

§5. 線形微分方程式

§4 で現れたベクトル値関数を未知関数とする正規形の線形微分方程式について、もう少し考えてみよう。 I を区間、 A を I で連続な n 次実正方行列に値をとる関数、 b を I で連続な \mathbf{R}^n に値をとる関数とし、微分方程式

$$\frac{dx}{dt} = xA + b \quad (*)$$

を考える。 $b = 0$ のとき、正規形の線形微分方程式 (*) は斉次形または同次形であるという。

(*) の解全体の集合を $X_{A,b}$ と表すことにする。次の事実は線形代数において扱う連立1次方程式のもつ性質と同様である。

定理 5.1 (重ね合わせの原理) 次の (1), (2) がなりたつ。

(1) $X_{A,0}$ は n 次元ベクトル空間となる。

(2) x^* が (*) の1つの解ならば、

$$X_{A,b} = \{x + x^* \mid x \in X_{A,0}\}.$$

証明 $X_{A,0}$ がベクトル空間となることのみ示す。

まず、

$$0 \in X_{A,0}$$

である。

次に、 $x, y \in X_{A,0}$ とすると、

$$\begin{aligned} \frac{d(x+y)}{dt} &= \frac{dx}{dt} + \frac{dy}{dt} \\ &= xA + yA \\ &= (x+y)A \end{aligned}$$

である。よって、

$$x + y \in X_{A,0}$$

である。

更に、 $c \in \mathbf{R}$ とすると、

$$\begin{aligned} \frac{d(cx)}{dt} &= c \frac{dx}{dt} \\ &= c(xA) \\ &= (cx)A \end{aligned}$$

である。よって、

$$cx \in X_{A,0}$$

である。

したがって、 $X_{A,0}$ はベクトル空間となる。 □

簡単な場合として、(*) において $I = \mathbf{R}$ とし、 A は t に依存しない行列、すなわち、定数行列であり、更に $b = 0$ であると仮定しよう。このとき、(*) は

$$\frac{dx}{dt} = xA \quad (**)$$

となる. (**) の解は行列の指数関数を用いて,

$$x(t) = x(0) \exp(tA)$$

と表すことができる. 問題 2-3 も参考にするとよい.

定理 2.3 (5) で述べたように, A を n 次正方行列, P を n 次正則行列とすると,

$$\exp(P^{-1}AP) = P^{-1}(\exp A)P$$

がなりたつ. よって, $\exp A$ を計算する 1 つの方法として, $P^{-1}AP$ が対角行列のような簡単な形になるように P を求めることが挙げられる. ここでは, もう 1 つの方法として, 対角化可能な正方行列に対するスペクトル分解について述べておこう. ただし, 行列の成分は複素数の範囲で考える.

定理 5.2 A を n 次正方行列, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ を A のすべての異なる固有値とする. A が対角化可能であるための必要十分条件は次の (1)~(4) をみたす零行列とは異なる n 次正方行列 P_1, P_2, \dots, P_r が存在することである.

- (1) $P_1 + P_2 + \dots + P_r$ は単位行列である.
- (2) 任意の $i = 1, 2, \dots, r$ に対して, $P_i^2 = P_i$.
- (3) $i \neq j$ となる任意の $i, j = 1, 2, \dots, r$ に対して, $P_i P_j = O$. ただし, O は n 次零行列である.
- (4) $A = \lambda_1 P_1 + \lambda_2 P_2 + \dots + \lambda_r P_r$.

定理 5.2 における P_1, P_2, \dots, P_r を A に付随する射影という. また, (4) の式を A のスペクトル分解という. スペクトル分解は次のように行列多項式を計算することによって, 求めることができる.

定理 5.3 A を対角化可能な正方行列, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ を A のすべての異なる固有値とする. このとき, A のスペクトル分解は

$$A = \lambda_1 f_1(A) + \lambda_2 f_2(A) + \dots + \lambda_r f_r(A)$$

と表される. ただし,

$$f_i(t) = \frac{\prod_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^r (t - \lambda_j)}{\prod_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^r (\lambda_i - \lambda_j)} \quad (i = 1, 2, \dots, r)$$

である.

証明 A のスペクトル分解を

$$A = \lambda_1 P_1 + \lambda_2 P_2 + \dots + \lambda_r P_r$$

と表しておく. このとき,

$$\begin{aligned} A^2 &= \lambda_1^2 P_1^2 + \lambda_2^2 P_2^2 + \dots + \lambda_r^2 P_r^2 + \sum_{i \neq j} \lambda_i \lambda_j P_i P_j \\ &= \lambda_1^2 P_1 + \lambda_2^2 P_2 + \dots + \lambda_r^2 P_r \end{aligned}$$

である. 以下, 同様に,

$$A^k = \lambda_1^k P_1 + \lambda_2^k P_2 + \cdots + \lambda_r^k P_r \quad (k \in \mathbf{N})$$

である. よって, $f(t)$ を t の多項式とすると,

$$f(A) = f(\lambda_1)P_1 + f(\lambda_2)P_2 + \cdots + f(\lambda_r)P_r$$

である. 特に,

$$f(\lambda_i) = 1, \quad f(\lambda_j) = 0 \quad (j \neq i)$$

のとき,

$$f(A) = P_i$$

である. したがって, $f_i(t)$ を上のように定めればよい. □

定理 5.3 の証明より,

$$\exp A = e^{\lambda_1} P_1 + e^{\lambda_2} P_2 + \cdots + e^{\lambda_r} P_r$$

であることも分かる.

例 5.1 $a, b \in \mathbf{R}$ とし,

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ -b & a \end{pmatrix}$$

とおく. スペクトル分解を用いて, $\exp A$ を求めてみよう. 問題 2-2 (2) も参考にするとよい.

まず, A の固有多項式は

$$\begin{aligned} \phi_A(t) &= \begin{vmatrix} t-a & -b \\ b & t-a \end{vmatrix} \\ &= (t-a)^2 + b^2 \end{aligned}$$

である.

$b = 0$ のとき, A は始めから対角行列である.

$b \neq 0$ のとき, A は 2 個の異なる固有値 $a \pm bi$ をもつから, 対角化可能である. ただし, i は虚数単位である. よって, A のスペクトル分解が存在する. A のスペクトル分解を

$$A = (a + bi)P_1 + (a - bi)P_2$$

と表しておく. このとき,

$$\begin{aligned} \exp A &= e^{a+bi} P_1 + e^{a-bi} P_2 \\ &= e^{a+bi} \frac{A - (a - bi)E}{(a + bi) - (a - bi)} + e^{a-bi} \frac{A - (a + bi)E}{(a - bi) - (a + bi)} \\ &= e^a (\cos b + i \sin b) \cdot \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -i \\ i & 1 \end{pmatrix} + e^a (\cos b - i \sin b) \cdot \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & i \\ -i & 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} e^a \cos b & e^a \sin b \\ -e^a \sin b & e^a \cos b \end{pmatrix} \end{aligned}$$

である. これは $b = 0$ のときもなりたつ.

問題 5

1. A, B を n 次正方行列とする.

(1) $\operatorname{tr}({}^t A) = \operatorname{tr} A$ がなりたつことを示せ. ただし, A の対角成分の和を $\operatorname{tr} A$ と表し, A の跡またはトレースという.

(2) $\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$ がなりたつことを示せ.

(3) B が正則行列のとき, $\operatorname{tr}(B^{-1}AB) = \operatorname{tr} A$ がなりたつことを示せ. 特に, 有限次元ベクトル空間の線形変換に対して, 表現行列を考えることにより, トレースを定義することができる.

2. 任意の正方行列は上三角化可能である. すなわち, A を n 次正方行列とすると, $P^{-1}AP$ が上三角行列となるような n 次正則行列 P が存在する. このことを用いて,

$$|\exp A| = e^{\operatorname{tr} A}$$

がなりたつことを示せ.

3. $t \in \mathbf{R}$ とする. スペクトル分解を用いて, $\exp \begin{pmatrix} 0 & t \\ t & 0 \end{pmatrix}$ を求めよ.

4. $\exp \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$ を求めよ.

問題5の解答

1. (1) tA の (i, i) 成分は A の (i, i) 成分に一致するから、トレースの定義より、(1) がなりたつ。
 (2) A, B の (i, j) 成分をそれぞれ a_{ij}, b_{ij} とおくと、

$$\begin{aligned} \operatorname{tr}(AB) &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji} \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n b_{ji} a_{ij} \\ &= \operatorname{tr}(BA) \end{aligned}$$

である。

- (3) (2) より、

$$\begin{aligned} \operatorname{tr}(B^{-1}AB) &= \operatorname{tr}(B^{-1}(AB)) \\ &= \operatorname{tr}((AB)B^{-1}) \\ &= \operatorname{tr}A \end{aligned}$$

である。

2. $P^{-1}AP$ が上三角行列となるような正則行列 P が存在するから、

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

と表しておくとして、

$$\begin{aligned} |\exp A| &= |P^{-1}(\exp A)P| \\ &= |\exp(P^{-1}AP)| \\ &= \begin{vmatrix} e^{\lambda_1} & & & * \\ & e^{\lambda_2} & & \\ & & \ddots & \\ \mathbf{0} & & & e^{\lambda_n} \end{vmatrix} \\ &= e^{\lambda_1} e^{\lambda_2} \cdots e^{\lambda_n} \\ &= e^{\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n} \\ &= e^{\operatorname{tr}(P^{-1}AP)} \\ &= e^{\operatorname{tr}A} \end{aligned}$$

である。

3. まず、

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

とおくと, A の固有多項式は

$$\begin{aligned}\phi_A(t) &= \begin{vmatrix} t & -1 \\ -1 & t \end{vmatrix} \\ &= t^2 - 1\end{aligned}$$

である. よって, A は 2 個の異なる固有値 ± 1 をもつから, 対角化可能である. したがって, A のスペクトル分解が存在する. A のスペクトル分解を

$$A = P_1 - P_2$$

と表しておく. このとき,

$$tA = tP_1 - tP_2$$

だから,

$$\begin{aligned}\exp(tA) &= e^t P_1 + e^{-t} P_2 \\ &= e^t \frac{A - (-1)E}{1 - (-1)} + e^{-t} \frac{A - E}{-1 - 1} \\ &= e^t \cdot \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} + e^{-t} \cdot \left(-\frac{1}{2}\right) \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \cosh t & \sinh t \\ \sinh t & \cosh t \end{pmatrix}\end{aligned}$$

である.

4. まず,

$$\begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} = \lambda E + N$$

と表しておく. ただし,

$$N = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

である. λE と N は可換であり, $N^2 = O$ だから,

$$\begin{aligned}\exp \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} &= \exp(\lambda E) \exp N \\ &= e^\lambda (E + N) \\ &= \begin{pmatrix} e^\lambda & e^\lambda \\ 0 & e^\lambda \end{pmatrix}\end{aligned}$$

である.