

TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIÊN, ĐHQG-HƠM KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN



# **IMAGE INPAINTING**

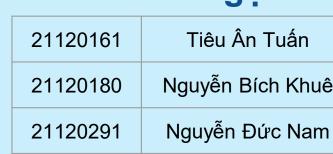


(C)



#### **Nhóm Ngọt**

21120161	Tiêu Ân Tuấn
21120180	Nguyễn Bích Khuê
21120291	Nguyễn Đức Nam





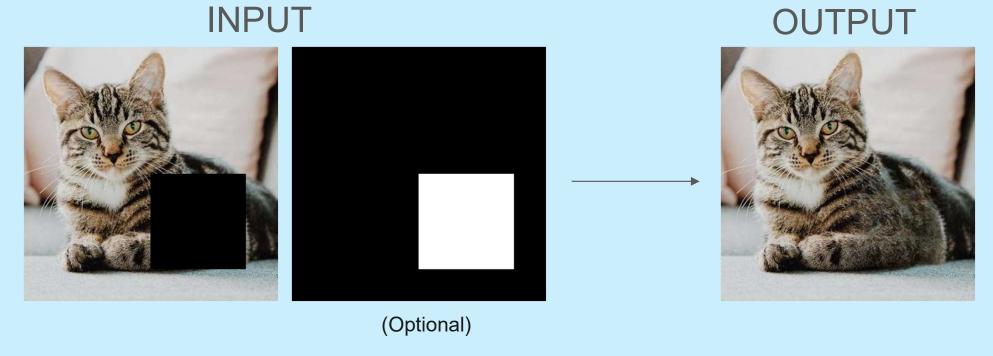
# Nhắc lại bài toán







#### PHÁT BIỂU BÀI TOÁN



Ẩn số của bài toán: Giá trị pixel cần khôi phục lấy từ đâu ra?

























# 💌 Dữ liệu

- Mask generation
- Places dataset





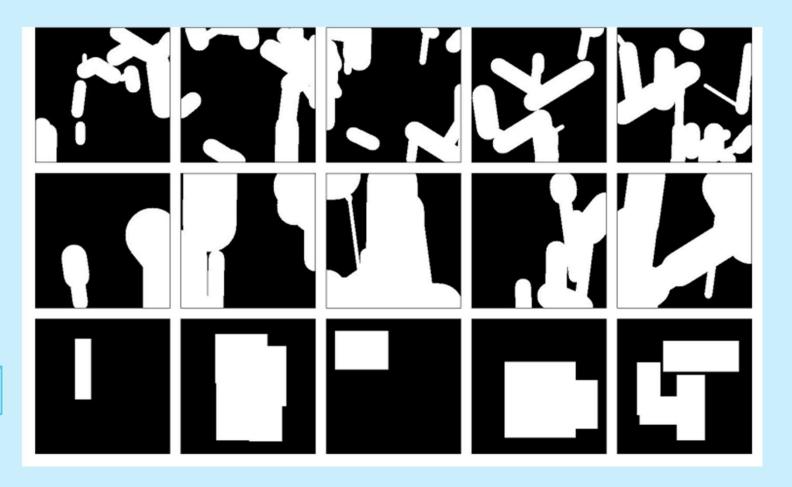








#### **Random Mask Generation**



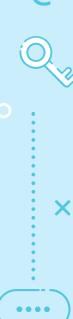








```
from np.random import uniform
2
def gen_large_mask(img_h, img_w, n):
      """ img_h: int, an image height
                    int, an image width
          ima w:
          marg:
                    int, a margin for a box starting coordinate
                    float, 0 <= p_irr <= 1, a probability of a polygonal chain mask
          p irr:
          min_n_irr: int, min number of segments
          max_n_irr: int, max number of segments
10
          max_l_irr: max length of a segment in polygonal chain
11
          max_w_irr: max width of a segment in polygonal chain
13
          min_n_box: int, min bound for the number of box primitives
14
15
          min n box: int, max bound for the number of box primitives
          min_s_box: int, min length of a box side
16
17
          max_s_box: int, max length of a box side"""
18
      mask = ones(img_h, img_w)
19
20
      if np.random.uniform(0,1) < p_irr: # generate polygonal chain
21
22
          n = uniform(minn_irr, maxn_irr) # sample number of segments
23
          for _ in range(n):
24
              y = uniform(0, img_h) # sample a starting point
25
              x = uniform(0, imq_w)
26
27
              a = uniform(0, 360) # sample angle
28
              1 = uniform(10, max_l_irr) # sample segment length
29
30
              w = uniform(5, max_w_irr) # sample a segment width
31
              # draw segment starting from (x,y) to (x_,y_) using brush of width w
32
33
              x_{-} = x + 1 * sin(a)
34
              y_{-} = y + 1 \star \cos(a)
35
36
              gen_segment_mask(mask, start=(x, y), end=(x_, y_), brush_width=w)
37
              x, y = x_, y_
      else: # generate Box masks
38
39
          n = uniform(min_n_box, min_n_box) # sample number of rectangles
40
          for _ in range(n):
41
              h = uniform(min_s_box, max_s_box) # sample box shape
42
43
              w = uniform(min_s_box, max_s_box)
44
              x_0 = uniform(marg, img_w - marg + w) # sample upper-left coordinates of box
45
              y_0 = uniform(marg, img_h - marg - h)
46
47
48
              gen_box_mask(mask, size=(img_w, img_h), masked=(x_0, y_0, w, h))
      return mask
49
```



#### **Segmentation Mask Generation**







#### Bộ dữ liệu Places

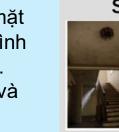
Tập dữ liệu huấn luyên: 1.8 triệu ảnh từ bộ dữ liệu Places-Standard gồm các hình ảnh về các khung cảnh khác nhau mỗi ảnh có kích thước 512x512 pixel.

Tập dữ liệu thẩm định: 2000 cặp ảnh-mặt nạ. ảnh được lấy ngẫu nhiên từ tập thẩm định (validation) của bộ dữ liệu Places. Mặt nạ được tạo ra từ segmentation-based mask generation.

Tập dữ liệu kiểm tra: kiểm tra trên 3 loại mặt na với kích thước khác nhau (nhỏ - trung bình - lớn) và mặt nạ phân đoạn (segmentation). Dùng 3000 cặp ảnh-mặt na cho 3 loại đầu và 4000 cho loai mặt na phân đoan.













conference center

shoe shop



# PHƯƠNG PHÁP LAMA



- Mô hình
- Hàm mất mát



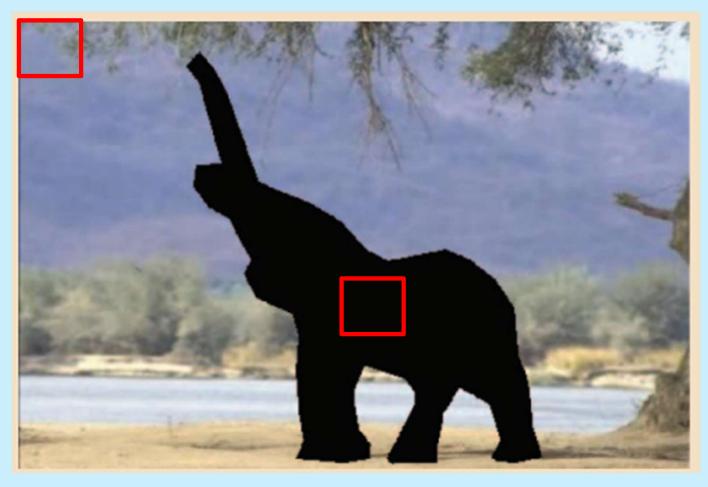
Mặt nạ





#### Đặt vấn đề

3x3 convolution

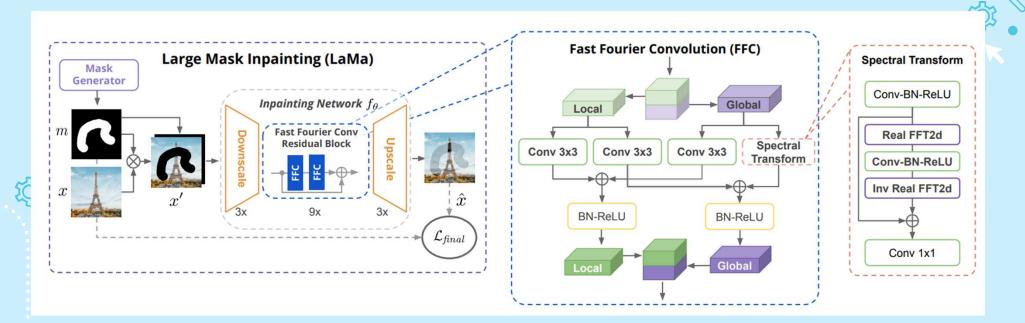








#### MÔ HÌNH LAMA



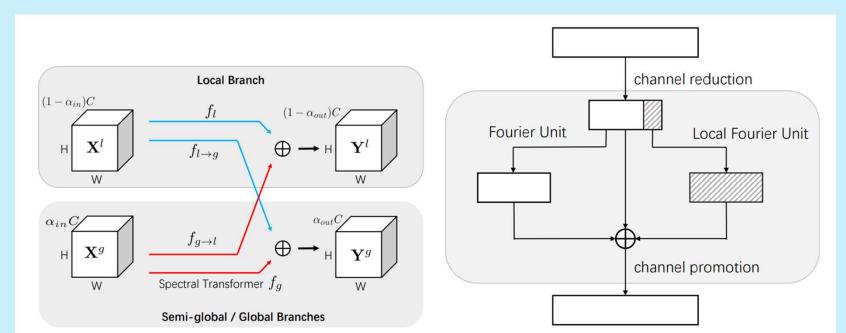


Input:  $x' = stack(x \odot m, m)$ 



Output:  $x^ = f\theta(x')$ 

#### Fast Frourier Convolution (FFC) - based

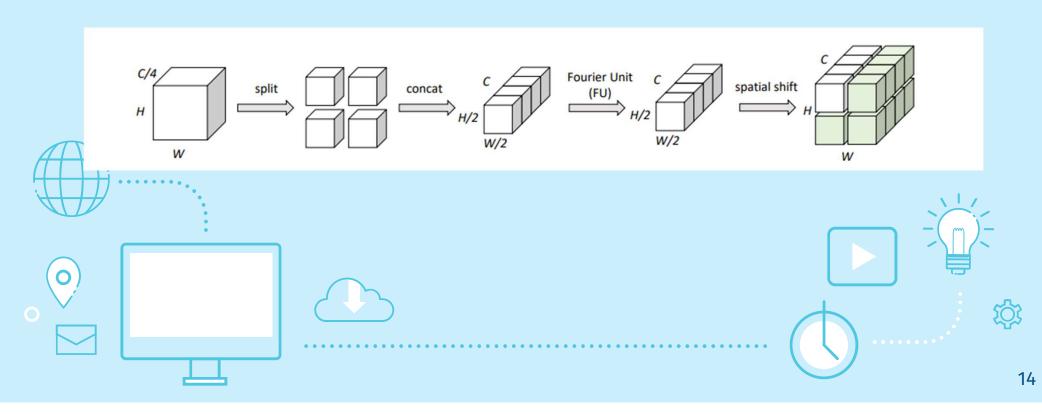




$$\mathbf{Y}^{l} = \mathbf{Y}^{l \to l} + \mathbf{Y}^{g \to l} = f_{l}(\mathbf{X}^{l}) + f_{g \to l}(\mathbf{X}^{g}),$$
  

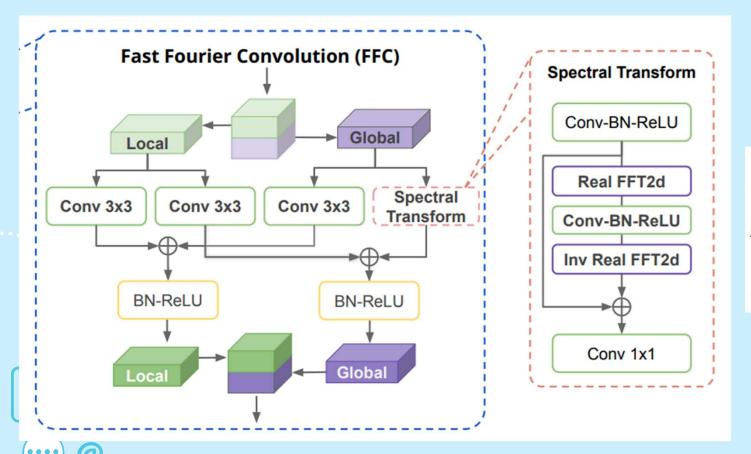
$$\mathbf{Y}^{g} = \mathbf{Y}^{g \to g} + \mathbf{Y}^{l \to g} = f_{g}(\mathbf{X}^{g}) + f_{l \to g}(\mathbf{X}^{l}).$$





#### Fast Frourier Convolution (FFC) in Lama





 $\textit{Real FFT2d}: \mathbb{R}^{H \times W \times C} \rightarrow \mathbb{C}^{H \times \frac{W}{2} \times C},$ 

 $\textit{ComplexToReal}: \mathbb{C}^{H \times \frac{W}{2} \times C} \rightarrow \mathbb{R}^{H \times \frac{W}{2} \times 2C};$ 

 $ReLU \circ BN \circ Convl \times 1 : \mathbb{R}^{H \times \frac{W}{2} \times 2C} \to \mathbb{R}^{H \times \frac{W}{2} \times 2C};$ 

 $\textit{RealToComplex}: \mathbb{R}^{H \times \frac{W}{2} \times 2C} \rightarrow \mathbb{C}^{H \times \frac{W}{2} \times C},$ 

 $\textit{Inverse Real FFT2d}: \mathbb{C}^{H \times \frac{W}{2} \times C} \rightarrow \mathbb{R}^{H \times W \times C}.$ 

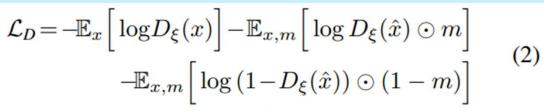


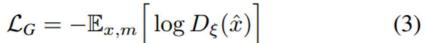


#### **Perceptual Loss**

$$\mathcal{L}_{HRFPL}(x,\hat{x}) = \mathcal{M}([\phi_{HRF}(x) - \phi_{HRF}(\hat{x})]^2),$$







$$L_{Adv} = \operatorname{sg}_{\theta}(\mathcal{L}_D) + \operatorname{sg}_{\xi}(\mathcal{L}_G) \to \min_{\theta, \xi}$$
 (4)





#### **Fast Frourier Convolution (FFC)**













## ► HÀM MẤT MÁT

- Ý nghĩa khoa học và ứng dụng của chủ đề
- Phát biểu bài toán



Đóng góp

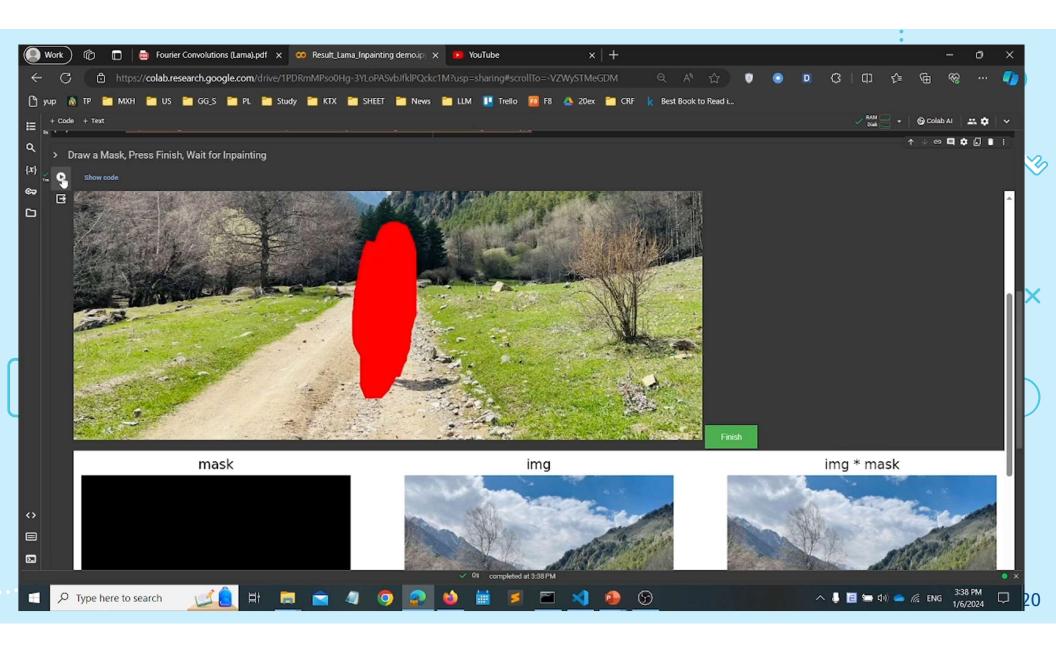


### **DEMO**



https://colab.research.google.com/drive/1PDRmMPso0Hg-3YLoPASvbJfkIPQckc1M?usp=sharing#scrollTo=7b\_\_kN-n-hZH







# Cảm ơn mọi người đã lắng nghe







