

Linear Algebra Tutorial 12

2023.12.26

homework

Problem C(6 Points), 2021-2022年线性代数期末考试题

Let V be an n -dimensional vector space, and $T : V \rightarrow V$ a linear operator on V . Suppose that there is a $\mathbf{v} \in V$ such that $T^{n-1}(\mathbf{v}) \neq \mathbf{0}$ and $T^n(\mathbf{v}) = \mathbf{0}$. Here we use T^k ($k \geq 1$) to denote the composition of T for k times, i.e.,

$$T^1 = T, \quad T^2 = T \circ T, \quad T^3 = T \circ T \circ T, \quad \dots, \quad T^k = \underbrace{T \circ T \circ \dots \circ T}_{k \text{ times}}.$$

1. (4 points) Prove that $B = \{\mathbf{v}, T(\mathbf{v}), T^2(\mathbf{v}), \dots, T^{n-1}(\mathbf{v})\}$ is a basis of V .
2. (2 points) Find the matrix for T relative to B , i.e., $[T]_{B,B}$.

1. (3 points) Which of the following statements are true?

- A. Let V be an n -dimensional vector space, B is a basis of V , then the coordinate vector mapping $f_B : V \rightarrow \mathbb{R}^n$, $f_B(\mathbf{v}) = [\mathbf{v}]_B$ is an isomorphism.
- B. Let $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ be a linear transformation such that $\ker(T) \neq \{\mathbf{0}\}$ and $\text{RAN}(T) \neq \{\mathbf{0}\}$. Then there exists a non-zero vector $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$, $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ such that $\mathbf{x} \in \ker(T) \cap \text{RAN}(T)$. (Here, $\ker(T)$ is the kernel of T , $\text{RAN}(T)$ is the range of T .)
- C. Let V, W be vector space and $T : V \rightarrow W$ is an isomorphism. Let $B = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ is a basis of V , then $B' = \{T(\mathbf{v}_1), \dots, T(\mathbf{v}_n)\}$ is a basis of W .
- D. Let V be an n -dimensional vector space, and $T : V \rightarrow V$ be the identity operator, i.e., $T(\mathbf{v}) = \mathbf{v}$ for all $\mathbf{v} \in V$. Then for any basis B of V , we have $[T]_{B,B} = I_n$, where $I_n \in M_{n \times n}$ is the identity matrix.

2. (3 points) Which of the following statements are true?

- A. Let $T : V \rightarrow W$ be a linear transformation, and $W' \subset W$ is a subspace of W . Then the set

$$V' = \{v \in V : T(v) \in W'\}$$

is always a subspace of V .

- B. If $T : U \rightarrow V$ is a surjective (满射) linear transformation, $S : V \rightarrow W$ is also a surjective linear transformation, then $S \circ T$ is always surjective.
- C. Let $A \in M_{n \times n}$. Consider the following partitioned matrix $C \in M_{2n \times 2n}$

$$C = \begin{bmatrix} A & \mathbf{0}_{n \times n} \\ \mathbf{0}_{n \times n} & A^\top A \end{bmatrix},$$

here $\mathbf{0}_{n \times n}$ denotes the zero matrix in $M_{n \times n}$. Then we always have $\text{rank}(C) = 2\text{rank}(A)$.

- D. The function

$$T : M_{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}, \quad T(A) = \text{tr}(A)$$

is a surjective linear transformation. Here $\text{tr}(A)$ denotes the trace of A .

Bonus: 不计入分数

假设 V 为一个向量空间, 令 $W = \text{span}\{\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2, \boldsymbol{v}_3\} \subset V$ 为 V 的一个子空间, 这里 $\{\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2, \boldsymbol{v}_3\}$ 线性无关。对于一个给定的 $\boldsymbol{v} \in V$, 考虑子空间

$$U = \text{span}\{\boldsymbol{v}_1 + \boldsymbol{v}, \boldsymbol{v}_2 + \boldsymbol{v}, \boldsymbol{v}_3 + \boldsymbol{v}\}.$$

由期中考试不定项选择题的第三小题, 我们知道 $\dim(U)$ 可以等于2或者3。现在请对此提供一个严格的数学证明, 特别地, 证明 $\dim(U)$ 不可能小于 $3 - 1 = 2$ 。

线性变换的矩阵表示

Matrices for general linear transformations

$$\begin{array}{ccc} \mathbf{v} \in V & \xrightarrow{T} & T(\mathbf{v}) \in W \\ \downarrow f_B & & \downarrow g_{B'} \\ ([\mathbf{v}]_B \in \mathbb{R}^n) & \xrightarrow{T_A} & ([T(\mathbf{v})]_{B'} \in \mathbb{R}^m) \end{array}$$

为 T 关于基底 B 与 B' 的矩阵表示

(The matrix for T relative to B and B')

$$[T]_{B',B} = [[T(\mathbf{v}_1)]_{B'} \cdots [T(\mathbf{v}_n)]_{B'}]$$

$$[T(\mathbf{v})]_{B'} = [T]_{B',B}[\mathbf{v}]_B$$

Matrices for general linear transformations

为 T 关于基底 B 与 B' 的矩阵表示

(The matrix for T relative to B and B')

$$T_A \Rightarrow [T]_{B',B}$$

$$B = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\}, B' = \{\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2, \dots, \mathbf{w}_m\}$$

$$[T_A(\mathbf{v})]_{B'} = [T]_{B',B}[\mathbf{v}]_B$$

$$[T]_{B',B} = [[T(\mathbf{v}_1)]_{B'} \cdots [T(\mathbf{v}_n)]_{B'}]$$

- $\text{rank}(T) = \text{rank}([T]_{B',B}), \text{nullity}(T) = \text{nullity}([T]_{B',B})$
- $[T^{-1}]_{B,B'} = ([T]_{B',B})^{-1}$

Matrices for general linear transformations

Let V be the subspace in $F(-\infty, \infty)$ spanned by $B = \{\sin x, \cos x\}$. Let $T : V \rightarrow \mathbb{R}^2$ be defined by $T(f) = (f(0), f(\frac{\pi}{2}))$ for $f \in V$. Take $B' = \{(1, 0), (0, 1)\}$ as a basis of \mathbb{R}^2 . Then the matrix for T relative to B and B' is

$$[T]_{B',B} = ?$$

composition of linear transformations

$$\begin{array}{ccccc}
 \mathbf{u} \in U & \xrightarrow{T_1} & T_1(\mathbf{u}) \in V & \xrightarrow{T_2} & T_2(T_1(\mathbf{u})) \in W \\
 f_B \downarrow & & h_{\tilde{B}} \downarrow & & g_{B'} \downarrow \\
 ([\mathbf{u}]_B \in \mathbb{R}^n) & \xrightarrow{T_A} & ([T_1(\mathbf{u})]_{\tilde{B}} = A[\mathbf{u}]_B \in \mathbb{R}^k) & \xrightarrow{T_C} & ([T_2(T_1(\mathbf{u}))]_{B'} = (CA)[\mathbf{u}]_B \in \mathbb{R}^m)
 \end{array}$$

$$T_1 : U \rightarrow V, T_2 : V \rightarrow W$$

$$[T_2 \circ T_1]_{B',B} = [T_2]_{B',B''} [T_1]_{B'',B}$$

cancel the nearest basis(B'')

Theorem 5.16. 设 V, W 为有限维向量空间, $T: V \rightarrow W$ 为一个线性变换。

1. 如果 $S = \{v_1, \dots, v_r\} \subset V$ 为 V 里的一个线性无关集合, 且 $T: V \rightarrow W$ 为一一映射, 那么 $S' = \{T(v_1), \dots, T(v_r)\} \subset W$ 也是一个线性无关集合。
2. 如果 $B = \{v_1, \dots, v_n\} \subset V$ 为 V 里的一组基底, 且 $T: V \rightarrow W$ 为同构, 那么 $B' = \{T(v_1), \dots, T(v_n)\} \subset W$ 是 W 的一组基底。

inverse of linear transformations

$$\begin{array}{ccc} \mathbf{v} \in V & \xrightarrow{T} & T(\mathbf{v}) \in W \\ \downarrow f_B & & \uparrow g_{B'}^{-1} \\ ([\mathbf{v}]_B \in \mathbb{R}^n) & \xrightarrow{T_A} & ([T(\mathbf{v})]_{B'} = A[\mathbf{v}]_B \in \mathbb{R}^m) \end{array}$$

$$[T^{-1}]_{B,B'} = ([T]_{B',B})^{-1}$$

property

Theorem 5.17. 令 V 为 n 维向量空间，令 W 为 m 维向量空间， $T : V \rightarrow W$ 为 V 到 W 上的线性算子，且令 B 为 V 的一组基底， B' 为 W 的一组基底。令 $[T]_{B',B} \in M_{m \times n}$ 为 T 关于基底 B 与 B' 的矩阵表示。那么我们有

1. $\text{rank}(T) = \text{rank}([T]_{B',B})$, $\text{nullity}(T) = \text{nullity}([T]_{B',B})$ 。
2. T 是一个一一映射当且仅当 $\text{nullity}([T]_{B',B}) = 0$ 。
3. T 是一个满射当且仅当 $\text{rank}([T]_{B',B}) = m = \dim(W)$ 。
4. 若 $n = m$ ，那么 T 是一个同构当且仅当 $[T]_{B',B} \in M_{n \times n}$ 可逆。此时 $T^{-1} : W \rightarrow V$ 关于基底 B' 与 B 的矩阵表示为

$$[T^{-1}]_{B,B'} = ([T]_{B',B})^{-1}.$$

T 是一个一一映射 $\Leftrightarrow [T]_{B',B}$ 可逆

theorem

Theorem 5.18. 令 V 为 n 维向量空间, $T : V \rightarrow V$ 为 V 上的线性算子, 且令 B 为 V 上的一组基底。那么以下说法等价:

1. T 是一个一一映射。
2. $[T]_{B,B}$ 可逆。

此时 T^{-1} 关于基底 B 与 B 的矩阵表示为

$$[T^{-1}]_{B,B} = ([T]_{B,B})^{-1}.$$

- $[T]_{B,B} = [T]_B$
- $[T]_{B',B'} = [T]_{B'}$

相似矩阵 Similarity

$T : V \rightarrow V$ 是一个线性变换,

B 是 V 的一个基底, $A = [T]_{B,B}$: T 关于 B 的矩阵表示

V 的另一组基底 B' , $A' = [T]_{B',B'}$: T 关于 B' 的矩阵表示

- $[T]_{B',B'} = (P_{B \leftarrow B'})^{-1} [T]_{B,B} P_{B \leftarrow B'}$

- $[T]_{B',B'} = (P_{B \leftarrow B'})^{-1} [T]_{B,B} P_{B \leftarrow B'}$

explanation

$$[T]_{B',B'} = [\textcolor{red}{I} \circ T \circ \textcolor{blue}{I}]_{B',B'} = [I]_{B',B} [T]_{B,B} [I]_{B,B'}.$$

这个过程如下图所示：

$$\begin{array}{ccccccc}
 \mathbf{v} \in V & \xrightarrow{\textcolor{blue}{I}} & \mathbf{v} \in V & \xrightarrow{T} & T(\mathbf{v}) \in V & \xrightarrow{\textcolor{red}{I}} & T(\mathbf{v}) \in V \\
 f_{B'} \downarrow & & f_B \downarrow & & f_B \downarrow & & f_{B'} \downarrow \\
 ([\mathbf{v}]_{B'}) & \xrightarrow{T_P} & ([I]_{B,B'}[\mathbf{v}]_{B'} = [\mathbf{v}]_B) & \xrightarrow{T_A} & (A[\mathbf{v}]_B = [T(\mathbf{v})]_B) & \xrightarrow{T_Q} & ([I]_{B',B}[T(\mathbf{v})]_B = [T(\mathbf{v})]_{B'})
 \end{array}$$

1. 以 B' 为基的坐标转成以 B 为基的坐标
2. 以 B 为基的坐标进行线性变换
3. 以 B 为基的坐标转成以 B' 为基的坐标

Similarity

$B = P^{-1}AP$, then A and B are similar, A is similar to B

- 自反性 A is similar to A ($P = I$)
- 对称性 A is similar to $B \Leftrightarrow B$ is similar to A
- 传递性 A is similar to B , B is similar to C , then A is similar to C
- **矩阵多项式** if A is similar to B , then $p(A)$ is similar to $p(B)$

$$p(A) = a_0 + a_1A + \cdots + a_nA^n$$

$$[T]_{B',B'} = (P_{B \leftarrow B'})^{-1} [T]_{B,B} P_{B' \leftarrow B}$$

所以说 $[T]_{B,B}$ 和 $[T]_{B',B'}$ 是相似的

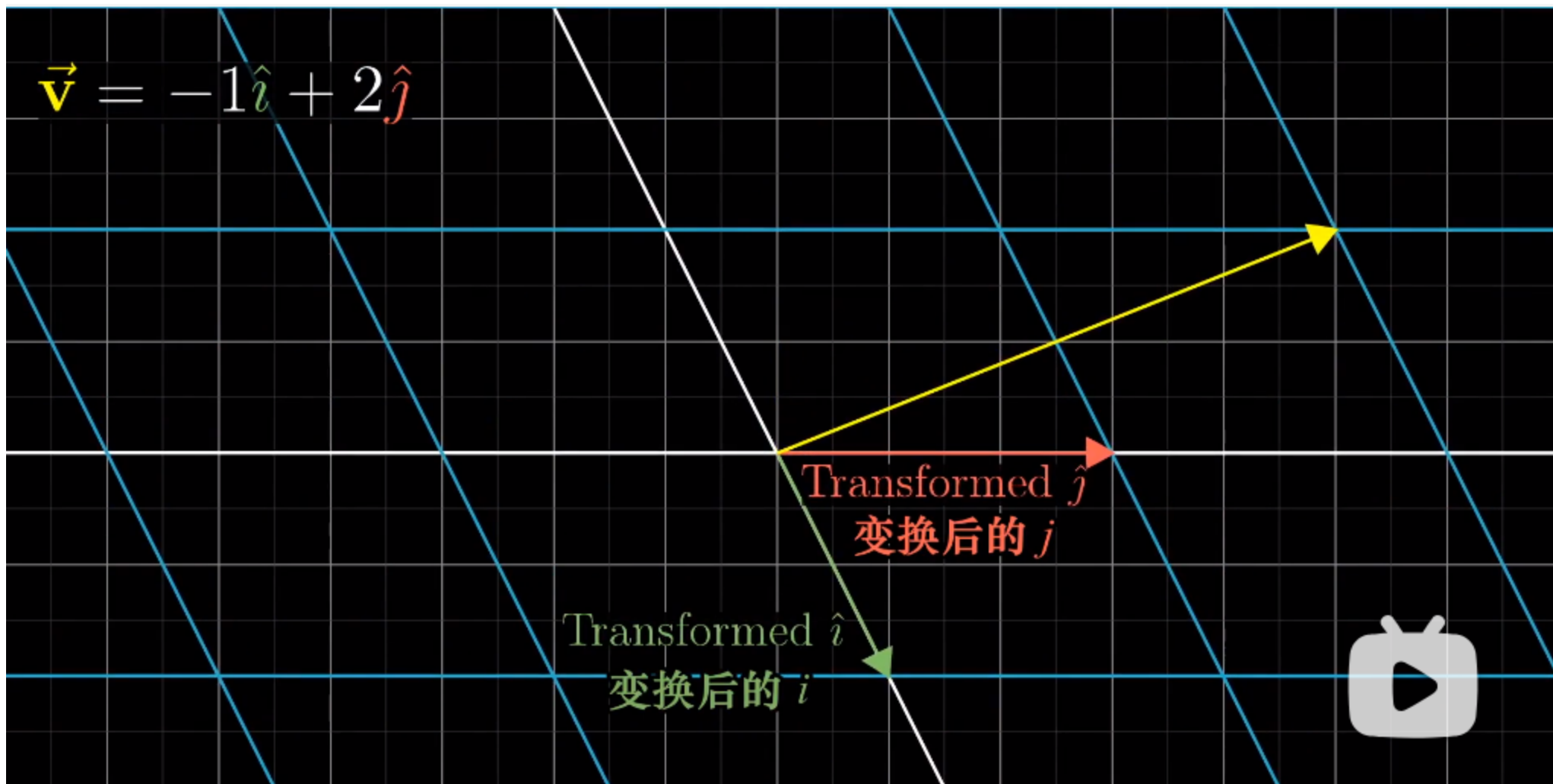
相似不变量 similarity invariants

$$B = P^{-1}AP$$

- $|A| = |B|$
- $\text{tr}(A) = \text{tr}(B)$
(可以通过 $\text{tr}(A) = \lambda_1 + \cdots + \lambda_n$ 证明)
- $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$
 $B = P^{-1}AP \Rightarrow \text{rank}(B) \leq \text{rank}(A)$
 $A = PBP^{-1} \Rightarrow \text{rank}(A) \leq \text{rank}(B)$
- $\text{nullity}(A) = \text{nullity}(B)$

特征值(eigenvalue)与特征向量(eigenvector)

chapter 5 in the textbook



特征值(eigenvalue)

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

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

$$\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$$

$$|\lambda I - A| = 0$$

- $p(\lambda) = |\lambda I - A|$: eigen polynomial 特征多项式
- $p(\lambda) = 0$: characteristic equation 特征方程

eigen polynomial 特征多项式

$$p(\lambda) = |\lambda I - A|$$

$p(\lambda)$ 为关于 λ ,最高次项为 n 的多项式

$$p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_n) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0$$

- let $\lambda = 0$, then $p(0) = | - A | = (-1)^n \lambda_1 \cdots \lambda_n = a_0 \Rightarrow a_0 = (-1)^n |A|$
 $|A| = \lambda_1 \cdots \lambda_n = (-1)^n a_0$
- 由行列式的另一种定义(不同行不同列的元素的积之和), λ_{n-1} 的系数只能由 $(\lambda - a_{11}) \cdots (\lambda - a_{nn})$ 产生, 即 $a_{n-1} = -(a_{11} + \cdots + a_{nn})$
 $tr(A) = a_{11} + \cdots + a_{nn} = -a_{n-1}$

特征向量(eigenvector)

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

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

$$\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$$

- the nontrivial solutions of $(A - \lambda I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$
- $\mathbf{x} \in \text{null}(A - \lambda I)$
- \mathbf{x} : the eigenvectors(特征向量) of A corresponding to λ
- $\text{null}(A - \lambda I)$: the eigenspace(特征空间) of A corresponding to λ

The number of the eigenvectors of A corresponding to λ_i is same as the multiplicity of roots of λ_i of $p(\lambda)$

eigenvalue and eigenvector

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

find the eigenvalues and eigenvectors of A

property

Theorem 6.7. 以下说法都成立:

1. 对于任何 n 阶方阵 $A \in M_{n \times n}$, 它最多有 n 个不同的特征值。

2. 对于上三角矩阵 $A = \begin{bmatrix} a_{11} & \star & \star & \dots & \star \\ 0 & a_{22} & \star & \dots & \star \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$ 它有特征值为对角线上的元素 a_{11}, \dots, a_{nn} 。该结论对下三角矩阵也成立。

3. 假设 $\lambda \in \mathbb{R}$ 为 A 的一个特征值, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ 为 A 关于 λ 的一个特征向量, 那么对于任何多项式 $f(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_mx^m$, $f(\lambda)$ 是多项式矩阵 $f(A) = a_0I_n + a_1A + \dots + a_mA^m$ 的一个特征值, \mathbf{x} 为 $f(A)$ 关于 $f(\lambda)$ 的一个特征向量。

4. A 可逆当且仅当 $\lambda = 0$ 不是 A 的特征值。

5. 如果 $\lambda \in \mathbb{R}$ 为 A 的一个特征值, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ 为 A 关于 λ 的一个特征向量, 且 A 可逆, 那么对于任何多项式 $f(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_mx^m$, $f(\frac{1}{\lambda})$ 是多项式矩阵 $f(A^{-1}) = a_0I_n + a_1A^{-1} + \dots + a_mA^{-m}$ 的一个特征值, \mathbf{x} 为 $f(A^{-1})$ 关于 $f(\frac{1}{\lambda})$ 的一个特征向量。

example

A is a 2×2 matrix with eigenvalues $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{Z}$, $B = A^{-2} - 6A^{-1}$, the eigenvalues of B are -5 and 7 , find λ_1, λ_2

example

A is a 2×2 matrix with eigenvalues $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{Z}$, $B = A^{-2} - 6A^{-1}$, the eigenvalues of B are -5 and 7 , find λ_1, λ_2

$$\frac{1}{\lambda_1^2} - 6\frac{1}{\lambda_1} = -5$$

$$\frac{1}{\lambda_2^2} - 6\frac{1}{\lambda_2} = 7$$

$$\lambda_1 = 1, \lambda_2 = -1$$

similarity invariants 相似不变量

$$B = P^{-1}AP$$

- determinant, rank, nullity, trace
- A, B 有相同的特征多项式(eigen polynomial)
$$|\lambda I - B| = |\lambda P^{-1}IP - P^{-1}AP| = |P^{-1}(\lambda I - A)P| = |\lambda I - A|$$
- A, B 有相同的特征值(eigenvalues)
- A, B 特征空间的**维度数**相同,特征空间不一定相同

similarity

$$B = P^{-1}AP$$

- A, B 有相同的eigenvalues λ
- 若 \mathbf{x} 是 A 的eigenvector, 则 $P^{-1}\mathbf{x}$ 是 B 的eigenvector
- 若 \mathbf{y} 是 B 的eigenvector, 则 $P\mathbf{y}$ 是 A 的eigenvector

(相似)对角化 Diagonalization

若一个矩阵 A 可写作 $D = P^{-1}AP$,即 $A = PDP^{-1}$, 则称 A 可对角化(diagonalizable)

usage:

$$A^n = PDP^{-1}PDP^{-1} \dots PDP^{-1} = PD^nP^{-1}$$

Diagonalization

e.g. $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -2 & 4 \end{bmatrix}$, find A^n

思路: 将 A 对角化, $A = PDP^{-1}$, $A^n = PD^nP^{-1}$

1. 求 A 的特征值和特征向量

2. 将特征向量组成 P

原因: $A = PDP^{-1} \Leftrightarrow AP = PD$

D : 特征值

P : 特征空间的基拼成(对应特征值)

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -2 & 4 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

Diagonalization

可对角化: 对于一个有着 k 重根的特征值, 其特征空间的维度也为 k

即能找到 n 个线性无关的特征向量

- 若 $A \in M_{n \times n}$ 拥有 n 个不同的特征值, 那么 A 可对角化
每个特征值至少有一个对应的特征向量
- 不同特征值的对应的特征向量线性无关
- A 的任何一个特征值 λ , 几何重数(geometric multiplicity)(特征空间的维度) \leq 代数重数(algebraic multiplicity)(λ 的重数)

property

- **对称矩阵**不同特征值对应的特征向量彼此正交

设 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 其对应的特征向量为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$

$$A\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1, A\mathbf{x}_2 = \lambda_2\mathbf{x}_2$$

$$\mathbf{x}_1^\top A\mathbf{x}_2 = \mathbf{x}_1^\top \lambda_2\mathbf{x}_2 = \lambda_2\mathbf{x}_1^\top \mathbf{x}_2$$

$$(A\mathbf{x}_1)^\top \mathbf{x}_2 = (\lambda_1\mathbf{x}_1)^\top \mathbf{x}_2$$

$$(\lambda_2 - \lambda_1)\mathbf{x}_1^\top \mathbf{x}_2 = \mathbf{x}_1^\top A\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1^\top A^\top \mathbf{x}_2 = 0$$

- 若将**对称矩阵**的特征向量的基**单位化**得到 P , 则 P 是正交矩阵

$$P^\top P = I$$

- 实对称矩阵一定可以相似对角化

- $A^\top A$ 的特征值一定都是非负的

$$\forall x, x^\top A^\top A x = \|Ax\|^2 \geq 0 \Leftrightarrow A^\top A \succeq 0 \Leftrightarrow A^\top A \text{的特征值都是非负的}$$

- 同理, AA^\top 的特征值一定都是非负的

数列的特征值

e.g. $a_0 = a_1 = 1, a_{n+2} = a_{n+1} + a_n$

$$x^2 = x + 1$$

$$x_1 = \frac{1+\sqrt{5}}{2}, x_2 = \frac{1-\sqrt{5}}{2}$$

$$a_n = c_1 x_1^n + c_2 x_2^n$$

帶入 $a_0 = a_1 = 1$ 得到 c_1, c_2 的值

$$c_1 = \frac{1}{\sqrt{5}}, c_2 = -\frac{1}{\sqrt{5}}$$

$$\text{所以 } a_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n - \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^n$$

数列的特征值

e.g. $a_0 = a_1 = 1, a_{n+2} = a_{n+1} + a_n$

$$\begin{bmatrix} a_{n+2} \\ a_{n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{n+1} \\ a_n \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{n+2} \\ a_{n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^n \begin{bmatrix} a_1 \\ a_0 \end{bmatrix}$$

对 $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ 做特征值分解:

$$\begin{vmatrix} 1-\lambda & 1 \\ 1 & -\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - \lambda - 1 = 0$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1+\sqrt{5}}{2} & \frac{1-\sqrt{5}}{2} \\ \frac{1-\sqrt{5}}{2} & \frac{1+\sqrt{5}}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1+\sqrt{5}}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1-\sqrt{5}}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \\ -\frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$