

# 计算机视觉作业一

姓名：李宁

学号：2120180459

专业：计算机科学与技术

假如使用齐次坐标表示直线的话，则两条二维直线得交点可以使用它们之间得叉乘乘积来表示，即： $\tilde{x} = \tilde{l}_1 \times \tilde{l}_2$ 。

## 问题 1：（最小平方交点）

### 一、问题描述

如果已知多条直线且希望找到与每条直线距离的平方和最小的点 $\tilde{x}$ ，

$$D = \sum_i (\tilde{x} \cdot \tilde{l}_i)^2$$

计算 $D$

### 二、基本思路

首先假设在一个二维空间上，可知直线的表达式为

$$l: ax + by + c = 0$$

则空间内一点 $(x_0, y_0)$ 到直线的最短距离为

$$d = \frac{|ax_0 + by_0 + c|}{\sqrt{a^2 + b^2}}$$

所以，点 $(x_0, y_0)$ 到平面上多条直线的距离的平方和组成了一个关于 $x, y$ 的二元二次函数 $f(x, y)$ 。根据二元二次函数求极值的数学原理，问题即为所求，进而可以将图形空间推广到更多维度上。问题即为所求。

### 三、问题求解

解：假设在一个二维空间上，已知有  $n$  条直线

$$l_1: a_1x + b_1y + c_1 = 0$$

$$l_2: a_2x + b_2y + c_2 = 0$$

.....

$$l_n: a_nx + b_ny + c_n = 0$$

则空间内一点 $(x, y)$ 到各条直线的距离的平方为

$$d_1^2 = \left( \frac{|a_1x + b_1y + c_1|}{\sqrt{a_1^2 + b_1^2}} \right)^2 = \frac{a_1^2x^2 + b_1^2y^2 + 2a_1b_1xy + 2a_1c_1x + 2b_1c_1y + c_1^2}{a_1^2 + b_1^2}$$

$$d_2^2 = \left( \frac{|a_2x + b_2y + c_2|}{\sqrt{a_2^2 + b_2^2}} \right)^2 = \frac{a_2^2x^2 + b_2^2y^2 + 2a_2b_2xy + 2a_2c_2x + 2b_2c_2y + c_2^2}{a_2^2 + b_2^2}$$

.....

$$d_n^2 = \left( \frac{|a_n x + b_n y + c_n|}{\sqrt{a_n^2 + b_n^2}} \right)^2 = \frac{a_n^2 x^2 + b_n^2 y^2 + 2a_n b_n xy + 2a_n c_n x + 2b_n c_n y + c_n^2}{a_n^2 + b_n^2}$$

因此，设  $D = f(x, y) = d_1^2 + d_2^2 + \cdots + d_n^2$ ，得到如下公式

$$\begin{aligned} f(x, y) = & \left( \sum_{i=1}^n \frac{a_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) x^2 + \left( \sum_{i=1}^n \frac{b_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) y^2 + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) xy + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) x \\ & + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) y + \left( \sum_{i=1}^n \frac{c_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) \end{aligned}$$

之后将  $f(x, y)$  分别对  $x$  和  $y$  求导得

$$\begin{aligned} f_x(x, y) &= \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) x + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) y + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) \\ f_y(x, y) &= \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) y + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) x + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) \end{aligned}$$

令

$$\begin{aligned} A &= f_{xx}(x, y) = \sum_{i=1}^n \frac{2a_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \\ B &= f_{xy}(x, y) = \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \\ C &= f_{yy}(x, y) = \sum_{i=1}^n \frac{2b_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \end{aligned}$$

因为易验证  $AC - B^2 > 0$ ，且  $A > 0$ ，所以当  $f_x(x, y) = f_y(x, y) = 0$  时，原函数取得极小值。

因此令  $f_y(x, y) = 0$ ，求得  $y$ ，代入  $f_x(x, y) = 0$ ；令  $f_x(x, y) = 0$ ，求得  $x$ ，代入  $f_y(x, y) = 0$

即可求得使  $f(x, y)$  取得极小值的点  $(x_0, y_0)$ 。所求  $x_0, y_0$  如下：

$$\begin{aligned} x_0 &= \frac{\left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) - \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right)}{\left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) - \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right)^2} \\ y_0 &= \frac{\left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) - \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right)}{\left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) - \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right)^2} \end{aligned}$$

于是

$$D_0 = f(x_0, y_0) = \left( \sum_{i=1}^n \frac{a_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) x_0^2 + \left( \sum_{i=1}^n \frac{b_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right) y_0^2 + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i b_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) x_0 y_0 \\ + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2a_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) x_0 + \left( \sum_{i=1}^n \frac{2b_i c_i}{a_i^2 + b_i^2} \right) y_0 + \left( \sum_{i=1}^n \frac{c_i^2}{a_i^2 + b_i^2} \right)$$

同理，可以推广到更高维度空间上。

## 问题 2：（直线拟合）

### 一、问题描述

为了将一群点拟合为一条直线，可以计算这些点的均值和围绕这个均值的协方差矩阵，试证明：经过均值且沿着协方差椭圆长轴（最大特征矢量）方向的直线将最小化到这些点的距离平方和。

### 二、基本思路

该问题的求解即为对最小平方误差理论的求证。由题意所给条件（均值和最大特征矢量方向）可知，证明本题主要有两个步骤：

- ① 确定中心点
- ② 确定过点的一个单位方向

### 三、问题求解

证明：设空间中有  $n$  个样本点  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ，每个样本点为  $m$  维，将样本点  $x_k$  在直线上的投影记为  $x'_k$ ，则题目需要最小化的目标公式为

$$D = \sum_{k=1}^n \|x'_k - x_k\|^2 \quad (1)$$

为了确定一条直线，则需要确定一个点以及在该点确定的方向即可。

- ① 确定点：

假设要在空间中找一点  $x_0$  来代表  $n$  个样本点，则该  $m$  维的点需满足如下公式结果最小。

$$J_0(x_0) = \sum_{k=1}^n \|x_0 - x_k\|^2 \quad (2)$$

假设  $\bar{x}$  为  $n$  个样本点的均值

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k \quad (3)$$

那么

$$\begin{aligned}
J_0(x_0) &= \sum_{k=1}^n \|(x_0 - \bar{x}) - (x_k - \bar{x})\|^2 \\
&= \sum_{k=1}^n \|x_0 - \bar{x}\|^2 - 2 \sum_{k=1}^n (x_0 - \bar{x})^T (x_k - \bar{x}) + \sum_{k=1}^n \|x_k - \bar{x}\|^2 \\
&= \sum_{k=1}^n \|x_0 - \bar{x}\|^2 - 2(x_0 - \bar{x})^T \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x}) + \sum_{k=1}^n \|x_k - \bar{x}\|^2 \\
&= \sum_{k=1}^n \|x_0 - \bar{x}\|^2 + \sum_{k=1}^n \|x_k - \bar{x}\|^2
\end{aligned} \tag{4}$$

因为后一项与 $x_0$ 无关, 可以看作常量, 而 $J_0(x_0) \geq 0$ , 因此, 若最小化 $J_0(x_0)$ ,  $x_0 = \bar{x}$ 。因此需要确定的点 $x_0$ 即为样本点均值。

② 确定方向: (为了方便观察, 该步将向量加粗)

由上一步骤可知所求直线必过样本均值点。假设直线的方向是单位向量 $\mathbf{e}$ 。则该直线上的任一点 $\mathbf{x}'_k$ 可以用均值点 $\bar{\mathbf{x}}$ 和 $\mathbf{e}$ (单位向量)来表示

$$\mathbf{x}'_k = \bar{\mathbf{x}} + a_k \mathbf{e}$$

其中,  $a_k$ 是 $\mathbf{x}'_k$ 到点 $\bar{\mathbf{x}}$ 的距离。

则可以重新定义 $D$ 如下式, 即为最小化目标公式

$$J_1(a_1, \dots, a_n, \mathbf{e}) = \sum_{k=1}^n \|\mathbf{x}'_k - \mathbf{x}_k\|^2 = \sum_{k=1}^n \|(\bar{\mathbf{x}} + a_k \mathbf{e}) - \mathbf{x}_k\|^2 \tag{5}$$

将上式展开

$$\begin{aligned}
J_1(a_1, \dots, a_n, \mathbf{e}) &= \sum_{k=1}^n \|(\bar{\mathbf{x}} + a_k \mathbf{e}) - \mathbf{x}_k\|^2 = \sum_{k=1}^n \|a_k \mathbf{e} - (\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}})\|^2 \\
&= \sum_{k=1}^n a_k^2 \|\mathbf{e}\|^2 - 2 \sum_{k=1}^n a_k \mathbf{e}^T (\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}) + \sum_{k=1}^n \|\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}\|^2
\end{aligned} \tag{6}$$

首先, 将 $\mathbf{e}$ 固定, 看作常量, 然后对 $a_k$ 进行求导, 得

$$a_k = \mathbf{e}^T (\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}) \tag{7}$$

然后, 固定 $a_k$ , 对 $\mathbf{e}$ 求偏导数, 首先将公式(7)代入 $J_1$ , 得

$$J_1(\mathbf{e}) = \sum_{k=1}^n a_k^2 \|\mathbf{e}\|^2 - 2 \sum_{k=1}^n a_k \mathbf{e}^T (\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}) + \sum_{k=1}^n \|\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}\|^2$$

$$\begin{aligned}
&= -\sum_{k=1}^n [\mathbf{e}^T(\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}})]^2 + \sum_{k=1}^n \|\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}\|^2 \\
&= -\sum_{k=1}^n \mathbf{e}^T(\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}})(\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}})^T \mathbf{e} + \sum_{k=1}^n \|\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}\|^2 \\
&= -\mathbf{e}^T \mathbf{S} \mathbf{e} + \sum_{k=1}^n \|\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}}\|^2
\end{aligned} \tag{8}$$

其中  $\mathbf{S} = \sum_{k=1}^n (\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}})(\mathbf{x}_k - \bar{\mathbf{x}})^T$ ，与协方差矩阵类似，只是缺少分母  $n-1$ 。 $\mathbf{S}$  为散列矩阵。

然后对  $\mathbf{e}$  求偏导数，但  $\mathbf{e}$  需要首先满足  $\|\mathbf{e}\|^2 = 1$ ，引入拉格朗日乘子  $\lambda$ ，来使  $\mathbf{e}^T \mathbf{S} \mathbf{e}$  最大，即  $J_1$  最小，令

$$\mathbf{u} = \mathbf{e}^T \mathbf{S} \mathbf{e} - \lambda(\mathbf{e}^T \mathbf{e} - 1) \tag{9}$$

则

$$\frac{\partial \mathbf{u}}{\partial \mathbf{e}} = 2\mathbf{S} \mathbf{e} - 2\lambda \mathbf{e} \tag{10}$$

所以，当导数为 0 时，得

$$\mathbf{S} \mathbf{e} = \lambda \mathbf{e} \tag{11}$$

两边除以  $n-1$  就变成了对协方差矩阵求特征值向量了。因此  $\mathbf{e}$  为最大特征矢量的方向向量即为所求。