

線性代數第11章

特徵值 **eigenvalues**

特徵方程式，特徵空間

特徵向量 **eigenvectors**，

特徵結構

矩陣對角化

計算 A^{1000}

陳擎文老師

線性代數的學習重點與探討主題

觀念

數學符號的意義

基礎

向量

行列式

聯立方程式

矩陣

主題

線性映射

坐標轉換

特徵向量

線性代數的最後所要探討的主題

線性轉換

Linear transform

基底座標轉換

Basis vector transform

線性映射

特徵向量

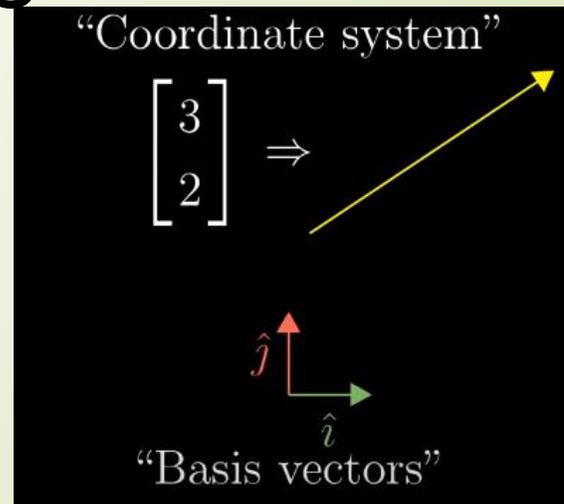
Eigen vector

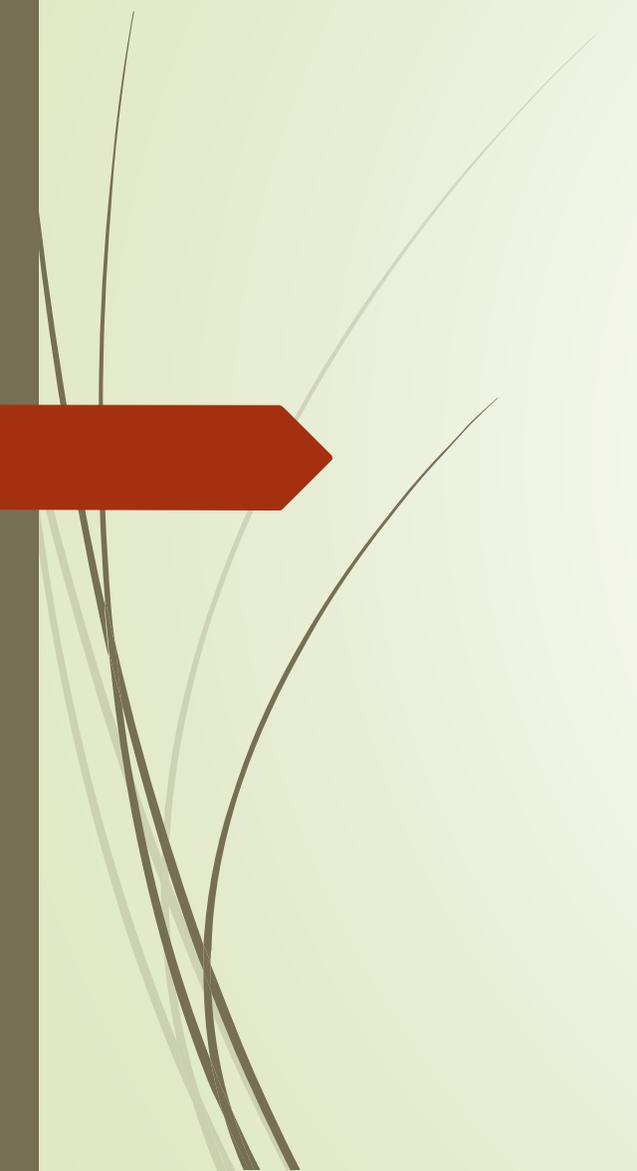
特徵值

Eigen value

本章探討主題

- ➔ 特徵向量：Eigenvectors(德國語)
- ➔ 特徵值：Eigenvalues
- ➔ 特徵基底：EigenBasis
- ➔ 對角線矩陣：Diagonal Matrices
- ➔ $A^{-1}MA$ ：視角轉換 + 動作轉換





1. 典型範例

碩士班考題

Let \mathbf{A} be the matrix $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -4 \\ 2 & 0 & -4 \\ -1 & 1 & -2 \end{bmatrix}$

- (a) Find the eigenvalues and the corresponding eigenvectors of \mathbf{A}
- (b) Find a nonsingular matrix \mathbf{P} such that $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{D}$ where \mathbf{D} is a diagonal

(81 清大統計)

碩士班考題

試將 $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ 對角化 (83 台大工工)

碩士班考題

例 22 : Let the $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$

(a) Find the eigenvalues and corresponding eigenvectors of \mathbf{A} .

(b) Form the matrix \mathbf{A} into a product \mathbf{SDS}^{-1} , where \mathbf{D} is diagonal

(c) Using (b) to calculate the \mathbf{A}^5 . (95 中央通訊所)

碩士班考題

已知 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & -2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ ，試問 $\mathbf{A}^{43} = ?$ (83 中央機械)

碩士班考題

Find an upper triangular matrix A that satisfies $A^3 = \begin{bmatrix} 1 & 30 \\ 0 & -8 \end{bmatrix}$

(95 清華電機所)



1. 特徵值，特徵向量 的重要性



特徵值，特徵向量的重要性 (page. 263)

- 最早應用於：旋轉運動，表面分類，電腦圖學
- 現在廣泛應用於：
 - 電腦圖學
 - 機械振動
 - 熱傳，流體力學，燃燒等學科
 - 量子力學
 - 經濟學
- 特徵空間，在很多領域都有應用，所以是個重要的章節

2. 定義

特徵值 **eigenvalues**

特徵向量 **eigenvectors**

特徵方程式

特徵空間

Ax 的結果為 x 的純量倍數： $Ax = \lambda x$



特徵值和特徵向量 (page. 264)

- ▶ 若 A 為 $n \times n$ 矩陣，若 Ax 的結果為 x 的純量倍數： $Ax = \lambda x$
 - ▶ 純量 λ 稱為 A 的特徵值 **eigenvalues**，或固有值
 - ▶ 向量 x 稱為 A 的特徵向量 **eigenvectors** 或固有向量

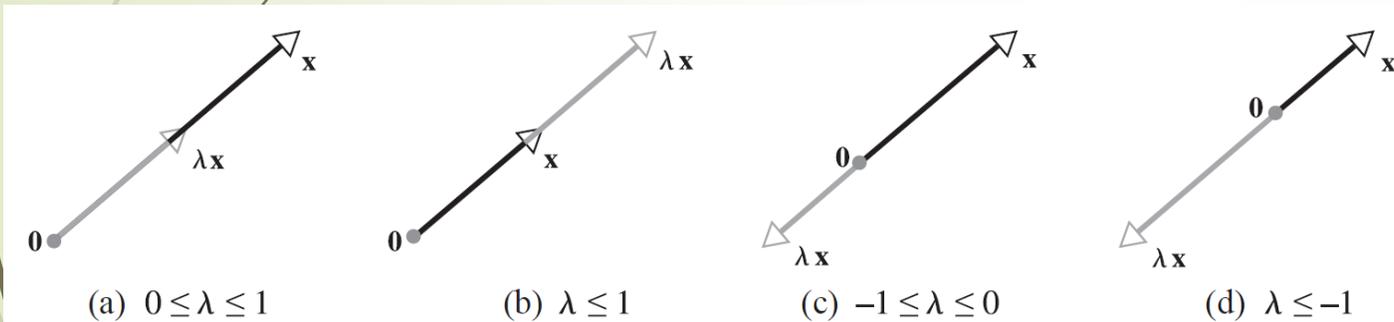
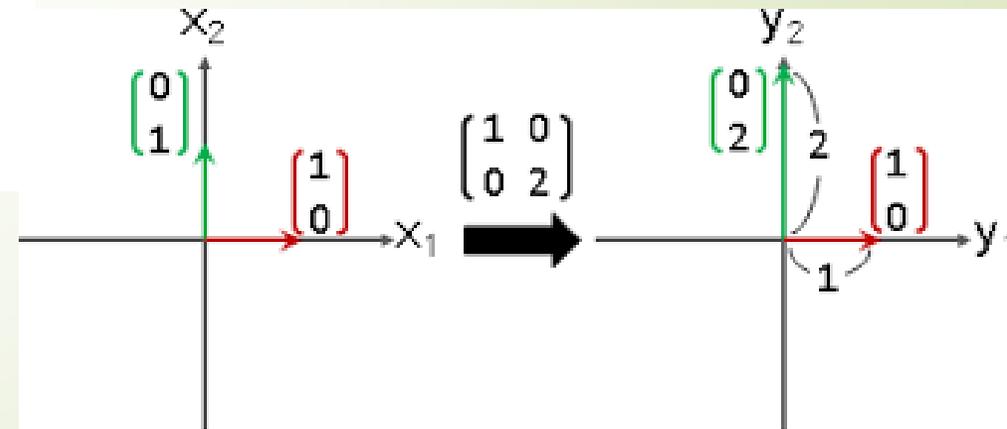


圖 6.1.1





範例1：求 2×2 矩陣的特徵向量

➔ 若 A 為 $n \times n$ 矩陣，若 Ax 的結果為 x 的純量倍數： $Ax = \lambda x$

(page. 264)

➔ 向量 $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ 為以下矩陣的特徵向量

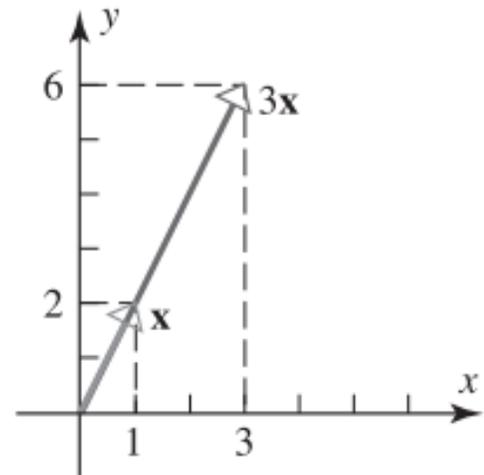
$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix}$$

其對應的特徵值為 $\lambda = 3$ ，因為

➔

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \end{bmatrix} = 3\mathbf{x}$$

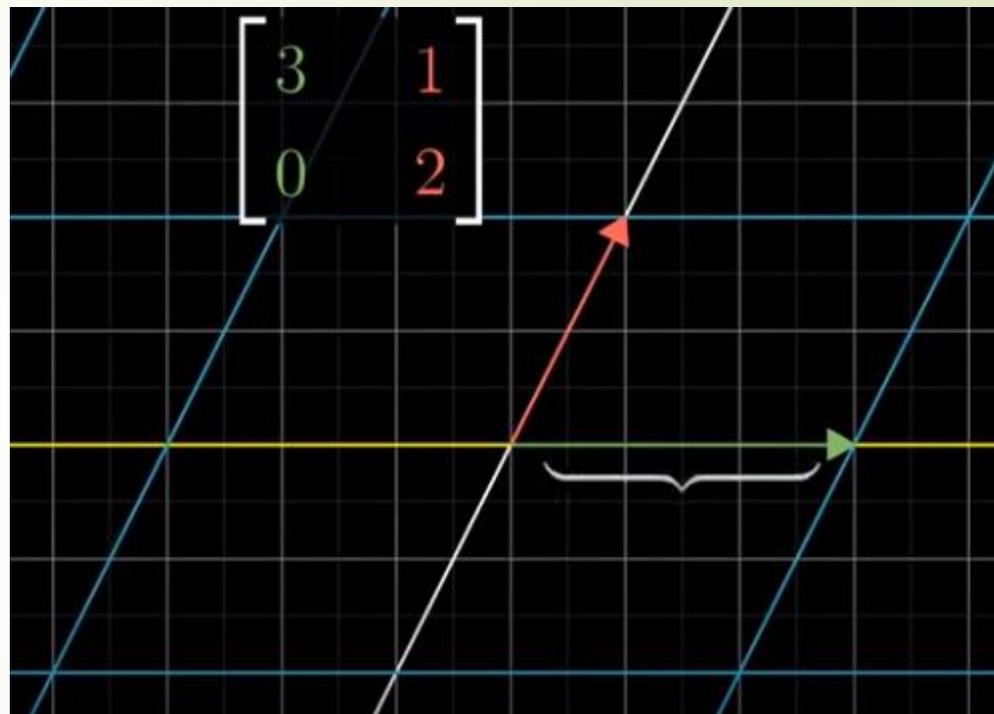
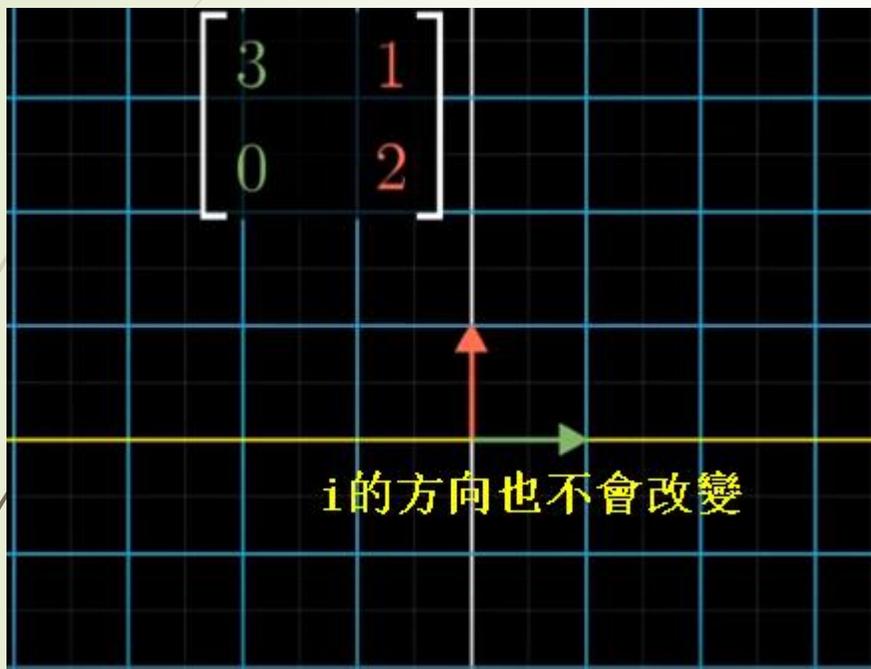
幾何上來說， \mathbf{x} 左乘 A 後的結果會是對 \mathbf{x} 延伸 3 倍長的向量



1. 特徵向量：Eigenvectors

➤ 座標轉換前後，有些向量所在方向不會被改變

➤ (1).



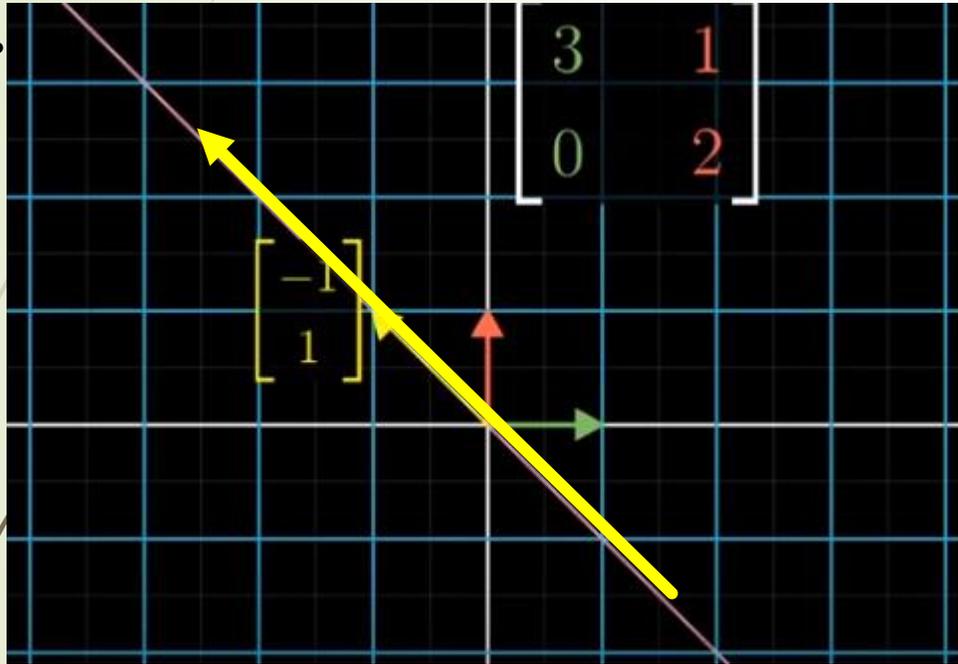
➤ X軸i方向也沒有被改變，而且i被拉長3倍

➤ i是特徵向量，特徵值是3

1. 特徵向量：Eigenvectors

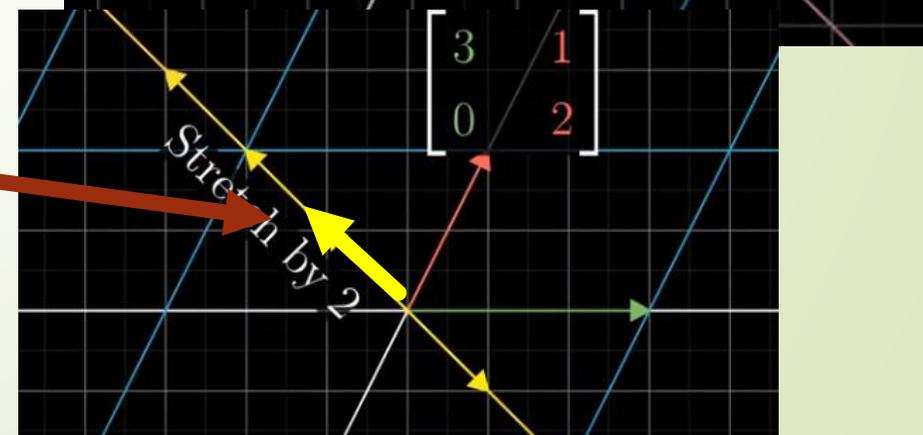
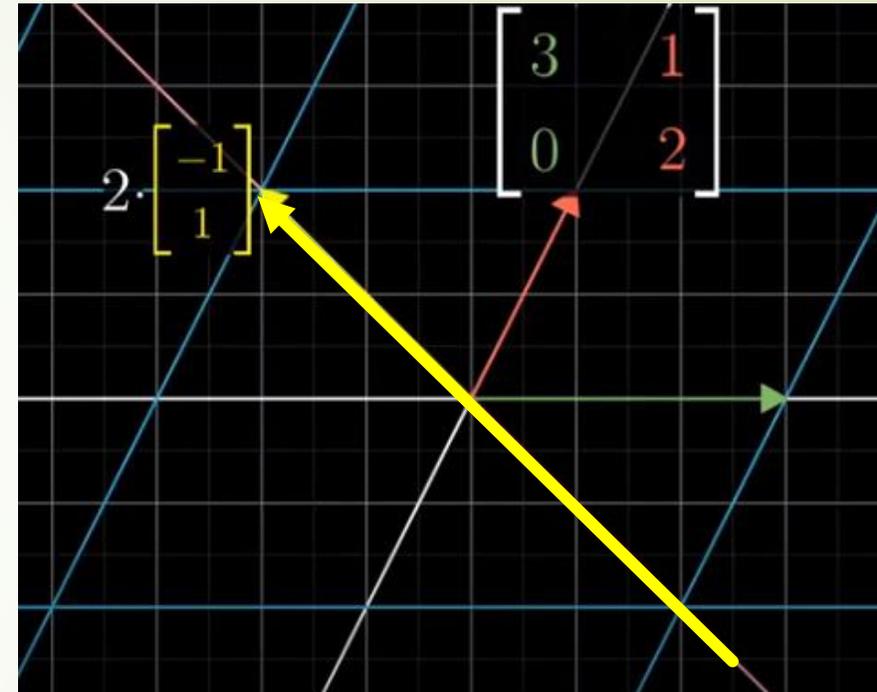
➤ 座標轉換前後，有些向量所在方向不會被改變

➤ (2).



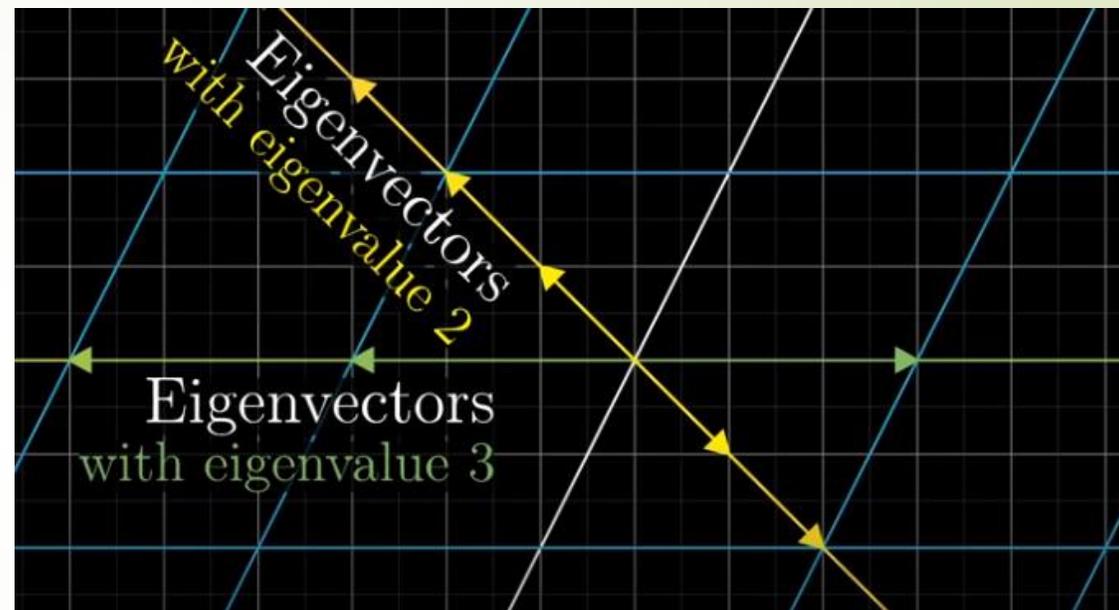
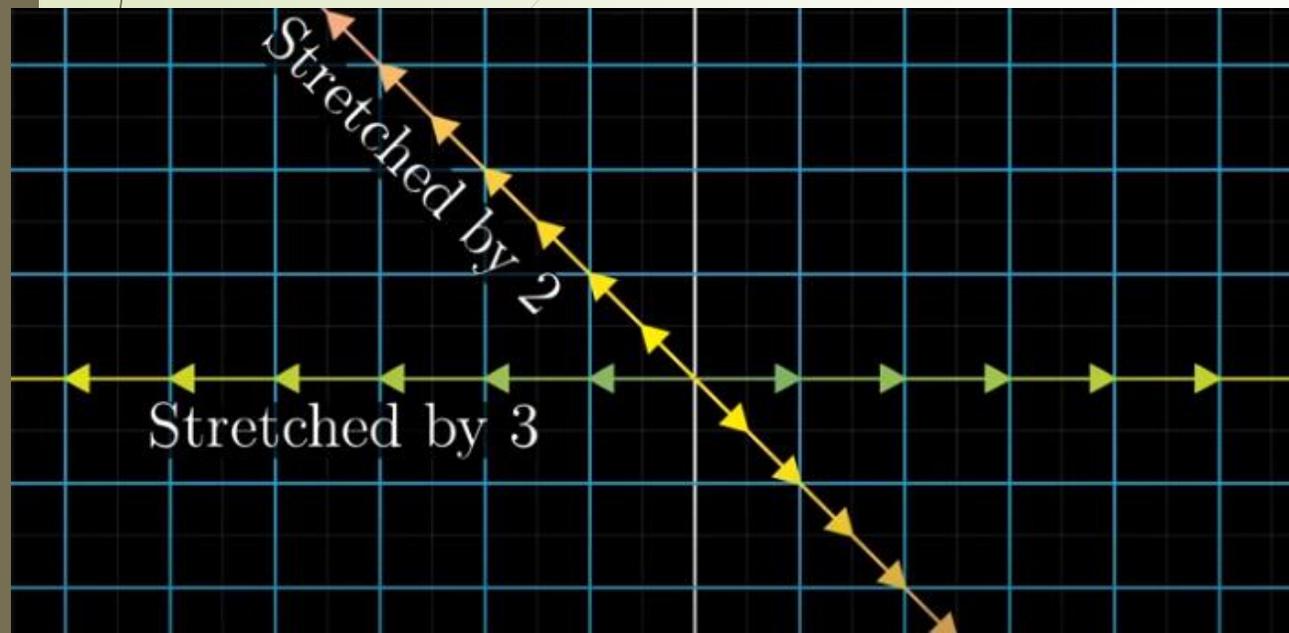
➤ (-1, 1) 方向也沒有被改變，而且 i 被拉長 2 倍

➤ (-1, 1) 是特徵向量，特徵值是 2



1. 特徵向量：Eigenvectors

- ➔ 座標轉換前後，有些向量所在方向不會被改變

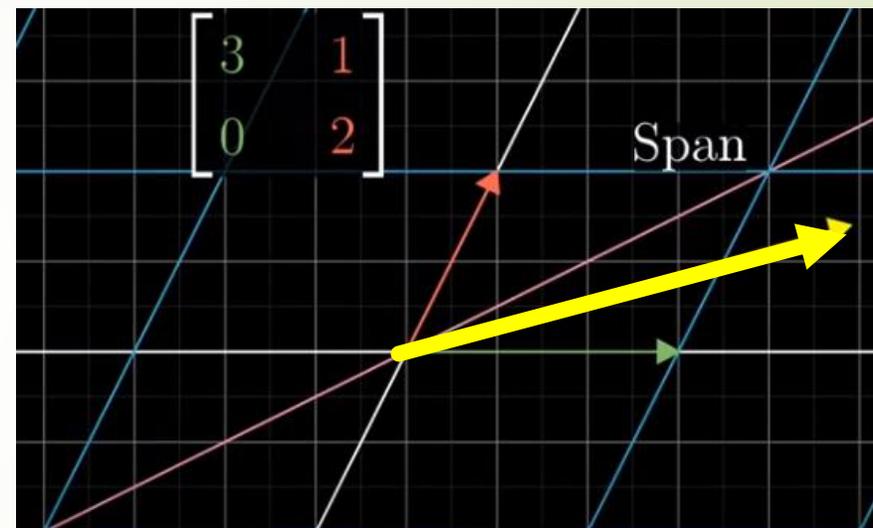
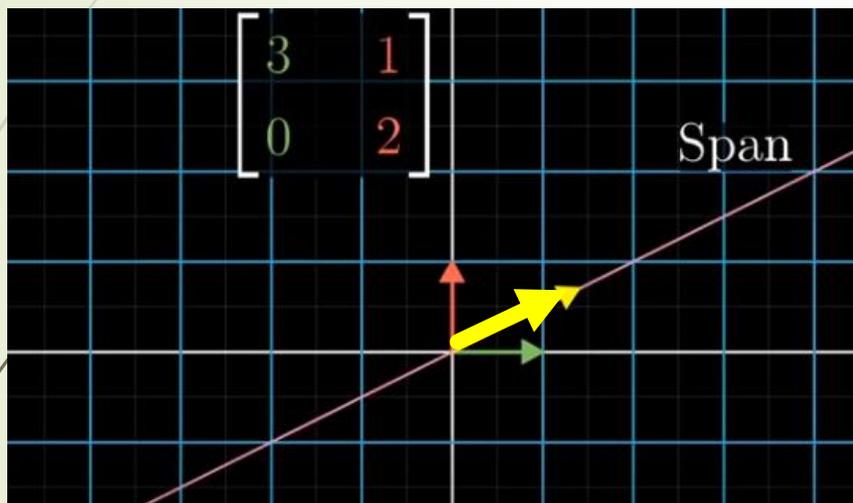


- ➔ 這些不會被改變方向的向量=特徵向量
- ➔ 特徵向量，被轉換後的變形縮放率=特徵值

1. 特徵向量：Eigenvectors

➔ 座標轉換前後，大部分的向量所在方向會被改變

➔ (1).



3. 計算

特徵值 **eigenvalues**

特徵向量特徵值公式

- ➔ $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$
 - ➔ \vec{v} : 特徵向量, Eigenvectors
 - ➔ λ : 特徵值, Eigenvalues
- ➔ 求解 $\vec{v} \lambda = ?$
- ➔ 求解特徵向量特徵值

Transformation
matrix Eigenvalue

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

Eigenvector

A diagram illustrating the eigenvalue equation $\vec{A}\vec{v} = \lambda\vec{v}$. The matrix \vec{A} is labeled as 'Transformation matrix' and the scalar λ is labeled as 'Eigenvalue'. The vector \vec{v} is labeled as 'Eigenvector'. Two yellow arrows point from the 'Eigenvector' label to the \vec{v} terms on both sides of the equation.

特徵向量特徵值公式

➔ $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$

➔ λ 特徵值是個係數，會乘到 \vec{v} 的每個分量

➔ 實際變成 $\lambda I = \begin{bmatrix} \lambda & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \lambda \end{bmatrix}$

➔ $A\vec{v} = \lambda I\vec{v}$

➔ $A\vec{v} - \lambda I\vec{v} = 0$

➔ $(A - \lambda I)\vec{v} = 0$

➔ 所以 $(A - \lambda I)$ 必須為 0

➔ 也就是 $\det(A - \lambda I) = 0$

➔ 轉換矩陣 $(A - \lambda I) = 0$ ，代表網格變形後，被壓縮到面積為 0，維度降階(不是 full rank)

➔

$$\begin{bmatrix} 3 - \lambda & 1 & 4 \\ 1 & 5 - \lambda & 9 \\ 2 & 6 & 5 - \lambda \end{bmatrix}$$

結論：特徵向量特徵值公式

- ➔ $A\vec{v} = \lambda \vec{v}$
- ➔ $A\vec{v} = \lambda I\vec{v}$
- ➔ $A\vec{v} - \lambda I\vec{v} = 0$
- ➔ $(A - \lambda I)\vec{v} = 0$
- ➔ $\det(A - \lambda I) = 0$

$$A\vec{v} = \lambda\vec{v}$$
$$A\vec{v} - \lambda I\vec{v} = 0$$
$$(A - \lambda I)\vec{v} = 0$$
$$\det(A - \lambda I) = 0$$



範例2：求特徵值

➔ 矩陣：

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix}$$

(page. 265)

➔ 求解特徵值 $\lambda = ?$



範例2：求特徵值

➔ 求解特徵方程式： $Ax = \lambda x \Rightarrow (\lambda I - A)x = 0$

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix} \quad \longrightarrow \quad \begin{vmatrix} \lambda - 3 & 0 \\ -8 & \lambda + 1 \end{vmatrix} = 0$$

➔ $\det(\lambda I - A) = 0 \quad \longrightarrow \quad (\lambda - 3)(\lambda + 1) = 0$

➔ 解出 A 矩陣的特徵值為 $\lambda = 3$ 和 $\lambda = -1$



(page. 265)

Python程式碼

```
import numpy as np
A = np.array([
    [3, 0],
    [8, -1]
])
```

```
eigval = np.linalg.eigvals(A)
```

```
eigvec = np.linalg.eig(A)
```

```
print('特徵值=', eigval)
```

```
print('特徵向量=', eigvec)
```

```
print('特徵值=', eigvec[0])
```

```
print('特徵向量=', eigvec[1])
```

```
print('第1個特徵值=', eigval[0], '第1個特徵向量=', eigvec[1][:, 0])
```

```
print('第2個特徵值=', eigval[1], '第2個特徵向量=', eigvec[1][:, 1]/eigvec[1][:, 1][0])
```

```
特徵值= [-1.  3.]
特徵向量= (array([-1.,  3.]), array([[0.          , 0.4472136 ],
                                     [1.          , 0.89442719]]))
特徵值= [-1.  3.]
特徵向量= [[0.          0.4472136 ]
            [1.          0.89442719]]
第一個特徵值= -1.0 第一個特徵向量= [0.  1.]
第二個特徵值= 3.0 第二個特徵向量= [1.  2.]
```



範例3：3×3矩陣的特徵值 λ

➔ 矩陣：

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 4 & -17 & 8 \end{bmatrix}$$

(page. 266)

➔ 求解特徵值 $\lambda = ?$



範例3：3×3矩陣的特徵值 λ

➔ A 的特徵多項式為

(page. 266)

$$\det(\lambda I - A) = \det \begin{bmatrix} \lambda & -1 & 0 \\ 0 & \lambda & -1 \\ -4 & 17 & \lambda - 8 \end{bmatrix} = \lambda^3 - 8\lambda^2 + 17\lambda - 4$$

➔

$$(\lambda - 4)(\lambda^2 - 4\lambda + 1) = 0$$

➔

$$\lambda = 4, \quad \lambda = 2 + \sqrt{3}, \quad \text{和} \quad \lambda = 2 - \sqrt{3}$$

範例3: Python程式碼

```
import numpy as np
A = np.array([
    [0, 1, 0],
    [0, 0, 1],
    [4, -17, 8]
])
```

```
eigval = np.linalg.eigvals(A)
```

```
eigvec = np.linalg.eig(A)
```

```
print('特徵值=', eigval)
```

```
print('特徵向量=', eigvec)
```

```
print('特徵值=', eigvec[0])
```

```
print('特徵向量=', eigvec[1])
```

```
print('第1個特徵值=', eigval[0], '\n第1個特徵向量=', eigvec[1][:, 0])
```

```
print('第2個特徵值=', eigval[1], '\n第2個特徵向量=', eigvec[1][:, 1]/eigvec[1][:, 1][0])
```

```
print('第3個特徵值=', eigval[2], '\n第3個特徵向量=', eigvec[1][:, 2]/eigvec[1][:, 2][0])
```

```
特徵值= [0.26794919  3.73205081  4.          ]
特徵向量= (array([0.26794919,  3.73205081,  4.          ]), array([[ -0.96361137,
 -0.06918418,  -0.06052275],
 [ -0.25819889,  -0.25819889,  -0.24209101],
 [ -0.06918418,  -0.96361137,  -0.96836405]]))
特徵值= [0.26794919  3.73205081  4.          ]
特徵向量= [[ -0.96361137 -0.06918418 -0.06052275]
 [ -0.25819889 -0.25819889 -0.24209101]
 [ -0.06918418 -0.96361137 -0.96836405]]
第1個特徵值= 0.26794919243112236 第1個特徵向量= [1.          0.26794919  0.07179677]
第2個特徵值= 3.7320508075688448 第2個特徵向量= [ 1.          3.73205081 13.92820323]
第3個特徵值= 4.00000000000000355 第3個特徵向量= [ 1.  4. 16.]
```

4. 算三角矩陣的特徵值
= A 的主對角線元素



三角矩陣的特徵值

定理 6.1.2

(page. 267)

- ➡ 若 A 為 $n \times n$ 三角矩陣（上三角、下三角或對角矩陣）
- ➡ 則 A 的特徵值 = A 的主對角線元素。

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ 0 & 0 & a_{33} & a_{34} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44} \end{bmatrix}$$



範例4：上三角矩陣的特徵值

➔ 矩陣：

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ 0 & 0 & a_{33} & a_{34} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44} \end{bmatrix}$$

(page. 267)

➔ 求解特徵值 $\lambda = ?$

$$(\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22})(\lambda - a_{33})(\lambda - a_{44}) = 0$$

$$\lambda = a_{11}, \quad \lambda = a_{22}, \quad \lambda = a_{33}, \quad \lambda = a_{44}$$



範例5：下三角矩陣的特徵值

➡ 矩陣：

$$A = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ -1 & \frac{2}{3} & 0 \\ 5 & -8 & -\frac{1}{4} \end{bmatrix}$$

(page. 268)

➡ 求解特徵值 $\lambda = ?$

$$\lambda = \frac{1}{2}, \lambda = \frac{2}{3}, \lambda = -\frac{1}{4}。$$

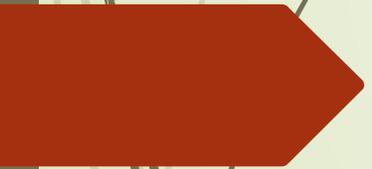
結論：只要是座標轉換矩陣是對角線矩陣，每個值都是特徵值=縮放率

- ➔ 對角線矩陣：Diagonal Matrix
- ➔ 特徵值=對角值=縮放率
- ➔ 特徵向量=原本的i, j, k軸.

“Diagonal matrix”

$$\begin{bmatrix} -5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -4 & 0 \end{bmatrix}$$

5. 特徵空間之基底 (計算特徵向量)



範例1：求座標轉換矩陣 $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ 的 EigenVector, Eigenvalue

➔ $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$

➔ 1. $\det(A - \lambda I) = 0$

➔ $\det\begin{pmatrix} 3-\lambda & 1 \\ 0 & 2-\lambda \end{pmatrix} = 0$

➔ $(2-\lambda)(3-\lambda) = 0$

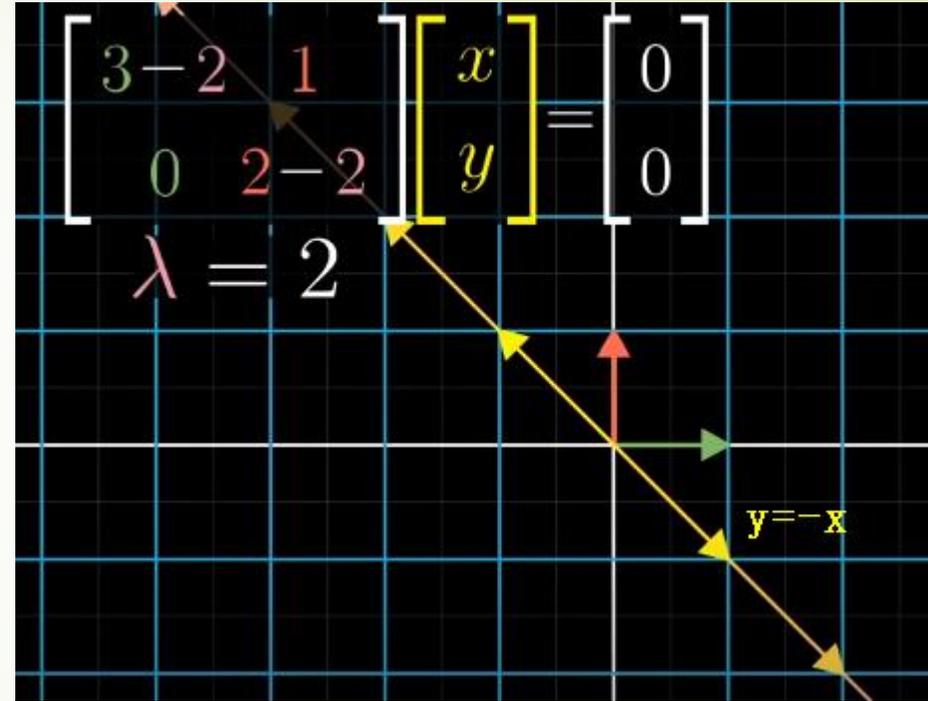
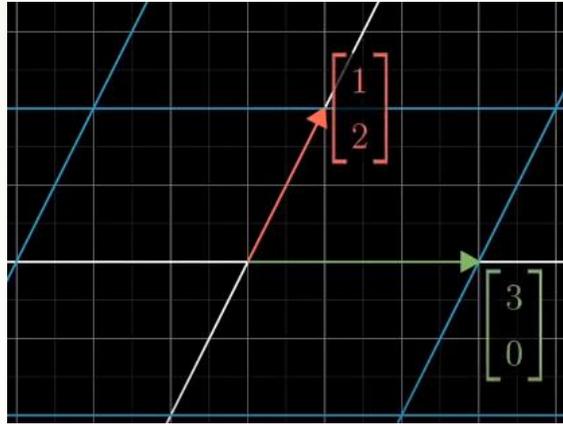
➔ 所以 $\lambda = 2$ 、或 3

➔ 2. 若 $\lambda = 2$ ，求 \vec{v} EigenVector

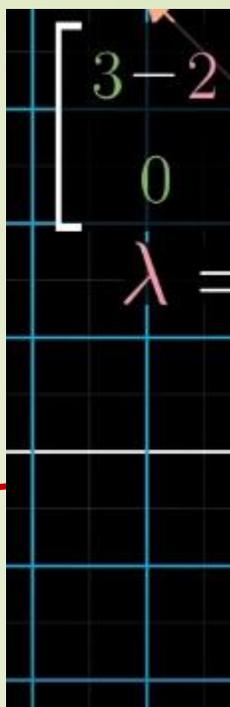
➔ $\begin{bmatrix} 3-\lambda & 1 \\ 0 & 2-\lambda \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3-2 & 1 \\ 0 & 2-2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 0$

➔ 這個聯立方程式解有無限多個，需滿足 $y = -x$ 這條線，或是 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 向量上

➔ 特徵向量 = $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$



範例1：求座標轉換矩陣 $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ 的 EigenVector, Eigenvalue



2. 若 $\lambda = 2$, 求 \vec{v} EigenVector

➔ $\begin{bmatrix} 3-\lambda & 1 \\ 0 & 2-\lambda \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3-2 & 1 \\ 0 & 2-2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 0$

➔ 這個聯立方程式解有無限多個，需滿足 $y = -x$ 這條線，或是 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 向量

➔ 特徵向量 = $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ，或 $y = -x$

➔ 原本座標上位於 $y = -x$ 這條線，或是 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 向量的任何 $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$ ，座標轉換後，最

後都會轉換到 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 直線上，而且長度會被放大2倍 (Eigenvalue=2)

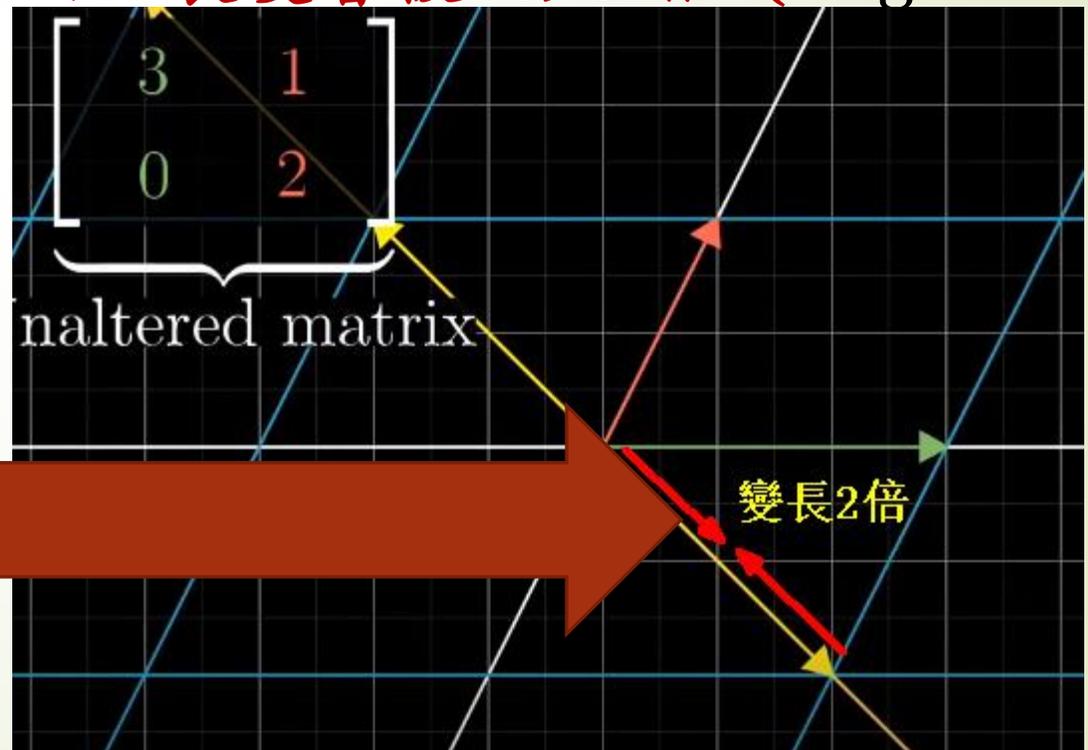
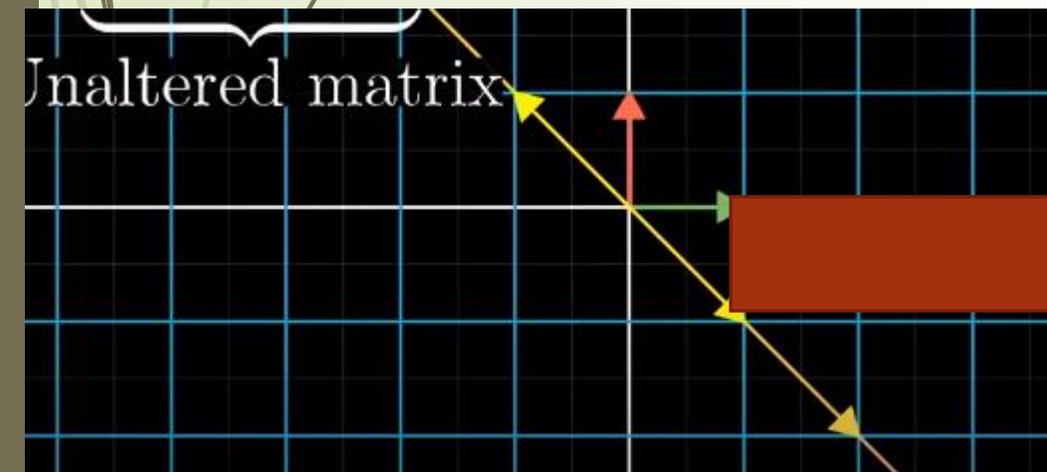
➔ 例如：原本座標上的 $\begin{bmatrix} -3 \\ 3 \end{bmatrix}$ ，轉換後 = $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -3 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -6 \\ 6 \end{bmatrix}$ ，放大2倍

➔ 例如：原本座標上的 $\begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}$ ，轉換後 = $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 4 \end{bmatrix}$ ，放大2倍

範例1：求座標轉換矩陣 $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ 的 EigenVector, Eigenvalue

2. 若 $\lambda=2$, 求 \vec{v} EigenVector

原本座標上位於 $y=-x$ 這條線，或是 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 向量的任何 $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$ ，座標轉換後，最後都會轉換到 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 直線上，而且長度會被放大2倍 (Eigenvalue=2)





範例6：特徵空間之基底

求下列矩陣之特徵空間的基底？ (page. 268)

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix}$$



範例6：特徵空間之基底

➔ 特徵方程式為 $(\lambda - 3)(\lambda + 1) = 0$ (page. 268)

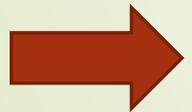
➔ 特徵值為 $\lambda = 3$ 和 $\lambda = -1$

➔ 因此，A有兩個特徵空間

➔ 假設特徵向量 = $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix}$$

特徵方程式： $A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} \Rightarrow (\lambda I - A)\mathbf{x} = 0$



$$\begin{bmatrix} \lambda - 3 & 0 \\ -8 & \lambda + 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



範例6：特徵空間之基底

(page. 268)

➔ (1). 若 $\lambda = 3$

$$\begin{bmatrix} \lambda - 3 & 0 \\ -8 & \lambda + 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



$$\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ -8 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

➔ $\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & -0.5 & 0 \end{bmatrix}$

➔ $\det(A) = 0$ ，無解或無限多解，

➔ $\text{Rank}(A) = 1$ ，表示降階，表示無限多組解

➔ 解出直線： $x_1 = \frac{1}{2}t, \quad x_2 = t$



$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2}t \\ t \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 \end{bmatrix}$$

➔ $\lambda = 3$ 的特徵空間的基底

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 \end{bmatrix}$$



範例6：特徵空間之基底

(page. 268)

➔ (2). 若 $\lambda = -1$

$$\begin{bmatrix} \lambda - 3 & 0 \\ -8 & \lambda + 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

➔ 解出：
$$\begin{bmatrix} -4 & 0 & 0 \\ -8 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

➔ Rank(A)=1，表示降階，表示無限多組解

➔ $-4x_1 + 0x_2 = 0$ ， $x_1 = 0$ ， $x_2 = t$

➔
$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ t \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$



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

➔ $\lambda = -1$ 的特徵空間的基底

範例6: Python程式碼

```
import numpy as np
A = np.array([
    [3, 0],
    [8, -1]
])
eigval = np.linalg.eigvals(A)
eigvec = np.linalg.eig(A)
print('特徵值=', eigval)
print('特徵向量=', eigvec)
print('特徵值=', eigvec[0])
print('特徵向量=', eigvec[1])
print('第1個特徵值=', eigval[0], '第1個特徵向量=', eigvec[1][:, 0])
print('第2個特徵值=', eigval[1], '第2個特徵向量=', eigvec[1][:, 1]/eigvec[1][:, 1][0])
```

```
特徵值= [-1.  3.]
特徵向量= (array([-1.,  3.]), array([[0.          , 0.4472136 ],
                                     [1.          , 0.89442719]]))
特徵值= [-1.  3.]
特徵向量= [[0.          0.4472136 ]
            [1.          0.89442719]]
第一個特徵值= -1.0 第一個特徵向量= [0.  1.]
第二個特徵值= 3.0 第二個特徵向量= [1.  2.]
```



範例7：特徵空間的特徵向量與基底

求下列矩陣之特徵空間的基底？ (page. 269)

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$



範例7：特徵空間的特徵向量與基底

➔ 特徵方程式為

$$\lambda^3 - 5\lambda^2 + 8\lambda - 4 = 0$$

(page. 269)

➔ 可因式分解為

$$(\lambda - 1)(\lambda - 2)^2 = 0$$

➔ 特徵值 $\lambda = 1$ 和 $\lambda = 2$

$$\begin{bmatrix} \lambda & 0 & 2 \\ -1 & \lambda - 2 & -1 \\ -1 & 0 & \lambda - 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



範例7：特徵空間的特徵向量與基底

$$\lambda = 2 \begin{bmatrix} \lambda & 0 & 2 \\ -1 & \lambda - 2 & -1 \\ -1 & 0 & \lambda - 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad \begin{bmatrix} 2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -2 & 0 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{Rank(A)=1, 表示降階, 表示無限多組解}$$

$$x_1 = -s, \quad x_2 = t, \quad x_3 = s$$

利用高斯 - 喬登消去法可解得

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} -s \\ t \\ s \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -s \\ 0 \\ s \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ t \\ 0 \end{bmatrix} = s \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

特徵向量：

特徵向量：

$$\begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{和} \quad \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

(page. 269)



範例7：特徵空間的特徵向量與基底

→ $\lambda = 1$
$$\begin{bmatrix} \lambda & 0 & 2 \\ -1 & \lambda - 2 & -1 \\ -1 & 0 & \lambda - 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ -1 & -1 & -1 \\ -1 & 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Rank(A)=2，表示降階，表示無限多組解

→
$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & -2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (x_2 = x_3, \quad x_1 = -2x_3)$$

→ 利用高斯 - 喬登消去法可解得 $x_1 = -2s, \quad x_2 = s, \quad x_3 = s$

→ 特徵向量：
$$\begin{bmatrix} -2s \\ s \\ s \end{bmatrix} = s \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

→ 特徵向量：
$$\begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

(page. 269)

範例7: Python程式碼

```
import numpy as np
A = np.array([
    [0, 0, -2],
    [1, 2, 1],
    [1, 0, 3]
])
```

```
eigval = np.linalg.eigvals(A)
```

```
eigvec = np.linalg.eig(A)
```

```
print('特徵值=', eigval)
```

```
print('特徵向量=', eigvec)
```

```
print('特徵值=', eigvec[0])
```

```
print('特徵向量=', eigvec[1])
```

```
print('第1個特徵值=', eigval[0], '第1個特徵向量=', eigvec[1][:, 0])
```

```
print('第2個特徵值=', eigval[1], '第2個特徵向量=', eigvec[1][:, 1]/eigvec[1][:, 1][0])
```

```
print('第3個特徵值=', eigval[2], '第3個特徵向量=', eigvec[1][:, 2]/eigvec[1][:, 2][0])
```

```
特徵值= [2. 1. 2.]
特徵向量= (array([2., 1., 2.]), array([[ 0.          , -0.81649658,
    0.70710678],
    [ 1.          , 0.40824829, 0.          ],
    [ 0.          , 0.40824829, -0.70710678]]))
```

```
特徵值= [2. 1. 2.]
```

```
特徵向量= [[ 0.          -0.81649658  0.70710678]
```

```
[ 1.          0.40824829  0.          ]
```

```
[ 0.          0.40824829 -0.70710678]]
```

```
第1個特徵值= 2.0 第1個特徵向量= [0. 1. 0.]
```

```
第2個特徵值= 1.0 第2個特徵向量= [ 1. -0.5 -0.5]
```

```
第3個特徵值= 2.0 第3個特徵向量= [ 1. 0. -1.]
```



6. 計算特徵結構

eigenstructure



範例8：求特徵結構

- 特徵結構：將特徵值 + 對應的特徵向量全部列出
- eigenstructure (page. 271)

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$



範例8：求特徵結構

➔ 特徵方程式

$$|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 2 - \lambda & 1 & 0 \\ 0 & 2 - \lambda & 0 \\ 0 & 0 & 2 - \lambda \end{vmatrix} = (\lambda - 2)^3 = 0$$

➔ 解出，特徵值為 $\lambda = 2$ (三重根)

➔ 將 $\lambda = 2$ 帶回 $(A - \lambda I)x = 0$ ，以高斯 喬登消去法化簡後得

$$A - 2I = \begin{bmatrix} 2 - 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 - 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 - 2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

➔ $x_2 = 0, x_1 = t, x_3 = s$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t \\ 0 \\ s \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + s \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} =$$

(page. 271)

範例8：求特徵結構

於 $\lambda=2$ 的特徵向量可寫為

(page. 271)

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s \\ 0 \\ t \end{bmatrix} = s \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$



特徵結構的數學表達法

$$\left\{ \begin{bmatrix} s \\ 0 \\ t \end{bmatrix}, s, t \in R \right\}$$



$$\text{或} \left\{ s \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, s, t \in R \right\}$$

範例8: Python程式碼

```
import numpy as np
A = np.array([
    [2, 1, 0],
    [0, 2, 0],
    [0, 0, 2]
])
```

```
eigval = np.linalg.eigvals(A)
```

```
eigvec = np.linalg.eig(A)
```

```
print('特徵值=', eigval)
```

```
print('特徵向量=', eigvec)
```

```
print('特徵值=', eigvec[0])
```

```
print('特徵向量=', eigvec[1])
```

```
print('第1個特徵值=', eigval[0], '第1個特徵向量=', eigvec[1][:, 0])
```

```
print('第2個特徵值=', eigval[1], '第2個特徵向量=', eigvec[1][:, 1]/eigvec[1][:, 1][0])
```

```
print('第3個特徵值=', eigval[2], '第2個特徵向量=', eigvec[1][:, 2]/eigvec[1][:, 1][0])
```

```
特徵值= [2. 2. 2.]
```

```
特徵向量= (array([2., 2., 2.]), array([[ 1.0000000e+00, -1.0000000e+00,
0.0000000e+00],
```

```
[ 0.0000000e+00, 4.4408921e-16, 0.0000000e+00],
```

```
[ 0.0000000e+00, 0.0000000e+00, 1.0000000e+00]]))
```

```
特徵值= [2. 2. 2.]
```

```
特徵向量= [[ 1.0000000e+00 -1.0000000e+00 0.0000000e+00]
```

```
[ 0.0000000e+00 4.4408921e-16 0.0000000e+00]
```

```
[ 0.0000000e+00 0.0000000e+00 1.0000000e+00]]
```

```
第1個特徵值= 2.0 第1個特徵向量= [1. 0. 0.]
```

```
第2個特徵值= 2.0 第2個特徵向量= [ 1.0000000e+00 -4.4408921e-16 -0.0000000e+00]
```

```
第3個特徵值= 2.0 第3個特徵向量= [0. 0. 1.]
```



範例9：求特徵結構

- 特徵結構：將特徵值 + 對應的特徵向量全部列出
- Eigenstructure (page. 272)

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 4 & 2 \\ 4 & 5 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \end{bmatrix}$$



範例9：求特徵結構 (page. 272)

➔ 特徵方程式

$$|A - \lambda I_n| = \begin{vmatrix} 5 - \lambda & 4 & 2 \\ 4 & 5 - \lambda & 2 \\ 2 & 2 & 5 - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

➔ 將第2列 $\times -1 +$ 第1列去，可得

$$\begin{vmatrix} 1 - \lambda & -1 + \lambda & 0 \\ 4 & 5 - \lambda & 2 \\ 2 & 2 & 2 - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

➔ 再將第1行加到第2行去

$$\begin{vmatrix} 1 - \lambda & 0 & 0 \\ 4 & 9 - \lambda & 2 \\ 2 & 4 & 2 - \lambda \end{vmatrix}$$

➔ 行列式 $= (1 - \lambda)(9 - \lambda)(2 - \lambda) - 8(1 - \lambda) = (1 - \lambda)((9 - \lambda)(2 - \lambda) - 8)$

➔ $= (1 - \lambda)(18 - 11\lambda + \lambda^2 - 8) = (1 - \lambda)(\lambda^2 - 11\lambda + 10) = \underline{(1 - \lambda)(\lambda - 10)(\lambda - 1)}$

$$\rightarrow (1 - \lambda)[(9 - \lambda)(2 - \lambda) - 8] = (1 - \lambda)(\lambda - 10)(\lambda - 1) = 0$$

$\lambda = 10$ (二重根) 或 $\lambda = 1$



範例9：求特徵結構 (page. 272)

► 當 $\lambda = 10$ 時， $(A - \lambda I)x = 0$ 的係數矩陣以高斯喬登消去法化簡

$$A - 10I = \begin{bmatrix} 5 - 10 & 4 & 2 \\ 4 & 5 - 10 & 2 \\ 2 & 2 & 2 - 10 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 4 & -5 & 2 \\ 2 & 2 & -8 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \rightarrow \begin{bmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 4 & -5 & 2 \\ 2 & 2 & -8 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 4 & -5 & 2 \\ 1 & 1 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 5 & -4 & -2 \\ 1 & 1 & -4 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 0 & -9 & 18 \\ 1 & 1 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & -4 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -9 & 18 \\ 0 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & -4 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \rightarrow &= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 1 & 0 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 1 & 0 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

► 無限多組解， $x_1 = 2x_3$ ， $x_2 = 2x_3$ ，



範例9：求特徵結構 (page. 272)

► 當 $\lambda = 10$ 時， $(A - \lambda I)x = 0$ 的係數矩陣以高斯喬登消去法化簡

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 1 & 0 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$\text{Rank}(A) = 2$ ，表示降階，表示無限多組解

► 無限多組解， $x_1 = 2x_3$ ， $x_2 = 2x_3$ ，

► 特徵向量的數學表達法

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = r \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, r \neq 0, r \in R$$



範例9：求特徵結構 (page. 273)

► 當 $\lambda = 1$ 時， $(A - \lambda I)x = 0$ 的係數矩陣以高斯喬登消去法化簡

$$A - 1I = \begin{bmatrix} 5-1 & 4 & 2 \\ 4 & 5-1 & 2 \\ 2 & 2 & 2-1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

Rank(A)=2，表示降階，表示無限多組解

$$\rightarrow x_1 = -x_2 - x_3/2$$

$$\rightarrow \text{特徵向量} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -t - s/2 \\ t \\ s \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + s \begin{bmatrix} -1/2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + 2s \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}$$



範例9：求特徵結構 (page. 273)

► 當 $\lambda = 1$

► 特徵向量 =
$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -t - s/2 \\ t \\ s \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + s \begin{bmatrix} -1/2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

►
$$= t \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + 2s \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -s - t \\ s \\ 2t \end{bmatrix} = s \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad (s^2 + t^2) \neq 0, s, t \in R$$



範例9：求特徵結構 (page. 273)

► 當 $\lambda = 1$ ， $x_3 = -2x_1 - 2x_2$

► 特徵向量 =
$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t \\ s \\ -2t - 2s \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \end{bmatrix} + s \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t \\ s \\ -2s - 2t \end{bmatrix} = s \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad (s^2 + t^2) \neq 0, s, t \in R$$

範例9: Python程式碼

```
import numpy as np
A = np.array([
    [5, 4, 2],
    [4, 5, 2],
    [2, 2, 2]
])
```

```
eigval = np.linalg.eigvals(A)
eigvec = np.linalg.eig(A)
print('特徵值=', eigval)
print('特徵向量=', eigvec)
print('特徵值=', eigvec[0])
print('特徵向量=', eigvec[1])
print('第1個特徵值=', eigval[0], '第1個特徵向量=', eigvec[1][:, 0])
print('第2個特徵值=', eigval[1], '第2個特徵向量=', eigvec[1][:, 1]/eigvec[1][:, 1][0])
print('第3個特徵值=', eigval[2], '第3個特徵向量=', eigvec[1][:, 2]/eigvec[1][:, 1][0])
```

```
特徵值= [ 1. 10.  1.]
```

```
特徵向量= [[-0.74535599  0.66666667  0.          ]
```

```
[ 0.59628479  0.66666667 -0.4472136 ]
```

```
[ 0.2981424  0.33333333  0.89442719]]
```

```
第1個特徵值= 1.0 第1個特徵向量= [ 1. -0.8 -0.4]
```

```
第2個特徵值= 10.0 第2個特徵向量= [1.  1.  0.5]
```

```
第3個特徵值= 0.9999999999999999 第3個特徵向量= [-0.  1. -2.]
```



7. 有些轉換矩陣沒有特徵向量

7. 有些轉換矩陣沒有特徵向量

➔ 1. 例如：座標逆時針旋轉90度， $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

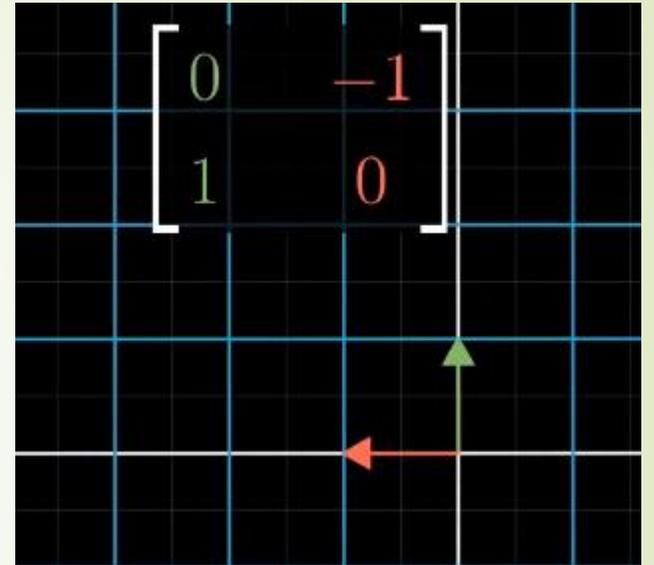
➔ $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$

➔ $\det(A - \lambda I) = 0$

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

➔ $\lambda^2 + 1 = 0$

➔ $\lambda = \text{虛數 } i, -i$





8. 計算特徵向量的 好處

為什麼要學特徵向量

➡ 問題：兩個坐標系統的轉換，該選擇什麼基底向量呢？有沒有比較容易計算的基底向量呢？

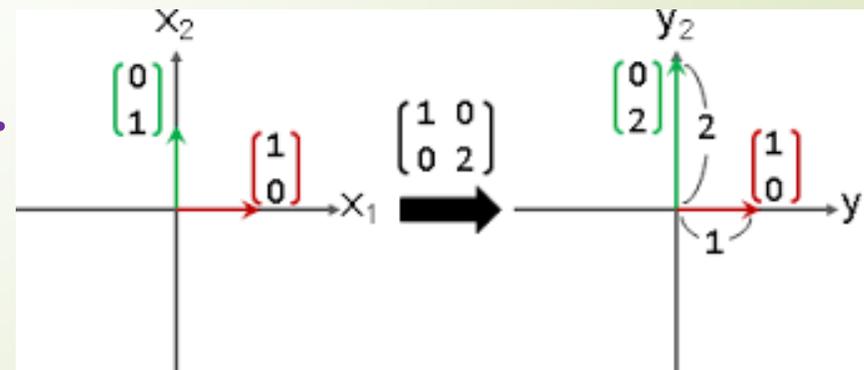
➡ 方法：

➡ 先找到一組基底（即特徵基底），

➡ 使得該線性變換在這組基底上，只是原坐標軸方向上的伸縮變換（乘以一個純量 λ ）

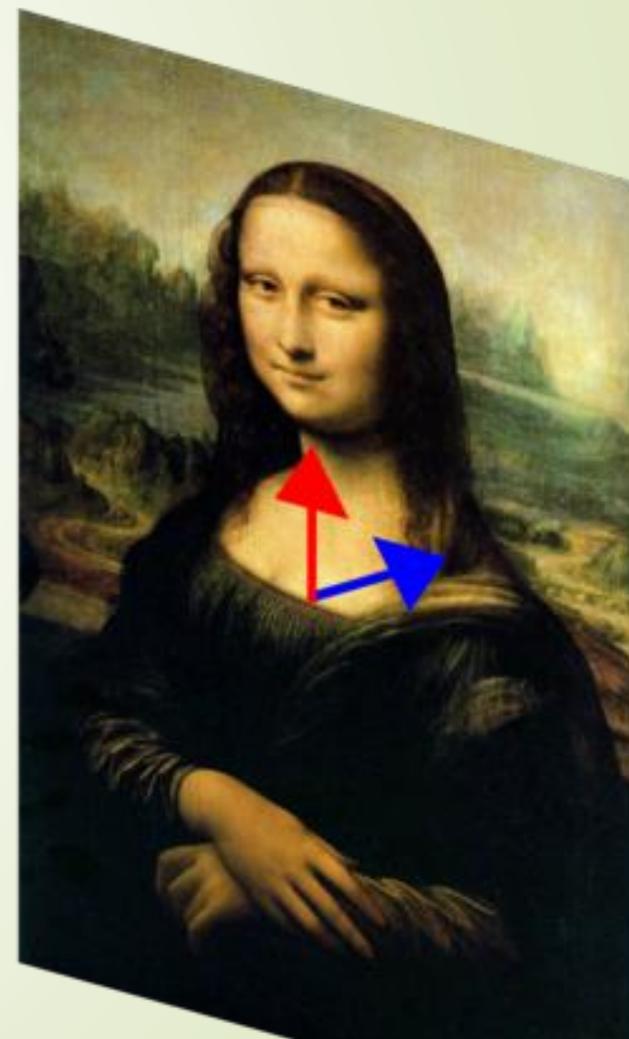
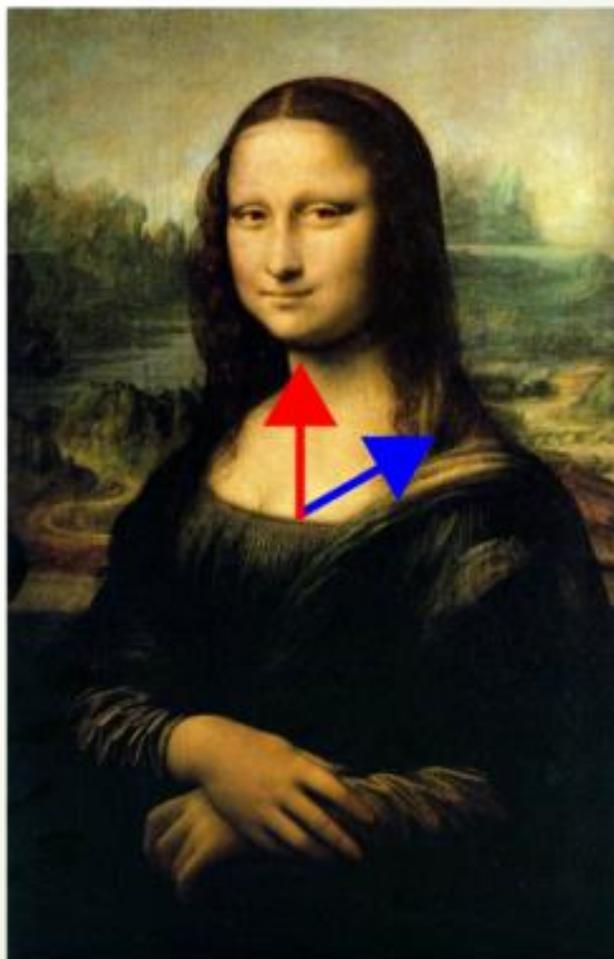
➡ 但不同軸上的伸縮比例不同（ λ ）

➡ $Ax = \lambda x$



為什麼要學特徵向量

- 結果：
- 兩個坐標系統的基底向量基本雷同，只是比例不同
- 新坐標，只是舊坐標軸方向上的伸縮變換（乘以一個純量 λ ）
- $Ax = \lambda x$



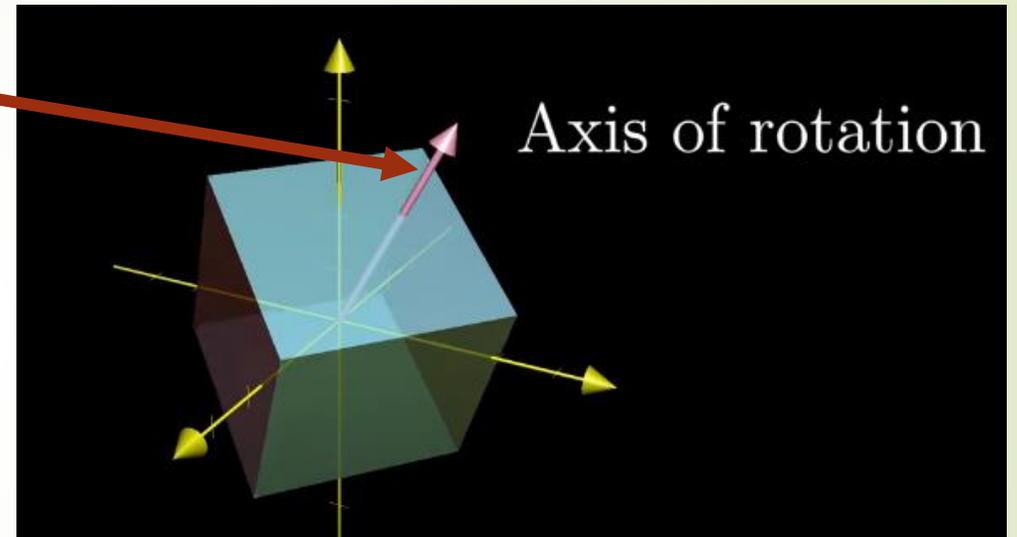
2. 特徵向量的用途(1)

➔ (1). 因為，特徵向量在變形轉換後，方向不會變

➔ 可以當作3D旋轉的『旋轉軸』

➔ 特徵向量Eigenvectors
= axis of rotation

➔ rotate 30 around $\begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$



➔ (2). 優點：清楚簡單表達：

➔ 例如旋轉軸=特徵向量=rotate 30 around $\begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$

Rotate 30° around $\begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$

➔ 若用傳統矩陣表示旋轉軸很複雜

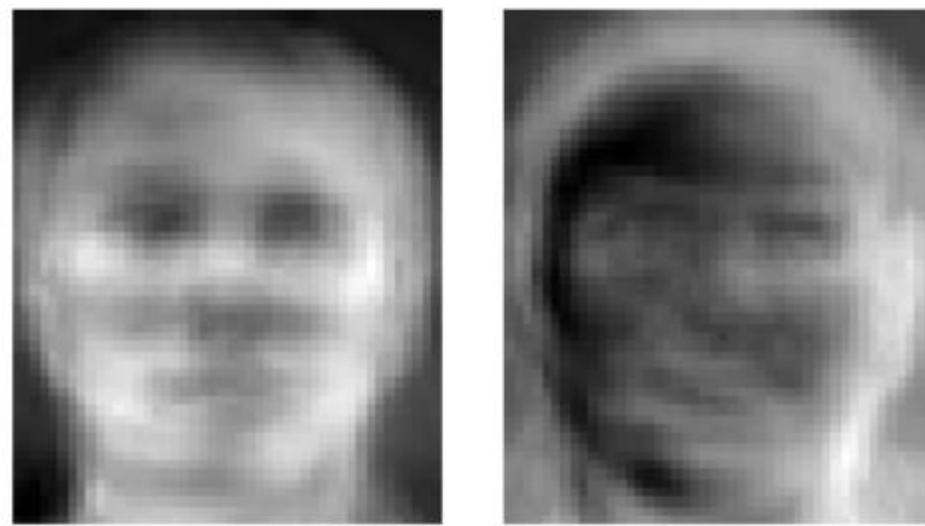
$$\begin{bmatrix} \cos(\theta) \cos(\phi) & -\sin(\phi) & \cos(\theta) \sin(\phi) \\ \sin(\theta) \cos(\phi) & \cos(\theta) & \sin(\theta) \sin(\phi) \\ -\sin(\phi) & 0 & \cos(\phi) \end{bmatrix}$$

3. 特徵向量的用途(2)

- ➔ (1). 座標轉換的方式，
 - ➔ 最常用的方法：找出特徵向量，當作基底向量
 - ➔ 不是用之前我們隨意選擇的向量變換
- ➔ (2). 優點：
 - ➔ 1. 特徵向量不會被變形
 - ➔ 2. 特徵值矩陣，只出現在對角線，計算會變得
很簡單

特徵向量應用1：圖形辨識：特徵臉

- 臉部圖像的處理可以看作：為每個像素的灰度的向量。
- 該向量空間的維數是像素的個數。
- 特徵臉：一個部圖形矩陣的特徵向量
- 好處：可以把面部圖像，用特徵向量（特徵臉）的線性組合來表達。
- 用途：特徵臉可用於人臉辨識的數據壓縮的方式。
- 在這個應用中，一般只取那些最大特徵值所對應的特徵臉



9. 把矩陣對角化

方法： $P^{-1}AP$ = 特徵值在對角線的矩陣

P 就是特徵向量矩陣

對角線矩陣的應用優點： 方便計算矩陣n次方

➔ 對角線矩陣：Diagonal Matrices

$$\begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3^3 x \\ 2^3 y \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 3^4 x \\ 2^4 y \end{bmatrix}$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}}_{100 \text{ times}} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 3^{100} & 0 \\ 0 & 2^{100} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

一般矩陣的n次方很難計算

$$\begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

100 times



把矩陣對角化的重要性

➔ 有些矩陣，可以被對角化的方法

➔ 範例：

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$



$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

➔ 對角化是找到可對角化矩陣或映射的相對角矩陣的過程。

如何把矩陣對角化： $P^{-1}AP$

➔ 矩陣A，可以被對角化的方法 (page. 277)

➔ 方法： $P^{-1}AP =$ 特徵值在對角線的矩陣

➔ 其中P是A的特徵向量所組成的價值

➔ 範例：

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$



$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 1 & P^{-1} & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & A & 1 \\ 2 & 1 & 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & P & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

範例 1 求可將矩陣 A 對角化的矩陣 P

➔ 矩陣 A ，可以被對角化的方法 (page. 277)

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

➔ (1). 方法： $P^{-1}AP =$ 特徵值在對角線的矩陣

➔ 其中 P 是 A 的特徵向量所組成的價值

➔ (2). 先求 A 的特徵值 $\begin{bmatrix} 0 - \lambda & 0 & 2 \\ -1 & 2 - \lambda & -1 \\ -1 & 0 & 3 - \lambda \end{bmatrix}$

➔ $= -\lambda(2-\lambda)(3-\lambda) + 2(2-\lambda) = (2-\lambda)(-\lambda(3-\lambda) + 2) = (2-\lambda)(\lambda^2 - 3\lambda + 2)$

➔ $= -(\lambda-2)(\lambda-2)(\lambda-1) = 0$, 解出特徵值： $\lambda=2, \lambda=1$

範例 1 求可將矩陣 A 對角化的矩陣 P

$$\rightarrow = -\lambda(2-\lambda)(3-\lambda) + 2(2-\lambda) = (2-\lambda)(-\lambda(3-\lambda) + 2) = (2-\lambda)(\lambda^2 - 3\lambda + 2)$$

$$\rightarrow = -(\lambda-2)(\lambda-2)(\lambda-1) = 0, \quad \text{解出特徵值: } \lambda=2, \lambda=1$$

➔ (1). $\lambda=2$ 的特徵值:

$$\rightarrow \begin{bmatrix} -2 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow x_1 = -x_3, \quad x_2$$

$$\rightarrow \text{特徵向量} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -t \\ s \\ t \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + s \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda = 2: \quad \mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

範例 1 求可將矩陣 A 對角化的矩陣 P

$$\rightarrow = -\lambda(2-\lambda)(3-\lambda) + 2(2-\lambda) = (2-\lambda)(-\lambda(3-\lambda) + 2) = (2-\lambda)(\lambda^2 - 3\lambda + 2)$$

$$\rightarrow = -(\lambda-2)(\lambda-2)(\lambda-1) = 0, \quad \underline{\text{解出特徵值： } \lambda=2, \lambda=1}$$

→ (2). $\lambda=1$ 的特徵值：

$$\rightarrow \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 1 & 2-1 & 1 \\ 1 & 0 & 3-1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow x_1 = -2x_3, \quad x_2 = x_3$$

$$\rightarrow \text{特徵向量} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2t \\ t \\ t \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\lambda = 1: \quad \mathbf{p}_3 = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

範例 1 求可將矩陣 A 對角化的矩陣 P

➡ 解出特徵值： $\lambda=2$ ， $\lambda=1$

➡ 解出特徵向量：



$$P = \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

➡ (3). 求 P 的反矩陣：

➡ $= \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1}$ = 公式： $P^{-1} = \frac{\text{伴隨矩陣}}{\det(A)} = \frac{\text{餘因子矩陣的轉置矩陣}}{\det(A)}$

➡ $\det(A) = -1 + 2 = 1$

➡ 餘因子矩陣 = $\begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \end{bmatrix}$ (注意正負號)

➡ 伴隨矩陣 = $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} = P^{-1}$

範例 1 求可將矩陣 A 對角化的矩陣 P

➔ 解出特徵值： $\lambda=2$ ， $\lambda=1$

➔ 解出特徵向量：

➔ (3). 求 P 的反矩陣 = $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} = P^{-1}$

➔ (4). $P^{-1}AP =$ 特徵值在對角線的矩陣

➔ $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ ，對角線矩陣

➔ 所以， P 就是特徵向量矩陣

$$P = \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

範例2：無法對角化的矩陣

➔ 證明A無法被對角化 (page. 281)

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ -3 & 5 & 2 \end{bmatrix}$$

範例2：無法對角化的矩陣

➔ 特徵多項式 (page. 281)

$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & 0 & 0 \\ -1 & \lambda - 2 & 0 \\ 3 & -5 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)(\lambda - 2)^2$$

➔ 特徵方程式

$$(\lambda - 1)(\lambda - 2)^2 = 0$$

特徵值 $\lambda = 1$ 和 $\lambda = 2$

範例2：無法對角化的矩陣

➔ 特徵空間 (page. 281)

$$\lambda = 1: \mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{8} \\ -\frac{1}{8} \\ 1 \end{bmatrix}; \quad \lambda = 2: \mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

➔ A為3x3矩陣，卻只有2個基底向量

➔ 所以，A無法被對角化

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ -3 & 5 & 2 \end{bmatrix}$$

10. 把矩陣對角化的物 理意義

$A^{-1}MA$ ：視角轉換 + 動作轉換

把矩陣對角化的物理意義

$A^{-1}MA$: 視角轉換 + 動作轉換

題目: $\implies A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$, 求特征空間的 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$, 被變形後的坐標?

1. 分析對角化公式 $P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix}$

① 舉例: $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \cdot \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

($\lambda = 3, 2$)
特征基底 = $\left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$

② 解析物理意義: 這是三個坐標轉換. (2個基底轉換, 一個變形轉換)

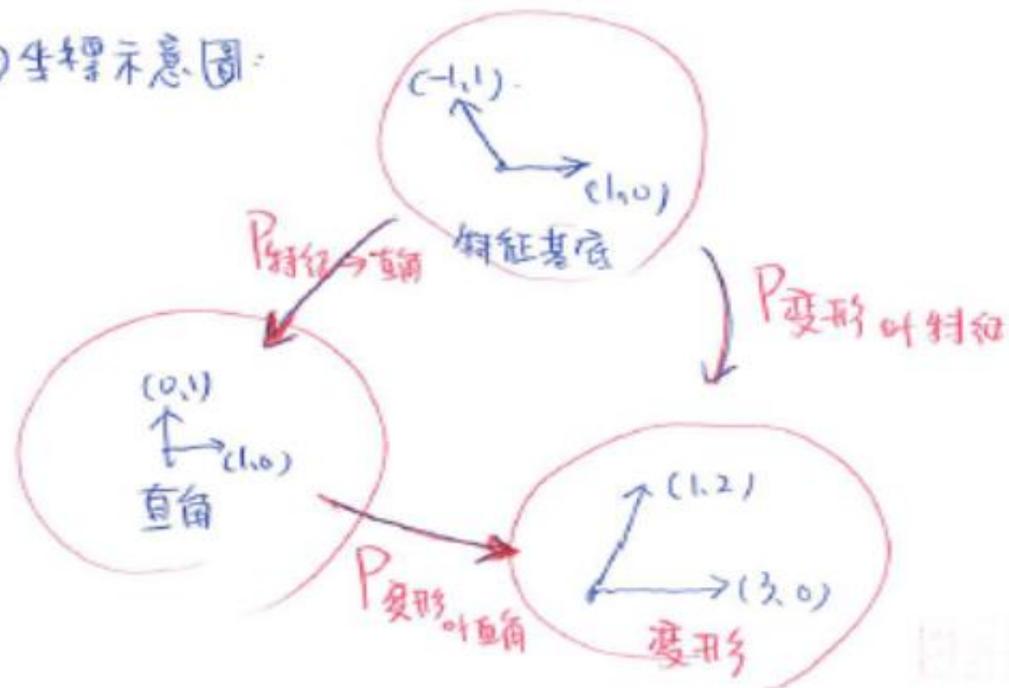
注意: 線性轉換有2種

- ① 基底轉換
- ② 變形轉換

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \cdot \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

直向 \rightarrow 特征
變形
特征 \rightarrow 直向
特征基底
變形
特征基底

③ 三個坐標示意圖:



左邊

④ 三個坐標系統關係式:

(A) $V_{\text{直角}} \xrightarrow{P_{\text{特征} \rightarrow \text{直角}}} V_{\text{特征}}$

$$V_{\text{直角}} = P_{\text{特征} \rightarrow \text{直角}} \cdot V_{\text{特征}}$$

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

(B) $V_{\text{直角}} \xrightarrow{\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \text{变形}} V_{\text{变形叶直角}}$

$$V_{\text{变形叶直角}} = P_{\text{变形}} \cdot V_{\text{直角}}$$

$$= \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$$

(C) $V_{\text{变形叶特征}} \xrightarrow{\quad} V_{\text{变形叶直角}}$

$$V_{\text{变形叶特征}} = P_{\text{直角} \rightarrow \text{特征}} \cdot V_{\text{变形叶直角}}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$$

⑤ 右邊坐標系統關係式:

$$V_{\text{特征}} \xrightarrow{\text{變形}} V_{\text{特征}} \text{的變形}$$

$$\begin{aligned} V_{\text{特征}} \text{的變形} &= P_{\text{變形}} \cdot V_{\text{特征}} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

⑥ 故

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{首}} \text{特征} \cdot \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{變形}} \cdot \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{特征}} \text{首} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{特征}} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{變形}} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{特征}}$$

範例2：選擇特徵向量當作基底 eigenBasis

➔ 1. 例如：座標轉換矩陣， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

➔ 3. 證明： $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$ ， $\det(A - \lambda I) = 0$

➔ $\det\begin{bmatrix} 3 - \lambda & 1 \\ 0 & 2 - \lambda \end{bmatrix} = 0$

➔ $(3 - \lambda)(2 - \lambda) = 0$

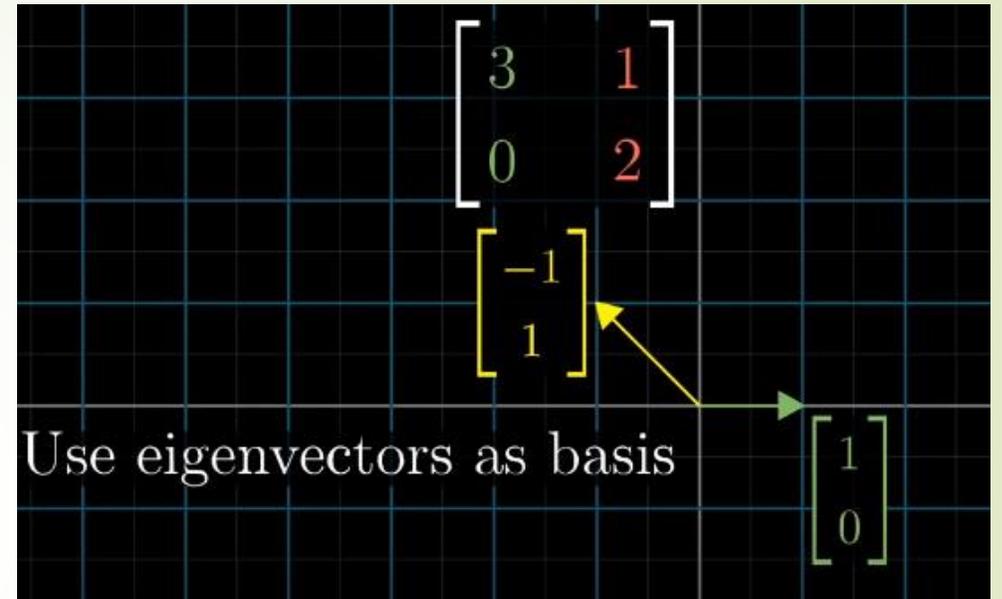
➔ $\lambda = 3, 2$

➔ 4. $(A - \lambda I)\vec{v} = \begin{bmatrix} 3 - 3 & 1 \\ 0 & 2 - 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 0$

➔ $y = 0$ (特徵向量就是x軸 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，放大3倍)

➔ 5. $(A - \lambda I)\vec{v} = \begin{bmatrix} 3 - 2 & 1 \\ 0 & 2 - 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 0$

➔ $y = -x$ (特徵向量就是 $\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ，放大2倍)



範例2：特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 座標系統的 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，被A矩陣變形後的座標？

➔ (接續)：座標轉換矩陣， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

➔ 6. 兩個特徵向量當作基底向量 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

➔ 7. 範例2，在特徵基底座標為 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 的位置，是直角坐標的什麼 $\begin{bmatrix} ? \\ ? \end{bmatrix}$

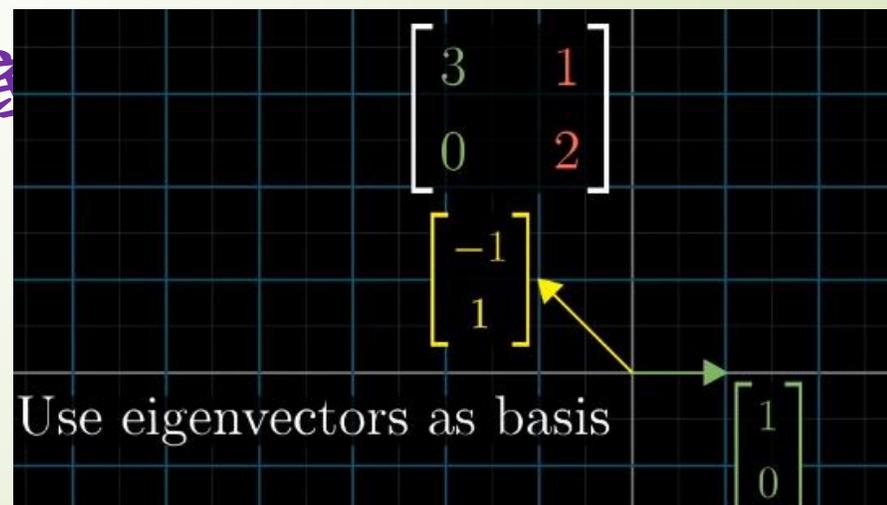
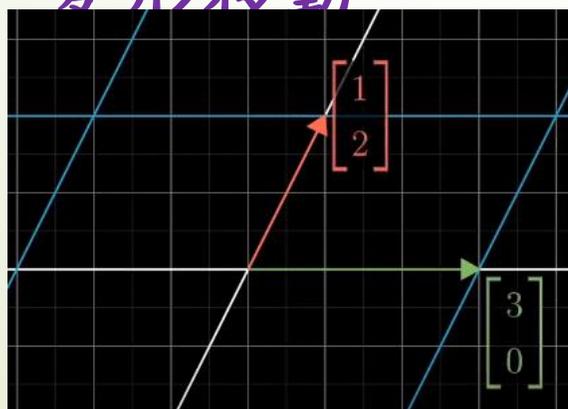
➔ 根據 $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{move}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

➔ 這裡面有三個座標系統的轉換

➔ 直角基底

變形移動

特徵基底



14. 範例2：特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 座標系統的 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，被A矩陣變形後的座標？

(接續)：座標轉換矩陣， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

➔ 6. 兩個特徵向量當作基底向量 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

➔ 根據 $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Move}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{S\text{基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

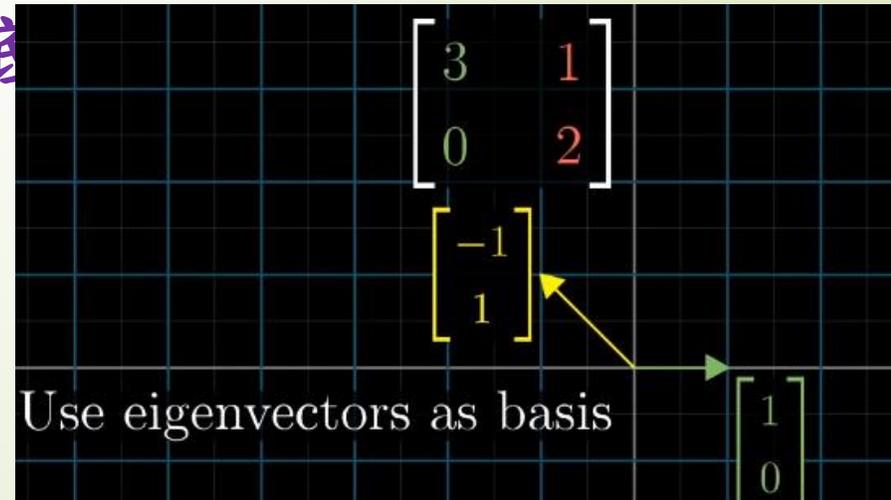
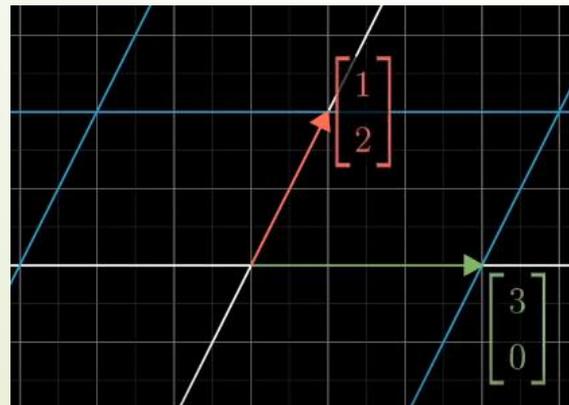
➔ 這裡面有三個座標系統的轉換

➔ 其中的兩個視角轉換是：直角視角座標，特徵基底視角座標

➔ 直角基底

變形移動

特徵基底



14. 範例2：特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 座標系統的 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，被A矩陣變形後的座標？

➔ (接續)：座標轉換矩陣， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ ，特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

➔ 根據 $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

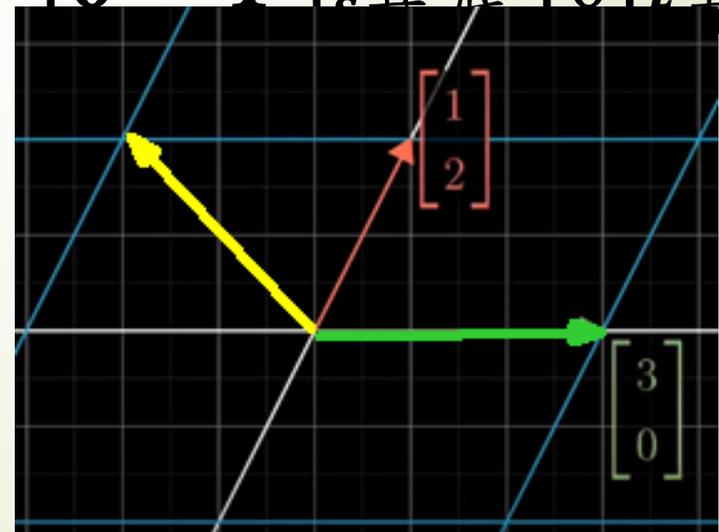
➔ (1). 先計算逆矩陣： $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} / (1) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

➔ (2). $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

➔ $= \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

➔ $= \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

➔ 所以特徵基底的 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 被A矩陣變形後的座標 $\begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$



14. 範例2：特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 座標系統的 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，被A矩陣變形後的座標？

➔ (接續)：座標轉換矩陣， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

➔ 6. 兩個特徵向量當作基底向量 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

➔ 根據 $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Move}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{\text{s基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{\text{E基底}}$

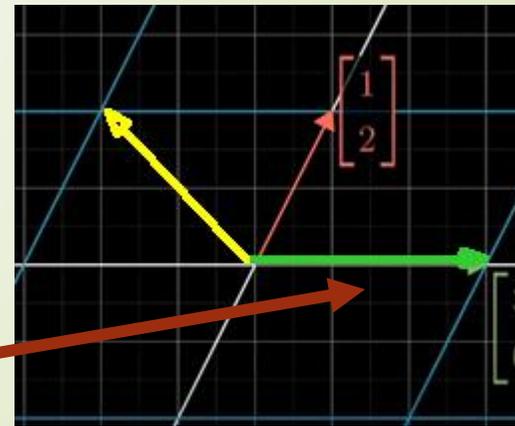
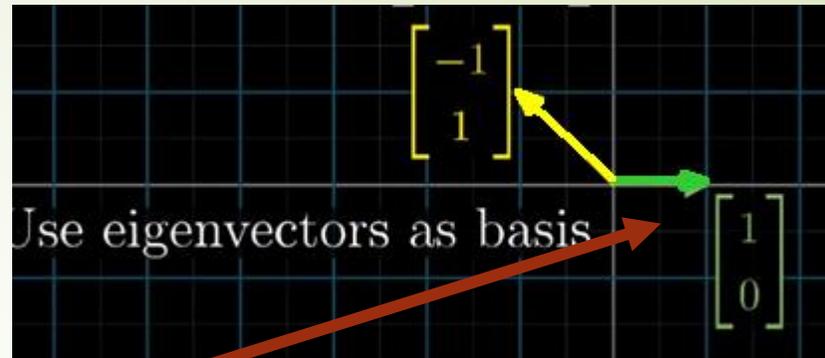
➔ (1). $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{\text{s基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{\text{E基底}} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{\text{s基底}}$ 特徵向量就是直角座標的X軸

➔ (2). $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Move}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{\text{s基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{\text{E基底}} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}_{\text{s基底}}$ 特徵向量被A矩陣變形後的且用座標的視

角位置

➔ (3). $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Move}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{\text{s基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{\text{E基底}} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}_{\text{E基底}}$

特徵向量被變形後在特徵基底視角的位置



15. 範例3：特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 座標系統的 $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ ，被A矩陣變形後的座標

➔ (接續)：座標轉換矩陣， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ ，特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

➔ 根據 $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

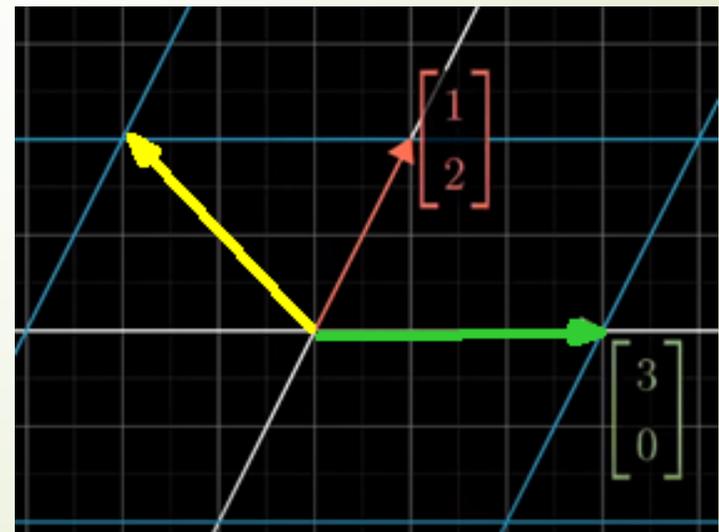
➔ (1). 先計算逆矩陣： $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} / (1) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

➔ (2). $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

➔ $= \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

➔ $= \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

➔ 所以特徵基底的 $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 被A矩陣變形後的座標 $\begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}$



14. 範例2：特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 座標系統的 $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ ，被A矩陣變形後的座標

➔ (接續)：座標轉換矩陣， $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

➔ 6. 特徵向量當作基底向量 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

➔ 根據 $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1}_{E\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}$

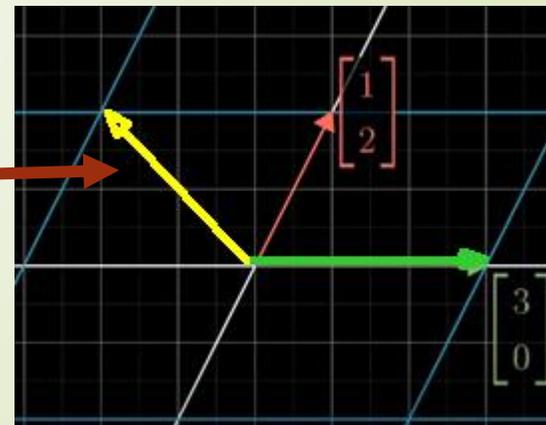
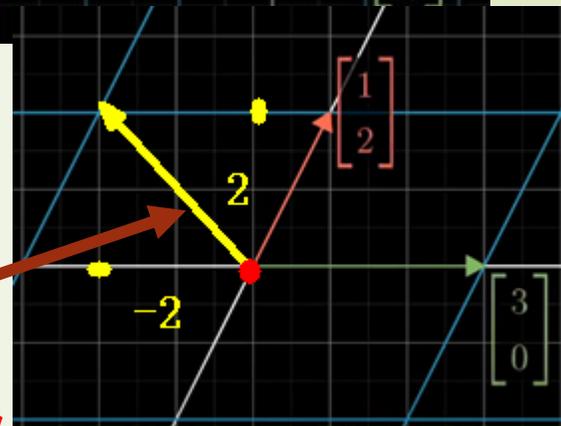
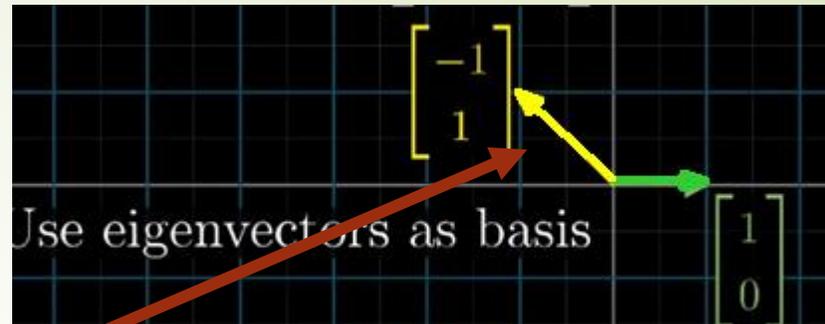
➔ (1). $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$ 特徵向量就是直角座標的 $y = -x$

➔ (2). $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} = \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$ 特徵向量被A矩陣變形後的且角座標的

視角位置

➔ (3). $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1}_{E\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{\text{Smove}} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}_{E\text{基底}} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

特徵向量被變形後在特徵基底視角的位置



16. 特徵基底 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 的 $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$ 座標，被A矩陣變形後的座標=

$A^{-1}MA$ =特徵值對角矩陣

➔ (1). 根據 $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{Smove} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

$$= \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{E\text{基底}}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{Smove} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{Smove}$$

$$= \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}} \quad (\lambda = 3, 2)$$

➔ (2). 所以以後若要有特徵基底座標，轉換成直角座標，不要再用 $A^{-1}MA$

➔ (3). $A^{-1}MA = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

➔ (4). 結論：特徵基底轉換矩陣直接用 $\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}_{s\text{基底}}$

17. 結論：特徵基底被A矩陣變形後座標=直接用 $\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}_S$ 基底

➔ 特徵基底

➔ 被A矩陣變形後座標

➔ = 直接用 $\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}_S$ 基底

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

被A矩
陣變形



$$\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$$



11. 計算矩陣的次冪

A^{1000}

計算矩陣的次冪

- ▶ 假設 A 為可對角化的 $n \times n$ 矩陣，則存在矩陣 P 可將 A 對角化，使得 (page. 282)

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{bmatrix} = D$$

$$(P^{-1}AP)^2 = \begin{bmatrix} \lambda_1^2 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2^2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^2 \end{bmatrix} = D^2$$

$$(P^{-1}AP)^2 = P^{-1}APP^{-1}AP = P^{-1}AIP = P^{-1}A^2P$$

範例 5：矩陣的次冪

➔ 計算 A^3 (page. 282)

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

範例 5：矩陣的次冪

➡ 計算 A^3 (page. 282)

➡ 使用公式

$$A^k = PD^kP^{-1} = P \begin{bmatrix} \lambda_1^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2^k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^k \end{bmatrix} P^{-1} \quad (3)$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

在範例 1 中已知矩陣 A 可被矩陣

$$P = \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

範例 5：矩陣的次冪

➡ 計算 A^3 (page. 282)

➡ 使用公式

$$A^k = PD^kP^{-1} = P \begin{bmatrix} \lambda_1^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2^k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^k \end{bmatrix} P^{-1} \quad (3)$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

在範例 1 中已知矩陣 A 可被矩陣

$$P = \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



$$D = P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

範例 5：矩陣的次冪

➡ 計算 A^3 (page. 282)

➡ 使用公式：

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$$A^3 = PD^3P^{-1} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2^3 & 0 & 0 \\ 0 & 2^3 & 0 \\ 0 & 0 & 1^3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$