

# 高等线性代数 Homework 13

Due: Dec. 16, 2024

姓名: 雍崔扬

学号: 21307140051

## Problem 1

给定正整数  $m, n$ , 设  $F(\cdot)$  是  $\mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^m$  上的仿射映射.

试证明由  $G(x) := F(x) - F(0_n)$  定义的映射  $G(\cdot)$  是  $\mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^m$  的线性映射.

- **Definition:** 保持仿射性的映射  $F : \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^m$  称为**仿射映射**.

$$F(\alpha x + (1 - \alpha)y) = \alpha F(x) + (1 - \alpha)F(y) \quad (\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R})$$

事实上, 每个仿射映射都可唯一地表示为  $F(x) = Ax + b$  (其中  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ).

于是  $G(x) = F(x) - F(0_n) = (Ax + b) - b = Ax$  显然是线性映射.

因此本题的结论直观上是成立的.

**Proof:**

取  $y = 0_n$  可得:

$$F(\alpha x) = \alpha F(x) + (1 - \alpha)F(0_n) \quad (\forall x \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}) \quad (1)$$

于是我们有:

$$\begin{aligned} G(\alpha x) &= F(\alpha x) - F(0_n) \quad (\text{utilize (1)}) \\ &= \alpha F(x) + (1 - \alpha)F(0_n) - F(0_n) \quad (\forall x \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}) \\ &= \alpha F(x) - \alpha F(0_n) \\ &= \alpha G(x) \end{aligned}$$

取  $\alpha = \frac{1}{2}$  可得:

$$F\left(\frac{1}{2}x + \frac{1}{2}y\right) = \frac{1}{2}F(x) + \frac{1}{2}F(y) \quad (\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}) \quad (2)$$

结合 (1)(2) 可知, 对于任意  $x, y \in \mathbb{R}^n$  都有:

$$\begin{aligned} F(x + y) &= F\left(2\left(\frac{1}{2}x + \frac{1}{2}y\right)\right) \quad (\text{utilize (1)}) \\ &= 2F\left(\frac{1}{2}x + \frac{1}{2}y\right) - F(0_n) \quad (\text{utilize (2)}) \\ &= 2\left(\frac{1}{2}F(x) + \frac{1}{2}F(y)\right) - F(0_n) \\ &= F(x) + F(y) - F(0_n) \\ &= (F(x) - F(0_n)) + (F(y) - F(0_n)) + F(0_n) \\ &= G(x) + G(y) + F(0_n) \end{aligned}$$

因此我们有:

$$\begin{aligned} G(x + y) &= F(x + y) - F(0_n) \\ &= G(x) + G(y) + F(0_n) - F(0_n) \quad (\forall x, y \in \mathbb{R}^n) \\ &= G(x) + G(y) \end{aligned}$$

综上所述,  $G(\cdot)$  是  $\mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^m$  的线性映射.

## Problem 2

(仿射映射的保凸性)

试证明凸集在仿射变换下的像和原像都是凸集.

**Proof:**

- 一方面, 给定凸集  $C \subseteq \mathbb{R}^n$  和仿射映射  $f : \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^m$ .

考虑凸集  $C$  在  $f$  下的像  $f(C) = \{f(x) : x \in C\}$ .

对于任意

$$\begin{cases} x_1, x_2 \in C \\ f(x_1), f(x_2) \in f(C) \\ \alpha \in [0, 1] \end{cases}$$

根据仿射映射的仿射性, 我们有  $\alpha f(x_1) + (1 - \alpha)f(x_2) = f(\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2)$  成立.

由于  $C$  是凸集, 故有  $\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2 \in C$  成立,

进而有  $f(\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2) \in f(C)$ ,

于是有  $\alpha f(x_1) + (1 - \alpha)f(x_2) \in f(C)$ ,

说明  $f(C)$  也是一个凸集.

- 另一方面, 给定凸集  $C \subseteq \mathbb{R}^n$  和仿射映射  $f : \mathbb{R}^k \mapsto \mathbb{R}^n$ ,

考虑凸集  $C$  在  $f$  下的原像  $f^{-1}(C) = \{x : f(x) \in C\}$ :

(尽管逆映射  $f^{-1}$  不一定存在, 但我们总能定义原像  $f^{-1}(C)$ )

对于任意

$$\begin{cases} x_1, x_2 \in f^{-1}(C) \\ f(x_1), f(x_2) \in C \\ \alpha \in [0, 1] \end{cases}$$

根据仿射映射的仿射性, 我们有  $f(\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2) = \alpha f(x_1) + (1 - \alpha)f(x_2)$  成立.

由于  $C$  是凸集, 故有  $\alpha f(x_1) + (1 - \alpha)f(x_2) \in C$ ,

进而有  $f(\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2) \in C$ ,

于是有  $\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2 \in f^{-1}(C)$ ,

说明  $f^{-1}(C)$  也是一个凸集.

## Problem 3

给定正整数  $n$ , 设  $\|\cdot\|$  是  $\mathbb{R}^n$  上的范数.

试证明对于给定的  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  和  $r \in (0, \infty)$ ,

开范数球  $\{x \in \mathbb{R}^n : \|x - x_0\| < r\}$  和闭范数球  $\{x \in \mathbb{R}^n : \|x - x_0\| \leq r\}$  都是凸集.

**Proof:**

记开范数球和闭范数球为:

$$B(x_0, r, \|\cdot\|) := \{x \in \mathbb{R}^n : \|x - x_0\| < r\} = \{x_0 + ru : \|u\| < 1\}$$
$$\bar{B}(x_0, r, \|\cdot\|) := \{x \in \mathbb{R}^n : \|x - x_0\| \leq r\} = \{x_0 + ru : \|u\| \leq 1\}$$

- 首先考虑闭范数球:

$$\begin{aligned}
\|\alpha x + (1 - \alpha)y\| &\leq \|\alpha x\| + \|(1 - \alpha)y\| \\
&= \alpha\|x\| + (1 - \alpha)\|y\| \\
&\leq \alpha r + (1 - \alpha)r \\
&= r
\end{aligned} \quad (\forall x, y \in \bar{B}(x_0, r, \|\cdot\|), \alpha \in [0, 1])$$

因此  $\alpha x + (1 - \alpha)y \in \bar{B}(x_0, r, \|\cdot\|)$ .

这说明闭范数球  $\bar{B}(x_0, r, \|\cdot\|)$  是凸集.

- 其次考虑开范数球:

$$\begin{aligned}
\|\alpha x + (1 - \alpha)y\| &\leq \|\alpha x\| + \|(1 - \alpha)y\| \\
&= \alpha\|x\| + (1 - \alpha)\|y\| \\
&< \alpha r + (1 - \alpha)r \\
&= r
\end{aligned} \quad (\forall x, y \in B(x_0, r, \|\cdot\|), \alpha \in [0, 1])$$

因此  $\alpha x + (1 - \alpha)y \in B(x_0, r, \|\cdot\|)$ .

这说明开范数球  $B(x_0, r, \|\cdot\|)$  是凸集.

## Problem 4

---

给定正整数  $n$ , 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  为正规矩阵.

试证明  $A$  的数值域  $w(A) := \{x^H A x : \|x\|_2 = 1\}$  是  $A$  的特征值的凸包.

- **Definition:**

给定集合  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ .

我们称  $S$  中的点的所有凸组合构成的集合为  $S$  的凸包 (convex hull), 记为  $\text{conv}(S)$ .

易知  $\text{conv}(S)$  是包含  $S$  的最小的凸集,

且  $S$  为凸集当且仅当  $\text{conv}(S) = S$ .

### Proof:

注意到正规矩阵一定可以酉对角化.

因此  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  存在谱分解  $A = U \Lambda U^H$ ,

其中  $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$  为酉矩阵, 而  $\Lambda = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$  的对角元为  $A$  的特征值.

于是我们有:

$$\begin{aligned}
w(A) &:= \left\{ \frac{x^H A x}{x^H x} : x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0_n\} \right\} \\
&= \{x^H A x : \|x\|_2 = 1\} \\
&= \{x^H U \Lambda U^H x : \|x\|_2 = 1\} \quad (\text{denote } y := U^H x \text{ and note that } \|y\|_2 = \|U^H x\|_2 = \|x\|_2) \\
&= \{y^H \Lambda y : \|y\|_2 = 1\} \\
&= \left\{ \sum_{i=1}^n y_i^2 \lambda_i : \sum_{i=1}^n y_i^2 = 1 \right\} \\
&= \text{conv}(\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\})
\end{aligned}$$

## Problem 5

---

给定正整数  $n$ , 设  $w \neq 0_n \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}$ .

试求  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  到超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  的距离.

### Solution:

设  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  关于超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  的正交分解为:

$$x_0 = p + \lambda w,$$

其中  $p$  是  $x_0$  在超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  上的正交投影.  
于是我们有:

$$\begin{cases} w^T p + \alpha = 0 \\ x_0 = p + \lambda w \end{cases}$$

解得:

$$\begin{cases} \lambda = \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2^2} \\ p = x_0 - \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2^2} w \end{cases}$$

$x_0$  到超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  的距离即为  $x_0 - p$  的长度:  
(正交投影点是最近点, 这个性质通过反证法容易证明)

$$\begin{aligned} d &:= \min_{w^T x + \alpha = 0} \|x_0 - x\|_2 \\ &= \|x_0 - p\|_2 \\ &= \left\| \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2^2} w \right\| \\ &= \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2^2} \|w\| \\ &= \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2} \end{aligned}$$

#### Alternative Solution:

- ① 首先考虑  $\alpha = 0$  的特殊情况.

此时超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x = 0\} = \text{Range}(w)^\perp$  是  $\mathbb{R}^n$  的子空间.

因此根据正交分解定理可知  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  与它之间的距离就是  $x_0$  在  $\text{Range}(w)$  上的投影的长度:

$$\begin{aligned} d &:= \min_{w^T x = 0} \|x - y\|_2 \\ &= \left\| \frac{ww^T}{w^Tw} x_0 \right\|_2 \\ &= \frac{|w^T x_0|}{\|w\|_2} \end{aligned}$$

- ② 其次考虑  $\alpha \in \mathbb{R}$  的一般情况.

在超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  中任取一点  $b$  (满足  $w^T b + \alpha = 0$ ),  
则对于任意  $x \in \{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  我们都有:

$$\begin{aligned} w^T(x - b) &= w^T x - w^T b \\ &= (w^T x + \alpha) - (w^T b + \alpha) \\ &= 0 - 0 \\ &= 0 \end{aligned}$$

因此  $\{x - b : w^T x + \alpha = 0\} = \{y \in \mathbb{R}^n : w^T y = 0\} = \text{Range}(w)^\perp$ .  
利用 ① 的结论可知  $x_0 - b$  与  $\{x - b : w^T x + \alpha = 0\}$  之间的距离为:

$$\begin{aligned}
d &= \frac{|w^T(x_0 - b)|}{\|w\|_2} \\
&= \frac{|w^T x_0 - w^T b|}{\|w\|_2} \quad (\text{note that } w^T b + \alpha = 0) \\
&= \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2}
\end{aligned}$$

于是  $x_0$  与超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  之间的距离就是  $d = \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2}$ .

综上所述,  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  到超平面  $\{x \in \mathbb{R}^n : w^T x + \alpha = 0\}$  的距离为  $d = \frac{|w^T x_0 + \alpha|}{\|w\|_2}$ .

## Problem 6 (optional)

---

给定正整数  $n$ .

记  $\mathbb{S}^n$  是所有  $n$  阶 Hermite 阵构成的集合, 而  $\mathbb{S}_{++}^n$  是所有  $n$  阶 Hermite 正定阵构成的集合.  
试证明  $f(X) := \log(\det(X))$  是  $\mathbb{S}_{++}^n$  上的凹函数.

**Proof:**

对数-行列式函数 (Log-determinant)  $\begin{cases} f(X) = \log(\det(X)) \\ \text{dom}(f) = \mathbb{S}_{++}^n \end{cases}$  是**凹函数**.

我们证明其凹性的方法是将其转化为任意 "直线" 上的单变量函数:

对于任意给定的

$$\begin{cases} X \in \mathbb{S}_{++}^n \\ V \in \mathbb{S}^n \end{cases}$$

考虑关于  $t$  的函数

$$\begin{cases} g(t) = f(X + tV) \\ \text{dom}(g) = \{t \in \mathbb{R} : X + tV \in \text{dom}(f) = \mathbb{S}_{++}^n\} \end{cases}$$

记  $X^{-\frac{1}{2}}VX^{-\frac{1}{2}}$  的特征值为  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ,

则对于任意  $t \in \text{dom}(g)$  都有:

$$\begin{aligned}
g(t) &= f(X + tV) \\
&= \log(\det(X + tV)) \\
&= \log\{\det(X^{\frac{1}{2}}(I_n + tX^{-\frac{1}{2}}VX^{-\frac{1}{2}})X^{\frac{1}{2}})\} \\
&= \log\{\det((I_n + tX^{-\frac{1}{2}}VX^{-\frac{1}{2}})X)\} \\
&= \sum_{i=1}^n \log(1 + t\lambda_i) + \log(\det(X))
\end{aligned}$$

故有:

$$\begin{cases} g'(t) = \sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i}{1+t\lambda_i} \\ g''(t) = -\sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i^2}{(1+t\lambda_i)^2} \leq 0 \end{cases}$$

说明任意 "直线" 上的单变量函数  $g(t)$  都是凹函数, 因此  $f(X)$  为凹函数.

## Problem 7 (optional)

---

给定  $\mathbb{R}^3$  中的四面体  $ABCD$ .

设  $P, Q, R, S \in \mathbb{R}^3$  关于四面体  $ABCD$  的重心坐标分别为:

$$(p_1 : p_2 : p_3 : p_4), (q_1 : q_2 : q_3 : q_4), (r_1 : r_2 : r_3 : r_4), (s_1 : s_2 : s_3 : s_4)$$

试证明  $P, Q, R, S$  共面的充要条件是:

$$\det \begin{bmatrix} p_1 & q_1 & r_1 & s_1 \\ p_2 & q_2 & r_2 & s_2 \\ p_3 & q_3 & r_3 & s_3 \\ p_4 & q_4 & r_4 & s_4 \end{bmatrix} = 0$$

- **Definition:** ([Barycentric coordinate system - Wikipedia](#))

若  $x_0, x_1, \dots, x_n$  是  $\mathbb{R}^n$  中某个单纯形的顶点,

则对于任意  $x \in \mathbb{R}^n$  都存在唯一的一组常数  $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n$  使得:

$$x = \alpha_0 x_0 + \alpha_1 x_1 + \cdots + \alpha_n x_n$$

我们称  $[\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n]$  为  $x$  关于  $x_0, x_1, \dots, x_n$  的**重心坐标** (barycentric coordinate).

(与  $[\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n]$  有着相同比例的坐标也可称为重心坐标, 即用比例关系代表一个点)

**Solution:** (可能是伪证)

注意到:

$$\begin{bmatrix} p_x & q_x & r_x & s_x \\ p_y & q_y & r_y & s_y \\ p_z & q_z & r_z & s_z \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x & d_x \\ a_y & b_y & c_y & d_y \\ a_z & b_z & c_z & d_z \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 & q_1 & r_1 & s_1 \\ p_2 & q_2 & r_2 & s_2 \\ p_3 & q_3 & r_3 & s_3 \\ p_4 & q_4 & r_4 & s_4 \end{bmatrix}$$

重心坐标的定义默认  $A, B, C, D$  仿射无关, 因此  $A, B, C, D$  的齐次坐标构成的系数矩阵一定非奇异.

根据行列式的几何意义,  $P, Q, R, S$  共面的充要条件是:

$$\det \begin{bmatrix} p_x & q_x & r_x & s_x \\ p_y & q_y & r_y & s_y \\ p_z & q_z & r_z & s_z \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} = 0$$

$$\Leftrightarrow$$

$$\det \begin{bmatrix} p_1 & q_1 & r_1 & s_1 \\ p_2 & q_2 & r_2 & s_2 \\ p_3 & q_3 & r_3 & s_3 \\ p_4 & q_4 & r_4 & s_4 \end{bmatrix} = 0$$

## Problem 8 (optional)

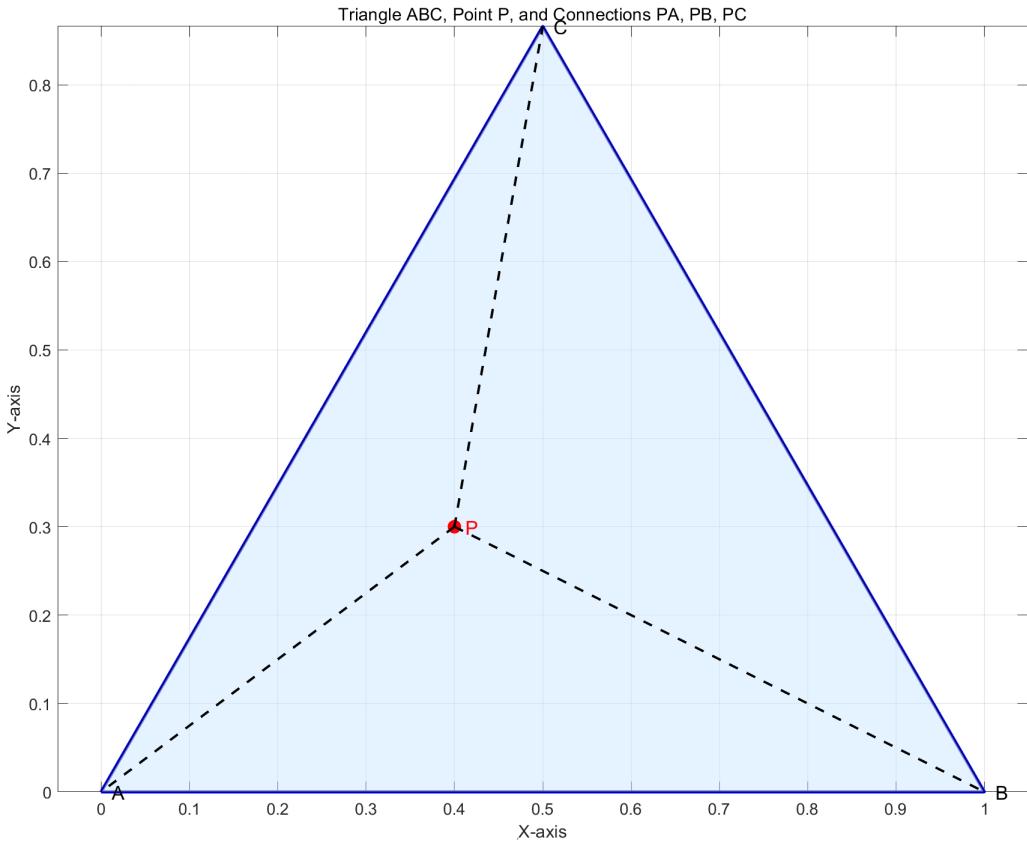
给定  $\mathbb{R}^2$  上的三角形  $\triangle ABC$ .

设  $BC, CA, AB$  的中点分别为  $D, E, F$ .

试求  $\triangle ABC$  的内心关于  $\triangle DEF$  的重心坐标.

- **Lemma:**

以  $\mathbb{R}^2$  为例, 考虑三角形  $\triangle ABC$  和  $\mathbb{R}^2$  中的一点  $P$ :



$$P = \alpha A + \beta B + \gamma C$$

$$\text{where } \alpha + \beta + \gamma = 1$$

$\Leftrightarrow$

$$\begin{bmatrix} p_x \\ p_y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \\ \gamma \end{bmatrix}$$

我们有如下关系:

$$\alpha = \frac{\frac{1}{2} \det \begin{bmatrix} p_x & b_x & c_x \\ p_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}}{\frac{1}{2} \det \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}} = \frac{S_{\triangle PBC}}{S_{\triangle ABC}}$$

$$\beta = \frac{\frac{1}{2} \det \begin{bmatrix} a_x & p_x & c_x \\ a_y & p_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}}{\frac{1}{2} \det \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}} = \frac{S_{\triangle APC}}{S_{\triangle ABC}}$$

$$\gamma = \frac{\frac{1}{2} \det \begin{bmatrix} a_x & b_x & p_x \\ a_y & b_y & p_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}}{\frac{1}{2} \det \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}} = \frac{S_{\triangle ABP}}{S_{\triangle ABC}}$$

**Solution:**

记  $\triangle ABC$  的内心为  $I$ , 它是  $\triangle ABC$  的内切圆的圆心, 因此到各边的距离相同.

我们使用  $a, b, c$  简记三角形的边  $BC, AC, AB$ ,

则我们有  $S_{\triangle IBC} : S_{\triangle IAC} : S_{\triangle IAB} = a : b : c$ .

即内心为  $I$  的重心坐标为  $[a : b : c]$

$$\begin{bmatrix} I_x \\ I_y \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{a+b+c} \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$$

注意到  $D, E, F$  的重心坐标为:

$$\begin{bmatrix} d_x & e_x & f_x \\ d_y & e_y & f_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

因此我们有:

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} I_x \\ I_y \\ 1 \end{bmatrix} &= \frac{1}{a+b+c} \begin{bmatrix} a_x & b_x & c_x \\ a_y & b_y & c_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{a+b+c} \cdot 2 \begin{bmatrix} d_x & e_x & f_x \\ d_y & e_y & f_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}^{-1} \cdot \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} \\ &= \frac{2}{a+b+c} \begin{bmatrix} d_x & e_x & f_x \\ d_y & e_y & f_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{a+b+c} \begin{bmatrix} d_x & e_x & f_x \\ d_y & e_y & f_y \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -a+b+c \\ a-b+c \\ a+b-c \end{bmatrix} \end{aligned}$$

所以  $\triangle ABC$  的内心  $I$  关于  $\triangle DEF$  的重心坐标为  $[-a+b+c : a-b+c : a+b-c]$ .

**The End**