# 矩阵论

2024年秋学期

第一讲 2024年9月9日

- 1) 课程概述
- 2) 矩阵代数基础

## 张婷,信电学院,信息与通信工程系,副教授

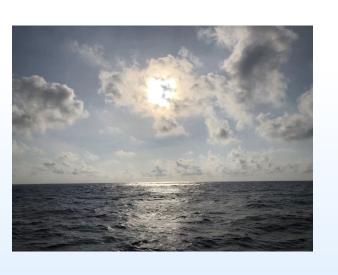
邮箱: zhang ting@zju.edu.cn

办公室:信电楼432

研究方向: 物理场重建、成像和信号处理

个人主页:

https://person.zju.edu.cn/tzhang







助教:徐若彭(2024级直博生)

邮箱: ruopengxu@zju.edu.cn

电话: 19550226784

2024~2025学年秋学期

周一 第9~10节 玉泉校区教7-304

周三 第9~10节 玉泉校区教7-304

#### 课程网站:

学在浙大 (下载课件、提交电子版作业)

http://course.zju.edu.cn/

#### 课程群:

钉钉群 (日常交流、资源分享)

・开课目的(文献阅读/研究创新)

物理问题数学化

数学问题物理化

工具: 向量与矩阵; 结果: 矩阵方程

典型物理模型(多个信号的观测方程)

$$\mathbf{x}(n) = \mathbf{A}\mathbf{s}(n) + \mathbf{v}(n)$$

其中

信道传输矩阵  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{M \times p}$ 

$$\mathbf{s}(n) = \begin{bmatrix} s_1(n) & \cdots & s_p(n) \end{bmatrix}^T$$

$$\mathbf{x}(n) = \begin{bmatrix} x_1(n) & \cdots & x_M(n) \end{bmatrix}^T$$

#### 问题1

估计信号 $\mathbf{s}(n)$  或信号参量

目标函数-最优化分析-梯度法等

#### 问题2

估计信号个数

数据相关矩阵的特征分析/观测矩阵的奇异性分析

#### 问题3

估计信号传输系统/信道特征

数据相关矩阵的特征分析/观测矩阵的奇异性分析

#### 问题4(若存在干扰)

加性干扰背景下信号干扰的分离

子空间分析以及矩阵投影

#### 典型AI模型研发过程

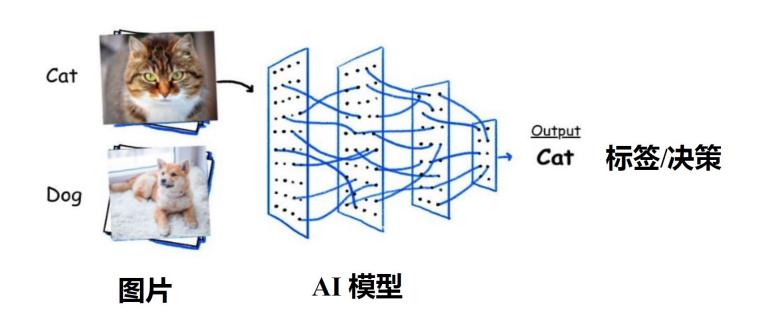
物理问题/业务问题/数据问题:





Dog or Cat?

#### 物理问题数学化:



#### 物理问题数学化:



AI模型训练: 训练集  $\{x_n, y_n\}_{\{n=1\}}^{N}$ 

问题建模:  $\min_{\theta} \operatorname{cost}(y_n, f_{\theta}(x_n))$ 

问题结构分析: 凸优化问题 or 非凸? 可分 or 不可分?

How? 计算梯度向量等

算法设计: 随机梯度下降 (SGD) + 各种加速

#### ・教学目的

在线性代数的基本知识基础上,系统地掌握矩阵的基本理论、基本方法以及算法的执行,进一步深化和提高矩阵的理论知识,掌握各种矩阵分解的计算方法,了解矩阵理论的各种应用,尤其在信号处理、阵处理、电子、通信、模式识别、图像处理等学科中的应用。

注重基本概念、基本理论及方法的正确理解与灵活运用。

### 课程内容及进度安排 (32学时)

矩阵代数基础	6学时	٦	7324	
特殊矩阵	2学时	1	·建模	
矩阵微分	4学时	]		
梯度分析与最优化	4学时	ţ	计算	
奇异值分析	4学时	]		
矩阵方程求解	2学时		分析	
特征分析	4学时		, ,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,	
子空间分析	2学时			
习题	4学时			

#### 课程学习的主线

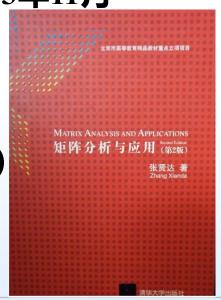
- 物理问题数学化, 数学问题物理化。
- · 注重基本概念/方法的理解, 重实际应用, 淡化理 论推导。

#### 参考书

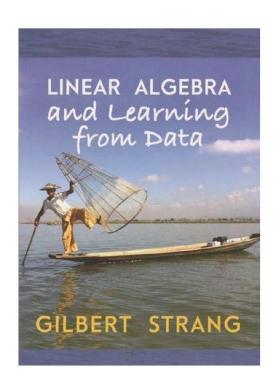
张贤达著,矩阵分析与应用,清华大学出版社,2013年11月

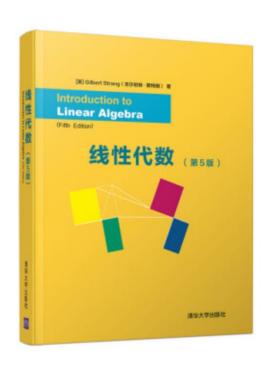
#### 考核方式

平时40% (作业25%+实验10%+课堂表现5%) 考试60% (半开卷考),1张A4纸 (手写正反面) 课堂讲解习题/例题一次,平时分加4分



#### 拓展阅读:







https://www.bilibili.com/video/BV1b4411j7V3?p=1&vd\_source=343f1f1a61a1e77760123a4ac644c97f

## 矩阵代数基础

#### 矩阵的基本运算

包括矩阵的转置、共轭、共轭转置、加法和乘法。

### 共轭转置 (Hermitian转置/ Hermitian伴随/ Hermitian共

$$m{A}^{ ext{H}} = egin{bmatrix} a_{11}^* & a_{21}^* & \cdots & a_{m1}^* \ a_{12}^* & a_{22}^* & \cdots & a_{m2}^* \ dots & dots & \ddots & dots \ a_{1n}^* & a_{2n}^* & \cdots & a_{mn}^* \end{bmatrix} \qquad m{A}^{ ext{H}} = (m{A}^*)^{ ext{T}} = (m{A}^{ ext{T}})^*$$

$$\boldsymbol{A}^{\mathrm{H}} = (\boldsymbol{A}^{*})^{\mathrm{T}} = (\boldsymbol{A}^{\mathrm{T}})^{*}$$

加法 
$$[\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B}]_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$$

乘法 
$$[\alpha \mathbf{A}]_{ij} = \alpha a_{ij}$$
  $[\mathbf{A}\mathbf{x}]_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j, \quad i = 1, \dots, m$ 

$$[\mathbf{AB}]_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj}, \quad i = 1, \dots, m; \ j = 1, \dots, s$$

## 矩阵代数基础

#### 运算法则

加法 
$$A+B=B+A$$
  $(A+B)+C=A+(B+C)$  乘法  $A(BC)=(AB)C$ 

$$(A + B)C = AC + BC$$
  
 $A(B + C) = AB + AC$ 

$$\alpha(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \alpha \mathbf{A} + \alpha \mathbf{B}$$

#### 共轭、转置、共轭转置和逆矩阵性质

$$(A + B)^* = A^* + B^*, \quad (A + B)^T = A^T + B^T, \quad (A + B)^H = A^H + B^H$$

$$(\boldsymbol{A}\boldsymbol{B})^{\mathrm{T}} = \boldsymbol{B}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{A}^{\mathrm{T}}, \quad (\boldsymbol{A}\boldsymbol{B})^{\mathrm{H}} = \boldsymbol{B}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}^{\mathrm{H}}$$

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$
  $(A, B)$  为可逆的正方矩阵)

$$(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*, \quad (A^{T})^{-1} = (A^{-1})^{T}, \quad (A^{H})^{-1} = (A^{-1})^{H}$$

对于任意矩阵 A, 矩阵  $B = A^{H}A$  都是 Hermitian 矩阵

## 回阵代数基础

#### 运算法则

算法则 
$$\frac{d\mathbf{A}}{dt} = \dot{\mathbf{A}} = \begin{bmatrix} \frac{\mathrm{d}a_{11}}{\mathrm{d}t} & \frac{\mathrm{d}a_{12}}{\mathrm{d}t} & \cdots & \frac{\mathrm{d}a_{1n}}{\mathrm{d}t} \\ \frac{\mathrm{d}a_{21}}{\mathrm{d}t} & \frac{\mathrm{d}a_{22}}{\mathrm{d}t} & \cdots & \frac{\mathrm{d}a_{2n}}{\mathrm{d}t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\mathrm{d}a_{m1}}{\mathrm{d}t} & \frac{\mathrm{d}a_{m2}}{\mathrm{d}t} & \cdots & \frac{\mathrm{d}a_{mn}}{\mathrm{d}t} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\mathrm{d}\mathrm{e}^{\mathbf{A}t}}{\mathrm{d}t} = \mathbf{A}\mathrm{e}^{\mathbf{A}t}$$

 $\frac{de^{At}}{dt} = Ae^{At}$  Eq. (1.1.21) 矩阵函数: Eq. 1.1.17~22

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}(\mathbf{A}\mathbf{B}) = \frac{\mathrm{d}\mathbf{A}}{\mathrm{d}t}\mathbf{B} + \mathbf{A}\frac{\mathrm{d}\mathbf{B}}{\mathrm{d}t}$$

## 矩阵的基本运算

#### 工程和科学计算中常见的方程组

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m$$

$$Ax = b \qquad A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \qquad x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$

## 矩阵代数基础

#### 向量的线性无关与非奇异性

线性方程组

$$c_1 \mathbf{u}_1 + \dots + c_n \mathbf{u}_n = \mathbf{0}$$

向量组线性无关: 只有零解

向量组线性相关:有非零解

n×n 矩阵方程组

$$Cu = 0$$

只有零解: C是非奇异的

存在非零解:C是奇异的

## 矩阵的初等变换

#### 初等行变换

- (1) 互换矩阵的任意两行,如  $r_p \leftrightarrow r_q$ ,称为 I 型初等行变换。
- (2) 一行元素同乘一个非零常数  $\alpha$ , 如  $\alpha r_p \rightarrow r_p$ , 称为  $\Pi$  型初等行变换。
- (3) 将第 p 行元素同乘一个非零常数  $\beta$  后,加给第 q 行,即  $\beta r_p + r_q \rightarrow r_q$ ,称为 III 型初等行变换。

#### 经过初等行变换得到的矩阵等价于原矩阵,行等价矩阵

#### 应用I: 方程组求解

$$egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned\\ egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned} eg$$

## 矩阵的初等变换

#### 初等行变换

应用II:矩阵求逆

$$egin{aligned} AX = I & \xrightarrow{rac{orall y + r + r + r}{2}} & X = A^{-1} &$$
 高斯消去法  $[A,I] & \xrightarrow{rac{orall y + r + r + r}{2}} & [I,A^{-1}] & \end{aligned}$ 

复矩阵方程求解 
$$(\mathbf{A}_r + j \mathbf{A}_i)(\mathbf{x}_r + j \mathbf{x}_i) = \mathbf{b}_r + j \mathbf{b}_i$$

$$\left[ egin{array}{cc} oldsymbol{A}_{
m r} & -oldsymbol{A}_{
m i} \ oldsymbol{A}_{
m i} & oldsymbol{A}_{
m r} \end{array} 
ight] \left[ egin{array}{c} oldsymbol{x}_{
m r} \ oldsymbol{x}_{
m i} \end{array} 
ight] = \left[ egin{array}{c} oldsymbol{b}_{
m r} \ oldsymbol{b}_{
m i} \end{array} 
ight]$$

复矩阵方程求解

$$Ax = b$$

$$\xrightarrow{\text{初等行变换}} \quad \boldsymbol{x} = \boldsymbol{A}^{-1}$$

$$\left[egin{array}{c|cccc} m{A_{r}} & -m{A_{i}} & m{b_{r}} \ m{A_{i}} & m{A_{r}} & m{b_{i}} \end{array}
ight] egin{array}{c|cccc} m{A}$$
等行变换, $\left[m{I_{n}} & m{O_{n}} & m{x_{r}} \ m{O_{n}} & m{I_{n}} & m{x_{i}} \end{array}
ight]$