

# はじめに (数学基礎 B2)

数学基礎 B = 線形代数

教科書 「要点明解 線形数学」 培風館

(第1章 ベクトル)

(第2章 行列)

(第3章 連立1次方程式)

▶ 第4章 行列式

▶ 第5章 行列の対角化

講義の情報

<http://mathweb.sc.niigata-u.ac.jp/~hoshi/teaching-j.html>

シラバス [LINK](#)

▶ ノートを取りながら講義を聴くこと。

(ノートを回収して確認する可能性があります)

▶ 講義 → 小テスト (理解度確認テスト, 学務情報システム内)

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\therefore$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\therefore$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,  $f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP|$

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$$\begin{aligned} \because (1) |AB| &= |A||B| \text{ と } |A^{-1}| = \frac{1}{|A|} \text{ より, } f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(tE - A)P| \end{aligned}$$

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$$\begin{aligned} \because (1) |AB| &= |A||B| \text{ と } |A^{-1}| = \frac{1}{|A|} \text{ より, } f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}| |tE - A| |P| \end{aligned}$$

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$$\begin{aligned} \because (1) |AB| &= |A||B| \text{ と } |A^{-1}| = \frac{1}{|A|} \text{ より, } f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}| |tE - A| |P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| \end{aligned}$$

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$$\begin{aligned} \because (1) |AB| &= |A||B| \text{ と } |A^{-1}| = \frac{1}{|A|} \text{ より, } f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}| |tE - A| |P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A| \end{aligned}$$



## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$$\begin{aligned} \because (1) |AB| &= |A||B| \text{ と } |A^{-1}| = \frac{1}{|A|} \text{ より, } f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}| |tE - A| |P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A| \\ &= f_A(t). \end{aligned}$$

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\therefore$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,  $f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP|$   
 $= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}||tE - A||P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A|$   
 $= f_A(t)$ . (2) も (1) より OK.

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\because$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,  $f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP|$   
 $= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}||tE - A||P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A|$   
 $= f_A(t)$ . (2) も (1) より OK.

▶  $A$  が対角化可能

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\because$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,  $f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP|$   
 $= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}||tE - A||P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A|$   
 $= f_A(t)$ . (2) も (1) より OK.

▶  $A$  が対角化可能  $\Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし)

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\because$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,  $f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP|$   
 $= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}||tE - A||P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A|$   
 $= f_A(t)$ . (2) も (1) より OK.

▶  $A$  が対角化可能  $\Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし)  
( $f_A(t) = 0$  は (重複度込みで)  $n$  個の実数解をもつ :  $n = n_1 + \cdots + n_k$ )

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\because$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,  $f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP|$   
 $= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}||tE - A||P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A|$   
 $= f_A(t)$ . (2) も (1) より OK.

▶  $A$  が対角化可能  $\Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし)  
( $f_A(t) = 0$  は (重複度込みで)  $n$  個の実数解をもつ :  $n = n_1 + \cdots + n_k$ )

▶ 逆に,

## 命題

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

(1)  $f_{P^{-1}AP}(t) = f_A(t)$ ;

(2)  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n).$

$\because$  (1)  $|AB| = |A||B|$  と  $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$  より,  $f_{P^{-1}AP}(t) = |tE - P^{-1}AP|$   
 $= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}||tE - A||P| = \frac{1}{|P|} |tE - A| |P| = |tE - A|$   
 $= f_A(t)$ . (2) も (1) より OK.

- ▶  $A$  が対角化可能  $\Rightarrow f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし)  
( $f_A(t) = 0$  は (重複度込みで)  $n$  個の実数解をもつ :  $n = n_1 + \cdots + n_k$ )
- ▶ 逆に, 各固有値  $\lambda_i$  に対して,  $(A - \lambda_i E) \mathbb{P}_{i,j} = \mathbb{0}$  なる固有ベクトル  $\mathbb{P}_{i,1}, \dots, \mathbb{P}_{i,n_i}$  が  $\lambda_i$  の重複度分  $n_i$  個存在して, 各  $\mathbb{P}_{i,j}$  を並べた行列  $P$  が正則 ( $|P| \neq 0$ ) ならば,  $A$  は対角化可能.

## 定理 5.2

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

$f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし),

$\text{rank}(A - \lambda_i E) = n - n_i$  ( $1 \leq i \leq k$ )

$\Rightarrow A$  は対角化可能.



## 定理 5.2

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

$f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし),

$\text{rank}(A - \lambda_i E) = n - n_i$  ( $1 \leq i \leq k$ )

$\Rightarrow A$  は対角化可能.

## 例

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

## 定理 5.2

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

$f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし),

$\text{rank}(A - \lambda_i E) = n - n_i$  ( $1 \leq i \leq k$ )

$\Rightarrow A$  は対角化可能.

## 例

$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ .  $A$  の固有多項式

$$f_A(t) = \begin{vmatrix} t-1 & -3 & -2 \\ -2 & t-2 & -2 \\ -3 & -1 & t-2 \end{vmatrix} = t(t+1)(t-6).$$

## 定理 5.2

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

$f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし),

$\text{rank}(A - \lambda_i E) = n - n_i$  ( $1 \leq i \leq k$ )

$\Rightarrow A$  は対角化可能.

## 例

$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ .  $A$  の固有多項式

$$f_A(t) = \begin{vmatrix} t-1 & -3 & -2 \\ -2 & t-2 & -2 \\ -3 & -1 & t-2 \end{vmatrix} = t(t+1)(t-6).$$

$A$  の固有値  $\lambda_1 = 0$ ,  $\lambda_2 = -1$ ,  $\lambda_3 = 6$ .

## 定理 5.2

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

$f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k}$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$  : 重複なし),

$\text{rank}(A - \lambda_i E) = n - n_i$  ( $1 \leq i \leq k$ )

$\Rightarrow A$  は対角化可能.

## 例

$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ .  $A$  の固有多項式

$$f_A(t) = \begin{vmatrix} t-1 & -3 & -2 \\ -2 & t-2 & -2 \\ -3 & -1 & t-2 \end{vmatrix} = t(t+1)(t-6).$$

$A$  の固有値  $\lambda_1 = 0$ ,  $\lambda_2 = -1$ ,  $\lambda_3 = 6$ .

$\text{rank}(A - 0 \cdot E) = 2$ ,  $\text{rank}(A - (-1) \cdot E) = 2$ ,  $\text{rank}(A - 6 \cdot E) = 2$ .

## 定理 5.2

$A$  :  $n$  次正方行列,  $f_A(t) = |tE - A|$  :  $A$  の固有多項式とする.

$$f_A(t) = (t - \lambda_1)^{n_1} \cdots (t - \lambda_k)^{n_k} \quad (\lambda_i \in \mathbb{R} : \text{重複なし}),$$

$$\text{rank}(A - \lambda_i E) = n - n_i \quad (1 \leq i \leq k)$$

$\Rightarrow A$  は対角化可能.

## 例

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}. \quad A \text{ の固有多項式}$$

$$f_A(t) = \begin{vmatrix} t-1 & -3 & -2 \\ -2 & t-2 & -2 \\ -3 & -1 & t-2 \end{vmatrix} = t(t+1)(t-6).$$

$A$  の固有値  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = -1, \lambda_3 = 6$ .

$$\text{rank}(A - 0 \cdot E) = 2, \text{rank}(A - (-1) \cdot E) = 2, \text{rank}(A - 6 \cdot E) = 2.$$

定理 5.2 より,  $A$  は対角化可能. (各自, 確認する)

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる



- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A : n \times n$  行列.

▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A : n \times n$  行列.

$A : \underbrace{\text{直交対角化可能}}_{\text{(対角化可能)}} \xLeftrightarrow{\text{定義}} \text{直交行列 } P \text{ で } P^{-1}AP \text{ を対角行列にできる.}$   
(正則行列  $P$ )

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A : n \times n$  行列.

$A : \underbrace{\text{直交対角化可能}}_{\text{(対角化可能)}} \xLeftrightarrow{\text{定義}} \text{直交行列 } P \text{ で } P^{-1}AP \text{ を対角行列にできる.}$   
(正則行列  $P$ )

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする.

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A : n \times n$  行列.

$A : \underbrace{\text{直交対角化可能}}_{\text{(対角化可能)}} \xLeftrightarrow{\text{定義}} \underbrace{\text{直交行列 } P \text{ で } P^{-1}AP \text{ を対角行列にできる.}}_{\text{(正則行列 } P)}$

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする。  $A$  は 直交対角化可能 とすると、

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A : n \times n$  行列.

$A : \underbrace{\text{直交対角化可能}}_{\text{(対角化可能)}} \xLeftrightarrow{\text{定義}} \text{直交行列 } P \text{ で } P^{-1}AP \text{ を対角行列にできる.}$   
(正則行列  $P$ )

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする。  $A$  は 直交対角化可能 とすると、

$P : \text{直交行列} \xLeftrightarrow{\text{定義}} P^{-1} = P^T$

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A: n \times n$  行列.

$A$ : 直交対角化可能  $\xLeftrightarrow{\text{定義}}$  直交行列  $P$  で  $P^{-1}AP$  を対角行列にできる.  
(対角化可能) (正則行列  $P$ )

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする。  $A$  は直交対角化可能とすると,

$P$ : 直交行列  $\xLeftrightarrow{\text{定義}}$   $P^{-1} = P^T$

$\Rightarrow A = PDP^T$

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A : n \times n$  行列.

$A : \underbrace{\text{直交対角化可能}}_{\text{(対角化可能)}} \xLeftrightarrow{\text{定義}} \text{直交行列 } P \text{ で } P^{-1}AP \text{ を対角行列にできる.}$   
(正則行列  $P$ )

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする.  $A$  は 直交対角化可能 とすると,

$$P : \text{直交行列} \xLeftrightarrow{\text{定義}} P^{-1} = P^T$$

$$\Rightarrow A = PDP^T$$

$$\Rightarrow A^T = PD^T P^T = PDP^T (\because D^T = D)$$

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A: n \times n$  行列.

$A$ : 直交対角化可能  $\xLeftrightarrow{\text{定義}}$  直交行列  $P$  で  $P^{-1}AP$  を対角行列にできる。  
(対角化可能)      (正則行列  $P$ )

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする。  $A$  は 直交対角化可能 とすると,

$$P: \text{直交行列} \xLeftrightarrow{\text{定義}} P^{-1} = P^T$$

$$\Rightarrow A = PDP^T$$

$$\Rightarrow A^T = PD^T P^T = PDP^T \quad (\because D^T = D)$$

$$\Rightarrow A^T = A$$



- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A : n \times n$  行列.

$A : \underbrace{\text{直交対角化可能}}_{\text{(対角化可能)}} \xLeftrightarrow{\text{定義}} \text{直交行列 } P \text{ で } P^{-1}AP \text{ を対角行列にできる.}$   
(正則行列  $P$ )

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする.  $A$  は直交対角化可能とすると,

$$P : \text{直交行列} \xLeftrightarrow{\text{定義}} P^{-1} = P^T$$

$$\Rightarrow A = PDP^T$$

$$\Rightarrow A^T = PD^T P^T = PDP^T (\because D^T = D)$$

$$\Rightarrow A^T = A \Rightarrow A \text{ は対称行列.}$$

- ▶ 次に、 $P^T = P^{-1}$  となる  $P$  を選べる場合について考える

## 定義

$P^T P = E_n$  となる正方行列  $P$  を 直交行列 という。…  $P^T = P^{-1}$  となる

## 定義

$A: n \times n$  行列.

$A$ : 直交対角化可能  $\xLeftrightarrow{\text{定義}}$  直交行列  $P$  で  $P^{-1}AP$  を対角行列にできる。  
(対角化可能)      (正則行列  $P$ )

## 注意

$P^{-1}AP = D$  (対角行列) とする。  $A$  は 直交対角化可能 とすると,

$P$ : 直交行列  $\xLeftrightarrow{\text{定義}}$   $P^{-1} = P^T$

$$\Rightarrow A = PDP^T$$

$$\Rightarrow A^T = PD^T P^T = PDP^T \quad (\because D^T = D)$$

$$\Rightarrow A^T = A \Rightarrow A \text{ は } \text{対称行列}.$$

… 実は、逆も成り立つ

## 定理 5.3

$A$  : 正方行列.

$A$  : 直交対角化可能  $\Leftrightarrow A$  : 対称行列.

## 定理 5.3

$A$  : 正方行列.

$A$  : 直交対角化可能  $\Leftrightarrow A$  : 対称行列.

## 定義

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n.$$

$\mathbf{x}$  と  $\mathbf{y}$  の 内積  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = x_1y_1 + \cdots + x_ny_n (= \mathbf{x}^T \mathbf{y})$  が定義されているとき,  $\mathbb{R}^n$  を  $\mathbb{E}^n$  と書き,  $n$ 次元ユークリッド空間 という.

## 定理 5.3

$A$  : 正方行列.

$A$  : **直交対角化可能**  $\Leftrightarrow A$  : **対称行列**.

## 定義

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n.$$

$\mathbf{x}$  と  $\mathbf{y}$  の 内積  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = x_1y_1 + \cdots + x_ny_n (= \mathbf{x}^T \mathbf{y})$  が定義されているとき,  $\mathbb{R}^n$  を  $\mathbb{E}^n$  と書き,  $n$ 次元ユークリッド空間 という.

このときの座標を, 正規直交座標 という.

## 定理 5.3

$A$  : 正方行列.

$A$  : **直交対角化可能**  $\Leftrightarrow A$  : **対称行列**.

## 定義

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n.$$

$\mathbf{x}$  と  $\mathbf{y}$  の 内積  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = x_1y_1 + \cdots + x_ny_n (= \mathbf{x}^T \mathbf{y})$  が定義されているとき,  $\mathbb{R}^n$  を  $\mathbb{E}^n$  と書き,  $n$ 次元ユークリッド空間 という.

このときの座標を, 正規直交座標 という.

- ▶ この座標は原点  $\mathbf{0}$  を通り,  $n$  個のベクトル

$$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \mathbf{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{E}^n \text{ を座標軸に含む.}$$

## 定理 5.3

$A$  : 正方行列.

$A$  : **直交対角化可能**  $\Leftrightarrow A$  : **対称行列**.

## 定義

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n.$$

$\mathbf{x}$  と  $\mathbf{y}$  の 内積  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = x_1y_1 + \cdots + x_ny_n (= \mathbf{x}^T \mathbf{y})$  が定義されているとき,  $\mathbb{R}^n$  を  $\mathbb{E}^n$  と書き,  $n$ 次元ユークリッド空間 という.

このときの座標を, 正規直交座標 という.

- ▶ この座標は原点  $\mathbf{0}$  を通り,  $n$  個のベクトル

$$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \mathbf{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{E}^n \text{ を座標軸に含む.}$$

$\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  を  $\mathbb{E}^n$  の 標準基底 という.

## 例

$A, B : n \times n$  行列.  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{E}^n$  に対して,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$  に注意する.



## 例

$A, B : n \times n$  行列.  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{E}^n$  に対して,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$  に注意する.  
 $A$  の  $i$  行の転置を  $\mathbf{A}_i$ ,  $B$  の  $j$  列を  $\mathbf{b}_j$  とすれば,

## 例

$A, B : n \times n$  行列.  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{E}^n$  に対して,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$  に注意する.  
 $A$  の  $i$  行の転置を  $\mathbb{A}_i$ ,  $B$  の  $j$  列を  $\mathbb{b}_j$  とすれば,

$$AB = \begin{pmatrix} \mathbb{A}_1^T \\ \vdots \\ \mathbb{A}_n^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbb{b}_1 & \cdots & \mathbb{b}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle \mathbb{A}_1, \mathbb{b}_1 \rangle & \cdots & \langle \mathbb{A}_1, \mathbb{b}_n \rangle \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle \mathbb{A}_n, \mathbb{b}_1 \rangle & \cdots & \langle \mathbb{A}_n, \mathbb{b}_n \rangle \end{pmatrix}.$$

## 例

$A, B : n \times n$  行列.  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{E}^n$  に対して,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$  に注意する.  
 $A$  の  $i$  行の転置を  $\mathbf{A}_i$ ,  $B$  の  $j$  列を  $\mathbf{b}_j$  とすれば,

$$AB = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1^T \\ \vdots \\ \mathbf{A}_n^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 & \cdots & \mathbf{b}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle \mathbf{A}_1, \mathbf{b}_1 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{A}_1, \mathbf{b}_n \rangle \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle \mathbf{A}_n, \mathbf{b}_1 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{A}_n, \mathbf{b}_n \rangle \end{pmatrix}.$$

特に,  $P^T P = E_n$  のときを考えれば,

$$P = \begin{pmatrix} \mathbf{p}_1 & \cdots & \mathbf{p}_n \end{pmatrix} \text{ が直交行列} \Leftrightarrow \langle \mathbf{p}_i, \mathbf{p}_j \rangle = \delta_{ij} := \begin{cases} 1 & (i = j) \\ 0 & (i \neq j). \end{cases}$$

この  $\delta_{ij}$  を クロネッカーのデルタ という.

## 5.2 正規直交化法と直交対角化法

### 定理 5.4 (内積の性質)

$\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{E}^n, c \in \mathbb{R}$ .

- (1)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \geq 0$ .  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$ .
- (2)  $\langle \mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} + \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle$ .
- (3)  $\langle c\mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, c\mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ .
- (4)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle$ .

## 5.2 正規直交化法と直交対角化法

### 定理 5.4 (内積の性質)

$\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{E}^n, c \in \mathbb{R}$ .

- (1)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \geq 0$ .  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$ .
- (2)  $\langle \mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} + \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle$ .
- (3)  $\langle c\mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, c\mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ .
- (4)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle$ .

### 定義

$\mathbf{x} \in \mathbb{E}^n$ .

$\mathbf{x}$  の 大きさ  $\|\mathbf{x}\| := \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$ .

## 5.2 正規直交化法と直交対角化法

### 定理 5.4 (内積の性質)

$\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{E}^n, c \in \mathbb{R}$ .

- (1)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \geq 0$ .  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$ .
- (2)  $\langle \mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} + \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle$ .
- (3)  $\langle c\mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, c\mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ .
- (4)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle$ .

### 定義

$\mathbf{x} \in \mathbb{E}^n$ .

$\mathbf{x}$  の 大きさ  $\|\mathbf{x}\| := \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$ . (内積の定義から,  $\|\mathbf{x}\| = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}$ )

## 5.2 正規直交化法と直交対角化法

### 定理 5.4 (内積の性質)

$\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{E}^n, c \in \mathbb{R}$ .

- (1)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \geq 0$ .  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$ .
- (2)  $\langle \mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} + \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle$ .
- (3)  $\langle c\mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, c\mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ .
- (4)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle$ .

### 定義

$\mathbf{x} \in \mathbb{E}^n$ .

$\mathbf{x}$  の 大きさ  $\|\mathbf{x}\| := \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$ . (内積の定義から,  $\|\mathbf{x}\| = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}$ )

### 例

$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} \in \mathbb{E}^2$  の大きさは,

## 5.2 正規直交化法と直交対角化法

### 定理 5.4 (内積の性質)

$\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{E}^n, c \in \mathbb{R}$ .

- (1)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \geq 0$ .  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$ .
- (2)  $\langle \mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} + \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle$ .
- (3)  $\langle c\mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, c\mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ .
- (4)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle$ .

### 定義

$\mathbf{x} \in \mathbb{E}^n$ .

$\mathbf{x}$  の 大きさ  $\|\mathbf{x}\| := \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$ . (内積の定義から,  $\|\mathbf{x}\| = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}$ )

### 例

$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} \in \mathbb{E}^2$  の大きさは,  $\|\mathbf{x}\| = \sqrt{3^2 + 4^2} = 5$ .



## 5.2 正規直交化法と直交対角化法

### 定理 5.4 (内積の性質)

$\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{E}^n, c \in \mathbb{R}$ .

- (1)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \geq 0$ .  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$ .
- (2)  $\langle \mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} + \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle$ .
- (3)  $\langle c\mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ ,  $\langle \mathbf{x}, c\mathbf{y} \rangle = c \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$ .
- (4)  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle$ .

### 定義

$\mathbf{x} \in \mathbb{E}^n$ .

$\mathbf{x}$  の 大きさ  $\|\mathbf{x}\| := \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$ . (内積の定義から,  $\|\mathbf{x}\| = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}$ )

### 例

$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} \in \mathbb{E}^2$  の大きさは,  $\|\mathbf{x}\| = \sqrt{3^2 + 4^2} = 5$ .

