

奇异值分解

1. 奇异值

我们将在之后的论述中用到 T^*T 的如下性质.

1.1 T^*T 的性质

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$,那么我们有

- (a) T^*T 是 V 上的正算子.
- (b) $\text{null } T^*T = \text{null } T$.
- (c) $\text{range } T^*T = \text{range } T^*$.
- (d) $\dim \text{range } T = \dim \text{range } T^* = \dim \text{range } T^*T$.

Proof.

(a) 我们有

$$(T^*T)^* = T^* (T^*)^* = T^*T$$

于是 T^*T 是自伴算子.又对于任意 $v \in V$ 有

$$\langle T^*Tv, v \rangle = \langle Tv, Tv \rangle = \|Tv\|^2 \geq 0$$

于是 T^*T 是正算子.

(b) 对于任意 $v \in \text{null } T^*T$,有

$$\|Tv\|^2 = \langle Tv, Tv \rangle = \langle T^*Tv, v \rangle = \langle \mathbf{0}, v \rangle = 0$$

于是 $Tv = \mathbf{0}$,即 $\text{null } T^*T \subseteq \text{null } T$.另一方面,对于任意 $v \in \text{null } T$,都有

$$T^*Tv = T^*\mathbf{0} = \mathbf{0}$$

于是 $\text{null } T \subseteq \text{null } T^*T$.综上可知 $\text{null } T^*T = \text{null } T$.

(c) 由于 T^*T 是自伴算子,于是

$$\text{range } T^*T = (\text{null } T^*T)^\perp = (\text{null } T)^\perp = \text{range } T$$

(d) 我们有

$$\dim \text{range } T = \dim (\text{null } T^*)^\perp = \dim W - \dim \text{null } T^* = \dim \text{range } T^*$$

算子的特征值可以反应算子的一些性质.还有一种被称为”奇异值”的数也是很有用的.

1.2 定义:奇异值

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$. T 的**奇异值**是 T^*T 的特征值的非负平方根,按降序排列,且每个奇异值的出现次数等于 T^*T 对应特征空间的维数.

1.3 正奇异值的作用

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, 那么我们有

- (a) T 是单射, 当且仅当 0 不是 T 的奇异值.
- (b) T 的正奇异值个数等于 $\dim \text{range } T$.
- (c) T 是满射, 当且仅当 T 的正奇异值个数等于 $\dim W$.

Proof.

(a) 我们有

$$T \text{ 是单射} \Leftrightarrow \text{null } T = \{\mathbf{0}\} \Leftrightarrow \text{null } T^*T = \{\mathbf{0}\} \Leftrightarrow 0 \text{ 不是 } T^*T \text{ 的特征值} \Leftrightarrow 0 \text{ 不是 } T \text{ 的奇异值}$$

(b) 对 T^*T 应用谱定理可知 $\dim \text{range } T^*T$ 等于 T^*T 的正特征值个数.

又因为 $\text{range } T^*T = \text{range } T$, 于是 $\dim \text{range } T$ 等于 T 的正奇异值的数目.

(c) 由 (b) 和满射的性质可以得到.

接下来的这条结果用奇异值很好地刻画了等距映射.

1.4 等距映射的奇异值

设 $S \in \mathcal{L}(V, W)$, 那么 S 是等距映射当且仅当 S 的所有奇异值均等于 1。

Proof.

我们有

$$\begin{aligned} S \text{ 是等距映射} &\Leftrightarrow S^*S = I \\ &\Leftrightarrow S^*S \text{ 的所有特征值均为 } 1 \\ &\Leftrightarrow S \text{ 的所有奇异值均等于 } 1 \end{aligned}$$

2. 奇异值分解

接下来的结果表明, 对于 V 到 W 的每个线性映射, 都可以用它的奇异值和 V 和 W 中的规范正交组给出简洁的描述. 在下一节, 我们也将看到奇异值分解(SVD)的重要应用.

2.1 奇异值分解

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, 且 T 的正奇异值为 s_1, \dots, s_m .

那么存在 V 中的规范正交组 e_1, \dots, e_m 和 W 中的规范正交组 f_1, \dots, f_m 使得

$$Tv = s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m$$

对任意 $v \in V$ 成立.

Proof.

令 s_1, \dots, s_n 表示 T 的奇异值, 则 $n = \dim V$.

由于 T^*T 是正算子, 于是根据谱定理可知存在 V 的规范正交基 e_1, \dots, e_n 使得

$$T^*Te_k = s_k^2 e_k$$

对于任意 $k \in \{1, \dots, n\}$ 成立.

对于任意 $k \in \{1, \dots, m\}$, 令 $f_k = \frac{Te_k}{s_k}$. 对于任意 $j, k \in \{1, \dots, m\}$ 有

$$\langle f_j, f_k \rangle = \frac{\langle Te_j, Te_k \rangle}{s_j s_k} = \frac{\langle e_j, T^*Te_k \rangle}{s_j s_k} = \frac{s_k}{s_j} \langle e_j, e_k \rangle = \begin{cases} 0, & j \neq k \\ 1, & j = k \end{cases}$$

于是 f_1, \dots, f_m 是 W 中的规范正交组.

对于任意 $k \in \{m+1, \dots, n\}$ 有 $s_k = 0$, 从而 $T^*Te_k = \mathbf{0}$, 也即 $Te_k = \mathbf{0}$.

对于任意 $v \in V$ 有

$$\begin{aligned} Tv &= T(\langle v, e_1 \rangle e_1 + \dots + \langle v, e_n \rangle e_n) \\ &= \langle v, e_1 \rangle Te_1 + \dots + \langle v, e_m \rangle Te_m \\ &= s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m \end{aligned}$$

于是欲证等式成立.

根据奇异值分解的结果, 对于任意 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, 将SVD中的 e_1, \dots, e_m 和 f_1, \dots, f_m 分别扩充为 V 和 W 的基.

SVD的结果表明

$$Te_k = \begin{cases} s_k f_k, & 1 \leq k \leq m \\ 0, & m < k \leq \dim V \end{cases}$$

那么 T 关于 $e_1, \dots, e_{\dim V}$ 和 $f_1, \dots, f_{\dim W}$ 的矩阵具有如下简单形式.

$$\mathcal{M}(T, (e_1, \dots, e_{\dim V}), (f_1, \dots, f_{\dim W}))_{j,k} = \begin{cases} s_k, & 1 \leq j = k \leq m \\ 0, & \text{其它情形} \end{cases}$$

当 $\dim V = \dim W$ 时, 上述矩阵描述的就是对角矩阵. 而其余情形下, 我们可以看到一种类似于对角矩阵的形式. 我们对对角矩阵的定义做一些扩展.

2.2 定义:对角矩阵

$m \times n$ 矩阵 A 被称为**对角矩阵**,如果 A 中除了 $A_{k,k}$ ($k \in \{1, \dots, \min\{m, n\}\}$)可能不为0以外,所有元素均为0.

奇异值分解给出了一种新的理解伴随和伪逆的方式.

2.3 伴随和伪逆的奇异值分解

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 且 T 的正奇异值为 s_1, \dots, s_m . 设 e_1, \dots, e_m 和 f_1, \dots, f_m 是 V 和 W 中的规范正交组,满足

$$Tv = s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m$$

对任意 $v \in V$ 成立. 那么对于任意 $w \in W$ 有

$$T^*w = s_1 \langle w, f_1 \rangle e_1 + \dots + s_m \langle w, f_m \rangle e_m$$

以及

$$T^\dagger w = \frac{\langle w, f_1 \rangle}{s_1} e_1 + \dots + \frac{\langle w, f_m \rangle}{s_m} e_m$$

Proof.

对于 $v \in V$ 和 $w \in W$,我们有

$$\begin{aligned} \langle Tv, w \rangle &= \langle s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m, w \rangle \\ &= s_1 \langle v, e_1 \rangle \langle f_1, w \rangle + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle \langle f_m, w \rangle \\ &= \langle v, s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m \rangle \end{aligned}$$

于是

$$T^*w = s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m$$

对于 $w \in W$, 令

$$v = \frac{\langle w, f_1 \rangle}{s_1} e_1 + \dots + \frac{\langle w, f_m \rangle}{s_m} e_m$$

将 T 作用于上式两侧可得

$$\begin{aligned} Tv &= \frac{\langle w, f_1 \rangle}{s_1} T e_1 + \dots + \frac{\langle w, f_m \rangle}{s_m} T e_m \\ &= \langle w, f_1 \rangle f_1 + \dots + \langle w, f_m \rangle f_m \\ &= P_{\text{range } T} w \end{aligned}$$

于是根据伪逆的定义可知

$$T^\dagger w = \frac{\langle w, f_1 \rangle}{s_1} e_1 + \dots + \frac{\langle w, f_m \rangle}{s_m} e_m$$

我们还可以给出SVD的矩阵版本.

2.4 奇异值分解的矩阵版本

设 A 是 $p \times n$ 矩阵,秩 $m \geq 1$.那么存在列规范正交的 $p \times m$ 矩阵 B ,正定的 $m \times m$ 对角矩阵 D 和列规范正交的 $n \times m$ 矩阵 C 使得 $A = BDC^*$.

Proof.

令线性映射 $T: \mathbb{F}^n \rightarrow \mathbb{F}^p$ 关于标准基的矩阵为 A ,那么 $\dim \text{range } T = m$.令

$$Tv = s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \cdots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m$$

是 T 的奇异值分解.令 B 为各列为 f_1, \dots, f_m 的 $p \times m$ 矩阵, D 为对角线元素为 s_1, \dots, s_m 的对角矩阵, C 为各列为 e_1, \dots, e_m 的 $n \times m$ 矩阵.令 u_1, \dots, u_m 表示 \mathbb{F}^m 的标准基,对于任意 $k \in \{1, \dots, m\}$ 有

$$(AC - BD)u_k = Ae_k - B(s_k u_k) = s_k f_k - s_k f_k = \mathbf{0}$$

于是 $AC = BD$,两边右乘 C^* 有 $ACC^* = BDC^*$.

注意到 C^* 的行为 e_1, \dots, e_m 的复共轭,因此对于任意 $k \in \{1, \dots, m\}$ 由矩阵乘法的定义可得 $C^*e_k = u_k$,于是 $CC^*e_k = e_k$.因此 $ACC^*v = Av$ 对所有 $v \in \text{span}(e_1, \dots, e_m)$ 成立.

对于任意 $v \in (\text{span}(e_1, \dots, e_m))^\perp$,都有 $Av = \mathbf{0}$.根据矩阵乘法的定义可知 $C^*v = \mathbf{0}$.因此 $ACC^*v = Av = \mathbf{0}$.

综合上述推理可知 $ACC^* = A$.于是 $A = BDC^*$,命题即得证.

注意到以上结果中的 A 有 pn 个元素,而 B, D, C 一共有 $m(p + m + n)$ 个元素.因此,如果秩 m 相对于 p 和 n 很小,就可以用相对小的空间开销在计算机中存储矩阵 A .