

线性代数

笔记

© syqwq East China Normal University



Contents

1.	向量空间	. 3
	1.1. \mathbb{R}^n 和 \mathbb{C}^n	. 3
	1.2. 向量空间的定义	4
	1.3. 向量空间的定义	4
2.	Vector space with measurement	. 5
	2.1 Rilinear function	5



Chapter 1 向量空间

Suppose V is a linear space on \mathbb{F} .

线性代数是研究有限维向量空间上的线性映射的学问.我们最终会理解这些术语的具体 含义.在本章中,我们将定义向量空间并讨论它们的基本性质.

在线性代数中,如果将复数与实数放在一起研究,就会得到更好的定理和更深刻的见解. 因此,我们将从介绍复数及其基本性质开始. 我们将把平面和三维空间这些例子推广到 \mathbb{R}^n 和 \mathbb{C}^n ,再进一步推广得到向量空间的概念. 我们将会明白,向量空间是具有满足自然的代数性质的加法和标量乘法运算的集合.

接着,我们将讨论子空间.子空间之于向量空间,就类似子集之于集合.最后,我们将关注子空间的和(类似于子集的并集)与子空间的直和(类似于不相交集合的并集)

$1.1 \mathbb{R}^n$ 和 \mathbb{C}^n

你应该已经熟悉了实数集合 \mathbb{R} 的基本性质.发明复数,是为了让我们可以取负数的平方根.我们的想法是,假设 -1 有平方根,将其用 i 表示,并且它遵守通常的算术规则. 正式的定义如下.

Definition 1.1.1 复数(complex number) C.

- 一个复数是一个有序对 (a,b), 其中 $a,b \in \mathbb{R}$, 不过我们会把这个写成 a+bi
- 全体复数集合用 C 表示:

$$\mathbb{C} = \{a + bi : a, b \in \mathbb{R}\}\$$

• C 上的加法和乘法定义为

$$(a+bi) + (c+di) = (a+c) + (b+d)i$$

 $(a+bi)(c+di) = (ac-bd) + (ad+bc)i$

其中 $a, b, c, d \in \mathbb{R}$.

Problem 1.1.1.

证明: $\sqrt{2} \notin \mathbb{O}$.

Definition 1.1.2 复数(complex number) ℂ.

- 一个复数是一个有序对 (a,b), 其中 $a,b \in \mathbb{R}$, 不过我们会把这个写成 a+bi
- 全体复数集合用 ℂ 表示:

$$\mathbb{C} = \{a + bi : a, b \in \mathbb{R}\}\$$



• C 上的加法和乘法定义为

$$(a+bi) + (c+di) = (a+c) + (b+d)i$$

 $(a+bi)(c+di) = (ac-bd) + (ad+bc)i$

其中 $a, b, c, d \in \mathbb{R}$.

Problem 1.1.2.

证明: $\sqrt{2} \notin \mathbb{Q}$.

Theorem 1.1.1 length of z .

Suppose $z \in \mathbb{C}$, then we have:

$$z\overline{z} = \overline{z}z = |z|^2$$

如果 $a \in \mathbb{R}$,那么我们将 a + 0i 等同于实数 a.由此,我们将 \mathbb{R} 视为 \mathbb{C} 的子集.我们通常 将 0 + bi 简写作 bi,将 0 + 1i 简写作 i. 上述复数乘法定义式的来由可以这样说

Example 复数的算数运算.

运用 1 中的性质, 可以算出 (2+3i)(4+5i) 的值:

$$\begin{aligned} (2+3i)(4+5i) &= 2\cdot (4+5i) + (3i)\cdot (4+5i) \\ &= -7 + 22i \end{aligned}$$

1.2 向量空间的定义

Definition 1.2.1 复数(complex number) ℂ.

- 一个复数是一个有序对 (a,b), 其中 $a,b \in \mathbb{R}$, 不过我们会把这个写成 a+bi
- 全体复数集合用 ℂ 表示:

$$\mathbb{C} = \{a + bi : a, b \in \mathbb{R}\}\$$

1.3 向量空间的定义

Chapter 2 Vector space with measurement

Back in middle school, we know such mapping called 'inner product', who receives 2 vectors and gives out one value. With innner product, we can define the length of a vector, angles of 2 vectors, and so on ... and that's the motivation of this chapter.

2.1 Bilinear function

From the concept of inner product, we could formalize a kind of function $f: V \times V \to Y$ \mathbb{F} , and it's also a linear stuff.

Definition 2.1.1 Bilinear function.

For $f: V \times V \to \mathbb{F}$, if it satisfies linearity for both of the 2 variables, aka.

- $f(k\alpha_1+\alpha_2,\beta)=kf(\alpha_1,\beta)+f(\alpha_2,\beta)$ $f(\alpha,k\beta_1+\beta_2)=kf(\alpha,\beta_1)+f(\alpha+\beta_2)$

then we call such f a bilinear function on V.

Theorem 2.1.1 Expansion of bilinear function.

Let V= span $(e_1,e_2,\cdots,e_n),$ and 2 vectors in V are $\alpha=(a_1,a_2,\cdots,a_n)',$ $\beta=(b_1,b_2,\cdots,b_n)',$ we have

$$f(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} a_i b_j \cdot f(e_i, e_j)$$

Proof. Use the linearity to expand f, first α , then β . Readers can verify themselves.

Theorem 2.1.2 Matrix represention of bilinear function.

Let $V=\mathrm{span}(e_1,e_2,\cdots,e_n), \alpha=[e_1\ e_2\ \cdots\ e_n]x, \beta=[e_1\ e_2\ \cdots\ e_n]y,$ consider a matrix

$$A = \begin{pmatrix} f(e_1, e_1) & f(e_1, e_2) & \cdots & f(e_1, e_n) \\ f(e_2, e_1) & f(e_2, e_2) & \cdots & f(e_2, e_n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f(e_n, e_1) & f(e_n, e_2) & \cdots & f(e_n, e_n) \end{pmatrix}$$

we conclude: $f(\alpha, \beta) = x'Ay$.

Proof. Use definition of matrix multiplication, readers can verify themselves.



We call matrix A a **measure matrix**. You may be confused with this naming, but later we'll explain.

However, for this matrix A we can interpret it from another perspective.

Theorem 2.1.3 Another interpretation of measure matrix.

Let $V=\operatorname{span}\{e_1,e_2,\cdots,e_n\}$, its dual space with dual basis $V'=\operatorname{span}\{f_1,f_2,\cdots,f_n\}$ and f is a bilinear function on V. Consider a mapping $\varphi:V\to V'$, where $\varphi(\beta)=f(x,\beta)$, we have

$$\varphi[e_1 \ e_2 \ \cdots \ e_n] = [f_1 \ f_2 \ \cdots \ f_n] A$$

which means A is the matrix of φ under a basis of V and its correspondent dual basis.

Proof. This is proof.

Problem 2.1.1 Basis.

List a basis for the following linear spaces with default addition and scaling operator:

- \mathbb{R}^2
- C

Solution.

• (1,0)', (0,1)'

• 1

срр

```
1 #include <iostream>
2 using namespace std;
3
4 int main(){
5   cout<<111<<endl;
6   return 0;
7 }</pre>
```