

ĐẠI HỌC QUỐC GIA THÀNH PHỐ HỒ CHÍ MINH  
ĐẠI HỌC BÁCH KHOA  
KHOA KHOA HỌC VÀ KỸ THUẬT MÁY TÍNH



# Computer Vision

## Lớp L01

### Assignment 3: Gradient Domain Editing

Giảng viên hướng dẫn: Võ Thanh Hùng

Sinh viên: Đinh Vũ Hà - 2113269

Thành phố Hồ Chí Minh, Tháng 03/2024



## Mục lục

1	Yêu cầu	2
2	Lý thuyết	2
3	Code	4
4	Thực hiện	4



## 1 Yêu cầu

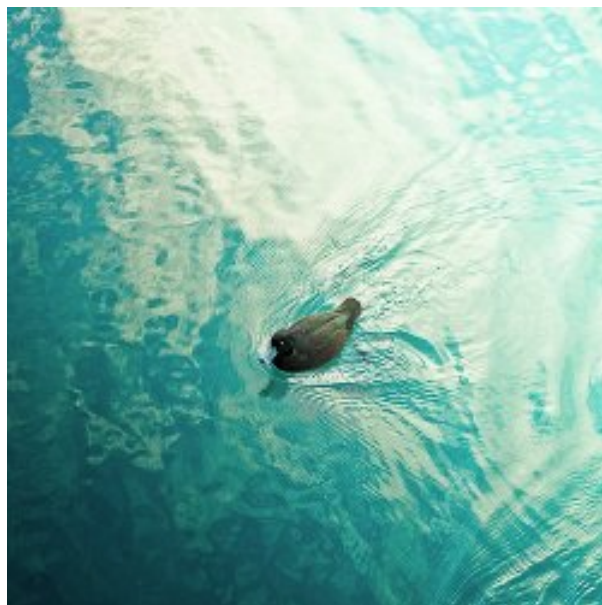
Ta cần chọn ra 2 hình, hình 1 làm nền và hình 2 để lấy object ghép vào hình 1.

## 2 Lý thuyết

Trong bài tập lớn này, chúng ta sử dụng hai ảnh: một ảnh nguồn (foreground.jpg) và một ảnh nền (background.jpg), chúng ta cắt phần của ảnh nguồn mà chúng ta muốn ghép vào ảnh nền, chuẩn bị một mask có hình dạng giống với phần cắt của ảnh nguồn (mask.png)



Ảnh nguồn ta muốn cắt



Ảnh nền



mask

Để làm được bài tập lớn này, 3 ảnh trên phải có cùng kích cỡ, và ở đây đã được chuyển về 250x250 px. Đối với mỗi pixel trong ảnh mục tiêu (target image) mà nằm ngoài mask phần nguồn, chúng ta sao

chép giá trị pixel từ ảnh nền. Đối với mỗi pixel trong mask phần nguồn, chúng ta giải quyết bài toán least squares (bình phương tối thiểu):

$$\mathbf{v} = \underset{\mathbf{v}}{\operatorname{argmin}} \sum_{i \in S, j \in N_i \cap S} ((v_i - v_j) - (s_i - s_j))^2 + \sum_{i \in S, j \in N_i \cap \neg S} ((v_i - t_j) - (s_i - s_j))^2$$

Trong phương trình trên, biến  $\mathbf{v}$  đại diện cho giá trị pixel từ ảnh mục tiêu,  $\mathbf{s}$  đại diện cho giá trị pixel từ vùng nguồn dưới mask và  $\mathbf{t}$  đại diện cho giá trị của các pixel lân cận của pixel nằm tại biên của mask, giá trị của chúng được lấy từ ảnh mục tiêu. Kết quả hệ phương trình sau đó được giải quyết như một bài toán bình phương tối thiểu, từ đó cho chúng ta các giá trị của vùng mask trong ảnh mục tiêu, sau đó được thế vào để có được ảnh đầu ra.

### 3 Code

Link tới thư mục drive của Assignment: [https://drive.google.com/drive/folders/1Lzm\\_YaDx1wtT9JX7aZl2QIAK0THps9O?usp=drive\\_link](https://drive.google.com/drive/folders/1Lzm_YaDx1wtT9JX7aZl2QIAK0THps9O?usp=drive_link)

### 4 Thực hiện

Trước tiên, ta cần import các thư viện cần thiết. Đặt tên file gồm ảnh nguồn (foreground.jpg) là F, ảnh nền (background.jpg) là B và mask (mask.png) là M

```
1  import matplotlib.pyplot as plt
2  from PIL import Image
3  import numpy as np
4  from scipy import sparse
5  import scipy.sparse.linalg as splinalg
6
7
8  F = 'foreground.jpg'
9  B = 'background.jpg'
10 M = 'mask.png'
11
```

Import các hàm, thư viện và cho ra ảnh

Chúng ta có class GradientDomainCloning. Class này có các hàm như sau:

- Hàm `__init__` (self, F, B, M): Hàm này sẽ nhận vào 3 file bao gồm ảnh nguồn là F, ảnh nền là B và mask là M. Nó chuẩn bị dữ liệu cần thiết để thực hiện quá trình Gradient Domain Cloning sau này.

```
14 def __init__(self, F, B, M):
15     # foreground
16     self.f = np.asarray(Image.open(F), dtype=int)
17
18     # background
19     self.b = np.asarray(Image.open(B), dtype=int)
20     # mask
21     self.m = np.asarray(Image.open(M), dtype=int)
22
23     # width and height
24     self.h = self.b.shape[0]
25     self.w = self.b.shape[1]
26     # new image after gradient domain cloning
27     self.new = Image.new('RGB', (self.h, self.w))
28     # map coordinate of pixels to be calculated to index_map according to mask
29     self.idx_map = []
30
31     # map coordinates of neighbourhoods to mask indices
32     ngb_map = []
33
34     # map coordinates to mask indices
35     self.pMap = [[-1 for i in range(self.w)] for j in range(self.h)]
36     counter = 0;
37
38     for i in range(self.h):
39         for j in range(self.w):
40             if self.m[:, :, 0][i][j] == 255:
41                 self.idx_map.append([i, j])
42                 ngb_map.append([self.m[:, :, 0][i-1][j] == 255,
43                               self.m[:, :, 0][i+1][j] == 255,
```

```
43         self.m[:, :, 0][i+1][j] == 255,  
44         self.m[:, :, 0][i][j-1] == 255,  
45         self.m[:, :, 0][i][j+1] == 255])  
46         self.pMap[i][j] = counter  
47         counter = counter+1  
48  
49     # nxn matrix A, nx1 vector b are used to solve poisson equation Au=b  
50     # for nx1 unknown pixel color vector u  
51     # r, g, b, 3 channels are calculated separately  
52     n = len(self.idx_map)  
53     self.b_r = np.zeros(n)  
54     self.b_g = np.zeros(n)  
55     self.b_b = np.zeros(n)  
56     self.A = [[0 for i in range(n)] for j in range(n)]  
57  
58  
59     # set up sparse matrix A, 4's on main diagonal, -1's and 0's off main diagonal  
60     for i in range(n):  
61         self.A[i][i] = 4;  
62         xx = self.idx_map[i][0]  
63         yy = self.idx_map[i][1]  
64         if (ngb_map[i][0] == True):  
65             self.A[i][self.pMap[xx-1][yy]] = -1  
66         if (ngb_map[i][1] == True):  
67             self.A[i][self.pMap[xx+1][yy]] = -1  
68         if (ngb_map[i][2] == True):  
69             self.A[i][self.pMap[xx][yy-1]] = -1  
70         if (ngb_map[i][3] == True):  
71             self.A[i][self.pMap[xx][yy+1]] = -1  
72     self.A = sparse.lil_matrix(self.A, dtype=int)
```

hàm init

- Hàm `count_neighbor(self, pix_idx)`: Được sử dụng để đếm số lượng hàng xóm trong vùng clone của một pixel và xác định xem pixel đó có nằm ở biên của vùng clone không.

```
76 def count_neighbor(self, pix_idx):
77     count = 0
78     boundary_flag = [0,0,0,0]
79     y = pix_idx[0]
80     x = pix_idx[1]
81     # has left neighbor or not
82     if (y >= 0 and y < self.h):
83         if (y==0 or self.pMap[y-1][x] == -1):
84             boundary_flag[0] = 1
85         else:
86             count +=1
87         if (y == self.h-1 or self.pMap[y+1][x] == -1):
88             boundary_flag[1] = 1
89         else:
90             count +=1
91     if (x >= 0 and x < self.w):
92         if (x==0 or self.pMap[y][x-1] == -1):
93             boundary_flag[2] = 1
94         else:
95             count +=1
96         if (x == self.w-1 or self.pMap[y][x+1] == -1):
97             boundary_flag[3] = 1
98         else:
99             count +=1
100     return count, boundary_flag
```

Hàm count\_neighbor

- Hàm poisson\_solver(self): Được sử dụng để giải phương trình Poisson trong quá trình Gradient Domain Cloning.



```
103 def poisson_solver(self):
104     # split into r, g, b 3 channels and
105     # iterate through all pixels in the cloning region indexed in idx_map
106     for i in range(len(self.idx_map)):
107         neighbors, flag = self.count_neighbor(self.idx_map[i])
108         x, y = self.idx_map[i]
109         if neighbors == 4:
110             # degraded form if neighbors are all within clone region
111             self.b_r[i] = 4*self.f[x,y,0] - (self.f[x-1,y,0] + self.f[x+1,y,0] + self.f[x,y-1,0] + self.f[x,y+1,0])
112             self.b_g[i] = 4*self.f[x,y,1] - (self.f[x-1,y,1] + self.f[x+1,y,1] + self.f[x,y-1,1] + self.f[x,y+1,1])
113             self.b_b[i] = 4*self.f[x,y,2] - (self.f[x-1,y,2] + self.f[x+1,y,2] + self.f[x,y-1,2] + self.f[x,y+1,2])
114             # have neighbor(s) on the clone region boundary, include background terms
115         else:
116             (variable) y: Any
117             self.b_r[i] = 4*self.f[x, y, 0] + self.f[x+1,y,0] + self.f[x,y-1,0] + self.f[x,y+1,0]
118             self.b_g[i] = 4*self.f[x,y,1] - (self.f[x-1,y,1] + self.f[x+1,y,1] + self.f[x,y-1,1] + self.f[x,y+1,1])
119             self.b_b[i] = 4*self.f[x,y,2] - (self.f[x-1,y,2] + self.f[x+1,y,2] + self.f[x,y-1,2] + self.f[x,y+1,2])
120             self.b_r[i] += flag[0] * self.b[x-1,y,0] + flag[1] * self.b[x+1,y,0] + flag[2] * self.b[x,y-1,0] + flag[3] * self.b[x,y+1,0]
121             self.b_g[i] += flag[0] * self.b[x-1,y,1] + flag[1] * self.b[x+1,y,1] + flag[2] * self.b[x,y-1,1] + flag[3] * self.b[x,y+1,1]
122             self.b_b[i] += flag[0] * self.b[x-1,y,2] + flag[1] * self.b[x+1,y,2] + flag[2] * self.b[x,y-1,2] + flag[3] * self.b[x,y+1,2]
123
124     # use conjugate gradient to solve for u
125     u_r = splinalg.cg(self.A, self.b_r)[0]
126     u_g = splinalg.cg(self.A, self.b_g)[0]
127     u_b = splinalg.cg(self.A, self.b_b)[0]
128
129     return u_r, u_g, u_b
130
```

poisson\_solver

- Hàm combine(self): Được sử dụng để kết hợp các kết quả sau khi giải phương trình Poisson và thực hiện Gradient Domain Cloning cho vùng clone trong hình ảnh

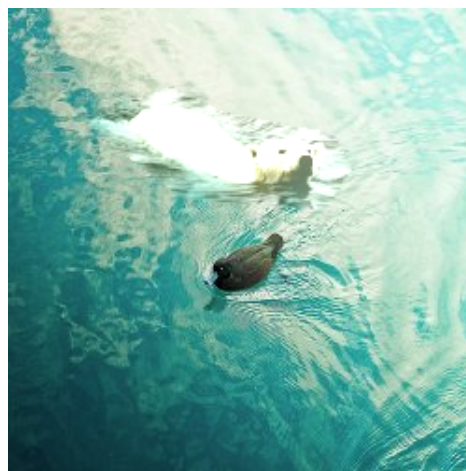
```
def combine(self):
    self.new = np.array(self.new, dtype=int)
    u_r, u_g, u_b = self.poisson_solver()

    # naive copy
    for i in range(3):
        self.new[:, :, i] = self.b[:, :, i];

    # fix cloning region
    for i in range(len(self.idx_map)):
        x, y = self.idx_map[i]
        self.new[x, y, 0] = min(255, u_r[i])
        self.new[x, y, 1] = min(255, u_g[i])
        self.new[x, y, 2] = min(255, u_b[i])
    self.new = np.asarray(self.new, dtype='uint8')
```

Hàm combine

Kết quả của việc ghép ảnh sẽ được lưu trong file output.png. Và đây là kết quả:



Kết quả