# ベクトル空間

### 信号処理 講義 1

村田 昇

2020年8月23日

### ベクトル空間

### 重ね合わせの原理

- 「複雑な波(信号)も単純な波(信号)の重ね合わせで表現できる」という現象を一般化した原理
- 数学・物理・工学分野でのモデル化や解析:
  - 線形方程式・Fourier 解析
  - 量子力学
  - 電気回路
- (線形) ベクトル空間 (vector space)
   数学的に取り扱うための道具立て

#### ベクトル空間

定義

以下の性質をもつ集合を体 K (四則演算が定義された集合) 上の**ベクトル空間** V という. (体 K はベクトル空間 V の **係数体** と呼ぶ.)

- 1.  $a, b \in V \implies a + b \in V$
- 2.  $a, b, c \in V \implies (a+b) + c = a + (b+c)$  (結合則)
- $3. \ a, b \in V \Rightarrow a + b = b + a$  (交換則)
- 4.  $\exists 0 \in V \text{ s.t. } \forall a \in V, \ a+0=a \ (零元)$
- 5.  $\forall a \in V \Rightarrow \exists -a \in V \text{ s.t. } a + (-a) = 0$  (逆元)
- 6.  $\forall \lambda \in K, \forall a \in V \Rightarrow \lambda a \in V ($ スカラ倍)
- 7.  $\forall \lambda, \mu \in K, \forall a \in V \Rightarrow (\lambda \mu)a = \lambda(\mu a)$  (結合則)
- 8.  $\exists 1 \in K \text{ s.t.} \forall a \in V, \ 1a = a \ (K \ の単位元)$
- 9.  $\forall \lambda \in K, \forall a, b \in V \Rightarrow \lambda(a+b) = \lambda a + \lambda b$  (分配則)
- 10.  $\forall \lambda, \mu \in K, \forall a \in V \Rightarrow (\lambda + \mu)a = \lambda a + \mu a$  (分配則)

#### ベクトル空間の例

• 幾何ベクトル

平行移動で互いに移り合う有効線分. 和は2つの有向線分で作られる平行四辺形の対角線で、スカラ倍は有向線分のスカラ倍で定義される.

$$K = \mathbb{R}, \ V = \mathbb{E}^n$$

あるいはこの部分空間と同一視することができる.

• 数ベクトル

体 K の n 個の順序づけられた数の組。和は成分ごとの和で、スカラ倍は各成分のスカラ倍で定義される。

• 関数空間 C<sup>m</sup>[0,1]

区間 [0,1] 上の実数値関数で,m 階微分可能な関数の集合。和とスカラ倍は以下で定義される。

$$(f+g)(x) = f(x) + g(x)$$
(和)  
( $\lambda f$ )(x) =  $\lambda f$ (x) (スカラ倍)

### 演習

- 以下の集合 V のうち、係数体を実数  $\mathbb{R}$  としてベクトル空間となるものはどれか? ただし  $f^{(k)}$  は f の k 階微分を表す.
  - $V = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n\}$  (n 次元数ベクトルの集合)
  - $V = \{f(x) = ax + bx^2, (a,b) \in \mathbb{R}^2\}$  (原点を通る 2 次関数の集合)
  - $V = \{f \in C^3(-\pi, \pi)\}$ ( $(-\pi, \pi)$  上で定義された 3 階微分可能な関数の集合)
  - $V = \{ f \in C^3(-\pi, \pi) \text{ ליכו } f^{(2)} = -f \}$

### 線形独立性

### 線形結合

定義

 $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in K, a_1, \dots, a_k \in V$  の重み付き線形和によって作られるベクトル

$$\lambda_1 a_1 + \dots + \lambda_k a_k \in V$$

を  $a_1, \ldots, a_k$  の 線形結合 という.

### 線形従属

• 定義

"全てが 0" ではないある係数の組  $\lambda_1, \ldots, \lambda_k$  に対して

$$\lambda_1 a_1 + \dots + \lambda_k a_k = 0$$

となるとき  $\{a_1,\ldots,a_k\}$  は 線形従属 であるという. また

$$b = \lambda_1 a_1 + \dots + \lambda_k a_k$$

となるときbは $\{a_1,\ldots,a_k\}$ に 線形従属 であるという.

#### 線形独立

定義

$$\lambda_1 a_1 + \dots + \lambda_k a_k = 0$$

となるのが $\lambda_1 = \cdots = \lambda_k = 0$  に限られるとき、 $\{a_1, \ldots, a_k\}$  は **線形独立** であるという.

### 線形従属・独立の例

• 関数空間  $C^m[0,1]$ 

$$f(x) = x, g(x) = 2x$$
 (線形従属) 
$$f(x) = x, h(x) = x^2$$
 (線形独立)

### 演習

- 以下の集合のうち線形独立なものはどれか? ただしiは虚数単位で、係数体は $\mathbb{C}$ とする.
  - $-\{1, 1+x, 1+x+x^2\} \quad (x \in \mathbb{R})$
  - $\{1, \sin(x), \sin^2(x)\} \quad (x \in \mathbb{R})$
  - $-\{1, \log(x), \log(2x)\}\ (x>0)$
  - $\{\exp(ix), \exp(3ix), \exp(5ix)\} \quad (x \in \mathbb{R})$

### 階数

### 極大独立集合

定義

ベクトル空間 V の有限部分集合 S に対して、線形独立な部分集合  $B \subset S$  を考える、 $\forall b \in S - B$  において  $B \cup \{b\}$  が線形従属のとき、B は 極大独立集合 であるという.

### 階数

定義

有限部分集合 S の極大独立集合 B はいろいろあるが、|B| (基数; cardinality) は一定となる.

|B| を S の 階数 (rank) といい, rankS で表す.

#### 階数の性質

• 定理

階数については以下が成り立つ.

- $\operatorname{rank} \emptyset = 0$
- $-\operatorname{rank}(S \cup \{b\}) = \operatorname{rank}S \ \sharp \ t \ \operatorname{trank}S + 1$
- ∀b<sub>1</sub>, b<sub>2</sub> に対して

$$\begin{aligned} \operatorname{rank}(S \cup \{b_1\}) &= \operatorname{rank}(S \cup \{b_2\}) = \operatorname{rank}S \\ &\Rightarrow \operatorname{rank}(S \cup \{b_1, b_2\}) = \operatorname{rank}S \end{aligned}$$

## ベクトル空間の基底

#### 基底

定義

V の極大独立集合を V の基底と呼ぶ. V の階数, すなわち極大独立集合の基数を V の 次元 (dimension) という.

#### 基底の性質

• 定理

集合 B を n 次元ベクトル空間  $V_n$  の基底とする.

$$\dim V_n$$
 (ベクトル空間の次元)
$$= \operatorname{rank} V_n$$
 (ベクトル空間の階数)
$$= |B|$$
 (基底の基数)
$$= n$$

定理

$$B=\{u_1,\dots,u_n\}$$
 を  $V_n$  の基底とする。 $\forall b\in V_n$  は  $B$  に線形従属で, 
$$b=\lambda_1u_1+\dots+\lambda_nu_n$$

と一意に表される.

• 証明

2つの異なる表現があっても

$$(\lambda_1 - \mu_1)u_1 + \dots + (\lambda_n - \mu_n)u_n = 0$$

となることより、 $\lambda_i = \mu_i$  となることがわかる.

定理

$$B = \{u_1, \dots, u_n\}, u_i \in V_n$$
 とする.  $\forall b \in V_n, \{b\} \cup B$  が線形従属ならば  $B$  は  $V_n$  の基底となる.

### 演習

- 以下のベクトル空間の適当な基底を考え、空間の次元を求めなさい。
  - 数ベクトル空間 K<sup>n</sup> (K は体)
  - 関数空間  $C^m[0,1]$

#### 解答例

• 数ベクトル

 $K^n$  において

$$e_k = (0, \dots, \overbrace{1}^k, \dots, 0)$$

と書くことにする.  $\{e_1,\ldots,e_n\}$  は  $K^n$  の基底であり、 $\dim K^n=n$  となる.  $e_k$  を自然基底と呼ぶことがある.

• 関数空間 C<sup>m</sup>[0,1]

 $C^m[0,1]$  において、 $\{1,x,x^2,x^3,\dots\}$  の任意の有限部分集合は線形独立となる。 したがって有限な極大独立集合がない。  $C^m[0,1]$  は無限欠元となる。

### まとめ

- 体 K 上のベクトル空間
  - 線形性の条件を満たす集合のこと
    - \* 幾何ベクトル
    - \* 数ベクトル
    - \* 閉区間上の関数
  - これから取り扱う信号の数学的性質
- 独立と従属
  - 線形独立 (一次独立):  $\{\phi_i\}_{i=1,...,n}$

$$\alpha_1 \phi_1 + \dots + \alpha_n \phi_n = 0 \Leftrightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$$

- 線形従属 (一次従属): 線形独立でないこと
- ベクトル空間の基底
  - 極大独立集合: 何か1つでも要素を加えると従属になってしまう集合
  - ベクトル空間 V の次元はどうやって決めるか? V の中の線形独立な集合の最大の要素数 (基数,集合のとり方によらず要素数は一定)
  - 基底: ベクトル空間 V の極大独立集合を V の基底という