

Chapter31复习三

Section1.回顾

我们从特征值开始来学习的

- 特征值与特征向量可以通过解特征方程来求解，也可以利用一些特殊矩阵的特殊情况来求解，例如正交矩阵的特征值只有1或者-1，例如行列式为0的时候一定有特征值0.
- 解微分方程 $\frac{du}{dt} = Au$ ，并介绍了指数矩阵 e^{At} ;
- 介绍了对称矩阵的性质 $A = A^T$ ，其最重要的性质是一定可以进行相似对角化，并且特征向量正交，对角化的结果可以表示为 $A = Q\Lambda Q^T$;
- 说明了对称矩阵中最好的子类为正定矩阵，其特征值，顺序行列式，主元均大于0，还有最重要的 $x^T Ax > 0$.
- 学习了相似矩阵和Jordan标准型， $B = M^{-1}AM$ ，矩阵A,B特征值相同，介绍了什么情况下什么矩阵会相似。
- 最后我们学习了奇异值分解 $A = U\Sigma V^T$ 。

Section2.例题

T1.微分方程

$$\text{解方程 } \frac{du}{dt} = Au = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} u.$$

1. 可以知道关于微分方程的通解应该写成 $u(t) = c_1 e^{\lambda_1 t} x_1 + c_2 e^{\lambda_2 t} x_2 + c_3 e^{\lambda_3 t} x_3$ ，因此我们应该求解其特征值与特征向量。
2. 矩阵是奇异的，所以有 $\lambda_1 = 0$ ，且 $A^T = -A$ ，这是一个反对称矩阵或斜对称矩阵，它的特征值应该为纯虚数（特征值在虚轴上）通过解 $\det(A - \lambda I) = 0$ 验证一下：

$$\begin{bmatrix} -\lambda & -1 & 0 \\ 1 & -\lambda & -1 \\ 0 & 1 & \lambda \end{bmatrix} = \lambda^3 + 2\lambda = 0, \lambda_2 = \sqrt{2}i, \lambda_3 = -\sqrt{2}i$$

3. 此时 $u(t) = c_1 + c_2 e^{\sqrt{2}it} x_2 + c_3 e^{-\sqrt{2}it} x_3$ ， $e^{\sqrt{2}it}$ 始终在复平面单位圆上，所以 $u(t)$ 及不发散也不收敛，它只是具有周期性。当 $t = 0$ 时有 $u(0) = c_1 + c_2 + c_3$ ，如果使 $e^{\sqrt{2}iT} = 1$ 即 $\sqrt{2}iT = 2\pi i$ 则也能得到 $u(T) = c_1 + c_2 + c_3$ ，周期 $T = \sqrt{2}\pi$ 。
4. 另外，反对称矩阵同对称矩阵一样，具有正交的特征向量。

🔧 矩阵在什么情况下特征向量正交?

必须满足 $AA^T = A^T A$ 。

验证一下会发现

对称矩阵 $A = A^T$ 满足此条件，同时反对称矩阵 $A = -A^T$ 也满足此条件，而正交矩阵 $Q^{-1} = Q^T$ 同样满足此条件。

当然我们也可以考虑使用指数矩阵来处理：

注意到定理：如果矩阵可以对角化（在本例中显然可以），则

$$A = S \Lambda S^{-1}, e^{At} = S e^{\Lambda t} S^{-1} = S \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & & \\ & e^{\lambda_2 t} & & \\ & & \ddots & \\ & & & e^{\lambda_n t} \end{bmatrix} S^{-1}$$

那么可以知道 $u = e^{At} u_0$ 。

T2. 特征值与对角化，对称矩阵，正定矩阵，马尔可夫矩阵，投影矩阵的关系

已知矩阵的特征值 $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = c, \lambda_3 = 2$ ，特征向量

$$x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, x_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, x_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

1. *c如何取值才能保证矩阵可以对角化？

可以对角化的矩阵要求 S 可逆，即特征向量线性无关，显然这里满足要求，因此 c 是可以取任意值。

2. *c如何取值才能保证矩阵对称？

实对称矩阵的特征值为实数，且特征向量正交，因此这里我们考虑 c 为实数即可。

3. *c如何取值才能使得矩阵正定？

正定矩阵是在对称矩阵的前提下，特征值/主元/顺序主子式大于0即可，那么基于2的前提下，由于已经有一个0特征值，因此矩阵不可能正定。

4. *c如何取值才能使得矩阵是一个马尔可夫矩阵？

马尔可夫矩阵的性质：必有特征值等于1，其余特征值均小于1，所以 A 不可能是马尔可夫矩阵。

5. * c 取何值才能使得 $P = \frac{A}{2}$ 是一个投影矩阵?

投影矩阵要求 P 是一个对称矩阵, $P^2 = P$, 因此根据 $P^2 = P$, 可以知道 P 的特征值需要为1或0, 则 $\lambda_{\frac{A}{2}} = \frac{\lambda_A}{2}$, 故 $c = 0, 2$ 。

特殊矩阵的特征值情况

1. 正交矩阵的实特征值只能是1或-1(但是很多时候都是有复特征值, 但是绝对值都是1), 这也意味着正交矩阵是可逆的, 同时他在复数域是一定可以对角化的(酉对角化)

证明:

$$Qx = \lambda x \rightarrow (Qx)^T = (\lambda x)^T \rightarrow x^T Q^T = \lambda x^T \xrightarrow{\text{右乘 } Qx} x^T x = \lambda x^T Qx = \lambda^2 x^T x \rightarrow 1 = \lambda^2$$

2. 基于1, 实对称的正交矩阵的特征值只能是1或-1

证明: 因为实对称因此矩阵只能有实数的特征值, 因此只能是1或-1。

3. 秩为 r 的矩阵的非零特征值的重数 $\leq r$ 。

证明: 可知 $n \times n$ 的矩阵一共拥有 n 重特征值, 且 $Ax = 0x$ 实际是在求 $\lambda = 0$ 时候特征向量, 可知零向量的维数为 $n - r$, 则 $\lambda = 0$ 的重数 $\geq n - r$, 因此非零特征值的重数 $\leq n - (n - r)$

4. 正定矩阵的特征值需要大于0。

有一点比较复杂要拿出来单独讨论:

5. 满足 $A^2 = A$ 的或者 $(A - aE)(A - bE) = 0$ 的 A 可以相似对角化

证明: $(A - aE)(A - bE) = 0$, 可以知道 $A - bE$ 是 $A - aE$ 的零空间, 则可以知道 $r(A - bE) \leq n - r(A - aE)$, 则

$$r(A - bE) + r(A - aE) \leq n \quad (1)$$

, 我们设 a 是 k 重特征值, 那么 b 就是 $n - k$ 重特征值, 那么这里我们有

$$n - r(A - aE) \leq k \text{ 与 } n - r(A - bE) \leq n - k \quad (2)$$

, 则

$$r(A - aE) + r(A - bE) \geq n \quad (3)$$

, 因此我们可以得到 $r(A - aE) + r(A - bE) = n$, 这意味着 a 是 k 重特征值也有 k 个线性无关的特征向量, 那么 b 就是 $n - k$ 重特征值也有 $n - k$ 个线性无关的特征向量。因此可以相似对角化

这里我们要注意, 我们实际上引入了一个引理, 即 $(A - aE)(A - bE) = 0$ 的时候我们认为 A 只有 a 与 b 两个特征值, 实际上我们考虑的是 A 的特征值是 λ , 那 $f(A)$ 的特征值就是 $f(\lambda)$, 这是特征多项式的应用, 经过证明会得知此时不会引入新的特征值, 证明比较复杂。关于矩阵多项式的特征值 (//w//) - 知乎 (zhihu.com)

另外, 我们可以考虑一个引理

$$r(A) + r(B) \geq r(A + B)$$

, 这个我想是显然的, 我们考虑 A 与 B 的列空间, 显然左边比右边宽敞的多。

T3. 复习奇异值分解, $A = U\Sigma V^T$:

先求正交矩阵 V : $A^T A = V\Sigma^T U^T U\Sigma V^T = V(\Sigma^T \Sigma)V^T$, 所以 V 是矩阵 $A^T A$ 的特征向量矩阵, 而矩阵 $\Sigma^T \Sigma$ 是矩阵 $A^T A$ 的特征值矩阵, 即 $A^T A$ 的特征值为 σ^2 。

接下来应该求正交矩阵 U : $AA^T = U\Sigma^T V^T V\Sigma U^T = U(\Sigma^T \Sigma)U^T$, 实际上我们不应该这样子求, 应该基于定下来的 V 来确定, 我们需要使用 $Av_i = \sigma_i u_i$, 通过已经求出的 v_i 来确定 u_i 的符号 (因为 $AV = U\Sigma$), 进而求出 U 。

$$\text{已知 } A = \begin{bmatrix} u_1 & u_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 & v_2 \end{bmatrix}^T$$

从已知的 Σ 矩阵可以看出, A 矩阵是非奇异矩阵, 因为它没有零奇异值。另外, 如果把 Σ 矩阵中的2改成-5, 则题目就不再是奇异值分解了, 因为奇异值不可能为负; 如果将2变为0, 则 A 是奇异矩阵, 它的秩为1, 零空间为1维, v_2 在其零空间中。

T4. A 是正交对称矩阵, 那么它的特征值有什么特点?

这里实际上在

1.正交矩阵的实特征值只能是1或-1(但是很多时候都是有复特征值,但是绝对值都是1),这也意味着正交矩阵是可逆的,同时他在复数域是一定可以对角化的(酉对角化)

证明:

$$Qx = \lambda x \rightarrow (Qx)^T = (\lambda x)^T \rightarrow x^T Q^T = \lambda x^T \xrightarrow{\text{右乘} Qx} x^T x = \lambda x^T Qx = \lambda^2 x^T x \rightarrow 1 = \lambda^2$$

2.基于1, 实对称的正交矩阵的特征值只能是1或-1

证明: 因为实对称因此矩阵只能有实数的特征值, 因此只能是1或-1。

3.秩为r的矩阵的非零特征值的重数 $\leq r$ 。

证明: 可知 $n \times n$ 的矩阵一共拥有 n 重特征值, 且 $Ax = 0x$ 实际是在求 $\lambda = 0$ 时候特征向量, 可知零向量的维数为 $n - r$, 则 $\lambda = 0$ 的重数 $\geq n - r$, 因此非零特征值的重数 $\leq n - (n - r)$

4.正定矩阵的特征值需要大于0.

我们已经讲过了,这里给出Gilbert的证明, 有:

对于对称矩阵, 有特征值均为实数; 然后是正交矩阵, 直觉告诉我们 $|\lambda| = 1$ 。来证明一下, 对于 $Qx = \lambda x$, 我们两边同时取模有 $\|Qx\| = |\lambda| \|x\|$, 而**正交矩阵不会改变向量长度**, 所以有 $\|x\| = |\lambda| \|x\|$, 因此 $\lambda = \pm 1$ 。

1. *A是正定的吗?

并不一定, 因为特征向量可以取 -1 。

2. *A的特征值没有重复吗?

不是, 如果矩阵大于2阶则必定有重复特征值, 因为只能取 ± 1 。

3. *A可以被对角化吗?

是的, 任何对称矩阵、任何正交矩阵都可以被对角化。

4. *A是非奇异矩阵吗?

是的, 正交矩阵都是非奇异矩阵。很明显它的特征值都不为零。

T5.投影矩阵的证明与性质

A 是正交对称矩阵，证明 $P = \frac{1}{2}(A + I)$ 是投影矩阵。

我们使用投影矩阵的性质验证：

1. 投影矩阵需要是对称矩阵
2. 投影矩阵需要满足平方等于其本身

首先由于 A 是对称矩阵，则 P 一定是对称矩阵；接下来需要验证 $P^2 = P$ ，也就是 $\frac{1}{4}(A^2 + 2A + I) = \frac{1}{2}(A + I)$ 。来看看 A^2 是什么， A 是正交矩阵则 $A^T = A^{-1}$ ，而 A 又是对称矩阵则 $A = A^T = A^{-1}$ ，所以 $A^2 = I$ 。带入原式有 $\frac{1}{4}(2A + 2I) = \frac{1}{2}(A + I)$ ，得证。

我们可以使用特征值验证， A 的特征值可以取 ± 1 ，则 $A + I$ 的特征值可以取 $0, 2$ ， $\frac{1}{2}(A + I)$ 的特征值为 $0, 1$ ，特征值满足投影矩阵且它又是对称矩阵，得证。