R13945031 游心好

程式執行的環境: Python==3.11.5 (VS Code)

使用的套件及版本:

- Pillow==8.2.0
- matplotlib==3.7.2
- -numpy==1.24.3
- opency-python== 4.9.0.80
- scikit-image== 0.20.0

EX1

1. code

```
7  def scale_image(image, scale_factor, interpolation_method):
8    scaled_image = cv2.resize(image, None, fx=scale_factor, fy=scale_factor, interpolation=interpolation_method)
9    return scaled image
```

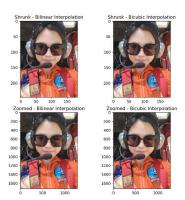
自定義的 function: scale image(原始圖像,縮放倍率,計算內積的方法)

- 24 bilinear_zoomed = scale_image(bilinear_shrunk, zoom_factor, cv2.
 INTER_LINEAR)
- bicubic_zoomed = scale_image(bicubic_shrunk, zoom_factor, cv2.
 INTER CUBIC)
 - Bilinear interpolation: 使用 OpenCV 的 cv2.INTER LINEAR
 - Bicubic interpolation: 使用 OpenCV 的 cv2. INTER_CUBIC

2. steps

- i. 載入一張 512x512 以上尺寸的自拍照並命名為 origin.jpg。
- ii. 在 bash 打 python ex1.py 執行(接著為執行內容說明)
- iii. 使用 Bilinear interpolation 和 Bicubic interpolation 縮放圖片,先各自縮小至 12% (bilinear_shrunk 及 bicubic_shrunk)。
- iv. 再將縮小的圖片放大 7 倍,回到接近原圖大小(bilinear_zoomed 及 bicubic_zoomed)。

v. 將結果圖片進行對比,並輸出處理後的圖片。



3. Compare the Quality

Bilinear interpolation:

- 在圖像縮小時,由於僅使用相鄰的四個像素進行插值,因此可能會出現些微模糊, 導致細節損失。
- 在圖像放大時,可能會出現鋸齒狀邊緣,細節相對較少,顏色平滑過渡不如 bicubic interpolation 自然,整體效果可能顯得粗糙。

bicubic interpolation:

- 在縮小圖像時,由於考慮了周圍十六個像素,圖像通常更平滑,並且細節保留相較 Bilinear interpolation 更佳,特別是在邊緣和顏色漸變上,可從衣服的陰影處及衣服 上的英文字母觀察到。
- 在放大圖像時,圖像更為平滑,細節相對豐富,邊緣更加柔和,色彩過渡自然,在 左下角的英文字母 ICP 上可以明顯觀察出。



Bilinear interpolation



bicubic interpolation

4-1. Explanation of Bicubic Interpolation

- 周圍像素的考慮:考慮到目標像素周圍的 16 個鄰近像素,這些像素在水平和垂直 方向上各有 4 個(形成 4x4 的網格)。在計算新的像素值時,這 16 個像素的強度 (亮度或顏色值)會被用來計算目標像素。
- 使用立方函數:利用立方多項式來擬合這 16 個像素的強度值。計算一個平滑的曲線,這條曲線通過這些周圍像素,以此來確定新像素的值。使得插值過程不僅考慮最近的像素,還會依不同比例值考慮到較遠的像素,從而提高了圖像的平滑度和自然度,減少鋸齒狀邊緣的出現。

4-2. Comparing the computational complexity of bicubic and bilinear interpolation:

- Bilinear Interpolation 的計算複雜度較低 O(n^2),因為它僅需要考慮四個相鄰像素 (2x2),計算速度較快,適合在對速度要求較高的應用場景中使用。
- Bicubic Interpolation 的計算複雜度較高 O(n^3),因為需要考慮十六個像素的值 (4x4),這使得其運算時間相對較長,但能夠提供更優質的圖像效果,特別是在大幅度縮放時,效果更為明顯。

EX2

1. difference between barrel and pincushion distortion

- barrel distortion: 使得影像看起來從中心向外隆起,直線在遠離影像中心的地方會向外彎曲,類似於桶的形狀,隨著距離中心的增加,放大率增大,在 Brown's Conrady Model 中,barrel distortion 通常與負的徑向畸變係數相關,這意味著實際影像點比理想鏡頭預測的更接近光學中心,四周的扭曲較為明顯,如耳機、肩帶等物體在邊緣處顯得變寬且向外彎曲。
- Pincushion Distortion: 使得影像看起來向內凹陷,直線在遠離影像中心的地方會向內彎曲,類似於針墊的形狀,隨著距離中心的增加,放大率減小,在 Brown's Conrady Model 中, Pincushion Distortion 與正的徑向畸變係數相關,這意味著實際影像點比理想鏡頭預測的更遠離光學中心,結果圖片可知照片四周呈現向內拉扯凹陷狀,尤其是在邊緣處,直線向內彎曲,形成收縮的效果,人物面部相對於 barrel distortion有所壓縮,耳機、肩帶在邊緣處顯得變窄目向內彎曲。



• 主要差異

- o 彎曲方向: barrel distortion 向外彎曲, 而 Pincushion Distortion 向內彎曲。
- 放大率: barrel distortion 的放大率在邊緣增加,而 Pincushion Distortion 的放大率在邊緣減少。
- 徑向畸變係數: barrel distortion 有負的係數,而 Pincushion Distortion 有正的 係數。

2. code

apply_radial_distortion(原始照片,K1,k2,k3)

k1(主要的係數):

- 負值時會產生 barrel distortion (影像向外膨脹);正值時,會產生 Pincushion Distortion (影像向內收縮)。
- 畸變的量隨著影像距離光軸的距離平方增長,因此越遠離光軸,畸變越明顯。

k2(輔助係數):

- 對較遠的點進行更細微的畸變修正。當 k1 不能完全描述畸變時,加入 k2 以 更進確地模擬複雜的變形。
- k2 對徑向畸變的影響是以距離光軸的四次方來增長的,這意味著它在離光 軸更遠的地方才會有較大的影響。

k3(高階修正項):

用於處理非常精細的畸變問題。它對影像點的徑向變形影響是距離光軸的六次方,影響範圍更為邊緣的區域。

fx 和 fy 代表焦距, cx 和 cy 代表主點(影像中心)

- i. **初始化畸變係數**: dist_coeffs = np.array([k1, k2, k3, 0, 0], dtype=np.float32) 在這裡定義了畸變係數的數組,最後兩個參數(通常用於切變和高階畸變) 設為 0,因為這段程式碼只關注徑向畸變。
- ii. **生成新的矩陣**: new_camera_matrix, roi = cv2.getOptimalNewCameraMatrix(camera_matrix, dist_coeffs, (w, h), 0) 使用 OpenCV 的 getOptimalNewCameraMatrix 函數來計算基於畸變的最佳新相機矩陣。這會幫助在進行畸變校正時保留更多有效的影像區域。
- iii. **應用畸變**: distorted_image = cv2.undistort(image, camera_matrix, dist_coeffs, None, new_camera_matrix)
 使用 cv2.undistort 函數將畸變應用於影像,並返回畸變後的影像。這裡的 camera_matrix 和 dist_coeffs 用於描述原始影像的相機參數,而 new_camera_matrix 則用於獲得畸變影像的最佳效果。
- iv. 返回畸變後的影像

```
def apply_radial_distortion(image, k1, k2, k3):
 7
         h, w = image.shape[:2]
         # Generate the camera matrix
 8
9
        fx = w \# focal length in x
         fy = h # focal length in y
10
         cx = w / 2 # principal point x
11
12
         cy = h / 2 # principal point y
13
         camera_matrix = np.array([[fx, 0, cx],
15
                                    [0, fy, cy],
16
                                    [0, 0, 1]], dtype=np.float32)
17
         # Initialize the distortion coefficients
18
19
         dist_coeffs = np.array([k1, k2, k3, 0, 0], dtype=np.float32)
20
         # Generate new camera matrix based on the distortion
21
22
         new_camera_matrix, roi = cv2.getOptimalNewCameraMatrix(camera_matrix, dist_coeffs, (w, h), 0)
         distorted image = cv2.undistort(image, camera matrix, dist coeffs, None, new camera matrix)
26
27
         return distorted_image
```

3. steps

- i. 載入一張 512x512 以上尺寸的自拍照並命名為 origin.jpg。
- ii. 在 bash 打 python ex2.py 執行(接著為執行內容說明)
- iii. 使用 apply_radial_distortion, k1 分別設正(barrel_distorted_image)及負值 (pincushion_distorted_image)。
- iv. 將結果圖片進行對比,並輸出處理後的圖片。