C code implementation progress of Transformer-based TTS

Sian-Yi Chen

Advisors: Tay-Jyi Lin and Chingwei Yeh

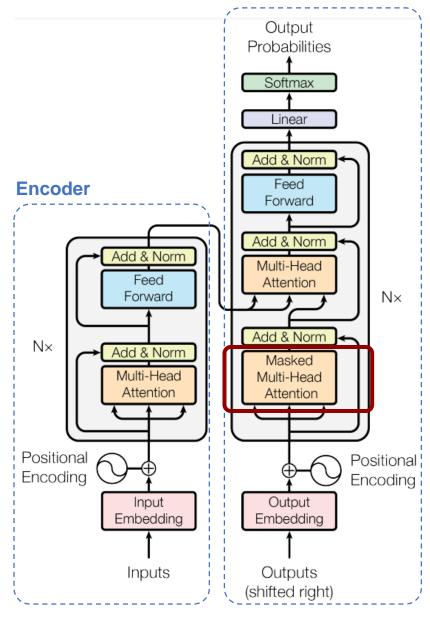
Outline

Action item

Transformer-based TTS C implementation

Status report

- 先前進度
 - □ 完成底層Linear layer多維矩陣的各種操作,維度交換、維度擴增、多維矩陣相乘等。
 - 完成至Encoder中的Multi-head attention layer。
- 本周進度
 - □ 己完成Encoder C code implementation
 - Encoder總共重複6次(N=6),共計48層,計算時重複使用相同陣列儲存,計算Encoder重複過程中,因為有些矩陣重複儲存時沒有初始化(歸0),導致數值錯誤,而多花費了不少時間。
 - □ 目前正在整理Decoder的演算法
 - Decoder與Encoder不同的地方為多了一塊Masked Multi-head attention layer(紅框),因為推理過程是產生未知語句,因此跟平行處理的Encoder不一樣是遞迴處理(一次一個字)



Decoder

Figure 1: The Transformer - model architecture.

TTS 程式實作進度

目前已使用實際值確認無誤的部分

```
輸入已處理好的 input JSON 文檔
Transformer
    (embed)
         Embedding
         ScaledPositionalEncoding
                                        x 6
     (encoder)
         (self_attention): Multi-Head Attention
              (linear_q): Linear()
              (linear_k): Linear()
              (linear_v): Linear()
              (linear_out): Linear()
         (normalize):LayerNorm()
         (feed forward):
              (w_1): Linear()
              (w_2): Linear()
              ReLU()
         (normalize):LayerNorm()
```

```
(embed)
     (prenet)
          Linear()
          ReLU()
                                 x 6
     ScaledPositionalEncoding
(self_attention): Multi-Head Attention
     (linear_q): Linear()
     (linear_k): Linear()
     (linear_v): Linear()
    (linear_out): Linear()
(normalize):LayerNorm()
(src_attention): Multi-Head Attention
     (linear_q): Linear()
     (linear_k): Linear()
     (linear_v): Linear()
     (linear_out): Linear()
(normalize):LayerNorm()
(feed forward):
     (w 1): Linear()
     (w_2): Linear()
     ReLU()
(normalize):LayerNorm()
```

```
(postnet)
Conv1d()
BatchNorm1d()
Tanh()
```

x 4

綠色:已完成底層功能,但仍需確認演算法,與運算結果

- Embedding
- ScaledPositionalEncoding
- Linear
- LayerNorm
- ReLU

紅色:尚未實作

- Conv1d()
- BatchNorm1d()
- Tanh()

時程表

- 尚未完成的部分
 - 整理Decoder演算法
 - □ 完成Decoder (所使用到的底層與Encoder相同)
 - □ postnet中的三種底層layer
 - 1. Conv1d()
 - 2. BatchNorm1d()
 - 3. Tanh()
 - □ 完成postnet
- 目前預估每一塊需一個禮拜的時間,因此預計需4個禮拜完成

