

## 線形写像

写像  $f : V \rightarrow W$  において、ベクトル  $v, w$  が  $f(v+w) = f(v) + f(w)$   
 $f(\alpha v) = \alpha f(v)$  が成り立つ

命題 6.7 写像  $f$  について、 $V$  の零ベクトルを  $0_v$  は  $f$  によって  $W$  の零ベクトル  $0_w$  に移される。

証明は教科書をどうぞ

また、微分、積分の線形性を持つ。

例  $L$  を微分を表す写像として、 $v = f(x)$  とする。このとき、  
 $L(2v) = 2f(x)$  の微分  $= 2f'(x) = 2L(v)$   
 $L(v+w) = f(x) + g(x)$  の微分  $= L(v) + L(w)$

また、 $L$  を積分を表す写像とすると、同様なことが表される。

問 6.7  $\mathbb{R}$  上の線形変換  $f_1, f_2$  を  $P(x)$  にたいして、  
 $f_1(P(x)) = P'(x)x^3 + P(1)$

$$f_2(P(x)) = \int_0^1 P(x) dx + P''(x)$$

で定義するとき、線形写像かどうか判定せよ。

$f_1, f_2$  に関して、 $P(x)$  の代わりに  $P(x) + Q(x)$  を入れたり、 $\alpha P(x)$  をいれても成り立つのがわかるので、線形写像。

ここで留意しとくべきことは、ただの微分や積分によって線形性がなくなることはなく、むしろ二乗、三乗されることのほうが線形性を失う要因となること！

命題 6.8

2つの線形写像  $f : V \rightarrow W, g : W \rightarrow Z$  に対して、合成写像  $g \circ f : V \rightarrow Z$  は、線形写像である。

この証明は教科書のやつが分かりやすいので、そちらをご覧ください。

6.2.2 線形写像の像と核

$V, W$  をベクトル空間とし、 $f: V \rightarrow W$  を線形写像とする。

$$\text{Im} f = \{f(x) | x \in V\}, \text{Ker} f = \{x \in V | f(x) = 0\}$$

とにおいて、それぞれを  $f$  の像、核という。

命題 6. 9

$f$  の像  $\text{Im} f$  は、 $W$  の部分空間である。

$f$  の核  $\text{Ker} f$  は、 $V$  の部分空間である。

この証明は教科書で理解できると思うので、書かないでおきます。

また、 $\text{rank} f = \dim(\text{Im} f), \text{null} f = \dim(\text{Ker} f)$

とにおいて、それぞれの  $f$  のランク、 $f$  の退化次数という。

命題 6. 10 行列  $A$  の列ベクトルへの分解を  $A = (A^1, A^2, \dots, A^n)$  とするとき、 $A$  の定める線形写像  $f_A: F^n \rightarrow F^m$  については次のことが成り立つ。

(1)  $\text{Im} f_A = \langle A^1, A^2, \dots, A^n \rangle$  で、 $\text{rank} f_A = \text{rank} A$

(2)  $\text{Ker} f_A = (\text{連立方程式 } Ax = 0 \text{ の解空間})$  で  $\text{null} f_A = n - \text{rank} A$

証明

(1)  $\text{Im} f_A = \{Ax | x \in F^n\}$  であるため、 $A$  を列ベクトルに分解して表すと、この  $Ax$  は、 $x_1 A^1 + x_2 A^2 + \dots + x_n A^n = Ax$  で表すことができる。ここで、 $A^1, A^2, \dots, A^n$  はベクトルであり、 $x_1$  から  $x_n$  は定数であるので、 $A^1, A^2, \dots, A^n$  を基底として考えると、 $\text{Im} f_A = \langle A^1, A^2, \dots, A^n \rangle$  が成り立つのが分かる。また、 $\text{rank} f = \dim(\text{Im} f)$  であり、 $\dim(\text{Im} f_A)$  は  $A^1, A^2, \dots, A^n$  の中の、一次独立なベクトルの最大個数を示す。これはもともと、 $\dim$  が基底をなす一次独立なベクトルの最大個数を示すからである。(P 93)

また、 $\text{rank} A$  も  $A$  の列ベクトルの中の一次独立なベクトルの最大個数を示すので、 $\text{rank} f_A = \text{rank} A$

(2)  $\text{Ker} f_A = \{x \in F^n | Ax = 0\}$  であるので、これは連立方程式  $Ax = 0$  の解空間を表している。また、この  $A$  解空間の次元は  $n - \text{rank} A$  に等しい

問 6. 8  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 \\ 2 & 4 & -6 \\ 3 & 6 & -9 \end{pmatrix}$  により定まる実数ベクトル空間の間の線形写像について、

(1)  $f_A$  の退化次数と  $\text{Ker} f_A$  の一組の基底を求めよ

(2)  $f_A$  のランクと  $\text{Im}f_A$  の一組の基底を求めよ。

(1)  $\text{null}f_A = n - \text{rank}A$  より、 $3 - 1 = 2$  (退化次数)

また、 $A$  を行基本変形した行列を  $B$  とすると、

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \text{となる。} B \mathbf{x} = 0 \text{ を解く。このとき、}$$

$$x_2 = t_1, x_3 = t_2 \text{ とすると、} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = t_1 \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + t_2 \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

この時の基底は  $\left\langle \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$  となる。

(2)  $\text{rank}f_A = \text{rank}A$  より、 $\text{rank}f_A = 1$

また、 $\text{Im}f_A$  において基底となるベクトルを求めるとき、行基本変形した後でも基底となる列ベクトルの位置は変わらないので、 $B$  の基底となるベクトルとして、 $\langle B^1 \rangle$  ( $B$  の一番左の列ベクトル) を選択すると、 $A$  の列ベクトルで生成される部分空間の基底は  $\langle A^1 \rangle$  とできる。よって、 $\text{Im}f_A$  において基底となるベクトルは、

$$\left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \right\rangle \text{となる。}$$

問 6. 9

$C^2(\mathbb{R})$  を  $\mathbb{R}$  上の  $C^2$  級関数全体からなるベクトル空間とする。

写像  $\frac{d^2}{dx^2}: C^2(\mathbb{R}) \rightarrow C(\mathbb{R})$  を  $\frac{d^2}{dx^2}(f(x)) = f''(x)$  で定めるとき、線形写像かどうか判定し、線形写像ならその像と核を求めよ。

解答 まず線形性を確かめる。

まず、 $C^2$  級関数である関数  $f(x)$  と  $g(x)$  を設定する。

このとき、 $\frac{d^2}{dx^2}(f+g)(x) = \frac{d^2}{dx^2}(f(x)+g(x)) = \frac{d^2}{dx^2}f(x) + \frac{d^2}{dx^2}g(x)$  が成り立ち、な

おかつ  $\frac{d^2}{dx^2}(\alpha f)(x) = \frac{d^2}{dx^2}\alpha f(x) = \alpha \frac{d^2}{dx^2}f(x)$  が成り立つので、線形写像である。

また、 $\text{Im} \frac{d^2}{dx^2}$  は、二回微分可能な関数を二階微分した場合に出てくる関数すべての集合であり、これは  $C(\mathbb{R})$  であるといえる。

また、 $\text{Ker} \frac{d^2}{dx^2} = \{f(x) \mid f(x) = 0\}$  は  $C^2$  級関数に含まれる

であるため、これに当てはまる  $f(x) = c_1 x + c_2$  ただし、 $c_1$ 、 $c_2$  は実数  
解答終

線形写像の次元公式

$V$ 、 $W$  をベクトル空間として、 $f : V \rightarrow W$  を線形写像とするとき、

$$\text{null } f + \text{rank } f = \dim V$$

となる。

証明の解説。

まず、 $\text{Im } f = \{f(x) \mid x \in V\}$ 、 $\text{Ker } f = \{x \in V \mid f(x) = 0\}$  であることを頭に入れておく  
そのうえで、 $\text{Ker } f$  の基底として、 $[v_1 \dots v_r]$  を設定する。このとき、基底の数は  
 $\dim(\text{Ker } f)$  と等しいので、つまり  $\text{null } f = \dim(\text{Ker } f) = r$

また、 $\text{Im } f$  の基底を  $[w_1 \dots w_s]$  としてとる。このとき、 $\text{Im } f$  の基底の数は  
 $\dim(\text{Im } f)$  と等しいので、 $\text{rank } f = \dim(\text{Im } f) = s$

また、集合  $V$  より、 $v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_{r+s}$  を、 $f(v_{r+1}) = w_1, \dots, f(v_{r+s}) = w_s$  となるよう  
に取っておく。このとき、 $v_1 \dots v_r, v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_{r+s}$  が、 $V$  の基底となることが示  
されれば、 $\dim V = r + s = \text{null } f + \text{rank } f$  が示されているとわかる。

まず、 $V$  を  $v_1 \dots v_r, v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_{r+s}$  が生成していることを示す。

任意のベクトル  $v$  について、基底  $[w_1 \dots w_s]$  を用いて  $f(v)$  を表すと、  
 $f(v) = \beta_1 w_1 + \dots + \beta_s w_s$  で表すことができる。

ここで、 $f(v - \beta_1 v_{r+1}, \dots, -\beta_s v_{r+s}) = \beta_1 w_1 + \dots + \beta_s w_s - (\beta_1 w_1 + \dots + \beta_s w_s) = 0$   
(線形性によって  $f(\quad)$  のカッコの中を分解して、なおかつ、  
 $f(v_{r+1}) = w_1, \dots, f(v_{r+s}) = w_s$  が成り立つため。)

これより、 $v - \beta_1 v_{r+1}, \dots, -\beta_s v_{r+s} \in \text{Ker } f$  が成り立つ。

このベクトルを、 $\text{Ker } f$  の基底である  $[v_1 \dots v_r]$  を用いて表すと、

$$v - \beta_1 v_{r+1}, \dots, -\beta_s v_{r+s} = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_r v_r$$

これより、 $v = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_r v_r + \beta_1 v_{r+1}, \dots, + \beta_s v_{r+s}$  となり、 $V$  を  
 $v_1 \dots v_r, v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_{r+s}$  が生成していることが示された。

次に、一次独立であることを示す。

まず、 $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_r v_r + \beta_1 v_{r+1}, \dots, + \beta_s v_{r+s} = 0$

とする。 $v_1 \dots v_r$ は  $\text{Ker}f$  の基底であるため、 $f$ で移すと  $f(v_1)=0$  となる。  
 これより、 $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_r v_r + \beta_1 v_{r+1}, \dots + \beta_s v_{r+s}$ を  $f$ で移すと、  
 $\beta_1 f(v_{r+1}), \dots + \beta_s f(v_{r+s})=0$  となる。つまり、 $\beta_1 w_1, \dots + \beta_s w_s = 0$   
 $w_1 \dots w_s$ は基底であるので、一次独立である。よって、 $\beta_1, \dots, \beta_s = 0$   
 このとき、 $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_r v_r + \beta_1 v_{r+1}, \dots + \beta_s v_{r+s} = 0$ より、  
 $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_r v_r = 0$ が導かれる。 $v_1 \dots v_r$ は基底であるので一次独立であり、  
 $\alpha_1 \dots \alpha_r = 0$ がわかる。つまり  $\alpha_1 \dots \alpha_r, \beta_1, \dots, \beta_s = 0$   
 これより、 $v_1, \dots, v_r, v_{r+1}, \dots, v_{r+s}$ は一次独立である。  
 よって、 $v_1, \dots, v_r, v_{r+1}, \dots, v_{r+s}$ は、 $V$ の基底である  
 解説終

授業のみでの解説事項

命題1  $f : V \rightarrow W$ の線形変換とすると、次が成り立つ。

$f$ が単射（つまり、一つの  $f(\mathbf{x})$ がきまると、一つの  $\mathbf{x}$ がきまる）などきの  
 必要十分条件は、 $\text{Ker}f = \{0\}$ （ $\circ$ 集合のみ）

証明

$f$ が単射な時、 $f(\mathbf{x})=0$ が成り立つ  $\mathbf{x}$ は  $0$ 以外存在しない。つまり、 $\text{Ker}f = \{0\}$

また、 $\text{Ker}f = \{0\}$ のとき、 $f(\mathbf{x})=f(\mathbf{x}')$ となる  $\mathbf{x}, \mathbf{x}'$ を設定する。

このとき、 $f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}') = 0$

線形性より、 $f(\mathbf{x} - \mathbf{x}') = 0$ とあらわすことができるので、これよりベクトル

$\mathbf{x} - \mathbf{x}'$ は  $\text{Ker}f$ に含まれる。また、 $\text{Ker}f = \{0\}$ （ $\circ$ 集合のみ）なので、

$\mathbf{x} - \mathbf{x}' = 0$ 、つまり  $\mathbf{x} = \mathbf{x}'$

よって、 $f$ は単射であるといえる。

命題2  $f : V \rightarrow V$ の線形変換とすると、次は同値である。

- (1) 単射
- (2) 全射
- (3) 全単射

証明 まず  $f$ が単射の時、 $\text{Ker}f = \{0\}$

これより、 $\text{null}f = 0$

また、次元公式より、 $\text{null}f + \text{rank}f = \dim V$ であるので、

$\text{rank}f = \dim V$ である。 $\text{rank}f = \dim(\text{IM}f)$ より、 $\text{IM}f$ の次元と  $V$ の次元が等しいとわかる。ここで、 $\text{IM}f$ は  $V$ に含まれていて、次元の数が同じということが分かるため、 $\text{IM}f = V$ つまり全射である。

( $f$ によって移動した後の集合が $V$ 全てを表す、ということ=全射)

次に、 $f$ が全射の時、 $\text{Im}f = V$ であり、 $\dim V = \dim(\text{Im}f)$

であるので、 $\text{null}f = 0 = \dim(\text{Ker}f)$

この時、 $\text{Ker}f = \{0\}$ と分かる。なぜなら、 $\dim(\text{Ker}f)$ は $\text{Ker}f$ の基底の数を表しており、これが0ということは、基底がないことを意味する。つまり、 $\text{Ker}f$ がもともと持つ $x = 0$ 以外の解を持つ可能性がない、ということである。

よって、 $\text{Ker}f = \{0\}$ であり、 $f$ は単射であるとわかる。