射影变换

陈烁龙 2022 年 7 月 9 日

目录

1	射影	变换的描述	1
2	通过	高斯牛顿法求解	1
3	3.1	SVD 分解求解 利用原始射影矩阵进行求解 求解 AX=0	1 1 2
4	案例		2
插图			
	1	射影变换	2

表格

摘要

是的,没错,本次要分享的是射影变换,其 是最一般的几何变换。

关键词:射影变换

1 射影变换的描述

射影变换是最一般的几何变换。对于二维平面的变换而言,其有8个自由度:

$$P' = \begin{pmatrix} a' & b' & c' \\ d' & e' & f' \\ g' & h' & i' \end{pmatrix}$$

注意到:虽然矩阵有9个元素,但是如果将矩阵最后一个元素归化为1,则一共有8个元素。我们将矩阵进行归化,同时除以i',则有:

$$P = \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & 1 \end{pmatrix}$$

假设我们有从点 $p_1(x_1,y_1)$ 到点 $p_2(x_2,y_2)$ 的射影变换,则有:

$$\alpha p_2 = P p_1 \to \alpha \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

注意: α 为一个比例因子,因为最后一个乘积出来的元素不会为 1:

$$gx_1 + hy_1 + 1 \neq 1$$

2 通过高斯牛顿法求解

基于上文的公式, 我们有:

这里我们使用比值的方式,消除了比例因子 α 。 进一步, 我们有:

$$\to 0 = ax_1 + by_1 + c - x_1x_2g - x_2y_1h - x_2$$

$$\rightarrow 0 = dx_1 + ey_1 + f - x_1y_2g - y_1y_2h - y_2$$

我们定义我们的误差函数为:

$$e(X) = \begin{pmatrix} ax_1 + by_1 + c - x_1x_2g - x_2y_1h - x_2 \\ dx_1 + ey_1 + f - x_1y_2g - y_1y_2h - y_2 \end{pmatrix}$$

其中:

$$X = \begin{pmatrix} a & b & c & d & e & f & g & h \end{pmatrix}^T$$

那么,误差函数对待求参数的雅可比矩阵为:

$$\frac{\partial e(X)}{\partial X} = \begin{pmatrix} x_1 & y_1 & 1 & 0 & 0 & 0 & -x_1x_2 & -x_2y_1 \\ 0 & 0 & 0 & x_1 & y_1 & 1 & -x_1y_2 & -y_1y_2 \end{pmatrix}^T$$

采用高斯牛顿法,即可求解得到射影变换矩阵 P:

$$J(X)J^{T}(X)\Delta X = -J(X)e(X)$$

3 通过 SVD 分解求解

3.1 利用原始射影矩阵进行求解 当我们不归化射影矩阵时,有:

$$\beta p_2 = P p_1 \to \beta \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a' & b' & c' \\ d' & e' & f' \\ g' & h' & i' \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

得到:

最后化简可以得到:

$$\begin{pmatrix} x_1 & 0 \\ y_1 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & x_1 \\ 0 & y_1 \\ 0 & 1 \\ -x_1x_2 & -x_1y_2 \\ -x_2y_1 & -y_1y_2 \\ -x_2 & -y_2 \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} a' \\ b' \\ c' \\ d' \\ e' \\ f' \\ g' \\ h' \\ i' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

这是对于一个点对构造的方程,多个点对时,用相同的方法构建。利用 SVD 法求解的时候,会有约束:

$$||X||^2 = 1$$

3.2 求解 AX=0

对于一个 m 行、n 列的矩阵 $A_{m\times n}$, 可以通过 SVD 分解, 得到:

$$A_{m \times n} = U_{m \times m} \Sigma_{m \times n} V_{n \times n}^T$$

且满足:

$$\begin{cases} U^T U = I \\ V^T V = I \end{cases}$$

易知, 当 m < n 时,该方程有无数多解,这是我们不感兴趣的。通常使用 SVD 方法求解该种问题时,我们都会有一个额外的条件:

$$||X||^2 = 1$$

即: 待求参数向量的二范数为 0。在该种情况下, 我们的最小二乘解为:

$$X = Col(V, n)$$

即:解为V矩阵的最后一列。

举例,对于方程:

$$x + y = 0 \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \end{pmatrix}$$

在使用 SVD 分解法求解的时候, 我们会附加条件:

$$x^2 + y^2 = 1$$

最后的结果为:

$$U_{1\times 1} = \begin{pmatrix} -1 \end{pmatrix}$$

$$\Sigma_{1\times 2} = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 0 \end{pmatrix}$$

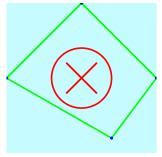
$$V_{2\times 2} = \begin{pmatrix} -\frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix}$$

显然有:

$$\begin{cases} A = U\Sigma V^T \\ U^T U = 1 \\ V^T V = 1 \\ Col(V) = \begin{pmatrix} x & y \end{pmatrix}^T \\ x^2 + y^2 = 1 \end{cases}$$

4 案例

我们首先构造一个图像,然后在该图像上取4个点构造一个感兴趣区域(绿色框所示范围)。然后把在个感兴趣区域通过射影变换,让其充满整个空间。具体的结果如下图所示。



> (-

(a) 原始图像

(b) 射影变换后的图像

图 1: 射影变换

具体的射影变换细节如下表所示。

Listing 1: 高斯牛顿法求解

. | // 求解得到的射影矩阵

2 -- trans

```
3 0.600816 0.600816 -300.408

4 -0.946573 0.94468 473.286

5 -0.000346103 -0.000106854 1

6 7 // 利用求解得到的射影矩阵将pc2转为pc1的结果

8 -- p1: [500, 0], p2: [0, 0], trans(p2): [500, -5.00253e-14]

9 -- p1: [999, 500], p2: [999, 0], trans(p2): [999, 500]

10 -- p1: [700, 900], p2: [999, 999], trans(p2): [700, 900]

11 -- p1: [0, 500], p2: [0, 999], trans(p2): [1.07613e-13, 500]
```

Listing 2: SVD 法求解

```
// 求解得到的射影矩阵
2
   -- trans:
3
   0.00107178 \ 0.00107178 \ -0.535889
   -0.00168856 0.00168519 0.844282
   -6.17404e-07 -1.90615e-07 0.00178387
   // 利用求解得到的射影矩阵将pc2转为pc1的结果
8
   -- p1: [500, 0], p2: [0, 0], trans(p2): [500, 2.02693e-11]
9
   -- p1: [999, 500], p2: [999, 0], trans(p2): [999, 500]
10
   -- p1: [700, 900], p2: [999, 999], trans(p2): [700, 900]
11
   -- p1: [0, 500], p2: [0, 999], trans(p2): [-4.26567e-11,
        500]
```