## 1. 实现张氏解法 (编程\*\*\*)

(\*\*\* Programming) Learn about Zhang's method [1] for camera calibration. Can you implement Zhang's method? Report the calibration result with your implemented approach. Compare with the result from Problem 6.

自学参考文献中的张氏解法并实现之。在报告中写下用自己方法实现的相机标定结果,并与任务**6**中结果做对比。

## 参考文献:

https://blog.csdn.net/weixin\_43516894/article/details/88714407

https://blog.csdn.net/qq\_xuanshuang/article/details/79639240

https://blog.csdn.net/weixin\_41394379/article/details/85014100

OpenCV中calibrateCamera函数就是基于张正友方法实现的。这里自行实现张正友方法,由于张正友解法中涉及较多矩阵运算,这里采用Python语言编程。

图像坐标和物点坐标的关系可以表示为

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \lambda K[R \quad | \quad t] \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix} \dots \dots \dots \dots \dots (1)$$

K为内参矩阵,由于我们在后续的计算中将考虑径向和切向畸变,所以在内参矩阵中不体现径向畸变参数。

$$K = \begin{bmatrix} \alpha & 0 & u_0 \\ 0 & \beta & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdots \cdots \cdots (2)$$

外参矩阵可以分块为

$$[R \quad | \quad t] = [r_1 \quad r_2 \quad r_3 \quad t]$$

我们令图像平面位于世界坐标系的x0y平面,则物点Z轴坐标为0,所以可以改造(1)为

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \lambda K \begin{bmatrix} r_1 & r_2 & r_3 & t \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \lambda K[r_1 \quad r_2 \quad r_3 \quad t] \begin{bmatrix} x \\ Y \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \lambda K[r_1 \quad r_2 \quad t] \begin{bmatrix} X \\ Y \\ 1 \end{bmatrix} \cdots \cdots (3)$$

令

$$H = \lambda K[r_1 \quad r_2 \quad t] \cdots \cdots \cdots (4)$$

则有

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = H \begin{bmatrix} X \\ Y \\ 1 \end{bmatrix} \cdots \cdots \cdots (5)$$

\$

$$H = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & h_{13} \\ h_{21} & h_{22} & h_{23} \\ h_{31} & h_{32} & h_{33} \end{bmatrix} \cdots \cdots \cdots \cdots (6)$$

联立 (5,6) 并改造,得

$$\begin{bmatrix} X & Y & 1 & 0 & 0 & 0 & -uX & -uY & -u \\ 0 & 0 & 0 & X & Y & 1 & -vX & -vY & -v \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h_{11} \\ h_{12} \\ h_{13} \\ h_{21} \\ h_{22} \\ h_{23} \\ h_{31} \\ h_{32} \\ h_{33} \end{bmatrix} = 0 \cdots (7)$$

物点坐标已知,像点坐标可以从图像中获取。故可扩展(7)为超定方程,使用SVD分解求解。

从一幅图像可得一个H矩阵。

然后使用最小二乘法优化H矩阵。程序中调用scipy.optimize库中的leastsq函数。误差函数的计算为,由实际物点坐标和H矩阵计算得到的理论像点坐标与实际像点坐标之差。并以此计算 Jacobian矩阵。

误差计算为

$$\begin{bmatrix} \Delta u \\ \Delta v \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} - H \begin{bmatrix} X \\ Y \\ 1 \end{bmatrix} \cdots \cdots (8)$$

联立 (6,8),得

$$\begin{bmatrix} \Delta u \\ \Delta v \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u - \frac{h_{11}X + h_{12}Y + h_{13}}{h_{31} + h_{32} + h_{33}} \\ v - \frac{h_{21}X + h_{22}Y + h_{23}}{h_{31} + h_{32} + h_{33}} \end{bmatrix} \dots \dots \dots \dots (9)$$

由(9)可以计算Δu和Δv对应hij的偏导数,然后构成Jacobian矩阵。 得到优化后的每幅图像的H矩阵后,可以按以下方式计算内参矩阵。 由于R是酉矩阵,且

$$R = \begin{bmatrix} r_1 & r_2 & r_3 \end{bmatrix}$$

则由酉矩阵的性质有

令

由(4,12),得

$$r_i = K^{-1}h_i \cdots \cdots \cdots \cdots (13)$$

联立(10,11,13),得

令

联立 (2,16),得

$$B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & B_{13} \\ B_{21} & B_{22} & B_{23} \\ B_{31} & B_{32} & B_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\alpha^2} & 0 & -\frac{u_0}{\alpha^2} \\ 0 & \frac{1}{\beta^2} & -\frac{v_0}{\beta^2} \\ -\frac{u_0}{\alpha^2} & -\frac{v_0}{\beta^2} & \frac{u_0}{\alpha^2} + \frac{v_0}{\beta^2} + 1 \end{bmatrix} \dots \dots \dots (17)$$

B是实对称阵,有5个自由度,令向量b为

$$b = [B_{11} \quad B_{22} \quad B_{13} \quad B_{23} \quad B_{33}]^T \cdots \cdots \cdots \cdots (18)$$

联立(6,14,15,16,17,18),得

$$h_i^T B h_j = v_{ij} b \cdots \cdots \cdots \cdots \cdots (19)$$

其中Vii为

 $v_{ij} = \begin{bmatrix} h_{i1}h_{j1} & h_{i2}h_{j2} & h_{i3}h_{j1} + h_{i1}h_{j3} & h_{i3}h_{j2} + h_{i2}h_{j3} & h_{i3}h_{j3} \end{bmatrix}^T \dots (20)$  $\mathbb{K} \stackrel{.}{\simeq} (14, 15, 19)$ ,  $\mathbb{A}$ 

$$\begin{bmatrix} v_{12}^T \\ (v_{11} - v_{12})^T \end{bmatrix} b = 0 \cdots \cdots \cdots (21)$$

则由(21)和所有的图像的H矩阵,可以通过SVD分解求得b向量。

然后可以求得B矩阵,将B矩阵进行cholesky分解求得K,K即相机内参矩阵。

下一步根据内参矩阵、外参矩阵和每幅图像的H矩阵的关系可以求得外参矩阵。内参矩阵、外 参矩阵和H矩阵的关系如(4),并且根据R矩阵为酉矩阵的性质可知

$$r_{1} = \lambda K^{-1}h_{1} = \frac{K^{-1}h_{1}}{\|K^{-1}h_{1}\|} \cdots (22)$$

$$r_{2} = \lambda K^{-1}h_{2} = \frac{K^{-1}h_{2}}{\|K^{-1}h_{2}\|} \cdots (23)$$

$$r_{3} = r_{1} \times r_{2} \cdots (24)$$

$$\lambda = \frac{1}{\|K^{-1}h_{1}\|} = \frac{1}{\|K^{-1}h_{2}\|} \cdots (25)$$

到此,我们已经求出了相机内参矩阵和每幅图像的外参矩阵,接下来可以根据畸变规律求解径向畸变系数k1,k2,k3和切向畸变系数p1,p2.5个畸变系数与相机内参和外参的关系如下

在无畸变发生时, 在相机坐标系中物点坐标为

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = R \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \end{bmatrix} + t$$
$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{Z} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \end{bmatrix}$$
$$r^2 = r'^2 + r'^2$$

$$x'' = x'(1 + k_1r^2 + k_2r^4 + k_3r^6) + 2p_1x'y^1 + p_2(r^2 + 2x'^2) \cdots \cdots \cdots \cdots (26)$$

$$y'' = y'(1 + k_1r^2 + k_2r^4 + k_3r^6) + p_1(r^2 + 2y'^2) + 2p_2x'y^1 \cdots \cdots \cdots (27)$$

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \lambda K \begin{bmatrix} x'' \\ y'' \\ 1 \end{bmatrix} \cdots \cdots \cdots (28)$$

(28) 表示的是考虑径向畸变和切向畸变后计算的像素点坐标。

令无畸变发生情况下理想像素点坐标为

$$\begin{bmatrix} \hat{u} \\ \hat{v} \\ 1 \end{bmatrix} = \lambda K[r_1 \quad r_2 \quad t] \begin{bmatrix} X \\ Y \\ 1 \end{bmatrix} \dots \dots \dots \dots (29)$$

联立(2,26,27,28,29),得

$$\begin{bmatrix} (\hat{u} - u_0)r^2 & (\hat{u} - u_0)r^4 & 2\alpha x'y' & \alpha(r^2 + 2x'^2) & (\hat{u} - u_0)r^6 \\ (\hat{v} - v_0)r^2 & (\hat{v} - v_0)r^4 & \beta(r^2 + 2y'^2) & 2\beta x'y' & (\hat{v} - v_0)r^6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} k_1 \\ k_2 \\ p_1 \\ p_2 \\ k_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u - \hat{u} \\ v - \hat{v} \end{bmatrix} \dots \dots \dots \dots \dots (30)$$

则根据所有图像的所有角点可以扩充(30)为超定方程,使用SVD分解求解得到畸变向量k

$$k = [k_1 \quad k_2 \quad p_1 \quad p_2 \quad k_3]^T$$

最后一步利用scipy.optimize库中的leastsq函数优化内参、外参和畸变向量。误差函数的计

算为所有图像的所有角点计算值与实际值的差距构成的列表。使用numpy的gradient函数求jacobian矩阵。

误差函数计算为

$$\begin{bmatrix} \Delta \mathbf{u} \\ \Delta v \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix} - f(K, k, W) \cdots \cdots \cdots (31)$$

f()函数表示根据内参K、畸变向量k和外参W计算得到的理论像素坐标值,计算方式参考(26,27,28)

## 本工程根据附件1图片集实现的标定结果如下

```
total max error:
639.8024992752984
intrinsics_parm:
[[542.16211996 0. 353.73870404]
           543.22833239 234.21803433]
                     1. ]]
[ 0.
distortionk:
5.71899425e-04]
extrinsics_parm:
[[[\ 9.72931324e-01\ -4.06266697e-03\ \ 2.31058723e-01\ -1.01051405e+02]
 [\ 2.34456618e-02 \quad 9.96421705e-01 \ -8.12039857e-02 \ -1.30622839e+02]
 [-2.29902022e-01 \quad 8.44232260e-02 \quad 9.69545140e-01 \quad 4.99070110e+02]]
 [-7.50637142e-01 1.93429605e-01 -6.31766466e-01 9.99284255e+01]
 [-6.50901206e-01\ -5.23024608e-02\ \ 7.57358616e-01\ \ 4.31011516e+02]]
 [ 3.16018356e-01 8.92646898e-01 3.21424820e-01 -1.20997183e+02]
 [-1.61546883e - 01 - 2.83212041e - 01 \quad 9.45353661e - 01 \quad 3.97314886e + 02]]
  \llbracket [\ 9.72591319e-01\ -1.10897864e-02 \quad 2.32256633e-01\ -1.26389378e+02 \rrbracket 
 [-1.92514842e-02 9.91592015e-01 1.27963493e-01 -7.98102745e+01]
 [-2.31722911e-01 -1.28927467e-01 \quad 9.64200291e-01 \quad 4.10498004e+02]]
 [[\ 2.11582116e-01\ -9.72985854e-01\quad 9.23663117e-02\quad 6.21521228e+01]
 [ 8.58057732e-01 2.30171443e-01 4.59083909e-01 -1.36892628e+02]
 [-4.67942237e-01 -1.78783173e-02 \quad 8.83578196e-01 \quad 3.98112508e+02]]
 [[-1.22085263e-01\ -9.58637136e-01\ \ 2.57118710e-01\ \ 1.93213998e+02]
  \hbox{ [ 9.86370244e-01-1.45979603e-01-7.59190114e-02-7.69133413e+01] } \\
 [\ 1.10312871e\text{-}01 \quad 2.44345652e\text{-}01 \quad 9.63393104e\text{-}01 \quad 4.38859130e\text{+}02]]
 [[-2.90523543e-01\ -8.76047976e-01\ \ 3.84884418e-01\ \ 1.37073797e+01]
 [-3.81713056e-03 4.03291487e-01 9.15063608e-01 4.71507757e+02]]
 [[-2.34762827e-01\ -9.50961154e-01\quad 2.01393392e-01\quad 8.69340092e+01]
 [-3.19852881e-01 \quad 2.71218482e-01 \quad 9.07818633e-01 \quad 3.94354770e+02]]
 [[ 8.96465932e-01 -1.67332281e-01 -4.10303229e-01 -8.72112907e+01]
 [4.33471993e-01 1.39066472e-01 8.90372140e-01 3.48823814e+02]]
```

```
\hbox{\tt [[1.60245483e-01-7.96373986e-01-5.83189386e-01\quad 4.79864783e+01]}
 [\ 9.82027298e-01 \quad 1.88312082e-01 \quad 1.26864364e-02 \ -1.32182782e+02]
 [\ 9.97184596e-02\ -5.74740842e-01\quad 8.12237154e-01\quad 4.22494024e+02]]
 [[\ 8.80678716e-03\ -9.95344011e-01\quad 9.59830240e-02\quad 5.26648569e+01]
 [-3.71039480e-01 \quad 8.58816776e-02 \quad 9.24637249e-01 \quad 3.99224888e+02]]
 [[\ 3.05031899e-01\ -9.51766966e-01\quad 3.30935425e-02\quad 3.31258483e+01]
  [\ 8.38052585e-01 \quad 2.51757498e-01 \ -4.84031018e-01 \ -1.09263213e+02]
 [\ 4.52353186e-01 \quad 1.75379029e-01 \quad 8.74424834e-01 \quad 3.63203848e+02]]
 [[\ 1.44906346e-01\ -8.93856382e-01\ -4.24291079e-01\ \ \ 4.62254985e+01]
 [\ 2.24792847e-01\ -3.87862741e-01\quad 8.93885155e-01\quad 3.90662542e+02]]]
           使用OpenCV库函数cameraCalibrate标定的结果为
Reprojection error:
0.4079421853068828
intrinsics_parm:
[[536.06448455 0. 342.36860717]
[ 0.
          536.00716267 235.53171828]
                        1.
[ 0.
distortionk:
[[-0.26511883 \ -0.04659248 \quad 0.00183174 \ -0.00031504 \quad 0.25213778]]
[-2.69848833e-01 \quad 1.67443036e-01 \quad 9.48232270e-01 \quad 4.79779403e+02]]
[-7.56827579e-01 \quad 2.00134354e-01 \quad -6.22220424e-01 \quad 9.95810464e+01]
[-6.46283634e-01\ -8.69596271e-02\ \ 7.58126301e-01\ \ 4.24613834e+02]]
[3.15574759e-01 9.00678867e-01 2.98647199e-01 -1.20476988e+02]
 [-2.27757939e-01\ -2.33633322e-01\ \ 9.45273396e-01\ \ 3.81885300e+02]]
[-1.53196807e-02 \quad 9.93891419e-01 \quad 1.09293893e-01 \quad -8.07687106e+01]
 [-2.36853987e-01-1.09802894e-01\quad 9.65320420e-01\quad 3.97126884e+02]]
[[\ 1.94784023e-01\ -9.71117261e-01\quad 1.37805840e-01\quad 7.01312823e+01]
 [\ 8.65521758e-01 \quad 2.36274713e-01 \quad 4.41640517e-01 \ -1.38358823e+02]
```

 $[-4.61444764e-01 \quad 3.32494361e-02 \quad 8.86545658e-01 \quad 3.80717706e+02]]$ 

[[-8.98315251e-02 -8.96139994e-01 4.34584179e-01 2.00644983e+02] [ 9.92181399e-01 -1.18480386e-01 -3.92233421e-02 -7.86571840e+01] [ 8.66393067e-02 4.27662846e-01 8.99776706e-01 4.03879777e+02]]

[[-3.19688022e-01 -9.00930211e-01 2.93469459e-01 2.33654008e+01] [ 9.46288886e-01 -2.87770370e-01 1.47395926e-01 -8.61555326e+01] [-4.83416281e-02 3.24827599e-01 9.44536986e-01 4.67400370e+02]]

[[-2.43600385e-01 -9.49994258e-01 1.95370834e-01 9.47994354e+01]

```
[-3.15417237e-01 \quad 2.68087207e-01 \quad 9.10297323e-01 \quad 3.80094129e+02]]
[[ 9.03225024e-01 -1.69429921e-01 -3.94307060e-01 -7.96631488e+01]
[8.50716487e-02 9.71224255e-01 -2.22455076e-01 -9.72012887e+01]
[\ 4.20651126e-01 \quad 1.67382640e-01 \quad 8.91647734e-01 \quad 3.34050767e+02]]
[\ 9.82184196e-01\quad 1.87870499e-01\quad 4.34517804e-03\ -1.33180775e+02]
[\ 1.03049556e-01\ -5.57789345e-01\ \ 8.23560462e-01\ \ 4.05771226e+02]]
[[\ 5.98197500e-03\ -9.97406019e-01\quad 7.17317849e-02\quad 6.08575364e+01]
[\ 9.30486309e-01\quad 3.18266084e-02\quad 3.64941497e-01\ -1.23095984e+02]
[-3.66277825e-01 \quad 6.45623728e-02 \quad 9.28263031e-01 \quad 3.86737271e+02]]
[[\ 3.08605419e-01\ -9.50293990e-01\ \ 4.12798663e-02\ \ 4.03781946e+01]
[\ 8.38022532e\text{-}01 \quad 2.51102690e\text{-}01 \quad -4.84423032e\text{-}01 \quad -1.09974186e\text{+}02]
[4.49978811e-01 1.84089031e-01 8.73859427e-01 3.49991932e+02]]
[[ 1.46285674e-01 -8.94998790e-01 -4.21399652e-01 5.39579478e+01]
[\ 9.62354938e-01\quad 2.27393301e-01\ -1.48880019e-01\ -1.29789684e+02]
[ 2.29070894e-01 -3.83757022e-01 8.94570888e-01 3.75036833e+02]]
```

标定的内参矩阵和外参矩阵基本一致,畸变向量有较大出入。猜测这是因为本工程是完全基于张正友标定方法的,而系统库函数是基于张正友标定方法和Bouguet极线校正的方法BouguetMCT工具,由于使用工具和方法有所差异造成的。