线性代数 中国科学技术大学 2023 春 欧氏空间

主讲: 杨金榜 地空楼 525

助教: 苏煜庭、陈鉴、夏小凡

三维空间中有距离, 夹角等概念 $\xrightarrow{2 + \kappa \$}$ 三维数组向量空间 $\mathbb R$ 上向量的模长和夹角.

比较容易地推广到 \mathbb{R}^n : $|(x_1,\cdots,x_n)|:=\sqrt{x_1^2+\cdots+x_n^2}$.

问题: 如何推广到抽象的线性空间上呢?

线性空间	$\stackrel{\stackrel{\scriptstyle \underline{k}\alpha_1,\cdots,\alpha_n}{}}{\underset{\scriptstyle 1:1}{\longleftrightarrow}}$	\mathbb{R}^n
向量V	\longleftrightarrow	坐标
线性变换 🛭	\longleftrightarrow	A
??	\longleftrightarrow	长度,夹角
☑(保持长度)	\longleftrightarrow	??
$\mathscr{A}(??)$	\longleftrightarrow	转置矩阵
$\mathscr{A}(??)$	\longleftrightarrow	对称矩阵

回顾 ℝ3 上的模长与夹角公式:

$$|a| = \sqrt{(a,a)}$$

$$\theta = \arccos \frac{(a,b)}{\sqrt{(a,a)(b,b)}}$$

容易看出模长和夹角可以由内积完全确定. 反之, 内积可由模长唯一确定

$$(a,b) = \frac{|a+b|^2 - |a|^2 - |b|^2}{2}.$$

总结 R3 上内积有如下基本性质:

- 对称性
- ② 线性性
- ◎ 正定性

为了在一般的 \mathbb{R} -线性空间上定义度量,我们需要引入一般空间上的内积.

欧氏空间的定义

定义 (内积, 欧氏空间)

设 V 为有限维 \mathbb{R} -线性空间. 若存在一个映射 (-,-): $V \times V \to \mathbb{R}$ 满足:

- **①** 对称性: (a,b) = (b,a);
- ② 双线性: $(\lambda a, b) = \lambda(b, a), (a + b, c)(a, c) + (b, c);$
- ③ 正定性: $(a, a) \ge 0$, 且等号成立当且仅当 a = 0,

则称 (a,b) 为 a 和 b 的内积. 带内积的 \mathbb{R} -线性空间称为欧氏空间(或,欧几里得空间).

欧式空间= \mathbb{R} -线性空间+内积; \mathbb{R} -线性空间=集合+加法+(\mathbb{R})数乘

注: 内积 (-,-) 对第二个分量也是线性的.

性质 (内积的基本性质)

- $\bullet \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i a_i, \sum_{j=1}^m \mu_j b_j\right) = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^m \lambda_i \mu_j(a_i, b_j);$
- (a,0) = 0;
- ◎ 内积结构由一组基之间的内积完全确定.

模长与夹角

为了定义夹角, 我们需要引入:

定理 (Cauchy-Schwarz 不等式)

设V为欧式空间. 对于任意 $a,b \in V$, 我们有

$$|(a,b)| \le \sqrt{(a,a) \cdot (b,b)}.$$

证明思路: 考虑二次多项式 (xa+b,xa+b) 的判别式. 可以定义夹角了!(不确定原理.)

定义(长度,夹角)

设 V 为欧氏空间. 对于任意向量 $a,b \in V$,

- ① $|a| := \sqrt{(a,a)}$ 为 a 的长度(或,模长);
- ② 称 |a-b| 为 a 和 b 之间的距离. 记为 d(a,b).
- ③ 若 a,b 不为零,定义 a 和 b 之间的夹角为 $\theta = \arccos \frac{(a,b)}{|a| \cdot |b|}$. 特别地, 当 (a,b) = 0 时, 称 a 与 b 正交或垂直, 记为 $a \perp b$.
- ① 称 a 为单位向量, 若 |a|=1. 若 $b\neq 0$, 称 $\frac{1}{|b|}b$ 为 b 的单位化.

距离基本性质

性质

- **①** 对称性: d(a,b) = d(b,a);
- ② 正定性: $d(a,b) \ge 0$, 等号成立当且仅当 a = b;
- **③** 三角不等式: $d(a,c) \le d(a,b) + d(b,c)$;
- **③** 勾股定理: $a \perp b$ 当且仅当 $|a|^2 + |b|^2 = |a + b|^2$;
- **⑤** 菱形定理: 若 |a| = |b|, 则 (a+b) ⊥ (a-b).

内积的基本例子

例

设 $V = \mathbb{R}^n$, 对于任意两向量 $a = (a_1, \dots, a_n)$ 和 $b = (b_1, \dots, b_n)$, 定义 $(a,b) = a_1b_1 + \cdots + a_nb_n.$

则 (-,-) 为 V上的一个内积. 这一内积给出通常的模长和夹角. 此时 Cauchy-Schwarz 公式为

$$\left(\sum_{i=1}^n a_i b_i\right)^2 \le \left(\sum_{i=1}^n a_i^2\right) \cdot \left(\sum_{i=1}^n b_i^2\right).$$

例

类似的 $(a,b) = a_1b_1 + 2a_2b_2 + \cdots + na_nb_n$ 也可以定义 $V = \mathbb{R}^n$ 上的一 个内积.

内积的基本例子

构造一个内积使得给定的一组基均为单位向量且两两垂直.

例

设 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 为 n 维 \mathbb{R} -线性空间 V 上的一组基. 对于任意向量 $\alpha, \beta \in V$, 定义

$$(\alpha,\beta)=a_1b_1+a_2b_2+\cdots+a_nb_n,$$

其中 (a_1,a_2,\cdots,a_n) 和 (b_1,b_2,\cdots,b_n) 分别为 α 和 β 在基 α_1,\cdots,α_n 下的坐标. 则 (-,-) 为 V上的内积. 在此内积下 α_1,\cdots,α_n 均为单位向量且两两垂直. 即,

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j; \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

任意有限维实线性空间一定存在内积. 注: 任意内积均为这一形式!

Hilbert 空间

在无穷维空间上也可类似的定义内积.

例 (无限维空间上的内积)

对应任意 [a,b] 上的连续函数 $f,g \in C[a,b]$, 定义

$$(f,g) := \int_a^b f(x)g(x)dx.$$

类似地, 定义连续函数的模长, 夹角和正交等概念. 此时 Cauchy-Schwarz 公式为

$$\left(\int_a^b f(x)g(x)dx\right)^2 \le \left(\int_a^b f(x)^2dx\right) \cdot \left(\int_a^b g(x)^2dx\right).$$

当 $a = -\pi, b = \pi$ 时, 三角函数 $1, \cos x, \sin x, \cos 2x, \sin 2x, \cdots$ 在这一内积下两两正交.

我们称带内积完备的ℝ-线性空间为Hilbert 空间。

内积的矩阵表示与标准正交基

设 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 为欧氏空间 V 的一组基. 任取 $\alpha = a_1\alpha_1 + \cdots + a_n\alpha_n$, $\beta = b_1\alpha_1 + \cdots + b_n\alpha_n \in V$, 则

$$(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} a_i b_j(\alpha_i, \alpha_j).$$
 (1)

因此内积 (-,-) 由值 $g_{ij} := (\alpha_i, \alpha_j)(1 \le ij \le n)$ 唯一确定. 记 $G := (g_{ii})_{n \times n}$.

称 G 为内积 (-,-) 在基 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 下的度量矩阵. 记

$$x = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

则(1)可简写为

$$(\alpha, \beta) = x^T G y.$$

通过度量矩阵我们有如下映射

$$V$$
上的内积 $\xrightarrow{\underline{k}\alpha_1, \cdots, \alpha_n}$ \rightarrow \mathbb{R} 上的 n 阶矩阵 $(-,-)$ \longmapsto $G = \left((\alpha_i, \alpha_j)\right)_{n \times n}$

问题: 哪些矩阵落在这个映射的像集里面?即, 哪些矩阵能够成为某个 内积的度量矩阵?

性质(度量矩阵的基本性质)

- ① 设 G 为 V 上某内积 (-,-) 在基 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 下的度量矩阵. 则
 - · G为实对称矩阵:
 - 对任意 $x \in \mathbb{R}^n$, 都有 $x^T G x > 0$, 且等号成立当且仅当 x = 0. 称满足如上性质的矩阵为正定矩阵. 因此内积的度量矩阵为正定 矩阵
- ② 反之, 对干任意给定的正定矩阵 G. 通过

$$(\alpha,\beta):=x^TGy$$

可以构造出 V上的一个内积, 其中 x, y 为 α 和 β 的坐标.

问题:

- 不同基下度量矩阵之间的关系?
- ② 度量矩阵的最简形式,在哪组基下度量矩阵为最简单形式?

性质

设P为欧氏空间的两组基 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 和 η_1, \cdots, η_n 为之间的过渡矩阵

$$(\eta_1,\cdots,\eta_n)=(\alpha_1,\cdots,\alpha_n)P.$$

设内积在 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 和 η_1, \dots, η_n 下的度量矩阵为 G 和 \overline{G} . 即,

$$G = \left((\alpha_i, \alpha_j) \right)_{n \times n}, \quad \overline{G} = \left((\eta_i, \eta_j) \right)_{n \times n}.$$

则

$$\overline{G} = P^T G T$$
.

证明思路:

$$\overline{G}_{(i,j)} = (\eta_i, \eta_j) = \left(\sum_{s=1}^n p_{si}\alpha_s, \sum_{t=1}^n p_{tj}\alpha_t\right) = \sum_{s=1}^n \sum_{t=1}^n p_{si}G_{(s,t)}p_{tj} = (P^TGP)_{(i,j)}.$$

相合关系及其基本性质

定义(相合)

称两个矩阵 G 和 \overline{G} 相合, 若存在可逆阵 P 使得 $\overline{G} = P^T G P$.

性质

- 内积在不同基下的度量矩阵相合:
- ② 相合为等价关系.

实对称矩阵的相合分类,以及相合标准形 (第八章).

标准正交基

度量矩阵的最简形式?为了回答这一问题,我们需要引入标准正交基.

定义(标准正交基)

设 V 为 n 维欧氏空间.

- 称由一组两两正交的非零向量为正交向量组:
- ② 称由正交向量组构成的基为正交基:
- 3 称由单位向量组成的正交基为标准正交基。

例

设(-,-)为 \mathbb{R}^n 上的一内积.

① 若
$$((x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n)) = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$
. 则 自然基 e_1, \dots, e_n

为一组标准正交基.

② 若
$$((x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n)) = \sum_{i=1}^n ix_i y_i$$
. 则
$$e_1, \frac{e_2}{\sqrt{2}} \dots, \frac{e_n}{\sqrt{n}}$$

为一组标准正交基.