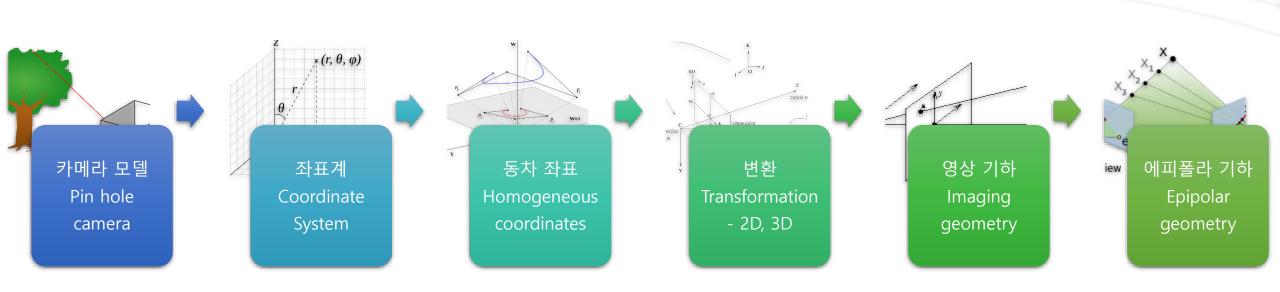


Geometry in Computer Vision

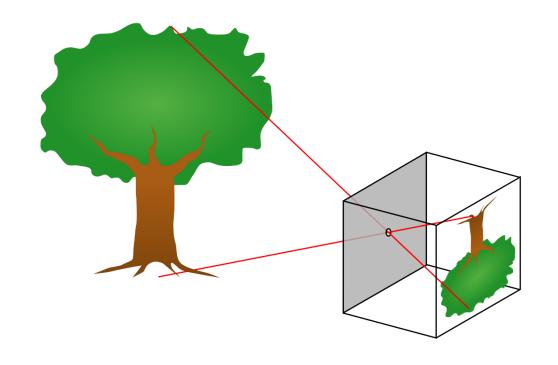
Jeon Hyun Ho



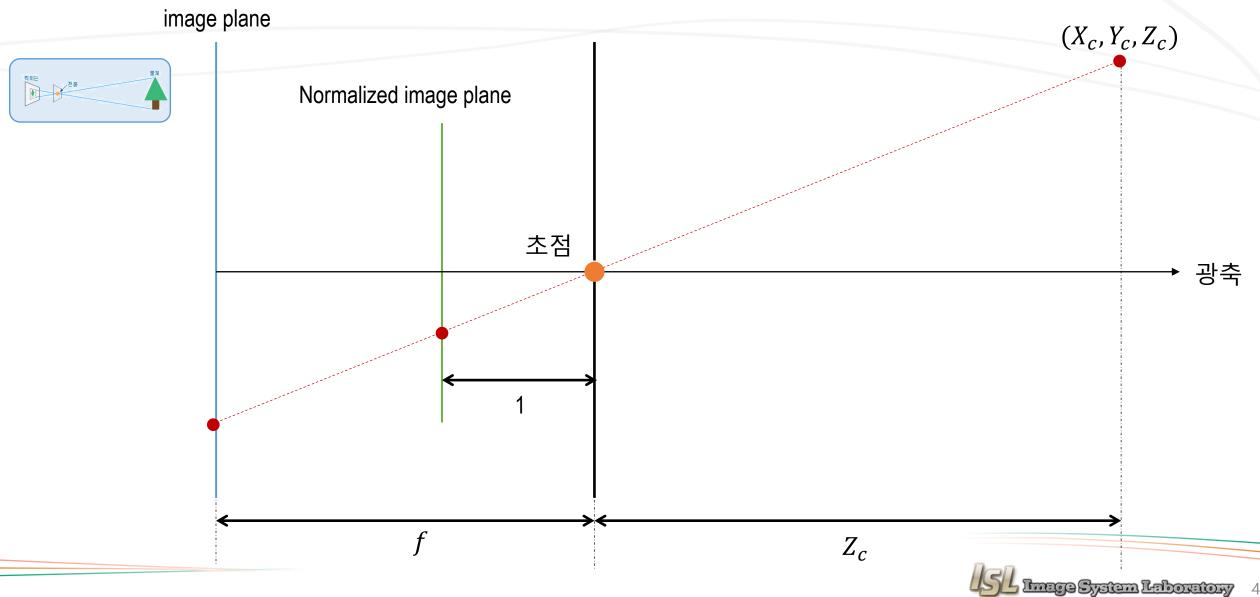
Contents



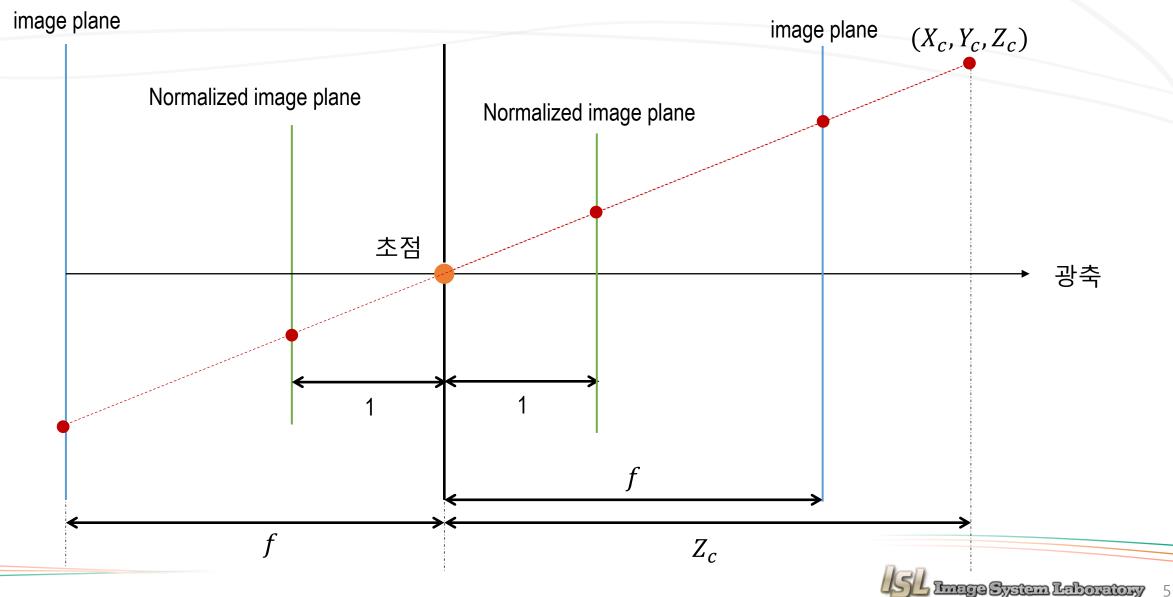
Pin hole camera model

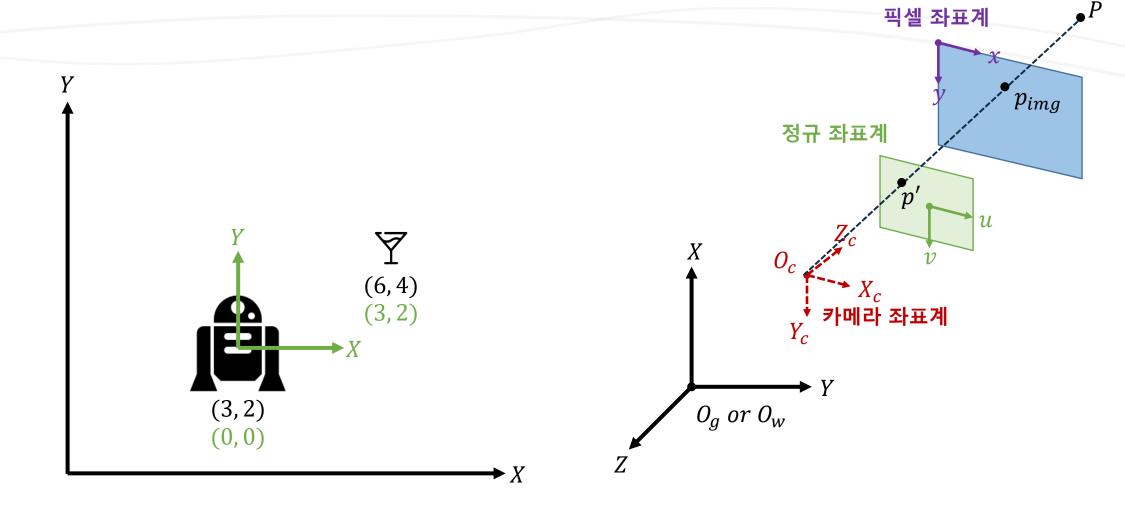


Pin hole camera model



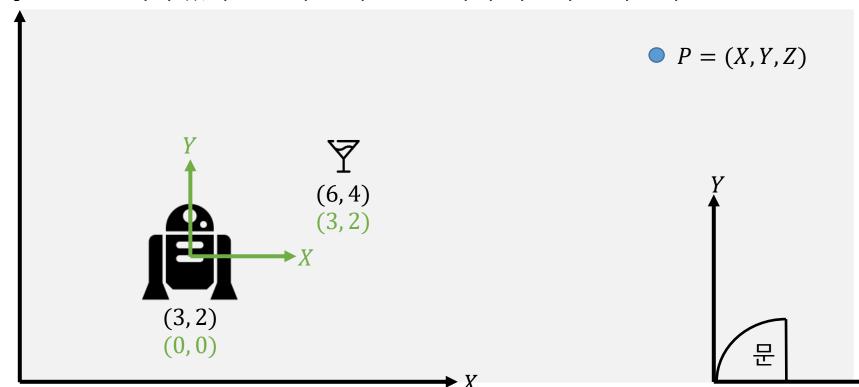
Pin hole camera model



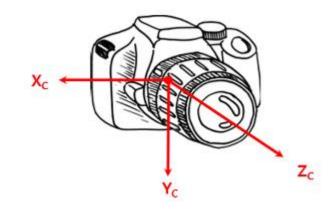


World Coordinate System

- 사물의 위치를 표현할 때 기준으로 사용하는 좌표계 중 하나
- Y 정해져 있지 않으며 임의로 설정하여 사용하는 좌표계



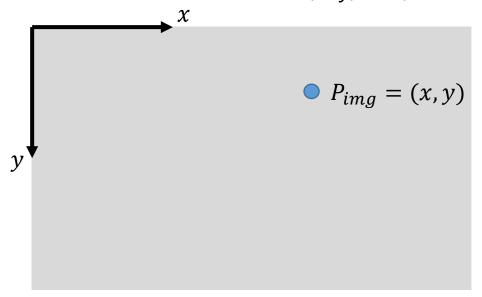
- Canera Coordinate System
 - 카메라를 기준으로 하는 좌표계
 - 카메라의 초점(렌즈의 중심)을 원점으로 설정



$$P_c = (X_c, Y_c, Z_c)$$

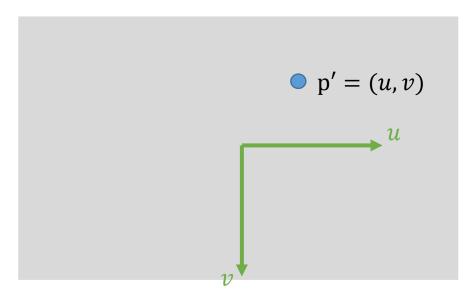
Pixel Image Coordinate System

- 영상에 대한 좌표계
- 왼쪽 상단 모서리를 원점으로 함
- OpenCV의 Mat의 접근 방식과 다르므로 주의 (x, y) != (row, col)



Normalized Image Coordinate System

- 카메라 내부 파라미터의 영향을 제거한 이미지 좌표계
- 이미지 평면을 평행 이동시켜 카메라 초점과의 거리가 1인 지점으로 옮긴 이미지 평면
- 광축과의 교점이 원점



$$p_{img} = Kp'$$

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_x & 0 & c_x \\ 0 & f_y & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$x = f_x u + c_x$$

$$y = f_y v + c_y$$

$$u = (x - c_x)/f_x$$

$$v = (y - c_y)/f_y$$

Homogeneous Coordinates

Homogeneous Coordinates

- (x,y)를 (x,y,1)로 표현하는 형태
- 일반적으로 0이 아닌 임의의 상수 w에 대해 (x,y)를 (wx,wy,w)로 표현
- 스케일이 무시되며 한 좌표에 대한 표현이 무한함
- 원 좌표를 구하려면 끝 자리가 1이 되도록 스케일을 변환

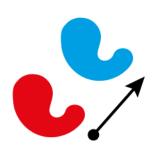
$$(x, y, w)$$
 $\xrightarrow{\left(\frac{x}{w}, \frac{y}{w}, 1\right)} \Rightarrow \left(\frac{x}{w}, \frac{y}{w}\right)$

Transformation

Rigid Transformation

- 유클리디언 변환이라고도 표현함
- 형태와 크기를 유지하며 위치와 방향만 바뀌는 변환
- Translation (평행 이동)

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} t_x \\ t_y \end{bmatrix}$$

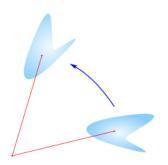


- Rotation (회전)

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

- Rigid transformation

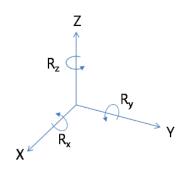
$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} c \\ d \end{bmatrix}$$



Transformation

Rigid Transformation

- 3D transformation



- 변환 행렬

$$R_{x}(\theta) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos\theta & -\sin\theta \\ 0 & \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix}$$

$$R_{y}(\theta) = \begin{bmatrix} \cos\theta & 0 & \sin\theta \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin\theta & 0 & \cos\theta \end{bmatrix}$$

$$R_{z}(\theta) = \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta & 0\\ \sin\theta & \cos\theta & 0\\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$R = R_z(\theta_3)R_y(\theta_2)R_x(\theta_1)$$

- 3D 변환식

$$\begin{bmatrix} X' \\ Y' \\ Z' \end{bmatrix} = R \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} t_x \\ t_y \\ t_z \end{bmatrix}$$

- Homogeneous 좌표계 표현

$$R_{x}(\theta) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos\theta & -\sin\theta \\ 0 & \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} X' \\ Y' \\ Z' \end{bmatrix} = R \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} t_{x} \\ t_{y} \\ t_{z} \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} X' \\ Y' \\ Z' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t_{x} \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & t_{y} \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & t_{z} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$R_{y}(\theta) = \begin{bmatrix} \cos\theta & 0 & \sin\theta \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin\theta & 0 & \cos\theta \end{bmatrix} \qquad [R|t]$$

Imaging Geometry

Image Projection model

- [R|t]: 월드 좌표계를 카메라 좌표계로 바꾸는 rigid 변환 행렬
- Tpers(1): 카메라 좌표계 상의 3D좌표를 정규 이미지 평면에 투영 시키는 projection 행렬
- K: 카메라 내부 파라미터 행렬, 정규 이미지 좌표를 픽셀 좌표로 변환

$$s \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = T \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$
 T를 분해하면 $s \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = KT_{pers}(1)[R|t] \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$

$$s \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_x & 0 & c_x \\ 0 & f_y & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t_x \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & t_y \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & t_z \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

Imaging Geometry

Image Projection model

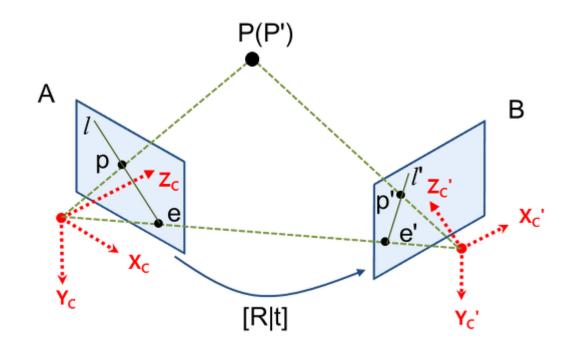
- 최종 모델

$$s \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_x & 0 & c_x \\ 0 & f_y & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t_x \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & t_y \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & t_z \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$= K[R|t] \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

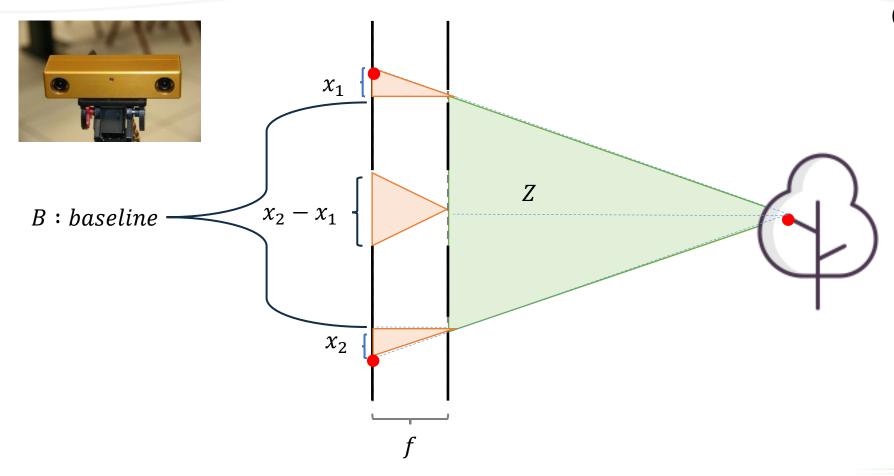
- K:카메라내부 파라미터를 나타냄 (intrinsic parameter)
- [R|t] : 카메라 외부 파라미터를 나타냄 (extrinsic parameter)

● 2 – view vision





alignment stereo vision

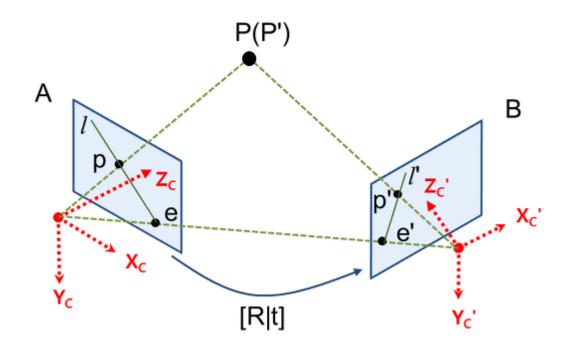


$$(x_2 - x_1) : f = B : Z$$

$$fB = (x_2 - x_1)Z$$

$$\frac{fB}{x_2 - x_1} = Z$$

$$Z = \frac{fB}{x_2 - x_1}$$



Essential Matrix

- 3D공간 상의 한점 P가 카메라 A, B에 각각 p, p'으로 투영 되었을 때 $p'^T E p = 0$ 을 만족하는 E가 항상 존재

$$p'^{T}Ep = 0$$

$$[u' \quad v' \quad 1]E\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = 0$$

- Mat findEssentialMat(InputArray points1, InputArray points2, double focal=1.0, Point2d pp=Point2d(0, 0), int method=RANSAC, double prob=0.999, double threshold=1.0, OutputArray mask=noArray()):
 - 1) 두 이미지 사이의 E를 계산하여 반환함
 - 2) 5쌍 이상의 매칭 이미지 좌표쌍과 카메라 파라미터를 입력받음
 - 3) 픽셀좌표를 입력

Fundamental Matrix

- 카메라 파라미터까지 포함한 두 이미지의 픽셀 좌표 사이의 기하학적 관계를 표현하는 행렬

$$p'_{img}^T F p_{img} = 0$$

$$E = K'^T F K$$

$$E = K^T F K$$

$$\begin{bmatrix} x' & y' & 1 \end{bmatrix} F \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = 0$$

$$F = (K'^T)^{-1}EK^{-1}$$

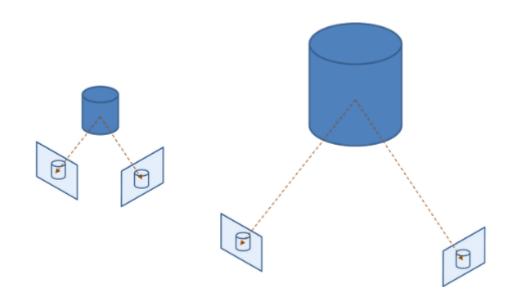
$$F = (K^T)^{-1} E K^{-1}$$

- Mat findFundamentalMat(InputArray points1, InputArray points2, int method=FM_RANSAC, double param1=3., double param2=0.99, OutputArray mask=noArray()):
 - 1) 두 이미지 사이의 F를 계산하여 반환함
 - 2) 8쌍 이상의 매칭 이미지 좌표쌍을 입력 (method따라 7쌍도 가능)

Scale Problem

- 에피폴라 기하에서는 두 영상간의 관계를 보기 때문에 스케일을 결정할 수 없다는 문제가 있음 => E는 R, t로 구성됨

회전변환 R이 3자유도 스케일을 무시한 평행이동 t가 2자유도, 총 5쌍의 매칭점이 필요

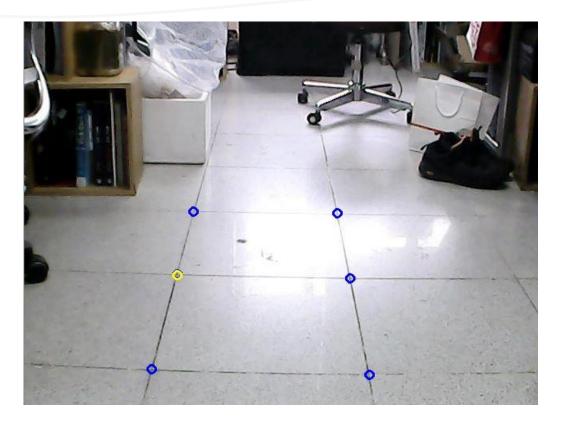


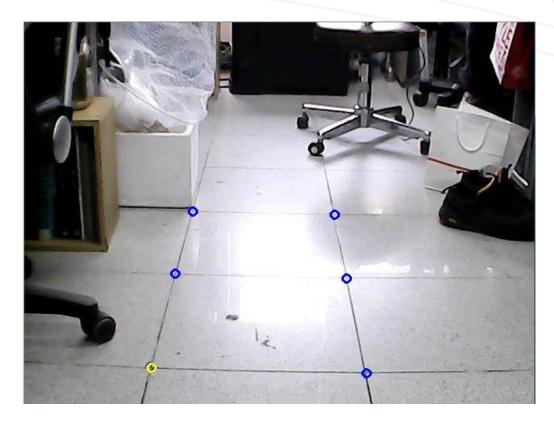
- recoverPose [R|t] 추출
 - int recoverPose(InputArray E, InputArray points1, InputArray points2, OutputArray R,
 OutputArray t, double focal=1.0, Point2d pp=Point2d(0, 0), InputOutputArray mask=noArray()):
 - 1) 입력된 E와 두 이미지상의 매칭쌍으로부터 두 이미지의 상대적인 [RIT] 관계를 추출해 줌
 - 2) 부가적인 기하학적 조건 검사를 통해 [Rlt]를 유일하게 결정하여 반환함
 - 3) 항상 |t|=1

- triangulatePoints feature 4D point 추출
 - void triangulatePoints(InputArray projMatr1, InputArray projMatr2, InputArray projPoints1, InputArray projPoints2, OutputArray points4D):
 - 1) 두 카메라의 Projection Matrix (K[R|t])를 입력 받음
 - 2) 두 카메라 상의 매칭쌍

- solvePnP [R|t] 추출
 - bool **solvePnP**(InputArray objectPoints, InputArray imagePoints, InputArray cameraMatrix, InputArray distCoeffs, OutputArray rvec, OutputArray tvec, bool useExtrinsicGuess=false, int flags=ITERATIVE):
 - void **solvePnPRansac**(InputArray objectPoints, InputArray imagePoints, InputArray cameraMatrix, InputArray distCoeffs, OutputArray rvec, OutputArray tvec, bool useExtrinsicGuess=false, int iterationsCount=100, float reprojectionError=8.0, int minInliersCount=100, OutputArray inliers=noArray(), int flags=ITERATIVE) => 반환함
 - 1) 한대의 카메라내의 2D 특징들과 해당 특징들의 3D 좌표
 - 2) 이론적으로 최소 4개의 특징이 필요 (K[R|t]: 3x4 Mat)

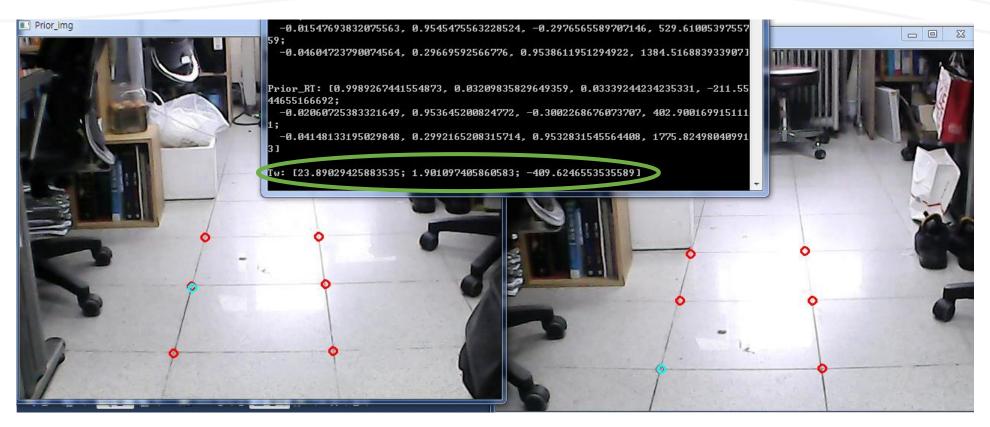
solvePnPRansac



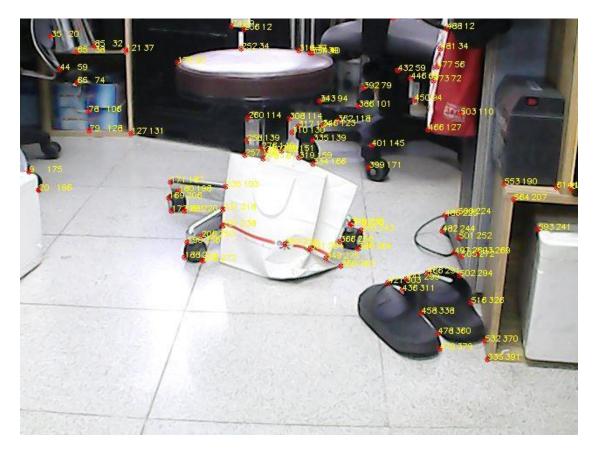


→ 이동 후 이동 전 → 1타일 이동 (40cm) -

solvePnPRansac

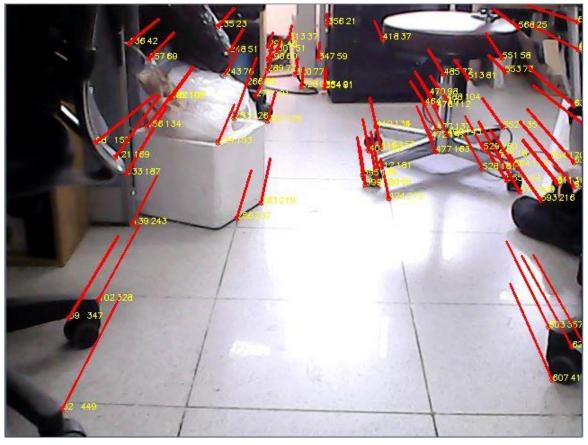


• Find E – recoverPose - triangulatePoints



Feature Detection – SIFT, SURF, FAST, GFTT

• Find E – recoverPose - triangulatePoints



Feature Tracking - OpticalFlowPyrLK Feature Matching - KnnMatch

• Find E – recoverPose - triangulatePoints

```
Point2d pp(CamBridge.GetCx(), CamBridge.GetCy());
E = findEssentialMat(vecPtpre23, vecPtcur23, CamBridge.GetFocalLength(), pp, RANSAC, 0.999, 1.0, E_mask);
Scalar num_Inlier_E = sum(E_mask);
int inlier = recoverPose(E, vecPtpre23, vecPtcur23, R, t, CamBridge.GetFocalLength(), pp, E_mask, 50);
```

```
t: [-0.03490384974094617;

0.3446337851501723;

-0.938088095759842]

400*t: [-13.96153989637847;

137.8535140600689;

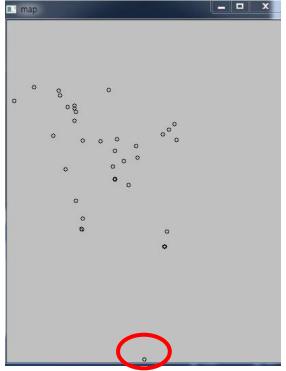
-375.2352383039368]
```

```
READ: H (1)
WRITE: 1
READ: I (1)
WRITE: 1
READ: JKLM?(4)
WRITE: 1
READ: N (1)
WRITE: 1
READ: 0 (1)
WRITE: 1
READ: P (1)
WRITE: 2
READ: Q (1)
URITE: 2
```

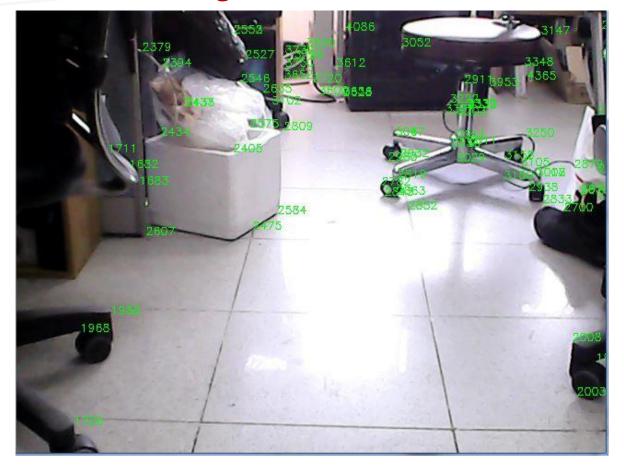
<= 시리얼 통신으로 엔코더의 값을 받아 곱해주는 방식으로 해결

Find E – recoverPose - triangulatePoints

triangulatePoints(matP_ref, P, vecPtcur23, vecPtpre23, tmp4D);



Find E – recoverPose - triangulatePoints



triangulatePoints 함수로 얻어진 각 특징의 3D좌표를 이용하여 거리 계산

● 영상



Q&A