

The background of the slide features a blue gradient. On the left side, there are several lines of binary code (0s and 1s) in a light blue, slightly blurred font. On the right side, there is a faint, white wireframe globe showing latitude and longitude lines.

§ 5 线性变换 II

5.1 恒同变换与基变换

设 $\sigma : V \rightarrow V$ 为 n 维向量空间 V 上的恒同变换, 则 $\sigma(\mathbf{v}) = \mathbf{v}, \forall \mathbf{v} \in V$.
若取 V 的一组基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$, 则 $\sigma(\alpha_j) = \alpha_j, j = 1, \dots, n$.
于是, 在这同一组基下, $\sigma(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)I_n$,
恒同变换 σ 的矩阵是 I_n .

若取 V 的两组不同的基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n; \beta_1, \dots, \beta_n$. 则有

$$\sigma(\alpha_j) = \alpha_j = \sum_{i=1}^n p_{ij} \beta_i$$

5.1 恒同变换与基变换

即

$$(\alpha_1 \cdots \alpha_n) = \sigma(\alpha_1 \cdots \alpha_n) = (\beta_1 \cdots \beta_n) \underbrace{\begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdots & p_{nn} \end{pmatrix}}_{P \text{ 可逆}}_{n \times n}$$

则恒同变换 σ 在两组基下的矩阵表示 P 为 V 的这两组基之间的基变换矩阵.

5.1 恒同变换与基变换

例(1):

设 \mathbb{R}^3 中有输入基 $\varepsilon_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\varepsilon_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\varepsilon_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, 输出基

$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\mathbf{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, 求基变换矩阵.

解:

$$\sigma(\varepsilon_1 \varepsilon_2 \varepsilon_3) = (\varepsilon_1 \varepsilon_2 \varepsilon_3) = (\mathbf{e}_1 \mathbf{e}_2 \mathbf{e}_3) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_P$$

所以这两组基的基变换矩阵是矩阵 \mathbf{P} .

5.1 恒同变换与基变换

记号如例(1).

例(2):

设 \mathbb{R}^3 中有输入基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$, 输出基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$, 求基变换矩阵.

解:
$$\sigma(\mathbf{e}_1 \ \mathbf{e}_2 \ \mathbf{e}_3) = (\mathbf{e}_1 \ \mathbf{e}_2 \ \mathbf{e}_3) = (\varepsilon_1 \ \varepsilon_2 \ \varepsilon_3)P^{-1}$$

所以这两组基的基变换矩阵是矩阵 P^{-1} .

5.2 图像压缩——基变换的应用

一张 256×256 像素的灰度图像 $\longleftrightarrow \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_N \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^N, N = 256^2.$

$\mathbf{x} = x_1 \mathbf{e}_1 + x_2 \mathbf{e}_2 + \cdots + x_N \mathbf{e}_N$, 其中 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \cdots, \mathbf{e}_N$ 是 \mathbb{C}^N 的标准基.

5.2 图像压缩——基变换的应用

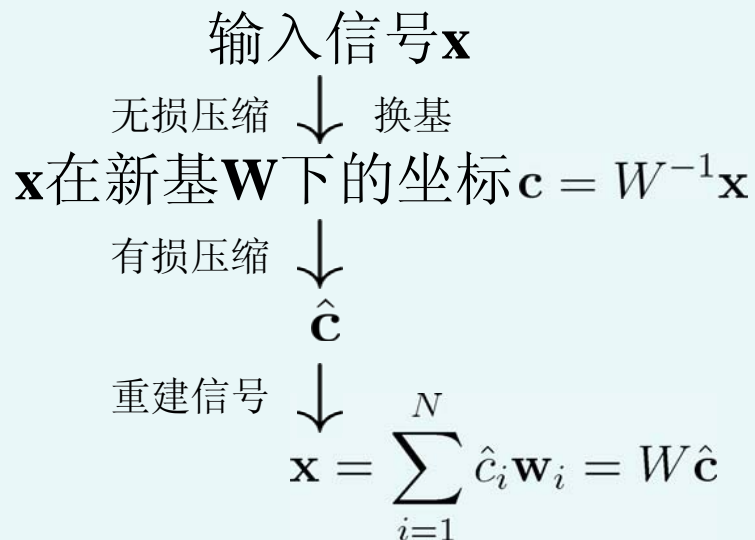
换基底(以 \mathbb{C}^4 为例):

$$\text{小波基: } \mathbf{w}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{w}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}, \mathbf{w}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{w}_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\text{Fourier基: } \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ i^2 \\ i^3 \end{pmatrix}, \xi_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ i^2 \\ i^4 \\ i^6 \end{pmatrix}, \xi_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ i^3 \\ i^6 \\ i^9 \end{pmatrix}$$

5.2 图像压缩——基变换的应用

常用的图像压缩方法JPEG(Joint Photographic Expert Group)就是作基变换,使用Fourier基.



$$\begin{aligned}\mathbf{x} &= c_1 \mathbf{w}_1 + c_2 \mathbf{w}_2 + \cdots + c_N \mathbf{w}_N \\ &= (\mathbf{w}_1 \quad \mathbf{w}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{w}_N) \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_N \end{pmatrix} \\ &= W \mathbf{c}\end{aligned}$$

关键: 取好基底, 作基变换.

5.3 线性变换在不同基下的矩阵

设 V 是 n 维向量空间, $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 和 β_1, \dots, β_n 是 V 的两组基, 且

$$(\beta_1 \cdots \beta_n) = (\alpha_1 \cdots \alpha_n)P$$

其中 P 可逆. 设 $\sigma: V \rightarrow V$ 是 V 上的线性变换, σ 在这两组基下的矩阵分别是 A, B , 即

$$\sigma(\alpha_1 \cdots \alpha_n) = (\alpha_1 \cdots \alpha_n)A$$

$$\sigma(\beta_1 \cdots \beta_n) = (\beta_1 \cdots \beta_n)B$$

5.3 线性变换在不同基下的矩阵

则

$$\sigma(\beta_1 \cdots \beta_n) = \sigma((\alpha_1 \cdots \alpha_n)P) = \sigma(\alpha_1 \cdots \alpha_n)P = (\alpha_1 \cdots \alpha_n)AP,$$

又

$$\sigma(\beta_1 \cdots \beta_n) = (\beta_1 \cdots \beta_n)B = (\alpha_1 \cdots \alpha_n)PB.$$

由于 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 线性无关, 故有 $AP = PB$, 即

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

5.3 线性变换在不同基下的矩阵

定理： n 维向量空间 V 上的线性变换 σ 在 V 的不同基下的矩阵是相似矩阵.

5.3 线性变换在不同基下的矩阵

从线性变换的复合的角度再看:

$$\begin{array}{ccccc} \{\beta_1, \cdots, \beta_n\} & & V & \xrightarrow{\sigma} & V & & \{\beta_1, \cdots, \beta_n\} \\ & & \downarrow I_1 & & \uparrow I_2 & & \\ & & V & \xrightarrow{\sigma} & V & & \\ \{\alpha_1, \cdots, \alpha_n\} & & & & & & \{\alpha_1, \cdots, \alpha_n\} \end{array}$$

5.3 线性变换在不同基下的矩阵

注：称 n 维向量空间 V 上的线性变换 σ 在 V 的一组基下的矩阵 A 的特征多项式, 特征值, 迹, 行列式分别为线性变换 σ 的特征多项式, 特征值, 迹, 行列式.

5.4 矩阵分解与基变换

对给定线性变换, 选取适当基, 使其矩阵尽可能简单.

事实上, 矩阵分解都可理解为线性变换在基变换下矩阵间的关系.

设线性变换 $\sigma : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 在 \mathbb{R}^n 的标准基 $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$ 和 \mathbb{R}^m 的标准基 $\tilde{\mathbf{e}}_1, \dots, \tilde{\mathbf{e}}_m$ 下的矩阵为 \mathbf{A} . 则 $\sigma : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 可表示为

$$\sigma(\mathbf{v}) = \mathbf{A}\mathbf{v}, \quad \forall \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n.$$

5.4 矩阵分解与基变换

- 若改变 \mathbb{R}^n 的基 $(\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_n) = (\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n)P$, 则 σ 在 \mathbf{v} -基和 $\tilde{\mathbf{e}}$ -基下的矩阵为 AP .
- 若改变 \mathbb{R}^m 的基 $(\mathbf{w}_1 \cdots \mathbf{w}_m) = (\tilde{\mathbf{e}}_1 \cdots \tilde{\mathbf{e}}_m)Q$, 则 σ 在 \mathbf{e} -基和 \mathbf{w} -基下的矩阵为 $Q^{-1}A$.
- 若 $V = W = \mathbb{R}^n, \mathbf{e} = \tilde{\mathbf{e}}$, 作基变换 $(\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_n) = (\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n)P$, 则 σ 在 \mathbf{v} -基下的矩阵为 $P^{-1}AP$.

5.4 矩阵分解与基变换

$$(1) A = S\Lambda S^{-1}$$

设线性变换 $\sigma : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 \mathbb{R}^n 的标准基下的矩阵为 A , 则 σ 可表示为

$$\sigma(\mathbf{v}) = A\mathbf{v}, \quad \forall \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n.$$

A 有 n 个线性无关的特征向量 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$, 则可构成 \mathbb{R}^n 的一组新基. σ 在这组新基下的矩阵为对角阵 Λ :

$$\sigma(\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{x}_n) = (A\mathbf{x}_1 \cdots A\mathbf{x}_n) = \underbrace{(\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{x}_n)}_S \underbrace{\begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}}_{\Lambda}$$

5.4 矩阵分解与基变换

$$\begin{array}{ccccc} \{\mathbf{e}\} & & \mathbb{R}^n & \xrightarrow[\quad A \quad]{\sigma} & \mathbb{R}^n & & \{\mathbf{e}\} \\ & id_1 \uparrow S & & & S^{-1} \downarrow id_2 & & \\ \{\mathbf{x}\} & & \mathbb{R}^n & \xrightarrow[\quad \Lambda \quad]{\sigma} & \mathbb{R}^n & & \{\mathbf{x}\} \end{array}$$

$$(\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{x}_n) = (\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n)S$$

$$\sigma(\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n) = (\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n)A$$

$$(\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n) = (\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{x}_n)S^{-1}$$

$$\sigma(\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{x}_n) = (\mathbf{x}_1 \cdots \mathbf{x}_n)\Lambda$$

$$\text{故 } \Lambda = S^{-1}AS, A = S\Lambda S^{-1}.$$

5.4 矩阵分解与基变换

$$(2) A = U\Sigma V^T$$

$$\begin{array}{ccc} \{\mathbf{e}\} & & \{\tilde{\mathbf{e}}\} \\ \mathbb{R}^n & \xrightarrow[A]{\sigma} & \mathbb{R}^n \\ \downarrow id_{\mathbb{R}^n} \quad V^T & & \uparrow U \quad id_{\mathbb{R}^m} \\ \{\mathbf{v}\} & \mathbb{R}^n \xrightarrow[\Sigma]{\sigma} \mathbb{R}^n & \{\mathbf{u}\} \end{array}$$

A 和 Σ 为同一线性变换 $\sigma : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 在不同基下的矩阵表示.

A 为 σ 在 \mathbb{R}^n 和 \mathbb{R}^m 的标准基下的矩阵:

$$\sigma(\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n) = (\tilde{\mathbf{e}}_1 \cdots \tilde{\mathbf{e}}_m)A,$$

Σ 为 σ 在 \mathbb{R}^n 的 \mathbf{v} -基和 \mathbb{R}^m 的 \mathbf{u} -基下的矩阵:

$$\sigma(\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_n) = (\mathbf{u}_1 \cdots \mathbf{u}_m)\Sigma.$$

$\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_n : A^T A$ 的单位正交特征向量基.

$\mathbf{w}_1 \cdots \mathbf{w}_n : AA^T$ 的单位正交特征向量基.

$$id_{\mathbb{R}^n}(\mathbf{e}_1 \cdots \mathbf{e}_n) = (\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_n)V^T,$$

$$id_{\mathbb{R}^m}(\mathbf{u}_1 \cdots \mathbf{u}_m) = (\tilde{\mathbf{e}}_1 \cdots \tilde{\mathbf{e}}_m)U,$$

$$\sigma = id_{\mathbb{R}^m} \circ \sigma \circ id_{\mathbb{R}^n}, \text{ 故 } A = U\Sigma V^T.$$

5.5 线性变换的核与像

有两个与线性变换 $\sigma : V \rightarrow W$ 密切相关的集合:

$$\ker \sigma := \{\mathbf{v} \in V \mid \sigma(\mathbf{v}) = \mathbf{0}\} \quad (\text{核 kernel})$$

$$\operatorname{Im} \sigma := \{\sigma(\mathbf{v}) \mid \mathbf{v} \in V\} \quad (\text{像 image, 或值域})$$

命题: $\ker \sigma$ 是向量空间 V 的子空间, $\operatorname{Im} \sigma$ 是向量空间 W 的子空间.

5.5 线性变换的核与像

定义: 称 $\dim \ker \sigma$ 为线性变换 σ 的零度(nullity), 称 $\dim \operatorname{Im} \sigma$ 为线性变换 σ 的秩(rank).

例: 设 A 为 $m \times n$ 实矩阵, 则线性变换 $\sigma : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}$ 的核 $\ker \sigma = N(A)$, σ 的零度 $= n - r(A)$, (故此数也成为矩阵 A 的零度), σ 的像 $\operatorname{Im} \sigma = C(A)$, σ 的秩 $= r(A)$.

例: 求导变换 $\sigma = \frac{d}{dx} : P_n \rightarrow P_n$ 是一个线性变换, 则

$\operatorname{Im} \sigma = P_{n-1}, \ker \sigma = \mathbb{R}$, σ 的秩为 n , 零度为 1.

5.5 线性变换的核与像

定理: 设 $\sigma \in \mathcal{L}(V, V)$, $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ 是 V 的一组基, σ 在这组基下的矩阵是 A . 则

- (1) $Im\sigma = L(\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n))$;
- (2) σ 的秩 $= r(A)$.

证明:

$$(1) \forall \mathbf{v} \in V, \mathbf{v} = \sum_{i=1}^n c_i \mathbf{v}_i, \text{ 则 } \sigma(\mathbf{v}) = \sum_{i=1}^n c_i \sigma(\mathbf{v}_i),$$

故 $\sigma(\mathbf{v}) \in L(\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n))$, $Im\sigma \subseteq L(\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n))$. 显然又有 $L(\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n)) \subseteq Im\sigma$. 故

$$Im\sigma = L(\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n)).$$

5.5 线性变换的核与像

(2) 由(1)知, σ 的秩等于向量组 $\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n)$ 的秩. 又 \mathbf{A} 的列向量分别是 $\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n)$ 在基 $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ 下的坐标. 而给定向量空间 V 的一组基, 有线性同构映射 $V \rightarrow \mathbb{F}^n$, 把 V 中任一向量与它在这组基下的坐标一一对应起来. 并且线性同构保持向量组的一切线性关系.

因此向量组 $\sigma(\mathbf{v}_1), \dots, \sigma(\mathbf{v}_n)$ 的秩等于它的坐标向量组, 也即 \mathbf{A} 的列向量组的秩, 也即 \mathbf{A} 的秩. 于是 σ 的秩 $= r(\mathbf{A})$.

5.5 线性变换的核与像

定理: 设 $\sigma \in \mathcal{L}(V, V)$, $\dim V = n$, 则 $\dim \ker \sigma + \dim \operatorname{Im} \sigma = \dim V$.

证明:

设 $\dim \ker \sigma = q$, 在 $\ker \sigma$ 中取一组基 $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_q$, 将其扩充为 V 的一组基 $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_q, \mathbf{e}_{q+1}, \dots, \mathbf{e}_n$. 由上面定理知,

$$\operatorname{Im} \sigma = L(\sigma(\mathbf{e}_1), \dots, \sigma(\mathbf{e}_q), \sigma(\mathbf{e}_{q+1}), \dots, \sigma(\mathbf{e}_n)).$$

而 $\sigma(\mathbf{e}_1) = \dots = \sigma(\mathbf{e}_q) = 0$, 于是, $\operatorname{Im} \sigma = L(\sigma(\mathbf{e}_{q+1}), \dots, \sigma(\mathbf{e}_n))$. 故只要证明 $\sigma(\mathbf{e}_{q+1}), \dots, \sigma(\mathbf{e}_n)$ 线性无关即可.

5.5 线性变换的核与像

设 $k_{q+1}\sigma(\mathbf{e}_{q+1}) + \cdots + k_n\sigma(\mathbf{e}_n) = 0$,

则 $\sigma(k_{q+1}\mathbf{e}_{q+1} + \cdots + k_n\mathbf{e}_n) = 0$, 即 $k_{q+1}\mathbf{e}_{q+1} + \cdots + k_n\mathbf{e}_n \in \ker \sigma$.

于是 $k_{q+1}\mathbf{e}_{q+1} + \cdots + k_n\mathbf{e}_n$ 可由 $\ker \sigma$ 的基线性表出.

设 $k_{q+1}\mathbf{e}_{q+1} + \cdots + k_n\mathbf{e}_n = k_1\mathbf{e}_1 + \cdots + k_q\mathbf{e}_q$.

由 $\mathbf{e}_1, \cdots, \mathbf{e}_n$ 线性无关得 $k_1 = \cdots = k_n = 0$. 因此 $\sigma(\mathbf{e}_{q+1}), \cdots, \sigma(\mathbf{e}_n)$ 线性无关, 构成 $Im\sigma$ 的一组基, 从而 $\dim Im\sigma = n - q$. 于是,

$$\dim \ker \sigma + \dim Im\sigma = q + (n - q) = n = \dim V.$$

5.5 线性变换的核与像

注： 尽管 $\dim \ker \sigma + \dim \operatorname{Im} \sigma = \dim V$, 但未必有 $\ker \sigma + \operatorname{Im} \sigma = V$.

如求导变换 $\sigma = \frac{d}{dx} : P_n \rightarrow P_n$, $\ker \sigma = \mathbb{R}$, $\operatorname{Im} \sigma = P_{n-1}$, $\mathbb{R} + P_{n-1} \neq P_n$.

5.5 线性变换的核与像

定理：设 V 是有限维向量空间, $\sigma \in \mathcal{L}(V, V)$, 则

$$\sigma \text{ 是单射} \Leftrightarrow \sigma \text{ 是满射} \Leftrightarrow \sigma \text{ 可逆}$$

证明：

$$\sigma \text{ 是单射} \Leftrightarrow \ker \sigma = \{\mathbf{0}\} \Leftrightarrow \dim \operatorname{Im} \sigma = \dim V \Leftrightarrow \operatorname{Im} \sigma = V.$$

σ 可逆 $\Rightarrow \exists \tau \in \mathcal{L}(V, V)$, s.t. $\sigma\tau = I_V$. 则 $\forall \mathbf{x} \in V, \exists \mathbf{y} = \tau(\mathbf{x}) \in V$, 有
 $\sigma(\mathbf{y}) = \sigma(\tau(\mathbf{x})) = (\sigma\tau)(\mathbf{x}) = I_V(\mathbf{x}) = \mathbf{x}$, 即 σ 是满射.

5.5 线性变换的核与像

σ 是单射 \Rightarrow 对 V 中任一组基 $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$, 有 $\sigma(\mathbf{e}_1), \dots, \sigma(\mathbf{e}_n)$ 也是 V 的一组基.

事实上, 考虑 $k_1\sigma(\mathbf{e}_1) + \dots + k_n\sigma(\mathbf{e}_n) = \mathbf{0}$, 则

$$\sigma(k_1\mathbf{e}_1 + \dots + k_n\mathbf{e}_n) = \mathbf{0},$$

故 $k_1\mathbf{e}_1 + \dots + k_n\mathbf{e}_n \subseteq \ker \sigma = \{\mathbf{0}\}$, 即 $k_1\mathbf{e}_1 + \dots + k_n\mathbf{e}_n = \mathbf{0}$.

由 $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$ 线性无关得 $k_1 = \dots = k_n = 0$. 故 $\sigma\mathbf{e}_1, \dots, \sigma\mathbf{e}_n$ 线性无关, 也构成 n 维向量空间 V 的一组基.

5.5 线性变换的核与像

于是, 可构造线性变换 $\tau \in \mathcal{L}(V, V)$, 使得 $\sigma(\mathbf{e}_j) \mapsto \mathbf{e}_j$.

因此

$$\mathbf{e}_j \xrightarrow{\sigma} \sigma(\mathbf{e}_j) \xrightarrow{\tau} \mathbf{e}_j, \quad \tau\sigma = I_V;$$

$$\sigma(\mathbf{e}_j) \xrightarrow{\tau} \mathbf{e}_j \xrightarrow{\sigma} \sigma(\mathbf{e}_j), \quad \sigma\tau = I_V;$$

故 σ 可逆, $\sigma^{-1} = \tau$.

注: 这是有限维向量空间 V 到自身线性变换的特性.

5.5 线性变换的核与像

例: 设 A 为 n 阶实方阵, \mathbf{b} 为 n 维实向量. 则 $\sigma : \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}$ 定义了 $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ 的线性变换. 则方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 对任意 \mathbf{b} 都有解 $\iff \text{Im}\sigma = \mathbb{R}^n$
 $\iff \sigma$ 是满射 $\iff \sigma$ 是单射 $\iff \{0\} = \ker \sigma = N(A) \iff A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 只有零解.

5.6 不变子空间

设 $\sigma \in \mathcal{L}(V, V)$, 对 $Im\sigma, \forall \alpha \in Im\sigma, \sigma(\alpha) \in Im\sigma$;
对 $\ker \sigma, \forall \alpha \in \ker \sigma, \sigma(\alpha) = 0 \in \ker \sigma$.

定义: 设 $\sigma \in \mathcal{L}(V, V)$, W 是 V 的子空间. 若 $\forall \alpha \in W, \sigma(\alpha) \in W$, 则称 W 是线性变换 σ 的不变子空间.

将 σ 的作用限制在其不变子空间 W 上, 记为 $\sigma|_W$, 称为 σ 在 W 上的限制.
由于 W 是 σ 的不变子空间, $\sigma|_W : W \rightarrow W$ 是 W 上的线性变换.

5.6 不变子空间

对线性变换 $\sigma : V \rightarrow V$ 的非平凡不变子空间 W , 若存在 σ 的另一不变子空间 U , 且 U 恰为 W 的补空间. 于是

$$V = W \oplus U.$$

取 V 的基 $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$, 使 $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$ 为 W 的基, $\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_n$ 为 U 的基, 则

$$\sigma(\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_k \mathbf{v}_{k+1} \cdots \mathbf{v}_n) = (\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_k \mathbf{v}_{k+1} \cdots \mathbf{v}_n) \begin{pmatrix} A_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & A_2 \end{pmatrix}.$$

5.6 不变子空间

其中 A_1 是 $\sigma|_W$ 在 W 的基 $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$ 下的矩阵;

A_2 是 $\sigma|_U$ 在 U 的基 $\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_n$ 下的矩阵.

一般地, 不变子空间 W 没有不变补空间 U 时, 可取 V 的基使 σ 的矩阵表示形如

$$\begin{pmatrix} A_1 & B \\ \mathbf{0} & A_2 \end{pmatrix}.$$

其中 A_1 是 $\sigma|_W$ 的矩阵表示.

5.7 幂零变换

定义: 若存在自然数 m ,使得 $\sigma^m = 0$ (相应地 $A^m = 0$),则称线性变换 σ (矩阵 A)是幂零的.具有上述性质的最小的数 m ,称为线性变换(矩阵)的幂零次数.

命题: 幂零变换的特征值都是零.

推论: 非零的幂零变换不可能对角化.

5.7 幂零变换

例：设 $\sigma : V^n \rightarrow V^n$ 为线性变换, V 中有一向量 $\mathbf{e} \neq \mathbf{0}$, 使得 $\mathbf{e}, \sigma\mathbf{e}, \dots, \sigma^{n-1}\mathbf{e}$ 构成 V 的一组基, 且 $\sigma^n\mathbf{e} = \mathbf{0}$. 在基底 $e_1 = \sigma^{n-1}\mathbf{e}, \dots, e_{n-1} = \sigma\mathbf{e}, e_n = \mathbf{e}$ 下, 这个线性变换的矩阵是

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & & & \\ & 0 & 1 & & \\ & & 0 & \ddots & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & 0 \end{pmatrix} \quad (*)$$

称这个线性变换是“循环线性变换”.

5.7 幂零变换

注: 对任意向量 \mathbf{x} , $\mathbf{x} = x_1\mathbf{e}_1 + \cdots + x_n\mathbf{e}_n$, 及 $m \leq n$,
有 $\sigma^m\mathbf{x} = x_{m+1}\mathbf{e}_1 + \cdots + x_n\mathbf{e}_{n-m}$, 特别有 $\sigma^n\mathbf{x} = \mathbf{0}$.
所以, 循环线性变换是幂零的, 且幂零次数是 n .

5.7 幂零变换

定理: 对任意幂零线性变换 $\sigma : V \rightarrow V$, 空间 V 必定可分解为 σ 的不变线性子空间的直和 $V = W_1 \oplus \cdots \oplus W_s$, 使得线性变换 σ 在每个子空间 W_i 上诱导的线性变换 $\sigma|_{W_i}$ 是循环线性变换.

5.7 幂零变换

证明: 设 $\sigma : V \rightarrow V$ 为任一幂零线性变换, 其幂零次数为 m . 令

$$V_i := \operatorname{Im} \sigma^i, \quad i = 0, 1, \dots, m.$$

由于 $\sigma^{i+1} = \sigma^i \sigma$, 故

$$\{0\} = V_m \subset V_{m-1} \subset \dots \subset V_{i+1} \subset V_i \subset \dots \subset V_1 \subset V_0 = V.$$

这里规定 $\sigma^0 = Id$.

由以上构造知 $\sigma(V_i) = V_{i+1}$ ($0 \leq i < m$), 特别 $V_{m-1} \subset \ker \sigma$.

5.7 幂零变换

记 $p_{m-1} = \dim V_{m-1}$. 对 V_{m-1} 的任一组基

$$\mathbf{e}_1^{(m-1)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)}, \quad (1)$$

有 $\sigma \mathbf{e}_1^{(m-1)} = \dots = \sigma \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)} = 0$.

因为 $\sigma(V_{m-2}) = V_{m-1}$, 所以在 V_{m-2} 中有向量 $\mathbf{e}_1^{(m-2)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-2)}$, 使得

$$\sigma \mathbf{e}_1^{(m-2)} = \mathbf{e}_1^{(m-1)}, \dots, \sigma \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-2)} = \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)}. \quad (2)$$

5.7 幂零变换

断言: 在 V_{m-2} 中, $\mathbf{e}_1^{(m-1)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)}, \mathbf{e}_1^{(m-2)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-2)}$ (3)

线性无关.

事实上, 设

$$k_1 \mathbf{e}_1^{(m-1)} + \dots + k_{p_{m-1}} \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)} + l_1 \mathbf{e}_1^{(m-2)} + \dots + l_{p_{m-1}} \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-2)} = 0. \quad (4)$$

把 σ 作用在上式两边, 得 $l_1 \mathbf{e}_1^{(m-1)} + \dots + l_{p_{m-1}} \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)} = 0$,

由于 $\mathbf{e}_1^{(m-1)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)}$ 为 V_{m-1} 的一组基, 得 $l_1 = \dots = l_{p_{m-1}} = 0$.

代回(4), 得到 $k_1 = \dots = k_{p_{m-1}} = 0$. 断言得证.

5.7 幂零变换

于是可将向量组(3)扩充为 V_{m-2} 的一组基:

$$\mathbf{e}_1^{(m-1)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-1)}, \mathbf{e}_1^{(m-2)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-1}}^{(m-2)}, \mathbf{e}_{p_{m-1}+1}^{(m-2)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-2}}^{(m-2)}. \quad (5)$$

其中 $p_{m-2} = \dim V_{m-2} - \dim V_{m-1}$.

断言: 补充的向量 $\mathbf{e}_{p_{m-1}+1}^{(m-2)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-2}}^{(m-2)}$ 可取自 $\ker \sigma$.

5.7 幂零变换

这是因为 $V_{m-1} = \sigma(V_{m-2})$, 可设

$$\sigma(e_{p_{m-1}+i}^{(m-2)}) = x_{i1}e_1^{(m-1)} + \cdots + x_{ip_{m-1}}e_{p_{m-1}}^{(m-1)}.$$

$$\text{令 } \tilde{e}_{p_{m-1}+i}^{(m-2)} = e_{p_{m-1}+i}^{(m-2)} - x_{i1}e_1^{(m-2)} - \cdots - x_{ip_{m-1}}e_{p_{m-1}}^{(m-2)}.$$

于是 $\sigma(\tilde{e}_{p_{m-1}+i}^{(m-2)}) = 0$. 下面仍记之为 $e_{p_{m-1}+i}^{(m-2)}$.

因为 $V_{m-2} = \sigma(V_{m-3})$, 在 V_{m-3} 中有向量

$$\mathbf{e}_1^{(m-3)}, \cdots, \mathbf{e}_{p_{m-2}}^{(m-3)}, \quad (6)$$

使得 $\sigma(\mathbf{e}_i^{(m-3)}) = \mathbf{e}_i^{(m-2)}$ ($i = 1, \cdots, p_{m-2}$).

5.7 幂零变换

运用同样的方法, 可证向量组(5)和(6)构成的向量组线性无关.
于是可以扩充得到 V_{m-3} 的基:

$$\begin{aligned} & e_1^{(m-1)}, \dots, e_{p_{m-1}}^{(m-1)}, \\ & e_1^{(m-2)}, \dots, e_{p_{m-1}}^{(m-2)}, \dots, e_{p_{m-2}}^{(m-2)}, \\ & e_1^{(m-3)}, \dots, e_{p_{m-1}}^{(m-3)}, \dots, e_{p_{m-2}}^{(m-3)}, \dots, e_{p_{m-3}}^{(m-3)}. \end{aligned}$$

同理可以证明补充的向量 $\mathbf{e}_{p_{m-2}+1}^{(m-3)}, \dots, \mathbf{e}_{p_{m-3}}^{(m-3)}$ 可以取自 $\ker \sigma$,
即 $\sigma \mathbf{e}_{p_{m-2}+1}^{(m-3)} = \dots = \sigma \mathbf{e}_{p_{m-3}}^{(m-3)} = 0$.

5.7 幂零变换

一步一步构造, 得到 $V_0 = V$ 的一组基:

$$\begin{array}{ccccccc}
 0 = V_m & & & & & & \\
 \cap & & & & & & \\
 V_{m-1} & e_1^{(m-1)} & \cdots & e_{p_{m-1}}^{(m-1)}, & & & \\
 \cap & \uparrow & & \uparrow & & & \\
 V_{m-2} & e_1^{(m-2)}, & \cdots, & e_{p_{m-1}}^{(m-2)}, & \cdots, & e_{p_{m-2}}^{(m-2)}, & \\
 \cap & \uparrow & & \uparrow & & \uparrow & \\
 V_{m-3} & e_1^{(m-3)}, & \cdots, & e_{p_{m-1}}^{(m-3)}, & \cdots, & e_{p_{m-2}}^{(m-3)}, & \cdots, e_{p_{m-3}}^{(m-3)}, \\
 & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\
 \cap & \uparrow & & \uparrow & & \uparrow & \uparrow \\
 V = V_0 & e_1^{(0)}, & \cdots, & e_{p_{m-1}}^{(0)}, & \cdots, & e_{p_{m-2}}^{(0)}, & \cdots, e_{p_{m-3}}^{(0)}, \cdots e_{p_0}^{(0)}. \\
 & W_1 & & W_{p_{m-1}} & & W_{p_{m-2}} & W_{p_{m-3}} & W_{p_0}
 \end{array}$$

5.7 幂零变换

在 σ 的作用下, 每一列向量构成 σ 的一个不变子空间, σ 限制在这些子空间上是循环线性变换. 每一列中最低的一个向量可作为这个循环线性变换的向量 \mathbf{e} . V 是这些不变子空间的直和, 故定理得证.

5.7 幂零变换

注：由证明得到

$d_m = p_{m-1}$ 个 m 阶 Jordan 块,

$d_{m-1} = p_{m-2} - p_{m-1}$ 个 $(m-1)$ 阶 Jordan 块,

$d_{m-2} = p_{m-3} - p_{m-2}$ 个 $(m-2)$ 阶 Jordan 块,

\cdots ,

$d_2 = p_1 - p_2$ 个 2 阶 Jordan 块,

$d_1 = p_0 - p_1$ 个 1 阶 Jordan 块,

5.7 幂零变换

其中

$$d_m = \dim V_{m-1},$$

$$d_{m-1} = \dim V_{m-2} - 2 \dim V_{m-1},$$

$$d_{m-2} = \dim V_{m-3} - 2 \dim V_{m-2} + \dim V_{m-1},$$

...

$$d_1 = \dim V_0 - 2 \dim V_1 + \dim V_2.$$

5.8 Jordan标准形

回到任意线性变换 $\sigma : V \rightarrow V$, 特征子空间 V_λ 是使线性变换 $\sigma - \lambda I$ 在其上作用为零的最大子空间.

类似地可引入

定义: 空间 V 中使线性变换 $\sigma - \lambda I$ 在其上作用为幂零的最大子空间 R_λ 称为是属于特征值 λ 的根子空间. 对非零向量 $v \in V$, 若存在整数 $m \geq 0$, 使得 $(\sigma - \lambda I)^m v = 0$, 则称 v 为属于特征值 λ 的根向量.

5.8 Jordan标准形

容易证明, 根子空间 R_λ 是线性变换 $\sigma - \lambda I$ 的不变子空间, 进而也是 σ -不变子空间.

命题: 当 $\mu \neq \lambda$ 时, $(\sigma - \mu I)|_{R_\lambda}$ 是可逆的.

命题: 属于不同特征值的根向量线性无关.

命题: 对于线性变换 σ 的任何特征值 λ , $\dim R_\lambda$ 等于该特征值的代数重数.

5.8 Jordan标准形

定理: 对任何线性变换 $\sigma : V \rightarrow V$, 若它的特征值都落在属于 \mathbf{F} 中, 则空间 V 是该线性变换的根子空间的直和:

$$V = R_{\lambda_1} \oplus \cdots \oplus R_{\lambda_m}.$$

由于 $(\sigma - \lambda I)|_{R_\lambda}$ 为幂零变换. 利用前面关于幂零线性变换的讨论, 每个根子空间 R_λ 可以分解成若干 $\sigma - \lambda I$ -不变子空间的 W_i 直和, $(\sigma - \lambda I)|_{W_i}$ 是循环线性变换, 则存在一组基使得 $(\sigma - \lambda I)|_{W_i}$ 的矩阵表示是特征值为零的Jordan块(*). 于是, $\sigma|_{W_i}$ 在这组基下的矩阵表示是一个特征值为 λ 的Jordan块.

5.8 Jordan标准形

综上所述，我们又证明了

定理：对任意线性变换 $\sigma : V \rightarrow V$ ，若它的特征值都在 \mathbb{F} 中，则存在空间 V 的一组基，在该基下 σ 的矩阵为Jordan矩阵，形如

$$J = \begin{pmatrix} J_1 & & \\ & J_2 & \\ & & \ddots \\ & & & J_s \end{pmatrix}, \quad J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & 1 & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda_i \end{pmatrix}.$$

5.8 Jordan标准形

换言之,

定理: 设 \mathbf{F} 为代数闭域, V 为 \mathbf{F} 上的有限维线性空间,
 $\sigma : V \rightarrow V$ 为线性变换. 则存在 σ 的Jordan基 v_1, \dots, v_n ,
使得 σ 在旧基下的矩阵 A 经基底变换, 可化为Jordan矩阵 J ,
即存在非退化矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = J$.