

## 习题 7.4

一个滤波器的抽头延迟线的输出为  $y(k) = \mathbf{a}^T \mathbf{x}(k)$ , 其中  $\mathbf{a} = [a_0, a_1, \dots, a_n]^T$ ,  $\mathbf{x}(k) = [x(k), x(k-1), \dots, x(k-n)]^T$ 。令  $\mathbf{R}_x = E\{\mathbf{x}\mathbf{x}^T\} = \mathbf{Q}\mathbf{\Sigma}\mathbf{Q}^T$ , 其中  $\mathbf{\Sigma} = \text{diag}(\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_n)$ 。如果输出序列  $\{y(k)\}$  的均方值  $J_a = \frac{1}{2}E\{y^2(k)\}$ 。证明以下结果:

(1)在约束条件  $\mathbf{a}^T \mathbf{a} = 1$  下, 使  $J_a$  最小化等价于  $J_w = \frac{1}{2} \sum_{i=0}^n w_i^2 \lambda_i$  的最小化, 其中  $\mathbf{w} = [w_0, w_1, \dots, w_n]^T$ ,  $\sum_{i=0}^n w_i^2 = 1$ , 并且  $\mathbf{w} = \mathbf{Q}^T \mathbf{a}$ 。

解答:

首先，根据定义，输出均方值  $J_a$  可以表示为：

$$\begin{aligned} J_a &= \frac{1}{2} E\{y^2(k)\} \\ &= \frac{1}{2} E\{\mathbf{a}^T \mathbf{x} \mathbf{x}^T \mathbf{a}\} \\ &= \frac{1}{2} \mathbf{a}^T E\{\mathbf{x} \mathbf{x}^T\} \mathbf{a} \\ &= \frac{1}{2} \mathbf{a}^T \mathbf{R}_x \mathbf{a} \end{aligned}$$

其中  $\mathbf{R}_x = \mathbf{Q} \mathbf{\Sigma} \mathbf{Q}^T$ 。将  $\mathbf{R}_x$  代入此表达式，我们有：

$$J_a = \frac{1}{2} \mathbf{a}^T \mathbf{Q} \mathbf{\Sigma} \mathbf{Q}^T \mathbf{a}$$

由于  $\mathbf{w} = \mathbf{Q}^T \mathbf{a}$ ，而  $\mathbf{Q}$  是正交矩阵（即  $\mathbf{Q}^T = \mathbf{Q}^{-1}$ ），则  $\mathbf{a} = \mathbf{Q} \mathbf{w}$  代入后， $J_{\mathbf{a}}$  转化为：

$$\begin{aligned} J_{\mathbf{a}} &= \frac{1}{2} \mathbf{w}^T \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} \mathbf{\Sigma} \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} \mathbf{w} \\ &= \frac{1}{2} \mathbf{w}^T \mathbf{\Sigma} \mathbf{w} \\ &= \frac{1}{2} \sum_{i=0}^n w_i^2 \lambda_i \\ &= J_{\mathbf{w}} \end{aligned}$$

对于约束  $\mathbf{a}^T \mathbf{a} = 1$ ，将  $\mathbf{a} = \mathbf{Q} \mathbf{w}$  代入：

$$\mathbf{w}^T \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} \mathbf{w} = 1$$

$$\mathbf{w}^T \mathbf{w} = 1$$

$$\sum_{i=0}^n w_i^2 = 1$$

(2)若取  $\mathbf{w} = [\pm 1, 0, \dots, 0]^T$ , 则使  $J_a$  最小化的最优向量为  $\mathbf{a} = \pm \mathbf{a}_0$ , 其中  $\mathbf{a}_0$  是矩阵  $\mathbf{R}_x$  相对于最小特征值  $\lambda_0$  的特征向量。

解答:

对于约束优化问题,

$$\min_{\mathbf{w}} \frac{1}{2} \sum_{i=0}^n w_i^2 \lambda_i$$

$$\text{Subject to } \sum_{i=0}^n w_i^2 = 1$$

由于 $\lambda_0$ 是最小特征值，显然取  $\mathbf{w} = [\pm 1, 0, \dots, 0]^T$ ， $J_{\mathbf{w}}$  最小。

由（1）中证明的两个约束优化问题的等价性，当 $\mathbf{w} = [\pm 1, 0, \dots, 0]^T$ 时，对应的  $\mathbf{a}$  可使得  $J_{\mathbf{a}}$  取到最小值。

不妨将  $\mathbf{Q}$  写成：

$$\mathbf{Q} = [\mathbf{a}_0 \quad \mathbf{a}_1 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n]$$

其中 $\mathbf{a}_0, \mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 分别是  $\mathbf{R}_x$  相对于特征值 $\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_n$ 的特征向量。

$$\mathbf{a} = \mathbf{Q}\mathbf{w} = [\mathbf{a}_0 \quad \mathbf{a}_1 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n] \begin{bmatrix} \pm 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = \pm \mathbf{a}_0$$