

### 3.4 線形変換の固有値と固有ベクトル

定義 3.24. 線形変換  $f_M$  に対し,

$$f_M(\vec{v}) = \lambda \vec{v} \quad (3.12)$$

を満たすスカラー  $\lambda$  を  $f_M$  の固有値とよび、ベクトル  $\vec{v}$  (ただし、 $\vec{v} \neq \vec{0}$ ) を固有値  $\lambda$  に関する  $f_M$  の固有ベクトルとよぶ。

例 3.25. 行列  $M = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ -1 & 4 & -2 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  に対し,

$$M \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} = 3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad M \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ -3 \\ 0 \end{pmatrix} \neq \lambda \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

であるから、 $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$  は固有値 3 に関する固有ベクトルであり、 $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  は  $f_M$  の固有ベクトルではない。

#### 固有値・固有ベクトルの性質と求め方

次に、定義式 (3.12) から固有値・固有ベクトルの性質を導く。  $\lambda$  が  $f_M$  の固有値で、零ベクトルでないベクトル  $\vec{v}$  が  $\lambda$  に関する  $f_M$  の固有ベクトルであるとは、

$$M\vec{v} = \lambda \vec{v} \quad (3.13)$$

を満たすことに他ならない。この式は次のように式変形することができる;

$$\begin{aligned} M\vec{v} = \lambda \vec{v} &\iff \lambda \vec{v} - M\vec{v} = \vec{0} \\ &\iff (\lambda I_n - M)\vec{v} = \vec{0}. \end{aligned}$$

この式が意味することは、「 $\vec{v}$  は連立 1 次方程式  $(\lambda I_n - M)\vec{x} = \vec{0}$  の非自明解<sup>\*12</sup>である」ということである。一方、

$$\begin{aligned} (\lambda I_n - M)\vec{x} = \vec{0} \text{ は非自明解をもつ} &\iff \text{行列 } (\lambda I_n - M) \text{ は正則ではない} \\ &\iff \det(\lambda I_n - M) = 0 \end{aligned}$$

であるから、「 $f_M$  の固有値  $\lambda$  は  $\det(\lambda I_n - M) = 0$  を満たす数である」ことがわかる。

以上のことから、次の事実が成り立つ。

<sup>\*12</sup> 斉次連立方程式  $A\vec{x} = \vec{0}$  は  $\vec{x} = \vec{0}$  を解として持つ。これを自明解という。自明解でない解 (つまり  $\vec{0}$  以外の解) を非自明解という。

定理 3.26. 正方行列  $M$  によって定まる線形変換  $f_M$  について, 以下のことが成り立つ.

- (1)  $\lambda$  が  $f_M$  の固有値であるための必要十分条件は  $\det(\lambda I_n - M) = 0$  が成り立つことである.
- (2) 固有値  $\lambda$  に関する  $f_M$  の固有ベクトルは, 斉次連立方程式  $(\lambda I_n - M)\vec{x} = \vec{0}$  の非自明解である.

(1) は「固有値とは  $t$  に関する方程式  $\det(tI_n - M) = 0$  の解である」ことを述べてる. 一般に,  $n$  次正方行列  $M$  に対し,  $\det(tI_n - M)$  は  $t$  に関する  $n$  次多項式である. これを  $M$  の固有多項式という.

線形変換の固有値・固有ベクトルは以下の手順で求めることができる.

線形変換  $f_M$  の固有値, 固有ベクトルの求め方

- (1) 行列  $M$  の固有多項式  $\det(tI_n - M)$  を求める.
- (2) 方程式  $\det(tI_n - M) = 0$  の解  $t = \lambda$  を求める (この解が  $f_M$  の固有値である).
- (3) (2) で求めた各  $\lambda$  に対し, 斉次連立方程式  $(\lambda I_n - M)\vec{x} = \vec{0}$  の非自明解  $\vec{x} = \vec{v}$  を求める (この解  $\vec{v}$  が固有値  $\lambda$  に関する  $f_M$  の固有ベクトルである).

例 3.27. 行列  $M = \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$  によって定まる  $\mathbb{R}^2$  の線形変換  $f_M$  の固有値, 固有ベクトルを求めなさい.

解.  $M$  の固有多項式を求める;

$$\begin{aligned} \det(tI_2 - M) &= \det \begin{pmatrix} t-4 & 1 \\ -2 & t-1 \end{pmatrix} \\ &= (t-4)(t-1) - 1 \times (-2) \\ &= t^2 - 5t + 6 = (t-2)(t-3). \end{aligned}$$

よって,  $\det(tI_2 - M) = 0$  の解は 2 と 3 であり, これが  $f_M$  の固有値である.

$\lambda = 2$  のとき;

$$(2I_2 - M) = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ -2 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行基本変形}} \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

したがって,  $\vec{u}_{(2)} = c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$  は固有値 2 に関する  $f_M$  の固有ベクトルである (ただし,  $c_1 \neq 0$  は任意の実数).

$\lambda = 3$  のとき;

$$(3I_2 - M) = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ -2 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行基本変形}} \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

したがって、 $\vec{u}_{(3)} = c_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  は固有値 3 に関する  $f_M$  の固有ベクトルである (ただし、 $c_2 \neq 0$  は任意の実数)。

例 3.27 の結果から、線形変換  $f_M$  は、 $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$  方向には 2 倍の拡大変換として作用し、 $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  方向には 3 倍の拡大変換として作用することがわかる。

#### 行列の対角化

2 次正方行列  $M$  が異なる固有値  $\lambda_1, \lambda_2$  を持つとする。  $\lambda_i$  に関する固有ベクトルを  $\vec{v}_i$  ( $i = 1, 2$ ) とし、このベクトルを列ベクトルとする行列を  $P$  とする。つまり、 $P = \begin{pmatrix} \vec{v}_1 & \vec{v}_2 \end{pmatrix}$ 。このとき、 $M\vec{v}_i = \lambda_i\vec{v}_i$  より、

$$\begin{aligned} MP &= M \begin{pmatrix} \vec{v}_1 & \vec{v}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} M\vec{v}_1 & M\vec{v}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1\vec{v}_1 & \lambda_2\vec{v}_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \vec{v}_1 & \vec{v}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

であるから、

$$P^{-1}MP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$$

となる。

$n$  次正方行列  $M$  に対し、 $P^{-1}MP$  が対角行列となる正則行列  $P$  が存在するとき、 $M$  は対角化可能であるという。上の議論から、 $P$  は  $M$  の固有ベクトルを列ベクトルとする行列であり、対角行列  $P^{-1}MP$  の対角成分は  $M$  の固有値であることがわかる。特に、 $M$  が対称行列のときは、直交行列  $P$  によって対角化することができる。

例 3.28. 行列  $M = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$  を直交行列によって対角しなさい。

解.  $M$  の固有値は 3 と  $-1$ 、固有ベクトルはそれぞれ  $c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 、 $c_2 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$  (ただし、 $c_1, c_2$  は任意の実数) である。 $P^{-1}MP$  が対角行列となるような  $P$  は、 $M$  の固有ベクトルを列ベクトルとする行列であるが、 $c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  と  $c_2 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$  は任意の  $c_1, c_2$  に対して直交しているので、ノルムが 1 となるように  $c_1, c_2$  を定めれば、それを並べてできる行列は直交行列となる。例えば、 $c_1 = c_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}$  とし、 $P = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$  とおくと、 $P$  は直交行列で、さらに  $P^{-1}MP = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$  となる。

この例の結果から、 $M = P \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} P^{-1}$  となる。 $P$  は角度  $\frac{\pi}{4}$  の回転変換を与え

る行列で、その逆行列  $P^{-1}$  も回転変換を与える。また、対角行列は拡大・縮小変換を与えることから、対称行列  $M$  が定義する線形変換は、回転変換と拡大・縮小変換の合成として表せることがわかる。

一般に 2 次正方行列が定義する線形変換は、拡大・縮小変換、せん断、回転、鏡映<sup>\*13</sup>の有限個の合成として表すことができる（ただし、表し方は一意的ではない）。

**例 3.29.** 例 3.27 の行列  $M$  を拡大・縮小変換、せん断、回転（または鏡映）を与える行列の有限個の積として表しなさい。

解. 例 3.27 の結果から、線形変換  $f_M$  の固有値は 2 と 3、固有ベクトルはそれぞれ  $\vec{v}_1 = c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $\vec{v}_2 = c_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  である。したがって、 $P = (\vec{v}_1 \ \vec{v}_2)$  とおくと、 $P^{-1}MP = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$ 、すなわち  $M = P \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} P^{-1}$  となるが、 $c_1, c_2$  をどのような値にしようと、 $P$  は直交行列にはなり得ない。そこで、 $P \begin{pmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  が直交行列になるような  $c_1, c_2, a$  が存在するか考察する。

ここで、

$$P \begin{pmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = (\vec{v}_1 \ \vec{v}_2) \begin{pmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = (\vec{v}_1 \ a\vec{v}_1 + \vec{v}_2)$$

であるから、これが直交行列となるための条件は

$$\|\vec{v}_1\| = 1, \quad \langle \vec{v}_1, a\vec{v}_1 + \vec{v}_2 \rangle = 0, \quad \|a\vec{v}_1 + \vec{v}_2\| = 1$$

である。この方程式を解くと、 $\vec{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $\vec{v}_2 = \sqrt{5} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $a = -3$  となることがわかる。以上のことから、 $P = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \sqrt{5} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \sqrt{5} \end{pmatrix}$ 、とすると、 $M = P \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} P^{-1}$  となり、かつ  $P \begin{pmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$  は直交行列となる。したがって、

$$M = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$$

を得る。これは、 $M$  によって定まる線形変換は 5 つの鏡映、せん断、拡大・縮小変換の合成として表せることを意味する。

<sup>\*13</sup> 鏡映変換を与える行列の列（または行）を入れ替えた行列は回転変換を与える。したがって、任意の 2 次正方行列は拡大・縮小変換、せん断、回転を与える行列の有限個の積として表すことができる。