

線形代数

2023 年 7 月 4 日

目次

1	ベクトル空間	2
1.1	ベクトル空間	2
1.2	線形写像	5
1.3	基底と次元	12
1.4	線形写像の表現	16
1.5	次元定理	16

1 ベクトル空間

1.1 ベクトル空間

定義 1.1.1. K を体とする. 集合 V に加法 $V^2 \ni (x_1, x_2) \mapsto x_1 + x_2 \in V$ とスカラー倍 $K \times V \ni (\lambda, x) \mapsto \lambda x \in V$ が定義され, 以下の性質を満たすとき, V を K 上のベクトル空間 (あるいはベクトル空間) という. また, このとき V の元をベクトルという.

1. $x_1 + x_2 = x_2 + x_1$.
2. $(x_1 + x_2) + x_3 = x_1 + (x_2 + x_3)$.
3. ある V の元 0 が存在し, $x + 0 = 0 + x = x$. 0 を零ベクトルという.
4. 各 $x \in V$ に対し, $x' \in V$ が存在し, $x + x' = x' + x = 0$. この x' を x の逆ベクトルという.
5. $(\lambda_1 + \lambda_2)x = \lambda_1 x + \lambda_2 x$.
6. $\lambda(x_1 + x_2) = \lambda x_1 + \lambda x_2$.
7. $(\lambda_1 \lambda_2)x = \lambda_1(\lambda_2 x)$.
8. $1x = x$.

記号 1.1.2. $x \in V$ の逆ベクトル x' を $-x$ とも書く. また, $x_1, x_2 \in V$ に対し $x_1 + (-x_2)$ を $x_1 - x_2$ とも書く.

命題 1.1.3. V : ベクトル空間.

1. 零ベクトル 0 はただ 1 つ存在する.
2. $x \in V$ に対し, x の逆ベクトルはただ 1 つ存在する.
3. $0x = 0$.
4. $\lambda 0 = 0$.
5. $(-1)x = -x$.

証明

1. $0_1, 0_2 \in V$ を V の零ベクトルとすると, $0_1 = 0_1 + 0_2 = 0_2$.
2. $x'_1, x'_2 \in V$ を $x \in V$ の逆ベクトルとすると, $x'_1 = x'_1 + 0 = x'_1 + (x + x'_2) = (x'_1 + x) + x'_2 = 0 + x'_2 = x'_2$.
3. $0x = 0x + 0 = 0x + (0x - 0x) = (0x + 0x) - 0x = (0 + 0)x - 0x = 0x - 0x = 0$.
4. $\lambda 0 = \lambda 0 + 0 = \lambda 0 + (\lambda 0 - \lambda 0) = (\lambda 0 + \lambda 0) - \lambda 0 = \lambda(0 + 0) - \lambda 0 = \lambda 0 - \lambda 0 = 0$.
5. $x + (-1)x = 1x + (-1)x = (1 + (-1))x = 0x = 0$, $(-1)x + x = (-1 + 1)x = 0x = 0$ より, $(-1)x$ は x の逆ベクトルである.

□

命題 1.1.4. V : ベクトル空間.

1. $-\mathbf{0} = \mathbf{0}$.
2. $-(-\mathbf{x}) = \mathbf{x}$.
3. $-(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = -\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2$.
4. $-(\lambda\mathbf{x}) = (-\lambda)\mathbf{x}$.

証明

1. $-\mathbf{0} = (-1)\mathbf{0} = \mathbf{0}$.
2. $-(-\mathbf{x}) = -((-1)\mathbf{x}) = (-1)((-1)\mathbf{x}) = ((-1)(-1))\mathbf{x} = 1\mathbf{x} = \mathbf{x}$.
3. $-(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = (-1)(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = (-1)\mathbf{x}_1 + (-1)\mathbf{x}_2 = -\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2$.
4. $-(\lambda\mathbf{x}) = (-1)(\lambda\mathbf{x}) = ((-1)\lambda)\mathbf{x} = (-\lambda)\mathbf{x}$.

□

定義 1.1.5. V : ベクトル空間. $W \subseteq V$ が V と同じ和とスカラー倍によりベクトル空間となると
き, W は V の部分空間であるという.

命題 1.1.6. V : ベクトル空間.

1. $\{\mathbf{0}\} \subseteq V$ は V の部分空間である.
2. $V \subseteq V$ は V の部分空間である.

証明 自明.

□

補題 1.1.7. V : ベクトル空間, $W \subset V$: 部分空間.

1. V の零ベクトルを $\mathbf{0}$ とおくと, $\mathbf{0} \in W$ である. また, $\mathbf{0}$ は W の零ベクトルである.
2. $\mathbf{x} \in W$ について, V における \mathbf{x} の逆ベクトルを \mathbf{x}' とおくと, $\mathbf{x}' \in W$ である. また, \mathbf{x}' は W における \mathbf{x} の逆ベクトルである.

証明

1. $W \neq \emptyset$ なので, $\mathbf{x} \in W$ を取ると $\mathbf{x} - \mathbf{x} = \mathbf{0}$. 一方, $\mathbf{x} - \mathbf{x} \in W$ なので $\mathbf{0} \in W$. また, $\forall \mathbf{x} \in W$ に対し $\mathbf{x} + \mathbf{0} = \mathbf{0} + \mathbf{x} = \mathbf{x}$ なので $\mathbf{0}$ は W の零ベクトルである.
2. W における \mathbf{x} の逆ベクトルを \mathbf{x}'' とおくと, $\mathbf{0}$ は W の零ベクトルなので, $\mathbf{x} + \mathbf{x}'' = \mathbf{x}'' + \mathbf{x} = \mathbf{0}$ であるから \mathbf{x}'' は \mathbf{x}' に等しい.

□

命題 1.1.8. V : K 上のベクトル空間, $W \subseteq V$. 以下は同値.

1. W は V の部分空間である.
2. 以下の (a), (b), (c) が成り立つ.

- (a) $W \neq \emptyset$.
 - (b) $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in W : \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 \in W$.
 - (c) $\forall \lambda \in K, \mathbf{x} \in W : \lambda \mathbf{x} \in W$.
3. 以下の (a), (b) が成り立つ.
- (a) $W \neq \emptyset$.
 - (b) $\forall \lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in W : \lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 \in W$.

証明

(1. \implies 3.) 自明.

(3. \implies 2.)

(a) 自明.

(b) $\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 = 1\mathbf{x}_1 + 1\mathbf{x}_2 \in W$.

(c) $\lambda \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x} + 0\mathbf{x} \in W$.

(2. \implies 1.)

W は加法とスカラー倍について閉じているので、定義域を W に制限することにより W に V と同じ加法 $W \ni (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \mapsto \mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 \in W$ とスカラー倍 $K \times W \ni (\lambda, \mathbf{x}) \mapsto \lambda \mathbf{x} \in W$ が定義できる。補題 1.1.7 より、 W はベクトル空間となる。

□

命題 1.1.9. $V: K$ 上のベクトル空間, $W_1, W_2, \dots, W_n \subseteq V: V$ の部分空間. このとき,

$$\bigcap_{i=1}^n W_i := W_1 \cap W_2 \cap \dots \cap W_n \subseteq V$$

は V の部分空間.

証明 $\mathbf{0} \in W_i (i \in \{1, 2, \dots, n\})$ より, $\mathbf{0} \in \bigcap_{i=1}^n W_i$ なので $\bigcap_{i=1}^n W_i \neq \emptyset$.

$\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \bigcap_{i=1}^n W_i$ とおく. $i \in \{1, 2, \dots, n\}$ に対し, $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in W_i$ より $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 \in W_i$ で

あるから, $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 \in \bigcap_{i=1}^n W_i$.

□

命題 1.1.10. $V: K$ 上のベクトル空間, $W_1, W_2, \dots, W_n \subseteq V: V$ の部分空間. このとき,

$$\sum_{i=1}^n W_i = W_1 + W_2 + \dots + W_n := \left\{ \sum_{i=1}^n \mathbf{x}_i \mid \mathbf{x}_i \in W_i \right\} \subseteq V$$

は V の部分空間.

証明 $\mathbf{0} \in W_i (i \in \{1, 2, \dots, n\})$ より, $\sum_{i=1}^n \mathbf{0} \in \sum_{i=1}^n W_i$ なので $\sum_{i=1}^n W_i \neq \emptyset$.

$\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \sum_{i=1}^n W_i$ とおくと, $\exists \mathbf{x}_i^{(j)} \in W_j$ s.t. $\mathbf{x}_j = \sum_{i=1}^n \mathbf{x}_i^{(j)}$ ($i \in \{1, 2, \dots, n\}, j \in \{1, 2\}$). このとき, $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 = \sum_{i=1}^n (\lambda_1 \mathbf{x}_i^{(1)} + \lambda_2 \mathbf{x}_i^{(2)})$ であり, $\lambda_1 \mathbf{x}_i^{(1)} + \lambda_2 \mathbf{x}_i^{(2)} \in W_j$ なので $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 \in \sum_{i=1}^n W_i$. \square

命題 1.1.11. V : ベクトル空間, $W_1, W_2, \dots, W_n \subseteq V$: V の部分空間. このとき, $W_i \in \sum_{j=1}^n W_j$ ($i \in \{1, 2, \dots, n\}$).

命題 1.1.12. V : ベクトル空間, $W_1, W_2 \subseteq V$: V の部分空間. このとき, 以下が成り立つ.

1. $W_1 + W_2 = W_1 \equiv W_2 \subseteq W_1$
2. $W_1 + W_2 = W_2 \equiv W_1 \subseteq W_2$

定義 1.1.13. V : ベクトル空間, $W_1, W_2, \dots, W_n \subseteq V$: 部分空間, $\sum_{i=1}^N W_i = V$. 任意の $\mathbf{x} \in V$

に対し $\sum_{i=1}^N \mathbf{x}_i = \mathbf{x}$ となる $(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n) \in W_1 \times W_2 \times \dots \times W_n$ が一意に存在するとき, V は

W_1, W_2, \dots, W_n の直和であるといい, $V = \bigoplus_{i=1}^n W_i = W_1 \oplus W_2 \oplus \dots \oplus W_n$ と書く.

命題 1.1.14. V : K 上のベクトル空間, $W_1, W_2 \subseteq V$: 部分空間, $W_1 + W_2 = V$. このとき, 以下は同値.

1. $V = W_1 \oplus W_2$.
2. $W_1 \cap W_2 = \{\mathbf{0}\}$.

1.2 線形写像

定義 1.2.1. V_1, V_2 : K 上のベクトル空間. 写像 $T: V_1 \rightarrow V_2$ が以下の条件を満たすとき, T は線形写像であるという.

1. $T(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = T(\mathbf{x}_1) + T(\mathbf{x}_2)$ ($\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$).
2. $T(\lambda \mathbf{x}) = \lambda T(\mathbf{x})$ ($\lambda \in K, \mathbf{x} \in V_1$).

記号 1.2.2. 線形写像 $V_1 \rightarrow V_2$ 全体の集合を $\mathcal{L}(V_1, V_2)$ と書く. また, $\mathcal{L}(V, V)$ を $\mathcal{L}(V)$ と書く.

命題 1.2.3. V_1, V_2 : K 上のベクトル空間. 写像 $T: V_1 \rightarrow V_2$ について以下は同値.

1. $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$.
2. $\forall \lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ について, $T(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) = \lambda_1 T(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T(\mathbf{x}_2)$.

証明

(1. \implies 2.)

$T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ とすると, $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ に対し, $T(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) = T(\lambda_1 \mathbf{x}_1) + T(\lambda_2 \mathbf{x}_2) = \lambda_1 T(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T(\mathbf{x}_2)$.

(2. \implies 1.)

$\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ に対し, $T(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = T(1\mathbf{x}_1 + 1\mathbf{x}_2) = 1T(\mathbf{x}_1) + 1T(\mathbf{x}_2) = T(\mathbf{x}_1) + T(\mathbf{x}_2)$. また, $\lambda \in K, \mathbf{x} \in V_1$ に対し, $T(\lambda \mathbf{x}) = T(\lambda \mathbf{x} + 0\mathbf{x}) = \lambda T(\mathbf{x}) + 0T(\mathbf{x}) = \lambda T(\mathbf{x})$. よって $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$.

□

命題 1.2.4. V_1, V_2 : ベクトル空間, $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$. このとき, $T(\mathbf{0}) = \mathbf{0}$.

証明 $T(\mathbf{0}) = T(0\mathbf{0}) = 0T(\mathbf{0}) = \mathbf{0}$.

□

例 1.2.5. V : K 上のベクトル空間. 写像 $V \ni \mathbf{x} \mapsto \mathbf{x} \in V$ は線形写像である. この写像を V における恒等写像といい, 1_V と表す.

証明 $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V$ に対し, $1_V(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) = \lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 = \lambda_1 1_V(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 1_V(\mathbf{x}_2)$.

□

例 1.2.6. V_1, V_2 : K 上のベクトル空間.

1. 写像 $V_1 \ni \mathbf{x} \mapsto \mathbf{0} \in V_2$ は線形写像である. この写像を 0 写像といい, $0 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ と表す.
2. $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ に対し, 写像 $V_1 \ni \mathbf{x} \mapsto -T(\mathbf{x}) \in V_2$ は線形写像である. この写像を $-T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ と表す.

証明

1. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned} 0(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) &= \mathbf{0} \\ &= \lambda_1 \mathbf{0} + \lambda_2 \mathbf{0} \\ &= \lambda_1 0(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 0(\mathbf{x}_2). \end{aligned}$$

2. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned} (-T)(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) &= -(T(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2)) \\ &= -(\lambda_1 T(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T(\mathbf{x}_2)) \\ &= -\lambda_1 T(\mathbf{x}_1) - \lambda_2 T(\mathbf{x}_2) \\ &= \lambda_1 (-T(\mathbf{x}_1)) + \lambda_2 (-T(\mathbf{x}_2)) \\ &= \lambda_1 (-T)(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 (-T)(\mathbf{x}_2). \end{aligned}$$

□

定義 1.2.7. V_1, V_2 : K 上のベクトル空間.

1. $T_1, T_2 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ に対し, 写像 $T_1 + T_2: V_1 \rightarrow V_2$ を $T_1 + T_2: V_1 \ni \mathbf{x} \mapsto T_1(\mathbf{x}) + T_2(\mathbf{x}) \in V_2$ と定める.
2. $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2), \lambda \in K$ に対し, 写像 $\lambda T: V_1 \rightarrow V_2$ を $\lambda T: V_1 \ni \mathbf{x} \mapsto \lambda(T(\mathbf{x})) \in V_2$ と定める.

命題 1.2.8. V_1, V_2 : K 上のベクトル空間.

1. $T_1, T_2 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ のとき, $T_1 + T_2 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$.
2. $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2), \lambda \in K$ のとき, $\lambda T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$.

証明

1. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(T_1 + T_2)(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) &= T_1(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) + T_2(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) \\ &= \lambda_1 T_1(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T_1(\mathbf{x}_2) + \lambda_1 T_2(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T_2(\mathbf{x}_2) \\ &= \lambda_1 T_1(\mathbf{x}_1) + \lambda_1 T_2(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T_1(\mathbf{x}_2) + \lambda_2 T_2(\mathbf{x}_2) \\ &= \lambda_1 (T_1(\mathbf{x}_1) + T_2(\mathbf{x}_1)) + \lambda_2 (T_1(\mathbf{x}_2) + T_2(\mathbf{x}_2)) \\ &= \lambda_1 (T_1 + T_2)(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 (T_1 + T_2)(\mathbf{x}_2).\end{aligned}$$

2. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(\lambda T)(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) &= \lambda(T(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2)) \\ &= \lambda(\lambda_1 T(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T(\mathbf{x}_2)) \\ &= \lambda(\lambda_1 T(\mathbf{x}_1)) + \lambda(\lambda_2 T(\mathbf{x}_2)) \\ &= (\lambda \lambda_1) T(\mathbf{x}_1) + (\lambda \lambda_2) T(\mathbf{x}_2) \\ &= (\lambda_1 \lambda) T(\mathbf{x}_1) + (\lambda_2 \lambda) T(\mathbf{x}_2) \\ &= \lambda_1 (\lambda T(\mathbf{x}_1)) + \lambda_2 (\lambda T(\mathbf{x}_2)) \\ &= \lambda_1 (\lambda T)(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 (\lambda T)(\mathbf{x}_2).\end{aligned}$$

□

命題 1.2.9. V_1, V_2 : K 上のベクトル空間. このとき, $\mathcal{L}(V_1, V_2)$ は定義 1.2.7 で定めた加法とスカラー倍について K 上のベクトル空間となる.

証明

1. $T_1, T_2 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ とおくと, $\boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(T_1 + T_2)(\boldsymbol{x}) &= T_1(\boldsymbol{x}) + T_2(\boldsymbol{x}) \\ &= T_2(\boldsymbol{x}) + T_1(\boldsymbol{x}) \\ &= (T_2 + T_1)(\boldsymbol{x})\end{aligned}$$

より, $T_1 + T_2 = T_2 + T_1$.

2. $T_1, T_2, T_3 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ とおくと, $\boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}((T_1 + T_2) + T_3)(\boldsymbol{x}) &= (T_1 + T_2)(\boldsymbol{x}) + T_3(\boldsymbol{x}) \\ &= (T_1(\boldsymbol{x}) + T_2(\boldsymbol{x})) + T_3(\boldsymbol{x}) \\ &= T_1(\boldsymbol{x}) + (T_2(\boldsymbol{x}) + T_3(\boldsymbol{x})) \\ &= T_1(\boldsymbol{x}) + (T_2 + T_3)(\boldsymbol{x}) \\ &= (T_1 + (T_2 + T_3))(\boldsymbol{x})\end{aligned}$$

より, $(T_1 + T_2) + T_3 = T_1 + (T_2 + T_3)$.

3. $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2), \boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(0 + T)(\boldsymbol{x}) &= 0(\boldsymbol{x}) + T(\boldsymbol{x}) \\ &= \mathbf{0} + T(\boldsymbol{x}) \\ &= T(\boldsymbol{x}), \\ (T + 0)(\boldsymbol{x}) &= T(\boldsymbol{x}) + 0(\boldsymbol{x}) \\ &= T(\boldsymbol{x}) + \mathbf{0} \\ &= T(\boldsymbol{x})\end{aligned}$$

より, $0 + T = T + 0 = T$ である.

4. $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2), \boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(T + (-T))(\boldsymbol{x}) &= T(\boldsymbol{x}) + (-T)(\boldsymbol{x}) \\ &= T(\boldsymbol{x}) - T(\boldsymbol{x}) \\ &= \mathbf{0} \\ &= 0(\boldsymbol{x}), \\ (-T + T)(\boldsymbol{x}) &= (-T)(\boldsymbol{x}) + T(\boldsymbol{x}) \\ &= -T(\boldsymbol{x}) + T(\boldsymbol{x}) \\ &= \mathbf{0} \\ &= 0(\boldsymbol{x})\end{aligned}$$

より, $T + (-T) = (-T) + T = 0$ である.

5. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ とおくと, $\mathbf{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned} ((\lambda_1 + \lambda_2)T)(\mathbf{x}) &= (\lambda_1 + \lambda_2)(T(\mathbf{x})) \\ &= \lambda_1(T(\mathbf{x})) + \lambda_2(T(\mathbf{x})) \\ &= (\lambda_1 T)(\mathbf{x}) + (\lambda_2 T)(\mathbf{x}) \\ &= (\lambda_1 T + \lambda_2 T)(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

より, $(\lambda_1 + \lambda_2)T = \lambda_1 T + \lambda_2 T$.

6. $\lambda \in K, T_1, T_2 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ とおくと, $\mathbf{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned} (\lambda(T_1 + T_2))(\mathbf{x}) &= \lambda((T_1 + T_2)(\mathbf{x})) \\ &= \lambda(T_1(\mathbf{x}) + T_2(\mathbf{x})) \\ &= \lambda T_1(\mathbf{x}) + \lambda T_2(\mathbf{x}) \\ &= (\lambda T_1)(\mathbf{x}) + (\lambda T_2)(\mathbf{x}) \\ &= (\lambda T_1 + \lambda T_2)(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

より, $\lambda(T_1 + T_2) = \lambda T_1 + \lambda T_2$.

7. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$ とおくと, $\mathbf{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned} ((\lambda_1 \lambda_2)T)(\mathbf{x}) &= (\lambda_1 \lambda_2)(T(\mathbf{x})) \\ &= \lambda_1(\lambda_2(T(\mathbf{x}))) \\ &= \lambda_1((\lambda_2 T)(\mathbf{x})) \\ &= (\lambda_1(\lambda_2 T))(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

より, $(\lambda_1 \lambda_2)T = \lambda_1(\lambda_2 T)$.

8. $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2), \mathbf{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned} (1T)(\mathbf{x}) &= 1(T(\mathbf{x})) \\ &= T(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

より, $1T = T$.

□

命題 1.2.10. V_1, V_2, V_3 : K 上のベクトル空間, $T_1 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$, $T_2 \in \mathcal{L}(V_2, V_3)$. このとき, $T_2 \circ T_1 \in \mathcal{L}(V_1, V_3)$.

証明 $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(T_2 \circ T_1)(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) &= T_2(T_1(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2)) \\ &= T_2(\lambda_1 T_1(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T_1(\mathbf{x}_2)) \\ &= \lambda_1 T_2(T_1(\mathbf{x}_1)) + \lambda_2 T_2(T_1(\mathbf{x}_2)) \\ &= \lambda_1 (T_2 \circ T_1)(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 (T_2 \circ T_1)(\mathbf{x}_2).\end{aligned}$$

□

記号 1.2.11. 命題 1.2.10 における $T_2 \circ T_1$ を $T_2 T_1$ と書く.

命題 1.2.12. 以下が成り立つ.

1. V_1, V_2, V_3 : ベクトル空間, $f \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$, $0 \in \mathcal{L}(V_2, V_3)$: 0 写像. このとき, $0f = 0 \in \mathcal{L}(V_1, V_3)$.
2. V_1, V_2, V_3 : ベクトル空間, $0 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$: 0 写像, $f \in \mathcal{L}(V_2, V_3)$. このとき, $f0 = 0 \in \mathcal{L}(V_1, V_3)$.
3. V_1, V_2 : ベクトル空間, $f \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$. このとき, $1_{V_2}f = f1_{V_1} = f$.

証明

1. $\mathbf{x} \in V_1$ に対し, $(0f)(\mathbf{x}) = 0(f(\mathbf{x})) = \mathbf{0} = 0(\mathbf{x})$.
2. $\mathbf{x} \in V_1$ に対し, $(f0)(\mathbf{x}) = f(0(\mathbf{x})) = f(\mathbf{0}) = \mathbf{0} = 0(\mathbf{x})$.
3. $\mathbf{x} \in V_1$ に対し, $(1_{V_2}f)(\mathbf{x}) = 1_{V_2}(f(\mathbf{x})) = f(\mathbf{x})$, $(f1_{V_1})(\mathbf{x}) = f(1_{V_1}(\mathbf{x})) = f(\mathbf{x})$.

□

命題 1.2.13. 以下が成り立つ.

1. V_1, V_2, V_3 : K 上のベクトル空間, $f \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$, $g \in \mathcal{L}(V_2, V_3)$, $\lambda \in K$. このとき, $g(\lambda f) = (\lambda g)f = \lambda(gf)$.
2. V_1, V_2, V_3 : ベクトル空間, $f \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$, $g_1, g_2 \in \mathcal{L}(V_2, V_3)$. このとき, $(g_1 + g_2)f = g_1f + g_2f$.
3. V_1, V_2, V_3 : ベクトル空間, $f_1, f_2 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$, $g \in \mathcal{L}(V_2, V_3)$. このとき, $g(f_1 + f_2) = gf_1 + gf_2$.
4. V_1, V_2, V_3, V_4 : ベクトル空間, $f_1 \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$, $f_2 \in \mathcal{L}(V_2, V_3)$, $f_3 \in \mathcal{L}(V_3, V_4)$. このとき, $(f_3 f_2)f_1 = f_3(f_2 f_1)$.

証明

1. $\boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(g(\lambda f))(\boldsymbol{x}) &= g((\lambda f)(\boldsymbol{x})) \\ &= g(\lambda(f(\boldsymbol{x}))) \\ &= \lambda(g(f(\boldsymbol{x}))) \\ &= \lambda((gf)(\boldsymbol{x})), \\ (\lambda g)(f)(\boldsymbol{x}) &= (\lambda g)(f(\boldsymbol{x})) \\ &= \lambda(g(f(\boldsymbol{x}))) \\ &= \lambda((gf)(\boldsymbol{x}))\end{aligned}$$

よって $g(\lambda f) = (\lambda g)f = \lambda(gf)$.

2. $\boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}((g_1 + g_2)f)(\boldsymbol{x}) &= (g_1 + g_2)(f(\boldsymbol{x})) \\ &= g_1(f(\boldsymbol{x})) + g_2(f(\boldsymbol{x})) \\ &= (g_1f)(\boldsymbol{x}) + (g_2f)(\boldsymbol{x}) \\ &= (g_1f + g_2f)(\boldsymbol{x})\end{aligned}$$

よって $(g_1 + g_2)f = g_1f + g_2f$.

3. $\boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}(g(f_1 + f_2))(\boldsymbol{x}) &= g((f_1 + f_2)(\boldsymbol{x})) \\ &= g(f_1(\boldsymbol{x}) + f_2(\boldsymbol{x})) \\ &= g(f_1(\boldsymbol{x})) + g(f_2(\boldsymbol{x})) \\ &= (gf_1)(\boldsymbol{x}) + (gf_2)(\boldsymbol{x}) \\ &= (gf_1 + gf_2)(\boldsymbol{x})\end{aligned}$$

よって $g(f_1 + f_2) = gf_1 + gf_2$.

4. $\boldsymbol{x} \in V_1$ に対し,

$$\begin{aligned}((f_3f_2)f_1)(\boldsymbol{x}) &= (f_3f_2)(f_1(\boldsymbol{x})) \\ &= f_3(f_2(f_1(\boldsymbol{x}))) \\ &= f_3((f_2f_1)(\boldsymbol{x})) \\ &= (f_3(f_2f_1))(\boldsymbol{x})\end{aligned}$$

よって $(f_3f_2)f_1 = f_3(f_2f_1)$.

□

1.3 基底と次元

定義 1.3.1. $V: K$ 上のベクトル空間, $A = \{\{x_1, x_2, \dots, x_n\}\}: V$ のベクトルの多重集合.

$\left\{ \sum_{i=1}^n c_i x_i \mid c_i \in K \right\} \subseteq V$ を A の線形包といい, $\text{span } A$ と表す.

定義 1.3.2. $V: K$ 上のベクトル空間, $A = \{\{x_1, x_2, \dots, x_n\}\}: V$ のベクトルの多重集合.

$\text{span } A = V$ のとき, A は V を張るという.

命題 1.3.3. $V: K$ 上のベクトル空間, $A: V$ のベクトルの多重集合. $\text{span } A \subseteq V$ は V の部分空間である.

証明 $A = \{\{x_1, x_2, \dots, x_n\}\}$ とする.

$c_i = 0 (i \in \{1, 2, \dots, n\})$ とすると $\sum_{i=1}^n c_i x_i = \mathbf{0}$ より, $\mathbf{0} \in \text{span } A$ であるから $\text{span } A \neq \emptyset$ である.

また, $\lambda_1, \lambda_2 \in K, y_j = \sum_{i=1}^n c_i^{(j)} x_i \in \text{span } A (j \in \{1, 2\}, c_i^{(j)} \in K)$ とおくと,

$$\begin{aligned} \lambda_1 y_1 + \lambda_2 y_2 &= \lambda_1 \sum_{i=1}^n c_i^{(1)} x_i + \lambda_2 \sum_{i=1}^n c_i^{(2)} x_i \\ &= \sum_{i=1}^n \lambda_1 c_i^{(1)} x_i + \sum_{i=1}^n \lambda_2 c_i^{(2)} x_i \\ &= \sum_{i=1}^n \left(\lambda_1 c_i^{(1)} x_i + \lambda_2 c_i^{(2)} x_i \right) \\ &= \sum_{i=1}^n \left(\lambda_1 c_i^{(1)} + \lambda_2 c_i^{(2)} \right) x_i \end{aligned}$$

$\lambda_1 c_i^{(1)} + \lambda_2 c_i^{(2)} \in K$ であるから, $\lambda_1 y_1 + \lambda_2 y_2 \in \text{span } A$ である. □

命題 1.3.4. $V: K$ 上のベクトル空間, $W \subseteq V$: 部分空間, $x_1, x_2, \dots, x_n \in V$. このとき, 以下は同値.

1. $\{x_1, x_2, \dots, x_n\} \subseteq W$.
2. $\text{span}\{\{x_1, x_2, \dots, x_n\}\} \subseteq W$.

証明

(1. \implies 2.)

$\{x_1, x_2, \dots, x_n\} \subseteq W$ より, $x_1, x_2, \dots, x_n \in W$ である.

$x \in \{\{x_1, x_2, \dots, x_n\}\}$ をとると, $\exists (c_1, c_2, \dots, c_n) \in K^n \text{ s.t. } x = \sum_{i=1}^n c_i x_i$ であるから, $x \in W$.

よって $\text{span}\{\{x_1, x_2, \dots, x_n\}\} \subseteq W$.

(2. \implies 1.)

$\mathbf{x}_i = \sum_{j=1}^n \delta_{ij} \mathbf{x}_j$ であるから, $\mathbf{x}_i \in \text{span}\{\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}\} (i \in \{1, 2, \dots, n\})$. よって,
 $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\} \subseteq W$.

□

命題 1.3.5. $V: K$ 上のベクトル空間, $A_1, A_2: V$ のベクトルの多重集合. このとき,
 $\text{span}(A_1 \sqcup A_2) = \text{span } A_1 + \text{span } A_2$.

証明 $A_i = \{\{\mathbf{x}_1^{(i)}, \mathbf{x}_2^{(i)}, \dots, \mathbf{x}_{n_i}^{(i)}\}\} (i \in \{1, 2\})$ とおく.

$$A_1 \sqcup A_2 = \{\{\mathbf{x}_1^{(1)}, \mathbf{x}_2^{(1)}, \dots, \mathbf{x}_{n_1}^{(1)}, \mathbf{x}_1^{(2)}, \mathbf{x}_2^{(2)}, \dots, \mathbf{x}_{n_2}^{(2)}\}\}$$

である.

$\mathbf{x} \in \text{span}(A_1 \sqcup A_2)$ をとると, $\mathbf{x} = \sum_{j=1}^{n_1} c_j^{(1)} \mathbf{x}_j^{(1)} + \sum_{j=1}^{n_2} c_j^{(2)} \mathbf{x}_j^{(2)}$ とできる. $\mathbf{x}^{(i)} = \sum_{j=1}^{n_i} c_j^{(i)} \mathbf{x}_j^{(i)} \in \text{span } A_i (i \in \{1, 2\})$ とおくと, $\mathbf{x} = \mathbf{x}^{(1)} + \mathbf{x}^{(2)}$ より, $\mathbf{x} \in \text{span } A_1 + \text{span } A_2$ である.

また, $\mathbf{x} \in \text{span } A_1 + \text{span } A_2$ をとると, $\mathbf{x} = \mathbf{x}^{(1)} + \mathbf{x}^{(2)} (\mathbf{x}^{(i)} \in \text{span } A_i (i \in \{1, 2\}))$ とできる. さらに, $\mathbf{x}^{(i)} = \sum_{j=1}^{n_i} c_j^{(i)} \mathbf{x}_j^{(i)} (i \in \{1, 2\})$ とできる. このとき, $\mathbf{x} = \sum_{j=1}^{n_1} c_j^{(1)} \mathbf{x}_j^{(1)} + \sum_{j=1}^{n_2} c_j^{(2)} \mathbf{x}_j^{(2)}$ となるので,
 $\mathbf{x} \in \text{span}(A_1 \sqcup A_2)$. □

系 1.3.6. $V: K$ 上のベクトル空間, $A, B: V$ のベクトルの多重集合, $A \subseteq B$. このとき,
 $\text{span } A \subseteq \text{span } B$ が成り立つ.

証明 $A \subseteq B$ より, V のベクトルの多重集合 A' が存在して $B = A \sqcup A'$ とできる. このとき, 命題 1.3.5 より $\text{span } A \subseteq \text{span } A + \text{span } A' = \text{span}(A \sqcup A') = \text{span } B$. □

系 1.3.7. $V: K$ 上のベクトル空間, $A, B: V$ のベクトルの多重集合, $A \subseteq B$. このとき, A が V を張るならば, B も V を張る.

証明 A は V を張るので, $\text{span } A = V$ であるから $V = \text{span } A \subseteq \text{span } B$. また, $\text{span } B$ は V の部分空間なので $\text{span } B \subseteq V$. 従って $\text{span } B = V$ なので B は V を張る. □

定義 1.3.8. $V: K$ 上のベクトル空間, $A = \{\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}\}: V$ のベクトルの多重集合.

1. $(c_1, \dots, c_n) \in K^n$ に対し $\sum_{i=1}^n c_i \mathbf{x}_i = c_1 \mathbf{x}_1 + c_2 \mathbf{x}_2 + \dots + c_n \mathbf{x}_n = \mathbf{0} \implies c_1 = \dots = c_n = 0$ が成り立つとき, A は**一次独立**であるという.
2. A が一次独立でないとき, A は**一次従属**であるという.

命題 1.3.9. $V: K$ 上のベクトル空間, $A, B: V$ のベクトルの多重集合, $A \subseteq B$. このとき, 以下が成り立つ.

1. A が一次従属ならば, B も一次従属である.
2. B が一次独立ならば, A も一次独立である.

証明

1. $A = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}, B = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n, \mathbf{x}'_1, \mathbf{x}'_2, \dots, \mathbf{x}'_m\}$ とおく. A が一次従属のとき,
 $(c_1, c_2, \dots, c_n) \neq (0, 0, \dots, 0) \in K^n$ が存在して, $\sum_{i=1}^n c_i \mathbf{x}_i = \mathbf{0}$ である.
 このとき, $c'_1 = c'_2 = \dots = c'_m = 0$ とおくと, $(c_1, c_2, \dots, c_n, c'_1, c'_2, \dots, c'_m) \neq (0, 0, \dots, 0) \in K^{n+m}$, $\sum_{i=1}^n c_i \mathbf{x}_i + \sum_{i=1}^m c'_i \mathbf{x}'_i = \mathbf{0}$ であるから, B は一次従属である.
2. 1. の対偶をとる.

□

補題 1.3.10. V : K 上のベクトル空間, $A = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$: V の一次独立なベクトル. このとき, $\mathbf{x}_i \neq \mathbf{0}$ ($i \in \{1, 2, \dots, n\}$).

証明 ある $i \in \{1, 2, \dots, n\}$ について $\mathbf{x}_i = \mathbf{0}$ であると仮定する. $c_j = \delta_{ij}$ ($j \in \{1, 2, \dots, n\}$) とおくと, $\sum_{j=1}^n c_j \mathbf{x}_j = c_i \mathbf{x}_i = \mathbf{0}$ だが, $(c_1, c_2, \dots, c_n) \neq (0, 0, \dots, 0)$ なので, $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$ が一次独立であることに矛盾する. よって $\mathbf{x}_i \neq \mathbf{0}$ ($i \in \{1, 2, \dots, n\}$) である. □

補題 1.3.11. V : K 上のベクトル空間, $A = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$: V の一次独立なベクトル, $B = \{\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots, \mathbf{y}_m\}$: V を張るベクトル. このとき, ある $1 \leq i \leq m$ が存在して, $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots, \mathbf{y}_{i-1}, \mathbf{y}_{i+1}, \dots, \mathbf{y}_m\}$ は V を張る.

証明 B は V を張るので, $\exists (c_1, c_2, \dots, c_m) \in K^m$ s.t. $\mathbf{x}_1 = \sum_{i=1}^m c_i \mathbf{y}_i$. ここで, $c_1 = c_2 = \dots = c_m = 0$ と仮定すると, $\mathbf{x}_1 = \mathbf{0}$ となり, 補題 1.3.10 に矛盾する. よって, $c_i \neq 0$ となる i が存在する. このとき, $\mathbf{y}_i = \frac{1}{c_i} \mathbf{x}_1 - \sum_{j \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i\}} \frac{c_j}{c_i} \mathbf{y}_j$ が成り立つ.

B は V を張るので, 任意の $\mathbf{x} \in V$ に対し, $\exists (c'_1, c'_2, \dots, c'_m) \in K^m$ s.t. $\mathbf{x} = \sum_{j=1}^m c'_j \mathbf{y}_j$. よって,

$$\begin{aligned} \mathbf{x} &= \sum_{j=1}^m c'_j \mathbf{y}_j \\ &= \sum_{j \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i\}} c'_j \mathbf{y}_j + c'_i \mathbf{y}_i \\ &= \sum_{j \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i\}} c'_j \mathbf{y}_j + c'_i \left(\frac{1}{c_i} \mathbf{x}_1 - \sum_{j \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i\}} \frac{c_j}{c_i} \mathbf{y}_j \right) \\ &= \sum_{j \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i\}} c'_j \mathbf{y}_j - c'_i \sum_{j \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i\}} \frac{c_j}{c_i} \mathbf{y}_j + \frac{c'_i}{c_i} \mathbf{x}_1 \\ &= \sum_{j \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i\}} \left(c'_j - c'_i \frac{c_j}{c_i} \right) \mathbf{y}_j + \frac{c'_i}{c_i} \mathbf{x}_1 \end{aligned}$$

なので, 多重集合 $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots, \mathbf{y}_{i-1}, \mathbf{y}_{i+1}, \dots, \mathbf{y}_m\}$ は V を張る. □

定理 1.3.12. V : K 上のベクトル空間, $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$: V を張るベクトル, $\{\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots, \mathbf{y}_m\}$: V の一次独立なベクトル. このとき, $n \geq m$.

定義 1.3.13. V : K 上のベクトル空間, A : V のベクトルの多重集合. A が以下の条件を満たすとき, A は V の**基底**であるという.

1. A は一次独立である.
2. A は V を張る.

定理 1.3.14. V : K 上のベクトル空間, $A = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}, B = \{\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots, \mathbf{y}_m\}$: V の基底. このとき, $n = m$.

証明 A は V を張り, B は一次独立であるから, 定理 1.3.12 より $n \geq m$. 同様に, B は V を張り, A は一次独立であるから, 定理 1.3.12 より $m \geq n$. ゆえに $n = m$. \square

定義 1.3.15. V : ベクトル空間. V に基底が存在するとき, 定理 1.3.14 より, V の基底に含まれるベクトルの個数は基底によらない. この個数を V の**次元**といい, $\dim V$ と書く.

定義 1.3.16. V : ベクトル空間. V に基底が存在するとき, V は有限次元であるという. そうでないとき, V は無限次元であるという.

命題 1.3.17. V : ベクトル空間. このとき, 以下は同値.

1. V は有限次元である.
2. V のベクトルの多重集合で V を張るものが存在する.

証明

(1. \implies 2.)

V は有限次元であるから, V のベクトルの多重集合 $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$ で V の基底であるものが存在する. このとき, $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$ は V を張る.

(2. \implies 1.)

$\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$ を V のベクトルの多重集合で V を張るものとする. V のベクトルの多重集合 S_0, S_1, \dots, S_n を以下のように定める.

- $S_0 = \emptyset$ とする.
- $i = 1, 2, \dots, n$ に対し, $\mathbf{x}_i \in \text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{i-1}\}$ ならば $S_{i+i} = S_i$ とし, そうでないなら S_{i+1} は S_i に \mathbf{x}_i を加えたものとする.

S_i は $\text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\}$ の基底であることを i に関する帰納法により示す.

- $i = 0$ のときは自明である.
- S_i は $\text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\}$ の基底であると仮定する.
 $-\mathbf{x}_{i+1} \in \text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\}$ のとき, 命題 1.3.4 より $\text{span}\{\mathbf{x}_{i+1}\} \subseteq \text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\}$ なので, 命題 1.3.5, 1.1.12 より $\text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i, \mathbf{x}_{i+1}\} = \text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\} + \text{span}\{\mathbf{x}_{i+1}\} = \text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\}$. また, $S_{i+1} = S_i$ であるから, S_{i+1} は

$\text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{i+1}\}$ の基底である。
 $\mathbf{x}_{i+1} \notin \text{span}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\}$ のとき, TODO

□

命題 1.3.18. V : 有限次元ベクトル空間, $W \subseteq V$: V の部分空間. このとき, 以下が成り立つ.

1. W は有限次元ベクトル空間である.
2. $\dim W \leq \dim V$.
3. $\dim W = 0 \iff W = \{\mathbf{0}\}$.
4. $\dim W = \dim V \iff W = V$.

命題 1.3.19. V : 有限次元ベクトル空間, $W_1, W_2 \subseteq V$: 部分空間. このとき, $\dim(W_1 + W_2) = \dim(W_1) + \dim(W_2) - \dim(W_1 \cap W_2)$.

1.4 線形写像の表現

命題 1.4.1. V_1, V_2 : K 上のベクトル空間, $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$. このとき, 以下が成り立つ.

1. $W \subseteq V_1$: 部分空間に対し, $T(W) = \{T(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in W\} \subseteq V_2$ は V_2 の部分空間.
2. $W \subseteq V_2$: 部分空間に対し, $T^{-1}(W) = \{\mathbf{x} \in V_1 \mid T(\mathbf{x}) \in W\} \subseteq V_1$ は V_1 の部分空間.

証明

1. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2 \in T(W)$ とおくと, $\exists \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in W : T(\mathbf{x}_1) = \mathbf{y}_1, T(\mathbf{x}_2) = \mathbf{y}_2$. このとき, $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 \in W$ より $\lambda_1 \mathbf{y}_1 + \lambda_2 \mathbf{y}_2 = \lambda_1 T(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T(\mathbf{x}_2) = T(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) \in T(W)$.
2. $\lambda_1, \lambda_2 \in K, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in T^{-1}(W)$ とおくと, $T(\mathbf{x}_1), T(\mathbf{x}_2) \in W$ より $T(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2) = \lambda_1 T(\mathbf{x}_1) + \lambda_2 T(\mathbf{x}_2) \in W$ であるから, $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 \in T^{-1}(W)$.

□

定義 1.4.2. V_1, V_2 : ベクトル空間, $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$.

1. $\text{Ker } T := \{\mathbf{x} \in V_1 \mid T(\mathbf{x}) = \mathbf{0}\} = T^{-1}(\{\mathbf{0}\})$ を T の核という.
2. $\text{Im } T := \{T(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in V_1\} = T(V_1)$ を T の像という.

系 1.4.3. V_1, V_2 : ベクトル空間, $T \in \mathcal{L}(V_1, V_2)$.

1. $\text{Ker } T \subseteq V_1$ は V_1 の部分空間.
2. $\text{Im } T \subseteq V_2$ は V_2 の部分空間.

証明 命題 1.4.1 から従う.

□

1.5 次元定理