



线性代数

1. 向量



数学里，我们可以将以上三种向量的概念合并到一起。
只要我们默认向量的起点在原点。如下页所示。

向量一般用小写字母表示，如 α , β , u , v 。

(注：向量的准确定义是：向量空间中的元素。这比我们此章要研究的向量含义更广。)

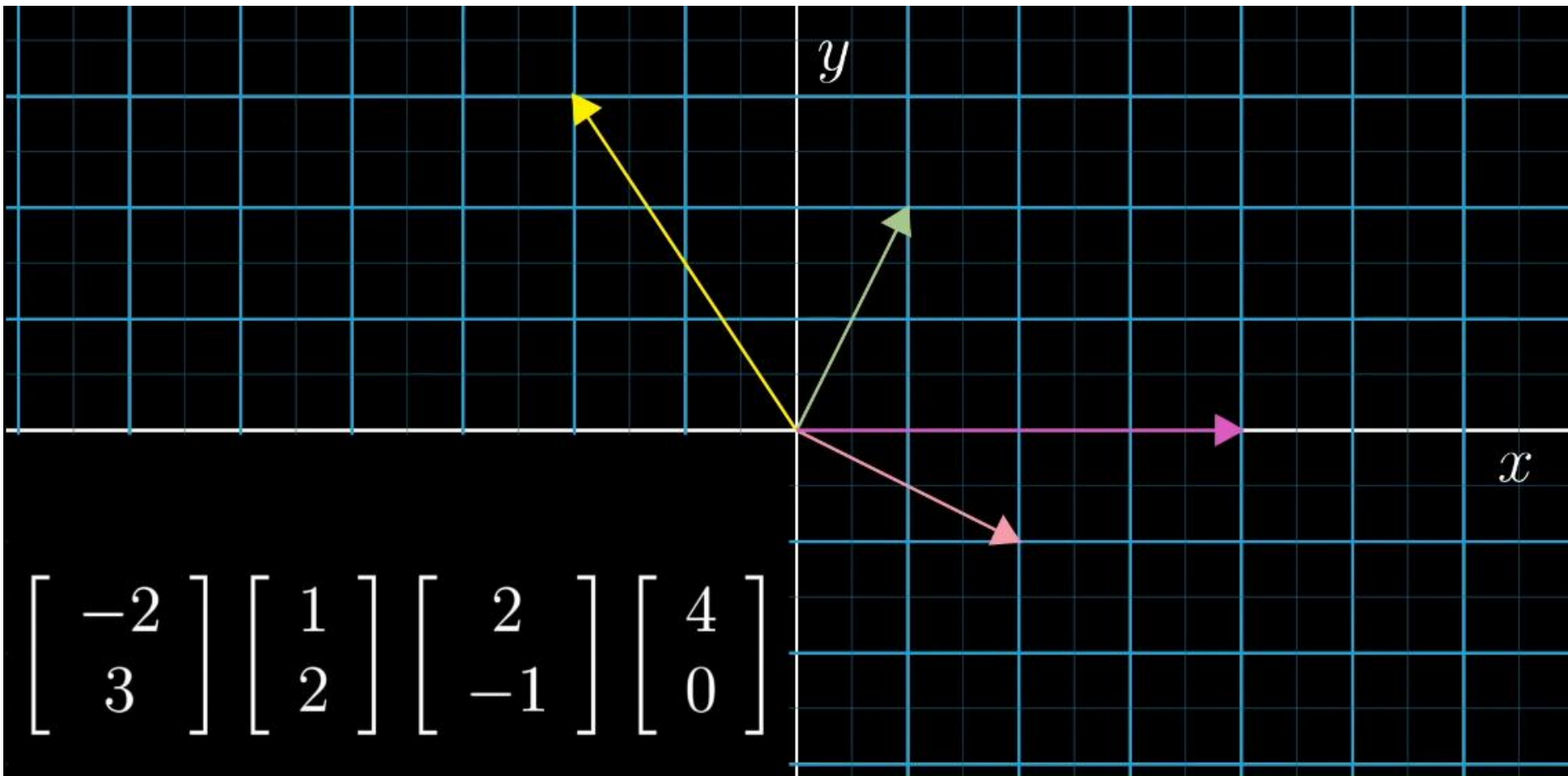
1. 向量

向量的坐标

数表中，第一个数
(标量) 告诉我们
从原点沿X轴的方
向如何移动。

第二个数告诉我们
从原点沿Y轴如何
移动。

此为2维空间的向
量的坐标，本PPT
之后都主要以2维
向量举例。



1. 向量

向量运算

向量的**加法**：2维空间内，就是求给定2个向量所围成的平行四边形的对角线。

$$\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a + c \\ b + d \end{pmatrix}$$

向量的**数乘**：将给定向量按比例缩放（拉伸），负数表示反向拉伸。

$$a \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ax \\ ay \end{pmatrix}$$

2. 线性组合与向量空间

线性组合

将一个向量组中的向量**做数乘后相加**，即得到该向量组的一个所谓的线性组合。定义如下：

空间 V 中的一组向量 v_1, \dots, v_n 的**线性组合**是指形如

$$a_1 v_1 + \dots + a_n v_n$$

的向量，其中 a_1, \dots, a_n 为常数。

例：

在 R^2 空间中， $(6, 1)$ 是 $(2, 3)$ ， $(2, -1)$ 的线性组合，因为

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} + 2 \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 1 \end{pmatrix}$$

向量空间

向量空间就是对加法和数乘封闭的集合

2个常用的特殊向量：

单位向量：数轴上的一单位长度的向量，例如 $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 。

零向量：原点，即向量的所有元素都为零。

在线性空间中，所有其他向量都是以上两种向量的线性组合。
或者说，用单位向量和零向量，可以通过加法和数乘组合出任意一个其他向量。

例：

$$\begin{pmatrix} 3 \\ -2 \end{pmatrix} = 3i + (-2)j = 3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + (-2) \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

忽视一些数学细节的话，我们可以简单地认为：每个单位向量都是坐标系的一个基向量。所有基向量的集合叫一组基，基组定义了该向量空间。

(注：基也可以不由数组型的向量组成，例如 $1, x, x^2, \dots, x^{n-1}$ 也是一组基。)

张成空间

以二维空间为例：在线性组合中，给定两个非零向量。
一个向量固定，另一个向量自由变化，其线性组合可得到一条直线。

但是，令两个向量都自由变化，可以得到一个平面吗？

大多数情况下确实如此，除非两向量共线。

张成空间：所有可以表示为给定向量的线性组合的向量集合，被称为给定向量张成(span)的空间。

若给定多个向量，移除其中一部分而不减小张成空间，是为**线性相关**。
如果所有向量都给张成空间增加了维度，是为**线性无关**。

基与坐标

基的定义：向量空间的一组基是张成该空间的一个线性无关的向量组。

例如，在 R^2 空间中，最常用的一组基就是自然基 (i, j) ，其中 $i = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $j = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

显然， R^2 中所有向量都可以通过他们的线性组合**线性表出**，且这两个向量线性无关。

坐标的定义：向量 α 可以被基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 唯一地线性表出：

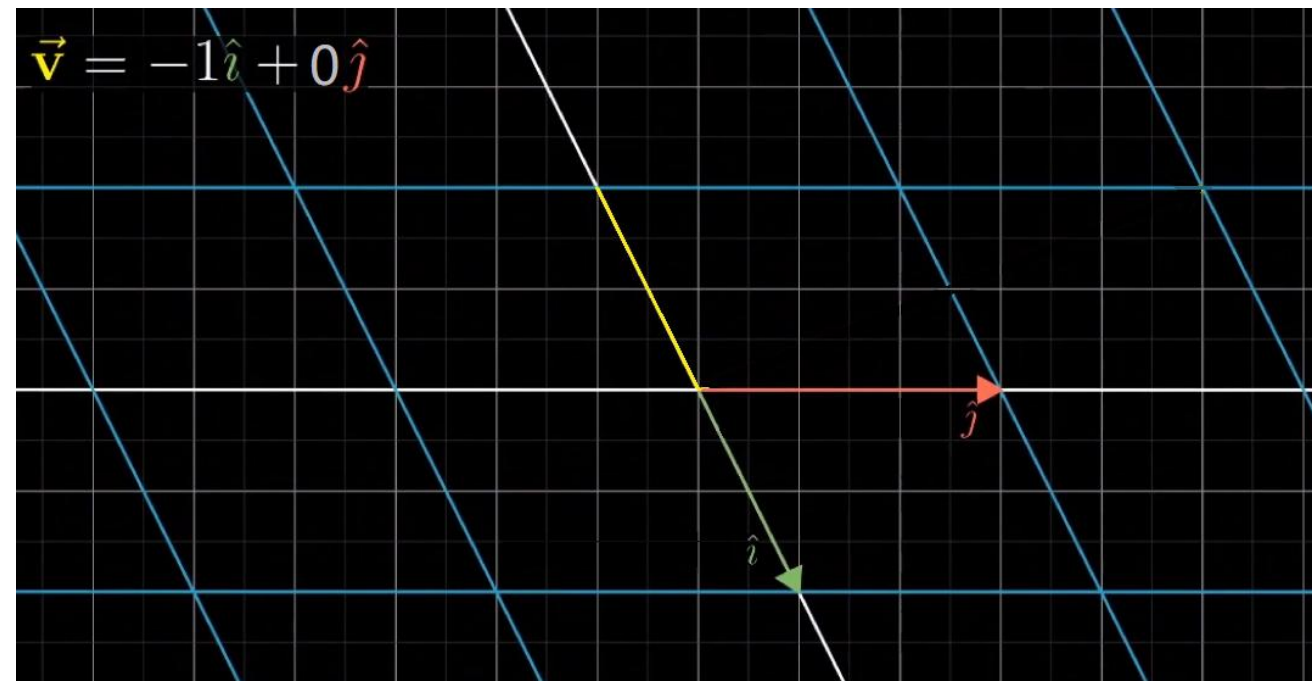
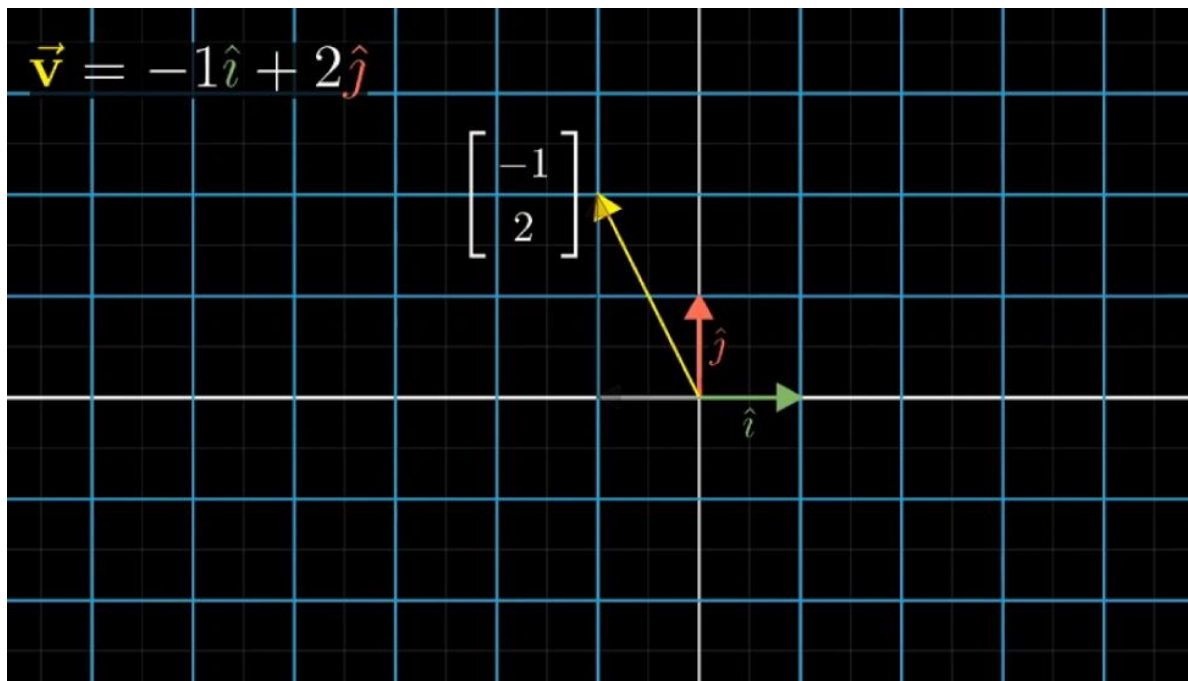
$$\alpha = a_1\epsilon_1 + a_2\epsilon_2 + \dots + a_n\epsilon_n$$

则系数 a_1, a_2, \dots, a_n 称为向量 α 在基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n$ 下的坐标，记为 (a_1, a_2, \dots, a_n)

一个向量 在不同的基下 坐标一般也不同。

例如，我们取向量 $\begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ，准确地说此向量在基 $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ 下的坐标是 $\begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ，因为

$\begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix} = -1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ 。而如果把基换成 $\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \end{pmatrix}$ ，则坐标就变成了 $\begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 。



3. 线性变换与矩阵

线性变换（也称线性映射）：

从空间 V 到 V 的线性变换是对加法和数乘封闭的函数 $T: V \rightarrow V$

也就是说，空间 V 中的任意一个元素，都可以通过变换 T 从 V 中找到另一个元素与之一一对应。

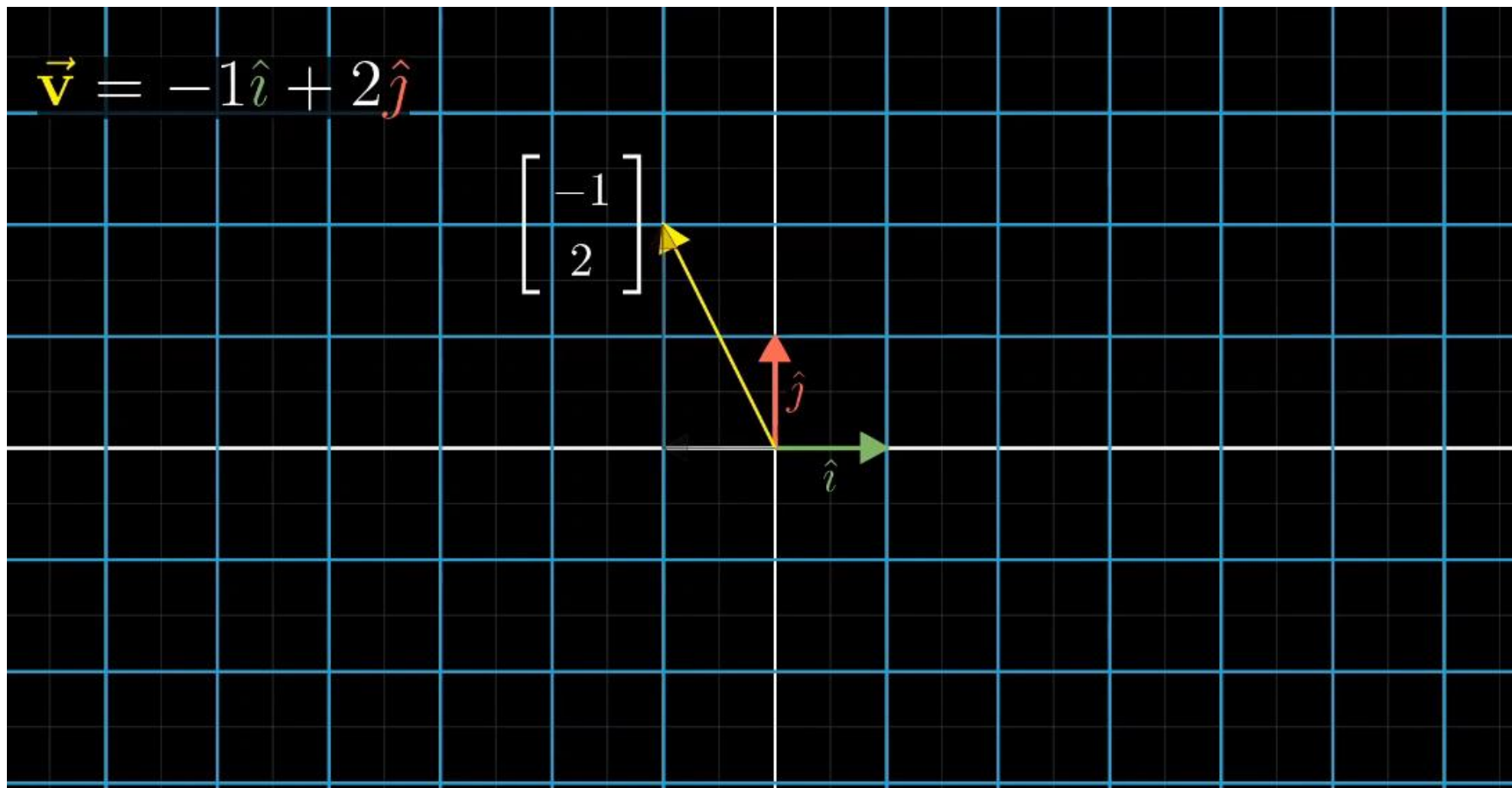
变换一个向量有两种方式：

1. 将该向量旋转拉伸。
2. 改变整个坐标系，这是操纵空间的手段。

线性空间中，改变空间只需改变基，也就是改变基向量的方向和长度。

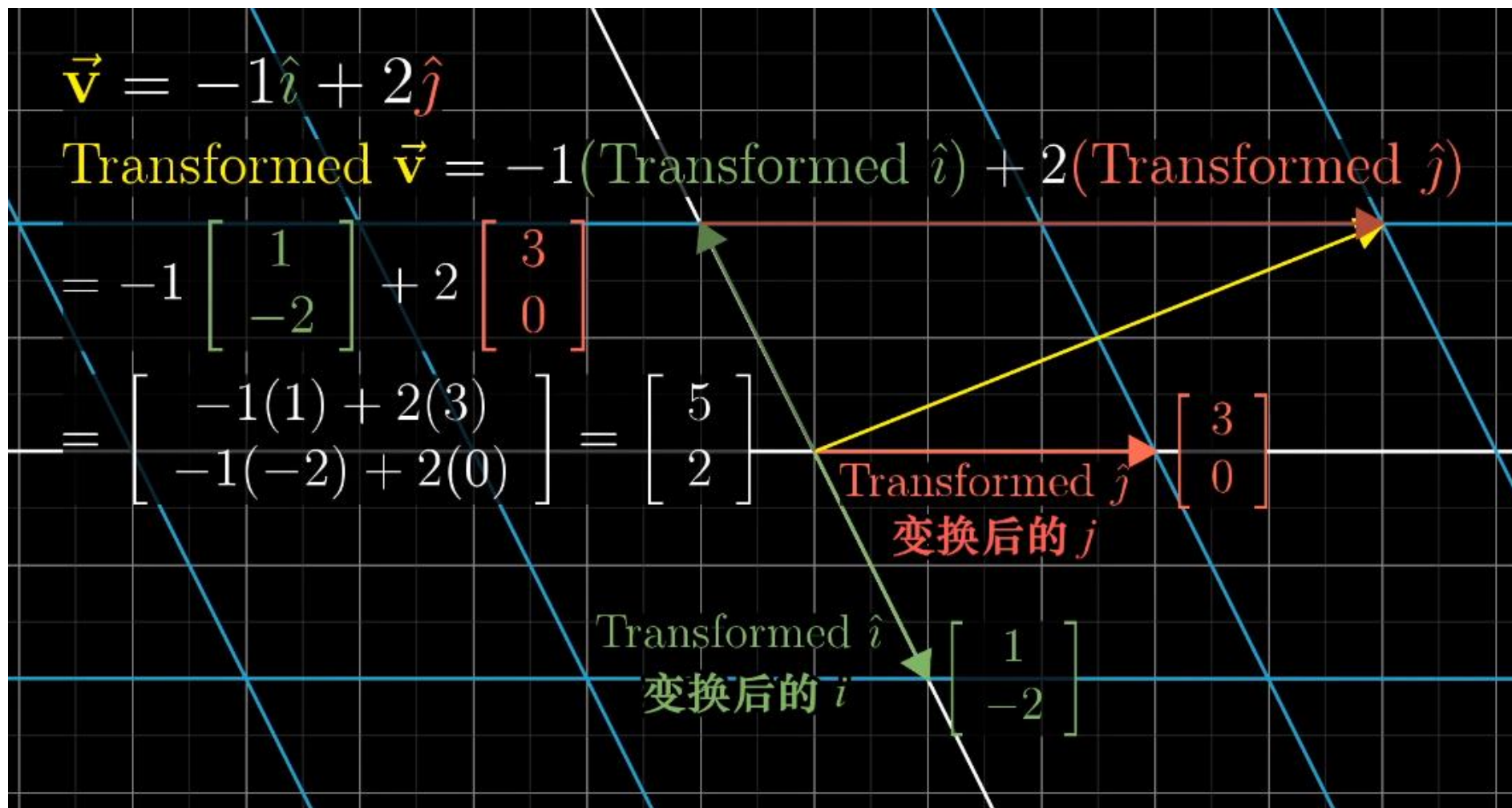
线性变换通常用大写花体字母表示，例如 \mathbb{A} , \mathbb{B}

若我们将给定的黄色向量变换到 $\begin{pmatrix} 5 \\ 2 \end{pmatrix}$




变换的是基组。
因此变换后，可
通过新的基组求
出新的向量。

换句话说，只要
知道基组的新落
脚点，我们就可以
推断出任意向
量的新落脚点。



上例中的两个基向量的新落脚点 $\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}$ 和 $\begin{pmatrix} 3 \\ 0 \end{pmatrix}$ ，可以拼成一个矩阵。

$$x \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1x + 3y \\ -2x + 0y \end{pmatrix}$$

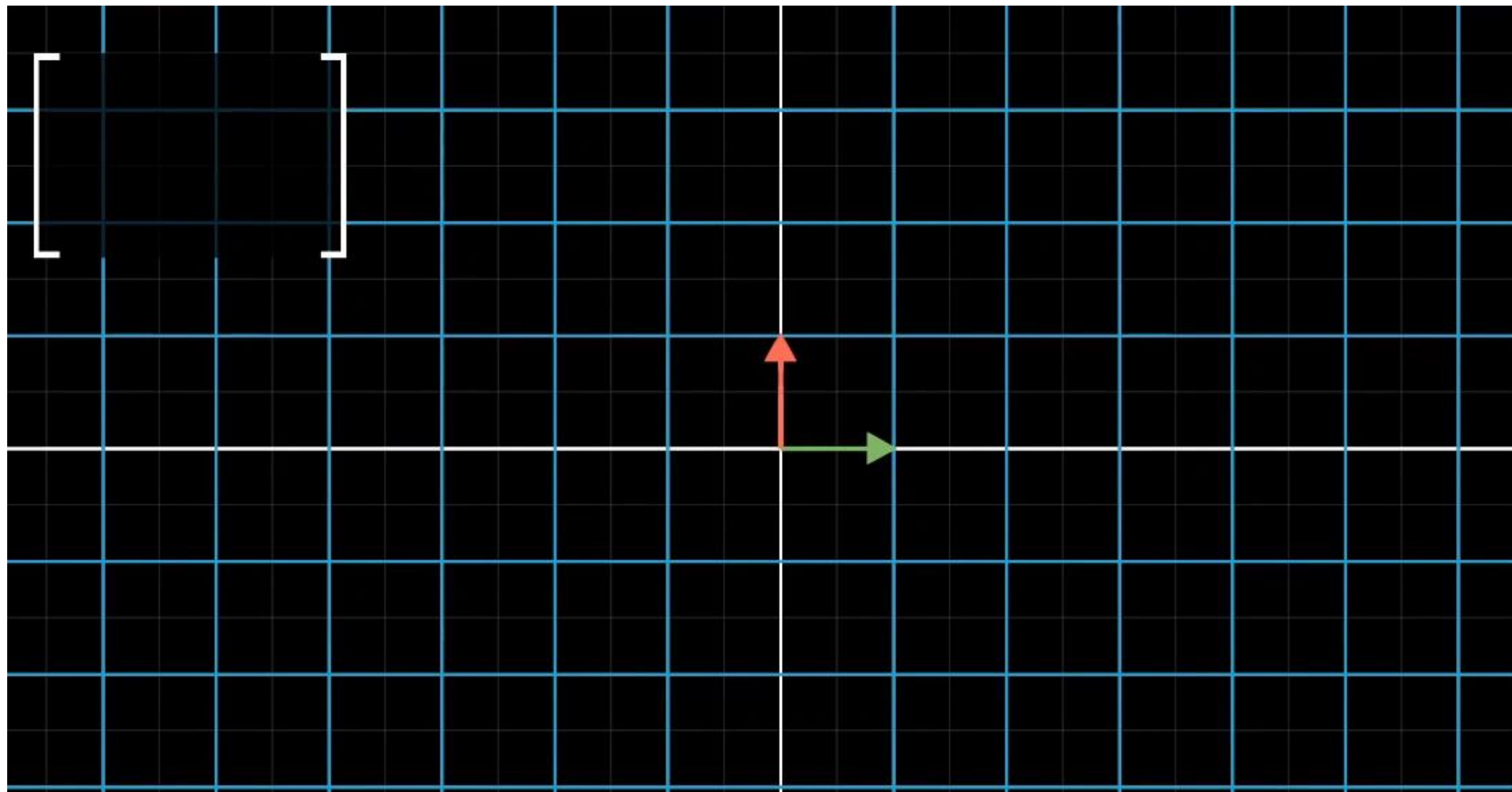

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 \\ -2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \end{pmatrix}$$

因此，矩阵代表一次变换。用一个向量左乘一个矩阵，就表示将这个向量按此矩阵所定义的变换映射到新的向量。

矩阵一般用大写英文字母表示，例如 A, B.

思考题1：

哪个矩阵可以将
空间逆时针旋转
90度？



$$\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

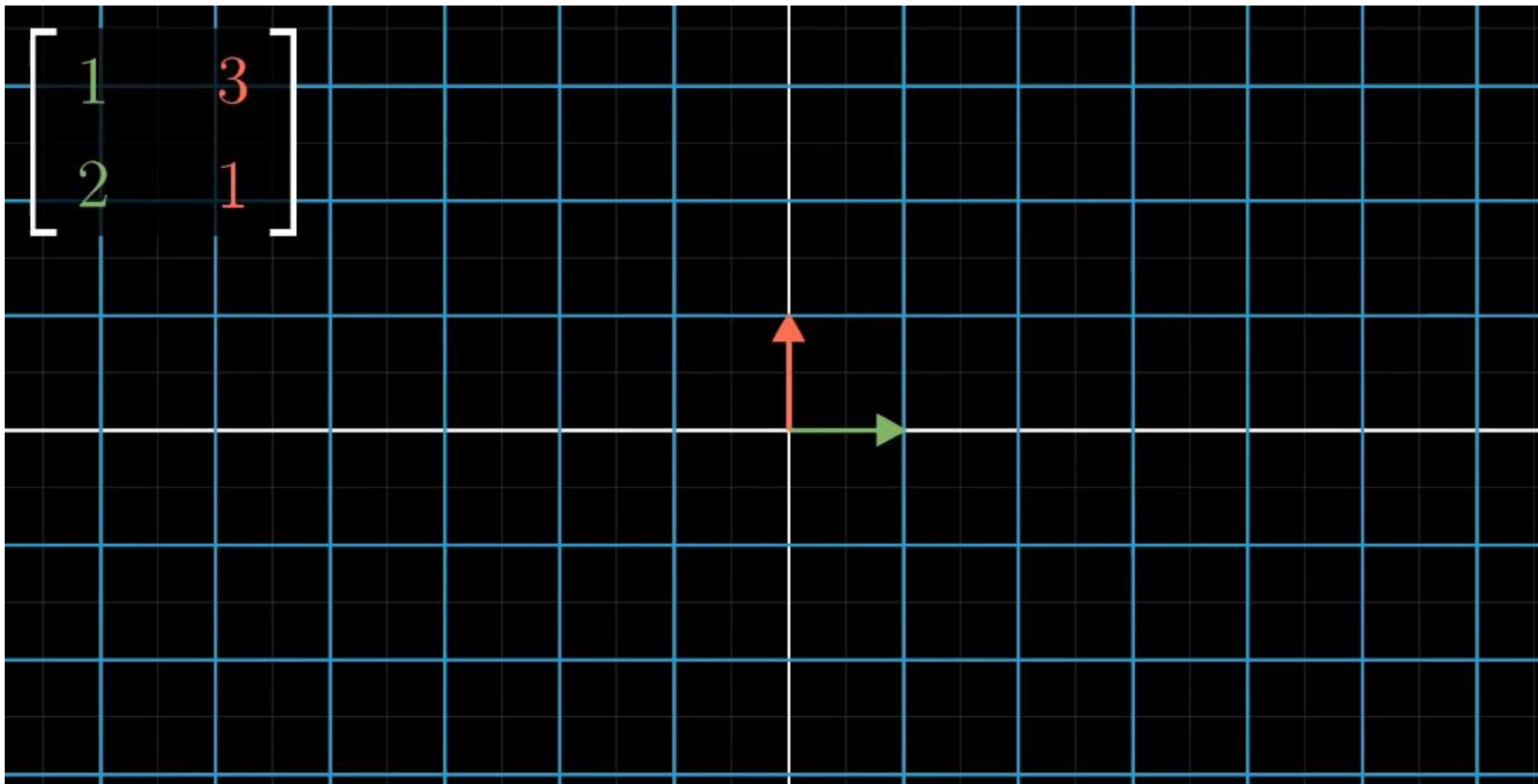


90° rotation counterclockwise
逆时针旋转90°

思考题2:

逆向思维。
给定一个矩阵，如何
知道它代表什么线性
变换？

还是找基组。
注意这道题的变换涉
及到了空间的翻转。



思考题3:

如果矩阵的某些
列向量线性相关,
空间会如何变换?

$$\begin{bmatrix} 2 & -2 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$$

Linearly dependent
columns

列线性相关

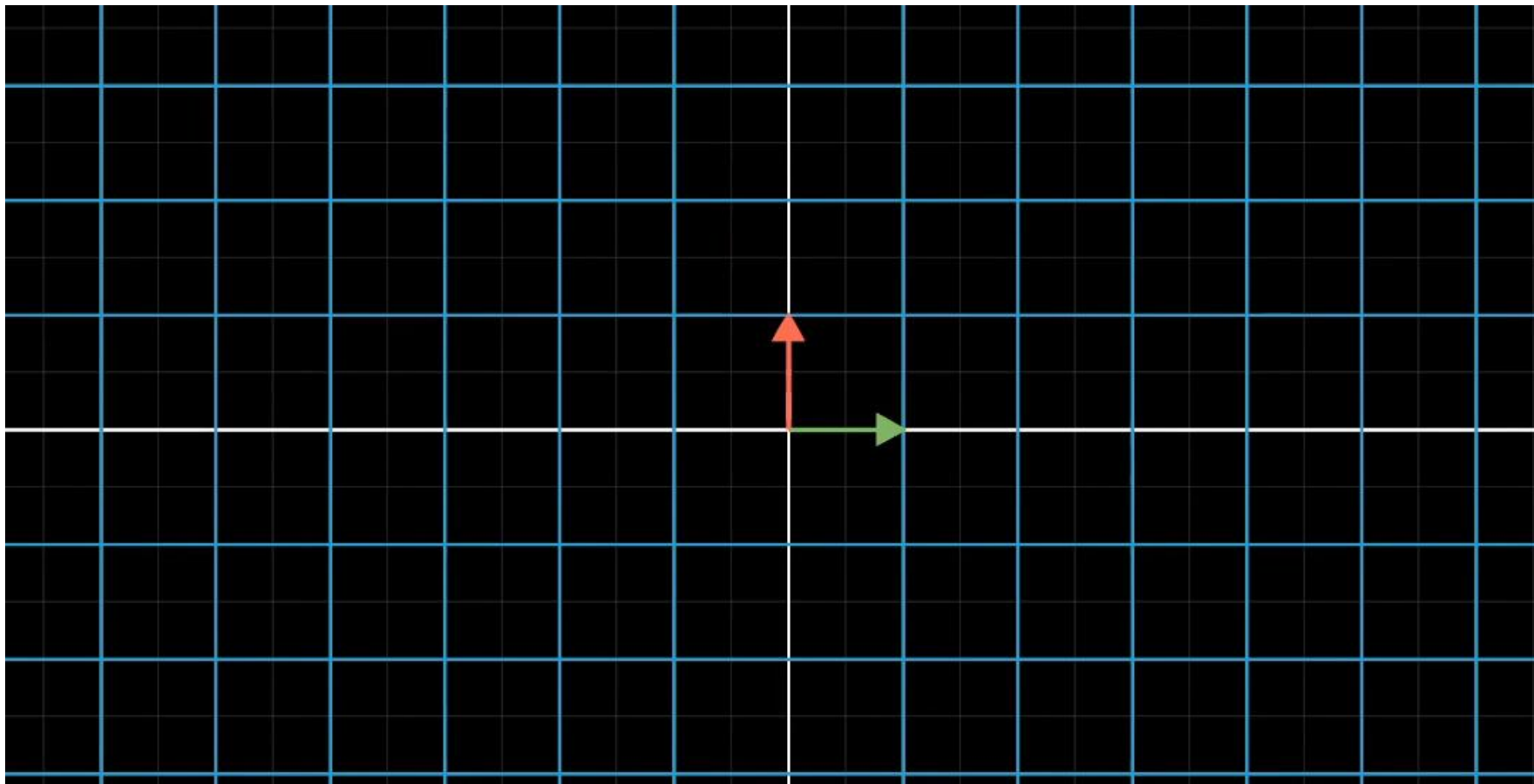


降维

4. 矩阵乘法

思考一种 “复合变换”

先旋转（逆时针90度）
后剪切（斜置）



$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}_{\text{Shear 剪切矩阵}} \left(\underbrace{\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}}_{\text{Rotation 旋转矩阵}} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \right) = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}}_{\text{Composition 复合矩阵}} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

矩阵乘法就是复合变换：两个变换先后作用。

矩阵乘法的计算：行和列分别相乘。

例：

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e & f \\ g & h \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ae + bg & af + bh \\ ce + dg & cf + dh \end{pmatrix}$$

思考：矩阵乘法满足交换律吗？

First shear then rotation

首先剪切 然后旋转



First rotation then shear

首先旋转 然后剪切



5. 行列式

既然矩阵可以将空间做伸缩，我们不禁要问：
一次线性变换中，究竟空间被拉伸/压缩了多少？

以2维空间为例：

既然线性变换是改变基组，那么我们只需要找到一个指标来度量
2个基向量围成的矩形面积 增大或缩小的比例。

该指标就是行列式的值。

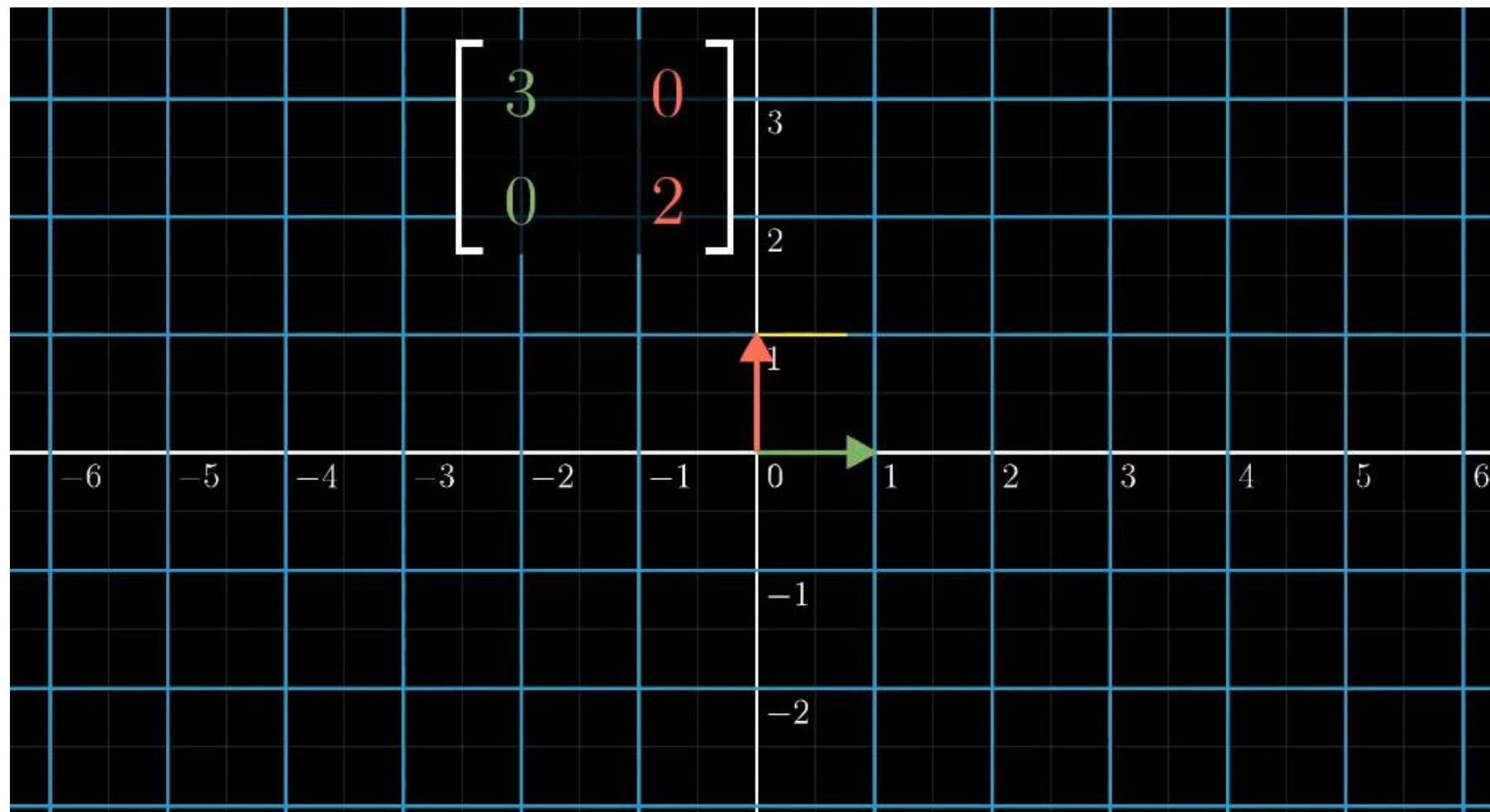
记作 $\det()$ ，或 $||$ 。

(注：在代数学中， n 阶行列式最基础的定义是一个 n 次多项式)

例：

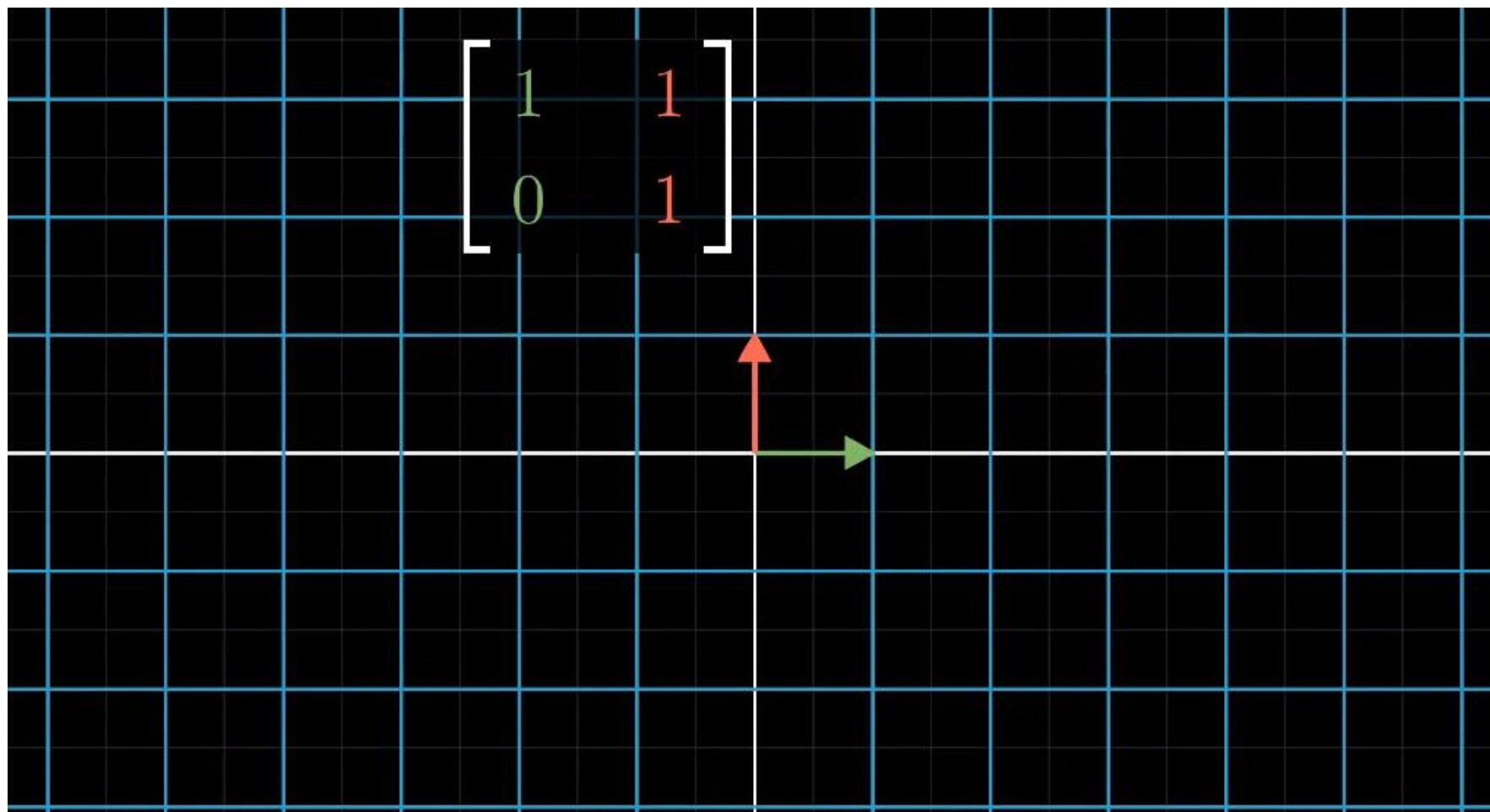
矩阵 $\begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ 就是
将基组围成的矩形
面积扩大了6倍。

因此该矩阵的行列
式 $\begin{vmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 6$



而矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 只是让空间倾斜，但矩形面积不变，仍为1.

因此该矩阵的行列式
 $\begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 1$



若行列式的值为负，
表示空间发生了翻转，
交换了坐标轴的顺/逆
时针顺序。

$$\det \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = -3.0$$



若行列式的值为0，则是将平面压缩维数变成直线，矩形面积当然就为0。
因此检查矩阵行列式的值是否等于零，可以检验该矩阵的变换是否将空间降维。

$\det(MN) = \det(M)\det(N)$
两个矩阵 M, N，积的行列式=行列式的积

行列式行数必须等于列数。也就是说必须是方阵才有行列式。

行列式的计算方法总结（由易到难）：

1. 通过初等行变换化为上（下）三角行列式
2. 行列式按行（列）展开
3. 应用行列式的定义计算
4. 分块
5. 范德蒙行列式
6. 拆分法

6. 逆矩阵和矩阵的秩

线性方程组可以转化成矩阵形式 $A\vec{x} = \vec{v}$.

也就是找到一个向量 \vec{x} ，使它在经过矩阵A变换后，成为 \vec{v} 。

实际计算中，我们其实找的是逆变换 A^{-1} ，使 \vec{v} 经 A^{-1} 变换后得到 \vec{x} 。

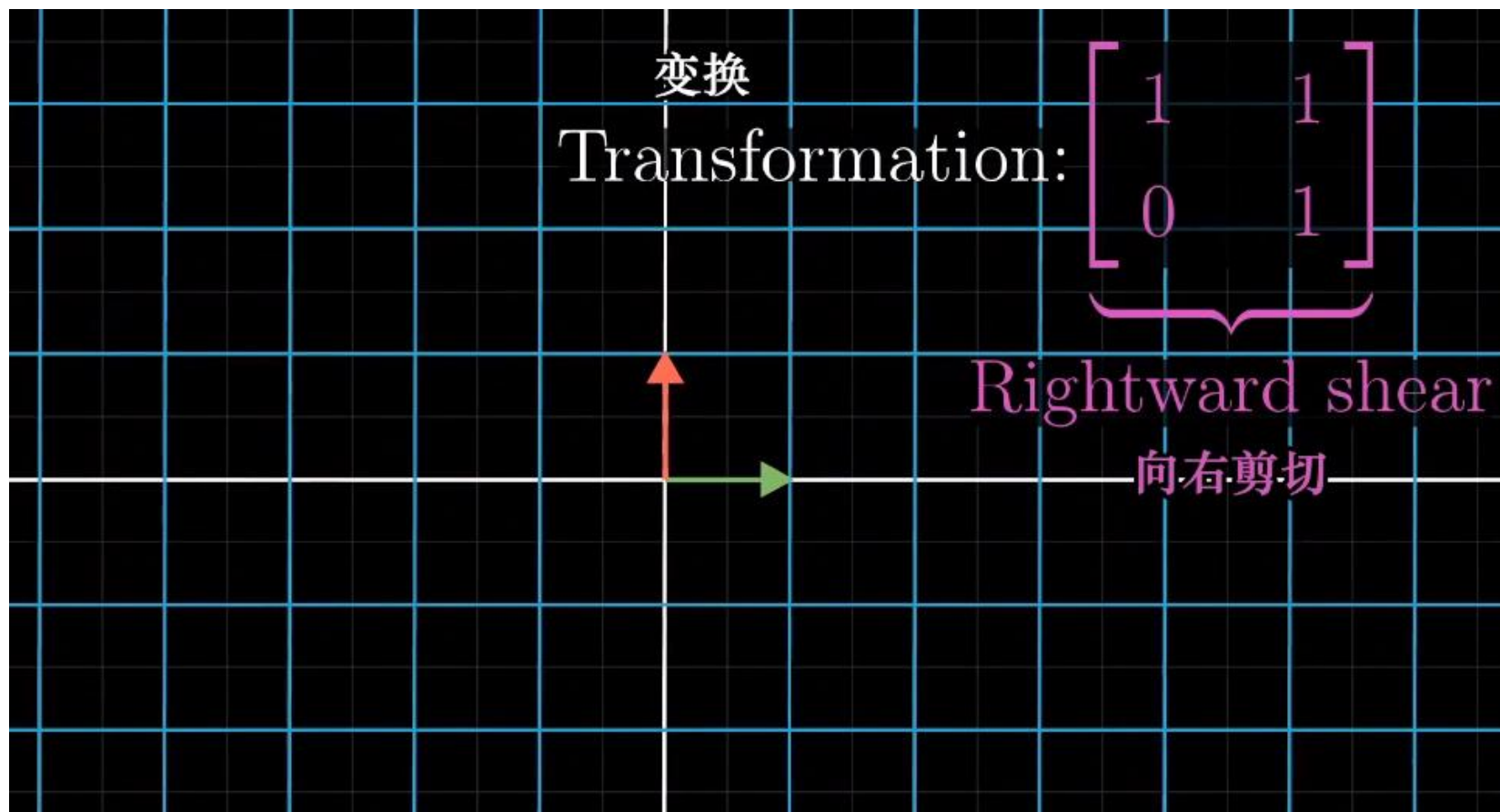
A^{-1} 叫做A的逆矩阵。

$$A\vec{x} = \vec{v}$$
$$\begin{array}{l} 2x + 5y + 3z = -3 \\ 4x + 0y + 8z = 0 \\ 1x + 3y + 0z = 2 \end{array} \rightarrow \begin{array}{c} A \\ \left[\begin{array}{ccc} 2 & 5 & 3 \\ 4 & 0 & 8 \\ 1 & 3 & 0 \end{array} \right] \end{array} \begin{array}{c} \vec{x} \\ \left[\begin{array}{c} x \\ y \\ z \end{array} \right] \end{array} = \begin{array}{c} \vec{v} \\ \left[\begin{array}{c} -3 \\ 0 \\ 2 \end{array} \right] \end{array}$$

变换与逆变换

此例中出现的2个变换的
矩阵即互为逆矩阵。

思考：
这两个矩阵的复合变换是
什么？



$A^{-1}A$ 必须等于什么都没做。

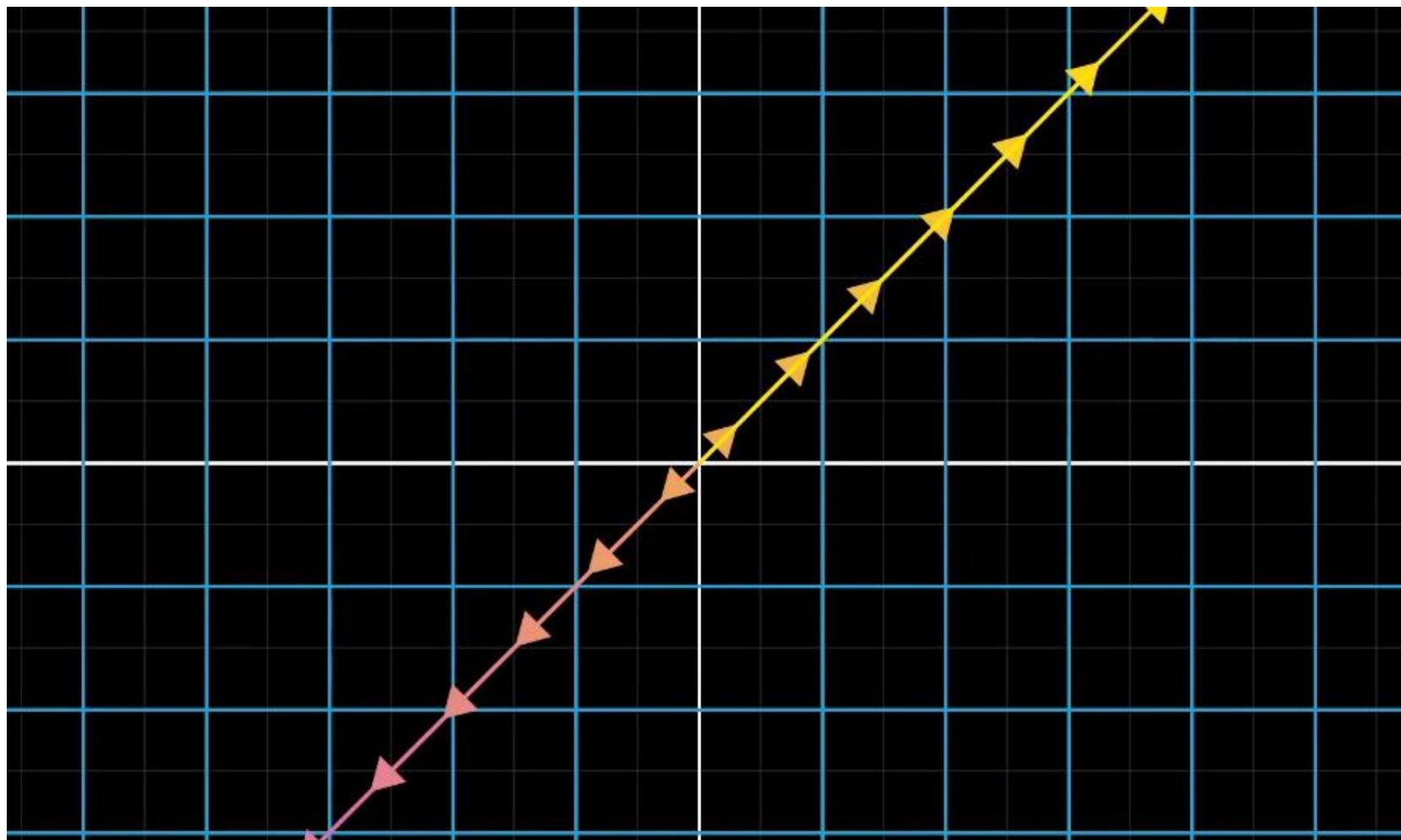
那么，在所有矩阵中主对角线元素为1，其他元素都为0的矩阵，就代表什么都不做的变换。
这种矩阵称为单位矩阵，记作I或者E.

所以 $A^{-1}A = E$

但是，在线性代数里，当 $\det(A)=0$ 时，空间被降维后就没有对应的逆变换 A^{-1} 能变回去了。

因此当 $\det(A)=0$ ，逆不存在。

不可逆矩阵称为奇异矩阵。
可逆矩阵称为非奇异矩阵。



核 (Kernel):

所有被线性变换变成零向量的向量组成的集合，称为该变换的“核”，即：

$$\text{Ker } \mathcal{A} = \{v \in V: \mathcal{A}v = 0\}$$

在几何上，核就是即将在变换后落在原点的向量的集合。

值域 (Range) :

所有被线性变换映射出的向量的集合，称为该变换的“值域”，就是 $\mathcal{A}v$ 。

矩阵的秩：线性变换后空间的维数。

满秩：秩与矩阵的列数相等

例如，对于 2×2 矩阵，秩最大为2.也就是基向量最多张成整个2维空间，此时 $\det \neq 0$.
对于一个满秩变换来说，唯一能在变换后落在原点的是零向量自身。

不满秩：变换后维度降低，此时 $\det = 0$.
若不满秩，则有很多向量被压到原点。图例见上页。

(注：秩的原始定义：向量组中线性无关的向量的个数。)

7. 非方阵

以上的大部分例子，我们都是用 2×2 的矩阵来举例做变换，表示二维到二维的映射。那么，非方阵呢？

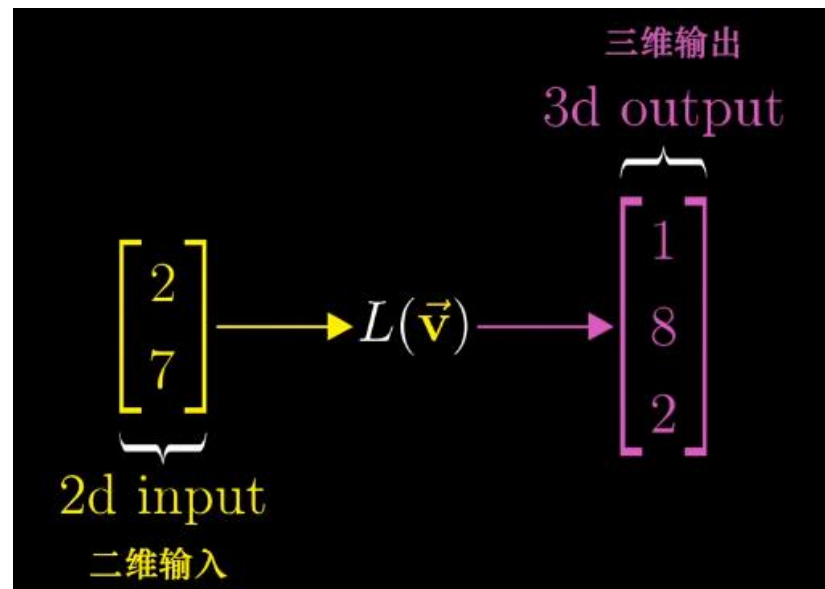
非方阵表示不同维数之间的线性变换。

例：

3×2 矩阵表示二维映射到三维

2×3 矩阵表示三维映射到二维

请计算 $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \\ e & f \end{pmatrix} \begin{pmatrix} g \\ h \end{pmatrix} = ?$



当矩阵是 1×2 时，是2维到1维的变换。

例：

$$(a, b) \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} = ac + bd$$

这就是下节所介绍的点乘（内积）。换句话说，点乘就是把空间压缩到一维。

8. 点乘，内积

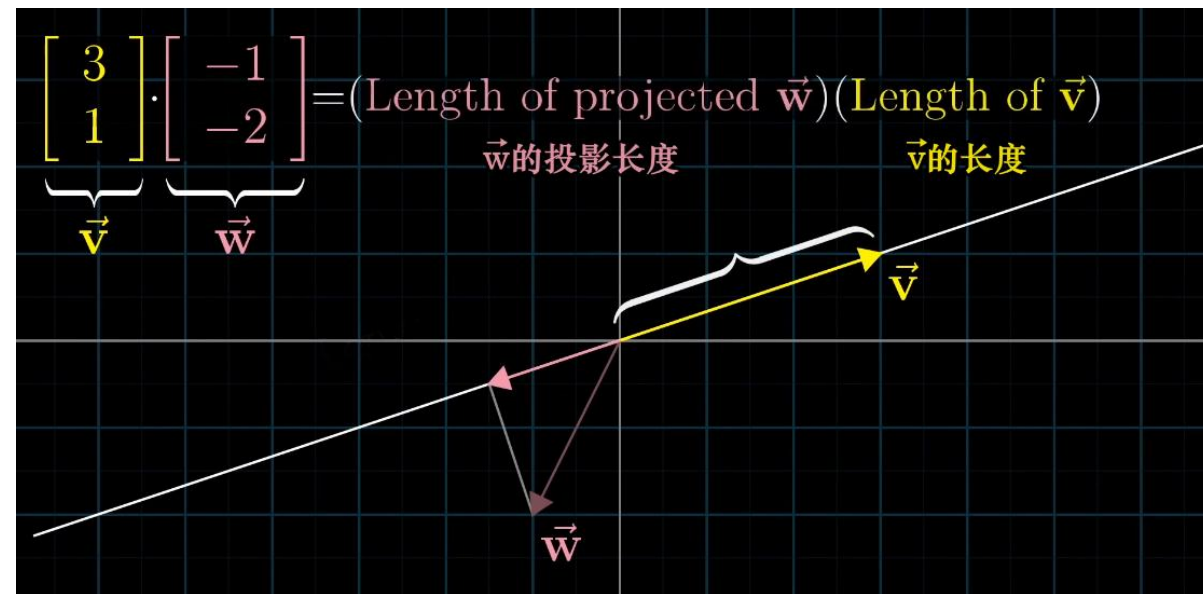
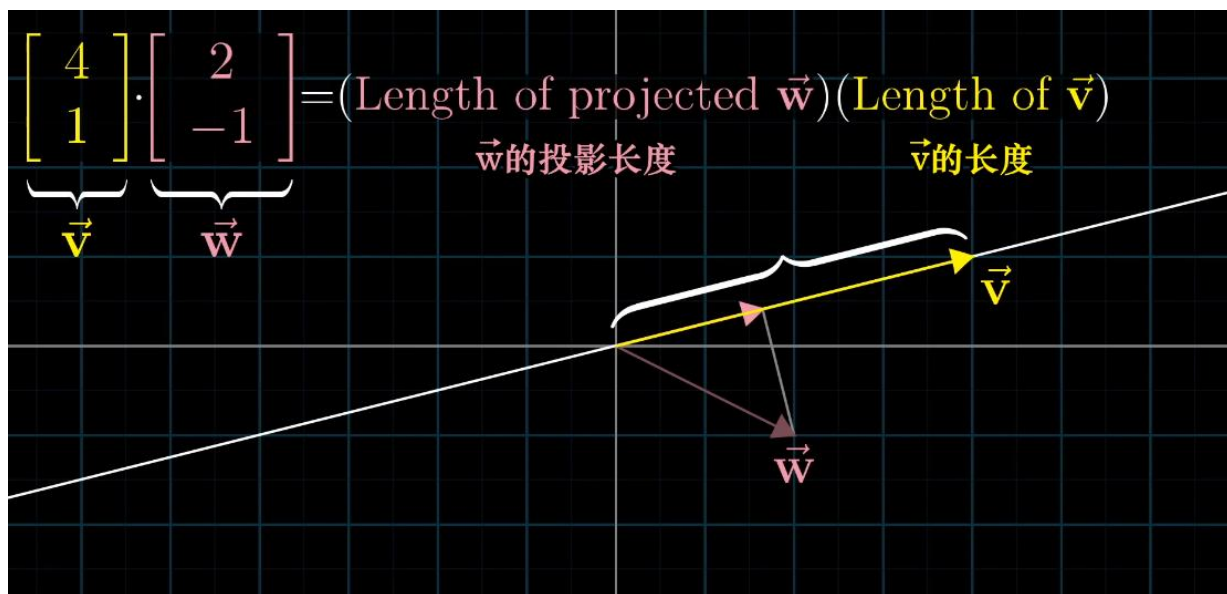
点乘也叫内积。

2个向量做内积，例如 $\vec{v} * \vec{w}$ 就是把向量 \vec{w} 向向量 \vec{v} 作投影，此时

内积=投影长度 * \vec{v} 的长度

内积一般记作 (α, β) 。注意容易和行向量弄混，需结合上下文加以区分。

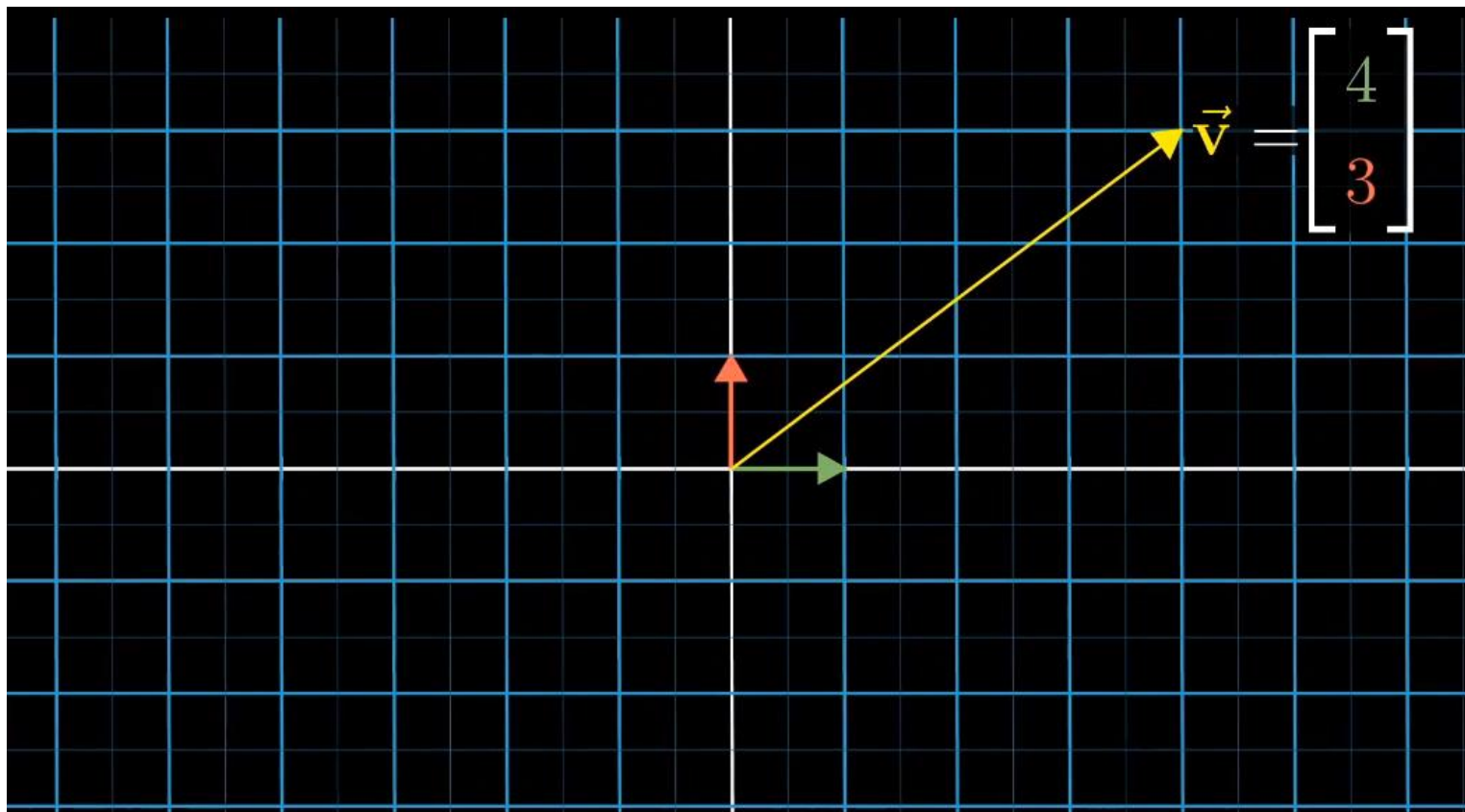
同侧投影内积为正，否则为负。



点乘也可以看作把空间压缩到一维。

$$(1, -2) \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} * \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix} = -2$$

小技巧：线性代数中，和投影有关的问题，往往需要应用内积（点乘）。



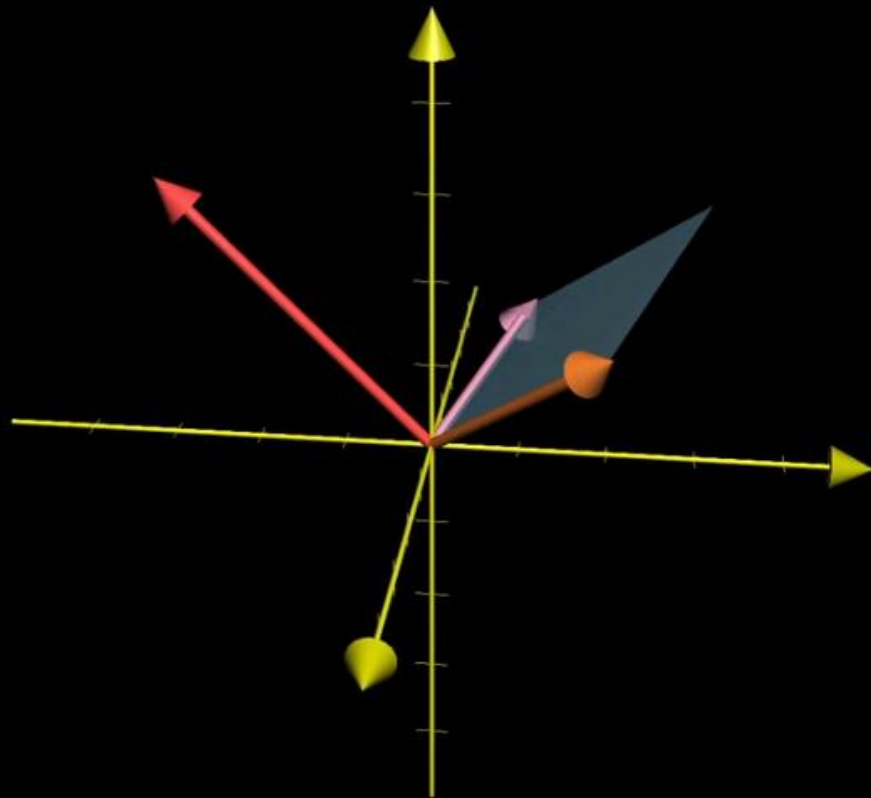
9. 叉乘，外积

实际应用中，外积
(叉乘) 一般用来计
算多维几何体的体积，
例如重积分。

$$\vec{v} \times \vec{w} = \underbrace{\vec{p}}_{\substack{\text{vector} \\ \text{向量}}}$$

Length of \vec{p}
= (parallelogram's area)
长度等于平行四边形的面积

Perpendicular to \vec{v} and \vec{w}
方向垂直于 \vec{v} 和 \vec{w}



10. 特征值与特征向量

线性变换中，大部分向量在变换后会离开它的张成空间，但也有一些会留在它所张成的空间中。

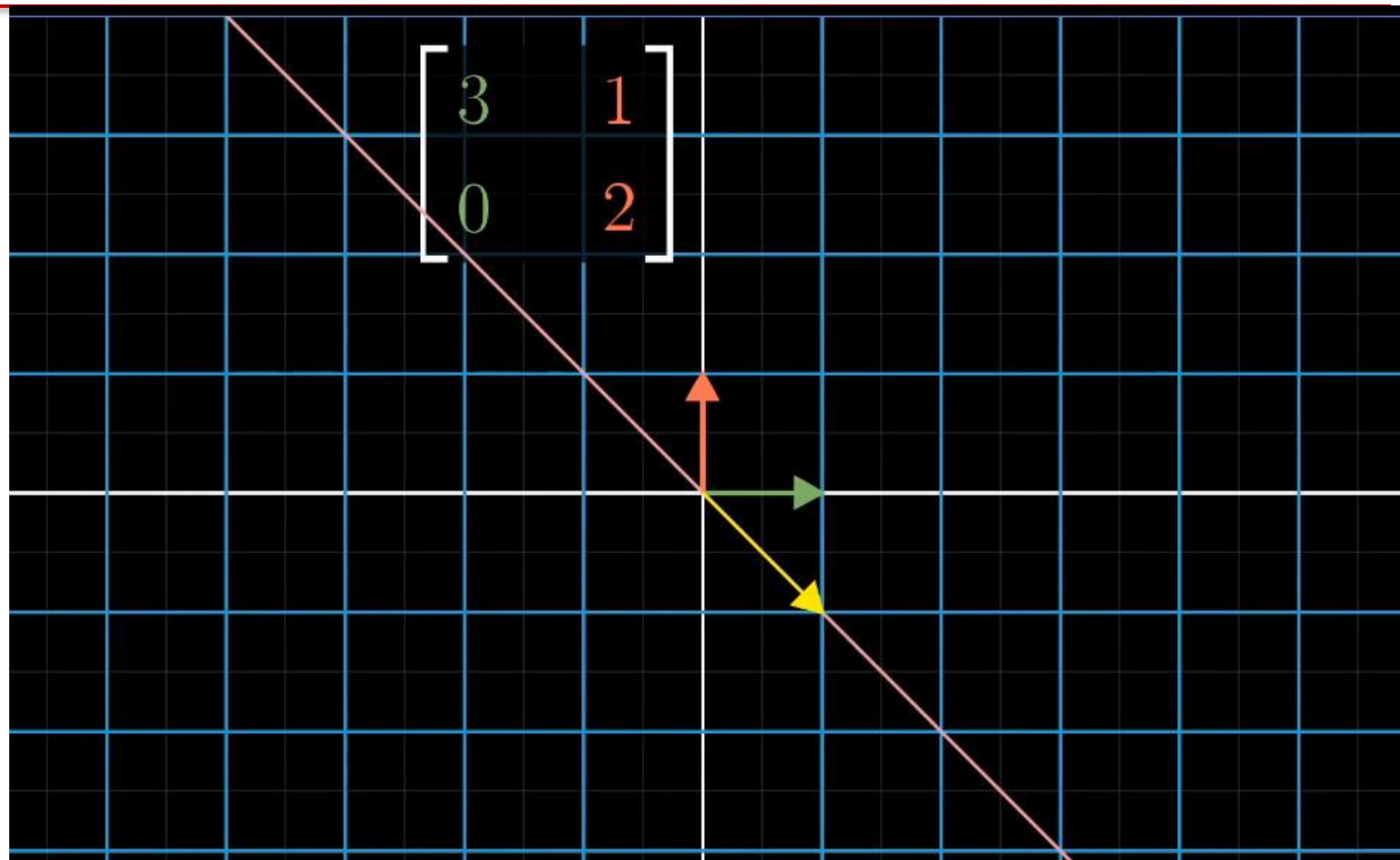
以 $\begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ 为例：

绝大部分向量在变换后都离开了该向量的张成空间，例如Y轴的单位向量。但也有2个向量留在了它们分别的张成空间中，这两个向量是

45度线 $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ 和 X轴 $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

图例见下页，请首先回忆一下张成空间的概念。

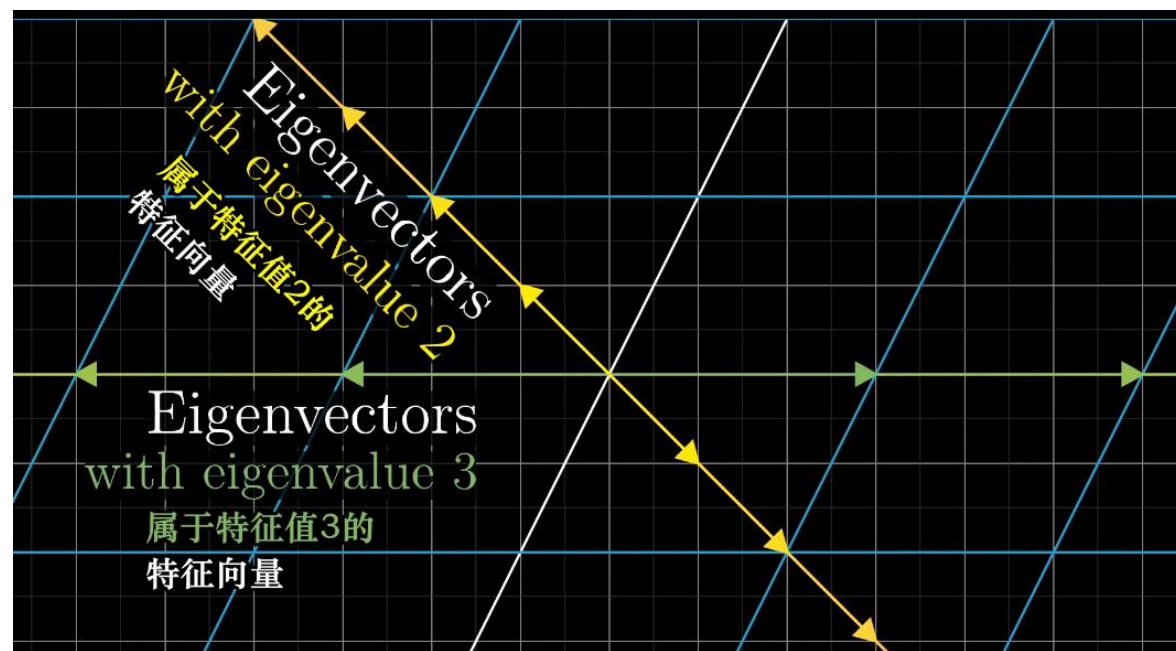
请注意绿色和黄色
向量分别被拉伸了
多少倍？



上例中， $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ 向量被拉伸了2倍，则 $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ 叫做属于特征值2的特征向量。

$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 被拉伸了3倍，则 $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 就是属于特征值3的特征向量。

公式 $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$



注意：

1. 实数域中，并不是所有的矩阵都有特征值和特征向量。
2. 如果所有的基向量都是特征向量，此矩阵一定是对角阵，例如 $\begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$
3. 更高维度的空间中，特征向量往往是变换的旋转轴。

1. 向量运算
2. 矩阵的加法、数乘。矩阵乘法。
3. 矩阵的转置
4. 矩阵的初等变换（高斯消元）
5. 求矩阵的逆
6. 求矩阵的秩（行阶梯型与行最简型）
7. 求矩阵的特征值和特征向量

(选学) 矩阵计算补充: 打洞原理

古人云：龙生龙，凤生凤，华罗庚的学生会打洞。

打洞原理是专门用于分块矩阵的计算的。

我们知道，初等行（列）变换等于矩阵左（右）乘一初等矩阵。

例：

$$\begin{pmatrix} E_n & 0 \\ -CA^{-1} & E_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_n & -A^{-1}B \\ 0 & E_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & D - CA^{-1}B \end{pmatrix}$$

用谁去干掉别人，就从谁的对角开始顺时针打洞。

本题用A干掉C（行变换，对应左乘）和B（列变换，对应右乘），所以都从对角的D开始打洞。

最后的结果必定是 $-\diamond\triangle^{-1}\square$