

## 1. What is ODE system

- 微分方程組從何而來？

**Question** 如何解出迴路電流  $i_1(t)$ 、 $i_2(t)$ ？

由 KVL，單一迴路上總電壓升與電壓降相同：

$$\begin{cases} V_s - i_1 R_1 - (i_1 - i_2) R_2 - L_1 \frac{di_1}{dt} = 0 \\ -(i_2 - i_1) R_2 - i_2 R_3 - L_2 \frac{di_2}{dt} = 0 \end{cases}$$

整理可得：

$$\begin{bmatrix} i'_1 \\ i'_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{R_1+R_2}{L_1} & \frac{R_2}{L_1} \\ \frac{R_2}{L_2} & -\frac{R_2+R_3}{L_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i_1 \\ i_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{L_1} \\ 0 \end{bmatrix} V_s$$

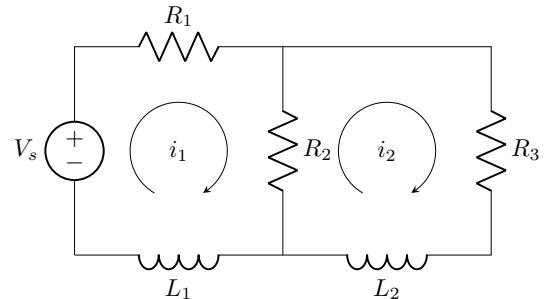


Figure 1: a two-loop circuit

- 微分方程組與我們過去學過的微分方程式有何不同？

**Question** Solve  $y' = 2t$ ,  $y(0) = -2$

方程式  $y' = 2t$  定義了平面上各點的斜率規律，據此可繪製出「方向場」。其「解」即為順著這些斜率延伸的曲線路徑。若未指定起點，存在無窮多條符合規律的路徑（通解，如  $y = t^2 + C$ ）；一旦給定初始條件  $y(0) = -2$ ，便能唯一確定其中一條路徑（特解）。

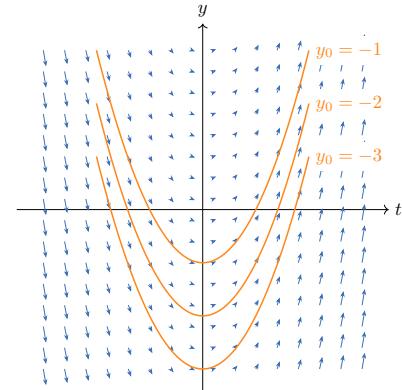


Figure 2: 微分方程式： $y' = 2t$

**Question** Solve  $\begin{cases} x' = y \\ y' = x \end{cases}$ ,  $x(0) = 0$ ,  $y(0) = 0.4$

方程組  $\begin{cases} x' = y \\ y' = x \end{cases} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$  定義了相

平面 ( $x - y$  平面) 上各點  $(x, y)$  的變化趨勢，亦即該點的切向量  $(x', y')$ 。方程組的解  $(x(t), y(t))$  即是隨時間  $t$  演化、且處處切於該向量場的軌跡。若未給定初始條件，相平面上將存在無窮多條符合此趨勢的曲線，構成通解；一旦給定初始值或邊界值，便能唯一確定一條特定的路徑，稱為特解。

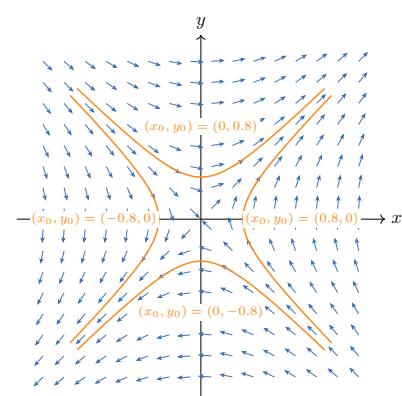


Figure 3: 微分方程組相平面

為了方便處理，方程組通常寫成向量與矩陣的形式，稱為**狀態表示式 (State-Space Representation)**：

$$\mathbf{x}' = A\mathbf{x} + \mathbf{g}$$

- $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$  是**狀態向量 (State Vector)**.
- $A$  是**系統矩陣 (System Matrix)**，通常表示系統本身的參數.
- $\mathbf{g}$  是**外力項 (Forcing Term)**，如電壓源或電流源.

給定一個  $n$  階線性微分方程：

$$y^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_1y' + a_0y = r(t)$$

雖然  $n$  階微分方程直觀，但在計算與數值分析上，將其降階為多個一階微分方程構成的向量系統，會更具統一性：

$$\underbrace{\begin{bmatrix} y' \\ y'' \\ \vdots \\ y^{(n-1)} \\ y^{(n)} \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}'} = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \dots & -a_{n-1} \end{bmatrix}}_A \underbrace{\begin{bmatrix} y \\ y' \\ \vdots \\ y^{(n-2)} \\ y^{(n-1)} \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}} + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\mathbf{g}} r(t)$$

當我們得到向量解  $\mathbf{x}(t)$  後，除了觀察每個分量隨時間  $t$  的變化，我們也可以將時間  $t$  視為參數，觀察狀態變數在  $x_1 - x_2$  平面中移動的軌跡. 對於二階系統，這種幾何化的視角即為**相平面 (Phase Plane) 分析**：

- 軌跡 (Trajectories)：隨時間變化的解曲線.
- 臨界點 (Critical Point)：滿足  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的點（通常為原點），此時系統靜止.
- 方向場 (Direction Field)：在平面每一點畫出向量  $\mathbf{x}' = A\mathbf{x}$  所得的向量場.

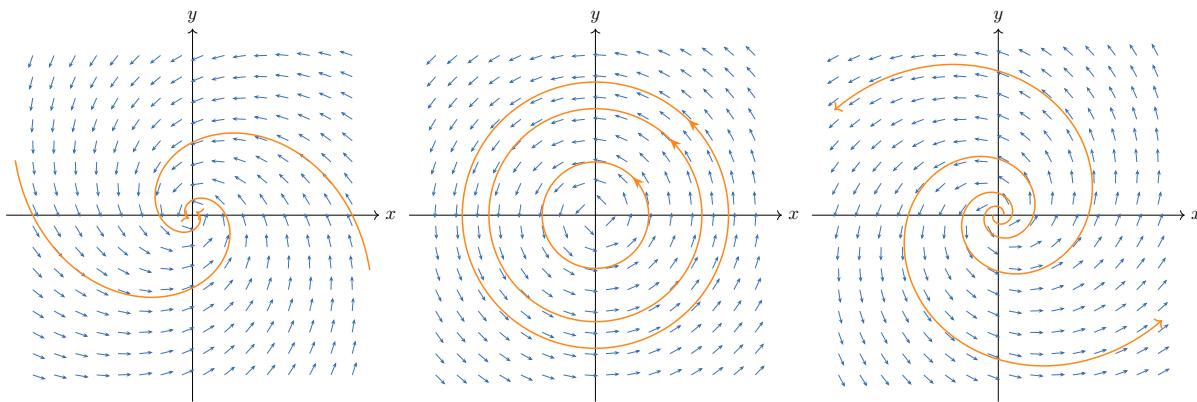


Figure 4: 微分方程組的穩定性問題

## 2. Homogeneous Systems

### 2.1. Supplement: Eigenvalue & Eigenvector

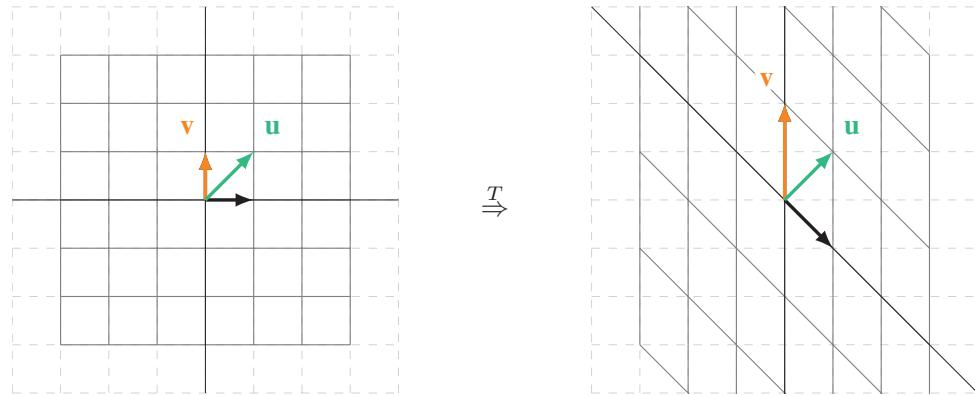


Figure 5: 特徵值與特徵向量：向量  $\mathbf{u}$  在經過矩陣  $T$  的變換之後保持不變； $\mathbf{v}$  則是放大了 2 倍，則我們稱  $\mathbf{u}、\mathbf{v}$  是  $T$  的特徵向量；1、2 為與之對應的特徵值。

**Definition** 給定矩陣  $A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$ ，若對非零向量  $\mathbf{0} \neq \mathbf{v} \in M_{n \times 1}(\mathbb{R})$ ，存在  $\lambda \in \mathbb{R}$  使得：

$$A\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}$$

則稱向量  $\mathbf{v}$  是矩陣  $A$  的一個**特徵向量 (Eigenvector)**，且  $\lambda$  為與之對應的**特徵值 (Eigenvalue)**。

**Question** Determine whether the vector  $\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} 4 \\ 3 \end{bmatrix}$  is an eigenvector of the matrix  $A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix}$ . If so, find the corresponding eigenvalue  $\lambda$ .

For  $\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ , since  $A\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix} = -2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = -2\mathbf{v}_1$ ,

so  $\mathbf{v}_1$  is a eigenvector of  $A$  with eigenvalue  $\lambda = -2$ .

For  $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$ , since  $A\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 15 \\ 20 \end{bmatrix} = 5 \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} = 5\mathbf{v}_2$ ,

so  $\mathbf{v}_2$  is a eigenvector of  $A$  with eigenvalue  $\lambda = 5$ .

For  $\mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} 4 \\ 3 \end{bmatrix}$ , since  $A\mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 \\ 22 \end{bmatrix} \notin \text{span}\left(\begin{bmatrix} 4 \\ 3 \end{bmatrix}\right)$ .

so  $\mathbf{v}_3$  is NOT a eigenvector of  $A$ .

**Theorem. (特徵多項式)** 給定矩陣  $A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$  要找到其特徵值滿足：

$$A\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \Leftrightarrow (A - \lambda I_n)\mathbf{v} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \det(A - \lambda I_n) = 0$$

我們稱以  $\lambda$  為變數的多項式  $\Lambda_A(\lambda)$  定義為：

$$\Lambda_A(\lambda) = \det(A - \lambda I_n)$$

為矩陣  $A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$  的**特徵多項式 (Charateristic Polynomial)**. 那麼特徵多項式  $\Lambda_A(\lambda)$  的根即為矩陣  $A$  的特徵值；且其對應的特徵向量即為以下方程式解空間的基底：

$$(A - \lambda_i I_n)\mathbf{v} = \mathbf{0}$$

**Remark** 對於二階矩陣  $A \in M_{2 \times 2}(\mathbb{R})$ ，其特徵多項式為： $\Lambda_A(\lambda) = \lambda^2 - (\text{tr } A)\lambda + \det A$

**Question** Compute the eigenvalues and their eigenvectors for the given matrix.

$$\triangleright A = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

特徵多項式  $\Lambda_M(\lambda) = \det(A - \lambda I_2)$  為：

$$\Lambda_M(\lambda) = \det \left( \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right) = \det \left( \begin{bmatrix} 2 - \lambda & 0 \\ 0 & 2 - \lambda \end{bmatrix} \right) = (2 - \lambda)^2$$

那麼特徵多項式  $\Lambda_M(\lambda)$  的根  $\Leftrightarrow (2 - \lambda)^2 = 0 \Leftrightarrow A$  的特徵值  $\lambda_1 = \lambda_2 = 2$ .

對於  $\lambda_1 = \lambda_2 = 2$ ，代回  $(A - \lambda I_2)\mathbf{v} = \mathbf{0}$  可得：

$$\begin{bmatrix} 2 - \lambda & 0 \\ 0 & 2 - \lambda \end{bmatrix} \mathbf{v} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

解方程式得  $\mathbf{v}$  為：

$$\begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + c_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

分別取基底  $\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 、 $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  為特徵值  $\lambda_1 = 3$ 、 $\lambda_2 = 3$  所對應的特徵向量.

$$\blacktriangleright M = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$

特徵多項式  $\Lambda_M(\lambda) = \det(A - \lambda I_2)$  為：

$$\Lambda_M(\lambda) = \det \left( \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right) = \det \left( \begin{bmatrix} 4-\lambda & 1 \\ 2 & 3-\lambda \end{bmatrix} \right) = \lambda^2 - 7\lambda + 10$$

那麼特徵多項式  $\Lambda_M(\lambda)$  的根  $\Leftrightarrow (\lambda - 5)(\lambda - 2) = 0 \Leftrightarrow A$  的特徵值  $\lambda_1 = 5, \lambda_2 = 2$ . 對於  $\lambda_1 = 5$ ，代回  $(A - \lambda I_2)\mathbf{v} = \mathbf{0}$  可得：

$$\begin{bmatrix} 4-\lambda & 1 \\ 2 & 3-\lambda \end{bmatrix} \mathbf{v} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

解方程式得  $\mathbf{v}$  為：

$$\begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c \\ c \end{bmatrix} = c \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

取基底  $\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$  為特徵值  $\lambda_1 = 5$  所對應的特徵向量.

對於  $\lambda_2 = 2$ ，代回  $(A - \lambda I_2)\mathbf{v} = \mathbf{0}$  可得：

$$\begin{bmatrix} 4-\lambda & 1 \\ 2 & 3-\lambda \end{bmatrix} \mathbf{v} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

解方程式得  $\mathbf{v}$  為：

$$\begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c \\ -2c \end{bmatrix} = c \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

取基底  $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}$  為特徵值  $\lambda_2 = 2$  所對應的特徵向量.

**Theorem. (齊次系統通解)** 欲解  $\mathbf{x}' = A\mathbf{x}$ ，我們仿照單一 ODE 的做法，猜測解的形式為  $\mathbf{x} = \mathbf{v}e^{\lambda t}$ . 將其代入原方程組得到：

$$\lambda \mathbf{v} e^{\lambda t} = A \mathbf{v} e^{\lambda t} \Leftrightarrow (A - \lambda I_2)\mathbf{v} = \mathbf{0}$$

這代表  $\lambda$  必須是  $A$  的特徵值 (Eigenvalue)，而  $\mathbf{v}$  是對應的特徵向量 (Eigenvector). 亦即，若  $n \times n$  矩陣  $A$  有  $n$  個線性獨立的特徵向量  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ ，對應特徵值  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ，則方程式  $\mathbf{x}' = A\mathbf{x}$  的通解為：

$$\mathbf{x}_h(t) = c_1 \mathbf{v}_1 e^{\lambda_1 t} + c_2 \mathbf{v}_2 e^{\lambda_2 t} + \cdots + c_n \mathbf{v}_n e^{\lambda_n t}$$

**Question** Find the general solution of following equations.

$$\triangleright \mathbf{x}' = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \mathbf{x}.$$

特徵方程式： $\det(A - \lambda I_2) = (1 - \lambda)^2 - 4 = \lambda^2 - 2\lambda - 3 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 3, \lambda_2 = -1$

$$\text{當 } \lambda_1 = 3: (A - 3I_2)\mathbf{v} = \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 4 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \mathbf{0} \Rightarrow \mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\text{當 } \lambda_2 = -1: (A + 1I_2)\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \mathbf{0} \Rightarrow \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$\text{通解 : } \mathbf{x}(t) = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} e^{3t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix} e^{-t}$$

$$\blacktriangleright \mathbf{x}' = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \mathbf{x}.$$

特徵方程式： $\det(A - \lambda I_2) = (2 - \lambda)(1 - \lambda) - 6 = \lambda^2 - 3\lambda - 4 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 4, \lambda_2 = -1$

$$\text{當 } \lambda_1 = 4: (A - 4I_2)\mathbf{v} = \begin{bmatrix} -2 & 3 \\ 2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \mathbf{0} \Rightarrow \mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\text{當 } \lambda_2 = -1: (A + 1I_2)\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 3 & 3 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \mathbf{0} \Rightarrow \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\text{通解 : } \mathbf{x}(t) = c_1 \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix} e^{4t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-t}$$

**Remark** 若特徵方程式產生複數根  $\lambda = \alpha \pm i\beta$ ，且對應的特徵向量為  $\mathbf{v} = \mathbf{a} \pm i\mathbf{b}$ . 雖然我們可以寫成複數形式的通解，但通常我們更偏好實數形式的解. 利用歐拉公式，我們可以得到通解為：

$$\mathbf{x}(t) = c_1 e^{\alpha t} (\mathbf{a} \cos \beta t - \mathbf{b} \sin \beta t) + c_2 e^{\alpha t} (\mathbf{a} \sin \beta t + \mathbf{b} \cos \beta t)$$

此時相平面上的軌跡通常呈現螺旋形 (Spiral) 或中心點 (Center).

**Remark** 若  $\lambda$  為特徵方程式的  $k$  重根，但我們只能找到少於  $k$  個線性獨立的特徵向量，此時矩陣  $A$  稱為虧損矩陣 (Deficient Matrix)，我們必須尋找廣義特徵向量  $\mathbf{k}$  (Generalized Eigenvectors). 以二階矩陣、 $\lambda$  為二重根且僅有一個特徵向量  $\mathbf{v}$  為例，通解為：

$$\mathbf{x}(t) = c_1 \mathbf{v} e^{\lambda t} + c_2 (\mathbf{v} t + \mathbf{k}) e^{\lambda t}$$

### 3. Non-homogeneous Systems

當系統包含非齊次項  $\mathbf{g}(t)$  時，通解為  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_h + \mathbf{x}_p$ . 我們使用參數變換法 (Variation of Parameters). 首先，我們定義基本矩陣 (Fundamental Matrix)  $\Phi(t) \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$ ，其每個 columns vector 由  $n$  個線性獨立的齊次解向量組成：

$$\Phi(t) = [\mathbf{x}_1(t) \quad \mathbf{x}_2(t) \quad \dots \quad \mathbf{x}_n(t)]$$

那麼齊次解可寫作  $\mathbf{x}_h = \Phi(t)\mathbf{c}$ . 假設特解形式為  $\mathbf{x}_p = \Phi(t)\mathbf{u}(t)$ ，代入原式推導可得：

$$\mathbf{x}_p(t) = \Phi(t) \int \Phi^{-1}(t)\mathbf{g}(t) dt$$

**Remark** 對於二階矩陣  $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \in M_{2 \times 2}(\mathbb{R})$ ，其反矩陣為  $A^{-1} = \frac{1}{\det A} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$ .

**Question** Find the particular solution for following equations.

$$\triangleright \mathbf{x}' = \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ -1 & 3 \end{bmatrix} \mathbf{x} + \begin{bmatrix} e^t \\ e^{2t} \end{bmatrix}.$$

齊次解得  $\lambda_1 = 1, \mathbf{v}_1 = [2, 1]^T ; \lambda_2 = 2, \mathbf{v}_2 = [1, 1]^T$

$$\text{基本矩陣 } \Phi(t) = \begin{bmatrix} 2e^t & e^{2t} \\ e^t & e^{2t} \end{bmatrix} \Rightarrow \Phi^{-1}(t) = \frac{1}{e^{3t}} \begin{bmatrix} e^{2t} & -e^{2t} \\ -e^t & 2e^t \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e^{-t} & -e^{-t} \\ -e^{-2t} & 2e^{-2t} \end{bmatrix}$$

$$\text{計算 } \Phi^{-1}\mathbf{g} = \begin{bmatrix} e^{-t} & -e^{-t} \\ -e^{-2t} & 2e^{-2t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^t \\ e^{2t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 - e^t \\ -e^{-t} + 2 \end{bmatrix}$$

$$\text{積分得 } \mathbf{u}(t) = \int \begin{bmatrix} 1 - e^t \\ -e^{-t} + 2 \end{bmatrix} dt = \begin{bmatrix} t - e^t \\ e^{-t} + 2t \end{bmatrix}$$

$$\text{特解 } \mathbf{x}_p = \Phi\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 2e^t(t - e^t) + e^{2t}(e^{-t} + 2t) \\ e^t(t - e^t) + e^{2t}(e^{-t} + 2t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2te^t - 2e^{2t} + e^t + 2te^{2t} \\ te^t - e^{2t} + e^t + 2te^{2t} \end{bmatrix}$$

$$\blacktriangleright \mathbf{x}' = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \mathbf{x} + \begin{bmatrix} 5e^{4t} \\ 0 \end{bmatrix}.$$

齊次解得  $\lambda_1 = 4, \mathbf{v}_1 = [3, 2]^T ; \lambda_2 = -1, \mathbf{v}_2 = [1, -1]^T$

$$\text{基本矩陣 } \Phi(t) = \begin{bmatrix} 3e^{4t} & e^{-t} \\ 2e^{4t} & -e^{-t} \end{bmatrix} \Rightarrow \Phi^{-1}(t) = \frac{1}{-5e^{3t}} \begin{bmatrix} -e^{-t} & -e^{-t} \\ -2e^{4t} & 3e^{4t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{5}e^{-4t} & \frac{1}{5}e^{-4t} \\ \frac{2}{5}e^t & -\frac{3}{5}e^t \end{bmatrix}$$

$$\text{計算 } \Phi^{-1}\mathbf{g} = \begin{bmatrix} \frac{1}{5}e^{-4t} & \frac{1}{5}e^{-4t} \\ \frac{2}{5}e^t & -\frac{3}{5}e^t \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5e^{4t} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2e^{5t} \end{bmatrix}$$

$$\text{積分得 } \mathbf{u}(t) = \int \begin{bmatrix} 1 \\ 2e^{5t} \end{bmatrix} dt = \begin{bmatrix} t \\ \frac{2}{5}e^{5t} \end{bmatrix}$$

$$\text{特解 } \mathbf{x}_p = \Phi\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 3e^{4t}(t) + e^{-t}(\frac{2}{5}e^{5t}) \\ 2e^{4t}(t) - e^{-t}(\frac{2}{5}e^{5t}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3te^{4t} + \frac{2}{5}e^{4t} \\ 2te^{4t} - \frac{2}{5}e^{4t} \end{bmatrix}$$

## 4. Phase Plane & Stability of 2D Systems

在平面上絕大多數的點，微分方程都給出了一個明確的「前進方向」，這意味著軌跡在這些點是平滑、唯一且不相交的。只有在原點，其斜率是  $\frac{0}{0}$ ，這代表所有軌跡都可以在這裡匯聚或發散而不違反唯一性。因此我們只需要探討原點附近的流向，就可以進而確定整個平面的狀態。

**Definition** 紿定一個二維系統  $\begin{bmatrix} x'(t) \\ y'(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(t) \\ y(t) \end{bmatrix}$  隨著  $t \in \mathbb{R}$  的變動， $\begin{bmatrix} x(t) \\ y(t) \end{bmatrix}$  將會畫出軌跡 (Trajectories)。我們考慮其軌跡在平面上的切線斜率：

$$\frac{dy}{dx} = \frac{\frac{dy}{dt}}{\frac{dx}{dt}} = \frac{cx + dy}{ax + by}$$

該式讓平面中的每一點  $P(x, y)$  都對應唯一的切線方向  $\frac{dy}{dx}$ ，但對於原點  $P_0 = P(0, 0)$  代入後變成  $\frac{0}{0}$ ，這使得  $\frac{dy}{dx}$  無法確定原點，便稱為系統的臨界點 (Critical Point)。

考慮二維系統的特徵方程式：

$$\det(A - \lambda I) = \det \begin{bmatrix} a - \lambda & b \\ c & d - \lambda \end{bmatrix} = \lambda^2 - (a + d)\lambda + (ad - bc) = \lambda^2 - (\text{tr } A)\lambda + \det A$$

那麼依據二次方程式的根與係數關係 (韋達定理，Vieta's Formulas)：

$$\begin{cases} T = \text{tr } A & = a + d = \lambda_1 + \lambda_2 \\ D = \det A & = ad - bc = \lambda_1 \lambda_2 \\ \Delta = T^2 - 4D \end{cases}$$

並且我們知道齊次二維系統的通解為：

$$\mathbf{x} = c_1 \mathbf{v}_1 e^{\lambda_1 t} + c_2 \mathbf{v}_2 e^{\lambda_2 t}$$

我們可以依此得到軌跡的走向進而討論臨界點的穩定性：

- 漸近穩定 (Asymptotically Stable)：隨時間增加，所有軌跡皆趨向原點。
- 穩定 (Stable)：軌跡在原點附近穩定環繞。
- 不穩定 (Unstable)：軌跡會遠離原點。

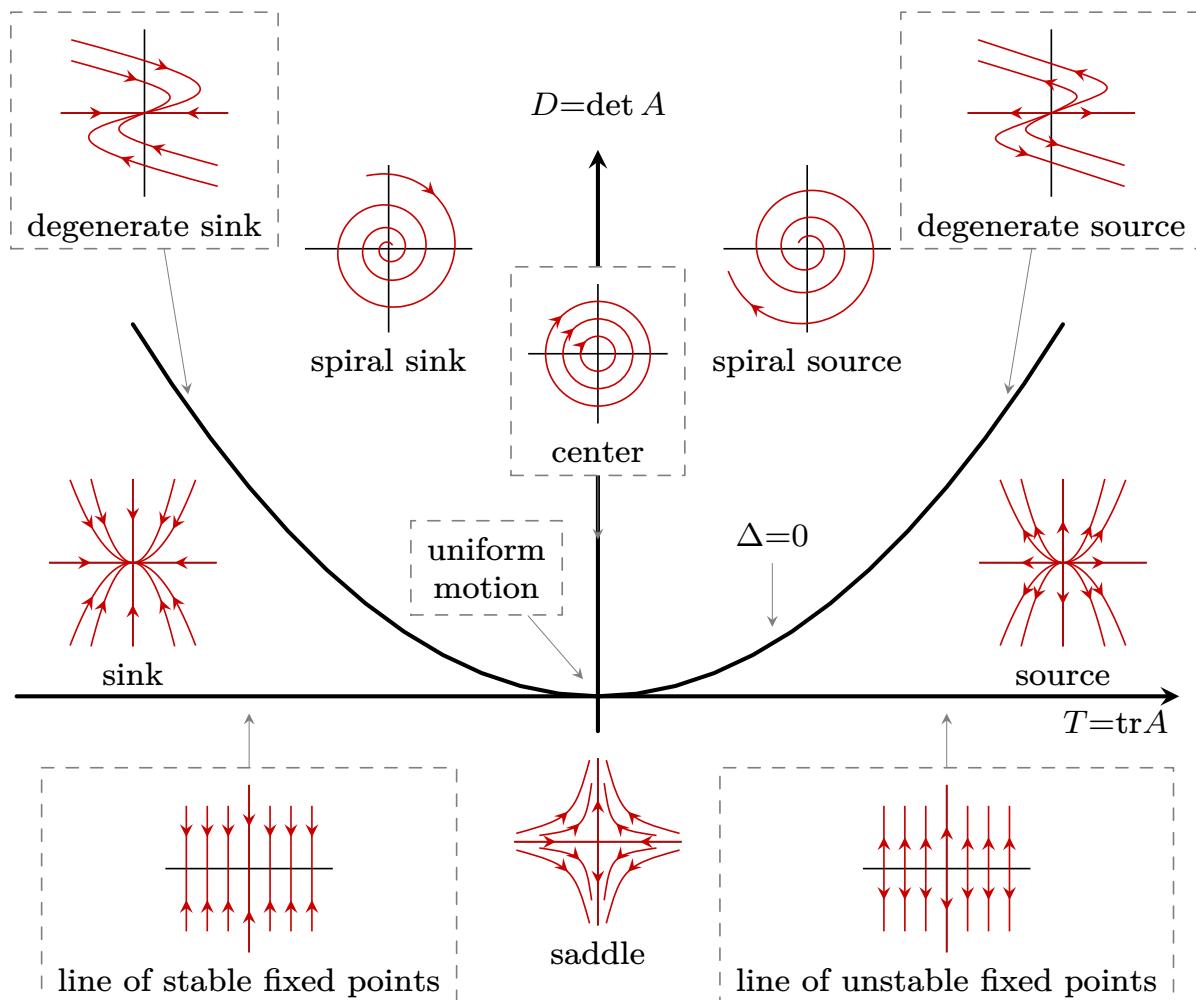


Figure 6: The Trace-Determinant Plane

特徵值 $\lambda_{1,2}$ 性質	臨界點類型	條件	穩定性
同號正實根 $(+, +)$	源點 (Source)	$D > 0, \Delta \geq 0, T > 0$	不穩定
同號負實根 $(-, -)$	匯點 (Sink)	$D > 0, \Delta \geq 0, T < 0$	漸近穩定
正複數根 $(\alpha \pm i\beta)$	螺旋點 (Spiral)	$\Delta < 0, T > 0$	不穩定
負複數根 $(\alpha \pm i\beta)$	螺旋點 (Spiral)	$\Delta < 0, T < 0$	漸近穩定
異號實根 $(+, -)$	鞍點 (Saddle)	$D < 0$	不穩定
純虛根 $(\pm i\beta)$	中心點 (Center)	$T = 0, D > 0$	穩定

Table 1: 特徵值與系統穩定性判別彙整

---

# overview

---

- 一階微分方程 (1st-Order ODEs)
  - 變數可分離型 (Separable): 整理成  $F(x)dx = G(y)dy$  後兩邊積分.
  - 正合型 (Exact): 若  $Mdx + Ndy = 0$  且  $\frac{\partial M}{\partial y} = \frac{\partial N}{\partial x}$ , 則存在  $u(x, y) = C$ .
  - 積分因子: 非正合時用  $\mu(x) = e^{\int \frac{M_y - N_x}{N} dx}$  或  $\mu(y) = e^{\int \frac{N_x - M_y}{M} dy}$  使其正合.
  - 線性方程 (Linear):  $y' + P(x)y = Q(x)$ , 同乘積分因子  $\mu(x) = e^{\int P(x)dx}$ .
  - 伯努利方程 (Bernoulli):  $y' + P(x)y = Q(x)y^n$ , 令  $u = y^{1-n}$  化為線性方程.
- 二階與高階線性齊次 ODEs (Higher-Order Homogeneous)
  - 降階法 (Reduction of Order): 已知一解  $y_1$ , 令  $y_2 = u(x)y_1$ , 代回方程式.
  - 尤拉-柯西方程 (Euler-Cauchy):  $x^2y'' + axy' + by = 0$ , 令  $y = x^m$  得特徵方程式  $m^2 + (a-1)m + b = 0$ .
    - \* 相異實根:  $y = c_1e^{\lambda_1 x} + c_2e^{\lambda_2 x}$
    - \* 重根:  $y = (c_1 + c_2x)e^{\lambda x}$
    - \* 共軛複根  $\alpha \pm i\beta$ :  $y = e^{\alpha x}(c_1 \cos \beta x + c_2 \sin \beta x)$
  - Wronskian 行列式:  $W(y_1, y_2) = \det \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \\ y'_1 & y'_2 \end{bmatrix} \neq 0$  則線性獨立.
- 線性非齊次 ODEs (Non-homogeneous ODEs)
  - 待定係數法: 依  $r(x)$  猜測  $y_p$ . 需要注意解的線性獨立性.
  - 參數變換法:  $y_p = u_1y_1 + u_2y_2$ 
    - \*  $\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \\ y'_1 & y'_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u'_1 \\ u'_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ r(x) \end{bmatrix}$  (務必注意  $y''$  係數須為 1).
- 線性微分方程組與穩定性 (ODE Systems & Stability)
  - 狀態表示式:  $\mathbf{x}' = A\mathbf{x} + \mathbf{g}$ . 齊次通解  $\mathbf{x}_h = \sum c_i \mathbf{v}_i e^{\lambda_i t}$ .
  - 利用基本矩陣  $\Phi$  找到特解:  $\mathbf{x}_p = \Phi(t) \int \Phi^{-1}(t)\mathbf{g}(t)dt$ .
  - 穩定性判別:
    - \*  $D = \det A = \lambda_1\lambda_2$ : 決定相鄰軌跡的開合與方向. 若  $D < 0$ , 說明特徵值一正一負, 必然存在吸引與排斥的方向 (鞍點).
    - \*  $T = \text{tr}A = \lambda_1 + \lambda_2$ : 決定系統能量的消長.  $T < 0$  代表系統耗散 (向內匯聚),  $T > 0$  代表系統增益 (向外發散).
    - \*  $\Delta = T^2 - 4D$ : 決定有沒有旋轉成分. 當  $\Delta < 0$  時產生複數根, 代表系統具備簡諧運動的旋轉特性.

Next Week: Midterm Exam 4/13 - 4/17.