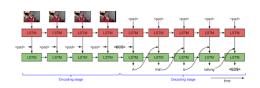
ADLxMLDS HW2 Report — Video Captioning

資工所 碩一 R06922055 吳均庭

Model Description

S₂VT

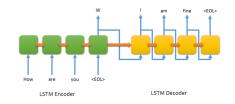
Model 架構為 encoder-decoder 架構, 由兩層size = 256之LSTM 所組成, encoder decoder共享權重。在encoder 階段,與第一次作業相同,將training



set的影片對80個frame抽出的4096維feature傳入第一層RNN,並將輸出與padding concat傳入第二層RNN。在decoder 階段則在第一層RNN傳入padding,並將輸出上一個time step的 embedding concat之後傳入第二層RNN,decoder每個time step 皆會輸出一個256維feature,經過output layer 轉成 [word_count] 維向量,取argmax之後作為輸出。

Video-Caption translation

參考Neural Machine Translation 之架構來 做修改,分為encoder decoder 兩個階段, 首先先將80個frame的4096維feature餵進

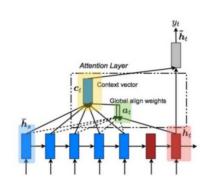


encoder, 接著把encoder state 複製到decoder, 上一個time step的 embedding concat之後傳入第二層RNN, decoder每個time step 皆會輸出一個256維feature, 經過output layer 轉成 [word_count] 維向量, 取argmax之後作為輸出。

Attention mechanism

implementation

這次attention我使用tensorflow中的
LuongAttention layer,將所有的encoder
output 作為memory 傳進Attention layer,對
每個decoder output 會透過一個content
base function,計算對每個encoder output
計算alignment score,對所有score



normalize 後將每個encoder output與對應score 相乘後加總(weight average)成為context vector,最後同時考慮context vector與 decoder outputs 產生最後的結果。

Compare and analysis

概念上加入attention可以讓decoder 同時看所有encoder output並找出最重要的部分,原先未加入attention時,在training epoch = 80時得到最佳之BLEU@1 score為 0.296 / 0.655,加入attention之後為 0.309 / 0.678,雖然不多,但可以發現結果確實有所提升。

- How to improve your performance (1%)
 - 在special task中使用S2VT model, 並實作attention mechanism, 效果只有些微的進步,之後嘗試用修改nmt 架構來實作,發現BLEU@1 score結果比原先S2VT架構更好,所以改使用nmt架構來做修改,來作為本次作業model。
 - 原本使用的dictionary為所有training 與 testing label 中所出現的字, 發現有許多字在caption中只出現過一次,不具有代表性,反而會成 為結果中的noise,所以必須把這些字濾掉。最後model中,使用的

threshold為2、將出現次數太少的字捨棄、剩下3874個字。

- 另外,model有嘗試使用schedule sampling 想要改善training 過程可能產生exposure bias的問題,嘗試過一些實驗之後,發現結果確實有所提升,最後使用 sampling rate = 0.2 時可以使結果上升最多。
- 在inference 過程中,也有嘗試使用過 beam search 來做輸出,在n條beam中再挑出score 最高的output 作為最後的輸出,但也沒有在BLEU@1 score 中看到太明顯的進步。
- Experimental results and settings (1%)
 - 實驗中發現, epoch不用太多約100 epoch 以內就已經收斂, 再繼續 train會發生overfit 造成BLEU@1 score 下降。最終設定為使用以下 設定, 得到最佳之兩種BLEU@1 為0.309 / 0.678。
 - · model: Video-Caption translation
 - word threshold = 2 (3874 words)
 - Luong Attention
 - schedule sampling = 0.2
 - Adam Ir =0.002
 - epoch = 80
 - loss = sparse_softmax_cross_entropy_with_logits
 - Max accuracy : BLEU@1 = 0.309 / 0.678