

Thm 任何方陣必可經ERO為上三角

任何非奇異方陣必可經ERO變為單位矩陣

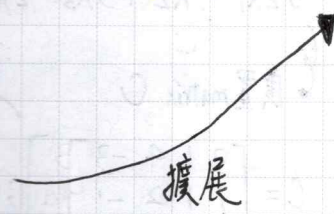
$d(A) \neq 0 \Rightarrow \text{pivot 皆不為 } 0 \Rightarrow r(A) = r(B) = 4 \Rightarrow d(B) \neq 0$

$A = \begin{bmatrix} x & x & x & x \\ x & x & x & x \\ x & x & x & x \\ x & x & x & x \end{bmatrix} \rightarrow B = \begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x \\ 0 & 0 & 0 & x \end{bmatrix} \xrightarrow{I} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$
 上半部可消掉成0

基本列運算應用 3-3

Defn. 對I執行一次ERO稱基本矩陣E. Elementary matrix

Thm. 若 $A \xrightarrow[I]{ERO} B \Rightarrow EA = B$



$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{H_{12}} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$
 $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{H_3(k)} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & k \end{bmatrix}$
 $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{H_{32}(k)} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & k & 1 \end{bmatrix}$
 $\downarrow I \quad \downarrow E_0$

$A = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \\ c_1 & c_2 & c_3 \end{bmatrix}$
 $\xrightarrow{H_{12}} \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & b_3 \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ c_1 & c_2 & c_3 \end{bmatrix}$
 $\xrightarrow{H_3(k)} \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \\ kc_1 & kc_2 & kc_3 \end{bmatrix}$
 $\xrightarrow{H_{32}(k)} \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \\ c_1 + kb_1 & c_2 + kb_2 & c_3 + kb_3 \end{bmatrix} \xrightarrow{B}$

Note 使用ERO計算反矩陣 (2.3階用伴隨矩陣)

$d(A) \neq 0 \Rightarrow A \xrightarrow[E_1]{ERO_1} EA \xrightarrow[E_2]{ERO_2} E_2 E_1 A \xrightarrow[E_3]{ERO_3} E_3 E_2 E_1 A \xrightarrow[E_4]{ERO_4} E_4 E_3 E_2 E_1 A \xrightarrow{I} I$

$\Rightarrow (E_4 E_3 E_2 E_1) A = I$
 $\Rightarrow A^{-1} = E_4 E_3 E_2 E_1$
 適合高階計算反矩陣

eg. 求A之反矩陣A⁻¹

$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 2 & -1 & -2 \\ 3 & 1 & -2 \end{bmatrix} \xrightarrow[\text{H}_{31}(-3)]{\text{H}_{21}(-2)} \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{H}_{32}(-4)} \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow[\text{H}_{12}(1)]{\text{H}_{13}(1)} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = I$

$(E_5 E_4 E_3 E_2 E_1) A = I \Rightarrow (E_5 E_4 E_3 E_2 E_1 I) A = I$

$\Rightarrow (H_{12}(1) H_{13}(1) H_{32}(-4) H_{31}(-3) H_{21}(-2) I) A = I$

$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 5 & -4 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 6 & -4 & 1 \\ -2 & 1 & 0 \\ 5 & -4 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 4 & -3 & 1 \\ -2 & 1 & 0 \\ 5 & -4 & 1 \end{bmatrix} = A^{-1} \text{ 得解}$

Thm 基本列/行運算, 其反運算為 ERO之反運算仍為ERO

$(H_{ij})^{-1} = H_{ij} \Rightarrow (H_i(k))^{-1} = H_i(1/k) \Rightarrow (H_{ij}(k))^{-1} = H_{ij}(-k)$

Thm 非奇異方陣必可分解為一連串基本矩陣相乘

$E_5^{-1} (E_5 E_4 E_3 E_2 E_1 A = I) \Rightarrow E_4 E_3 E_2 E_1 A = E_5^{-1} I \Rightarrow A = E_1^{-1} E_2^{-1} E_3^{-1} E_4^{-1} E_5^{-1}$

$A \xrightarrow{H_{ij}} I$

$A \xrightarrow{H_{ij}(k)} I$

$A \xrightarrow{H_i(k)} I$

• 若A是non矩陣乘任何矩陣

• 若A是sing

\Rightarrow 任意矩

矩陣之

$A = \begin{bmatrix} & & \\ & & \\ & & \end{bmatrix}$

$E_5 E_4$

$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$

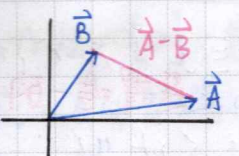
$\Rightarrow A =$

Thm 對A此處

Defn. $\|x-y\| = \text{dist}(x, y)$

$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ 內積開根号

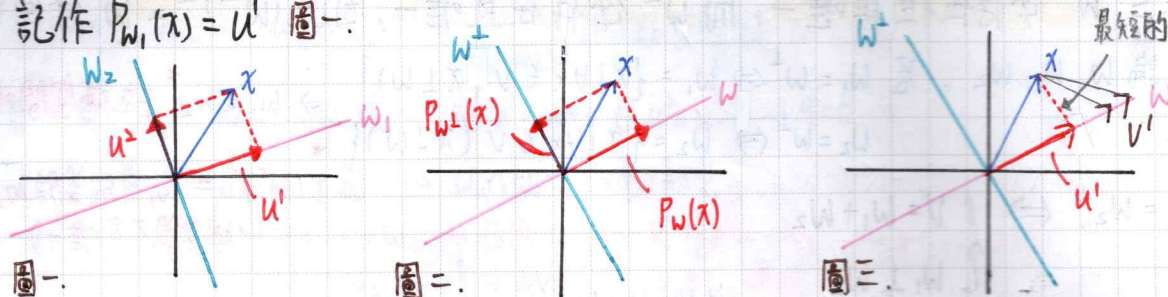
$|\vec{A}-\vec{B}| = \text{dist}(\vec{A}, \vec{B})$



Defn. 向量空間 V 及其子空間 W , 必有唯一之 W^\perp , 而任何 $x \in V$ 有下式:

$x = u' + u^\perp$, $u' \in W$ & $u^\perp \in W^\perp$; $\langle u', u^\perp \rangle = 0$, 此時便稱 u' 為 x 向 W 之正交投影

記作 $P_W(x) = u'$ 圖一.



Thm. 向量空間 V 及其子空間 W , 任何 $x \in V$ 有: $x = P_W(x) + P_{W^\perp}(x)$ 圖二.

Thm. 承上, 若 $P_W(x) = u'$, 則任何 $v' \in W$ 有: $\|x - u'\| \leq \|x - v'\|$ 圖三.

$$\|x - v'\|^2 - \|x - u'\|^2 = \langle x - v', x - v' \rangle - \langle x - u', x - u' \rangle$$

$$\begin{aligned}
 &= \langle x, x \rangle - \langle x, v' \rangle - \langle v', x \rangle + \langle v', v' \rangle - \langle x, x \rangle + \langle x, u' \rangle + \langle u', x \rangle - \langle u', u' \rangle \\
 &= -\langle u', v' \rangle - \langle v', u' \rangle + \langle v', v' \rangle + \langle u', u' \rangle + \langle u', u' \rangle - \langle u', u' \rangle \\
 &= \langle v', v' \rangle - \langle v', u' \rangle - \langle u', v' \rangle + \langle u', u' \rangle = \langle v' - u', v' - u' \rangle \\
 &= \|v' - u'\|^2 \geq 0
 \end{aligned}$$

畢氏定理.

$$\langle x, u' \rangle = \langle u' + u^\perp, u' \rangle = \langle u', u' \rangle = \langle u', x \rangle$$

$$\langle x, v' \rangle = \langle u' + u^\perp, v' \rangle = \langle u', v' \rangle; \langle v', x \rangle = \langle v', u' + u^\perp \rangle = \langle v', u' \rangle$$

和 v' 任何皆內積 0

正交基底每條長矩陣 2-6

Defn. 對 $\{x^1, \dots, x^m\}$ 若有以下性質則稱其為正交(單範)集 $\langle x^i, x^j \rangle$

$$\begin{cases} = 0 & i \neq j \\ \neq 0 & i = j \\ = 1 & i = j \end{cases}$$

eg. $\langle x, x \rangle = 1 \Rightarrow \|x\| = 1$, x 是單範向量

正交 Orthogonal

正交單範 Orthonormal

Thm. 正交集 \Rightarrow 線性無交集

正交集定 LID, 但 LID 未必正交

正交集 = $\{x^1, x^2, \dots, x^m\}$ 為 orth set 從 $C_1 x^1 + C_2 x^2 + \dots + C_m x^m = 0$ 出發

$$\Rightarrow \langle x^1, C_1 x^1 + C_2 x^2 + \dots + C_m x^m \rangle = 0 \quad [0 \text{ 向量和任何向量內積是 } 0]$$

$$\Rightarrow C_1 \langle x^1, x^1 \rangle + C_2 \langle x^1, x^2 \rangle + \dots + C_m \langle x^1, x^m \rangle = 0$$

$$\because \text{正交集} = \text{任意 2 向量內積為 } 0 \Rightarrow C_1 \langle x^1, x^1 \rangle + 0 + 0 + \dots + 0 = 0$$

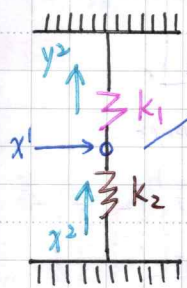
$$\Rightarrow \text{且自己跟自己內積不為 } 0 \Rightarrow C_1 \langle x^1, x^1 \rangle = 0 \Rightarrow C_1 = 0 \Rightarrow C_1 = C_2 = \dots = C_m = 0$$

$$\Rightarrow \{x^1, x^2, \dots, x^m\} \text{ 為 LID.}$$

特徵理論與對角化

特徵現象 \star 因重實在方向, 而不是長度 \Rightarrow 排除零向量

\Rightarrow 僅方陣映射後仍在相同維度



系統會改變輸入向量 x 的方向, 且若相同維度之歐式向量 x, y 間具線性關係 \Rightarrow 必存在 matrix $A, Ax = y$.

\star 若輸入在垂直方向 x^2 , 輸出 y^2 也在垂直方向 \Rightarrow 系統無法改變的方向

\Rightarrow 系統之不變方向

\uparrow invariant direction 系統之不變方向中的向量稱為系統之特徵向量 (eigenvector)

$Ax = \lambda x$ (同方向, 只差倍數長短), 其中 x 為系統之特徵向量

$\Rightarrow (Ax - \lambda x) = 0 \Rightarrow (A - \lambda I)x = 0$ 又因零向量不具方向性 \Rightarrow 討論 eigenvector 要排除

$x \neq 0 \Rightarrow d(A - \lambda I) = 0$ 奇異方陣

Def. 對方陣 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, λ 為特徵值, x 為特徵向量 僅方向性

$$i) \phi_A(\lambda) = d(A - \lambda I) = 0 \Rightarrow \lambda \quad ii) (A - \lambda I)x = 0 \Rightarrow x$$

Note: $d(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} 2-\lambda & -2 & 3 \\ 1 & 1-\lambda & 1 \\ 1 & 3 & -1-\lambda \end{vmatrix} = -\lambda^3 + 2\lambda^2 + 5\lambda - 6 = -(\lambda-1)(\lambda-3)(\lambda+2) = \phi_A(\lambda)$ A 之特徵多項式

$d(A - \lambda I) = 0 \Leftrightarrow \lambda = 1, -2, 3$ $\phi_A(\lambda)$ 為 n 次多項式 \Rightarrow 複數係中, 重根重複計算

\Rightarrow matrix A 有 n 個特徵值

$= \underbrace{(-(\lambda-2)(\lambda-1)(\lambda+1))}_{\text{對角線}} + 9 - 2 + 3(\lambda-1) + 3(\lambda-2) - \lambda(\lambda+1)$ 僅對角線相乘項會有 λ^n & λ^{n-1}

$\lambda = 1 \Rightarrow (A - \lambda I)x = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 3 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 3 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}$

計算 $[x]$ 的維度 (null space)

$\dim[N(A - \lambda I)] = 3 - r(A - \lambda I) = 3 - 2 = 1$

$\lambda = 2 \Rightarrow (A - \lambda I)x = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 3 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 14 \end{bmatrix}$

每個特徵值對應不同特徵向量

$\lambda = 3 \Rightarrow (A - \lambda I)x = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 3 \\ 1 & -2 & 1 \\ 1 & 3 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

\star 解 $(A - \lambda I)x = 0$ 應得到 $N(A - \lambda I)$ 之基底!!

$\dim[N(A - \lambda I)]$ 即為 λ 對應的線性無關特徵向量數 \sim

Thm. 若常數 μ 為 $\phi_A(\lambda) = 0$ 之 k 重根, 則特徵值 μ 最多對應 k 個 L.I.D 特徵向量

多項式觀念

$$f(t) = 0t^2 + 0t + 3 \rightarrow \text{零次多項式} \quad f(t) = 0t^2 + 0t + 0 \rightarrow \text{零多項式}$$

Def. 非零多項式 $f_1(t) \sim f_m(t)$, 取 $W(t) = \{g(t) \mid g(t) = \sum_{i=1}^m h_i(t) f_i(t), h_i(t) \text{ 為任意多項式}\}$
已知 所有任意集合 未知

1. $g(t) = h_1(t) f_1(t) + h_2(t) f_2(t) + \dots + h_m(t) f_m(t)$ 可 $\begin{matrix} h_1=1, h_2 \sim h_m=0 \Rightarrow g(t) = f_1(t) \\ h_2=1, h_1, h_3 \sim h_m=0 \Rightarrow g(t) = f_2(t) \end{matrix}$

2. $g_1(t) \in W \Rightarrow g_1(t) = h_1(t) f_1(t) + \dots + h_m(t) f_m(t)$

$g_2(t) \in W \Rightarrow g_2(t) = \tilde{h}_1(t) f_1(t) + \dots + \tilde{h}_m(t) f_m(t)$

$\Rightarrow g_1(t) \pm g_2(t) = (h_1(t) \pm \tilde{h}_1(t)) f_1(t) + \dots + (h_m(t) \pm \tilde{h}_m(t)) f_m(t)$ **符合 $W(t)$ 形式**

3. $W(t) g_1(t) = W(t) h_1(t) f_1(t) + \dots + W(t) h_m(t) f_m(t)$

4. $\deg[f_1(t)] \geq \deg[d(t)] \Rightarrow f_1(t) = d(t) \cdot w(t) + r_1(t) \Rightarrow r_1(t) = f_1(t) - d(t) w(t)$

$r_1(t)$ 餘式-次方一定比 $d(t)$ 非零多項式低 $\Rightarrow r_1(t)$ 是零多項式

$\Rightarrow f_1(t) = d(t) w(t) + 0 \Rightarrow d(t)$ 為 $f_1(t)$ 之因式 $\Rightarrow d(t)$ 為 $f_1(t) \sim f_m(t)$ 之公因式

若 $W(t)$ 為 $f_1(t) \sim f_m(t)$ 之公因式 $\Rightarrow W(t) = h_1(t) f_1(t) + \dots + h_m(t) f_m(t)$

$= h_1(t) g_1(t) w(t) + \dots + h_m(t) g_m(t) w(t)$

$= (h_1(t) g_1(t) + \dots + h_m(t) g_m(t)) w(t)$

$W(t)$ 為 $d(t)$ 之因式

Thm 承上, 則恆有 1. $\forall i (f_i(t) \in W(t))$

2. $g_1(t) \in W \ \& \ g_2(t) \in W \Rightarrow g_1(t) \pm g_2(t) \in W$

3. $g(t) \in W \Rightarrow W(t) g(t) \in W$

4. 取 $d(t)$ 為 W 中次數最低之非零多項式, 則 $d(t)$ 必為 $f_1 \sim f_m$ 之最大公因式

5. $f_1 \sim f_m$ 之最大公因式必在 W 中

Thm. 非零多項式 $f_1(t) \sim f_m(t)$, 若 $d(t)$ 為其最大公因式, 則必存在多項式 $h_1(t) \sim h_m(t)$ 而有:
 $d(t) = h_1(t) f_1(t) + \dots + h_m(t) f_m(t)$; 若 $f_1 \sim f_m$ 互質則必有 $d(t) = 1 = h_1(t) f_1(t) + \dots$

Thm. 對 $A_1 \sim A_m$ 均為 $C^{n \times n}$ 中之非零方陣, 且 $A_1 + A_2 + \dots + A_m = I$, 且 $i \neq j \Rightarrow A_j A_i = 0$
 則任何 i 有 $A_i^2 = A_i$ 並且 $C^n = R(A_1) \oplus R(A_2) \oplus \dots \oplus R(A_m)$

① $I = A_1 + A_2 + \dots + A_m \Rightarrow A_1 I = A_1 (A_1 + A_2 + \dots + A_m) \Rightarrow A_1 A_1 + A_1 A_2 + \dots + A_1 A_m = A_1^2$

② 已知 \uparrow

關於 $R(A_1)$ 的向量

2. $\forall y \in C^n \Rightarrow Iy = (A_1 + A_2 + \dots + A_m)y \Rightarrow y = A_1 y + A_2 y + \dots + A_m y \Rightarrow C^n = R(A_1) + R(A_2) + \dots + R(A_m)$

II. 任取 $y' \in R(A_1) \sim y'' \in R(A_m)$, 則 $(y' = A_1 x', \dots, y'' = A_m x'')$

若 $0 = y' + y'' + \dots + y'' = A_1 x' + A_2 x'' + \dots + A_m x''$ 同乘 $A_1 \Rightarrow A_1 \cdot 0 = A_1 (A_1 x' + A_2 x'' + \dots + A_m x'')$

$\Rightarrow 0 = A_1^2 x' = A_1 x' = y' \Rightarrow y' = y'' = \dots = y'' = 0 \Rightarrow R(A_1), R(A_2), \dots, R(A_m)$ 獨立.

$V = W_1 + W_2$
 $V = W_1 \oplus W_2$ $\left\{ \begin{matrix} W_1 \& W_2 \text{ 獨立} \end{matrix} \right.$