

## 4.4 习题四

考虑线性方程  $\mathbf{A}\mathbf{c} + \mathbf{e} = \mathbf{y}$  , 其中  $\mathbf{e}$  为零均值加性有色噪声向量。使用加权误差函数  $Q(\mathbf{c}) = \mathbf{e}^H \mathbf{W} \mathbf{e}$  作为向量  $\mathbf{c}$  最优估计  $\hat{\mathbf{c}}_0$  的代价函数, 其中矩阵  $\mathbf{A}$  和  $\mathbf{W}$  均为 *Hermitian* 正定矩阵。

(1) 求上述无约束优化问题的最优解  $\hat{\mathbf{c}}_0$  。

(2) 若向量  $\mathbf{c}$  须满足约束条件  $\mathbf{c}^H \mathbf{y} = 1$ , 求该约束优化问题的最优解。

$$\begin{aligned}(1) Q(\mathbf{c}) &= \mathbf{e}^H \mathbf{W} \mathbf{e} \\ &= (\mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{c})^H \mathbf{W} (\mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{c}) \\ &= (\mathbf{y}^H - \mathbf{c}^H \mathbf{A}^H) \mathbf{W} (\mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{c}) \\ &= \mathbf{y}^H \mathbf{W} \mathbf{y} - \mathbf{y}^H \mathbf{W} \mathbf{A} \mathbf{c} - \mathbf{c}^H \mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{y} + \mathbf{c}^H \mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{c} \mathbf{A}^H \mathbf{A} \mathbf{c}\end{aligned}$$

$$\text{故 } dQ(\mathbf{c}) = \text{tr}(-(\mathbf{d}\mathbf{c}^*)^T \mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{y} + (\mathbf{d}\mathbf{c}^*)^T \mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{A} \mathbf{c})$$

$$= \text{tr}(-(\mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{y})^T \mathbf{d}\mathbf{c}^* + (\mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{A} \mathbf{c})^T \mathbf{d}\mathbf{c}^*)$$

$$\text{故 } \nabla_{\mathbf{c}^*} Q = -\mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{y} + \mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{A} \mathbf{c} = \mathbf{0}$$

$$\text{可得 } \hat{\mathbf{c}}_0 = (\mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{y}$$

## (2) 使用拉格朗日乘子法

令  $L(\mathbf{c}, x) = Q(\mathbf{c}) + \lambda(1 - \mathbf{c}^H \mathbf{y})$

故  $dL(\mathbf{c}, x) = \text{tr}(-\mathbf{y}^H \mathbf{W} \mathbf{A} d\mathbf{c} + \mathbf{c}^H \mathbf{A}^H \mathbf{W} \mathbf{A} d\mathbf{c})$

故  $\frac{\partial L(\mathbf{c}, x)}{\partial \mathbf{c}} = -\mathbf{A}^T \mathbf{W}^T \mathbf{y}^* + \mathbf{A}^T \mathbf{W}^T \mathbf{A}^T \mathbf{c}^* = 0$

可得  $\mathbf{A}^H \mathbf{W}^H \mathbf{A}^H \mathbf{c} = \mathbf{A}^H \mathbf{W}^H \mathbf{y}$

故  $\mathbf{c} = (\mathbf{A}^H \mathbf{W}^H \mathbf{A}^H)^{-1} \mathbf{A}^H \mathbf{W}^H \mathbf{y}$

$= (\mathbf{A}^H)^{-1} (\mathbf{A}^H \mathbf{W}^H)^{-1} \mathbf{A}^H \mathbf{W}^H \mathbf{y}$

$= (\mathbf{A}^H)^{-1} \mathbf{y}$