# **DLCV HW3 Report**

B07902054 資工四 林子權

#### **Problem 1**

#### Report accuracy of your model on the validation set

我在一些可能會影響到accuracy的因素上做了測試,結果如下

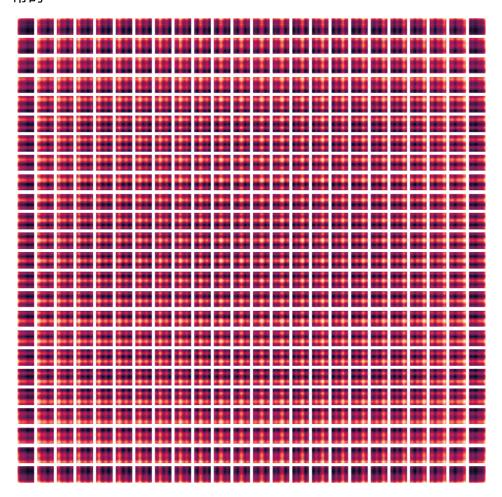
- Strong augmentation / Weak augmentat: Strong augmentation在一開始會收斂的比較慢,但會收斂在一個比較低的loss。在使用同樣的hyperparameters的情況下,最終的accuracy約為94.8%/93.9,使用strong augmentation的結果會比較好。
- Learning rate = 1e-5 / 1e-3 / 1e-1: 不同的learning rate會使得收斂的趨勢大不相同。測試 過後發現當learning rate = 1e-5時可以收斂的比較穩定,loss呈現穩定的下降。
- Pretrained or not: 顯然地,使用pretrained model的結果絕對會好非常多。Train from scratch的情況下訓練了大約3個epoch, validation accuracy沒有突破4%。對比來說,用 fine-tuned的方式訓練了第1個epoch結束, validation accuracy就已經79%左右了。

最終我使用了pretrained的ViT去做fine-tuning,learning rate = 1e-5,並且使用了相對強力的 augmentation去防止overfitting在training data上。最終在validation set上得到的結果為約 94.8% 的正確率。

# Visualize position embeddings

在下圖中,每一個小方形代表一個patch和其他patches之間的position embedding的 correlation。亮度越高代表correlation越大。

觀察後可以發現,在四個角落的patch,和圖上所有的patches的correlation都很低,應該是因為 image裡的四個角落能包含有用的信息本來就比較少。再來可以看到,每個patch的圖上亮度最 高的地方,都和那個patch在圖上所在的位置分佈是基本一致的,這個現象是蠻好的,因為 position embedding的目的就是要embedd位置的資訊,跟相鄰的位置correlation高一些才是正常的。



#### Visualiza attention map

貓的那張圖可能attention的結果比較沒那麼好,model只focus在貓胸口的一搓毛髮上,其他則 散落在背景。推測是因為這張圖的背景蠻花的,有可能會導致模型錯誤辨認成模種毛髮的特徵。 其他兩張狗的圖,可以看到attention最高的區域幾乎都在狗的臉上,是蠻合理的結果。







# **Problem 2**

### Choose one test image and show its visualization result

從下圖可以看出來,每個word對應的attention都還蠻合理的。 答案是: A woman riding a bike with an umbrella on the street.

- A: 因為是woman的冠詞,所以focus在女人的身上
- woman: focus在女人身上
- riding: attention比較多集中在女人的上半身靠下半部,接近踩腳踏車的地方
- a: 因為是bike的冠詞,所以focus在腳踏車上
- bike: focus在腳踏車上
- with: 這個focus在女人還有街道上。在女人身上還可以理解,但在街道上感覺就比較難解釋。但其實可能也是with這個字本來就很難被visualize
- an: 因為是umbrella的冠詞,所以focus在雨傘上

#### • umbrella: focus在雨傘上

a









with



