

编号: 题课 2021-12-15 班级:

姓名:

一、关于正定矩阵的一些说明.

① 由定义, 称矩阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 正定, 如果 $\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$, 有 $x^T A x > 0$.
因此, 定义中不限制 A 对称.

② 不对称但正定的矩阵存在.

例如 $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$

③ 正定矩阵为什么一般要求对称.

i) 对于一个二次型 $x^T A x$ 而言 $x^T A x \equiv x^T \frac{A+A^T}{2} x$

因此, 我们通常仅考虑对称的情况.

ii) 不对称但正定的矩阵 ~~性质~~ 缺少很多好的性质.

例如 $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ 没有实特征值.

④ 二次型 $x^T A x$ 的几何意义

$$f(x) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$$

~~研究~~ 二次型的研究起源于二次曲线的分类问题, 对平面上的二次曲线 $a_{11}x^2 + (a_{12}+a_{21})xy + a_{22}y^2 + b_1x + b_2y + c = 0$.

属于椭圆? 双曲线? 还是抛物线?

例如 $2x^2 + 4xy + 5y^2 = 22$.

$$\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 22$$

$$\begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 22$$



对矩阵 $\begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}$ 作正交化

$$\begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \\ -\frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \\ & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

~~故~~ $A \stackrel{d}{=} P^T \Lambda P$

$$\text{令 } \begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = P \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

$$\text{则 } \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} A \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} P^T \Lambda P \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x' & y' \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \\ & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix}$$

$$= x'^2 + 6y'^2$$

则原曲线为 $x'^2 + 6y'^2 = 22 \Rightarrow \frac{x'^2}{22} + \frac{y'^2}{\frac{22}{6}} = 1$ 为椭圆.

注: 若 θ 满足 $\cos \theta = \frac{2}{\sqrt{5}}, \sin \theta = -\frac{1}{\sqrt{5}}$.

则 $P = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$. Px 相当于将 x 逆时针旋转 θ



例题: 练习 6.2.16 (17)

如果 A, B 正定, 则 AB 特征值均为正数.

证: 在 A, B 不^要对称时, 结论不正确.

但若此处, "正定" 不包含 "对称", 则结论不正确.

例如 $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ $B = \begin{bmatrix} 1 & \\ & 1 \end{bmatrix}$

则 $AB = A$, 但 A 没有实特征值, 自然无从谈起特征值为正.

若此处, 正定包含对称, 则结论正确.

A 对称正定, B 对称正定, 则 $A = P^T P$, $B = Q^T Q$

由于 $|\lambda I - \tilde{A}\tilde{B}| = |\lambda I - \tilde{B}\tilde{A}|$ (参考前面习题课手稿) ($\forall \tilde{A}, \tilde{B} \in \mathbb{R}^{n \times n}$)

~~AB~~

于是 $AB = P^T P Q^T Q$ 与 $Q^T P Q^T P$ 有相同的特征值.

而 $Q^T P Q^T P = (P Q^T)^T (P Q)$, P, Q 均可逆.

故 $Q^T P Q^T P$ 对称正定, 因此, 特征值全为正数.



练习 5.4.4. 证明. 任意迹为 0 的矩阵相似于一个对角线元素全为 0 的矩阵.

思路: 考虑归纳法, 如果 A 能相似于 $\begin{bmatrix} 0 & \alpha^T \\ \beta & A_1 \end{bmatrix}$, 则可用归纳法证明.

证明: ① 若 \mathbb{R}^n 中所有向量均为 A 的特征向量, 则

$$A = \begin{bmatrix} \lambda & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda \end{bmatrix} = \lambda \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}$$

又 $\text{trace}(A) = 0$. 于是 $A = 0$. 结论成立.

② 否则, 存在 $q \in \mathbb{R}^n$, 不为 A 的特征向量. 即 q, Aq 线性无关.

将 $\{q, Aq\}$ 扩充为一个 \mathbb{R}^n 中的基 $\{q, Aq, *, *, \dots, *\}$

令 $Q = [q, Aq, *, \dots, *]$, 则

$$AQ = Q \begin{bmatrix} 0 & \alpha^T \\ \beta^T & B \end{bmatrix}$$

$$\text{于是 } Q^T A Q = \begin{bmatrix} 0 & \alpha^T \\ \beta^T & B \end{bmatrix}$$

$$\text{trace}(A) = 0 \Rightarrow \text{trace}(B) = 0$$

由归纳假设 存在 P , $P^T B P$ 对角元素皆为 0.

③ 则 $Q \begin{bmatrix} I & \\ & P \end{bmatrix}$ 即为所求.



作业12. 9. A 奇异值分解 $A = U\Sigma V^T$. 求矩阵 $\begin{bmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix}$ 的谱分解.

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, \text{ 则 } B = \begin{bmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{(m+n) \times (m+n)}$$

$$\text{取 } \vec{x}_i = \begin{bmatrix} \vec{v}_i \\ \vec{u}_i \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m+n}, \quad i=1, 2, \dots, r$$

$$\text{则 } B\vec{x}_i = \begin{bmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \vec{v}_i \\ \vec{u}_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A^T \vec{u}_i \\ A \vec{v}_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma_i \vec{v}_i \\ \sigma_i \vec{u}_i \end{bmatrix} = \sigma_i \vec{x}_i$$

类似地
再考虑 $\vec{y}_i = \begin{bmatrix} -\vec{v}_i \\ \vec{u}_i \end{bmatrix} \quad i=1, 2, \dots, r$

$$B\vec{y}_i = -\sigma_i \vec{y}_i$$

考虑 $\vec{x}_i = \begin{bmatrix} \vec{v}_i \\ \vec{0} \end{bmatrix} \quad i=r+1, \dots, n.$

$$\text{则 } B\vec{x}_i = \begin{bmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \vec{v}_i \\ \vec{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vec{0} \\ A\vec{v}_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vec{0} \\ \vec{0} \end{bmatrix} = 0 \begin{bmatrix} \vec{v}_i \\ \vec{0} \end{bmatrix}$$

类似地 $\vec{y}_i = \begin{bmatrix} \vec{0} \\ \vec{u}_i \end{bmatrix}$

$$\text{则 } B\vec{y}_i = 0\vec{y}_i$$

令 $P = [\vec{x}_1, \dots, \vec{x}_r, \vec{y}_1, \dots, \vec{y}_r, \vec{x}_{r+1}, \dots, \vec{x}_n, \vec{y}_{r+1}, \dots, \vec{y}_n]$

$$\text{则 } B = P \begin{bmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & \sigma_r & \\ & & & \ddots \\ & & & & -\sigma_r & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 0 & \\ & & & & & & & \ddots \end{bmatrix} P^T$$

