KUBIG CONTEST

[CV분반] StyleGAN과 StyleCLIP을 이용한 사용자 인터페이스 기반 이미지 조작 Project



0. Contents

- 1. Concept of StyleGAN and StyleCLIP
 - 1.1 What is StyleGAN
 - 1.2 What is StyleCLIP

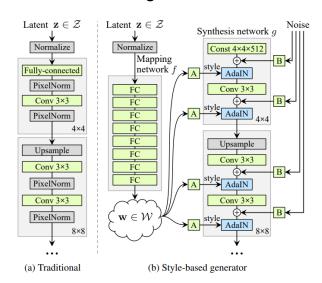
- 2. Project
 - 2.1 Image2StyleGAN
 - 2.2 Latent Interpolation
 - 2.3 StyleCLIP

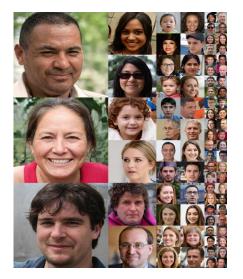
3. Complement



1.1 What is StyleGAN?

- Image Generation Model
- ➤ Input으로 random한 latent vector를 받아서 <u>학습 이미지와 비슷한 이미지</u>를 생성
- ▶ 기존 GAN 모델과 다르게 Mapper network, AdaIN 등 새로운 방법론을 활용해, 생성하는 이미지 특징들이 Disentangle하게 금 학습함과 동시에, 고해상도의 이미지를 생성할 수 있음.







1.2 What is StyleCLIP?

- Text-Driven Manipulation of StyleGAN Imagery
- StyleCLIP = StyleGAN + CLIP

Input:









Text prompt: "Mohawk hairstyle" "Without makeup"

"Cute cat"

"Lion"



Result:





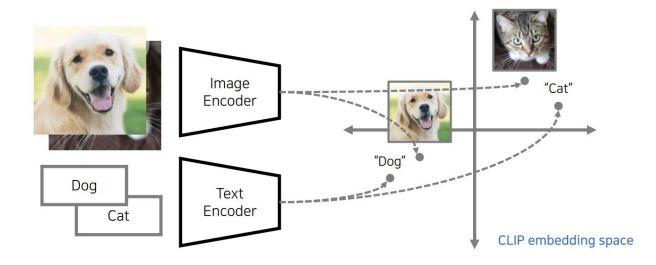






1.2 What is StyleCLIP?

- CLIP은 대용량 데이터셋으로 이미지 인코더와 텍스트 인코더를 함께 훈련시킴
- ▶ 구한 latent vector 이용해 만든 이미지와 사용자가 넣어주는 text를 CLIP에 넣어서 loss 계산
- 이미지와 텍스트를 동시에 받아 둘을 각각의 인코더를 거친 후 같은 임베딩 스페이스 상 거리를
 측정하는 도구 -> 이미지와 텍스트 사이의 유사도 계산 가능 (CLIP loss)

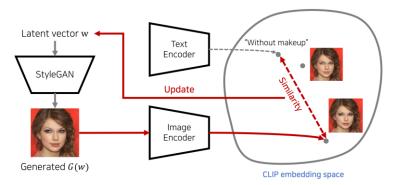




1.2 What is StyleCLIP?

1. Latent Optimizations

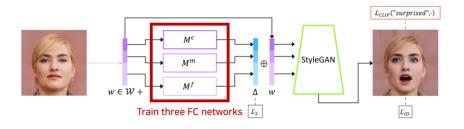
▶ 기본 이미지의 형태를 유지하면서 사용자가 넣어준 텍스트를 잘 표현하는 이미지 만들 수 있도록 latent vector 업데이트



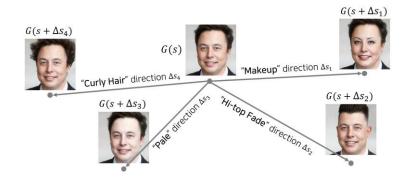
$$\underset{w \in \mathcal{W}+}{\arg\min} \frac{D_{\text{CLIP}}(G(w),t)}{\text{For manipulation}} + \frac{\lambda_{\text{L2}} \left\| w - w_s \right\|_2 + \lambda_{\text{ID}} \mathcal{L}_{\text{ID}}(w)}{\text{For similarity to the input image}}$$

$$\mathcal{L}_{\text{ID}}\left(w\right) = 1 - \left\langle R(G(w_s)), R(G(w)) \right\rangle$$
 R: Pretrained ArcFace network
$$\textit{D}_{clip} \text{: Cosine distance between the CLIP embeddings}$$

2. Latent Mapper



3. Global Directions





2.1 Image2StyleGAN - Concept

- ▶ 특정 이미지가 주어졌을때, 이를 representation할 수 있는 latent vector를 찾는 Task
- ➤ Pretrained StyleGAN, VGG16을 이용해 생성한 이미지와 원본 이미지와 loss 계산 >> latent vector 업데이트
- ▶ 이렇게 찾은 특정 이미지의 latent vector를 통해 이미지의 Style 변경, 또는 다른 이미지로 전환 가능



2.1 Image2StyleGAN - Results

- ➤ 구글에서 많은 연예인들의 사진들을 찾을 수 있었고, 결과적으로 다양한 사진에 대한 latent vector을 얻을 수 있었음.
- ➤ Latent vector들 중 상당수는 입력 이미지를 잘 represent했지만, 일부는 그렇지 못했음.

Latent vector 잘 찾은 경우





Latent vector 잘 찾지 못한 경우







2.1 Image2StyleGAN – Result Analysis

- Representation 좋은 latent vector 가지는 이미지의 특징
- 1. 보통 **서양인**
- 2. 사진에 얼굴이 차지하는 비율이 80~90%
- 3. 옆모습보다 정면으로 찍은 얼굴

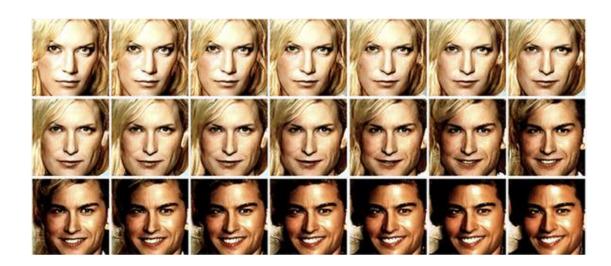
Model pretrain에 쓰인 FFHQ 데이터에 의한 특징





2.2 Latent Interpolation - Concept

- ▶ 이미지에 대응하는 Latent vector를 변화시키며 이미지의 변화 양상 관찰
- 앞서 Image2StyleGAN을 통해 2개의 이미지에 대한 latent vector 찾음(latent_A, latent_B)
- ▶ 두 latent vector를 <u>계수합이 1인 linear combination</u>으로 표현 (a*latent_A + b*latent_B, a + b =1)
- ▶ 계수 값 변화에 따른 이미지 변화 관찰







2.2 Latent Interpolation – Results

로제와 제니의 latent Interpolation

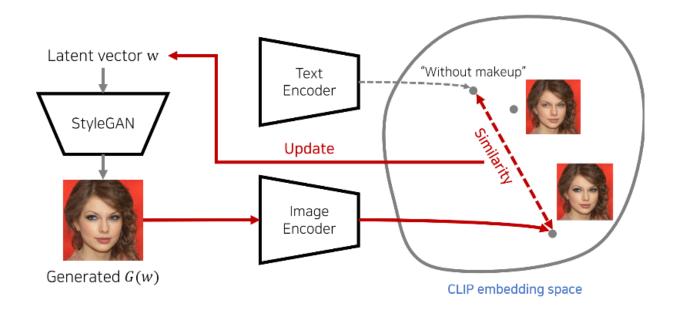


오바마와 조커의 latent Interpolation



2.3 StyleCLIP - Concept

- ▶ StyleCLIP을 구현하는 3가지 방법 중 첫번째 방법 Latent optimization 사용
- ▶ 앞서 Image2StyleGAN에서 찾은, <u>이미지를 잘 representation하는</u> latent vector 사용





2.3 StyleCLIP – Results (Good case)

▶ 실험결과 대체로 어느정도 text를 잘 반영하는 이미지를 생성가능했음.

Latent vector: Jablonski Text: really angry face



Latent vector: 엠마 스톤 Text: smile face





2.3 StyleCLIP – Results (Bad case)

▶ 일부 latent vector에서는 이미지 왜곡이 생기면서 잘 작동하지 않는 것을 확인할 수 있었음.

Latent vector: 로제 Text: really angry face



Latent vector: 제니 Text: smile face





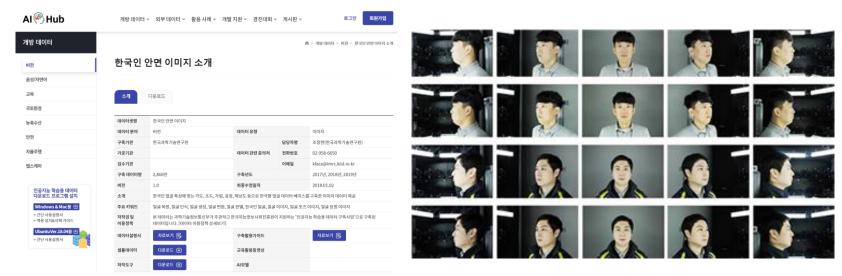
2.3 StyleCLIP – Result Analysis

- ▶ 실험하면서 알게 된 사실 및 분석
- 1. 원본 이미지를 <u>아무리 좋은 quality 로 representation</u> 하는 latent vector를 사용하더라도, StyleCLIP에서 <u>잘 작동하지는 않는</u> 사실을 알았음.
- 2. StyleCLIP에서 역시 한국인 이미지보다 서양인 이미지에서 <u>더 잘 작동하는 것</u> 을 확인할 수 있었는데, 아마도 StyleGAN을 pretrain할 때 사용한 데이터의 bias문제라고 판단됨.
- 3. 향후 한국인 이미지 관련 프로젝트를 한다면 <mark>다른 pretrain dataset</mark>을 사용할 필요가 있어보임. (ex: 한국인 face dataset)



3. Complement

- ▶ 추가 보완점으로 '인물 정면 사진 + 한국인 이미지'를 소재로 StyleCLIP 모델 학습에 도전해보는 방안 언급
- Al Hub "한국인 안면 이미지 소개" https://aihub.or.kr/aidata/73





구현코드 및 참고논문

▶ <u>https://github.com/ChoiDae1/StyleGAN_Project</u> README.md 파일 참고.



Thank You ☺

