- 1. Given the 2D-to-3D corresponding points, calculate the **projection matrix**.
- 2. Based on the projection matrix, calculate the **calibration** matrix, **rotation** matrix and **translation** matrix.
- 3. Use projection matrix to calculate the projected 2D points from 3D points. Calculate the average projection error.

#### Note:

You need to handin the python code and the report

Your report should include:

- 1) Method description
- 2) Experimental results
- 3) Discussion of results
- 4) Problems or difficulties you have encountered

Upload your assignment to E-Course

File Format

Zip all your files into a SINGLE file

Name your file by

StudentID hw1 version

ex: 602410143\_hw1\_v1

資工四 孫渝鈞 409510049

## (1)Method description

計算 projection matrix: 先列出矩陣 A (其中 X, Y, Z 為 3D points x, y 為 2D points), 並計算 A^T \* A, 最後再找 A^T \* A 矩陣的最小 eigenvalue 的對應的 eigenvactor 就是 projection matrix.

$$\begin{bmatrix} X_1 & Y_1 & Z_1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & -x_1X_1 & -x_1Y_1 & -x_1Z_1 & -x_1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & X_1 & Y_1 & Z_1 & 1 & -y_1X_1 & -y_1Y_1 & -y_1Z_1 & -y_1 \\ \vdots & & & & & & & & \vdots \\ X_n & Y_n & Z_n & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & -x_nX_n & -x_nY_n & -x_nZ_n & -x_n \\ 0 & 0 & 0 & 0 & X_n & Y_n & Z_n & 1 & -y_nX_n & -y_nY_n & -y_nZ_n & -y_n \end{bmatrix}$$

Α

計算 calibration matrix, rotation matrix and translation matrix: 利用 QR 分解方式,先求出 Q, R 矩陣,其中 M 矩陣為 projection matrix 的左上角 3\*3 的部分。接著再利用 Q, R 矩陣去計算 K, R, T 矩陣(藍色公式)

Apply QR decomposition to M<sup>-1</sup>

$$M^{-1}=QR$$
,  $M=(QR)^{-1}=R^{-1}Q^{-1}$ ,  $K=R^{-1}$  and  $R=Q^{-1}$ 

Then, matrix T is easy.  $P_4 = KT$ Since  $P_4$  and K is known,  $T = K^{-1}P_4$ 

計算 average projection error: 利用以下公式將第一題算出來的 projection matrix 把 3D points 轉成 2D points,接著再與原本 ground truth 的 2D points 去計算 average project error

$$x_{i} = \frac{P_{11}X_{i} + P_{12}Y_{i} + P_{13}Z_{i} + P_{14}}{P_{31}X_{i} + P_{32}Y_{i} + P_{33}Z_{i} + P_{34}}$$

$$y_{i} = \frac{P_{21}X_{i} + P_{22}Y_{i} + P_{23}Z_{i} + P_{24}}{P_{31}X_{i} + P_{32}Y_{i} + P_{33}Z_{i} + P_{34}}$$

$$\text{project error} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \left\| x_{gt} - PX_{i} \right\|_{2}$$

## (2) Experimental results

```
(base) sunyujun@sunyujundeMacBook-Pro 電腦視覺 % python hw1.py
Projection Matrix (P):
[[ 6.26520493e-01 1.36940564e-02 -3.74796008e-01 -6.04059962e-02]
 [-2.27506930e-04 -6.24059076e-01 -2.71498499e-01 -1.22952221e-03]
 [-4.86110469e-08 3.09567150e-05 -9.39823684e-04 1.50042782e-05]]
Calibration Matrix (K):
[[-0.62653939 -0.00156044 -0.37501129]
               0.63265885 -0.2508067 ]
   0.
 [-0.
                          -0.0009403311
              -0.
Rotation Matrix (R):
[[-9.99999941e-01 3.37224951e-04 6.28313818e-05]
 [-3.39110632e-04 -9.99457900e-01 -3.29209802e-02]
 [ 5.16955450e-05 -3.29209996e-02 9.99457956e-01]]
Translation Matrix (T):
[ 0.10598329 -0.00826904 -0.01595634]
Average Projection Error: 0.42708937691426857
```

## (3) Discussion of results

首先 Projection matrix,我依照找 A^T \* A 的最小 eigenvalue 對應的 eigenvactor 的方式算出來後,可以得到一個 3\*4 的矩陣。並且我還有額外實驗用另外一種 SVD 求 projection matrix 的方式來雙重確認答案,並且發現兩種方式算出來的 projection matrix 都一樣。

接下來就是 K, R, T 矩陣,為了驗證答案是否正確,我利用 P = K[R|T]的公式來驗證 K, R, T 算出來 projection matrix 是否與我第一題算出來的 projection matrix 相等,結果實驗結果是一樣的,所以判斷我求 K, R, T 的方式應該沒問題。 並且可以發現 K 矩陣是 upper triangular 沒錯,R 矩陣是 orthogonal。

```
驗證答案 P = M[R|T]
[[ 6.26520493e-01 1.36940564e-02 -3.74796008e-01 -6.04059962e-02]
[-2.27506930e-04 -6.24059076e-01 -2.71498499e-01 -1.22952221e-03]
[-4.86110469e-08 3.09567150e-05 -9.39823684e-04 1.50042782e-05]]
```

最後是 average project error,我求得的 error 是 0.427 左右,會有 error 而不是百分百正確的原因在於一開始求的 projection matrix 本來就沒有最佳解,我們是利用找最小 eigenvalue 對應的 eigenvactor 來求得 projection matrix 的近似最佳解,所以在 3D points 轉成 2D points 時是會存在誤差的。

# (4) Problems or difficulties you have encountered

在這次作業中我所遇到的困難在於第二題求K,R,T矩陣的部分,因為一開始不太了解QR分解的方式,還很納悶三個未知數的矩陣到底要怎麼求出來,也不知道M^-1的q,r矩陣怎麼求,最後查資料發現了一個python函數np.linalg.qr可以直接求出q,r矩陣,之後就再直接把求得的q,r矩陣帶入公式求出K,R,T即可。

```
# 使用QR分解分解M^-1矩陣
q, r = np.linalg.qr(np.linalg.inv(P[:, :3]))
```