# 矩阵论(本科) 22-23秋回忆卷

- 1. 若A为n阶可逆矩阵,证明A的行列式为所有奇异值的积
- 2. 若U、V为n阶酉矩阵,求证  $||UA||_2 = ||AV||_2 = ||UAV||_2 = ||A||_2$  (这里的范数指诱导范数/谱范数)

已知A、B均为n阶矩阵, (A+B) x 存在非零解,且 A,B 都可逆,证明

- 1.  $\lambda = -1$ 是 $A^{-1}B$ 的特征值
- 2.  $\lambda = -1$ 是 $AB^{-1}$ 的特征值

Ξ

#### $\mathbf{x}$ 和 $\triangle \mathbf{x}$ 均为 $n \times 1$ 维向量

- 1. 写出  $f(\mathbf{x})$  在  $\mathbf{x} + \triangle \mathbf{x}$  处泰勒展开式(写到二阶)
- 2. 由展开式推导  $f(\mathbf{x})$  有极小点的充分必要条件
- 3. 写出最陡下降法和牛顿法的迭代过程

#### 四

- 1. 写出A的Rayleigh商  $R(\mathbf{x}) = rac{\mathbf{x}^H \mathbf{A} \mathbf{x}}{\mathbf{x}^H \mathbf{x}}$  取最大值的条件
- 2. 举例说明Rayleigh商的实际应用(说明问题背景、物理意义)

### 五

- 1. 求  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} \mathbf{b}^T \mathbf{x} + \mathbf{c}$  的梯度矩阵
- 2. 求  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{a}^T \mathbf{x}$  和  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  的Hessian矩阵

# 六

$$A = egin{bmatrix} 1 & 0 \ 0 & 1 \ 1 & 1 \end{bmatrix}, b = egin{bmatrix} 1 \ 1 \ 2 \end{bmatrix}$$

- 1. 求解A的奇异值分解
- 2. 求A的伪逆
- 3. 求 Ax = b 的最小二乘解

# 七

已知方程  $\mathbf{y}=\mathbf{Ac}+\mathbf{e},\ \vec{e}$  为零均值误差向量,加权误差平方和  $Q(\mathbf{c})=\mathbf{e}^H\mathbf{We}$  ,A、W为 Hermitian矩阵

- 1. 求使 $Q(\mathbf{c})$ 最小的 $\hat{\mathbf{c}}$
- 2. 若有约束条件 $\mathbf{c}^H \mathbf{y} = 1$ ,求最优化滤波器 $\mathbf{c}$

# 八

- 1. 写出  $\min f_0(\mathbf{x})$  s.t.  $f_i(\mathbf{x}) < 0$   $(i = 1, 2 \dots q)$   $h_i(\mathbf{x}) = 0$   $(i = 1, 2 \dots m)$  的混合外罚函数和混合内罚函数(对数约束)
- 2.  $\lambda$  是A的特征值,  $\mathbf{u}$  是  $\lambda$  对应的特征向量,写出  $A^3+A^2-4A+3I$
- 3. 说明方程 Ax=b 中 cond(A) 的物理意义,并说明当A奇异性很强或奇异时的两种解决方法