

# 第一章

1. 使用矩阵工具求解线性系统/判断解的存在性或者唯一性（步骤见下一页）；
2. 主要技巧：**高斯消元**（包括向下消元化阶梯形以及向上消元化为最简形）；
3. 如果带有未知参数，则尽量在不让未知参数出现位置扩散的情况下化为阶梯型，然后再根据矩阵的秩讨论参数取值；
4. 如果系数矩阵 $A$ 是方阵，也可以利用**第二章**知识：**矩阵的可逆/不可逆**来讨论解的存在性/唯一性；进一步，可以用 $A$ 的行列式来判定是否可逆（ $A$ 可逆则齐次系统只有零解， $A$ 可逆则非齐次系统 $A\mathbf{x}=\mathbf{b}$ 只有唯一解 $\mathbf{x}=A^{-1}\mathbf{b}$ ）
5. 应用模型：基于线性方程组的**应用题**，应根据实际情况考虑**整数**、**非负**等限制，无限解有时候会变成有限多解；

# 求解线性系统的基本步骤

1. 写出原系统对应的**增广矩阵** $B$ （非齐次）或者**系数矩阵** $A$ （齐次系统），这两个矩阵大小分别为  $m \times n$  和  $m \times (n+1)$ ;
2. **高斯消元法的第一阶段**，利用**向下消元**（从第二行开始逐步向下，不断把上面某一行的若干倍加到下面某一行，消除最左边的一个非零数），完成后化为**行梯形阵**（不唯一，但形状唯一），此时即可判断：
  - I. 是否有解(**非齐次**) 方法:  $R(A) = R(B)$ ? (数**首元**个数)
  - II. 解是否唯一 方法: **首元**个数是否等于 $n$ ?
  - III. 如果有无数多解，有多少个自由变量? 方法:  $n - R(A)$
3. 若有解，**高斯消元法的第二阶段**，利用**向上消元**（从倒数第二行开始，不断把下面某一行的若干倍加到上面某一行，消除**首元**上面的非零数），完成后化为**最简形**（**非常重要，有解的系统都要化成最简形!**）
  - I. 若有唯一解，则最简形直接对应着解;
  - II. 若有无数多解，选择 $R(A)$ 个**首元列**对应的未知量为**先导未知量**，剩下的 $n - R(A)$ 个未知量为**自由未知量**，移项把先导未知量放在等号左边，自然就得到解（即：把所有的先导未知量写成自由未知量的函数）

# 第二章

- 矩阵的加法、数乘、转置运算都很直观也很简单，不赘述；
- 乘法要熟练（左行对右列）；
- 行列式的计算：
  1. 用**定义推出**的特殊行列式计算方法（**对角、三角**）；
  2. 运用**行化简**或者**列化简**变成特殊矩阵或者造出较多的“0”在某行/某列，方便降阶（注意等价不等于行列式相等，要把产生的系数写在前面）；
  3. 按照行/列进行降阶展开；
  4. 上面技巧**综合应用**，例如“**赶鸭子法**”（为什么要“赶”，赶完以后怎么做？），按照有利方向，逐步化简；
- 行列式的性质和应用（判断矩阵的可逆性，克莱默法则），行列式常用规则：乘积矩阵的行列式等于各行列式之积

## 第二章（续）

- 伴随矩阵 $A^*$ 的定义和定义求法（主要用于算逆矩阵）；
- 伴随矩阵的最重要公式： $AA^*=A^*A=|A|E$ ，常用于矩阵方程化简；由此公式，也可以推出 $A$ 和 $A^*$ 行列式的关系，特征值的关系等；
- 逆矩阵，给出某个等式成立证明另一个矩阵表达式可逆，多直接使用定义去证明(推出要证明的矩阵表达式乘以某个矩阵等于 $E$ )；
- 可逆矩阵的性质（见下页）
- 逆矩阵的计算：
  1. 伴随矩阵法（注意前面要乘以行列式分之一，余子式有正负号，余子式排列是转置的），二阶直接记住公式；
  2. 带着 $E$ 一起行化简法
  3. 分块对角矩阵的分块求法
- 求解矩阵方程组（注意同乘以某个逆矩阵时需保证其确实可逆），可能包含伴随矩阵， $A$ 可逆时， $A^*$ 可以看做是逆矩阵的倍乘： $A^*=|A|A^{-1}$
- 应用模型，可逆矩阵的应用

## 以下命题为等价命题（一真全真，一假全假）

- a.  $A$  是可逆矩阵;
- b.  $A$  的行列式不为零;
- c.  $A$  行等价于  $n$  阶单位矩阵  $E$ ;
- d.  $A$  有  $n$  个非零首元（注：化成阶梯型）;
- e. 齐次方程组  $A\mathbf{x}=\mathbf{0}$  只有零解;
- f.  $A\mathbf{x}=\mathbf{0}$  解空间是 0 维的
- g.  $A$  中的各列/行组成线性无关组;
- h. 线性变换  $\mathbf{x}\rightarrow A\mathbf{x}$  是一一对一变换;
- i. 方程组  $A\mathbf{x}=\mathbf{b}$  存在唯一解  $\mathbf{x}=A^{-1}\mathbf{b}$ ;
- j.  $A$  的列/行向量组都张成空间  $\mathbb{R}^n$ ;
- k.  $A$  的列空间维数是  $n$ ;
- l. 线性变换  $\mathbf{x}\rightarrow A\mathbf{x}$  将  $\mathbb{R}^n$  满射  $\mathbb{R}^n$ .
- m. 存在唯一的一个  $n\times n$  矩阵  $C$  满足  $CA=E$ ;
- n. 存在唯一的一个  $n\times n$  矩阵  $D$  满足  $AD=E$ （注： $D$  和  $C$  相等）;
- o.  $A^T$  也是一个可逆矩阵（所有结论行/列可以互换）;
- p.  $A$  的秩=列秩=行秩= $n$ ;
- q.  $A$  的行向量组和列向量组的都自成为自身的极大无关组;
- r.  $A$  的行向量组和列向量组都是  $\mathbb{R}^n$  的一套基;
- s.  $A$  的特征值不包含 0;

还可以继续补充.....

# 第三章

- 向量的加法、数乘、以及两者的综合：**线性组合**运算；
- 从向量的线性组合角度去理解第一章的线性方程组： $A\mathbf{x}=\mathbf{b}$  求的 $\mathbf{x}$ 其实就是 $A$ 里面各列向量组合成 $\mathbf{b}$ 的系数；
- **线性无关（相关）**的定义（**本章核心**），此类**证明**基本都是**紧扣定义式**（例如，证明某向量组线性无关就设他们组合起来等于 $\mathbf{0}$ ，然后证明所有的系数都必须取0）；
- 线性**相关/无关**的简单的一些判定定理、推论；
- 理解向量组的极大无关组（某个向量组**最大的线性无关**向量子集，同时又是**最小的能够线性组合得到组内所有向量**的子集）；
- 一组（一个的推广）向量可由另一组向量线性表达的判定方式（增广矩阵行化简看秩数），本质上是矩阵方程 $A\mathbf{x}=\mathbf{B}$ 有解；
- 极大无关组求法（p129），向量组为列拼成矩阵，行化简，找到首元列位置，对应的**原始矩阵（未经过行化简）同位置上**的列向量们即所求；
- 矩阵的秩，列向量组的秩，行向量组的秩，三秩数值相等但意义不同，求法一样，一般都是用上面的方法；

# 第三章 (续)

- 理解向量空间的定义;
- 理解张成 (生成) 空间;
- 理解空间的基的定义, 基的三大特性, 维数的定义 (p133);
- 理解坐标的定义 (p134), 掌握坐标的求法 (本质还是求解 $A\mathbf{x}=\mathbf{b}$ );
- 理解齐次方程组和非齐次方程组解的结构构成:
  1.  $A\mathbf{x}=\mathbf{0}$  解空间由 $n-R(A)$ 个向量 (基础解系) 生成;
  2.  $A\mathbf{x}=\mathbf{b}$  的解是对应 $A\mathbf{x}=\mathbf{0}$  的解再加上一个 $A\mathbf{x}=\mathbf{b}$ 的特解;
- 掌握齐次方程组和非齐次方程组结构解的求法: 除了书上方法, 也可以在本ppt第二页基础上, 把自由变量看作系数, 将解重新表达为若干个向量的线性组合即可, 如果是非齐次系统, 后面还会带有一个不带自由系数的常向量;
- 应用模型:
  1. 配药问题 (某个或者某几个向量可以由指定向量组线性表达吗?)
  2. 线性变换在图形中的应用 (常见的伸缩、剪切、旋转、翻转变换及其对应矩阵), 平移不是线性变换, 但是如果扩充为 $3\times 3$ 即引入齐次坐标, 则也可以变成线性变换。

# 第四章

- **方阵的特征值、特征向量**定义。相关的性质推导、证明，基本都基于定义式： $A\alpha = \lambda\alpha$  其中A为**方阵**， $\lambda$ 为**数**， $\alpha$ 为**非零向量**；注：一个方阵可以有多个特征值，每个特征值可以有多个对应特征向量；

- 下表应会自己推导：

注：本两列  
为A可逆时

矩阵	$A$	$kA$	$A^m$	$A^{-1}$	$A^*$	$E$	前者的线性组合	$A^T$
特征值	$\lambda$	$k\lambda$	$\lambda^m$	$1/\lambda$	$\frac{ A }{\lambda}$	1	对应线性运算结果	$\lambda$
特征向量	$\alpha$	$\alpha$	$\alpha$	$\alpha$	$\alpha$	包括 $\alpha$ 的任何	$\alpha$	不确定
行列式	$ A $	$k^n A $	$ A ^m$	$1/ A $	$ A ^{n-1}$	1	不确定	$ A $

注： $n$ 为A的阶数



# 第四章（续1）

- 特征值和特征向量的求法：
  - 特征值：求解特征方程  $|A - \lambda E| = 0$ ，这是一个关于  $\lambda$  的  $n$  次方程，可能有重根，其某个重根的重根数即为对应特征空间维数的上限；
  - 特征向量：对于每一个求出来的  $\lambda_i$ ，求出齐次系统  $(A - \lambda_i E)\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的基础解系，其由不多于  $\lambda_i$  重根数个向量  $\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2 \dots$  构成；
- 特征值和特征向量的一些性质：
  1. 特征值之和（重根需要算多次）等于主对角线之和（即“迹”）；
  2. 特征值之积等于  $|A|$ ；
  3. 来自不同特征值的特征向量互相线性无关；
  4. 实对称矩阵的特征值为实数，且一定可以对角化；

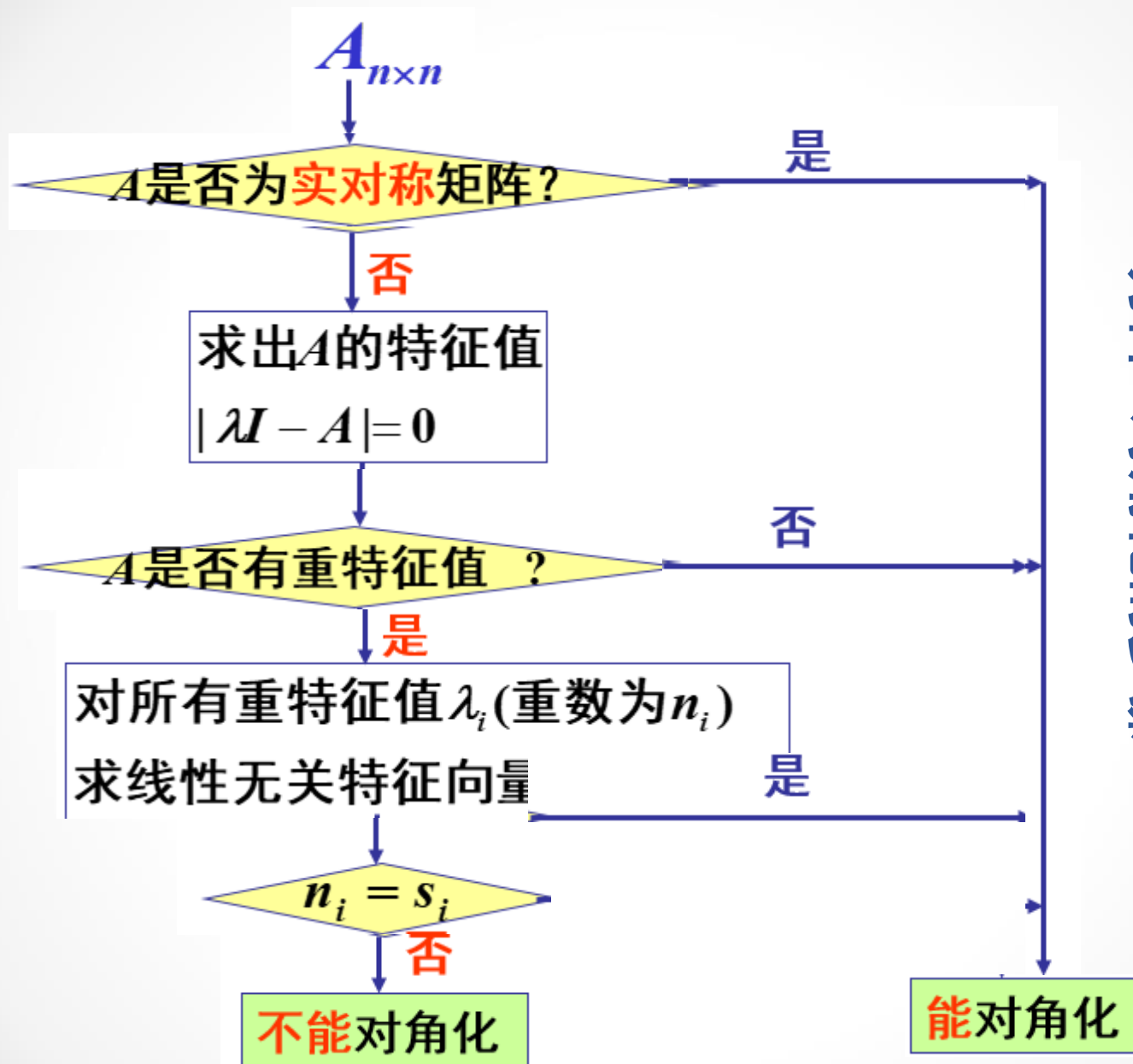
## 第四章 (续2)

- 相似矩阵定义：存在可逆矩阵 $P$ ，使得 $P^{-1}AP=B$ （或者其等价形式： $AP=PB$ 、 $P^{-1}A=BP^{-1}$ 、 $A=PBP^{-1}$ ），称 $A$ 和 $B$ 相似。
- $A$ 和 $B$ 相似，则（ $A$ 和 $B$ 相似必要条件）：
  - $|A|=|B|$ ;
  - $A^m$ 和 $B^m$ 相似;
  - $|A-\lambda E|=|B-\lambda E|$ ;
  - $A$ 和 $B$ 的特征值相等，行列式相等（特征值之积），迹（特征值之和）也相等;
- 可对角化条件：能够找到  $n$  个线性无关的特征向量组，从而构成可逆矩阵  $P$ ；这其实就是要求每一个特征值  $\lambda_i$  对应的  $(A-\lambda_i E)\mathbf{x}=\mathbf{0}$  的基础解系向量个数（即特征空间维数），都和  $\lambda_i$  的重根数相等，而不能是小于；
- 所以关键是那些重根的特征值所对应的特征空间维数！

# 第四章（续3）

- $P^{-1}AP = \Lambda$  对角化的结果：由特征值构成对角线的对角矩阵  $\Lambda$ ；
- 对角化的相似变换矩阵：由  $n$  个线性无关特征向量为列构成的可逆矩阵  $P$ （排列要和构成对角矩阵的特征值对应）；
- 对角化判断步骤（下页）
- 对角化用途：
  1. 根据特征值和特征向量反求矩阵  $A$ ；
  2. 计算  $A$  的幂；
- 应用模型：动态演化模型（正确写出状态转移矩阵，计算特征值和特征向量，预测系统长期以后的状态趋势）

# 方阵A对角化的步骤



# 第五章

- 熟悉定义，根据矩阵写出二次函数，根据二次函数写出矩阵  
 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ ，其中 $\mathbf{A}$ 是一个对称矩阵， $\mathbf{x}$ 是列向量， $\mathbf{A}$ 的秩数就是二次型秩数
- 当 $f(\mathbf{x})$ 只有平方项没有交叉项的时候，对应 $\mathbf{A}$ 为对角矩阵，称为标准型
- 所以化标准型，从线性代数的角度来看，可以看做对角化的特例：正交对角化，（步骤见下页）即使用一个正交矩阵 $\mathbf{C}$ （也是可逆的），经过换元 $\mathbf{x} = \mathbf{C} \mathbf{y}$ ，使得：  
 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} \rightarrow f(\mathbf{y}) = (\mathbf{C} \mathbf{y})^T \mathbf{A} \mathbf{C} \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C} \mathbf{y}$ ，其中 $\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C} = \mathbf{A}$  为一个对角矩阵  
 $\mathbf{C}$ 是正交矩阵可以保证 $\mathbf{C}^T = \mathbf{C}^{-1}$ ，这就和第四章的对角化统一起来了
- 因此，引入了正交的概念，两个向量正交定义为两个向量内积为零，即 $\alpha^T \beta = 0$
- 内积是欧氏空间里定义向量长度、夹角、距离的基础，熟练掌握内积的计算；
- 一个向量组两两正交，则为正交向量组，不含零向量的正交向量组线性无关，因此可以成为一套正交基，当长度也都为1的时候，可以形成单位正交基；
- 正交基的好处：坐标方便求，（坐标）系数  $k_i = \frac{(\beta, \alpha_i)}{(\alpha_i, \alpha_i)}$
- 每行/每列都是单位正交向量组成的方阵是正交矩阵，满足： $\mathbf{C}^T = \mathbf{C}^{-1}$
- 一套普通的基，可以通过格拉姆-施密特方法化为单位正交基（理解并掌握步骤）

# 化二次型为标准型的步骤

二次型矩阵 $A$ 是实对称矩阵，任何实对称矩阵 $A$ 均可对角化：

1. 利用**特征方程** $|A - \lambda E| = 0$ ，求出 $A$ 的所有的**特征值**；
2. 求**特征向量**，对于 $A$ 的每个特征值 $\lambda$ ，求出齐次线性方程组 $(A - \lambda E)\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的基础解系；
3. 不同特征值的特征向量已经互相正交，但如果某个特征值是**重根**，则意味着同一个特征值下存在多个（线性无关但一般不正交的）特征向量，因此需要并使用**格拉姆-施密特方法**将同一重根下的特征向量**正交化**；
4. 将这 $n$ 个**两两正交**的特征向量全部**单位化**；
5. 以这 $n$ 个两两正交的单位特征向量为列向量构成**正交矩阵** $C$ ，这时 $C^{-1}AC = C^T AC = \Lambda$ ，其中**对角方阵** $\Lambda$ 的元素（特征值）排列顺序依次与 $C$ 的列向量的排列顺序相对应；

正交对角化的结果：**对角矩阵** $\Lambda$ 由 $A$ 的**特征值**构成，**换元矩阵**（代表着可逆线性变换） $C$ 由经过**单位正交化**的**特征向量**构成（排列和特征值必须对应），对应二次型标准型的**平方项系数**也就是 $A$ 的**特征值**；

# 第五章（续）

- 惯性定理 (p213)、正定、负定、不定的概念
- 利用特征值都为正或者霍尔维茨定理判定矩阵的正定
- 应用模型：向量的“距离”在工程中的应用

写在后面：

1. 这个知识点只是本书知识点的纲要和索引，不能代替书本、课件和练习题；
2. 不能保证覆盖100%的考点；
3. 即便知道哪些重要、哪些要考，自己不真正掌握知识和技能，也是无用的，请抓紧时间、认真复习；

--和你们一样纠结、惶恐的老师