

線形代数 II 第 6 回講義資料

担当：大矢 浩徳 (OYA Hironori)*

前回までの講義資料で一般の n 次正方行列の対角化可能性の判定および対角化の手順について、理論的な側面も含め一通り解説を行った。次回以降、実対称行列、およびエルミート行列と呼ばれる特別な行列の対角化について、さらに詳細なことを解説する。今回はそこへ向かう前の (大事な) 寄り道である。まず、前回の証明において行った考察の応用として、任意の(複素) n 次正方行列 A に対して、複素 n 次正方行列 P が存在し、 $P^{-1}AP$ が上三角行列になるという事実を証明する (三角化可能性)。対角化は可能な場合と不可能な場合があるが、三角化はいつでも可能なのである。さらにこの事実の応用として、ケイリー・ハミルトンの定理 (Cayley–Hamilton theorem) と呼ばれる定理を証明する。

6.1 正方行列の三角化とケイリー・ハミルトンの定理

本節では正方行列の三角化とその応用としてのケイリー・ハミルトンの定理について述べよう。まず、三角化とは以下のようなものである。

定義 6.1

A を n 次正方行列とする。ある正則な n 次正方行列 P が存在して

$$P^{-1}AP$$

が上三角行列となるとき、 A は P によって三角化されるという。ここで、上三角行列とは

$$\begin{pmatrix} c_1 & * & * & \cdots & * \\ 0 & c_2 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & c_n \end{pmatrix}$$

という形の行列 (* には 0 とは限らない \mathbb{K} の元が入っている) で、特に対角成分 c_1, c_2, \dots, c_n は 0 とは限らないものを考える。 ($c_1 = c_2 = \cdots = c_n = 0$ となる上三角行列は狭義三角行列と呼ばれる。)

以降本節の中では $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ とする (理由は後に述べる)。すでに見てきたように、 n 次正方行列 A には対角化可能なものと対角化不可能なものが存在したが、実は三角化は (複素行列を用いれば) 常に可能である。

* e-mail: hoya@shibaura-it.ac.jp

定理 6.2

A を n 次正方行列とする. このとき, A はある複素正方行列 P によって三角化される. さらに, 三角化の結果が

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

という形になるならば, A の固有多項式 $\Phi_A(t)$ は

$$\Phi_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n)$$

と因数分解される. ただし, $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{C}$ には重複もあり得る. すなわち, 対角成分には必ず A の各固有値が重複度の数だけ現れる.

証明. 行列のサイズ n に関する帰納法で三角化可能性を示す. まず, $n = 1$ のときは任意の 1×1 行列 (a) は上の定義で上三角行列とみなせるので, 主張は自明である. 次に任意の n 次正方行列が三角化可能であったと仮定して, $n + 1$ 次正方行列 A の三角化可能性を示す ($n \geq 1$). このとき, A の固有方程式 $\Phi_A(t) = 0$ は未知数 t に関する $n + 1$ 次方程式なので, 必ずある複素数解 λ をもつ. (代数学の基本定理. ここで $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ を用いた!. 実数の範囲では一般には解を持たないかもしれない.) すると, A は固有値 λ の固有ベクトルを持つのでそれを \mathbf{p}_1 とする. このとき, 定理 5.1 より, ある $\mathbf{p}_2, \dots, \mathbf{p}_{n+1} \in \mathbb{K}^{n+1}$ が存在して, $\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2, \dots, \mathbf{p}_{n+1}$ が \mathbb{K}^{n+1} の基底となるようにできる ($\mathbf{p}_2, \dots, \mathbf{p}_{n+1} \in \mathbb{K}^{n+1}$ は A の固有ベクトルとは限らない). すると系 4.5 より,

$$\tilde{P} = (\mathbf{p}_1 \ \mathbf{p}_2 \ \cdots \ \mathbf{p}_{n+1})$$

は正則である. 行列の積の定義より, $\tilde{P}\mathbf{e}_1 = \mathbf{p}_1$ なので, 両辺に \tilde{P}^{-1} を左から掛けて $\mathbf{e}_1 = \tilde{P}^{-1}\mathbf{p}_1$ となることに注意すると,

$$\begin{aligned} \tilde{P}^{-1}A\tilde{P} &= \tilde{P}^{-1}(A\mathbf{p}_1 \ A\mathbf{p}_2 \ \cdots \ A\mathbf{p}_{n+1}) \\ &= \tilde{P}^{-1}(\lambda\mathbf{p}_1 \ A\mathbf{p}_2 \ \cdots \ A\mathbf{p}_{n+1}) \quad (\mathbf{p}_1 \text{ は } A \text{ の固有値 } \lambda \text{ の固有ベクトルなので}) \\ &= (\lambda\tilde{P}^{-1}\mathbf{p}_1 \ \tilde{P}^{-1}A\mathbf{p}_2 \ \cdots \ \tilde{P}^{-1}A\mathbf{p}_{n+1}) \\ &= (\lambda\mathbf{e}_1 \ \tilde{P}^{-1}A\mathbf{p}_2 \ \cdots \ \tilde{P}^{-1}A\mathbf{p}_{n+1}) \\ &= \left(\begin{array}{c|c} \lambda & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{0} & B \end{array} \right) \end{aligned}$$

という形になる. ここで, \mathbf{b} はある $1 \times n$ 行列, B はある n 次正方行列, $\mathbf{0}$ は n 次ゼロベクトルである*. ここで, 帰納法の仮定より, ある n 次正則行列 Q が存在して,

$$Q^{-1}BQ = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

とできる. この Q を用いて, $n + 1$ 次正方行列を

$$\tilde{Q} := \left(\begin{array}{c|c} 1 & t\mathbf{0} \\ \hline \mathbf{0} & Q \end{array} \right)$$

*1 ここでの計算は第 5 回講義資料 5.2.2 節の事実 4.1 (1) の証明で用いた手法と同様である.

とすると, \tilde{Q} は正則で,

$$\tilde{Q}^{-1} = \left(\begin{array}{c|c} 1 & {}^t\mathbf{0} \\ \hline \mathbf{0} & Q^{-1} \end{array} \right).$$

さらに,

$$P := \tilde{P}\tilde{Q}$$

とすると, P も正則な $n+1$ 次正方行列である. これを用いると,

$$\begin{aligned} P^{-1}AP &= \tilde{Q}^{-1}\tilde{P}^{-1}A\tilde{P}\tilde{Q} \\ &= \tilde{Q}^{-1} \left(\begin{array}{c|c} \lambda & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{0} & B \end{array} \right) \tilde{Q} \\ &= \left(\begin{array}{c|c} 1 & {}^t\mathbf{0} \\ \hline \mathbf{0} & Q^{-1} \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|c} \lambda & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{0} & B \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|c} 1 & {}^t\mathbf{0} \\ \hline \mathbf{0} & Q \end{array} \right) \\ &= \left(\begin{array}{c|c} \lambda & \mathbf{b}Q \\ \hline \mathbf{0} & Q^{-1}BQ \end{array} \right) \\ &= \left(\begin{array}{c|cccccc} \lambda & & & & & \\ \hline 0 & \lambda_1 & * & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \lambda_2 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{array} \right) \end{aligned}$$

と三角化できる. 以上より, 三角化可能性は示された.

後半の主張については,

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

となるとき, 命題 3.3 (4) より,

$$\Phi_A(t) = \Phi_{P^{-1}AP}(t) = |tI_n - P^{-1}AP| = \left| \begin{pmatrix} t-\lambda_1 & *' & *' & \cdots & *' \\ 0 & t-\lambda_2 & *' & \cdots & *' \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & *' \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & t-\lambda_n \end{pmatrix} \right| = (t-\lambda_1)\cdots(t-\lambda_n)$$

となることからわかる. □

三角化可能性からケイリー・ハミルトンの定理と呼ばれる重要な定理が証明される.

定理 6.3(ケイリー・ハミルトンの定理 (Cayley–Hamilton theorem))

A を n 次正方行列とし, $\Phi_A(t)$ をその固有多項式とする. このとき,

$$\Phi_A(A) = O.$$

ここで, $\Phi_A(A)$ は固有多項式の変数 t に行列 A を代入して計算して得られる n 次正方行列 (ただし定数項 $(-1)^n|A|$ は $(-1)^n|A|I_n$ に置き換える), O は n 次正方ゼロ行列を表す.

証明. 定理 6.2 より, A はある複素正方行列 P によって,

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

という形に三角化される. このとき, $\Phi_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n)$ となるので, 示すべきことは

$$(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) = O$$

である. ここで,

$$\begin{aligned} & (A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) = O \\ \Leftrightarrow & P^{-1}(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n)P = O \\ \Leftrightarrow & P^{-1}(A - \lambda_1 I_n)PP^{-1}(A - \lambda_2 I_n)P \cdots P^{-1}(A - \lambda_n I_n)P = O \\ \Leftrightarrow & (P^{-1}AP - \lambda_1 I_n) \cdots (P^{-1}AP - \lambda_n I_n) = O \end{aligned}$$

という同値関係が成り立つので, 最後の式を示せば良い. ここで, 最後の式の左辺の積

$$\begin{pmatrix} 0 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 - \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda_n - \lambda_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_2 & * & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda_n - \lambda_2 \end{pmatrix} \cdots \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_n & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 - \lambda_n & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & * \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

を左から順に具体的に計算すると O となることが確かめられる.*2 これより, 示すべきことは示された. \square

注意 1. この節では $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ とすると仮定したが, 実数は複素数の一部なので, ケイリー・ハミルトンの定理は もちろん実行列に対しても成立する.

例 1. 2 次正方行列 $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ の固有多項式は,

$$\Phi_A(t) = |tI_2 - A| = \begin{vmatrix} t-a & -b \\ -c & t-d \end{vmatrix} = t^2 - (a+d)t + (ad-bc)$$

となるので, ケイリー・ハミルトンの定理より,

$$A^2 - (a+d)A + (ad-bc)I_2 = O.*3$$

*2 状況のわかりやすさのため, $n = 6$ の場合に様子を見てここの計算を“納得”してみよう.

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} 0 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 - \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \lambda_3 - \lambda_1 & \cdots & * \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_4 - \lambda_1 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_5 - \lambda_1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_2 & * & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \lambda_3 - \lambda_2 & \cdots & * \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_4 - \lambda_2 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_5 - \lambda_2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \\ & \begin{pmatrix} 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_3 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 - \lambda_3 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_4 - \lambda_3 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_5 - \lambda_3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \\ & \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_4 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 - \lambda_4 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \lambda_3 - \lambda_4 & \cdots & * \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_5 - \lambda_4 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_6 - \lambda_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \\ & \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_5 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 - \lambda_5 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \lambda_3 - \lambda_5 & \cdots & * \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_4 - \lambda_5 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_6 - \lambda_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \\ & \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_6 & * & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 - \lambda_6 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & \lambda_3 - \lambda_6 & \cdots & * \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_4 - \lambda_6 & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_5 - \lambda_6 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = O. \end{aligned}$$

このように“一つ掛けるごとにゼロベクトルの列が一つ増えていく”という形になり, 最終的に O になる. 一般的な形の証明を書くことにも是非チャレンジしてもらいたい.

*3 直接検算してみると確かに正しいことがわかるだろう.

例えば,

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

のとき,

$$A^2 - 5A - 2I_2 = O, \text{ すなわち, } A^2 = 5A + 2I_2 = \begin{pmatrix} 7 & 10 \\ 15 & 22 \end{pmatrix}$$

が確かに成立している.

例 2. 3次正方行列 $A = \begin{pmatrix} -3 & 4 & 1 \\ -2 & 2 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ の固有多項式は,

$$\begin{aligned} \Phi_A(t) &= |tI_3 - A| = \left| \begin{pmatrix} t+3 & -4 & -1 \\ 2 & t-2 & -2 \\ -1 & 0 & t-1 \end{pmatrix} \right| \\ &= \left| \begin{pmatrix} t+3 & -4 & -1 \\ 0 & t-2 & 2t-4 \\ -1 & 0 & t-1 \end{pmatrix} \right| \quad (\text{第2行に第3列の2倍を加えた}) \\ &= \left| \begin{pmatrix} t+3 & -4 & 7 \\ 0 & t-2 & 0 \\ -1 & 0 & t-1 \end{pmatrix} \right| \quad (\text{第3列に第2列の-2倍を加えた}) \\ &= (t-2) \left| \begin{pmatrix} t+3 & 7 \\ -1 & t-1 \end{pmatrix} \right| = (t-2)(t^2 + 2t + 4) = t^3 - 8 \end{aligned}$$

となるので, ケイリー・ハミルトンの定理より,

$$A^3 - 8I_3 = O, \text{ すなわち, } A^3 = \begin{pmatrix} 8 & 0 & 0 \\ 0 & 8 & 0 \\ 0 & 0 & 8 \end{pmatrix}$$

となることがわかる. これを用いれば, 例えば

$$A^{100} = (A^3)^{33}A = (8^{33}I_n)A = 2^{99} \cdot \begin{pmatrix} -3 & 4 & 1 \\ -2 & 2 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

というような計算ができる.