

目录

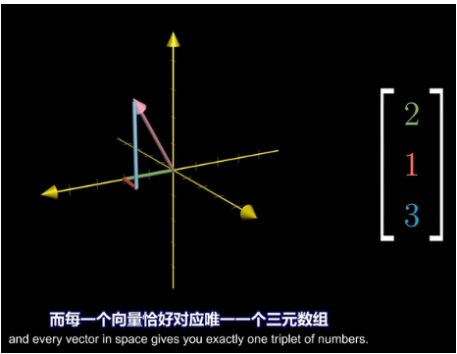
1	向量 vector	2
2	向量的“数乘”：系数 k 的作用, 是把向量伸缩 k 倍	2
3	单位向量: 基 basis	2
4	张成 span	3
5	向量的叉积 (外积) : $\vec{v} \times \vec{w}$	4
5.1	叉积 (外积) 的几何意义: (1) 在二维空间中, 是由这两个向量围成的“平行四边形”的面积, 即是一个数值. (2) 在三维空间中, 是一个垂直于这个“平行四边形”平面的“新向量”.	4
第一部分 向量组, 及其线性组合		5
第二部分 向量组的线性相关性		6
第三部分 向量组的秩		6
第四部分 线性方程组的解的结构		6
第五部分 向量空间		6

# 向量组的线性相关性

## 1 向量 vector

通常, 当你考虑 “一个” 向量时, 就把它看成是 “箭头”.  
当你考虑 “多个” 向量时, 就把它看成是 “箭头终点” 的那个点 (point).

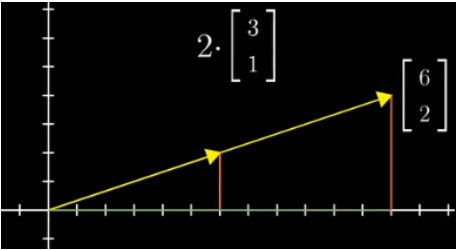
注意: 向量的值, 表示的是坐标轴的位置, 而不是该向量线段的长度 (即不是 “模” 的概念).



---

## 2 向量的 “数乘” : 系数 k 的作用, 是把向量伸缩 k 倍

$$2 \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2x \\ 2y \end{bmatrix}$$



系数 k 为负数的话, 就是把向量朝 “反方向” 伸缩 k 倍.

---

## 3 单位向量: 基 basis

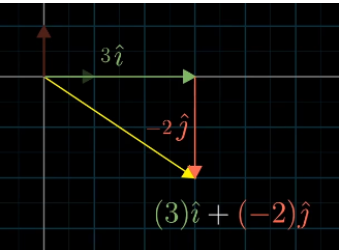
The **basis** of a vector space /is a set of linearly independent vectors /that span the full space.



$$\left. \begin{matrix} \hat{i} = 1 \\ \hat{j} = 1 \end{matrix} \right\} \leftarrow \text{称为“单位向量”或“基”}$$

事实上，每当我们描述一个向量时，它都依赖于我们正在使用的“基”。

$$\vec{v} = \begin{bmatrix} 3 \\ -2 \end{bmatrix} = 3\hat{i} + (-2)\hat{j}$$

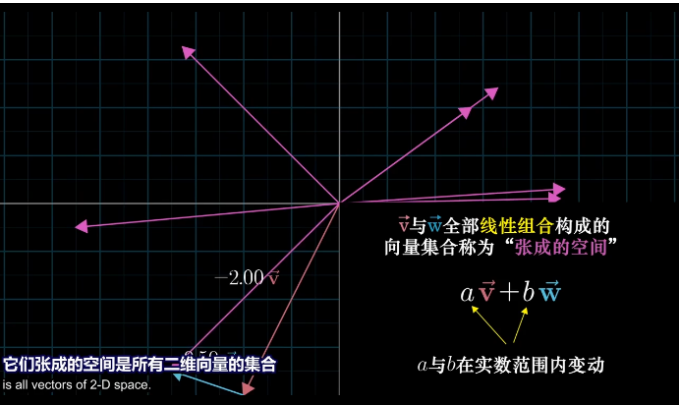


向量的终点坐标，其实就是系数倍的“基向量”的线性组合。

# 4 张成 span

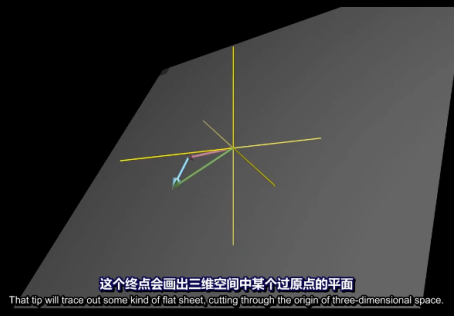
the span of  $\vec{v}$  and  $\vec{w}$  /is the set of all their linear combinations.  
the set of all possible vectors /than you can reach /is called the span of those two vectors.  $\leftarrow$   
相当于“势力范围”，就是张成。

两个斜率不同的向量 (a,b)，自由伸缩，它们的和 (即  $a+b=c$ )，即新向量 c 的终点，能遍及二维平面上的任何点处。

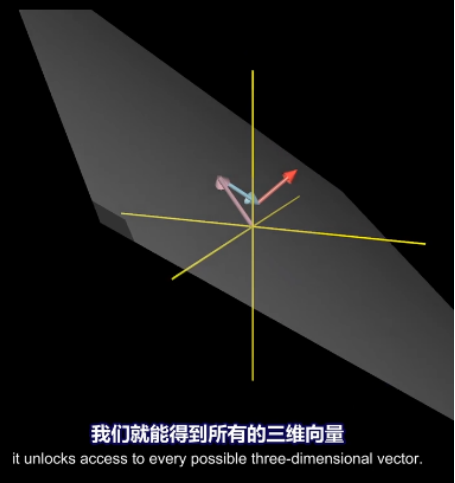


但如果两个向量都是“零向量”的话，它们的系数倍的和，也永远被束缚在原点 (0,0) 了。  $k_1\vec{0} + k_2\vec{0} = 0$

三维空间中, 两个斜率同的向量, 能“张成”出“过原点”的一个平面.



三维空间中, 三个斜率不同的向量, 它们的和, 能张成出三维空间中所有的地方.



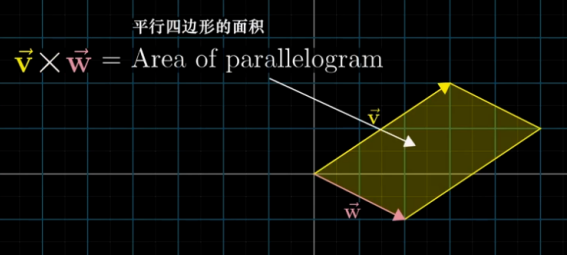
## 5 向量的叉积 (外积) : $\vec{v} \times \vec{w}$

向量的叉积 (外积) exterior product 或 cross product

5.1 叉积 (外积) 的几何意义: (1) 在二维空间中, 是由这两个向量围成的“平行四边形”的面积, 即是一个数值. (2) 在三维空间中, 是一个垂直于这个“平行四边形”平面的“新向量”.

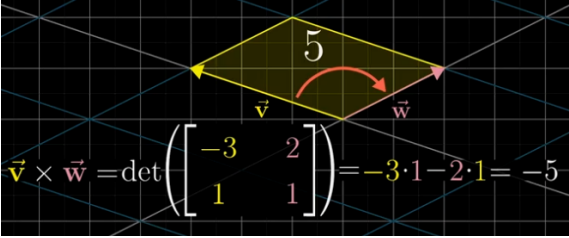
【在二维空间中】:

几何意义上, 叉积,  $\vec{v} \times \vec{w}$ , 就是由这两个向量围成的“平行四边形”的面积.

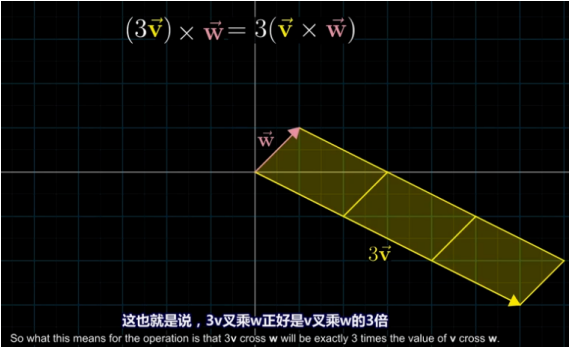


注意: 顺序会对“叉积”有影响: 如果  $\vec{v} \times \vec{w}$  是正数, 则  $\vec{w} \times \vec{v}$  就是负数. 即: 交换叉乘时的顺序, 值要变号.

之前说过，行列式的值，就是表示的是：将基  $i \times j$  的面积，缩放多少倍。



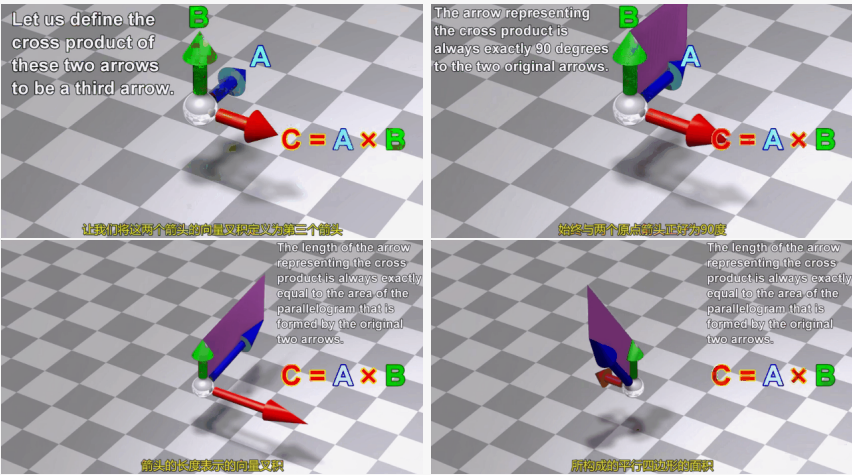
面积的概念，也就证明了：  $3(\vec{v} \times \vec{w}) = 3\vec{v} \times \vec{w}$   
把平行四边形其中的任一一边，延长 3 倍，变成  $3\vec{v}$  或  $3\vec{w}$ ，面积也就是  $= 3(\vec{v} \times \vec{w})$



【在三维空间中】：  
其实，真正的“叉积”，是通过两个三维向量，来生成一个新的三维向量。注意：在三维空间中，叉积的结果不是一个数，而是一个向量！

例

如下面的图中所示，A,B 两个箭头的向量的“叉积”，就是第三个向量 C。这个 C 向量，始终与两个原点箭头（即 A,B）正好为 90 度。C 向量箭头的长度，就表示 A,B 向量的叉积，它总是完全等于 A,B 所构成的平行四边形的面积。



例

又如：假设  $\vec{v} \times \vec{w} = 2.5$ ，在三维空间中，这两个向量构成一个平面（平行四边形）。它们的“叉积”构成一个新向量  $\vec{p} = 2.5$ ，它与“平行四边形”所在的面“垂直”。

第一部分 向量组, 及其线性组合

第二部分 向量组的线性相关性

第三部分 向量组的秩

第四部分 线性方程组的解的结构

第五部分 向量空间