 0 \text{ がすべての } x \text{ に対して成り立つ} \\ &\Leftrightarrow \lambda_0 + \lambda_1 x + \dots + \lambda_n x^n = 0 \text{ がすべての } x \text{ に対して成り立つ.} \end{aligned}$$

この最後の式の左辺を  $F(x)$  と書くと,  $F(x) = 0$  (恒等式) ならば  $F(0) = 0, F'(0) = 0, \dots, F^n(0) = 0$  である. このことから  $\lambda_0 = \dots = \lambda_n = 0$  を得る.

例 1.17. 例 1.6 の  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  の要素  $g_0, g_1, \dots, h_1, h_2, \dots$  を

$$\begin{aligned} g_0(x) = 1, \quad g_1(x) = \cos x, \quad g_2(x) = \cos 2x, \quad \dots, g_k(x) = \cos kx, \\ h_1(x) = \sin x, \quad h_2(x) = \sin 2x, \quad \dots, h_k(x) = \sin kx \end{aligned}$$

で定めると  $\{g_0, g_1, \dots, g_n, h_1, \dots, h_n\}$  は 1 次独立である. このことは, しばらく後で (内積の項で) 示す.

例 1.18. 例 1.6 の  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  の要素  $a, b, c$  を

$$a(x) = 1, \quad b(x) = \cos 2x, \quad c(x) = \cos^2 x$$

で定めると,  $a, b, c$  は 1 次従属である. 実際,  $a + b - 2c = \mathbf{o}$  である.

例 1.19. 例 1.13 の特別な場合 ( $\alpha = 0, \beta = 1$ ) を考える:

$$V := \left\{ f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) \mid f \text{ は } 2 \text{ 回微分可能で } f''(x) = -f(x) \text{ を満たす} \right\}$$

とすると  $V$  は  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  の部分空間である．とくに

$$f(x) = \cos x, \quad g(x) = \sin x$$

とおくと,  $f, g \in V$  で, さらにこれらは 1 次独立である．

## 問題

1-1 例 1.4 において  $M(m, n)$  の加法とスカラー倍はどのように定義すればよいか．また, 零ベクトルにあたる  $M(m, n)$  の要素は何か．

1-2 例 1.6 において  $\mathcal{F}(X)$  がベクトル空間となる, すなわち, この例に挙げたように加法とスカラー倍を定義すれば, 定義 1.1 の条件が成り立つことを確かめなさい．

1-3 例 1.5 の  $S$  (数列のなすベクトル空間) の部分集合

$$\left\{ \mathbf{a} = \{a_j\}_{j=0}^{\infty} \mid \sum_{j=0}^{\infty} |a_j| \text{ は収束する} \right\}$$

は  $S$  の部分空間である．このことを確かめなさい．ヒント：解析学の定理「絶対収束する級数の和は絶対収束する」そのもの．

1-4 例 1.13 を確かめなさい．

1-5 例 1.14 を確かめなさい．

1-6 例 1.15 を確かめなさい．

1-7 例 1.19 を確かめなさい．

1-8 例 1.13 の (1.3) で与えられる  $V_{\alpha, \beta} \subset \mathcal{F}(\mathbb{R})$  を考える．

- $\alpha^2 - 4\beta > 0$  のとき,

$$f(x) = e^{ax}, \quad g(x) = e^{bx}$$

で定まる  $f, g$  が  $V_{\alpha, \beta}$  の 1 次独立な要素になるように定数  $a, b$  を定めなさい．また,

$$\tilde{f}(x) = e^{px} \cosh rx, \quad \tilde{g}(x) = e^{qx} \sinh rx$$

で定まる  $\tilde{f}, \tilde{g}$  が  $V_{\alpha, \beta}$  の 1 次独立な要素になるように定数  $p, q, r (> 0)$  を定めなさい．

- $\alpha^2 - 4\beta < 0$  のとき,

$$f(x) = e^{ax} \cos pt, \quad g(x) = e^{bx} \sin qt$$

で定まる  $f, g$  が  $V_{\alpha, \beta}$  の 1 次独立な要素になるように定数  $a, b, p, q$  を定めなさい．ただし  $p, q > 0$  とする．

- $\alpha^2 - 4\beta = 0$  のとき,

$$f(x) = e^{ax}, \quad g(x) = xe^{bx}$$

で定まる  $f, g$  が  $V_{\alpha, \beta}$  の 1 次独立な要素になるように定数  $a, b$  を定めなさい．