

数学クォータ科目「数学」第7回 (2/2)

行列の対角化

佐藤 弘康 / 日本工業大学 共通教育学群

【復習】固有値と固有ベクトル

- 正方行列 A に対し, 等式 $Ax = \lambda x$ を満たす
 - スカラー λ を「 A の固有値」といい,
 - ベクトル x ($\neq 0$) を「 A の固有値 λ に対する固有ベクトル」という.
- 求め方
 - 固有値は, 固有方程式 $|A - \lambda E| = 0$ の解 λ .
 - 固有ベクトルは, 連立1次方程式 $(A - \lambda E)x = 0$ の解 x .
- 今回のテーマは, 行列の対角化

「行列の対角化」とは？

例) $A = \frac{1}{24} \begin{pmatrix} 31 & 5\sqrt{3} \\ 5\sqrt{3} & 21 \end{pmatrix}$ の固有値は $\frac{2}{3}, \frac{3}{2}$ であり, 対応する固有ベクトル

はそれぞれ $x_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ \sqrt{3} \end{pmatrix}$ と $x_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{3} \\ 1 \end{pmatrix}$ であった.

問 2つの固有ベクトルを並べて正方行列 $P = \begin{pmatrix} -1 & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix}$ をつくる.

このとき, 3つの行列の積 $P^{-1}AP$ を計算しなさい.

解)

$$\begin{aligned} P^{-1}AP &= \frac{1}{-1-3} \begin{pmatrix} 1 & -\sqrt{3} \\ -\sqrt{3} & -1 \end{pmatrix} \left\{ \frac{1}{24} \begin{pmatrix} 31 & 5\sqrt{3} \\ 5\sqrt{3} & 21 \end{pmatrix} \right\} \begin{pmatrix} -1 & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix} \\ &= -\frac{1}{4 \cdot 24} \begin{pmatrix} 16 & -16\sqrt{3} \\ -36\sqrt{3} & -36 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{24} \begin{pmatrix} 16 & 0 \\ 0 & 36 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

「行列の対角化」とは？

例) $A = \frac{1}{24} \begin{pmatrix} 31 & 5\sqrt{3} \\ 5\sqrt{3} & 21 \end{pmatrix}$ の固有値は $\frac{2}{3}, \frac{3}{2}$ であり, 対応する固有ベクトル

はそれぞれ $x_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ \sqrt{3} \end{pmatrix}$ と $x_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{3} \\ 1 \end{pmatrix}$ であった.

問 2つの固有ベクトルを並べて正方行列 $P = \begin{pmatrix} -1 & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix}$ をつくる.

このとき, 3つの行列の積 $P^{-1}AP$ を計算しなさい.

解)

$$\therefore P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} \end{pmatrix} \leftarrow \text{対角行列になった}$$

「行列の対角化」とは？

例) $A = \frac{1}{24} \begin{pmatrix} 31 & 5\sqrt{3} \\ 5\sqrt{3} & 21 \end{pmatrix}$ の固有値は $\frac{2}{3}, \frac{3}{2}$ であり, 対応する固有ベクトル

はそれぞれ $x_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ \sqrt{3} \end{pmatrix}$ と $x_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{3} \\ 1 \end{pmatrix}$ であった.

問 2つの固有ベクトルを並べて正方行列 $P = \begin{pmatrix} -1 & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix}$ をつくる.

このとき, 3つの行列の積 $P^{-1}AP$ を計算しなさい.

別解) $P = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix}$ とおくと

$$AP = A \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Ax_1 & Ax_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3}x_1 & \frac{3}{2}x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} \end{pmatrix}$$

行列の対角化

- 正方行列 A に対し, 適当に正則行列 P を選んで, $P^{-1}AP$ を対角行列にすることを **行列の対角化** という.
- 正方行列 A が正則行列 $P = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{pmatrix}$ によって,

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

と対角化されるならば,

- $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ はすべて A の**固有値**で,
- x_i は, 固有値 λ_i に対応する**固有ベクトル**である.

(前のページと同様の議論より, この事実が導かれる)

行列の対角化の考え方

- 行列 A の固有値を $\lambda_1, \lambda_2, \dots$ とする.
- 対応する固有ベクトルをそれぞれ $\boldsymbol{x}_1, \boldsymbol{x}_2, \dots$ とする.
- 固有ベクトル達を並べて行列 $P = \begin{pmatrix} \boldsymbol{x}_1 & \boldsymbol{x}_2 & \cdots \end{pmatrix}$ をつくる.
- これらは $A\boldsymbol{x}_i = \lambda_i\boldsymbol{x}_i$ ($i = 1, 2, \dots$) を満たすので,

$$\begin{aligned} AP &= A \begin{pmatrix} \boldsymbol{x}_1 & \boldsymbol{x}_2 & \cdots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A\boldsymbol{x}_1 & A\boldsymbol{x}_2 & \cdots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1\boldsymbol{x}_1 & \lambda_2\boldsymbol{x}_2 & \cdots \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \boldsymbol{x}_1 & \boldsymbol{x}_2 & \cdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots \\ 0 & \lambda_2 & \\ \vdots & & \ddots \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots \\ 0 & \lambda_2 & \\ \vdots & & \ddots \end{pmatrix} \end{aligned}$$

- P が正則ならば, $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \end{pmatrix}$ と対角行列になる.

行列を対角化する手順

- 正方行列 A を対角化するには…
 - (1) A の固有値・固有ベクトルを求める.
 - (2) 固有ベクトルを並べて正則行列 $P = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots \end{pmatrix}$ をつくる.
 - (3) $P^{-1}AP$ は, A の固有値を対角成分とする対角行列となる.
(対角成分の並び順は, P の固有ベクトルの並び順と対応)
- 上記のようにして, 行列 A が対角化できるとき, 「 A は対角化可能である」という.

行列の対角化に関する注意

- すべての正方行列が対角化可能であるとは限らない.

例) 対角化可能でない行列の例

- 回転行列
$$\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

- せん断
$$\begin{pmatrix} 1 & k \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- 任意の **対称行列** (${}^tA = A$ を満たす行列) は 対角化可能である.

定理.

任意の **対称行列** は, **直交行列** で対角化可能である. つまり, 行列 A が対称行列ならば, ${}^tPP = E$ かつ tPAP が対角行列となるような正則行列 P が存在する.

対称行列の対角化の例

例) $A = \frac{1}{24} \begin{pmatrix} 31 & 5\sqrt{3} \\ 5\sqrt{3} & 21 \end{pmatrix}$ の固有値は $\frac{2}{3}, \frac{3}{2}$ であり, 対応する固有ベクトル

はそれぞれ $x_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ \sqrt{3} \end{pmatrix}$ と $x_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{3} \\ 1 \end{pmatrix}$ であった.

• $P = \begin{pmatrix} -1 & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix}$ とおくと, $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} \end{pmatrix}$ となる.

(このスライドの p.2 を参照)

• $Q = \frac{1}{2}P = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & \frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$ とおくと, Q は **直交行列** で,

${}^tQAQ = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} \end{pmatrix}$ が成り立つ.

行列の対角化の応用

- (1) **固有値と行列式の関係** 正方行列 A が対角化可能であるとき, A の**行列式**の値は, n 個の**固有値の積**に等しい.

\therefore) A が正則行列 P で対角化されたとする. つまり,

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

- 対角行列は三角行列なので, 行列式の値は対角成分の積に等しい.
- 行列式の [性質 7] より,

$$|P^{-1}AP| = |P^{-1}| |A| |P| = |P^{-1}| |P| |A| = |P^{-1}P| |A| = |E| |A| = |A|.$$

- 以上のことより, **$|A| = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$** を得る.

行列の対角化の応用

(2) 正方行列の m 乗の計算

○ $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \beta \end{pmatrix}$ のとき, 両辺の m 乗 (m 個の行列の積) をとると,

$$\begin{aligned}(P^{-1}AP)^m &= \underbrace{(P^{-1}AP) \times (P^{-1}AP) \times \cdots \times (P^{-1}AP)}_{m \text{ 個}} \\ &= P^{-1}A(P P^{-1}) \cdots (P P^{-1})AP = P^{-1}AE \cdots EAP \\ &= P^{-1} \underbrace{A \times A \times \cdots \times A}_{m \text{ 個}} P = P^{-1}A^m P,\end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \beta \end{pmatrix}^m = \begin{pmatrix} \alpha^m & 0 \\ 0 & \beta^m \end{pmatrix}.$$

○ よって, $A^m = P \begin{pmatrix} \alpha^m & 0 \\ 0 & \beta^m \end{pmatrix} P^{-1}$ である.

行列の対角化の応用

(3) 2次形式の標準化

- 2次形式 $ax^2 + 2bxy + cy^2$ は行列の積を用いて、次のように書ける;

$$ax^2 + 2bxy + cy^2 = \begin{pmatrix} x & y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x & y \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

- 行列 A は 対称行列 なので, 直交行列 Q を用いて対角化できる;

$${}^tQAQ = \begin{pmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \beta \end{pmatrix}$$

- このとき,

$$\begin{aligned} ax^2 + 2bxy + cy^2 &= \begin{pmatrix} x & y \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x & y \end{pmatrix} Q {}^tQAQ {}^tQ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} X & Y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \beta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \alpha X^2 + \beta Y^2 \end{aligned}$$

行列の対角化の応用

(4) 2変数関数 $f(x, y)$ の極値の判定 $f_x(a, b) = f_y(a, b) = 0$ を満たす点 (a, b) に対し, $D(a, b)$ の符号で, $f(a, b)$ が極値か否かを判定した.

- $F(t) = f(a + ht, b + kt)$ をおくと, $F''(0)$ の符号が本質的である.

$$\begin{aligned} F''(0) &= f_{xx}(a, b)h^2 + 2f_{xy}(a, b)hk + f_{yy}(a, b)k^2 \\ &= \begin{pmatrix} h & k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_{xx}(a, b) & f_{xy}(a, b) \\ f_{xy}(a, b) & f_{yy}(a, b) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} h \\ k \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} H & K \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \beta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} H \\ K \end{pmatrix} = \alpha H^2 + \beta K^2. \end{aligned}$$

- よって, $f(x, y)$ のヘッセ行列の固有値 α, β が,
 - どちらも負ならば, $f(a, b)$ は極大値である.
 - どちらも正ならば, $f(a, b)$ は極小値である.
 - 符号が異なるとき, $f(a, b)$ は極値ではない.

今回（第7回講義）のまとめ

- (1)
 - 固有値・固有ベクトルの定義 $Ax = \lambda x$
 - 固有値・固有ベクトルの求め方
 - 固有方程式 $|A - \lambda E| = 0$

- (2)
 - 行列の対角化
 - $P^{-1}AP$ が対角行列になる場合,
 - その対角成分は A の固有値であること.
 - 正則行列 P の列は A の固有ベクトルであること.