Computer Graphics 실습 6.

2020. 10. 21

박 화 종

aqkrghkwhd@naver.com

실습 소개

- 과목 홈페이지
 - 충남대학교 사이버 캠퍼스 (http://e-learn.cnu.ac.kr)
- TA 연락처
 - 박화종
 - 공대 5호관 506호 컴퓨터비전 연구실
 - aqkrghkwhd@naver.com
- 실습 튜터
 - 최수민(00반)
 - eocjstnals12@naver.com
 - 신준호(01반)
 - wnsgh578@naver.com

목 차

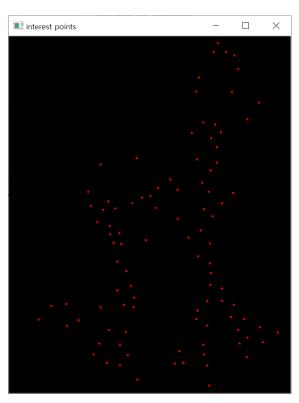
- 4주차 과제 리뷰
- 5주차 과제 추가설명
- 실습
 - Orientation Assignment
- 과제
 - Determining unknown transformations

4주차 과제 리뷰

• Harris Corner Detection 구현하기



original



my interest points



my harris corner detection

4주차 과제 리뷰

```
idef calc_derivatives(src):
    11 11 11
    #ToDo
    3x3 sobel 필터를 사용해서 Ix Iy 구하기
    :param src: 입력 이미지 (흑백)
    :return: Ix, Iy
    40.00.00
    Ix = ???
    Iv = ???
    # calculate Ix, Iy
    sobel_x, sobel_y = get_my_sobel()
    Ix = my_filtering(src, sobel_x)
    Iy = my_filtering(src, sobel_y)
    return Ix, Iy
```

4주차 과제 리뷰

```
def HarrisDetector(src, gaus_filter_size = 3, gaus_sigma = 1, alpha = 0.04, threshold_rate = 0.01):
    (h, w) = src.shape
# calculate Ix, Iy
Ix, Iy = calc_derivatives(src)
```

• • •

```
# Square of derivatives
IxIx = Ix**2
IyIy = Iy**2
IxIy = Ix * Iy
```

```
har = \det[\mu(\sigma_I, \sigma_D)] - \alpha[\operatorname{trace}(\mu(\sigma_I, \sigma_D))^2] = g(I_x^2)g(I_y^2) - [g(I_xI_y)]^2 - \alpha[g(I_x^2) + g(I_y^2)]^2
```

• • •

```
G_IXIX = GaussianFiltering(IxIx, fshape=(gaus_filter_size, gaus_filter_size), sigma=gaus_sigma)
G_IYIY = GaussianFiltering(IyIy, fshape=(gaus_filter_size, gaus_filter_size), sigma=gaus_sigma)
G_IXIY = GaussianFiltering(IxIy, fshape=(gaus_filter_size, gaus_filter_size), sigma=gaus_sigma)
```

 \bullet

```
#det = G_IxIx * G_IyIy - (G_IxIy**2)
#tr = G_IxIx

#har = det - (alpha * (tr ** 2))
har = G_IxIx * G_IyIy - (G_IxIy**2) - alpha * (G_IxIx**2 + G_IyIy**2)
```

5주차 과제 추가 설명

• Integral image 사용시 속도 차이 확인

start!

src.shape : (552, 435, 3)

fsize: 5

M_harris time : 6.1276217

make integral image time : 0.824192999999999

M_harris integral time : 1.151103799999996

<- 이 속도는 채점 기준에 들어가지 않음

속도를 빠르게 하고 싶다면

1	2	3
4	5	6
7	8	9



1	3	6
5	?	•
12	•	



1	3	6
5	12	•
12	•	•

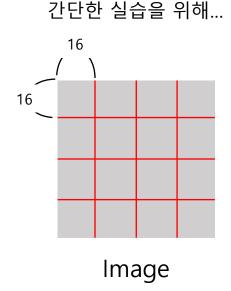
29/54

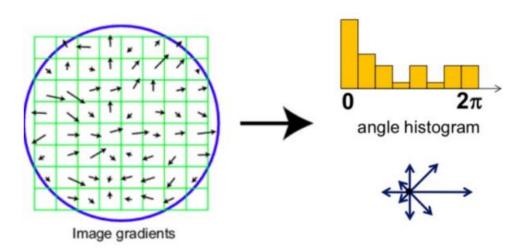
실습

Orientation Assignment

3. Orientation Assignment

- Take 16×16 square window around detected feature from blurred image associated with the keypoint's scale
- Compute image gradients (magnitude and angle)
- Throw out weak edges
- Create histogram





Orientation Assignment

```
jimport cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
def my_padding(src, filter):
    (h, w) = src.shape
    if isinstance(filter, tuple):
        (h_pad, w_pad) = filter
    else:
        (h_pad, w_pad) = filter.shape
    h_pad = h_pad // 2
    w_pad = w_pad // 2
    padding_img = np.zeros((h+h_pad*2, w+w_pad*2))
    padding_img[h_pad:h+h_pad, w_pad:w+w_pad] = src
    # repetition padding
    # Up
    padding_img[:h_pad, w_pad:w_pad + w] = src[0, :]
    # down
    padding_img[h_pad + h:, w_pad:w_pad + w] = src[h - 1, :]
    # left
    padding_img[:, :w_pad] = padding_img[:, w_pad:w_pad + 1]
    # right
    padding_img[:, w_pad + w:] = padding_img[:, w_pad + w - 1:w_pad + w]
    return padding_img
```

Orientation Assignment

```
def my_filtering(src, filter):
   (h, w) = src.shape
   (f_h, f_w) = filter.shape
   #filter 확인
   #print('<filter>')
   #print(filter)
   # 직접 구현한 my_padding 함수를 이용
   pad_img = my_padding(src, filter)
    dst = np.zeros((h, w))
   for row in range(h):
       for col in range(w):
           dst[row, col] = np.sum(pad_img[row:row + f_h, col:col + f_w] * filter)
   return dst
def get_my_sobel():
    sobel_x = np.dot(np.array([[1], [2], [1]]), np.array([[-1, 0, 1]]))
    sobel_y = np.dot(np.array([[-1], [0], [1]]), np.array([[1, 2, 1]]))
   return sobel_x, sobel_y
def calc_derivatives(src):
   # calculate Ix, Iy
    sobel_x, sobel_y = get_my_sobel()
   Ix = my_filtering(src, sobel_x)
   Iy = my_filtering(src, sobel_y)
   return Ix, Iy
```

Orientation Assignment

```
def calc_angle(Ix, Iy):
    #return np.rad2deg(np.arctan(Iy/(Ix+1E-6)))
   # -180 ~ 180
    angle = np.rad2deg(np.arctan2(Iy, Ix))
   # 0 ~ 360
   return (angle+360) % 360
def calc_magnitude(Ix, Iy):
    magnitude = np.sqrt(Ix**2 + Iy**2)
    return magnitude
def calc_patch_hist(patch_ang, patch_mag, angle_range):
   h, w = patch_ang.shape[:2]
   assert h, w == patch_mag.shape[:2]
   vector_size = 360//angle_range
    vector = np.zeros(vector_size,)
    for row in range(h):
       for col in range(w):
            vector[int(patch_ang[row, col]//angle_range)] += patch_mag[row, col]
    return vector
```

```
def get_histogram(angle, magnitude, window_size=16, angle_range=30):
   h, w = angle.shape[:2]
   h = h//window_size
   w = w//window_size
   #print(h, w)
   assert 360 % angle_range == 0
   vector_size = 360//angle_range
   patches_vector = np.zeros((h, w, vector_size))
   print('calculate histogram...')
   for row in range(h):
       for col in range(w):
           patch_amg = angle[row*window_size:(row+1)*window_size, col*window_size:(col+1)*window_size]
           patch_mag = magnitude[row*window_size:(row+1)*window_size, col*window_size:(col+1)*window_size]
           patches_vector[row, col] = calc_patch_hist(patch_amg, patch_mag, angle_range)
   return patches_vector
def show_patch_hist(patch_vector):
   index = np.arange(len(patch_vector))
   plt.bar(index, patch_vector)
   plt.title('202050249')
                            자신의 학번으로 변경(안할 시 1점 감점)
   plt.show()
```

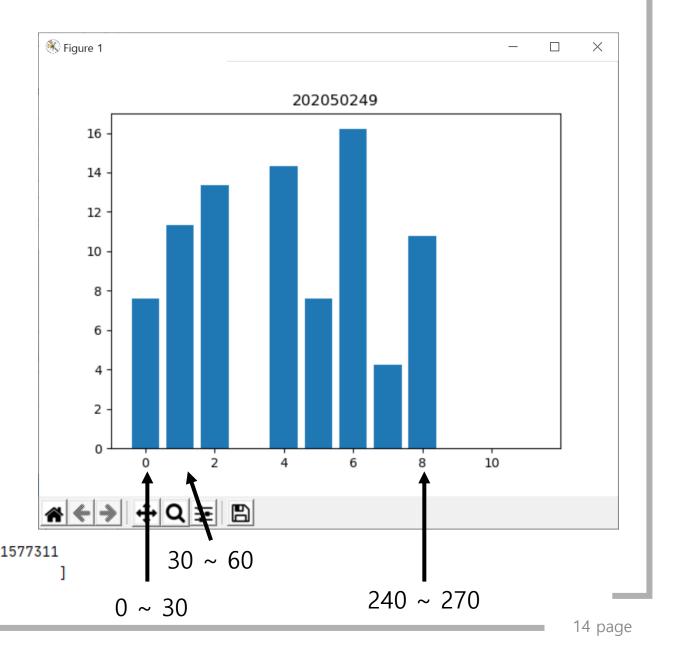
```
get Ix and Iy...
calculate angle and magnitude
calculate histogram...
angle
[[225.
             180.
                        156.80140949 23.19859051]
 [251.56505118 135.
                        135.
                                     45.
[ 45.
                        149.03624347 0.
              45.
 magnitude
[[ 4.24264069 6.
                       7.61577311 7.61577311
 [ 3.16227766  1.41421356  7.07106781  5.65685425]
[ 1.41421356  4.24264069  5.83095189  0.
[ 8.24621125   5.09901951   10.19803903   7.61577311]]
vector
7.61577311 11.3137085 13.34523076 0.
                                           14.31623327 7.61577311
16.19803903 4.24264069 10.77805077 0.
                                            0.
                                                       0.
```

```
def main():
    src = cv2.imread('../image/Lena.png')
    gray = cv2.cvtColor(src, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    print('get Ix and Iy...')
   Ix, Iy = calc_derivatives(gray)
    print('calculate angle and magnitude')
    angle = calc_angle(Ix, Iy)
    magnitude = calc_magnitude(Ix, Iy)
    patches_vector = get_histogram(angle, magnitude,
                                   window_size=4, angle_range = 30)
    print('angle')
    print(angle[:4, :4])
    print('magnitude')
    print(magnitude[:4, :4])
    print('vector')
    print(patches_vector[0, 0])
    #print(np.max(angle), np.min(angle))
    show_patch_hist(patches_vector[0,0])
if __name__ =='__main__':
    main()
```

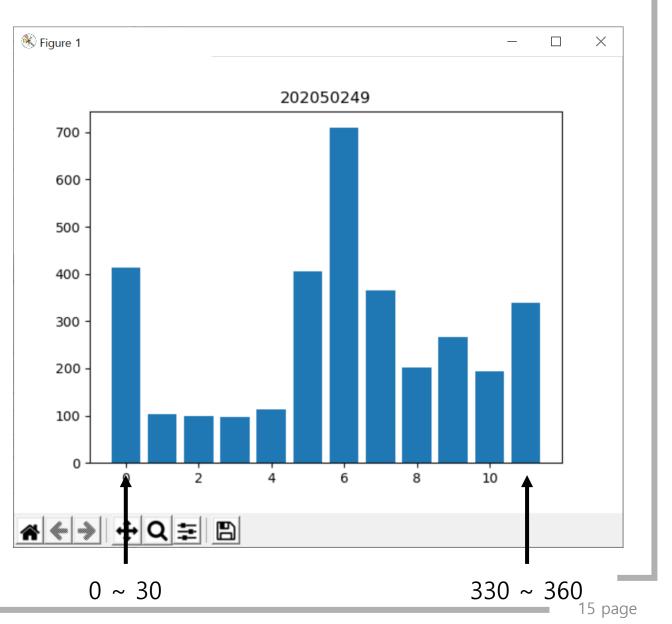
Process finished with exit code -1

Process finished with exit code -1

```
patches_vector = get_histogram(angle, magnitude,
                                  window_size=4, angle_range = 30)
get Ix and Iy...
calculate angle and magnitude
calculate histogram...
angle
[[225.
              180.
                           156.80140949 23.19859051]
 [251.56505118 135.
                           135.
                                          45.
 [ 45.
                           149.03624347
               45.
 [ 75.96375653    78.69006753    191.30993247    246.80140949]]
magnitude
[[ 4.24264069 6.
                          7.61577311 7.61577311
 3.16227766 1.41421356 7.07106781
                                      5.656854251
 [ 1.41421356 4.24264069 5.83095189
 [ 8.24621125  5.09901951 10.19803903  7.61577311]]
vector
[ 7.61577311 11.3137085 13.34523076
                                                14.31623327 7.61577311
16.19803903 4.24264069 10.77805077 0.
                                                              Θ.
                                                 Θ.
```



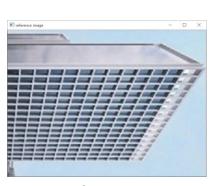
해당 결과를 보고서에 꼭 첨부할 것 pdf에 첨부하지 않으면 2점 감점



• Determining unknown transformations



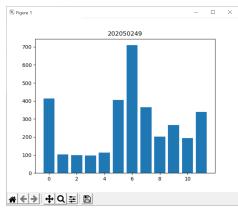
original



reference



transform RANSAC



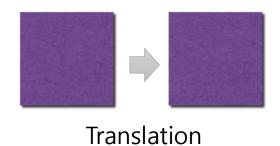
실습 진행한 결과도 첨부

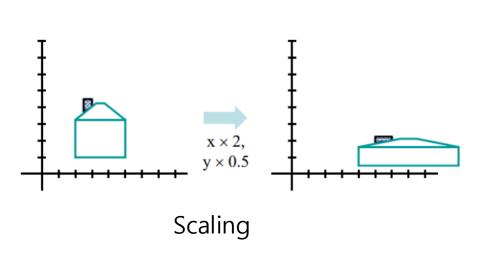


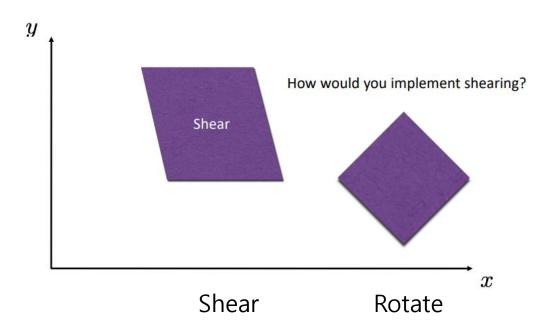


transform

- Determining unknown transformations
 - Affine transform
 - Rotate, shear, translation, scaling 네 가지를 합쳐서 Affine 변환







- Determining unknown transformations
 - sift = cv2.xfeatures2d.SIFT_create() 함수 사용
 - sift.detectAndCompute(img, None)을 이용하여 keypoint와 descriptor를 구할 수 있다.

```
sift = cv2.xfeatures2d.SIFT_create(keypoint_num)
kp1, des1 = sift.detectAndCompute(img1, None)
kp2, des2 = sift.detectAndCompute(img2, None)
print(kp1[0].pt)
print(des1[0])
```

```
      (304.55364990234375, 112.65033721923828)

      [ 28. 7. 3. 40. 79. 42. 19. 16. 110. 20. 3. 59. 16. 5.

      5. 22. 94. 13. 17. 76. 17. 1. 2. 12. 55. 6. 5. 21.

      55. 48. 10. 11. 28. 10. 9. 28. 55. 70. 40. 20. 46. 6.

      7. 75. 100. 43. 43. 37. 110. 20. 17. 65. 27. 5. 2. 21.

      70. 13. 19. 93. 26. 3. 2. 8. 108. 20. 9. 49. 13. 5.

      3. 18. 43. 5. 8. 32. 110. 107. 32. 19. 87. 11. 3. 53.

      58. 42. 55. 62. 103. 15. 16. 87. 31. 1. 0. 9. 110. 15.

      2. 45. 12. 1. 1. 14. 74. 17. 20. 72. 19. 6. 8. 10.

      46. 6. 3. 19. 103. 69. 23. 14. 78. 9. 4. 22. 46. 37.

      25. 32.]
```

keypoint(x,y) & descriptor – 128Dim

Determining unknown transformations

```
def feature_matching(img1, img2, RANSAC=False, threshold = 300, keypoint_num = None, iter_num = 500):
   sift = cv2.xfeatures2d.SIFT_create(keypoint_num)
   kp1, des1 = sift.detectAndCompute(img1, None)
   kp2, des2 = sift.detectAndCompute(img2, None)
   distance = []
   for idx_1, des_1 in enumerate(des1):
       dist = []
       for idx_2, des_2 in enumerate(des2):
           dist.append(L2_distance(des_1, des_2))
                                                        L2_distance 함수 완성
       distance.append(dist)
                                                        [1,2,3]
                                                        [4,5,6]
   distance = np.array(distance)
                                                         => 5.19615...
   min_dist_idx = np.argmin(distance, axis=1)
                                                        [0,0,0]
   min_dist_value = np.min(distance, axis=1)
                                                        [3,4,12]
                                                         => 13
```

Determining unknown transformations

img1과 img2의 가장 짧은 거리의 좌표쌍 threshold보다 거리값이 크다면 continue print(points)

```
[[(305, 113), (430, 268)], [(232, 73), (503, 135)], [(232, 339), (23, 370)],
```

```
points = []
for idx, point in enumerate(kp1):
    if min_dist_value[idx] >= threshold:
        continue

    x1, y1 = point.pt
    x2, y2 = kp2[min_dist_idx[idx]].pt

    x1 = int(np.round(x1))
    y1 = int(np.round(y1))

    x2 = int(np.round(y2))
    y2 = int(np.round(y2))
    points.append([(x1, y1), (x2, y2)])
```

[[(img1의 x좌표, img1의 y좌표), (img2의 x좌표, img2의 y좌표)], [....], ...]

Determining unknown transformations

Determining unknown transformations

59/92

$$\begin{bmatrix} x_1 & y_1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & x_1 & y_1 & 1 \\ & & \vdots & & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x & b \\ a \\ b \\ c \\ d \\ e \\ f \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1' \\ y_1' \\ \vdots \\ e \\ f \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b} = \mathbf{0}$$

$$\mathbf{x}^* = \underset{\mathbf{x}}{\operatorname{argmin}} \|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\|^2 = (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{b}$$

```
# no RANSAC
if not RANSAC:
   A = []
   for idx, point in enumerate(points):
       #ToDo
       #A, B 완성
       # A.append(???) 이런식으로 할 수 있음
       # 결과만 잘 나오면 다른방법으로 해도 상관없음
   A = np.array(A)
   B = np.array(B)
```

Determining unknown transformations

Determining unknown transformations

59/92

$$\begin{bmatrix} x_1 & y_1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & x_1 & y_1 & 1 \\ & & \vdots & & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ b \\ c \\ d \\ e \\ f \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1' \\ x_1' \\ y_1' \\ \vdots \\ e \\ f \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b} = \mathbf{0}$$

$$\mathbf{x}^* = \underset{\mathbf{x}}{\operatorname{argmin}} \|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\|^2 = (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{b}$$

```
#ToDo

#X 완성

#np.linalg.inv(V) : V의 역행렬 구하는것

#np.dot(V1, V2) : V1과 V2의 행렬곱

# V1.T : V1의 transpose

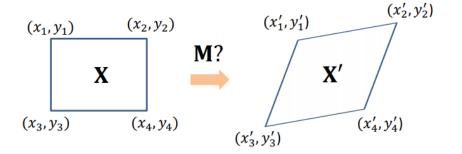
'''

X = __?;;...
```

Determining unknown transformations

Determining unknown transformations 52/92

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ax + by + c \\ dx + ey + f \\ 1 \end{bmatrix}$$



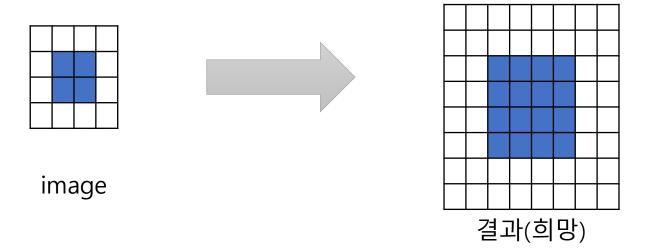
```
# ToDo
# 위에서 구한 X를 이용하여 M 완성
'''
M = __???.

M = np.array(M)
M = np.linalg.inv(M)
```

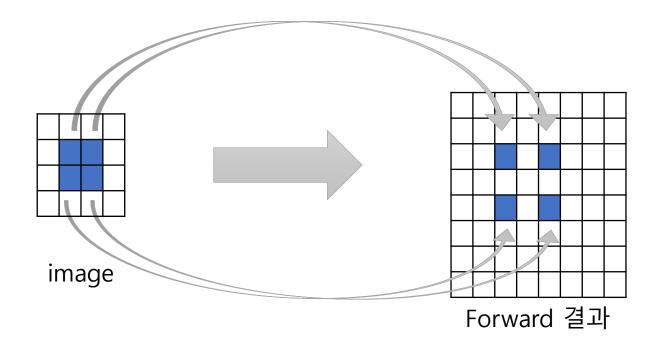
• Determining unknown transformations

```
# ToDo
# backward 방식으로 dst완성
'''
#Backward 방식
dst = _???
```

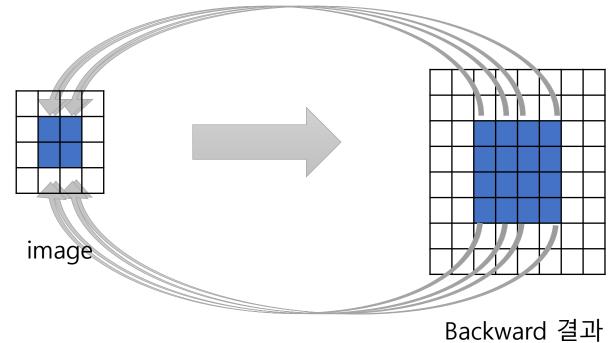
• Forward 방식 vs Backward 방식



- Forward 방식 vs Backward 방식
 - Forward 방식



- Forward 방식 vs Backward 방식
 - Backward 방식



• Forward 방식 vs Backward 방식



Affine 변환 전 이미지



Affine 변환 후 이미지 (Forward)

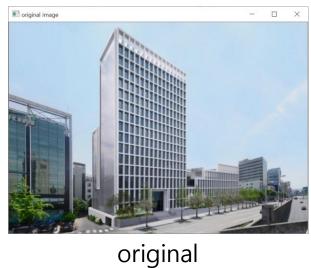


Affine 변환 후 이미지 (희망)

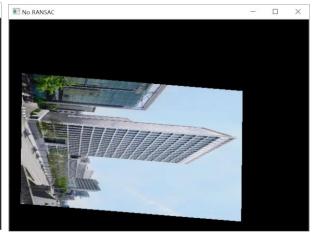


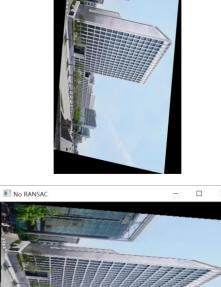
Affine 변환 후 이미지 (Backward)

• Forward 방식 vs Backward 방식









Backward

- Forward 방식 vs Backward 방식
 - Forward 방식
 - 행렬 M을 이용해 MX = x' 방식으로 좌표를 찾기
 - h, w = src.shape[:2]
 - for row in range(h):
 - for col in range(w):
 - dst[row',col'] = src[row, col]
 - Backward 방식
 - MX = X' 이 아니라 X = M⁻¹ * X' 방식으로 좌표를 찾기
 - h, w = dst.shape[:2]
 - for row in range(h):
 - for col in range(w):
 - dst[row',col'] = src[row, col]

Determining unknown transformations

Determining unknown transformations

59/92

$$\begin{bmatrix} x_1 & y_1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & x_1 & y_1 & 1 \\ & & \vdots & & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x & b \\ a \\ b \\ c \\ d \\ e \\ f \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1' \\ x_1' \\ y_1' \\ \vdots \\ e \\ f \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b} = \mathbf{0}$$

 $\mathbf{x}^* = \underset{\mathbf{x}}{\operatorname{argmin}} \|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\|^2 = (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{b}$

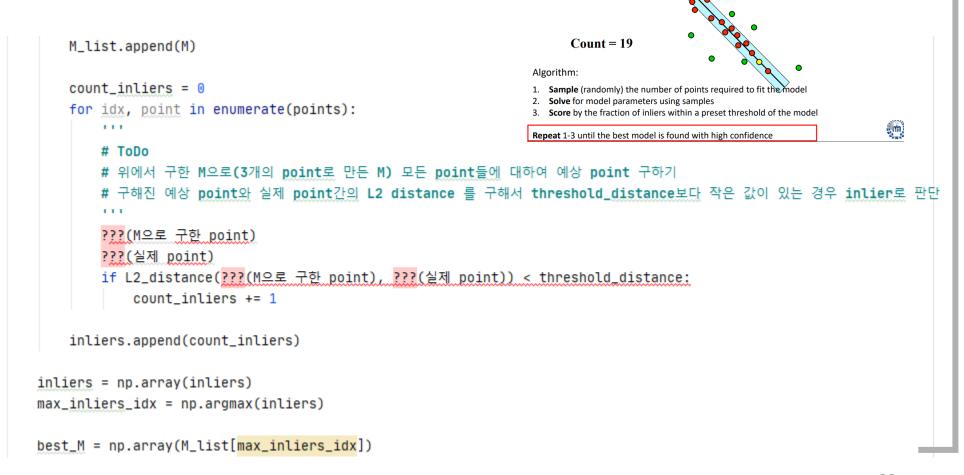
```
#use RANSAAC
else:
   points_shuffle = points.copy()
   inliers = []
   M_list = []
   for i in range(iter_num):
       random.shuffle(points_shuffle)
       three_points = points_shuffle[:3]
       A = []
       B = []
       #3개의 point만 가지고 M 구하기
       for idx, point in enumerate(three_points):
           111
           #ToDo
           #A, B 완성
           # A.append(???) 이런식으로 할 수 있음
           # 결과만 잘 나오면 다른방법으로 해도 상관없음
       A = np.array(A)
       B = np.array(B)
```

Determining unknown transformations

• 역행렬이 구해지지 않는 경우 try, except 를 이용해 해결

```
try:
    111
    #ToDo
   #X 완성
   #np.linalg.inv(V) : V의 역행렬 구하는것
   #np.dot(V1, V2) : V1과 V2의 행렬곱
   # V1.T : V1의 transpose 단, type이 np.array일때만 가능. type이 list일때는 안됨
    111
   X = ???
except:
   print('can\'t calculate np.linalg.inv((np.dot(A.T, A)) !!!!!')
   continue
1.1.1
# ToDo
# 위에서 구한 X를 이용하여 M 완성
1.1.1
M = ???
M_list.append(M)
```

Determining unknown transformations



RANSAC

(RANdom SAmple Consensus): Learning technique to estimate parameters of a model by random sampling of observed data Fischler & Bolles in '81.

• Determining unknown transformations



Affine 변환 후 이미지 (Forward)



Affine 변환 후 이미지 (Backward)

```
best_M = np.array(M_list[max_inliers_idx])

M = best_M
M_ = np.linalg.inv(M)

# ToDo
# backward 방식으로 dst완성
#Backward 방식
dst = _???
```

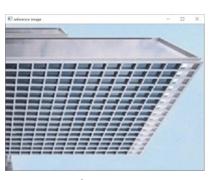
Determining unknown transformations

```
def main():
   img = cv2.imread('../image/building.jpg')
   img_ref = cv2.imread('../image/building_temp.jpg')
   threshold = 300
   iter_num = 500
   #속도가 너무 느리면 100과 같이 숫자로 입력
   keypoint_num = None
   #keypoint_num = 50
   threshold_distance = 10
   dst_no_ransac = feature_matching(img, img_ref, threshold=threshold,
   dst_use_ransac = feature_matching(img, img_ref, RANSAC=True, thresh
   cv2.imshow('No RANSAC' + 학번을 입력하세요, dst_no_ransac)
   cv2.imshow('Use RANSAC' + 학번을 입력하세요, dst_use_ransac)
   cv2.imshow('original image' + 학번을 입력하세요, img)
   cv2.imshow('reference image' + 학번을 입력하세요, img_ref)
   cv2.waitKey()
   cv2.destroyAllWindows()
```

• Determining unknown transformations



original



reference



transform RANSAC



transform

과제 - 구현

- 제공된 코드가 제대로 동작하도록 구현하기
 - 빈칸 채우기
 - 코드 채점 시 error가 발생하면 감점
 - cv2.imshow 할 때 꼭! 자신의 학번 보이도록 변경
 - 이번 과제는 구현 속도에 대한 감점 없음
 - transform 결과 이미지는 ppt에 나온 것과 다를 수있음
 - transform 결과가 보일 때 이미지가 잘려서 보이면 감점

과제 - 보고서

• 보고서

- 내용:

- 이름, 학번, 학과

- 구현 코드: 구현한 코드

- 코드 설명: 구현한 코드에 대한 설명(설명은 1page를 넘기지 말 것, 1줄이어도 상관없음)

- 이미지: 과제 첫 페이지를 참고하여 이미지 첨부(실습 결과 포함)

- 느낀 점: 결과를 보고 느낀 점, 혹은 과제를 하면서 어려웠던 점 등

- 과제 난이도: 개인적으로 생각하는 난이도 (과제가 너무 쉬운 것 같다 등)

- .pdf 파일로 제출 (이 외의 파일 형식일 경우 감점)

- 파일 이름:

- [CG]20xxxxxxx_이름_n주차_과제.pdf

- 제출 기한
 - 11월 03일 23시 59분까지 (최대 점수 10점)
- 추가 제출 기한
 - 11월 10일 23시 59분까지 (최대 점수 4점, 과제 총점 계산 후 -6점)
 - 11월 11일 00시 00분 이후 (점수 0점)
- 채점
 - 구현을 못하거나(잘못 구현하거나) 보고서 내용이 빠진 경우 감점
 - 아무것도 구현하지 못해도 과제 제출하면 기본점수 있음
 - 다른 사람의 코드를 copy해서 제출시 보여준 사람, copy한 사람 둘 다 0점
 - 내장함수 사용시 감점(내장함수를 사용해도 된다고 말 한 것 제외)
- 제출 파일
 - 아래의 파일을 압축해서 [CG]20xxxxxxx_이름_n주차_과제.zip로 제출
 - .py 파일 전부
 - .pdf 보고서 파일

QnA