# LAB3选题

# 标签与图形的转化

小组成员:

PB16080377 聂雷海 (1)

PB16080568刘鹏 (2)

分工安排:

- (1) 设计训练算法
- (2) 测试算法性能

#### Introduction

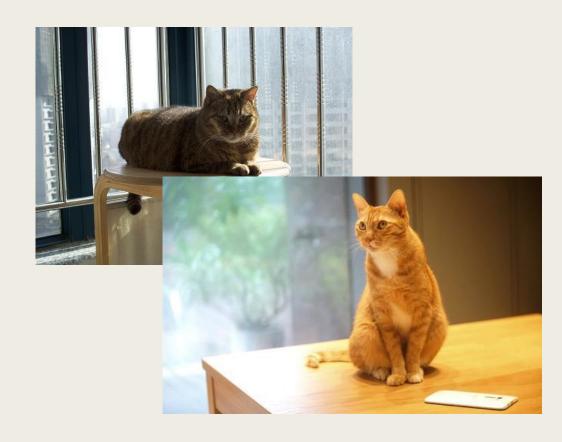
- 1. 需求: 标签转换成一个与其有关的图像
- 2. 题目简介:
  - Idea:
    - 给定一段图形的描述作为输入,例如一只猫坐在桌子上, 输出图应与该描述有关。
  - description:
    - 任意描写一个图,根据标签描述来生成结果图

# Example 1

Input

一只猫坐在一张桌子上

# $Output_{(\text{expect})}$



# Example2

Input

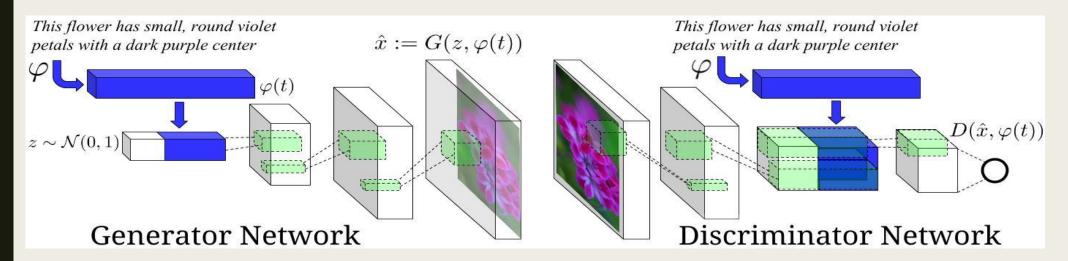
一朵粉中带黄的花中间有着黄色的花蕊

# Output<sub>(expect)</sub>



#### Solution:

- 1. 使用RNN来捕获标签的语义
- 2. 使用GAN来生成高质量图像
- 3. 使用conditional-GAN利用给出的标签生成图像的条件



Paper: Generative Adversarial Text to Image Synthesis

# contrast







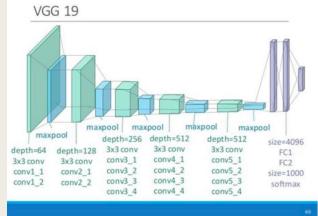
#### And more

## 图像风格转换

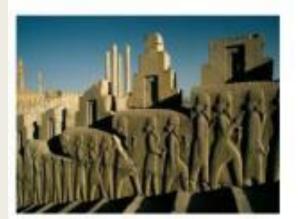
- ■神经风格迁移:是指将参考图像的风格应用于目标图像,同时保留目标图像的内容
- 风格: 指图像中不同空间尺度的纹理、颜色和视觉图案
- ■内容: 指图像的高级宏观结构

## Example

L-BFGS



#### content image



Ancient city of Persepolis

style image



The Starry Night (Van Gogh)

#### generated image



Persepclis in Van Gogh style

## Result 1



## Result 2





#### 减少标签:

实验中, 取前五个标签。

```
the flower shown has yellow anther red pistil and bright red petals.
['2435', '2428', '2505', '2431', '2437', '2465', '2446', '2457', '2429', '2455', '2446', '6372', '6372', '6372', '6372', '6372', '6372']
```

#### Data Augmentation:

经常在图像处理增加数据量来使用。 实验中,采用平移,旋转操作。

#### Soft label:

(改变检测器)真图形的标号为1~0.9,假图形标号为0~0.1,这样能使在训练初期很容易辨别图形的真假,以至于防止检测器下降到0以至于每次都生成无意义的图形.实验中初始500张图执行此操作。

#### Dropout

通过忽略部分特征检测器可以明显地减少过拟合现象。可以减少特征检测器(隐层节点)间的相互作用,检测器相互作用 是指某些检测器依赖其他检测器才能发挥作用。实验中,取 α=0.5,在生成器使用

#### 添加d\_loss

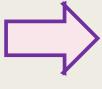
原来d\_loss考虑真假情况loss之和。为考虑结构的相似性,将图片向量变黑白后,计算loss并添加到原来的d\_loss。

#### Sharpen:

补偿图像的轮廓,增强图像的边缘及灰度跳变的部分,使图像变得清晰。实验中,在结果输出时使用。

#### result

Text: the flower is purple in color











### Summary

- 1. GAN训练难度较大
- 2.生成的结果细节差。
- 3. AI的学习会频繁接触最新的成果。

(stack GAN, Cycle GAN)

