

Q1: Data processing (1%)

Describe how do you use the data for extractive.sh, seq2seq.sh, attention.sh:

- How do you tokenize the data.
 - Truncation length of the text and the summary.
 - The pre-trained embedding you used.
-
- 如助教 preprocess code 中設定，先設定 `<pad>` `<s>` `</s>` `<unk>` 四個特殊 token 後，收集資料中所有出現過的 words 並編成 dict，使得每一個 word 都有對應的 token，而後對資料集內單字改為相對應編號。
 - Length of the text : 300, summary : 80
 - glove.840B.300d

Q2: Describe your extractive summarization model. (2%)

Describe

- your model
- performance of your model. (on the validation set)
- the loss function you used.
- The optimization algorithm (e.g. Adam), learning rate and batch size.
- Post-processing strategy.

a. 見尾頁圖 1：

b. 表格如下：

By %	Rouge-1	Rouge-2	Rouge-L
Mine	18.801475	3.147552	12.834048
baseline	18.5	2.6	12.3
diff	0.301475	0.547552	0.534048

- BCEWithLogitsLoss
- Adam, lr = 1e-03, batch_size = 512, epoch = 8 (取第 4)
- 檢查每一 sentence_bound 裡頭的 1 的數量是否有超過該句子長度的 10%，若有，則該 sentence_bound。
舉例：若某 sentence bound 預測結果為 [0,1,0,0,1,1,1,0,1,0] 此句子長度為 10 而 1 的總數為 5， $5/10 > 0.1$ ，取此句。

Q3: Describe your Seq2Seq + Attention model. (2%)

Describe

- your model
- performance of your model. (on the validation set)
- the loss function you used.
- The optimization algorithm (e.g. Adam), learning rate and batch size.

Seq2Seq

- 見尾頁圖 2：
- 如下表格：

By %	Rouge-1	Rouge-2	Rouge-L
Mine	23.678924	5.645541	20.452661
baseline	15	1.8	13
diff	8.678924	3.845541	7.452661

- CrossEntropy, ignore_idx = 0
- Adam, lr = 1e-04, batch_size = 64, epoch = 20 (取第 20)

Seq2Seq+ATTN

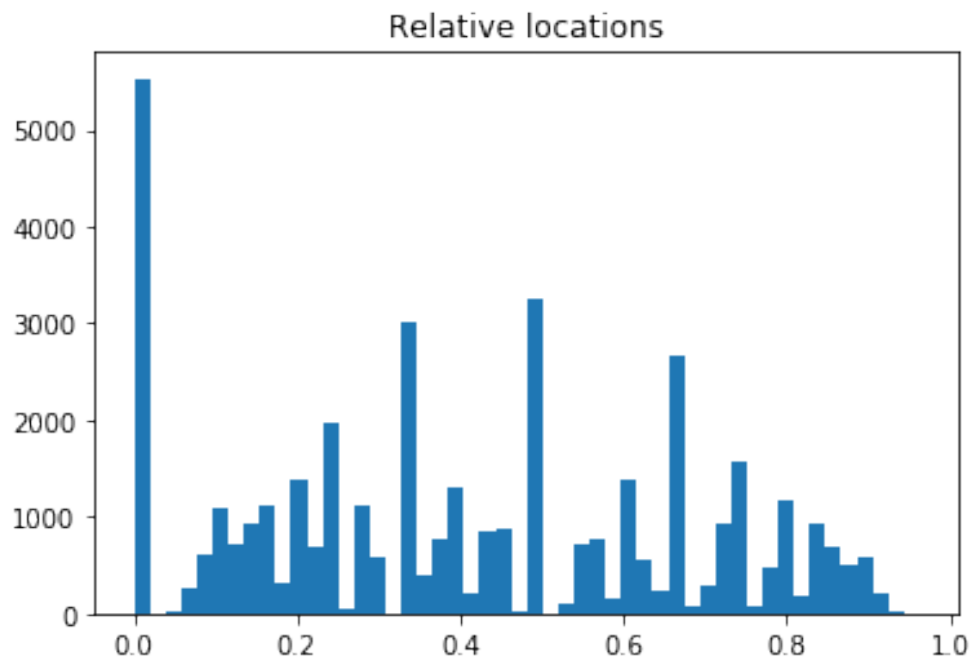
- 見尾頁圖 3：
- 如下表格：

By %	Rouge-1	Rouge-2	Rouge-L
Mine	25.565535	6.898208	21.715531
baseline	25	5.0	20
diff	0.565535	1.898208	1.715531

- CrossEntropy, ignore_idx = 0
- Adam, lr = 1e-04, batch_size = 32, epoch = 20 (取第 20)

Q4: Plot the distribution of relative locations (1%)

Plot the distribution of relative locations of your predicted sentences by your extractive model, and describe your findings. (1%)



可以看到句子預測的分布比較偏好數個峰值，比如說靠近 0 的，以及 0.3、0.5、0.7 附近的句子。而這也比較符合人寫作文章時的習慣，即，重點通常穿插在文章中，或者於一小段文字後做個簡單總結再繼續後續的陳述。

Q5: Visualize the attention weights (2%).

跳過

Q6: Explain Rouge-L (1%)

Explain the way Rouge-L is calculated.

可以看到在下圖公式中，計算透過計算 R_{lcs} 以及 P_{lcs} 來計算 Rouge-L，其中 LCS 表「最長公共子序列 (Longest common subsequence)」。 m, n 為參考摘要以及生成摘要的長度。

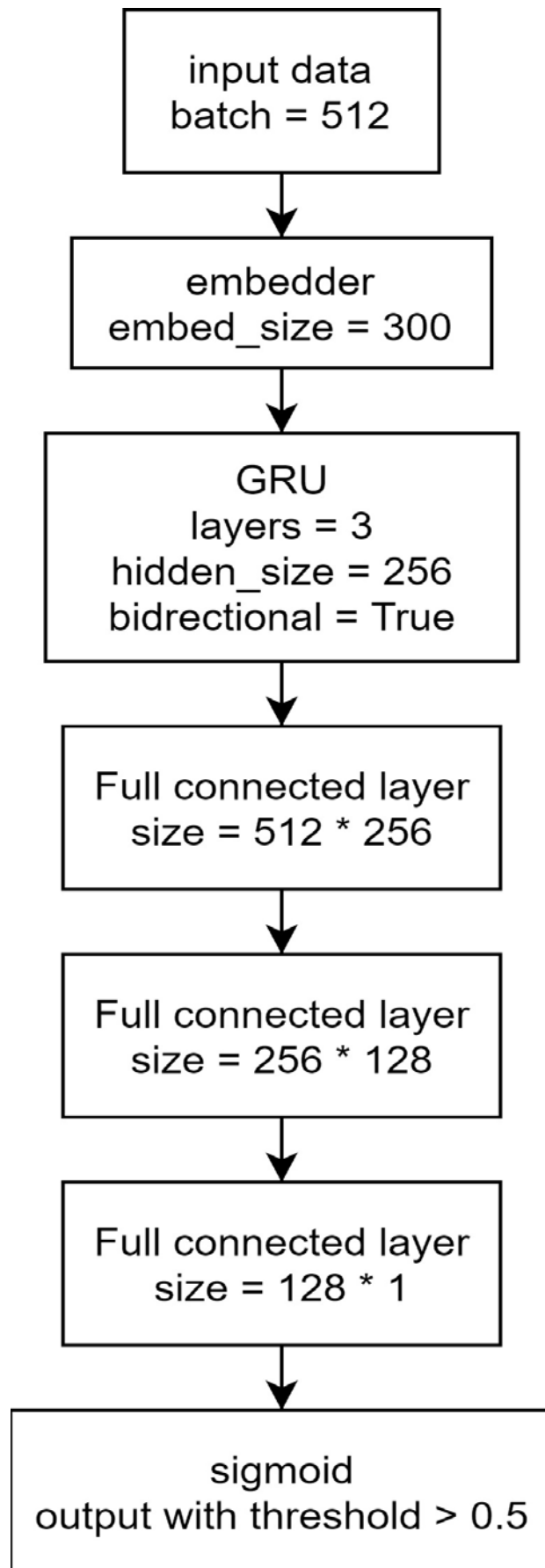
可以看到在 F_{lcs} 中有個 β ，此 β 為一常數，通常被設置為一很大的數，使得 F_{lcs} 到最後只考慮 R_{lcs}

$$R_{lcs} = \frac{LCS(X, Y)}{m} \quad (2)$$

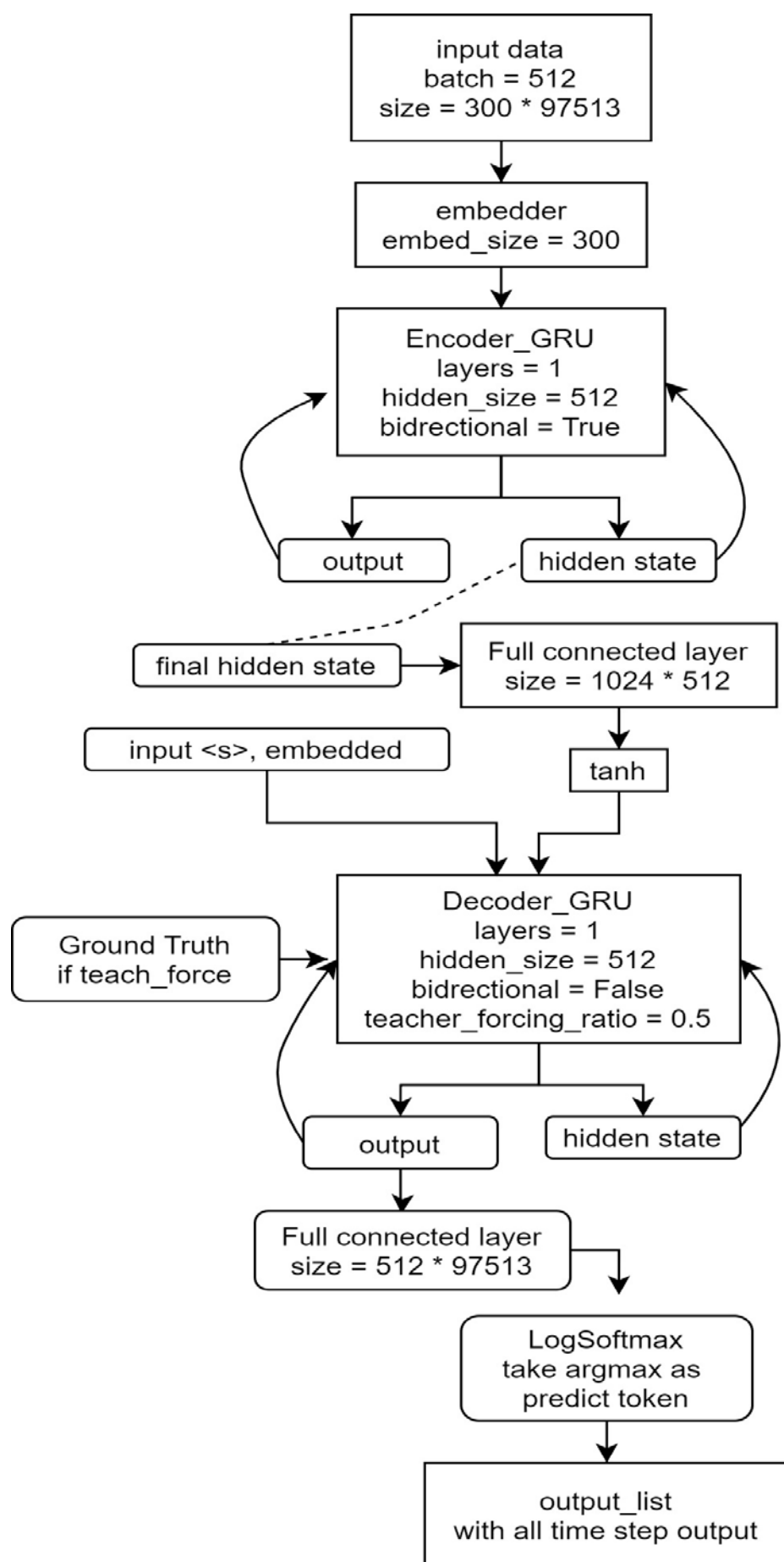
$$P_{lcs} = \frac{LCS(X, Y)}{n} \quad (3)$$

$$F_{lcs} = \frac{(1 + \beta^2) R_{lcs} P_{lcs}}{R_{lcs} + \beta^2 P_{lcs}} \quad (4)$$

參考網址 https://blog.csdn.net/Silience_Probe/article/details/80700053



圖二



圖三

