



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 $\xi_1, \dots, \xi_n$ 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 $\pm 1$ 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 $\pm 1$ ，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 $T(\boldsymbol{x}) = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix} \boldsymbol{x}$ ,  $\varphi$ 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  $\sqrt{x_i^2 + x_j^2}$ , 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  $x = [0, 1, 1]^T$ , 取Givens矩阵

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

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

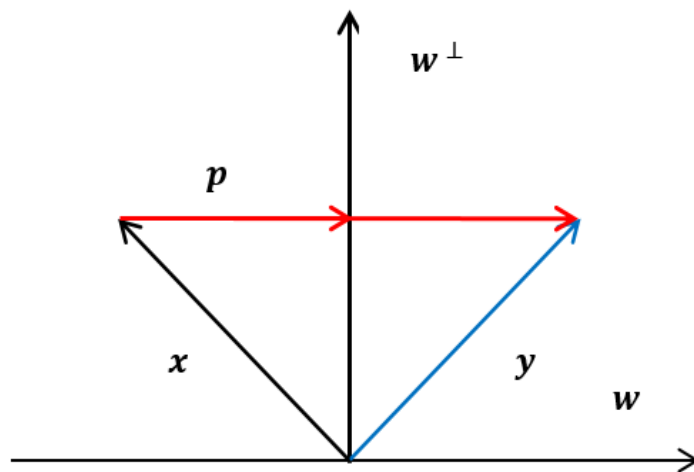
$$H(\mathbf{w}) = I - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^H$$

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

是Hermitian阵，必  
可化为对角阵，考  
虑WHT矩阵的性质

(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 $\theta$ 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.

等于y

## 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 $\varphi_{G_1}$ 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  $\varphi_{G_2}$  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

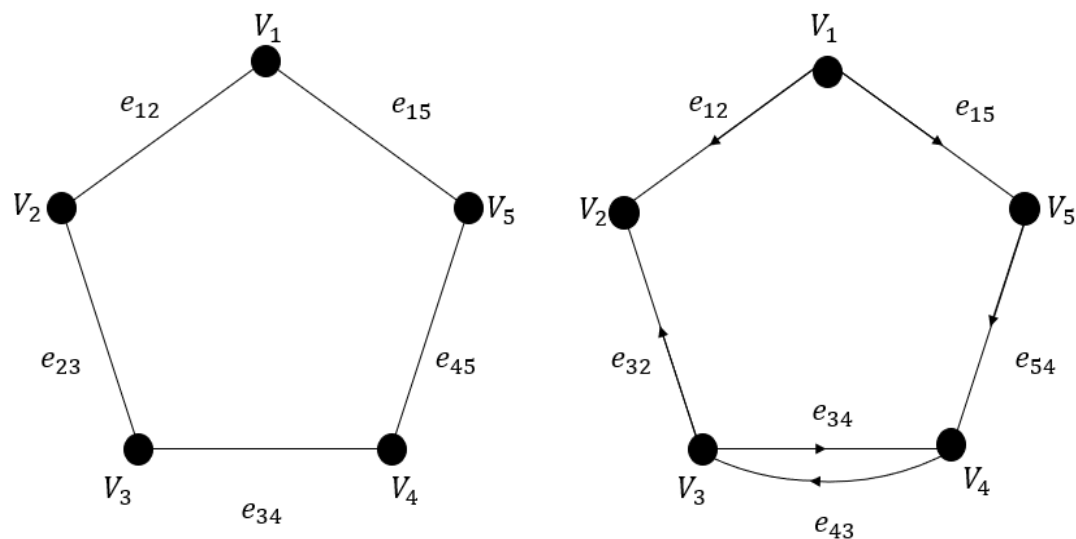


图2.6.2 例2.6.1中的 $G_1$ （左）和 $G_2$ （右）

## 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

$$\begin{array}{c} e_1 \quad e_2 \quad e_3 \quad e_4 \quad e_5 \quad e_6 \\ \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{matrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \end{array}$$



## 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

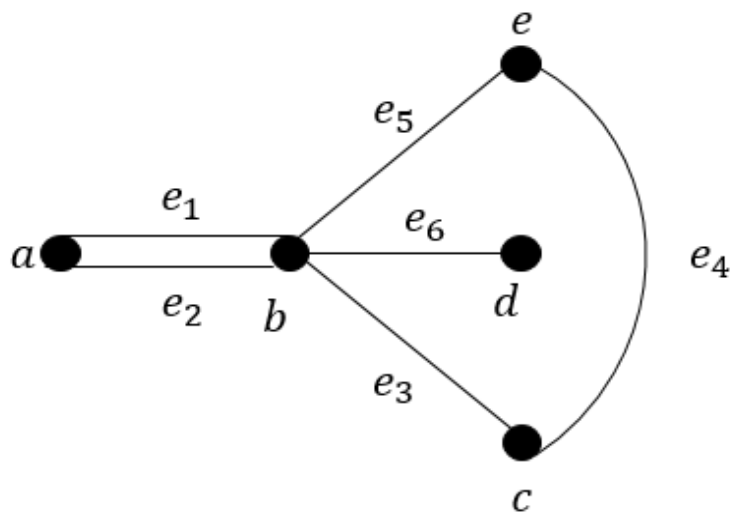


图2.6.3 例2.6.2图 $G$

## 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

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