



复习 & 衔接 微课程



《向量的几何属性》

§ 3 行列式的几何意义



杨晶 主讲

内容提要

- 二阶、三阶行列式的几何意义
- n 阶行列式的几何意义
- 行列式与矩阵变换



回顾: 行列式的概念

- 行列式来源于求解线性方程组, 是一种代数的简记方式.
- 行列式的定义如下:

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} := \sum_{p_1 p_2 \cdots p_n} (-1)^{\tau(p_1 p_2 \cdots p_n)} a_{1p_1} a_{2p_2} \cdots a_{np_n}$$

其中, $\tau(p_1 p_2 \cdots p_n)$ 表示排列 $p_1 p_2 \cdots p_n$ 的逆序数.

温故而知新,
可以为师矣!



回顾: 行列式性质

- 1、转置不变 (行列等价)
- 2、逐行(列)保加法 (拆项法则)
- 3、逐行(列)保数乘 (行列倍乘)
- 4、交错性 (对换取反)
- 5、倍加不变性
- 6、行列展开公式

推论1	零行(列)得零
推论2	同行(列)化零
推论3	同比化零

- 实际上, 行列式是一类以 n 个 n 维(列)向量为自变量的交错的多线性函数,

$$\det(A) = \det(\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_n).$$

回顾: n 阶行列式的定义 (用性质)

- 设方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 的列分别为 $\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n$, 即 $A = (\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)$.
- I_n 为 n 阶单位阵, 即 $I_n = \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ 0 & & \ddots & 1 \end{pmatrix}$.
- 定义 **n 阶行列式** 为关于 A 的一个实值函数 $\det(\cdot) : \{n\text{阶方阵}\} \rightarrow \mathbb{R}$, 且满足

- 1.(单位归一) $|I_n| = \det(I_n) = 1$;
- 2.(加法拆项) $\det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_i + \vec{a}'_i, \dots, \vec{a}_n) = \det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_i, \dots, \vec{a}_n) + \det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}'_i, \dots, \vec{a}_n)$;
- 3.(倍乘可提出) $\det(\vec{a}_1, \dots, k\vec{a}_i, \dots, \vec{a}_n) = k \det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_i, \dots, \vec{a}_n)$;
- 4.(对换取反) $\det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_i, \dots, \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_n) = -\det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_i, \dots, \vec{a}_n)$.

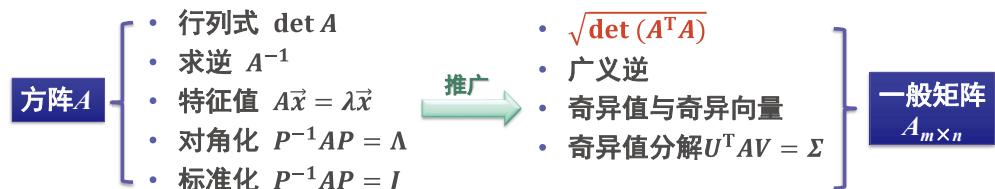
行列式相关的问题与思考:

- 行列式的代数定义式很“不自然”, 总是让初学者摸不着头脑. 但它与矩阵与线性方程组相互融合得又那么“自然”. 这说明它们之间一定存在着更深层次的内在联系. 这种联系是什么?
- 二阶、三阶行列式是简单形象的; 而二维、三维空间是我们最熟悉的几何空间. 那么, 二阶、三阶行列式在二维、三维空间中有何几何意义?
- 高阶行列式计算比较复杂, 但有很多性质和规律; 高维空间的几何描述, 对我们来说更是有本质上的困难. 那么, 是否可以用一般行列的各种性质, 反映了高维空间中的什么几何涵义呢?
- 行列式只能对方阵定义, 是否可以推广到非方阵? 或更广的形式?



引入问题

问题1: 方阵相关的概念与理论, 如何推广到一般的矩阵?



- 问题2: 数学课中, 符号 $|\cdot|$ 有哪些含义? —— 绝对值、向量模长、行列式
如何区分这三种含义呢? —— 通过上下文, 确定符号内的对象
数的绝对值 $|a|$, 向量的模长 $|\vec{a}|$, 方阵的行列式 $|\mathbf{A}|$.
 大小 $= \sqrt{a^2}$ 长度 $= \sqrt{\sum_i a_i^2} = \sqrt{\vec{a}^T \vec{a}}$ 某种度量? 与 $A^T A$ 有关?

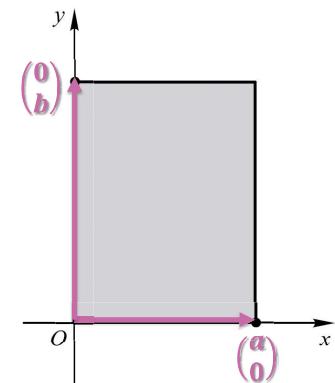
一、2阶、3阶行列式的几何意义

首先, 考虑一类特殊情况: 对2阶角行列式情形

$$\text{对于对角行列式 } D = \begin{vmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{vmatrix} = \det \left(\begin{pmatrix} a \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ b \end{pmatrix} \right) = ab.$$

平面上, 以 $\begin{pmatrix} a \\ 0 \end{pmatrix}$ 与 $\begin{pmatrix} 0 \\ b \end{pmatrix}$ 为邻边, 可生成一个矩形. 易知, 该矩形的面积为: $|a \cdot b|$.
综上, 得

$$|\det \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{pmatrix}| = \begin{pmatrix} a \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 与 } \begin{pmatrix} 0 \\ b \end{pmatrix} \text{ 生成的矩形面积.}$$



其次, 考虑一般2阶行列式情形.

设 $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$. 设 A 的两列分别为 $\vec{a}_1 = \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}$, $\vec{a}_2 = \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$.

当 \vec{a}_1, \vec{a}_2 线性无关时, 以 \vec{a}_1 与 \vec{a}_2 为邻边, 可生成一个平行四边形.

当 \vec{a}_1, \vec{a}_2 线性相关时, \vec{a}_1 与 \vec{a}_2 共线, 它们生成的平行四边形退化成线段或原点.

若 A 不为对角阵, 只需要证明 $A = (\vec{a}_1, \vec{a}_2)$ 能变换为一个对角矩阵. 该变换既不改变对应平行四边形的面积, 又不改变 $|\det A|$.

初等变换!!!

- 倍乘变换 —— 一般会改变 $|\det A|$.
- 对换变换 —— 不改变 $|\det A|$.
- 倍加变换 —— 不改变 $|\det A|$.

对换, 倍加是否改变对应平行四边形的面积?

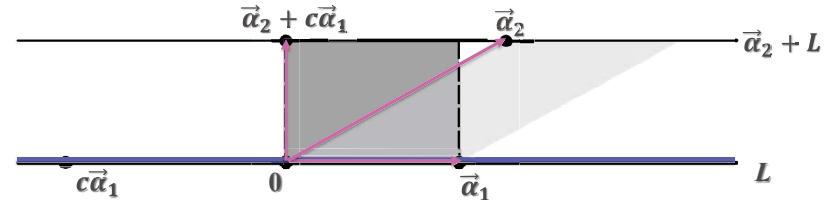


引理 设非零向量 $\vec{a}_1, \vec{a}_2 \in \mathbb{R}^2$, 则对任意实数 c , 由 \vec{a}_1 与 $\vec{a}_2 + c\vec{a}_1$ 所确定的平行四边形的面积等于由 \vec{a}_1 与 \vec{a}_2 所确定的平行四边形的面积.

证明: 若 \vec{a}_1, \vec{a}_2 线性相关, 则 \vec{a}_1, \vec{a}_2 与 $\vec{a}_2 + c\vec{a}_1$ 共线, 上述两个平行四边形均退化为面积为0的情况. 结论成立.

下设 \vec{a}_1, \vec{a}_2 线性无关, 令 \vec{a}_1 所在的直线为 $L = \{c\vec{a}_1 | c \in \mathbb{R}\}$, 则 $\vec{a}_2 + L = \{\vec{a}_2 + c\vec{a}_1 | c \in \mathbb{R}\}$ 为通过 \vec{a}_2 顶点且平行于 L 的直线. 由于 \vec{a}_2 与 $\vec{a}_2 + c\vec{a}_1$ 的顶点到直线 L 有相同的垂直距离, 则两个平行四边形有相同的底边、相同的高, 故两个平行四边形面积相同.

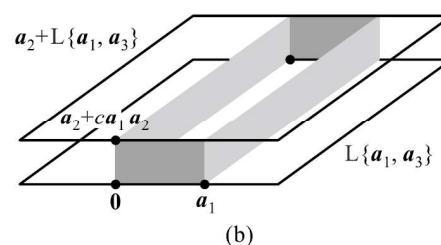
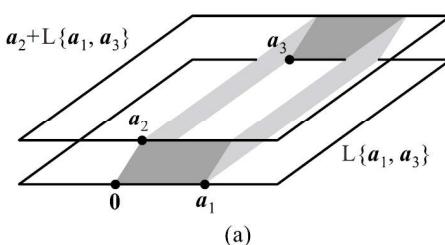
特别地, 可取恰当的 c 使得, \vec{a}_1 与 $\vec{a}_2 + c\vec{a}_1$ 垂直, 从而确定一个矩形. ■



类似地, 考虑三维 \mathbb{R}^3 的情况:

对3阶对角阵 $A = \begin{pmatrix} a & & \\ & b & \\ & & c \end{pmatrix}$, 有 $|\det A| = |abc| = A$ 的三列生成的长方体体积.

对任意的3阶矩阵 A , 可用不改变 $|\det A|$ 的列变换化为对角阵, 且如下图说明:
这些列变换不改变 A 的3列所确定的平行六面体的体积.



定理1

- (i) 设 A 为二阶方阵, 则由 A 的两列所确定的平行四边形的面积为 $|\det A|$.
- (ii) 设 A 为三阶方阵, 则由 A 的三列所确定的平行六面体的体积为 $|\det A|$.

注: 实际上, 利用 \mathbb{R}^3 中向量的外积定义与混合积的运算(本微课第2节), 也可证

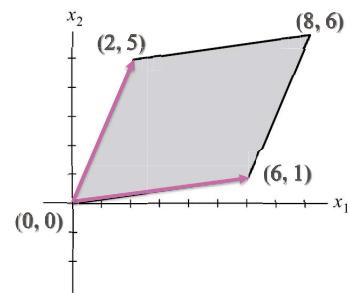
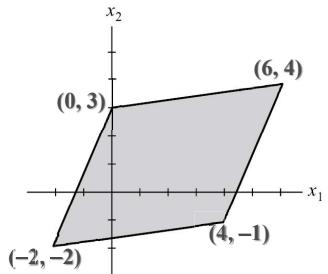
明定理1. 如: 设三个非零向量 $\vec{a}, \vec{b}, \vec{c} \in \mathbb{R}^3$ 为棱生成的平行六面体, 则它的体积为:

$$|\vec{a} \times \vec{b} \cdot \vec{c}| = \left| \det \begin{pmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ a_z & b_z & c_z \end{pmatrix} \right|.$$

其中, $\vec{a} = (a_x, a_y, a_z)^T$, $\vec{b} = (b_x, b_y, b_z)^T$, $\vec{c} = (c_x, c_y, c_z)^T$.

例1. 计算由点 $(-2, -2)$, $(0, 3)$, $(6, 4)$ 和 $(4, -1)$ 所确定的平行四边形的面积.

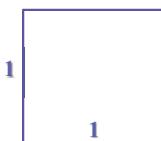
解. 先将此平行四边形平移到使原点作为其一顶点的情形, 如图.



平移后的平行四边形由矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 6 \\ 5 & 1 \end{pmatrix}$ 的列所确定, 于是所求平行四边形的面积为: $|\det A| = |-28| = 28$.

思考题:

在三维空间 \mathbb{R}^3 中, 一个边长为1的正方形:



- 若用1维的度量(长度)来看, 大小为 ∞ ;
- 若用2维的度量(面积)来看, 大小为 1 ;
- 若用3维的度量(体积)来看, 大小为 0 .

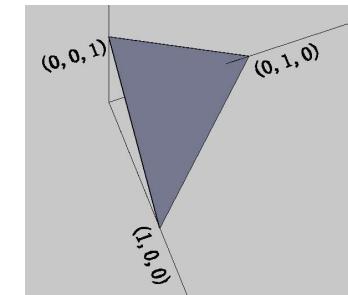
课堂练习

例1. 计算平面 \mathbb{R}^2 上, 由点 $A(-1, 0)$, $B(0, 3)$, $C(5, 2)$ 所确定的三角形的面积.

解: 计算 $\vec{AB} = (1, 3)$, $\vec{AC} = (6, 2)$, 则行列式 $\frac{1}{2} \begin{vmatrix} 1 & 6 \\ 3 & 2 \end{vmatrix} = 8$, 即得三角形ABC面积为8.

例2. 计算三维空间 \mathbb{R}^3 中, 由点 $(1, 0, 0)$, $(0, 1, 0)$ 与 $(0, 0, 1)$ 所确定的三角形的面积.

思路: 用向量的叉乘计算. 思考是否有更直接的方式?



二、一般行列式的几何意义

下面, 我们将行列式的几何意义推广到一般情形.

例如: 在 \mathbb{R}^3 中, 只有一个向量时, 就考虑其长度;

有两个向量时, 就考虑它们张成的平行四边形的面积;

有三个向量时, 就考虑它们张成的平行六面体的体积.

——这里的“度量”与向量的个数有关.

.....

以此类推, 我们可定义 \mathbb{R}^n 中 m ($m \leq n$)个向量所张成的体积, 即所谓 \mathbb{R}^n 中的 m 维体积.

由于在高维空间中, 很难做出几何图形, 故我们用代数式递推的方式做推广.

定义 \mathbb{R}^n 中的 m 个列向量 $\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_m$, 它们所张成的 m 维体积 $V_m(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_m)$, 按如下方式归纳地定义:

$$V_1^2(\vec{\alpha}_1) = |\vec{\alpha}_1|^2;$$

$$V_k^2(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_k) = |\vec{\beta}_k|^2 \cdot V_{k-1}^2(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_{k-1}), \quad k=2, 3, \dots, m.$$

其中, $\vec{\beta}_k := \vec{\alpha}_k - \sum_{j=1}^{k-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j$, 这里 λ_j 待定, 使满足

$$\vec{\beta}_k \perp L(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_{k-1}).$$

注: 上述定义中, 满足条件的 λ_j ($1 \leq j \leq k-1$) 一定存在. 因为, 由 $\vec{\alpha}_i^T \vec{\beta}_k = 0$ ($i=1, 2, \dots, k-1$), 代入 $\vec{\beta}_k$ 的定义式, 得关于 $\lambda_1, \dots, \lambda_{k-1}$ 的线性方程组:

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^{k-1} \lambda_j \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_j = \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_k \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^{k-1} \lambda_j \vec{\alpha}_{k-1}^T \vec{\alpha}_j = \vec{\alpha}_{k-1}^T \vec{\alpha}_k \end{cases} \Rightarrow A_{k-1}^T A_{k-1} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_{k-1} \end{pmatrix} = A_{k-1}^T \vec{\alpha}_k.$$

这是一个“法方
程”必有解(参
见最小二乘法)

记 $A_{k-1} = (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_{k-1})$



代入 $\vec{\alpha}_m = \vec{\beta}_m + \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j$, 得

$$\begin{aligned} |A^T A| &= \left| \begin{array}{ccc|c} \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \vec{\alpha}_1^T (\vec{\beta}_m + \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j) & \\ \vdots & & \vdots & \\ (\vec{\beta}_m + \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j)^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & (\vec{\beta}_m + \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j)^T (\vec{\beta}_m + \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j) & \\ \hline \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_{m-1} & \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_{m-1} & |\vec{\beta}_m|^2 + \sum_{i=1}^{m-1} \lambda_i \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_i \end{array} \right| \\ &= \left| \begin{array}{ccc|c} \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_{m-1} & \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_{m-1} & |\vec{\beta}_m|^2 + \sum_{i=1}^{m-1} \lambda_i \sum_{j=1}^{m-1} \lambda_j \vec{\alpha}_j^T \vec{\alpha}_i \end{array} \right| \end{aligned}$$

把第1行乘 $(-\lambda_1)$, ..., 第 $m-1$ 行乘 $(-\lambda_{m-1})$ 后加到最后一行, 再按第 m 行展开, 得

$$|A^T A| = \left| \vec{\beta}_m \right|^2 \left| \begin{array}{ccc|c} \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_{m-1} & \\ \vdots & & \vdots & \\ \vec{\alpha}_{m-1}^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \vec{\alpha}_{m-1}^T \vec{\alpha}_{m-1} & \end{array} \right| = \left| \vec{\beta}_m \right|^2 \cdot V_{m-1}^2(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_{m-1}) = V_m^2(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_m). \blacksquare$$

定理2. 设 \mathbb{R}^n 中 m 个列向量 $\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_m$ 线性无关, 而矩阵 $A_{n \times m} = (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_m)$, 则 $V_m^2(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_m) = \det(A^T A)$.

特别地, 当 $n=m$ 时, 有 $V_n^2(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n) = |A|^2$, 正是定理1在 n 维的推广.

当 $n=m=1$ 时, 有 $V_1^2(\vec{\alpha}_1) = |\vec{\alpha}_1|^2$.

当 $m=1$ 时, 有 $V_1^2(\vec{\alpha}_1) = |\vec{\alpha}_1|^2$.

证明: 对 m 作数学归纳法.

当 $m=1$ 时, 按定义成立.

设 $m-1$ 时, 结论成立, 即 $\det(A_{m-1}^T A_{m-1}) = V_{m-1}^2(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_{m-1})$.

则考虑 m 的情形:

$$|A^T A| = \begin{vmatrix} \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \vec{\alpha}_1^T \vec{\alpha}_m \\ \vdots & & \vdots \\ \vec{\alpha}_m^T \vec{\alpha}_1 & \cdots & \vec{\alpha}_m^T \vec{\alpha}_m \end{vmatrix}$$

例2 (续). 计算三维空间 \mathbb{R}^3 中, 由点 $(1, 0, 0), (0, 1, 0)$ 与 $(0, 0, 1)$ 所确定的三角形的面积.

分析: 三维空间中求 2 维体积(面积), 用定理2即可.

解: 先将此三角形平移到使原点作为其一顶点的情形,

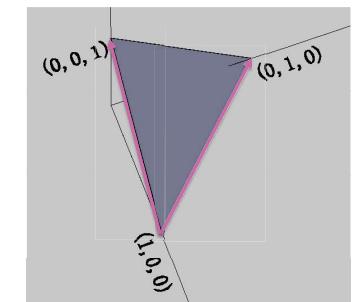
得到两个 3 维列向量, $\vec{\alpha}_1 = (-1, 1, 0)^T, \vec{\alpha}_2 = (-1, 0, 1)^T$.

令 $A = (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2)$, 并计算

$$A^T A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

则 所求三角形面积为

$$\frac{1}{2} \sqrt{\det(A^T A)} = \frac{\sqrt{3}}{2}.$$



三、矩阵变换与行列式

行列式不仅与几何体的大小有关, 还可用于描述矩阵变换的一个重要的几何性质.

设 φ_A 是由左乘方阵 A 所对应的矩阵变换, 即将 n 维列向量 \vec{x} , 映为 $A\vec{x}$, S 是 φ_A 定义集内的一个集合, $\varphi_A(S)$ 表示 S 中点(向量)的像集.

问题: 集合 S 的大小(面积, 体积)与 $\varphi_A(S)$ 的大小(面积, 体积)相比, 有什么变化?

对于二维, 三维的情况, 若 S 是平行四边形或平行六面体, 则我们有如下结论.

定理3. (i) 设 $\varphi_A: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ 是由2阶方阵 A 所确定的矩阵变换, S 是 \mathbb{R}^2 中一个平行四边形, 则 $\varphi_A(S)$ 的面积 $= |\det A| \cdot (S \text{ 的面积})$.

(ii) 设 $\varphi_A: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ 是由3阶方阵 A 所确定的矩阵变换, S 是 \mathbb{R}^3 中一个平行六面体, 则 $\varphi_A(S)$ 的体积 $= |\det A| \cdot (S \text{ 的体积})$.

证明: (i). 适当平移后, 不妨设 S 为一个顶点在 \mathbb{R}^2 中原点的平行四边形. 进一步, 由过原点的两条邻边, 可确定向量 \vec{b}_1, \vec{b}_2 , 则

$$S = \left\{ s_1 \vec{b}_1 + s_2 \vec{b}_2 \mid 0 \leq s_1, s_2 \leq 1 \right\}.$$

于是, S 在 φ_A 作用下的像集为:

$$\begin{aligned} \varphi_A(S) &= \left\{ \varphi_A(s_1 \vec{b}_1 + s_2 \vec{b}_2) \mid 0 \leq s_1, s_2 \leq 1 \right\} \\ &= \left\{ s_1 A\vec{b}_1 + s_2 A\vec{b}_2 \mid 0 \leq s_1, s_2 \leq 1 \right\}. \end{aligned}$$

上式说明, $\varphi_A(S)$ 是由 $A\vec{b}_1, A\vec{b}_2$ 所确定的平行四边形, 根据定理1, 有

$$\begin{aligned} \varphi_A(S) \text{ 的面积} &= \left| \det(A\vec{b}_1, A\vec{b}_2) \right| = \left| \det(A(\vec{b}_1, \vec{b}_2)) \right| \\ &= |\det(A)| \cdot \left| \det(\vec{b}_1, \vec{b}_2) \right| = |\det(A)| \cdot \{S \text{ 的面积}\}. \end{aligned}$$

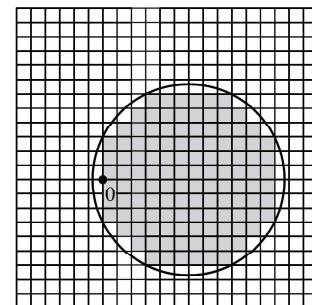
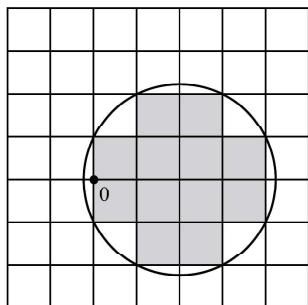
综上, 对 \mathbb{R}^2 中的平行四边形, 行列式 $|\det(A)|$ 表示矩阵变换 φ_A 作用下面积的放缩比例.

(ii). 类似地, 也可证明三维的情况也成立. ■

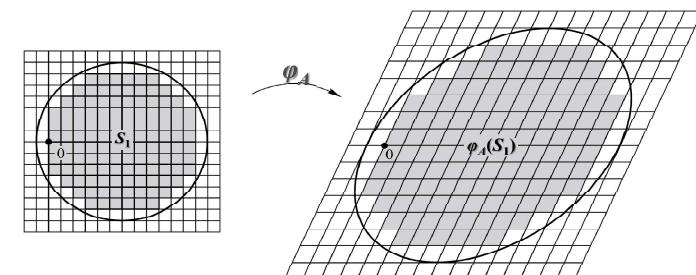
下面, 我们把定理3的结论, 推广到 S 不是平面中直线或3维空间中平面所围成的区域的情形.

计算一般图形的面积或体积, 是微积分中讨论的问题, 也即利用微元法的思想.

在二维平面上, 若 S 是一个有限面积的区域, 则 S 可由其内部的小正方形方格来近似, 当这些小正方形充分小时, S 的面积可由这些小正方形的面积之和无限地逼近.



若 $\varphi_A: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ 是由2阶方阵 A 所确定的矩阵变换, 则 S 在 φ_A 作用下的像由 S 中小正方形的像来近似. 若 S_1 是 S 中这些小正方形的并集, 则根据定理2, $\varphi_A(S_1)$ 的面积就是 $|\det A| \cdot \{S_1 \text{ 的面积}\}$. 此时, $\varphi_A(S_1)$ 的面积也就可逼近 $\varphi_A(S)$ 的面积.



定理4. 定理3中的结论对二维, 三维中任意有限面积(体积)的区域 S 均成立.

例3. 若已知圆的面积公式为 πr^2 , 求椭圆 $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1$ 围成区域的面积.

解. 令 $A = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{pmatrix}$, 则 φ_A 表示平面上的伸缩变换. 于是椭圆 E 正是单位圆盘 D 在 φ_A 作用下的像. 故

$$\text{椭圆 } E \text{ 的面积} = |\det A| \cdot \{\text{单位圆盘面积}\} = ab \cdot 1^2 \cdot \pi = ab\pi.$$

例4. 重新证明引理, 即: 由 $\{\vec{a}_1, \vec{a}_2\}$ 确定的平行四边形面积等于由 $\{\vec{a}_1, \vec{a}_2 + c\vec{a}_1\}$ 确定的平行四边形面积.

证明: 设 $C = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ c & 1 \end{pmatrix}$, φ_C 为对应的错切变换, 则有 $\varphi_C \begin{pmatrix} \vec{a}_1^T \\ \vec{a}_2^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \vec{a}_1^T \\ \vec{a}_2^T + c\vec{a}_1^T \end{pmatrix}$.

由 $\det C = 1$ 知, φ_C 不改变平行四边形的面积. ■

注: 类似地, 对换变换不改变几何体的面(体)积大小, 但改变面积的“定向”.

正交变换不改变几何体的面(体)积大小.

本讲小结

➤ 二阶、三阶行列式的几何意义

A 的两(三)列所确定的平行四边形(平行六面体)的面积(体积)为 $|\det A|$

➤ n 阶行列式的几何意义

\mathbb{R}^n 中的 m 维体积的平方 $V_m^2(\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_m) = \det(A^T A)$

➤ 行列式与矩阵变换

$\varphi_A(S)$ 的面积(体积) = $|\det A| \cdot \{S\text{的面积(体积)}\}$

