线性代数

第1章 线性方程组的解法 线性方程组的初等变换

多元线性方程组

- 1. 例题: 求 $1^k + 2^k + \cdots + n^k$
- 2. n元一次/线性方程组
- 3. 解,解集

线性方程组的同解变形

- 1. 三角形方程组: 方便求解
- 2. 方程组U的线性组合: W
 - 1 方程组的初等变换: 3种
 - $2.U \rightarrow W$ 是同解变形

矩阵消元法

矩阵的初等行变换

- 1. 矩阵、元素/分量,行矩阵/行向量,列矩阵/列向量,方阵,零矩阵,零向量
- 2. 用矩阵M表示线性方程组
 - 1. A: 系数矩阵
 - 2. M: 增广矩阵
 - 3 方程的初等变换→矩阵的初等行变换
- 3. n阶方阵**A**: 主对角线、对角元,上三角形矩阵、下三角形矩阵、对角矩阵 $diag(a_{11},\ldots,a_{nn})$ 、单位矩阵**I**

用矩阵的初等行变换解线性方程组

- 1. 通解、特解
- 2. 齐次线性方程组
 - 1. 常数项全为0, 可直接用A代替方程组
 - 2. 方程至少有零解/平凡解

线性方程组的系数范围, 数域

- 1. 数域
 - 1. 定义:复数集合的子集F,至少包含0和1,其中任意两个数的和差积商仍属于F
 - 2. 有理数集合、实数集合、复数集合都是数域
 - 3. 任何数域至少包含全体有理数
 - 4. 数域F上全体 $m \times n$ 矩阵的集合: $F^{m \times n}$
- 2. 数环
 - 1. 定义:复数集合的子集D对加减乘运算封闭,称D为数环

线性方程组解集合的初步讨论

线性方程组求解过程总结

- 1. 阶梯形矩阵T, 最简阶梯形矩阵
- 2. 化为阶梯形矩阵后:
 - 1.r: 阶梯数; n: 矩阵列数/未知数个数; m: 方程数
 - 2. 一定有: r≤m
 - 3. *m* < *n* ⇒ 无穷多解
 - 4. m = n = r (满秩) ⇒无论常数项如何取值,方程组有唯一解

第2章 向量空间

第3章 行列式

第4章 矩阵的代数运算

第5章 矩阵的相合与相似

欧氏空间

最小二乘法

- 1. 想要近似解方程组AX = c
- 2. 想象成几何问题: 平面外一点到平面距离最小值
- 3. 化为求解方程组 $\mathbf{A}^{T}\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{A}^{T}\mathbf{c}$, 3的唯一解是1的近似解

内积的推广

 $1. \mathbf{R}^n$ 上内积的定义

- 2. 欧氏空间: 定义了内积的实向量空间
- 3. $(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = \mathbf{a}^T \mathbf{b}$
- 4. 内积的性质: 双线性、对称性、正定性
- 5. 垂直/正交
- 6. 模,单位向量
- 7. 最小二乘法的理论依据
 - 1. 方程3的解使得方程1在误差平方的意义下最优
 - 2. 齐次线性方程组AX = 0与 $A^TAX = 0$ 同解, A^TA 与A秩相等
 - 3. 方程3总是有解,且当 $rank\mathbf{A} = n$ 时有唯一解

角度的计算公式

- 1. $cos(\theta) = \frac{(\mathbf{a}, \mathbf{b})}{|\mathbf{a}||\mathbf{b}|}$
- 2. 柯西-施瓦茨不等式: $(\mathbf{a}, \mathbf{b})^2 \le |\mathbf{a}|^2 |\mathbf{b}|^2$
- 3. 余弦定理
- 4. 三角形不等式

正交化

标准正交基

- 1. 正交向量组、正交基,标准正交向量组(单位向量组成)、标准正交基
- 2. 度量方阵/格拉姆方阵G: 以向量组T中两两向量的内积 (α_i, α_j) 为第(i, j)元组成的方阵
 - 1. 将向量组以列排成 \mathbf{A} ,则 $\mathbf{G} = \mathbf{A}^T \mathbf{A}$
 - 2. 对称性
 - 3. 用G计算内积
 - 4. $X^T G X > 0$
- 3. 正定、半正定、负定、半负定
 - 1. 设 \mathbf{S} 是n阶**实对称**方阵,若对任意 $\mathbf{0} \neq \mathbf{X} \in \mathbf{R}^{n \times 1}$ 有 $\mathbf{X}^{\mathbf{T}}\mathbf{S}\mathbf{X} > \mathbf{0}$,则称 \mathbf{S} 是正定的
- 4. 正交方阵: $\mathbf{A}^{\mathrm{T}}\mathbf{A} = \mathbf{I}$

Gram-Schmidt正交化方法

一组基→正交基→标准正交基

对线性无关的 $\mathbf{a}_1, \cdots, \mathbf{a}_k, \mathbf{a}_{k+1}$,将 \mathbf{a}_{k+1} 减去 $\mathbf{a}_1, \cdots, \mathbf{a}_k$ 适当的线性组合,可以得到与 $\mathbf{a}_1, \cdots, \mathbf{a}_k$ 都正交的向量 \mathbf{b}_{k+1}

算法:逐次递进

矩阵的相合

- 1. 定义: A, B = n 所方阵,若存在可逆方阵 $P \oplus B = P^T A P$,则称B = A H A P
- 2. 应用(求向量组的标准正交基):利用相合,将原向量组S的格拉姆方阵 $\mathbf{G} = \mathbf{A^T}\mathbf{A}$ 相合 到 $\mathbf{P^T}\mathbf{GP} = \mathbf{I}$,则 $\mathbf{B} = \mathbf{AP}$ 是标准正交向量组
- 3. 相合的性质
 - 1. 自反性: A与自身相合
 - 2. 对称性
 - 3. 传递性

二次型

二次型的配方

- 1. 二次型:n元二次函数 $Q(x_1,\ldots,x_n)=\sum_{1\leq i\leq j\leq n}a_{ij}x_ix_j$
- 2. 标准型:设存在可逆方阵 \mathbf{P} 使 $Q(\mathbf{X})=Q_1(\mathbf{Y})=d_1y_1^2+\cdots+d_ny_n^2$ 对 $\mathbf{Y}=\mathbf{P}\mathbf{X}$ 成立,则称 $Q_1(\mathbf{Y})$ 是 $Q(\mathbf{X})$ 的标准型
- $3.Q(\mathbf{X})$ 的正定、半正定,负定、半负定
- 4. 任意数域F上的二次型都能通过可逆线性变换变为标准型

用矩阵相合化简二次型

 $Q(\mathbf{X}) = \mathbf{X}\mathbf{S}^{\mathbf{T}}\mathbf{X}$, 求可逆方阵K将S相合到对角矩阵 $\mathbf{D} = \mathbf{K}^{\mathbf{T}}\mathbf{S}\mathbf{K}$, 则 $Q(\mathbf{X}) = Q_1(\mathbf{Y}) = \mathbf{Y}^{\mathbf{T}}\mathbf{D}\mathbf{Y}$ 为标准形,其中 $\mathbf{X} = \mathbf{K}\mathbf{Y}$

实对称方阵相合标准形

实对称方阵相合标准形

- 1. 西尔韦斯特惯性定律:任何一个实对称方阵S都能相合到唯一的标准形:对角方阵,p个 1,q个-1,n-p-q个0
- 2. 正惯性系数p、负惯性系数q; $p+q=rank\mathbf{S}$, p-q称为符号差
- 3. 实二次型 $Q(\mathbf{X}) = \mathbf{X^TSX}$ 可以通过可逆线性代换化为规范形: $Q_1(\mathbf{Y}) = y_1^2 + \dots + y_p^2 y_{p+1}^2 \dots y_{p+q}^2$

正定方阵的判定

- 1. 实对称方阵 $S > 0 \Leftrightarrow S = I$ 相合
- 2. 实对称方阵 $\mathbf{S} > \mathbf{0} \Rightarrow |\mathbf{S}| > 0$
- 3. 实对称方阵 $S > 0 \Rightarrow |S_k| > 0$, $|S_k|$ 称为顺序主子式

特征向量与相似矩阵

特征向量

变换 $\sigma: \mathbf{X} \mapsto \mathbf{PX}$ 将某个方向上的非零向量拉伸/压缩到原来的实数倍

- 1. 特征值、特征向量: $\mathbf{AX} = \lambda \mathbf{X}$
- 2. 求法
 - 1. 求特征多项式 $\varphi_{\mathbf{A}}(\lambda) = |\lambda \mathbf{I} \mathbf{A}|$,解方程 $\varphi_{\mathbf{A}}(\lambda) = 0$ 求出所有根,即为**A**所有特征值
 - 2. 对每个特征值 λ_i ,解齐次线性方程组($\mathbf{A} \lambda_i \mathbf{I}$) $\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 求出解空间 V_{λ_i} 的一组基,这组基的所有非零线性组合就是 \mathbf{A} 属于 λ_i 的全部特征向量
- 3. 一些定义
 - 1. 特征方程: $\lambda \mathbf{I} \mathbf{A}$
 - 2. 特征多项式: $\varphi_{\mathbf{A}}(\lambda) = |\lambda \mathbf{I} \mathbf{A}|$
 - 3. 特征根: 特征多项式的根
 - 4. 特征子空间:对每个特征值 λ_i ,齐次线性方程组($\mathbf{A} \lambda_I \mathbf{I}$) $\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的解空间 V_{λ_i}
 - 5. 特征根的重数、特征值的重数
- 4. 三角形矩阵的全体特征值就是它的全体对角元,每个特征值λ_i的重数就是它在对角元中出现的次数
- 5. $|\lambda \mathbf{I} \mathbf{A}| = (\lambda \lambda_1) \cdots (\lambda \lambda_n)$, 令 $\lambda = 0$ 得:
 - 1. 行列式|A|等于特征值的乘积
 - 2. 特征多项式常数项= $(-1)^n |\mathbf{A}|$

相似矩阵

- 1. 相似:设A,B是n阶方阵,若存在n阶可逆方阵P使B = $P^{-1}AP$,则称A与B相似
- 2. 相似不变量:特征多项式、特征值、行列式、迹、秩
- $3. \mathbf{AP} = \mathbf{PD}$,其中**P**各列为**A**的特征向量;**D**为对角矩阵,对角元为**A**的特征值
 - 1. 应用: $A = PDP^{-1}$, $A^n = PD^nP^{-1}$

相似于对角矩阵的条件

- 1. n阶复方阵A相似于对角矩阵⇔A有n个线性无关的特征向量
- 2. n阶复方阵 \mathbf{A} 相似于对角矩阵⇔ \mathbf{A} 的每个特征值 λ_i 的重数等于特征子空间 V_{λ_i} 的维数

正交相似

二次曲线与二次曲面方程的化简

原坐标X变换到新坐标Y: X = UY,其中U是由解空间中的标准正交基为各列排成的正交方阵,且detU = 1

实对称方阵的正交相似

(前提: **实对称**方阵!)

- 1. 正交相似: $\mathbf{B} = \mathbf{U}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{U}$, 其中 \mathbf{U} 为正交矩阵,则称 \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 正交相似
- 2. 算法
 - 1 求所有特征根 λ_i ,一定都是实数
 - 2. 对每个 λ_i 求齐次线性方程组实数域上的解空间 V_{λ_i} 的一组基 S_i
 - 3. 将 S_i 正交化、单位化为 T_i ,将 T_i 为列排为正交方阵 \mathbf{U}
 - $4. D = U^{-1}AU$ 为对角矩阵,对角元是A全部特征根
- 3. 定理(复杂版化简二次型的理论依据):任意n阶实对称方阵 \mathbf{S} 可通过正交方阵相似到对角矩阵 $\mathbf{D} = \mathbf{U}^{-1}\mathbf{S}\mathbf{U}$,且对角元为 \mathbf{S} 的特征值
- 4. 实对称方阵不同特征值的特征向量相互垂直
- 5. 坐标变换下,线性变换的关系
 - 1. 线性变换前,旧坐标系下坐标X与新坐标系下坐标Y: X = UY
 - 2. 旧坐标系下描述线性变换: $X \mapsto AX$
 - 3. 新坐标系下描述线性变换: $Y \mapsto (U^{-1}AU)Y$

三维几何空间中的旋转与对称

此时不再是实对陈方阵,不能正交相似/相合至对角阵

正交变换

- 1. 正交变换: σ : **A** \mapsto **AX**保持向量内积不变/保持图形的形状和大小不变
- $2. \sigma : \mathbf{A} \mapsto \mathbf{A} \mathbf{X}$ 是正交变换 $\Leftrightarrow \mathbf{A}$ 是正交方阵
- 3. 同阶正交方阵的乘积是正交方阵; 正交方阵的逆是正交方阵
- 4. **酉方阵**: 满足**A*****A** = **I**的复方阵
 - 1. 酉方阵的特征值的模为1
 - 2. 正交方阵 (完全为实数的酉方阵) 的特征值的模为1

附录

相合与相似

相合的应用:

- 1. 求向量组 \mathbf{A} 的标准正交基(通过把格拉姆方阵 $\mathbf{G} = \mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 相合到单位阵 $\mathbf{I} = \mathbf{P}^T \mathbf{G} \mathbf{P}$,标准正交基为 $\mathbf{B} = \mathbf{A} \mathbf{P}$)
- 2. 化简二次型(通过相合到对角阵 $\mathbf{D} = \mathbf{K}^T \mathbf{S} \mathbf{K}$,新变量 $\mathbf{Y} = \mathbf{K}^{-1} \mathbf{X}$)

相似的应用(似乎总跟特征值/向量有关):

- 1. 求矩阵(不要求对称)的n次幂 (求特征向量,相似到对角阵)
- 2. 化简**二次型**(求特征向量并正交标准化得**正交方阵**U,正交相似到对角阵D)
 - 1. $\mathbf{X}^T \mathbf{A} \mathbf{X}$ 变为 $\mathbf{Y}^T \mathbf{D} \mathbf{Y}$
 - 2. 其中, $\mathbf{X} = \mathbf{U}\mathbf{Y}$, $\mathbf{D} = \mathbf{U}^T \mathbf{A} \mathbf{U} = \mathbf{U}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{U}$ (对角元为特征值)
- 3. 研究非二次型的变换,如旋转 (此时正交相似/相合到非对角阵)