

# Some Notes For Inner Products

Xiaoyu Chen

**Define 1** (Inner Products). 对于一个定义在域  $\mathbb{F}$  ( $\mathbb{F}$  可以是  $\mathbb{R}, \mathbb{C}$ ) 上的向量空间  $V$ . 如果函数  $\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{F}$  对于  $\forall x, y, z \in V$  和  $\forall c \in \mathbb{F}$  都满足:

$$(1) \quad \langle x, x \rangle \geq 0 \quad \text{非负性 (Nonnegativity)}$$

$$(1a) \quad \langle x, x \rangle = 0 \text{ iff } x = 0 \quad \text{正性 (Positivity)}$$

$$(2) \quad \langle x + y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle \quad \text{可加性 (Additivity)}$$

$$(3) \quad \langle cx, y \rangle = c \langle x, y \rangle \quad \text{齐次性 (Homogeneity)}$$

$$(4) \quad \langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle} \quad \text{共轭对称性 (Hermitian Property)}$$

$\Rightarrow$  则  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  是一个**内积** (inner product).

$\Rightarrow$  如果不考虑 (1a), 我们称  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  是一个**半内积** (semi-inner product). 所以内积当然也是半内积.

$\triangle$  上面这些性质有些时候也被称为内积的**公理**.

**Fact 1.**  $\langle x, y \rangle := y^* x$  是一个内积

**Fact 2.** 对于函数  $(\cdot, \cdot) : V \times V \rightarrow \mathbb{F}$ .  $(x, y) := y^* D x$ , 其中  $D = \text{diag}(d_1, \dots, d_n) \in M_n(\mathbb{F})$ , 有:

$$(1) \quad \Leftarrow \text{如果 } D \text{ 满足 } d_i \geq 0, \forall i \in [n]$$

$$(1a) \quad \Leftarrow \text{如果 } D \text{ 满足 } d_i > 0, \forall i \in [n]$$

$$(2) \quad \Leftarrow \forall D$$

$$(3) \quad \Leftarrow \forall D$$

$$(4) \quad \Leftarrow D = D^*, \text{ i.e. } D \text{ 是 Hermitian 阵}$$

特别的, 如果  $D$  实对角阵, 且对角元全部  $> 0$ , 则  $(\cdot, \cdot)$  是一个内积.

**Property 1.** 通过内积的定义, 可以导出如下性质:

$$(a) \quad \langle x, cy \rangle = \bar{c} \langle x, y \rangle$$

$$(b) \quad \langle x, y + z \rangle = \langle x, y \rangle + \langle x, z \rangle$$

$$(c) \quad \langle ax + by, cw + dz \rangle = a\bar{c} \langle x, w \rangle + a\bar{d} \langle x, z \rangle + b\bar{c} \langle y, w \rangle + b\bar{d} \langle y, z \rangle$$

$$(d) \quad \langle x, \langle x, y \rangle y \rangle = \langle x, y \rangle \overline{\langle x, y \rangle} = |\langle x, y \rangle|^2$$

$$(e) \quad \langle x, y \rangle = 0, \forall y \in V \text{ iff } x = 0$$

这里只有 (e) 的证明需要用到 (1) 和 (1a).

**Theorem 1** (Cauchy-Schwarz inequality). 对于任意的半内积  $\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{F}$ , 我们都有:

$$|\langle x, y \rangle|^2 \leq \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle, \quad \forall x, y \in V$$

*proof.*(半内积). 考虑一个多项式  $p(t) = \langle tx - e^{i\theta}y, tx - e^{i\theta}y \rangle, \forall t, \theta \in \mathbb{R}, x, y \in V$ , 这时有:

$$\begin{aligned} p(t) &= (tx - e^{i\theta}y)^*(tx - e^{i\theta}y) \\ &= (tx^* - e^{-i\theta}y^*)(tx - e^{i\theta}y) \\ &= t^2\langle x, x \rangle - te^{i\theta}\langle y, x \rangle - te^{-i\theta}\langle x, y \rangle + \langle y, y \rangle \\ &= t^2\langle x, x \rangle - \overline{te^{-i\theta}\langle x, y \rangle} - te^{-i\theta}\langle x, y \rangle + \langle y, y \rangle \\ &= t^2\langle x, x \rangle - 2\operatorname{Re}[te^{-i\theta}\langle x, y \rangle] + \langle y, y \rangle \end{aligned}$$

这个时候, 我们将  $\theta$  取定, 使其满足  $e^{-i\theta}\langle x, y \rangle = |\langle x, y \rangle|$ , 因为  $\langle x, y \rangle \in \mathbb{F} \subset \mathbb{C}$ , 所以这样的  $\theta$  一定存在. 所以, 这时我们有  $p(t) = t^2\langle x, x \rangle - 2t|\langle x, y \rangle| + \langle y, y \rangle$ .

这个时候, 如果  $\langle x, x \rangle = 0 \wedge \langle x, y \rangle \neq 0$ , 则  $p(t) = -2t|\langle x, y \rangle| + \langle y, y \rangle$  那么当  $t$  足够大的时候,  $p(t) < 0$ , 这不满足**公理 (1)**. 所以当  $\langle x, x \rangle = 0$  时,  $\langle x, y \rangle = 0$ ,  $|\langle x, y \rangle|^2 \leq \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle$  自然满足.

如果  $\langle x, x \rangle \neq 0$ . 则我们可以令  $t_0 = \frac{|\langle x, y \rangle|}{\langle x, x \rangle}$ . 则:

$$\begin{aligned} p(t_0) &= \frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\langle x, x \rangle} - 2\frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\langle x, x \rangle} + \langle y, y \rangle \\ &= -\frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\langle x, x \rangle} + \langle y, y \rangle \geq 0 \\ \Rightarrow \quad \langle y, y \rangle &\geq \frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\langle x, x \rangle} \\ \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle &\geq |\langle x, y \rangle|^2 \end{aligned}$$

□

上面这个证明对于内积和半内积都是有效的. 不过, 如果只关注内积, 还有一个更加简单的证明方法.

*proof.*(内积). 考虑  $v = \langle y, y \rangle x - \langle x, y \rangle y$ . 则

$$\begin{aligned} 0 &\leq \langle v, v \rangle \\ &= \langle \langle y, y \rangle x - \langle x, y \rangle y, \langle y, y \rangle x - \langle x, y \rangle y \rangle \\ &= \langle y, y \rangle^2 \langle x, x \rangle - \langle y, y \rangle \overline{\langle x, y \rangle} \langle x, y \rangle - \underbrace{\langle x, y \rangle \langle y, y \rangle \langle y, x \rangle + \langle x, y \rangle \overline{\langle x, y \rangle} \langle y, y \rangle}_0 \\ &= \langle y, y \rangle^2 \langle x, x \rangle - \langle y, y \rangle \overline{\langle x, y \rangle} \langle x, y \rangle \\ &= \langle y, y \rangle (\langle y, y \rangle \langle x, x \rangle - \overline{\langle x, y \rangle} \langle x, y \rangle) \end{aligned}$$

如果  $\langle y, y \rangle = 0$ , 则  $y = 0$ , 则  $\langle x, y \rangle = 0$ , 结论显然成立.

另一方面, 如果  $\langle y, y \rangle \neq 0$ , 则我们知道:

$$\begin{aligned} 0 &\leq \langle y, y \rangle \langle x, x \rangle - \overline{\langle x, y \rangle} \langle x, y \rangle \\ |\langle x, y \rangle|^2 &\leq \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle \end{aligned}$$

这种证明方式还告诉我们, **考虑内积时**, 柯西不等式取等的条件是:

$$\begin{aligned} v &= 0 \\ \langle y, y \rangle x &= \langle x, y \rangle y \\ x &= \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle} y \end{aligned}$$

即  $x$  和  $y$  线性相关 (平行).

□

**Define 2** (范数 (norm)). 令  $V$  是  $\mathbb{F}$  ( $\mathbb{R}$  或  $\mathbb{C}$ ) 上的一个向量空间. 一个函数  $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{F}$  如果对于  $\forall x, y \in V, \forall c \in \mathbb{F}$  满足:

- (1)  $\|x\| > 0$  非负性 (Nonnegativity)
  - (1a)  $\|x\| = 0 \iff x = 0$  正性 (Positivity)
  - (2)  $\|cx\| = c\|x\|$  齐次性 (Homogeneity)
  - (3)  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$  三角形不等式 (Triangle Inequality)
- $\Rightarrow$  则称  $\|\cdot\|$  是一个 **范数** (norm).
- $\Rightarrow$  如果不考虑 (1a), 则称  $\|\cdot\|$  是一个 **半范数** (semi-norm).

**Lemma 1.**  $\|\cdot\|$  是一个在  $\mathbb{F}$  上的半范数, 则

$$||x| - |y|| \leq \|x - y\|$$

*proof.* 因为  $x = y + (x - y)$  所以根据三角形不等式, 有

$$\begin{aligned} \|x\| &\leq \|y\| + \|x - y\| \\ \|x\| - \|y\| &\leq \|x - y\| \end{aligned}$$

同理, 可以得到  $\|y\| - \|x\| \leq \|x - y\|$ . □

**Fact 3.** 如果有一个 (半) 内积  $\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{F}$ , 则我们可以通过  $\|x\| := \langle x, x \rangle^{1/2}$  来定义出一个 (半) 范数.

证明. (1), (1a), (2) 都很好验证, 下面来说明如何验证 (3).

$$\begin{aligned} \|x + y\|^2 &= \langle x + y, x + y \rangle \\ &= \langle x, x \rangle + \langle x, y \rangle + \langle y, x \rangle + \langle y, y \rangle \\ &= \|x\|^2 + \|y\|^2 + \langle x, y \rangle + \langle y, x \rangle \\ &= \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\operatorname{Re}[\langle x, y \rangle] \\ &\leq \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2|\langle x, y \rangle| \\ &\leq \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\langle x, x \rangle^{1/2} \langle y, y \rangle^{1/2} \\ &= \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\|x\| \|y\| \\ &= (\|x\| + \|y\|)^2 \end{aligned} \quad \square$$

## 1 Self-Adjoint Operator

**Define 3** (adjoint). Let  $V$  and  $W$  be real or complex finite dimensional vector spaces with inner products  $\langle \cdot, \cdot \rangle_V$  and  $\langle \cdot, \cdot \rangle_W$ , respectively. Let  $L : V \rightarrow W$  be linear. If there is a transformation  $L^* : W \rightarrow V$  for which

$$\langle Lv, w \rangle_W = \langle v, L^*w \rangle_V \quad (1)$$

holds for every pair of vectors  $v \in V$  and  $w \in W$ , then  $L^*$  is said to be the adjoint of  $L$ .

**Remark 1.** 这里,  $v \in V, L : V \rightarrow W$ , 所以  $Lv \in W$ , 所以  $\langle Lv, w \rangle_W$  中左右两个变量都在  $W$  中. 同理,  $w \in W, L^* : W \rightarrow V$ , 所以  $L^*w \in V$ , 所以  $\langle v, L^*w \rangle_V$  中, 左右两个变量都在  $V$  中.

在下面的证明中, 我们会用到关于向量和矩阵表示的问题, 这里需要引入基变换的语言.

**Define 4** (Change of Basis).  $V$  中一组相互正交的单位向量  $\mathcal{B} = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  可以作为  $V$  这个空间的一组基. 对于  $\forall x \in V$ , 我们可以通过  $\mathcal{B}$  来表示出  $x$ . 如果  $x = \alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n$ , 则

$$[x]_{\mathcal{B}} = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$$

称为  $x$  在基  $\mathcal{B}$  中的表示 ( $\mathcal{B}$  basis representation of  $x$ ).

仅仅有向量的基表示是不够的, 矩阵同样需要有基表示. 假设现在有两个基  $\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2$ , 对于任何一个向量  $x \in V$ , 我们希望写出  $Tx$  在  $\mathcal{B}_2$  中的表示  $[Tx]_{\mathcal{B}_2}$ . 不妨  $\mathcal{B}_1 = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ , 且

$$[x]_{\mathcal{B}_1} = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$$

那么我们有

$$\begin{aligned} [Tx]_{\mathcal{B}_2} &= \left[ \sum_{j=1}^n \alpha_j T v_j \right]_{\mathcal{B}_2} = \sum_{j=1}^n \alpha_j [T v_j]_{\mathcal{B}_2} \\ &= \sum_{j=1}^n \alpha_j \begin{bmatrix} t_{1j} \\ \vdots \\ t_{nj} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t_{11} & \cdots & t_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n1} & \cdots & t_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} \end{aligned}$$

所以, 可以做如下定义

**Define 5.**

$${}_{\mathcal{B}_2}[T]_{\mathcal{B}_1} = \begin{bmatrix} t_{11} & \cdots & t_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n1} & \cdots & t_{nn} \end{bmatrix} = [[T v_1]_{\mathcal{B}_2}, \dots, [T v_n]_{\mathcal{B}_2}]$$

这是因为从上面的观察可以发现  ${}_{\mathcal{B}_2}[T]_{\mathcal{B}_1}[x]_{\mathcal{B}_1} = [Tx]_{\mathcal{B}_2}$ . 所以  ${}_{\mathcal{B}_1}[T]_{\mathcal{B}_2}$  的取值情况和  $x$  无关. 特别的, 当  $\mathcal{B}_1 = \mathcal{B}_2$  时, 我们称这种形式  ${}_{\mathcal{B}_1}[T]_{\mathcal{B}_1}$  为  $T$  在基  $\mathcal{B}_1$  中的表示 ( $\mathcal{B}_1$  basis representation of  $T$ ).

**Fact 4.** 基变换, 不改变矩阵的特征值. i.e.  $Av = \lambda v \Leftrightarrow {}_{\mathcal{B}}[A]_{\mathcal{B}}[v]_{\mathcal{B}} = \lambda[v]_{\mathcal{B}}$ .

证明.  $\Rightarrow$ :

$$\begin{aligned} {}_{\mathcal{B}}[A]_{\mathcal{B}}[v]_{\mathcal{B}} &= [Av]_{\mathcal{B}} \\ &= [\lambda v]_{\mathcal{B}} = \lambda[v]_{\mathcal{B}} \end{aligned}$$

⇐:

$$\begin{aligned}[Av]_{\mathcal{B}} &=_{\mathcal{B}} [A]_{\mathcal{B}}[v]_{\mathcal{B}} \\ &= \lambda[v]_{\mathcal{B}} \\ &= [\lambda v]_{\mathcal{B}}\end{aligned}$$

所以  $Av = \lambda v$  (因为  $Av$  和  $\lambda v$  在基  $\mathcal{B}$  下是同一种表示). □

**Define 6** (self-adjoint). 对于任意一个 inner product  $\langle \cdot, \cdot \rangle_V$ , 和矩阵  $L : V \rightarrow V$ . 如果对任意  $x, y \in V$ , 都有:

$$\langle Lx, y \rangle_V = \langle x, Ly \rangle_V$$

(i.e.  $L = L^*$ ), 则我们说  $L$  是 self-adjoint 的.

self-adjoint 的矩阵的特征向量有很有用的性质.

## 1.1 Properties for self-adjoint operator

**Remark 2.** 这一小节中, 我们讨论的内积  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  都是一般的内积.

**Proposition 1.** *Let  $V$  be a complex vector space with an inner product. If  $L : V \rightarrow V$  is a self-adjoint linear transformation, then the eigenvalues of  $L$  are real numbers, and eigenvectors of  $L$  corresponding to distinct eigenvalues are orthogonal.*

证明. [1] the eigenvalues of  $L$  are all real numbers:

如果  $L$  有一个特征值对  $(\lambda, v)$  (不妨  $\langle v, v \rangle = 1$ ), 则我们有:

$$\lambda = \lambda \langle v, v \rangle = \langle \lambda v, v \rangle = \langle Lv, v \rangle = \langle v, Lv \rangle = \langle v, \lambda v \rangle = \bar{\lambda} \langle v, v \rangle = \bar{\lambda}$$

所以很容易可以看出来,  $\lambda$  应该是一个实数.

[2] the eigenvectors of  $L$  corresponding to distinct eigenvalues are orthogonal:

考虑  $L$  的两个不同的特征值对  $(\lambda_1, v_1), (\lambda_2, v_2)$ , 且  $\lambda_1 \neq \lambda_2$  (注意, 这里由 [1] 可知,  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ ). 然后就有

$$\lambda_1 \langle v_1, v_2 \rangle = \langle \lambda_1 v_1, v_2 \rangle = \langle Lv_1, v_2 \rangle = \langle v_1, Lv_2 \rangle = \langle v_1, \lambda_2 v_2 \rangle = \bar{\lambda}_2 \langle v_1, v_2 \rangle = \lambda_2 \langle v_1, v_2 \rangle$$

容易看出, 因为  $\lambda_1 \neq \lambda_2$ , 所以这个式子只在  $\langle v_1, v_2 \rangle = 0$  时成立. □

**Fact 5.** *If we do not change the definition of matrix multiplication. Then, for two different inner products  $\langle \cdot, \cdot \rangle_a, \langle \cdot, \cdot \rangle_b$ , defined on the same  $n$ -dimensional space  $V$ ,  $\forall A \in V \rightarrow V$  which is linear,  $A$  has the same eigenvalues on both inner-spaces.*

证明. 要理解这个 Fact, 只需要回顾 eigenvalue 的定义, 通常我们使用下面的方式来定义  $A$  的 eigenvalues:

$$\{\lambda | v \in V, Av = \lambda v\}$$

所以, 很容易能看出, inner product 的定义对  $A$  的特征值的取值是不会产生影响的. □

**Lemma 2.** Let  $V$  be a complex, finite dimensional vector space with dimension  $\geq 1$ , if  $L : V \rightarrow V$  is linear, then  $L$  has at least one eigenvalue.

证明. 由上面的 Fact 可知, 我们在考虑矩阵的特征值时不需要考虑 inner product 的定义. 而方程  $\det(A - \lambda I) = 0$  一定会有  $1 \sim n$  个不同的解. 所以矩阵  $L$  当然会有至少一个特征值 (这个特征值当然也有对应的特征向量).  $\square$

**Remark 3.** 上面的证明只说明了  $L$  是一个在  $V \rightarrow V$  上转移的矩阵的情况, 下面我们来证明一个更加强的结论.

**Lemma 3.** Let  $G$  be a complex, finite dimensional vector space with dimension  $\geq 1$ . If  $L : G \rightarrow G$  is a linear transformation on  $G$ . Then, for a subspace  $V$  of  $G$ , if  $L|_V : V \rightarrow V$  (i.e.  $L$  is closed on  $V$ ), then  $L|_V$  has at least one eigenvalue on  $V$ .

证明. 不妨  $G$  是一个  $n$  维空间,  $V$  是  $G$  的一个子空间, 有  $m$  维.  $V^\perp$  当然也是  $G$  的一个子空间, 有  $n-m$  维.

这个时候, 我们可以从  $V$  中选出  $m$  个正交的单位向量  $\{v_1, v_2, \dots, v_m\}$ . 同样, 我们可以从  $V^\perp$  中选出  $n-m$  个正交的单位向量  $\{v_1^\perp, v_2^\perp, \dots, v_{n-m}^\perp\}$ . 显然, 将这些向量放到一起, 我们就得到了  $G$  的一组基:

$$\mathcal{B} = \{v_1, v_2, \dots, v_m, v_1^\perp, v_2^\perp, \dots, v_{n-m}^\perp\}$$

所以,  $\forall x \in V$ , 有:

$$\begin{aligned} \mathcal{B}[L]_{\mathcal{B}}[x]_{\mathcal{B}} &= [[Lv_1]_{\mathcal{B}}, [Lv_2]_{\mathcal{B}}, \dots, [Lv_m]_{\mathcal{B}}, [Lv_1^\perp]_{\mathcal{B}}, \dots, [Lv_{n-m}^\perp]_{\mathcal{B}}][x]_{\mathcal{B}} \\ &= \begin{bmatrix} A_{m \times m} & \star_{m \times n-m} \\ 0_{n-m \times m} & \star_{n-m \times n-m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_m \\ 0_{n-m} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} A_{m \times m} x_m \\ 0_{n-m} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

结合前面基变换不改变特征值的结论, 可以知道对于  $x \in V$ ,  $L$  的特征值, 等于  $A_{m \times m}$  的特征值 ( $A$  有的特征值  $L$  都有). 在由前面一个 Lemma 给出的结论, 可以知道,  $L$  在  $V$  上至少有一个特征值.  $\square$

**Remark 4.** 上面两个 Lemma 联合起来, 就证明了一般的情况. 即, 如果  $L : V \rightarrow V$ , 这里只是说  $L$  在  $V$  这个空间封闭, 则  $L$  一定在这个空间至少有一个特征值 (当然也就有至少一个特征向量).

下面给出 self-adjoint operator 的一个非常重要的性质.

**Theorem 2.** Let  $V$  be a complex, finite dimensional vector space. If  $L : V \rightarrow V$  is a self-adjoint linear transformation, then there is an orthonormal basis for  $V$  that is composed of eigenvectors of  $L$ . The matrix of  $L$  related to this basis is diagonal.

**Remark 5.** 用人话说就是: 任意一个内积的 self-adjoint operator 的特征向量都可以构成关于这个内积的一组基.

证明. 显然,  $L$  的所有特征向量, 一定可以构成一个子空间的正交基, 记作  $\mathcal{B}$ . 我们将  $L$  的所有特征向量张成的空间记为  $B = \text{Span}(\mathcal{B})$ , 然后  $S = B^\perp$ . 不难发现,  $L$  对  $S$  是封闭的, 对于  $\forall v \in \mathcal{B}, u \in S$ .

$$\langle v, Lu \rangle = \langle Lv, u \rangle = \langle \lambda v, u \rangle = \lambda \langle v, u \rangle = 0$$

所以  $Lu$  和  $v$  依然关于  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  正交. 因为这对于所有的特征向量都成立, 所以有  $Lu \perp B$ , 也就是说  $Lu \in S$ . 所以, 我们可以说,  $S$  关于  $L$  是封闭的.

然后利用我们前面的结论可以看出, 如果  $S \neq \{0\}$ , 则  $L$  在  $S$  中一定存在一个特征值, 也就存在一个特征向量. 但是这样的话, 这个特征向量就也应该存在于  $B$  (根据定义). 这导致  $B \cap S \neq \emptyset$ , 就产生了矛盾.

所以我们一定有  $S = \{0\}$ . 所以  $L$  的所有特征向量一定可以关于  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  构成一个  $V$  的基. □

**Remark 6.** 这个定理, 会导致本来只在一般 *inner product* 上成立的 *Courant-Fischer Theorem* 在任意 *self-adjoint* 上成立.