



北京航空航天大学
BEIHANG UNIVERSITY

矩阵理论

刘克新

自动化科学与电气工程学院

第二章 线性映射与矩阵

- 预备知识
- 线性映射
- 矩阵与同构基与坐标
- 特征值与特征向量
- 酉变换与酉矩阵
- 应用：图的矩阵表示



第二章 线性映射与矩阵

2.5 酉变换与酉矩阵

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定义2.5.1（正交变换和酉变换） 若欧氏（酉）空间中的线性变换 T 保持向量的内积不变, 即对 V 的任意向量 x 与 y 有

$$(T(x), T(y)) = (x, y)$$

则称 T 为**正交（酉）变换**.

定义2.5.2（正交矩阵和酉矩阵） 若 n 阶实方阵 A 满足 $A^T A = I$ 或 $AA^T = I$, 则称 A 为**正交矩阵**; 若 n 阶复方阵 A 满足 $A^H A = I$ 或 $AA^H = I$, 则称 A 为**酉矩阵**.

把 A 写成列向量的形式

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定理2.5.1 设 V 是 n 维欧氏（酉）空间, $T \in L(V)$, 则以下命题等价:

- (1) T 是正交（酉）变换;
- (2) T 保持长度不变, 即 $\|T(\boldsymbol{x})\| = \|\boldsymbol{x}\|$;
- (3) 若 ξ_1, \dots, ξ_n 是 V 中一组标准正交基, 则 $T(\xi_1), \dots, T(\xi_n)$ 也是 V 中一组标准正交基;
- (4) T 在 V 的任一标准正交基下的矩阵为正交（酉）矩阵.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

思考: 正交矩阵 A 的特征值一定是 ± 1 吗?



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

命题2.5.1 正交（酉）矩阵 A 满足如下性质：

- （1）正交矩阵的行列式必为 ± 1 ，酉矩阵的行列式的模值为1；
- （2） $A^{-1} = A^H$ 均为正交（酉）阵；
- （3）正交（酉）矩阵的乘积仍为正交（酉）阵；
- （4） A 的所有特征值的模值为1.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定理2.5.2 矩阵 A 是 n 阶正交（酉）矩阵当且仅当矩阵 A 的 n 个列（行）向量构成 n 维欧氏（酉）空间的一组标准正交基.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例2.5.1 平面旋转变换 $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $\forall \boldsymbol{x} = [x_1, x_2]^T \in \mathbb{R}^2$, 满足 $T(\boldsymbol{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \boldsymbol{x}$, φ 为旋转角（逆时针取正）. T 在标准基 $\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2$ 下的矩阵为

$$A = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

由于 A 是正交矩阵, 故 T 是正交变换. 在一般的 n 维欧氏空间中, 定义

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

$$T(i, j) = (t_{kl}(i, j))_{n \times n} = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & 1 & & & & \\ & & & \cos \varphi & 0 & \cdots & 0 & \sin \varphi \\ & & & 0 & 1 & & & 0 \\ & & & \vdots & & \ddots & & \vdots \\ & & & 0 & & & 1 & 0 \\ & & & -\sin \varphi & 0 & \cdots & 0 & \cos \varphi \\ & & & & & & & 1 \\ & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & 1 \end{bmatrix}$$

式中, $t_{ii}(i, j) = t_{jj}(i, j) = \cos \varphi$, $t_{ij}(i, j) = \sin \varphi$, $t_{ji}(i, j) = -\sin \varphi$, 且对于任意 $k \neq i, j$ 和 $l \neq i, j$, $t_{kl}(i, j) = 0$. 我们将矩阵 $T(i, j)$ 称为 **Givens矩阵** (或**初等旋转矩阵**) .



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

命题2.5.2 设Givens矩阵 $T(i, j) \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 则以下命题成立:

(1) $T(i, j)$ 是正交矩阵且 $(T(i, j))^{-1} = (T(i, j))^T$;

(2) 设 $\mathbf{x} = [x_1, \cdots, x_n]^T$,

若 $\mathbf{y} = T(i, j)\mathbf{x} = [y_1, \cdots, y_n]^T$, 则

$$y_k = x_k, k \neq i$$

$$y_i = \cos \varphi x_i + \sin \varphi x_j$$

$$y_j = -\sin \varphi x_i + \cos \varphi x_j$$



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

注1: 命题2.5.2性质 (2) 表明若 $x_i^2 + x_j^2 \neq 0$, 定义

$$\cos \varphi = \frac{x_i}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}, \sin \varphi = \frac{x_j}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}$$

则 $y_i = \sqrt{x_i^2 + x_j^2}$, $y_j = 0$. 此时, 若定义 $\mathbf{y} = T(1, j)\mathbf{x}$,

则向量 \mathbf{y} 的第1个分量为 $\sqrt{x_1^2 + x_j^2}$, 第 j 个分量为0. 进一步, 必存在着有限个Givens矩阵的乘积, 记为 T 使得 $T\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例2.5.2 设 $\mathbf{x} = [0, 1, 1]^T$, 取Givens矩阵

$$T(1,2) = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, T(1,2)\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

再取Givens矩阵

$$T(1,3) = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix},$$



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定义 $T = T(1,3)T(1,2)$ 得

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

则有 $Tx = |x|e_1$.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

定义2.5.3 (Householder矩阵) 设 $\mathbf{w} \in \mathbb{C}^n$ 是单位向量, 定义矩阵

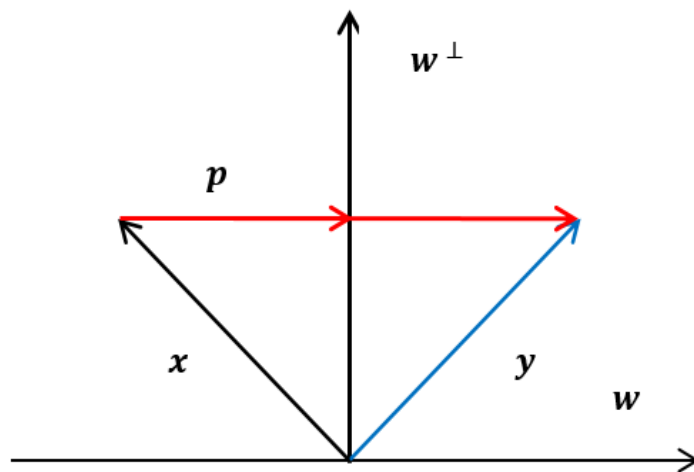
$$H(\mathbf{w}) = I - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^H$$

称为**Householder矩阵** (或**初等反射矩阵**) .



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例 2.5.3 设 $w \in \mathbb{C}^n$ 是给定单位向量，定义映射 $T: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$ 使得对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, $T(x) = y$, 其中, y 是向量 x 关于空间 W^\perp 的对称向量, $W = \text{span}(w)$. 如下图所示



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

$$\boldsymbol{x} + 2\boldsymbol{p} = \boldsymbol{y}$$

$$\boldsymbol{x} + \boldsymbol{p} = \text{Proj}_{W^\perp} \boldsymbol{x} = \boldsymbol{x} - (\boldsymbol{x}, \boldsymbol{w})\boldsymbol{w}$$

由此, 解得

$$\boldsymbol{y} = \boldsymbol{x} - 2\boldsymbol{w}\boldsymbol{w}^H \boldsymbol{x} = H(\boldsymbol{w})\boldsymbol{x}$$

式中, $H(\boldsymbol{w})$ 是Householder矩阵.



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

命题2.5.3 Householder矩阵 $H(\mathbf{w})$ 具有以下性质：

(1) $|H(\mathbf{w})| = -1$; $H(\mathbf{w})$ 的特征根？

(2) $(H(\mathbf{w}))^H = H(\mathbf{w}) = (H(\mathbf{w}))^{-1}$;

(3) 设 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{C}^n$ 且 $\mathbf{x} \neq \mathbf{y}$ ，则存在单位向量 \mathbf{w} 使得 $H(\mathbf{w})\mathbf{x} = \mathbf{y}$ 的充分必要条件是

$$\mathbf{x}^H \mathbf{x} = \mathbf{y}^H \mathbf{y}, \mathbf{x}^H \mathbf{y} = \mathbf{y}^H \mathbf{x}$$

并且若上述条件成立，则使 $H(\mathbf{w})\mathbf{x} = \mathbf{y}$ 成立的单位向

量可取为 $\mathbf{w} = \frac{e^{i\theta}}{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|} (\mathbf{x} - \mathbf{y})$ ，其中 θ 为任一实数.



$$H(\mathbf{w}) = I - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^H$$

$\mathbf{w}\mathbf{w}^H$ 特征根

(1)

(2)

$$\begin{bmatrix} I_m & -A \\ 0 & I_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} AB & 0 \\ B & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_m & A \\ 0 & I_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ B & BA \end{bmatrix}$$

$$\lambda^n |\lambda I - AB| = \lambda^m |\lambda I - BA|$$

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

例2.5.4 设 $\mathbf{x} = [0, 1, 1]^T$, 取 $\mathbf{y} = [\sqrt{2}, 0, 0]^T$, 并定义

$$\mathbf{e} = \frac{1}{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|} (\mathbf{x} - \mathbf{y}) = \begin{bmatrix} -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$



第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

有Householder矩阵

$$H(\mathbf{w}) = I - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^H = \begin{bmatrix} 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

则 $H(\mathbf{w})\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$. 该结果与例2.5.2相同.

第二章 线性映射与矩阵——酉变换与酉矩阵

思考：给定实方阵 A ，是否有限个 Givens 矩阵或 Householder 矩阵的乘积，记为 T 使得 TA 变成如下形式

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & \vdots \\ \vdots & \cdots & \ddots & * \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{bmatrix}$$

其中， $*$ 为任意实数， $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是矩阵 A 的 n 个特征值。



第二章 线性映射与矩阵

2.6 图的矩阵表示

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义 2.6.1 （图）图 G 是有序三元组，记作 $G = (V(G), E(G), \varphi_G)$ ，其中，非空集合 $V(G)$ 是 G 的**节点集**，其元素称为**节点**（或**结点**，**顶点**），集合 $E(G)$ 是 G 的**边集**，其元素称为**边**，而 $\varphi(G)$ 是集合 E 到集合 V 中元素有序对 $V \times V$ 的函数，称为**关联函数**。若 $V \times V$ 中元素全是无序对，则图 G 称为**无向图**；若 $V \times V$ 中元素全是有序对，则图 G 称为**有向图**。



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

设边 $e \in E(G)$, 则存在 $x, y \in V(G)$ 和有序对 $(x, y) \in V \times V$ 使得 $\varphi_G(e) = (x, y)$, e 称为从 x 到 y 的**有向边**, x 称为边 e 的**起点**, y 称为边 e 的**终点**. 在无向图中, x 和 y 称为边 e 的端点. 去掉有向图 G 边上的方向得到的无向图称为 G 的**基础图**.



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

例2.6.1 如图2.6.2所示, $G_1 = (V(G_1), E(G_1), \varphi_{G_1})$, 其中,

$$V(G_1) = \{v_1, v_2, v_3, v_4, v_5\}$$

$$E(G_1) = \{e_{12}, e_{23}, e_{34}, e_{45}, e_{15}\}$$

而关联函数 φ_{G_1} 定义为

$$\varphi_{G_1}(e_{12}) = (v_1, v_2) \quad \varphi_{G_1}(e_{23}) = (v_2, v_3)$$

$$\varphi_{G_1}(e_{34}) = (v_3, v_4) \quad \varphi_{G_1}(e_{45}) = (v_4, v_5)$$

$$\varphi_{G_1}(e_{15}) = (v_1, v_5)$$

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

对于 $G_2 = (V(G_2), E(G_2), \varphi(G_2))$, 有

$$V(G_2) = \{v_1, v_2, v_3, v_4, v_5\}$$

$$E(G_2) = \{e_{12}, e_{32}, e_{34}, e_{43}, e_{54}, e_{15}\}$$

而关联函数 φ_{G_2} 定义为

$$\varphi_{G_2}(e_{12}) = (v_1, v_2) \quad \varphi_{G_2}(e_{32}) = (v_3, v_2)$$

$$\varphi_{G_2}(e_{34}) = (v_3, v_4) \quad \varphi_{G_2}(e_{43}) = (v_4, v_3)$$

$$\varphi_{G_2}(e_{54}) = (v_5, v_4) \quad \varphi_{G_2}(e_{15}) = (v_1, v_5)$$

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

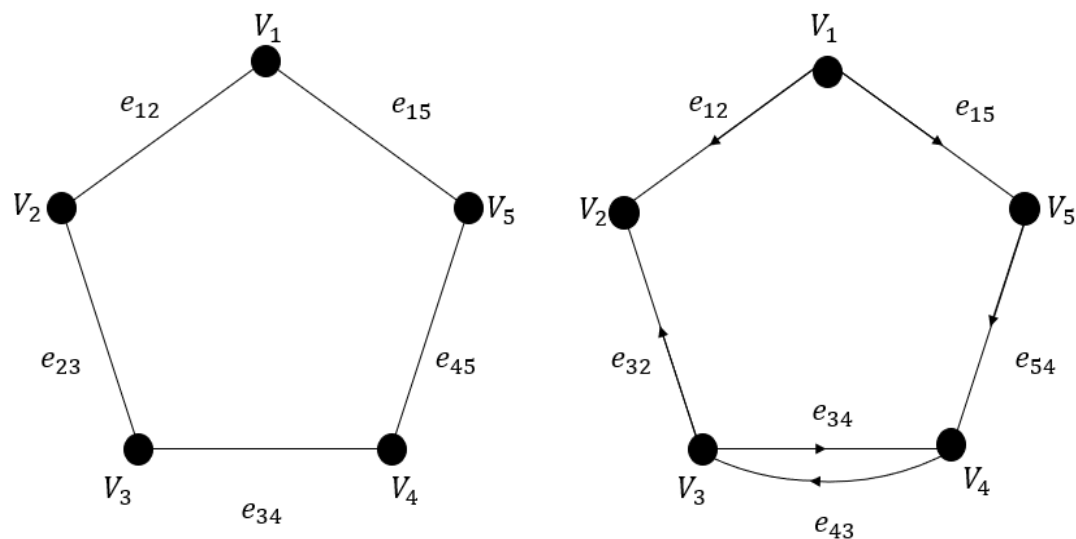


图2.6.2 例2.6.1中的 G_1 （左）和 G_2 （右）

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义2.6.2（**度**） 设 $G = (V(G), E(G), \varphi_G)$ 是无向图， $v \in V(G)$ 的**节点度** 定义为 G 中与 v 关联边的数目，记为 $d_G(v)$.



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义2.6.3（路） 设 u 和 v 是任意图 G 的节点, 图 G 的一条 $u-v$ **链** 是有限的节点和边交替序列 $u_0 e_1 u_1 e_2 \dots u_{n-1} e_n u_n$ ($u = u_0, v = u_n$), 其中与边 e_i ($1 \leq i \leq n$) 相邻的两节点 u_{i-1} 和 u_i 正好是 e_i 的两个端点. 数 n (链中出现的边数) 称为**链的长度**. $u(u_0)$ 和 $v(u_n)$ 称为链的**端点**, 其余的节点称为链的**内部点**. 一条 $u-v$ 链, 当 $u \neq v$ 时, 称它为**开的**, 否则称为**闭的**. 边互不同的链称为**迹**, 内部点互不同的链称为**路**.

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义2.6.4（连通图） 如果无向图 G 中每一对不同的节点 x 和 y 都有一条路，则称 G 是**连通图**，反之称为**非连通图**.



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义 2.6.5 (连通分支) 设 $V_i, i = 1, \dots, m$ 是图 $G = (V(G), E(G), \varphi_G)$ 节点集 $V(G)$ 的子集, 满足 (1) $\bigcup_i V_i = V(G)$; (2) 对 $i \neq j$ 有, $V_i \cap V_j = \emptyset$. 若 V_i ($i = 1, \dots, m$) 使得当且仅当两节点 v 和 u 属于同一子集 V_i 时, 节点 v 和 u 间存在一条路, 则 V_i 在 G 中导出的子图 G_i (以 V_i 为节点集, 以两两端点均在 V_i 中的全体边为边集合的 G 的子图) 称为 G 的**连通分支**, m 称为 G 的**连通分支数**.



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义2.6.6（邻接矩阵） 设图 $G = (V(G), E(G), \varphi_G)$, $V(G) = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$. 若 a_{ij} 是图 G 中以 x_i 为起点且以 x_j 为终点的边的数目, 则 n 阶方阵 $A = (a_{ij})$ 称为 G 的**邻接矩阵**.



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义2.6.7（关联矩阵）

设无向图 $G = (V(G), E(G), \varphi_G)$, $V(G) = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, $E = \{e_1, e_2, \dots, e_m\}$. 若定义

$$m_{ij} = \begin{cases} 2 & e_j \text{ 关联于 } x_i, e_j \text{ 是自环} \\ 1 & e_j \text{ 关联于 } x_i, e_j \text{ 不是自环} \\ 1 & e_j \text{ 与 } x_i \text{ 不关联} \end{cases}$$

则称 $n \times m$ 阶矩阵 $M = (m_{ij})$ 为无向图 G 的**关联矩阵**.

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义2.6.8（拉普拉斯矩阵）

设无向图 $G = (V(G), E(G), \varphi_G)$ 无自环， $V(G) = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ，则称 n 阶方阵 $L = D - A$ 是图 G 的**拉普拉斯矩阵**，其中， A 是图 G 的邻接矩阵， D 是 n 阶对角阵，其对角线元素是对应节点的度。



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

例2.6.2 给出图2.6.3所示图 G 的关联矩阵、邻接矩阵和拉普拉斯矩阵.

解：图 G 的关联矩阵为

$$\begin{array}{c} \\ x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{array} \begin{array}{ccccc} e_1 & e_2 & e_3 & e_4 & e_5 & e_6 \\ \left[\begin{array}{cccccc} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{array} \right] \end{array}$$



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

图 G 的节点顺序为 a, b, c, d, e 的邻接矩阵和拉普拉斯

$$\text{矩阵是 } A = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix},$$

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



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

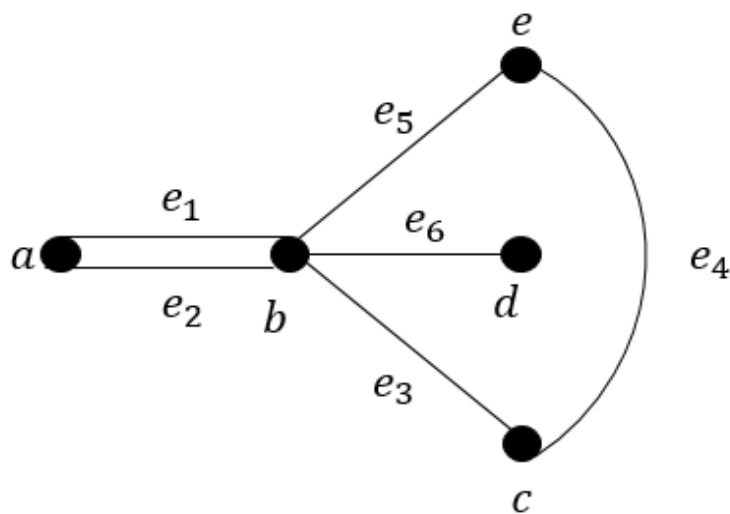


图2.6.3 例2.6.2图 G

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定理2.6.1 设无向图 $G = (V(G), E(G), \varphi_G)$, $V(G) = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, 且 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为 G 的邻接矩阵, 则 A^k 中的 i 行 j 列元素 $a_{ij}^{(k)}$ 是图 G 中以 x_i 和 x_j 为端点且长度为 k 的链的数目.

定理2.6.2 设图 G 的邻接矩阵为 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 作方阵 $R = A + A^2 + \dots + A^{n-1}$, 则图 G 连通的充分必要条件为 R 中的每个元素都不为零.

定理2.6.3 设图 G 有 n 个节点和 k 个连通分支, 则 $\text{rank}(M) = n - k$, 其中 M 是 G 的关联矩阵.

第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定义2.6.9（不可约矩阵） 如果存在 n 阶排列矩阵 P 使得

$$PAP^T = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{bmatrix}$$

其中, $A_{11} \in \mathbb{R}^{k \times k}$ ($1 \leq k \leq n-1$), 则称矩阵 A 是**可约矩阵**; 否则称 A 为**不可约矩阵**.

定理2.6.4 无向图 G 是连通的当且仅当它的拉普拉斯矩阵 L 不可约.



第二章 线性映射与矩阵——应用：图的矩阵表示

定理2.6.5 无向图 G 的拉普拉斯矩阵 $L = (l_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 具有以下性质：

- (1) L 是半正定实对称矩阵；
- (2) $\text{rank}(L) = n - k$, 其中 k 为图的连通分支数；特别地, 若 G 是连通图, 则0是矩阵 L 的单根；
- (3) 对任意向量 $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T \in \mathbb{R}^n$, 有

$$\mathbf{x}^T L \mathbf{x} = -\frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n l_{ij} (x_i - x_j)^2$$