

제4장 연립상미분방정식. 상평면 및 정성법

행렬과 벡터

● 연립미분방정식(Systems of Differential Equations)

: 두 개 이상의 미지함수를 갖는 두 개 이상의 상미분방정식

예)

$$\begin{aligned}y_1' &= a_{11}y_1 + a_{12}y_2, & y_1' &= a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + \cdots + a_{1n}y_n, \\y_2' &= a_{21}y_1 + a_{22}y_2, & y_2' &= a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + \cdots + a_{2n}y_n, \\& & \vdots & \\y_n' &= a_{n1}y_1 + a_{n2}y_2 + \cdots + a_{nn}y_n,\end{aligned}$$

● 미분

: 요소(또는 성분)가 변수인 행렬(또는 벡터)의 도함수는 각각의 요소를 미분함.

예)

$$\mathbf{y}(t) = \begin{bmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{y}'(t) = \begin{bmatrix} y_1'(t) \\ y_2'(t) \end{bmatrix}$$

예)

$$\begin{aligned}y_1' &= a_{11}y_1 + a_{12}y_2, \\y_2' &= a_{21}y_1 + a_{22}y_2,\end{aligned} \Rightarrow \mathbf{y}' = \begin{bmatrix} y_1' \\ y_2' \end{bmatrix} = \mathbf{A}\mathbf{y} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

행렬, 벡터: 합과 스칼라곱

- **행렬(Matrix)** : 수(혹은 함수)를 직사각형 모양으로 괄호 안에 배열한 것
 - **원소(Entry)** 또는 **요소(Element)**: 행렬에 배열되는 수(혹은 함수)
 - **행(Row)** : 수평선
 - **열(Column)** : 수직선
- **벡터(Vector)** : 한 개의 행이나 열로 구성된 행렬
 - **행벡터(Row Vector)** : 하나의 행으로 구성
 - **열벡터(Column Vector)** : 하나의 열로 구성

행렬, 벡터: 합과 스칼라곱

- 일반적인 표기법과 개념

$$\mathbf{A} = [a_{jk}] = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} : m \times n \text{ 행렬}$$

- 행렬은 굵은 대문자로 나타낸다
- 첫 번째 아래 첨자 j 는 행(Row)
- 두 번째 아래 첨자 k 는 열(Column)
- a_{jk} : j 행, k 열의 원소(Element)

- 정방행렬(Square Matrix)

- $m = n$ 이라면 \mathbf{A} 는 정사각형 모양이다
- 정방행렬에서 원소 $a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{nn}$ 을 포함하는 대각선을 행렬 \mathbf{A} 의 주대각선 (Principal Diagonal) 이라고 한다

- 벡터(Vectors) : 하나의 행(열)으로 이루어진 $1 \times n$ ($m \times 1$) 행렬

■ Ex. n 차원 행벡터(Row Vector) : $\mathbf{a} = [a_1, a_2, \cdots a_n]$

m 차원 열벡터(Column Vector) : $\mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$

행렬, 벡터: 합과 스칼라곱

- 행렬의 상등(Equality of Matrices)

: 행렬의 크기가 같으며 대응되는 원소들이 모두 같은 경우

- 행렬의 가법(Matrix Addition)

: 같은 크기의 행렬에 대해서만 정의되고, 그 합은 대응하는 원소를 각각 합하여 얻어진다.

- 스칼라곱(Scalar Multiplication)

: 행렬의 각 원소에 상수를 곱하여 얻어진다.

- 행렬의 가법과 스칼라곱에 대한 연산법칙

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$$

$$c(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = c\mathbf{A} + c\mathbf{B}$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C})$$

$$(c + k)\mathbf{A} = c\mathbf{A} + k\mathbf{A}$$

$$\mathbf{A} + \mathbf{0} = \mathbf{A}$$

$$c(k\mathbf{A}) = (ck)\mathbf{A}$$

$$\mathbf{A} + (-\mathbf{A}) = \mathbf{0}$$

$$1\mathbf{A} = \mathbf{A}$$

행렬의 곱

● 행렬과 행렬의 곱(Matrix Multiplication)

: $m \times n$ 행렬 $\mathbf{A} = [a_{jk}]$ 와 $r \times p$ 행렬 $\mathbf{B} = [b_{jk}]$ 의 곱 $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$ 가 정의되기 위해서는 A의 열수 n 과 B의 열수 r 이 서로 같아야 정의되며 C는 $c_{jk} = \sum_{j=1}^n a_{jl}b_{lk} = a_{j1}b_{1k} + a_{j2}b_{2k} + \dots + a_{jn}b_{nk}$ 를 원소로 하는 $m \times p$ 행렬로 정의된다. (이때, $j=1, 2, \dots, m$; $k=1, 2, \dots, p$)

즉, $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$ 가 정의될 필요충분 조건은 $r = n$

AB 는 정의되지만 BA는 정의되지 않을 수 있다

$$m = 4 \left\{ \begin{array}{ccc} \overbrace{\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} \end{bmatrix}}^{n=3} \overbrace{\begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{bmatrix}}^{p=2} \right\} = \left\{ \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} \\ c_{21} & c_{22} \\ c_{31} & c_{32} \\ c_{41} & c_{42} \end{bmatrix} \right\} m=4$$

● 행렬의 곱은 비가환적(Not Commutative)이다. $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$

● 행렬의 곱에 대한 연산법칙

$$(k\mathbf{A})\mathbf{B} = k(\mathbf{AB}) = \mathbf{A}(k\mathbf{B})$$

$$\mathbf{A}(\mathbf{BC}) = (\mathbf{AB})\mathbf{C} \quad (\text{결 합 법 칙(Associative Law)})$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{AC} + \mathbf{BC} \quad (\text{분 배 법 칙(Distributive Law)})$$

$$\mathbf{C}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \mathbf{CA} + \mathbf{CB} \quad (\text{분 배 법 칙(Distributive Law)})$$

● 행렬의 곱의 간결한 표현: $c_{jk} = \mathbf{a}_j \mathbf{b}_k = [a_{j1} \ a_{j2} \ \dots \ a_{jn}] \begin{bmatrix} b_{1k} \\ b_{2k} \\ \vdots \\ b_{nk} \end{bmatrix}$

행렬의 곱

- 행렬과 벡터의 전치(Transposition of Matrices)

: 열과 행이 서로 바뀌어 얻어진 행렬.

$$\mathbf{A} = [a_{jk}] \Rightarrow \mathbf{A}^T = [a_{kj}] = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

❖ 정방행렬에 대한 전치는 주대각선에 관하여 대칭으로 위치된 원소들을 서로 바꾼 것이다.

- 열벡터와 행벡터의 전치 관계

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} \quad \text{이면} \quad \mathbf{v}^T = [v_1 \quad v_2]$$

- 역행렬

$n \times n$ 행렬 \mathbf{A} 에 대하여 $\mathbf{AB} = \mathbf{BA} = \mathbf{I}$ 를 만족하는 $n \times n$ 행렬 $\mathbf{B} (= \mathbf{A}^{-1})$

역행렬을 갖지 않는 행렬: 특이 행렬

- 벡터의 일차 독립과 종속성

$$c_1 \mathbf{a}_{(1)} + c_2 \mathbf{a}_{(2)} + \cdots + c_m \mathbf{a}_{(m)} = \mathbf{0} \quad (c: \text{스칼라}, \mathbf{a}: \text{벡터})$$

- 일차 독립(Linearly Independent): 모든 $c_j = 0$ 일 때만 위 식이 만족
- 일차 종속(Linearly Dependent): 어떤 $c_j \neq 0$ 이어도 위 식이 만족

행렬과 벡터

- 고유값(Eigenvalue), 고유벡터(Eigenvector)

$\mathbf{A} = [a_{jk}]$ 을 주어진 $n \times n$ 행렬이라 하고, 어떤 벡터 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 에 대하여 식 $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$ 가 성립하게 하는 스칼라 λ 를 **고유값(Eigenvalue)**이라 하며, 이때의 벡터 \mathbf{x} 를 λ 에 대응하는 **고유벡터(Eigenvector)**라 함.

❖ 임의의 λ 에 대하여 영벡터 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 은 방정식 $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$ 의 해이다.

❖ $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x} \Rightarrow \mathbf{Ax} - \lambda\mathbf{x} = \mathbf{0} \Rightarrow (\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})\mathbf{x} = \mathbf{0}$

\Rightarrow n 개의 미지수 x_1, \dots, x_n (벡터 \mathbf{x} 의 성분)에 관한 대수적인 1차 연립방정식

❖ 방정식 $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$ 이 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 인 해를 갖기 위해서는 계수행렬 $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$ 의 역행렬이 존재하지 않는다. $\Leftrightarrow \det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = 0$

행렬과 벡터

예) $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$ 이면

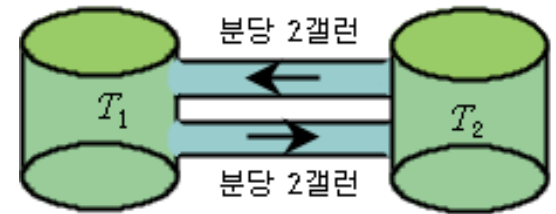
$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda \end{vmatrix} = (a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) - a_{12}a_{21} = \lambda^2 - (a_{11} + a_{22})\lambda + a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$$

- 특성방정식(Characteristic Equation) : $\lambda^2 - (a_{11} + a_{22})\lambda + a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} = 0$
- 행렬 \mathbf{A} 의 고유값 : 특성방정식의 해
- \mathbf{x} 가 행렬 \mathbf{A} 의 고유벡터이면 임의의 스칼라 $k \neq 0$ 에 대하여 $k\mathbf{x}$ 도 고유벡터임

연립상미분방정식 모델

예제1) 2개의 탱크에 관련된 혼합문제(두 개의 1계 미분방정식)

- 탱크 T_1 : 순수한 물 100갤론
- 탱크 T_2 : 순수한 물 100갤론 + 150파운드의 비료
- 액체는 분당 2갤론의 일정한 속도로 두 탱크를 순환하여 골고루 섞여 균질하게 된다.



y_1 : 탱크 T_1 의 비료의 양, y_2 : 탱크 T_2 의 비료의 양

탱크 T_1 의 비료의 양이 적어도 탱크 T_2 에 남아 있는 비료의 양의 반이 되기 위해서는 얼마 동안 액체를 순환시켜야 하는가?

Step 1 모델설정

$$y_1' = \text{분당 유입량} - \text{분당 유출량} = \frac{2}{100}y_2 - \frac{2}{100}y_1 \quad (\text{탱크 } T_1) \Rightarrow y_1' = -0.02y_1 + 0.02y_2$$

$$y_2' = \text{분당 유입량} - \text{분당 유출량} = \frac{2}{100}y_1 - \frac{2}{100}y_2 \quad (\text{탱크 } T_2) \Rightarrow y_2' = 0.02y_1 - 0.02y_2$$

$$\therefore \mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}, \quad \mathbf{A} = \begin{bmatrix} -0.02 & 0.02 \\ 0.02 & -0.02 \end{bmatrix}$$

연립상미분방정식 모델

Step 2 일반해

Idea : t 에 대한 지수함수로 시도

$$\mathbf{y} = \mathbf{x}e^{\lambda t} \Rightarrow \mathbf{y}' = \lambda \mathbf{x}e^{\lambda t} = \mathbf{A}\mathbf{x}e^{\lambda t} \Rightarrow \mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x} \Rightarrow \text{행렬 } \mathbf{A} \text{의 고유값과 고유벡터 계산}$$

$$\text{특성방정식 : } \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} -0.02 - \lambda & 0.02 \\ 0.02 & -0.02 - \lambda \end{vmatrix} = (-0.02 - \lambda)^2 - 0.02^2 = \lambda(\lambda + 0.04) = 0$$

$$\Rightarrow \text{고유값 : } \lambda_1 = 0, \lambda_2 = -0.04 \quad \text{고유벡터 : } \mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

중첩의 원리 적용

$$\mathbf{y} = c_1 \mathbf{x}^{(1)} e^{\lambda_1 t} + c_2 \mathbf{x}^{(2)} e^{\lambda_2 t} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-0.04t} \quad (c_1 \text{ 과 } c_2 \text{ 는 임의의 상수})$$

Step 3 초기조건 이용

$$\text{초기조건 : } y_1(0) = 0, y_2(0) = 150$$

$$\mathbf{y}(0) = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 + c_2 \\ c_1 - c_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 150 \end{bmatrix} \Rightarrow c_1 = 75, c_2 = -75 \Rightarrow \mathbf{y} = 75 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} - 75 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-0.04t}$$

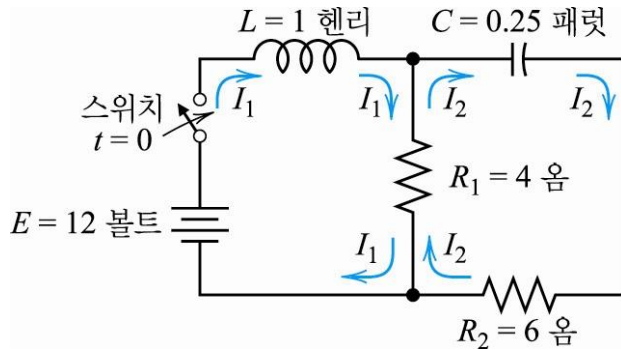
Step 4 답

탱크 T_1 이 50파운드의 비료를 포함하면, 탱크 T_1 이 포함한 비료의 양이 탱크 T_2 가 포함한 비료 양의 반

$$y_1 = 75 - 75e^{-0.04t} = 50 \Rightarrow e^{-0.04t} = \frac{1}{3} \Rightarrow t = \frac{\ln 3}{0.04} = 27.5$$

연립상미분방정식 모델

예제 2) 전기회로망



주어진 전기회로망에서 전류 $I_1(t)$ 와 $I_2(t)$ 를 구하라. 스위치가 닫힌 순간인 $t=0$ 에 전류와 전하가 모두 0이라 가정한다.

Step 1 모델설정 : Kirchhoff의 전압법칙 적용

왼쪽 루프 : $I_1' = -4I_1 + 4I_2 + 12$

오른쪽 루프 : $6I_2 + 4(I_2 - I_1) + 4 \int I_2 dt = 0 \Rightarrow I_2' - 0.4I_1' + 0.4I_2 = 0 \Rightarrow I_2' = -1.6I_1 + 1.2I_2 + 4.8$

$$\therefore \mathbf{J}' = \mathbf{A}\mathbf{J} + \mathbf{g}, \quad \mathbf{J} = \begin{bmatrix} I_1 \\ I_2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A} = \begin{bmatrix} -4.0 & 4.0 \\ -1.6 & 1.2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{g} = \begin{bmatrix} 12.0 \\ 4.8 \end{bmatrix}$$

연립상미분방정식 모델

Step 2 일반해

제차 연립방정식 $\mathbf{J}' = \mathbf{A}\mathbf{J}$ 에 $\mathbf{J} = \mathbf{x}e^{\lambda t}$ 를 대입하면 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ 이므로 \mathbf{A} 의 고유값과 고유벡터 계산

고유값 $\lambda_1 = -2$ 일 때, 고유벡터 $\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$; 고유값 $\lambda_1 = -0.8$ 일 때, 고유벡터 $\mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0.8 \end{bmatrix}$

제차 연립미분방정식의 일반해 : $\mathbf{J}_h = c_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} e^{-2t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ 0.8 \end{bmatrix} e^{-0.8t}$

비제차 연립미분방정식의 특수해 구하기

$$\mathbf{J}_p = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} \text{라 하면, } \mathbf{J}_p' = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \text{이므로 } \mathbf{A} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} + \mathbf{g} = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow \begin{aligned} -4.0a_1 + 4.0a_2 + 12.0 &= 0 \\ -1.6a_1 + 1.2a_2 + 4.8 &= 0 \end{aligned} \Rightarrow a_1 = 3, \quad a_2 = 0 \Rightarrow \therefore \mathbf{J}_p = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{일반해 : } \mathbf{J} = c_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} e^{-2t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ 0.8 \end{bmatrix} e^{-0.8t} + \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{aligned} I_1 &= 2c_1 e^{-2t} + c_2 e^{-0.8t} + 3 \\ I_2 &= c_1 e^{-2t} + 0.8c_2 e^{-0.8t} \end{aligned}$$

초기조건 적용

$$\begin{aligned} I_1(0) &= 2c_1 + c_2 + 3 = 0 \\ I_2(0) &= c_1 + 0.8c_2 = 0 \end{aligned} \Rightarrow c_1 = -4, \quad c_2 = 5 \Rightarrow \therefore \begin{aligned} I_1 &= -8e^{-2t} + 5e^{-0.8t} + 3 \\ I_2 &= -4e^{-2t} + 4e^{-0.8t} \end{aligned}$$

연립상미분방정식 모델

- n계 미분방정식의 1계 연립상미분방정식으로의 변환

- n계 상미분방정식: $y^{(n)} = F(t, y, y', \dots, y^{(n-1)})$

- 1계 연립상미분방정식으로의 변환

$$y_1 = y, y_2 = y', y_3 = y'', \dots, y_n = y^{(n-1)} \Rightarrow \begin{aligned} y_1' &= y_2 \\ y_2' &= y_3 \\ &\vdots \\ y_{n-1}' &= y_n \\ y_n' &= F(t, y_1, y_2, \dots, y_n) \end{aligned}$$

예제 3) 용수철에 매달린 물체

앞에서 다룬 용수철에 달린 물체의 자유진동을 모델화하는 문제에 변환방법을 적용

$$my'' + cy' + ky = 0 \xrightarrow{y_1 = y, y_2 = y'} \begin{aligned} y_1' &= y_2 \\ y_2' &= -\frac{k}{m}y_1 - \frac{c}{m}y_2 \end{aligned} \xrightarrow{\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}} \mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{k}{m} & -\frac{c}{m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} -\lambda & 1 \\ -\frac{k}{m} & -\frac{c}{m} - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + \frac{c}{m}\lambda + \frac{k}{m} = 0 \Rightarrow$$

2.4 절의 특성방정식과 일치

연립상미분방정식에 대한 기본 이론

- 연립상미분방정식

$$\begin{array}{l} y_1' = f_1(t, y_1, \dots, y_n) \\ y_2' = f_2(t, y_1, \dots, y_n) \\ \vdots \\ y_n' = f_n(t, y_1, \dots, y_n) \end{array} \quad \xrightarrow{\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}, \mathbf{f} = \begin{bmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_n \end{bmatrix}} \quad \mathbf{y}' = \mathbf{f}(t, \mathbf{y})$$

- 벡터해(Solution Vector)

: 어떤 구간 $a < t < b$ 에서 연립상미분방정식을 만족하는 미분 가능한 n 개의 함수들

$y_1 = h_1(t), \dots, y_n = h_n(t)$ 의 집합.

- 초기조건

$$y_1(t_0) = K_1, \quad y_2(t_0) = K_2, \quad \dots, \quad y_n(t_0) = K_n \quad \longrightarrow \quad \mathbf{y}(t_0) = \mathbf{K} = \begin{bmatrix} K_1 \\ \vdots \\ K_n \end{bmatrix}$$

연립상미분방정식에 대한 기본 이론

● 존재성과 유일성 정리

연립상미분방정식의 f_1, \dots, f_n 이 점 (t_0, K_1, \dots, K_n) 을 포함하는 공간 내의 어떤 영역 R 에서 연속인 함수이고, 이 영역에서 연속인 편도함수 $\frac{\partial f_1}{\partial y_1}, \dots, \frac{\partial f_1}{\partial y_n}, \dots, \frac{\partial f_n}{\partial y_1}, \dots, \frac{\partial f_n}{\partial y_n}$ 를 갖는다고 하자. 그러면 연립상미분방정식은 어떤 구간 $t_0 - \alpha < t < t_0 + \alpha$ 에서 초기조건을 만족하는 해를 가지며 이 해는 유일하다.

연립상미분방정식에 대한 기본 이론

- 선형연립상미분방정식 (Linear System)

$$\begin{aligned} y_1' &= a_{11}(t)y_1 + \cdots + a_{1n}(t)y_n + g_1(t) \\ &\vdots \\ y_n' &= a_{n1}(t)y_1 + \cdots + a_{nn}(t)y_n + g_n(t) \end{aligned} \quad \xrightarrow{\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}, \mathbf{g} = \begin{bmatrix} g_1 \\ \vdots \\ g_n \end{bmatrix}} \mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{g}$$

- 제차 : $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$

- 비제차 : $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{g}, \mathbf{g} \neq \mathbf{0}$

- 선형인 경우의 존재성과 유일성 정리

선형연립미분방정식의 a_{jk} 와 g_j 가 점 $t=t_0$ 를 포함하는 열린 구간 $\alpha < t < \beta$ 내에서

t 의 연속함수라 하자. 그러면 선형연립미분방정식은 이 구간에서 초기조건을 만족하는 해를 가지며 이 해는 유일하다.

- 중첩의 원리 (선형성 원리)

$\mathbf{y}^{(1)}$ 과 $\mathbf{y}^{(2)}$ 가 어떤 주어진 구간에서 제차선형연립방정식의 해이면, 그들의 일차 결합

$\mathbf{y} = c_1\mathbf{y}^{(1)} + c_2\mathbf{y}^{(2)}$ 또한 제차선형연립방정식의 해이다.

연립상미분방정식에 대한 기본 이론

- **기저(Basic) 또는 기본계(Fundamental System)**

: 어떤 구간 J 에서 일차 독립인 n 개의 해 $\mathbf{y}^{(1)}, \dots, \mathbf{y}^{(n)}$

- **일반해(General Solution)**

: 기저들의 일차결합 $\mathbf{y} = c_1 \mathbf{y}^{(1)} + \dots + c_n \mathbf{y}^{(n)}$ (c_1, \dots, c_n 은 임의의 상수)

- 방정식 $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$ 에서 모든 $a_{jk}(t)$ 가 구간 J 에서 연속이면, 방정식 $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$ 는 에서 해의 기저를 갖는다는 사실을 보일 수 있음.

- 이 경우에 방정식 $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$ 는 J 에서 일반해를 가지고, 일반해는 모든 해를 포함.

- **기본행렬(Fundamental Matrix)** : n 개의 해 $\mathbf{y}^{(1)}, \dots, \mathbf{y}^{(n)}$ 를 열로 가지는 $n \times n$ 행렬

- Wronskian : 기본행렬의 행렬식 $\mathbf{Y} = [\mathbf{y}^{(1)} \dots \mathbf{y}^{(n)}]$

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

- 상수계수를 갖는 선형연립방정식의 해법

상수계수를 갖는 선형연립방정식 : $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$, $\mathbf{A} = [a_{jk}]$, a_{jk} 는 상수

Idea $\mathbf{y} = \mathbf{x}e^{\lambda t}$ 으로 시도

$$\Rightarrow \mathbf{y}' = \lambda \mathbf{x}e^{\lambda t} = \mathbf{A}\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x}e^{\lambda t} \Rightarrow \mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x} \quad (\text{고유값 문제}) \text{로 변환}$$

- 일반해

연립미분방정식의 상수행렬이 n 개의 일차 독립인 고유벡터를 갖는다면 이에 대응하는 식

$\mathbf{y}^{(1)} = \mathbf{x}^{(1)}e^{\lambda_1 t}$, ..., $\mathbf{y}^{(n)} = \mathbf{x}^{(n)}e^{\lambda_n t}$ 의 해 $\mathbf{y}^{(1)}$, ..., $\mathbf{y}^{(n)}$ 는 연립방정식의 해의 기저를 형성하고, 이에 대응되는 일반해는 $\mathbf{y} = c_1 \mathbf{x}^{(1)}e^{\lambda_1 t} + \dots + c_n \mathbf{x}^{(n)}e^{\lambda_n t}$ 이다.

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

- 상평면에서의 해의 그래프를 그리는 방법

$$\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} \left(\Leftrightarrow \begin{array}{l} y_1' = a_{11}y_1 + a_{12}y_2 \\ y_2' = a_{21}y_1 + a_{22}y_2 \end{array} \right) \text{의 일반해 } \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \end{bmatrix}$$

- 성분 $y_1(t)$ 와 $y_2(t)$ 를 t -축 위에 두 개의 곡선으로 나타냄.
- 매개변수 t 를 사용한 매개변수표현법(또는, 매개변수방정식)

: y_1y_2 -평면에 하나의 곡선으로 나타낼 수 있음.

- 용어정리

- **궤적**(Trajectory, 때로는 **궤도**(Orbit), **경로**(Path): y_1y_2 -평면의 곡선
- **상평면**(Phase Plane): y_1y_2 -평면
- **상투영**(Phase Portrait): 상평면을 방정식 $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$ 의 궤적들로 채워서 얻는다

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

예제 3) 상평면에서의 궤적(상투영)

$$\begin{aligned} y_1' &= -3y_1 + y_2 \\ y_2' &= y_1 - 3y_2 \end{aligned} \Leftrightarrow \mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} = \begin{bmatrix} -3 & 1 \\ 1 & -3 \end{bmatrix} \mathbf{y}$$

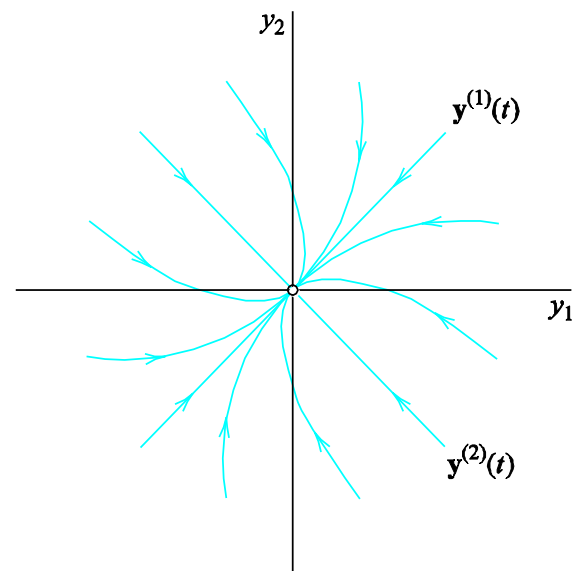
특성방정식

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} -3 - \lambda & 1 \\ 1 & -3 - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 6\lambda + 8 = 0$$

고유값 $\lambda_1 = -2$ 일 때, 고유벡터 $\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

고유값 $\lambda_2 = -4$ 일 때, 고유벡터 $\mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$

일반해 : $\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = c_1 \mathbf{y}^{(1)} + c_2 \mathbf{y}^{(2)} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} e^{-2t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-4t}$



- 두 개의 직선궤적은 각각 $c_1 = 0$ 과 $c_2 = 0$ 에 대응하는 것
- 나머지 궤적들은 다르게 선택된 c_1, c_2 의 값에 대응하는 것
- 상투영은 일반적으로 해 전체를 정성적으로 파악하는데 유용 (해를 구하기 어렵거나 불가능한 경우)

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

- 연립미분방정식의 **임계점**(Critical Point) : $\frac{dy_2}{dy_1}$ 이 정의되지 않는 점

예)
$$\frac{dy_2}{dy_1} = \frac{\frac{dy_2}{dt}}{\frac{dy_1}{dt}} = \frac{y_2'}{y_1'} = \frac{a_{21}y_1 + a_{22}y_2}{a_{11}y_1 + a_{12}y_2}$$

- 점 $P = P_0 : (0,0)$ 을 제외한 임의의 점 $P : (y_1, y_2)$ 을 지나는 궤적은 이 점에서 유일한 접선 방향 $\frac{dy_2}{dy_1}$ 을 갖게 됨.
- 원점 P_0 에서 $\frac{dy_2}{dy_1}$ 은 $\frac{0}{0}$ 이 되어 정의되지 않음.

- 임계점의 다섯 가지 유형

: 임계점은 근방에서 궤적의 모양에 따라 5가지 유형으로 구분.

- 비고유마디점(Improper Node)
- 고유마디점(Proper Node)
- 안장점(Saddle Point)
- 중심점(Center)
- 나선점(Spiral Point)

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

예제 1) 비고유마디점

: 두 개의 궤적을 제외한 모든 궤적이 주어진 점에서 같은 접선방향의 극한을 갖는 경우.

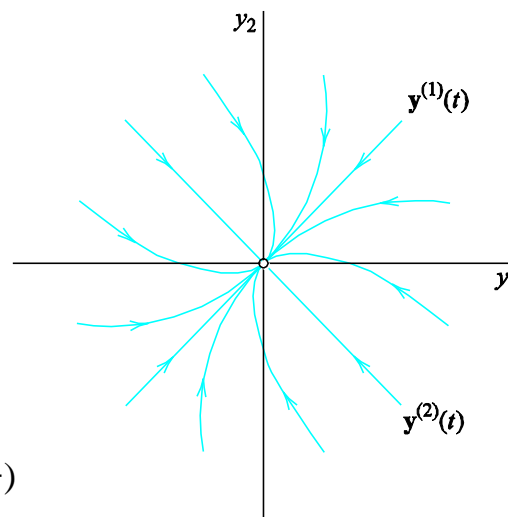
- 예외적인 두 개의 궤적도 주어진 점에서 접선방향의 극한을 갖게 됨
- 극한값은 앞의 극한값과 다르다.

$$\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} = \begin{bmatrix} -3 & 1 \\ 1 & -3 \end{bmatrix} \mathbf{y}$$

- 공통인 접선방향의 극한은 고유벡터 $\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 임.

(t 가 증가할 때 e^{-4t} 가 e^{-2t} 보다 훨씬 더 빨리 0에 접근)

- 예외적인 궤적의 접선방향극한은 $\mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ 임.



상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

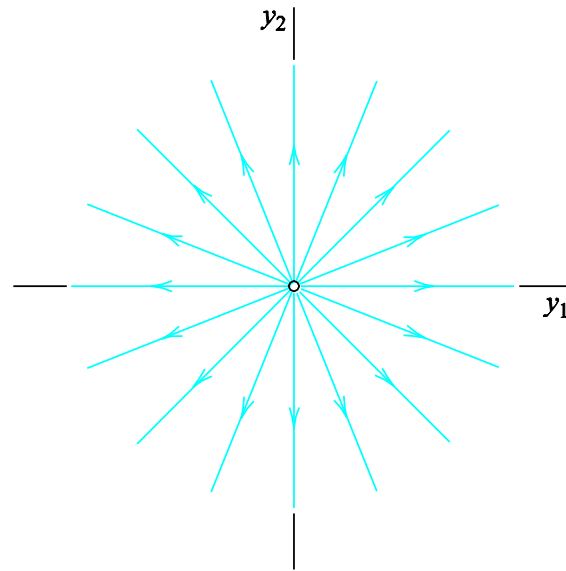
예제 2) 고유마디점

: 모든 궤적이 명확한 접선방향의 극한을 가지고, 또한 임의의 상수가 접선방향의 극한인 궤적이 존재하는 경우.

$$\mathbf{y}' = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \mathbf{y}, \left(\begin{array}{l} y_1' = y_1 \\ y_2' = y_2 \end{array} \right)$$

$$\text{일반해 : } \mathbf{y} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} e^t + c_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} e^t \Rightarrow \begin{array}{l} y_1 = c_1 e^t \\ y_2 = c_2 e^t \end{array}$$

$$\Rightarrow c_1 y_2 = c_2 y_1$$



상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

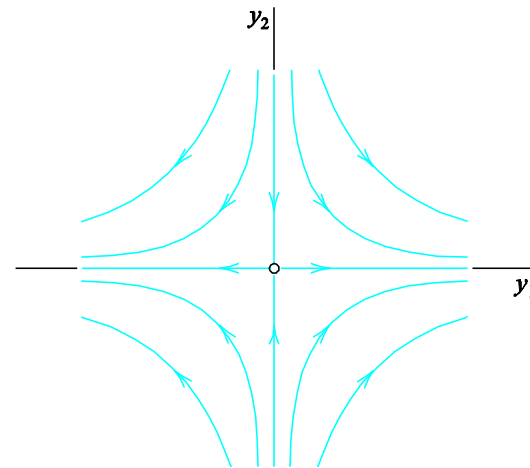
예제 3) 안장점

: 두 개의 들어오는 궤적과 두 개의 나아가는 궤적이 존재하고, 나머지 궤적은 주어진 점을 지나지 않고 우회하는 경우.

$$\mathbf{y}' = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \mathbf{y}, \left(\begin{array}{l} y_1' = y_1 \\ y_2' = -y_2 \end{array} \right)$$

$$\text{일반해: } \mathbf{y} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} e^t + c_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} e^{-t} \Rightarrow \begin{array}{l} y_1 = c_1 e^t \\ y_2 = c_2 e^{-t} \end{array}$$

$$\Rightarrow y_1 y_2 = \text{상수}$$



- 두 좌표축과 쌍곡선족(族)이다

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

예제 4) 중심점

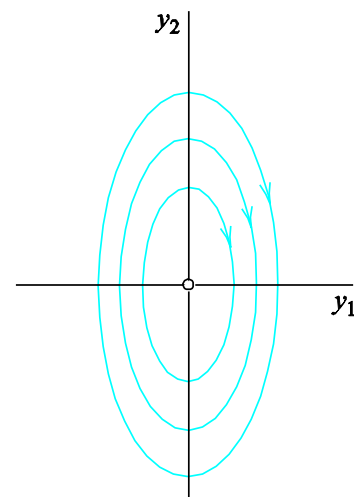
: 무수히 많은 폐곡선으로 이루어진 궤적으로 둘러싸인 임계점을 말함.

$$\mathbf{y}' = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -4 & 0 \end{bmatrix} \mathbf{y}, \begin{cases} y_1' = y_2 \\ y_2' = -4y_1 \end{cases}$$

$$\text{특성방정식 : } \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} -\lambda & 1 \\ -4 & -\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 4 = 0 \Rightarrow \lambda = \pm 2i$$

$$\text{고유값 } \lambda_1 = 2i \text{ 일 때, 고유벡터 } \mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2i \end{bmatrix};$$

$$\text{고유값 } \lambda_1 = -2i \text{ 일 때, 고유벡터 } \mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2i \end{bmatrix}$$



$$\text{일반해 : } \mathbf{y} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2i \end{bmatrix} e^{2it} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -2i \end{bmatrix} e^{-2it} \Rightarrow \begin{cases} y_1 = c_1 e^{2it} + c_2 e^{-2it} \\ y_2 = 2ic_1 e^{2it} - 2ic_2 e^{-2it} \end{cases}$$

$$\text{궤적그리기 } y_1' = y_2, y_2' = -4y_1 \Rightarrow 4y_1 y_1' = -y_2 y_2' \Rightarrow 2y_1^2 + \frac{1}{2} y_2^2 = \text{상수}$$

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

예제 5) 나선점

: $t \rightarrow \infty$ 를 취할 때, 임계점 근방에서 나선형의 궤적이 임계점으로 향하여 접근하는 (혹은 임계점로부터 벗어나 멀어지는) 경우.

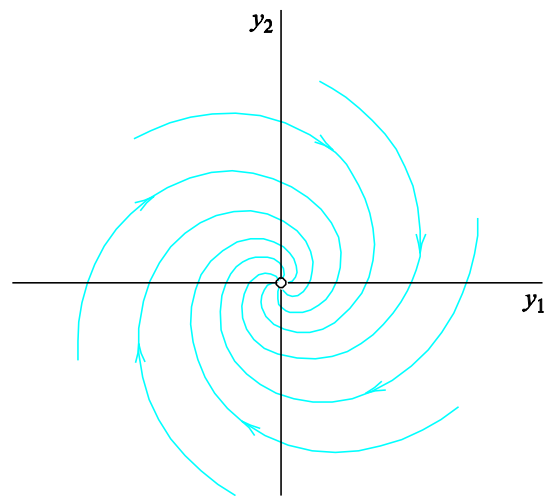
$$\mathbf{y}' = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \mathbf{y}, \left(\begin{array}{l} y_1' = -y_1 + y_2 \\ y_2' = -y_1 - y_2 \end{array} \right)$$

$$\text{특성방정식 : } \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} -1-\lambda & 1 \\ -1 & -1-\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 2\lambda + 2 = 0 \Rightarrow \lambda = -1 \pm i$$

$$\text{고유값 } \lambda_1 = -1 + i \text{ 일 때, 고유벡터 } x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ i \end{bmatrix};$$

$$\text{고유값 } \lambda_2 = -1 - i \text{ 일 때, 고유벡터 } x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -i \end{bmatrix}$$

$$\text{일반해 : } \mathbf{y} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ i \end{bmatrix} e^{(-1+i)t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -i \end{bmatrix} e^{(-1-i)t}$$



상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

- 고유벡터가 기저를 형성하지 않는 경우. 퇴화마디점(Degenerate Node)

- 대칭행렬($a_{kj} = a_{jk}$)이거나 반대칭행렬($a_{kj} = -a_{jk}$, $a_{jj} = 0$)이면 고유벡터들로 이루어진 기저가 존재한다.

- 행렬 $n \times n$ 가 중복고유값 λ (즉, \mathbf{A} 가 $\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = 0$ 의 중복근)를 가지고,

λ 에 대응하는 고유벡터(상수배는 같은 것으로 취급)가 오직 하나 뿐이라고 가정

\Rightarrow 우선 하나의 해 $\mathbf{y}^{(1)} = \mathbf{x}e^{\lambda t}$ 를 얻음.

$\mathbf{y}^{(1)}$ 과 일차독립인 두 번째 해 : $\mathbf{y}^{(2)} = \mathbf{x}te^{\lambda t} + \mathbf{u}e^{\lambda t}$

$$(\mathbf{y}^{(2)})' = \mathbf{x}\lambda e^{\lambda t} + \lambda \mathbf{x}te^{\lambda t} + \lambda \mathbf{u}e^{\lambda t} = \mathbf{A}\mathbf{x}te^{\lambda t} + \mathbf{A}\mathbf{u}e^{\lambda t} \Rightarrow \mathbf{x} + \lambda \mathbf{u} = \mathbf{A}\mathbf{u} \Rightarrow (\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I})\mathbf{u} = \mathbf{x}$$

.

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

예제 6) 퇴화마디점

$$\mathbf{y}' = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \mathbf{y}$$

● 해 구하기 $\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} 4-\lambda & 1 \\ -1 & 2-\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 6\lambda + 9 = 0 \Rightarrow \lambda = 3, x = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{y}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{3t}$

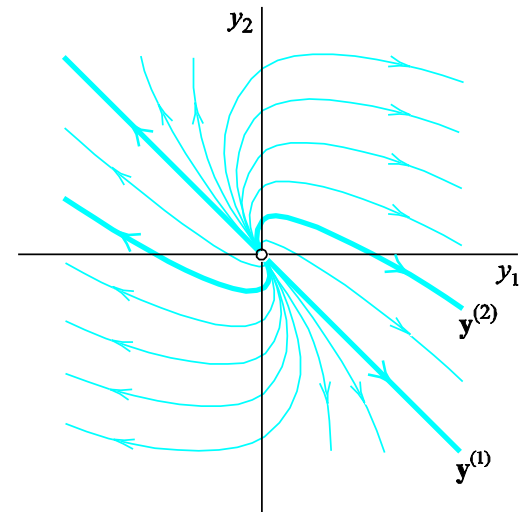
특성방정식 :

$$(\mathbf{A} - 3\mathbf{I})\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{u} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

일반해 : $\mathbf{y} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{3t} + c_2 \left(\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} t + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right) e^{3t}$

● 그래프 관찰

- $c_1 \mathbf{y}^{(1)}$ 의 그래프는 굵게 표시된 직선
- 제4사분면의 반직선은 $c_1 > 0$ 인 경우
- 제2사분면의 반직선은 $c_1 < 0$ 인 경우
- 굵은 곡선의 오른쪽은 $\mathbf{y}^{(2)}$ 를 왼쪽부분은 $-\mathbf{y}^{(2)}$



상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

예제 1) 다음 상미분 방정식의 해를 구하라.

(1) (연립방정식을 이용하여)

$$y'' - 4y = 0$$

$$(2) \quad \begin{aligned} y_1' &= 3y_2 \\ y_2' &= 12y_1 \end{aligned}$$

$$(3) \quad \begin{aligned} y_1' &= 5y_2 \\ y_2' &= 5y_1 \end{aligned}$$

$$(4) \quad \begin{aligned} y_1' &= y_1 + y_2 \\ y_2' &= 4y_1 + y_2 \\ y_1(0) &= 1, \quad y_2(0) = 6 \end{aligned}$$

상수계수를 갖는 연립방정식. 상평면법

연습 1) 다음 상미분 방정식의 해를 구하라.

(1) (연립방정식을 이용하여)

$$y'' + 2y' - 24y = 0$$

$$(2) \quad \begin{aligned} y_1' &= 4y_2 \\ y_2' &= -4y_1 \end{aligned}$$

$$(3) \quad \begin{aligned} y_1' &= 3y_1 + 2y_2 \\ y_2' &= 2y_1 + 3y_2 \\ y_1(0) &= 7, \quad y_2(0) = 7 \end{aligned}$$

임계점에 대한 판별기준. 안정성

- 임계점 유형의 판별기준(Criteria for Types of Critical Points)

행렬 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$ 의 고유값 λ_1, λ_2

특성방정식 : $\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - (a_{11} + a_{22})\lambda + \det \mathbf{A} = 0$

$p = a_{11} + a_{22}$ (고유값의 합), $q = \det \mathbf{A} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$ (고유값의 곱), $\Delta = p^2 - 4q$ (판별식)

임계점의 종류	$p = \lambda_1 + \lambda_2$	$q = \lambda_1 \lambda_2$	$\Delta = (\lambda_1 - \lambda_2)^2$	λ_1, λ_2 에 대한 설명
(a) 마디점		$q > 0$	$\Delta \geq 0$	실수, 같은 부호
(b) 안장점		$q < 0$		실수, 반대 부호
(c) 중심	$p = 0$	$q > 0$		순허수
(d) 나선점	$p \neq 0$		$\Delta < 0$	복소수 (순허수가 아님)

임계점에 대한 판별기준. 안정성

● 안정성(Stability)

- 임계점의 또 다른 분류방식은 안정성에 의한 것
- 안정성은 물리학에서 처음 생각한 개념으로, 공학이나 응용 등 여러 분야에서 기본적인 개념
- 안정성은 어떤 순간에 물리적 계에 가해진 작은 변화(작은 충격)가 이후의 모든 시간 t 에서 계의 움직임에 단지 작은 영향을 미치는 것을 의미한다.

● 안정적 임계점(Stable Critical point)

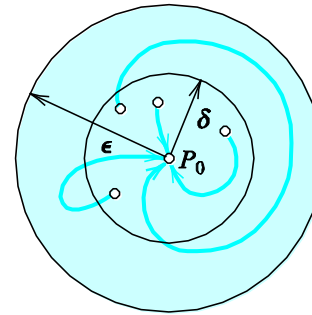
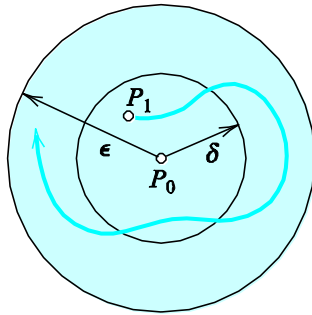
: 어떤 순간 $t=t_0$ 에서 임계점에 아주 가깝게 접근한 모든 궤적이 이후의 시간에서도 임계점에 아주 가까이 접근한 상태로 남아 있는 경우.

● 불안정적 임계점(Unstable Critical point) : 안정적이 아닌 임계점

● 안정하고 끌어당기는 임계점(Stable and Attractive Critical point)

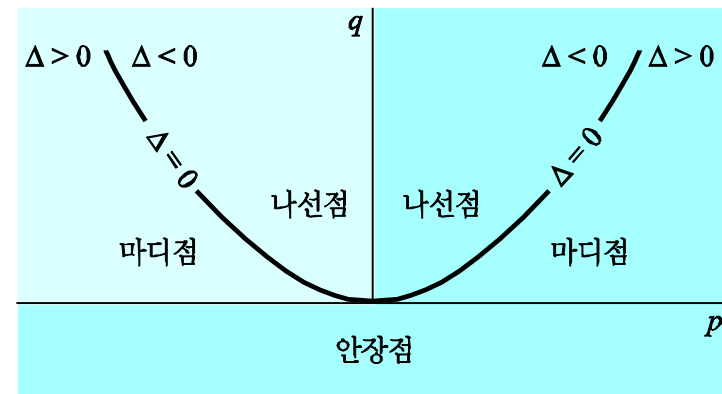
: 안정적 임계점이고 임계점 근처 원판 내부의 한 점을 지나는 모든 궤적이 $t \rightarrow \infty$ 를 취할 때 임계점에 가까이 접근하는 경우

임계점에 대한 판별기준. 안정성



● 임계점에 대한 안정성 판별기준

- 안정적 흡인 임계점 : $p < 0, q > 0$
- 안정적 임계점 : $p \leq 0, q > 0$
- 불안정적 임계점 : $p > 0$ 또는 $q < 0$



임계점에 대한 판별기준. 안정성

예제 2) 다음 상미분 방정식의 임계점의 유형과 안정성을 결정하라.

$$(1) \quad \begin{aligned} y_1' &= 2y_2 \\ y_2' &= 8y_1 \end{aligned}$$

$$(2) \quad \begin{aligned} y_1' &= 4y_1 \\ y_2' &= 3y_2 \end{aligned}$$

임계점에 대한 판별기준. 안정성

연습 2) 다음 상미분 방정식의 임계점의 유형과 안정성을 결정하라.

$$(1) \quad \begin{aligned} y_1' &= y_2 \\ y_2' &= -5y_1 - 2y_2 \end{aligned}$$

$$(2) \quad \begin{aligned} y_1' &= -4y_1 + y_2 \\ y_2' &= y_1 - 4y_2 \end{aligned}$$

비선형연립방정식에 대한 정성법

● 정성법(Qualitative Method)

- 방정식의 해를 실제로 구하지 않으면서 해에 대한 정성적인 정보를 얻는 방법
- 연립방정식의 해를 해석적으로 구하기 어렵거나 불가능한 경우에 매우 유용한 방법
- 상평면법을 선형연립방정식으로부터 비선형연립방정식으로 확장

비선형 연립방정식

$$\mathbf{y}' = \mathbf{f}(\mathbf{y}),$$

따라서

$$y_1' = f_1(y_1, y_2)$$

$$y_2' = f_2(y_1, y_2)$$

비선형연립방정식의 선형화

$$\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{h}(\mathbf{y}),$$

따라서

$$y_1' = a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + h_1(y_1, y_2)$$

$$y_2' = a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + h_2(y_1, y_2)$$

비선형연립방정식에 대한 정성법

- 선형화

비선형 연립방정식의 f_1 과 f_2 가 임계점 P_0 근방에서 연속이고 또한 연속인 도함수를 가지며, $\det \mathbf{A} \neq 0$ 이면, 비선형연립방정식의 임계점에 대한 유형 및 안정성은 선형화를 통해 얻어진 선형연립방정식

$$\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}, \quad \text{따라서} \quad \begin{aligned} y_1' &= a_{11}y_1 + a_{12}y_2 \\ y_2' &= a_{21}y_1 + a_{22}y_2 \end{aligned}$$

의 유형 및 안정성과 같다.

비제차 선형연립방정식

- 비제차 선형연립미분방정식(Nonhomogeneous of Linear Systems) : $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{g}$, $\mathbf{g} \neq \mathbf{0}$

$\mathbf{g}(t)$ 와 행렬 $\mathbf{A}(t)$ 의 모든 성분은 t -축의 어떤 구간 J 에서 연속이라고 가정

일반해 : $\mathbf{y} = \mathbf{y}^{(h)} + \mathbf{y}^{(p)}$

- $\mathbf{y}^{(h)}$: 제차방정식 $\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$ 의 일반해
- $\mathbf{y}^{(p)}$: 비제차방정식의 특수해(임의의 상수를 포함하지 않는해)
- 특수해 $\mathbf{y}^{(p)}$ 를 구하는 방법
 - 미정계수법(Method of Undetermined Coefficients)
 - 매개변수변환법(Method of the Variation of Parameter)

비제차 선형연립방정식

- 미정계수법 : 벡터 \mathbf{g} 의 성분이 t 의 거듭제곱, 지수함수, 사인함수와 코사인함수 등으로 이루어져 있을 때 적합.

예제 1) 비제차 선형연립방정식의 일반해를 구하라.

$$\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{g} = \begin{bmatrix} -3 & 1 \\ 1 & -3 \end{bmatrix} \mathbf{y} + \begin{bmatrix} -6 \\ 2 \end{bmatrix} e^{-2t}$$

$$\text{제차연립방정식의 일반해 : } \mathbf{y}^{(h)} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} e^{-2t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-4t}$$

미정계수법에 의하여 비제차연립방정식의 특수해 구하기

$$\mathbf{y}^{(p)} = \mathbf{u}te^{-2t} + \mathbf{v}e^{-2t} \quad \text{라 하면} \quad (\mathbf{y}^{(p)})' = \mathbf{u}e^{-2t} - 2\mathbf{u}te^{-2t} - 2\mathbf{v}e^{-2t} = \mathbf{A}\mathbf{u}te^{-2t} + \mathbf{A}\mathbf{v}e^{-2t} + \mathbf{g}$$

$$te^{-2t} \text{ 항의 계수 : } -2\mathbf{u} = \mathbf{A}\mathbf{u} \Rightarrow \mathbf{u} = a \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (a: 임의의 상수)$$

$$e^{-2t} \text{ 항의 계수 : } \mathbf{u} - 2\mathbf{v} = \mathbf{A}\mathbf{v} + \begin{bmatrix} -6 \\ 2 \end{bmatrix} \Rightarrow a = -2, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} k \\ k+4 \end{bmatrix} \quad (k=0 \text{으로 선택})$$

$$\text{일반해 : } \mathbf{y} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} e^{-2t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-4t} - 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} te^{-2t} + \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix} e^{-2t}$$

비제차 선형연립방정식

- 매개변수변환법

: t -축의 어떤 구간 J 상에서 제차연립미분방정식의 일반해

$\mathbf{y}^{(h)} = c_1 \mathbf{y}^{(1)} + \cdots + c_n \mathbf{y}^{(n)}$ 를 이미 알고 있을 때, 이 일반해를 이용하여 방정식의 한 특수해를 찾아내는 방법

제차연립방정식의 일반해 : $\mathbf{y}^{(h)} = \mathbf{Y}(t)\mathbf{c}$ ($\because \mathbf{Y}' = \mathbf{A}\mathbf{Y}$)

비제차연립방정식의 특수해를 $\mathbf{y}^{(p)} = \mathbf{Y}(t)\mathbf{u}(t)$ 라 하자.

$$(\mathbf{y}^{(p)})' = \mathbf{Y}'\mathbf{u} + \mathbf{Y}\mathbf{u}' \Rightarrow \mathbf{Y}'\mathbf{u} + \mathbf{Y}\mathbf{u}' = \mathbf{A}\mathbf{Y}\mathbf{u} + \mathbf{g}$$

$$\Rightarrow \mathbf{Y}\mathbf{u}' = \mathbf{g} \Rightarrow \mathbf{u}' = \mathbf{Y}^{-1}\mathbf{g} \Rightarrow \mathbf{u} = \int_{t_0}^t \mathbf{Y}^{-1}(\tilde{t})\mathbf{g}(\tilde{t})d\tilde{t}$$

비제차 선형연립방정식

예제 2) 예제 1을 매개변수변환법을 이용하여 풀어라.

$$\mathbf{y}^{(h)} = \begin{bmatrix} e^{-2t} & e^{-4t} \\ e^{-2t} & -e^{-4t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = \mathbf{Y}(t)\mathbf{c}$$

$$\mathbf{Y}^{-1} = \frac{1}{-2e^{-6t}} \begin{bmatrix} -e^{-4t} & -e^{-4t} \\ -e^{-2t} & e^{-2t} \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} e^{2t} & e^{2t} \\ e^{4t} & -e^{4t} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{u}' = \mathbf{Y}^{-1}\mathbf{g} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} e^{2t} & e^{2t} \\ e^{4t} & -e^{4t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -6e^{-2t} \\ 2e^{-2t} \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -4 \\ -8e^{2t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ -4e^{2t} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{u} = \int_0^t \begin{bmatrix} -2 \\ -4e^{2\tilde{t}} \end{bmatrix} d\tilde{t} = \begin{bmatrix} -2t \\ -2e^{2t} + 2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{y}^{(p)} = \mathbf{Y}\mathbf{u} = \begin{bmatrix} e^{-2t} & e^{-4t} \\ e^{-2t} & -e^{-4t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2t \\ -2e^{2t} + 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2te^{-2t} - 2e^{-2t} + 2e^{-4t} \\ -2te^{-2t} + 2e^{-2t} - 2e^{-4t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2t-2 \\ -2t+2 \end{bmatrix} e^{-2t} + \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix} e^{-4t}$$

$$\therefore y = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} e^{-2t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-4t} - 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} te^{-2t} + \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix} e^{-2t}$$



비제차 선형연립방정식

예제 3) 다음 비제차 상미분방정식의 일반해를 구하여라.

$$(1) \quad \begin{aligned} y_1' &= y_2 + t \\ y_2' &= y_1 - 3t \end{aligned}$$

$$(2) \quad \begin{aligned} y_1' &= 4y_2 + 9t \\ y_2' &= -4y_1 + 5 \end{aligned}$$



비제차 선형연립방정식

연습 3) 다음 비제차 상미분방정식의 일반해를 구하여라.

$$(1) \quad \begin{aligned} y_1' &= 2y_1 + 2y_2 + 12 \\ y_2' &= 5y_1 - y_2 - 30 \end{aligned}$$

$$(2) \quad \begin{aligned} y_1' &= 2y_1 + y_2 + 5 \cos t \\ y_2' &= 3y_1 - y_2 - 5 \sin t \end{aligned}$$



Homework Ch.4

연습문제