

奇异值分解的推论

1. 线性映射的范数

奇异值分解可以为 $\|Tv\|$ 给出一个上界.

1.1 $\|Tv\|$ 的上界

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, 令 s_1 是 T 的最大的奇异值, 那么

$$\|Tv\| \leq s_1 \|v\|$$

对任意 $v \in V$ 成立.

Proof.

令 s_1, \dots, s_m 为 T 的正奇异值, 令 e_1, \dots, e_m 和 f_1, \dots, f_m 分别为 V 和 W 中的规范正交组, 且由此可以推出 T 的奇异值分解

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

对任意的 $v \in V$ 成立. 于是

$$\begin{aligned} \|Tv\|^2 &= s_1^2 |\langle v, e_1 \rangle|^2 + \dots + s_m^2 |\langle v, e_m \rangle|^2 \\ &\leq s_1^2 (|\langle v, e_1 \rangle|^2 + \dots + |\langle v, e_m \rangle|^2) \\ &\leq s_1^2 \|v\|^2 \end{aligned}$$

不等式两侧开平方根即可证得命题.

考虑 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 且 s_1 是 T 的最大奇异值. 以上结果表明 $\|Tv\| \leq s_1$ 对所有满足 $\|v\| \leq 1$ 的 $v \in V$ 成立. 在上式中取 $v = e_1$, 可得 $Te_1 = s_1 f_1$, 从而 $\|Te_1\| = s_1$. 于是我们有

$$\max \{ \|Tv\| : v \in V, \|v\| \leq 1 \} = s_1$$

上述结论可以让我们直接定义 T 的范数, 而无需借助奇异值.

1.2 定义: 线性映射的范数

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, 那么 T 的范数记作 $\|T\|$, 定义为 $\|T\| = \max \{ \|Tv\| : v \in V, \|v\| \leq 1 \}$.

线性映射的范数和向量空间的范数有一定相似指之处, 例如其具有的一些共同特征.

1.3 线性映射范数的基本性质

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$, 那么

(a) $\|T\| \geq 0$.

- (b) $\|T\| = 0$ 当且仅当 $T = 0$.
- (c) $\|\lambda T\| = |\lambda|\|T\|$ 对任意 $\lambda \in \mathbb{F}$ 成立.
- (d) $\|S + T\| \leq \|S\| + \|T\|$ 对所有 $S \in \mathcal{L}(V, W)$ 成立.

这些性质是不难证明的.另外,对于任意 $S, T \in \mathcal{L}(V, W)$, $\|S - T\|$ 这个量通常被称为两者的距离.不正式地说,这值越小反映了 S 和 T 越接近.另外, $\|T\|$ 还有多种等价的表达式.

1.4 $\|T\|$ 的多种表达式

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$,那么以下式子均等于 $\|T\|$.

- (a) T 的最大奇异值.
- (b) $\max \{\|Tv\| : v \in V, \|v\| = 1\}$.
- (c) $\min\{c : \forall v \in V, \|Tv\| \leq c\|v\|\}$.

Proof.

(a) 由前面的叙述可知.

(b) 令 $v \in V$ 且 $0 < \|v\| \leq 1$,令 $u = \frac{v}{\|v\|}$,那么有

$$\|Tu\| = \left\| T \left(\frac{v}{\|v\|} \right) \right\| = \frac{\|Tv\|}{\|v\|} \geq \|Tv\|$$

且 $\|u\| = 1$.于是关注 $\|Tv\|$ 在 $\|v\| \leq 1$ 下的最大值只需关注所有范数为1的向量即可,于是证明了(b).

(c) 设 $v \in V$ 且 $v \neq 0$,那么由 T 的定义可得

$$\left\| T \left(\frac{v}{\|v\|} \right) \right\| \leq \|T\|$$

于是 $\|Tv\| \leq \|T\|\|v\|$.

现在设 $c \geq 0$ 且 $\|Tv\| \leq c\|v\|$ 对所有 $v \in V$ 成立,那么 $\|Tv\| \leq c$ 对所有满足 $\|v\| \leq 1$ 的所有 $v \in V$ 成立.

对于所有这样的 v ,上述不等式左侧取得的最大值为 $\|T\|$,于是 $\|T\| \leq c$.于是 $\|T\|$ 即是满足条件的最小数.

下面的这条结论表明线性映射和它的伴随的范数相同.

1.5 伴随的范数

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$,那么 $\|T^*\| = \|T\|$.

Proof.

设 $w \in W$, 那么

$$\|T^*w\|^2 = \langle T^*w, T^*w \rangle = \langle TT^*w, w \rangle \leq \|TT^*w\| \|w\| \leq \|T\| \|T^*w\| \|w\|$$

于是

$$\|T^*w\| \leq \|T\| \|w\|$$

根据 1.4(c) 可知 $\|T^*\| \leq \|T\|$.

将 T 和 T^* 的位置交换, 可相似的证得 $\|T\| \leq \|T^*\|$. 于是 $\|T\| = \|T^*\|$, 命题得证.

2. 用有较低维值域的线性映射进行逼近

接下来的结论是奇异值分解的重要应用. 它意味着削去奇异值分解前 k 项之后的项, 从而得到值域的维数为 k 的线性映射 T_k 是在所有值域维数至多为 k 的线性映射中到 T 的距离最小的. 换句话说, 在值域维数有限制的前提下, 这样所得的线性映射 T_k 是逼近 T 的最佳结果. 这条结果引出了压缩巨大矩阵同时尽可能保留较多信息的方法.

2.1 限制值域维数得到的线性映射的最佳逼近

设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 且 s_1, \dots, s_m 是按序的 T 的正奇异值. 对于任意 $1 \leq k < m$, 有

$$\min \{ \|T - S\| : S \in \mathcal{L}(V, W), \dim \text{range } S \leq k \} = s_{k+1}$$

进一步地, 假定 T 的奇异值分解为

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

令 T_k 由下式定义

$$T_k v = s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + s_k \langle v, e_k \rangle f_k$$

那么 T_k 即是上式取等时的 S . 换言之, $\dim \text{range } T_k = k$ 且 $\|T - T_k\| = s_{k+1}$.

Proof.

对于任意 $v \in V$ 有

$$\begin{aligned} \|(T - T_k)v\|^2 &= |(s_{k+1} \langle v, e_{k+1} \rangle f_{k+1} + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m)|^2 \\ &= s_{k+1}^2 |\langle v, e_{k+1} \rangle|^2 + \dots + s_m^2 |\langle v, e_m \rangle|^2 \\ &\leq s_{k+1}^2 (|\langle v, e_{k+1} \rangle|^2 + \dots + |\langle v, e_m \rangle|^2) \\ &\leq s_{k+1}^2 \|v\|^2 \end{aligned}$$

于是 $\|T - T_k\| \leq s_{k+1}$. 又因为 $(T - T_k)e_{k+1} = s_{k+1}f_{k+1}$, 于是 $\|T - T_k\| = s_{k+1}$.

设 $S \in \mathcal{L}(V, W)$ 且 $\dim \text{range } S \leq k$, 那么长度为 $k+1$ 的组 Se_1, \dots, Se_{k+1} 线性相关.

于是存在不全为0的 $a_1, \dots, a_{k+1} \in \mathbb{F}$ 使得

$$a_1 S e_1 + \dots + a_{k+1} S e_{k+1} = \mathbf{0}$$

又因为 e_1, \dots, e_{k+1} 线性无关且各 a 不全为0,于是 $a_1 e_1 + \dots + a_{k+1} e_{k+1} \neq \mathbf{0}$.我们有

$$\begin{aligned} \|(T - S)(a_1 e_1 + \dots + a_{k+1} e_{k+1})\|^2 &= \|T(a_1 e_1 + \dots + a_{k+1} e_{k+1})\|^2 \\ &= \|s_1 a_1 f_1 + \dots + s_{k+1} a_{k+1} f_{k+1}\|^2 \\ &= s_1^2 |a_1|^2 + \dots + s_{k+1}^2 |a_{k+1}|^2 \\ &\geq s_{k+1}^2 (|a_1|^2 + \dots + |a_{k+1}|^2) \\ &= s_{k+1}^2 \|a_1 e_1 + \dots + a_{k+1} e_{k+1}\|^2 \end{aligned}$$

于是上式意味着 $\|T - S\| \geq s_{k+1}$.因此,在所有满足条件的 S 中,当 $S = T_k$ 时使得 $\|T - S\|$ 最小.

奇异值分解用于其它条件下求最佳拟合的线性映射的例子见习题.

3.极分解

回顾一下,我们之前讨论了复数和算子之间的类比.现在,观察下列等式

$$z = \left(\frac{z}{|z|} \right) |z| = \left(\frac{z}{|z|} \right) \sqrt{\bar{z}z}$$

根据上式,我们猜测每个 $T \in \mathcal{L}(V)$ 都可以写成一个酉算子乘以 $\sqrt{T^*T}$ 的结果.而上述猜测确实是正确的,它被称为极分解.

3.1 极分解

设 $T \in \mathcal{L}(V)$,那么存在酉算子 $S \in \mathcal{L}(V)$ 使得 $T = S\sqrt{T^*T}$.

Proof.

考虑 T 的奇异值分解

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

将 e_1, \dots, e_m 和 f_1, \dots, f_m 扩充为 V 的规范正交基 e_1, \dots, e_n 和 f_1, \dots, f_n .定义 $S \in \mathcal{L}(V)$ 为

$$Sv = \langle v, e_1 \rangle f_1 + \dots + \langle v, e_n \rangle f_n$$

对任意 $v \in V$ 成立.不难验证 S 是酉算子.

将 T^* 作用于 T 的奇异值分解两侧,然后考虑 T^* 的奇异值分解,可得

$$T^*Tv = s_1^2 \langle v, e_1 \rangle e_1 + \dots + s_m^2 \langle v, e_m \rangle e_m$$

于是

$$\sqrt{T^*T}v = s_1 \langle v, e_1 \rangle e_1 + \dots + s_m \langle v, e_m \rangle e_m$$

于是

$$\begin{aligned} S\sqrt{T^*T}v &= S(s_1 \langle v, e_1 \rangle e_1 + \cdots + s_m \langle v, e_m \rangle e_m) \\ &= s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \cdots + s_m \langle v, e_m \rangle f_m \\ &= Tv \end{aligned}$$

于是 $T = S\sqrt{T^*T}$.

我们将在习题中看到极分解中的 S 是最接近 T 的西算子(就和 $\frac{z}{|z|}$ 是最接近 z 的复数类似).

4. 作用于椭球和平行体的算子

我们现在有必要研究一些向量空间中特殊的向量所构成的集合. 尽管它们并非 V 的子空间, 却有更加直观的几何形象以及研究必要.

4.1 定义: 球

V 中半径为1, 以 0 为球心的球, 记为 B , 定义为 $B = \{v \in V : \|v\| \leq 1\}$.

特别地, 在维度为2的向量空间中, 我们有时候会用圆盘代替球这一名称, 以免引起混乱. 下面的一些定义, 在二维空间中亦有相似的情形.

4.2 定义: 椭球

设 f_1, \dots, f_n 为 V 的规范正交基, $s_1, \dots, s_n \in \mathbb{R}_+$. 主轴为 $s_1 f_1, \dots, s_n f_n$ 的椭球 $E(s_1 f_1, \dots, s_n f_n)$ 定义为

$$E(s_1 f_1, \dots, s_n f_n) = \left\{ v \in V : \frac{|\langle v, f_1 \rangle|^2}{s_1^2} + \cdots + \frac{|\langle v, f_n \rangle|^2}{s_n^2} \leq 1 \right\}$$

根据帕塞瓦尔恒等式, 对于任意 V 的规范正交基 f_1, \dots, f_n , $E(f_1, \dots, f_n)$ 都是 V 中的球.

我们现在引入一个新的记号, 以体现这些具有几何直观的集合在映射下的变化.

4.3 定义: $T(\Omega)$

对于定义在 V 上的函数 T 以及 $\Omega \subseteq V$, 定义 $T(\Omega)$ 为 $T(\Omega) = \{Tv : v \in \Omega\}$.

根据上述定义, 不难看出 $T(V) = \text{range } T$. 从前, 我们只能大致从基向量的变化理解线性映射的几何直观. 下面的定理给出了另一种更为符合直观的方式.

4.4 可逆算子化球为椭球

设 $T \in \mathcal{L}(V)$ 是可逆的, 那么 T 将 V 中的球 B 映成 V 中的椭球.

Proof.

考虑 T 的奇异值分解

$$Tv = s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \cdots + s_n \langle v, e_n \rangle f_n$$

由于 T 是可逆的,因而 $n = \dim V$,于是 e_1, \cdots, e_n 和 f_1, \cdots, f_n 是 V 的规范正交基.于是我们有

$$\begin{aligned} v \in B &\Leftrightarrow \|v\| \leq 1 \Leftrightarrow \|v\|^2 \leq 1 \\ &\Leftrightarrow |\langle v, e_1 \rangle|^2 + \cdots + |\langle v, e_n \rangle|^2 \leq 1 \\ &\Leftrightarrow \frac{|\langle Tv, f_1 \rangle|^2}{s_1^2} + \cdots + \frac{|\langle Tv, f_n \rangle|^2}{s_n^2} \leq 1 \\ &\Leftrightarrow Tv \in E(s_1 f_1, \cdots, s_n f_n) \end{aligned}$$

从而 $T(B) = E(s_1 f_1, \cdots, s_n f_n)$.

回顾一下,对于 $u \in V, \Omega \subseteq V$,我们用 $u + \Omega$ 表示 Ω 的平移.

4.5 定义: $P(v_1, \cdots, v_n)$,平行体

设 v_1, \cdots, v_n 是 V 的一组基,令

$$P(v_1, \cdots, v_n) = \{a_1 v_1 + \cdots + a_n v_n : a_1, \cdots, a_n \in (0, 1)\}$$

平行体是形如 $u + P(v_1, \cdots, v_n)$ 的集合,其中 $u \in V$. v_1, \cdots, v_n 被称为此平行体的边.

同样的,在二维的情形下我们更倾向于用平行四边形形容这样的集合.我们有如下定理.

4.6 可逆算子化平行体为平行体

设 $u \in V$ 且 v_1, \cdots, v_n 为 V 的基,那么对于任意 $T \in \mathcal{L}(V)$,如果 T 可逆,那么

$$T(u + P(v_1, \cdots, v_n)) = Tu + P(Tv_1, \cdots, Tv_n)$$

上述命题的证明是十分简单的,在此就略去.我们还可以考虑 V 中一类特殊的平行体:长方体(在二维空间中即矩形).

4.7 定义:长方体

V 中的长方体是形如

$$u + P(r_1 e_1 + \cdots + r_n e_n)$$

的集合,其中 $u \in V, r_1, \cdots, r_n \in \mathbb{R}_+, e_1, \cdots, e_n$ 是 V 的规范正交基.

考虑4.6的更特殊的形式,即可逆算子 T 是否能将长方体映至长方体?这在一般的情形下是显然不成立的,但能找到一些特殊的长方体使其符合条件.

4.8 每个可逆算子都将某些长方体化成长方体

设可逆算子 $T \in \mathcal{L}(V)$ 的奇异值分解

$$Tv = s_1 \langle v, e_1 \rangle f_1 + \cdots + s_n \langle v, e_n \rangle f_n$$

其中 e_1, \dots, e_n 和 f_1, \dots, f_n 均为 V 的规范正交基.那么,对于任意 $u \in V$ 和 $r_1, \dots, r_n \in \mathbb{R}_+$, T 将长方体 $u + P(r_1 e_1, \dots, r_n e_n)$ 映成长方体 $Tu + P(r_1 s_1 f_1, \dots, r_n s_n f_n)$.

这命题的证明也是简单的,一样略去.

我们接下来讨论如何通过奇异值计算体积.由于体积是分析学的内容,于是我们在线性代数中只需直观地理解即可.具体来说,令长方体 $u + P(r_1 e_1 + \cdots + r_n e_n)$ 的体积为 $r_1 \cdots r_n$ (这符合我们在二维和三位空间中对体积的定义).考虑4.8中的长方体,可知这样的 T 将体积为 $r_1 \cdots r_n$ 的长方体映成体积为 $r_1 \cdots r_n \cdot s_1 \cdots s_n$ 的长方体.

我们用分析学中的逼近的思想考虑 V 中的椭球,将其用这样的长方体近似代替后取极限可知 T 也将椭球的体积变化为原来的 $s_1 \cdots s_n$ 倍.于是我们不加严格证明地给出如下结论.

4.9 体积变化倍数为奇异值的乘积

设 $\mathbb{F} = \mathbb{R}, T \in \mathcal{L}(V)$ 可逆,且(可测的) $\Omega \subseteq V$.记 $\text{volumn } \Omega$ 表示 Ω 的体积, s_1, \dots, s_n 为 T 的奇异值,那么

$$\text{volumn } T(\Omega) = \prod_{k=1}^n s_k \cdot \text{volumn } \Omega$$

当我们学习了行列式时,就会发现 $|\det T|$ 恰好等于 T 的奇异值的乘积.