

§5. 線形微分方程式

§4において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_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.

重ね合わせの原理 次の(1), (2)がなりたつ.

(1) X_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,

$$X_b = \{x + x^* | x \in X_0\}.$$

証明 X_0 がベクトル空間となることのみ示す.

まず,

$$0 \in X_0.$$

次に, $x, y \in X_0$ とすると,

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

よって,

$$x + y \in X_0.$$

更に, $c \in \mathbf{R}$ とすると,

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

よって,

$$cx \in X_0.$$

したがって, X_0 はベクトル空間. □

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, 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 も参考にするとよい.

§2 において扱ったように, 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, 対角化可能な複素行列に対するスペクトル分解について述べておこう.

定理 A を n 次複素行列, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 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.

- (1) $P_1 + P_2 + \dots + P_r$ は単位行列.
- (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.
- (4) $A = \lambda_1 P_1 + \lambda_2 P_2 + \dots + \lambda_r P_r$.

上の定理における 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 A を対角化可能な複素正方行列, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 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

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

ただし,

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

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,

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

以下, 同様に,

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

よって, $f(t)$ を t の多項式とすると,

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

特に,

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

のとき,

$$f(A) = P_i.$$

したがって, $f_i(t)$ を上のように定めればよい. □

上の定理の証明より,

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

であることも分かる.

例 $a, b \in \mathbf{R}$ 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

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

$b = 0$ 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.

$b \neq 0$ のとき, 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,

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

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, 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.

5. A を実交代行列に値をとる行列値関数とする. このとき, 微分方程式

$$\frac{dx}{dt} = xA$$

の解 x のノルム $\|x\|$ は t に依存しない定数であることを示せ.

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、

$$\operatorname{tr}({}^tA) = \operatorname{tr} A.$$

(2) A, B の (i, j) 成分をそれぞれ a_{ij}, b_{ij} とおくと、

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

(3) (2) より、

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

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、

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

3. まず、

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

とおくと、 A の固有多項式は

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

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、

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

4. まず、

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

と表しておく。ただし、

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

λE と N は可換で、 $N^2 = O$ だから、

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

5. 仮定より、

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \|x\|^2 &= \frac{d}{dt} \langle x, x \rangle \\ &= \left\langle \frac{dx}{dt}, x \right\rangle + \left\langle x, \frac{dx}{dt} \right\rangle \\ &= \langle xA, x \rangle + \langle x, xA \rangle \\ &= \langle x, x^t A \rangle + \langle x, xA \rangle \\ &= \langle x, -xA \rangle + \langle x, xA \rangle \\ &= 0. \end{aligned}$$

よって、 $\|x\|$ は t に依存しない定数。