Hw3 report - Anime Faces Generator

R05943135 杯屎賴-

R05943135 江承恩 R05943011 沈恩禾 R05921016 傅均笙 R05942072 吳昭霆

環境

CPU	GPU	Memory	OS	Libraries
Intel(R) Xeon(R)	GTX 980	HYNIX	Ubuntu 15.04	Tensorflow 1.0
CPU E5-2630 v2		HMT42GR7BFR4C-	Mint 17.1	Skip Thought
@ 2.60GHz		RD MEMORY	Rebecca	Theano
		16GB * 8		scipy
				skimage

Model 描述

我們使用 Skip Thought vector³ 處理過後之文字描述與 noise 作為輸入丟入 DCGAN¹之中。並用 GAN-CLS² 之 objective function 作為 loss 訓練。

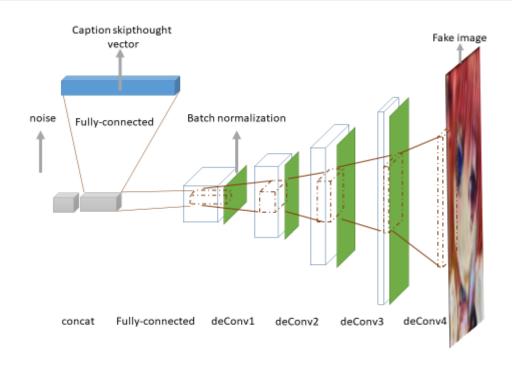


Fig. Generator

- SkipThought 向量先經過 fully-connected 擷取出 256 維 embedding。
- Embedding 與 100 維 Noise 相接,經過 fully-connected 輸出 4*4*512 維 activation。
- 三組 5*5, stride 2*2 之 transpose convolution,長寬每層增倍,channel 數每層折半。
- 最後通過 transpose convolution 輸出 64*64 長寬之三色圖片,channel 數為 3。

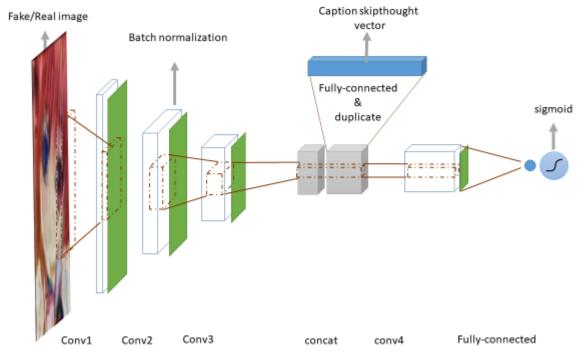


Fig. Discriminator

- Discriminator 為一 deep convolution binary classifier。
- 通過三組 5*5,stride 2*2 之 convolution,長寬每層折半,channel 數由 128 起每層加倍。
- Caption 之 skipthought 向量先經過 fully-connected 擷取出 256 維 embedding。
- 將 caption embedding 延展為 4*4*256 維。
- 將 embedding 與 convolution 之 4*4*512 activation 相接。
- 通過 1*1 之 convolution。
- 通過 fully-connected layer,輸出一維 logit,通過 sigmoid。
- Batch normalization 使用 decay 0.9。

GAN-CLS training

Conditional GAN 必須額外處理 caption,除了產生合理的圖片以外,圖片必須符合 caption。因此訓練時 Discriminator 須考慮三種情況的 cross entropy,令其 optimizer 這三組 Loss 之總和,三個 Loss weighting 相同。Generator 則以 discriminator 輸出之 cross entropy 為 Loss。

- Discriminator:
 - real image loss :輸入真實圖片與文字描述為 positive example(label 為 1)。
 - wrong image loss:輸入與文字敘述不合之真實圖片為 negative example(label 為 0)。
 - fake image loss :輸入 Generator 產生之圖片與文字敘述作為 negative example。

minimize

```
-log(D(x:real\ image,t:real\ text)) - log(1 - D(x:G(x:real\ text),t:real\ text))-log(1 - D(x:real\ image,t:irrelevent\ text))
```

• Generator loss:將 generator產生之假圖做為 positive example。

minimize

 $-log(D(x:G(x:real\ text),t:real\ text))$

Training Data 處理

Training caption 僅擷取 tag 中出現 hair, eyes 者,並實驗額外擷取 blush, ponytail, braid。因為資料僅切割人臉一小部分,並且有 tag 錯誤之樣本(原始圖片有多個人物,切割出錯誤 tag),因此額外 tag 之實驗結果不理想。兩者各有樣本 8k 與 18k 組資料。

- Caption 皆先通過 Skip Thought 產生 4800 維向量作為 input。
- Noise 使用 uniform distribution [-1,1]。
- image 使用 skimage.transform. resize()調整解析度至 64*64 (無作用,原圖為 64*64)。
- 1/2 機率將 training image 左右翻轉。

Training 參數

使用 Adam optimizer。

- batch size:64
- learning rate:0.0002
- beta1:0.5
- epoch: 300, 350, 400, 600

實驗

A:在處理 wrong image 時有出錯,有機會 wrong image 與 caption 是對應的,這組實驗同時使用 braid, blush, ponytail 三組額外 tag。

B:僅擷取 hair, eyes 兩種 tag,若 tag 顏色不同的話,才可以作為 wrong image 使用。觀察相近 epoch 數產生圖片結果。

• A: noise 毫無效果,僅能產生簡單 caption 到 image mapping 的結果。

■ 300 epoch

		blue hair blue eyes blue hair green eyes	
	blush blue hair blue eyes & blush blue hair red eyes		ponytail green hair blue eyes

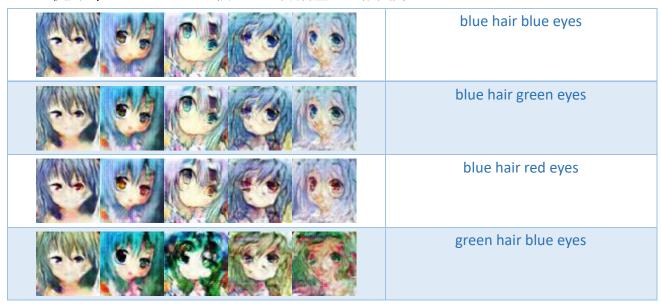
■ 400 epoch

blue hair blue eyes blue hair green eyes	blue hair red eyes & green hair blue eyes
blush blue hair blue eyes & blush blue hair red eyes	short hair blue eyes

■ 500 epoch



B:使用 epoch 596~600 五個 model 分別產生一張圖片。



分析

- Noise 在實驗 A 無法產生顯著效果,若調整 noise 範圍,僅改變色澤深淺。
- Epoch 過高可觀察到 D Loss 下降到 0.001 尺度,但 generator 仍在 5~10 範圍中震盪。表示 Discriminator 過強,此時產生之圖非常保守,只能產生一種臉型。
- Epoch 過低會產生不合理之臉型。300~400 epoch 在 A 實驗為佳。
- 猜測使用 WGAN 可以改善單純 mapping 的問題,我們的 model 似乎收斂到某個資料點, 而非一個 distribution。
- WGAN 實作將 Model 最後一層 output sigmoid 去除,將 weight 限制在-0.01~0.01 之間,使用 WGAN object function,但尚未訓練夠多 epoch 產生合理結果。

分工

沈恩禾	江承恩	傅均笙	吳昭霆
實驗設計,GAN-CLS	DCGAN	SkipThought	WGAN 嘗試

References

- 1 Tensorflow DCGAN implementation: https://github.com/carpedm20/DCGAN-tensorflow
- 2 Scott Reed, Zeynep Akata, Xinchen Yan, Lajanugen Logeswaran, Bernt Schiele, Honglak Lee ,Generative Adversarial Text to Image Synthesis, arXiv:1605.05396
- 3 **Skip Thought implementation**:https://github.com/ryankiros/skip-thoughts