

平面曲线的参数拟合

Dezeming Family

2022 年 3 月 8 日

DezemingFamily 系列书和小册子因为是电子书，所以可以很方便地进行修改和重新发布。如果您获得了 DezemingFamily 的系列书，可以从我们的网站 [<https://dezeming.top/>] 找到最新版。对书的内容建议和出现的错误欢迎在网站留言。

目录

一 平面参数曲线	1
二 拟合方法	2
参考文献	2

一 平面参数曲线

对于平面曲线，参数方法一般可以表示为：

$$\begin{cases} x = x(t) \\ y = y(t) \end{cases} \quad (一.1)$$

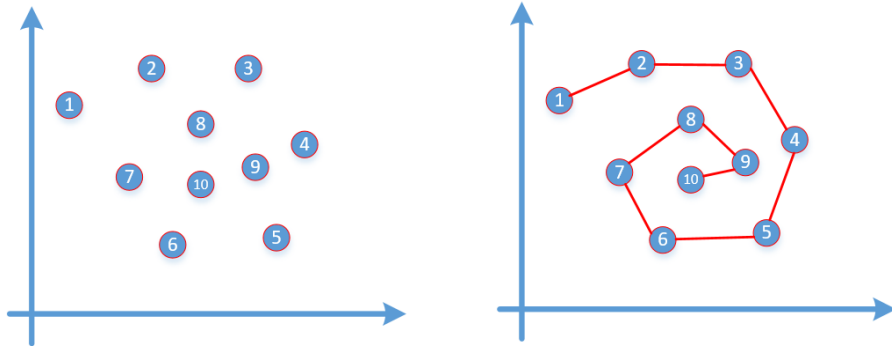
在拟合时，需要选择一些基函数 $B_i(t)$ ，使得：

$$\begin{cases} x = x(t) = \sum_{i=0}^m a_i B_i(t) \\ y = y(t) = \sum_{i=0}^m b_i B_i(t) \end{cases} \quad (一.2)$$

比如使用幂基函数：

$$B_i(t) = t^i \quad (一.3)$$

假如现在平面上已经有了一些点集（序号是顺序）：



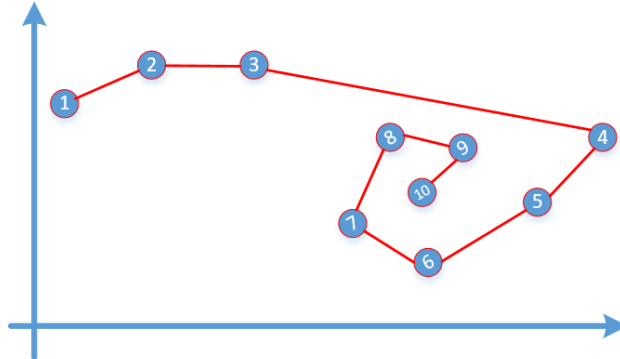
最简单和直白的方式是连起来，如上图右。但是这样不够平滑，我们一般会进行拟合。拟合方法一般使用最小二乘法，可以将 $x(t)$ 和 $y(t)$ 分别进行拟合。对于 $i \in [1, 2, \dots, n]$ ：

$$\begin{cases} x_i = \sum_{i=0}^m a_i B_i(t_i) \\ y_i = \sum_{i=0}^m b_i B_i(t_i) \end{cases} \quad (一.4)$$

我们需要确定 t 的取值位置。比如令 t_i 均匀地分布在 $[0, 1]$ 之间（分布在任意的 $[a, b]$ 之间都可以）：

$$t_i = \frac{i}{n} \quad (一.5)$$

但是这样往往不够细致，比如如果有两个点 p_3 和 p_4 距离比较远，那么 t_3 和 t_4 也应该要比较远：



因此可以根据两点距离除以总距离来生成不均匀的 t_i ：

$$\begin{aligned} t_1 &= 0 \\ t_i &= \frac{\sum_{k=1}^i \|D_k - D_{k-1}\|}{\sum_{k=1}^n \|D_k - D_{k-1}\|} \quad 2 \leq i \leq n \end{aligned} \quad (一.6)$$

二 拟合方法

当我们使用基函数时，可以写为一个矩阵形式：

$$\begin{bmatrix} 1 & B_1(t_1) & B_2(t_1) & \dots & B_m(t_1) \\ 1 & B_1(t_2) & B_2(t_2) & \dots & B_m(t_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & B_1(t_{n-1}) & B_2(t_{n-1}) & \dots & B_m(t_{n-1}) \\ 1 & B_1(t_n) & B_2(t_n) & \dots & B_m(t_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 & b_0 \\ a_1 & b_1 \\ \vdots & \vdots \\ a_m & b_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \\ \vdots & \vdots \\ x_{n-1} & y_{n-1} \\ x_n & y_n \end{bmatrix} \quad (二.1)$$

$$\text{write as : } \mathbf{AX} = \mathbf{P} \quad (二.2)$$

令 $m = n - 1$ ， \mathbf{A} 是一个 $n \times n$ 的矩阵，可以直接求解线性系统，但是此时有可能 \mathbf{A} 是一个很接近奇异矩阵的矩阵，因此求逆会有很大的误差。

当 $n < m$ 时，可以应用最小二乘法。我们计算拟合的误差函数：

$$E = \sum_{i=1}^n \left\| \begin{pmatrix} x(t_i) \\ y(t_i) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} x_i \\ y_i \end{pmatrix} \right\|^2 \quad (二.3)$$

$$E = (\mathbf{AX} - \mathbf{Y})^T (\mathbf{AX} - \mathbf{Y}) \quad (二.4)$$

对误差函数进行求导，令导数为 0，得到：

$$\begin{aligned} (\mathbf{A}^T \mathbf{A}) \mathbf{X} &= (\mathbf{A}^T) \mathbf{P} \\ \mathbf{X} &= (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} (\mathbf{A}^T) \mathbf{P} \end{aligned} \quad (二.5)$$

参考文献

[1] nothing