進捗報告

1 今週やったこと

• hidden size が違う場合の実験を行いました

2 実験内容

Tarnsformer の入力を「サブ漢字, $jsep_i$, サブ漢字」のように分けて実験を行いました. そして hidden size が 256, 128, 64 の条件で実験を行いました.

3 実験結果

200 Epoch の実験を行った結果,hidden size が 256 の時 Train Loss は 1.020 に収束し,Valid Loss は 2.224 に収束し、過学習になります.

そして中身を確認するため、学習の同時に Train Data と Valid Data でサブ漢字を出力し、Precision、Recall、F1 を計算しました.

Train Data について, Precision, Recall, F1 は各自 0.156, 0.183, 0.159 に収束しました.

Valid Data について, Precision, Recall, F1 は各自 0.148, 0.177, 0.147 に収束しました.

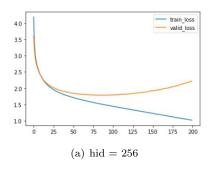
hidden size が 128 の時 Train Loss は 1.032 に収束し,Valid Loss は 1.278 に収束しました.

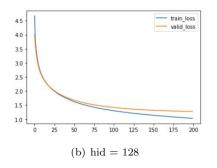
Train Data について, Precision, Recall, F1 は各自 0.405, 0.099, 0.141 に収束しました.

Valid Data について,Precision, Recall, F1 は各自 0.390, 0.091, 0.127 に収束しました. hidden size が 64 の時 Train Loss は 1.062 に収束し,Valid Loss は 1.278 に収束しました.

Train Data について, Precision, Recall, F1 は各自 0.177, 0.258, 0.201 に収束しました.

Valid Data について, Precision, Recall, F1 は各自 0.176, 0.255, 0.200 に収束しました.





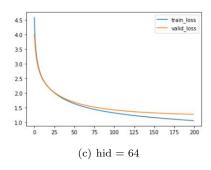
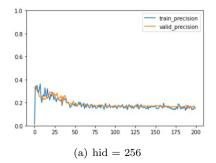
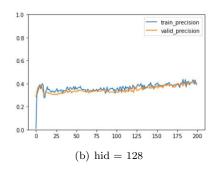


図 1: Loss





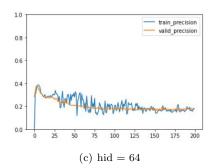
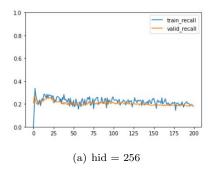
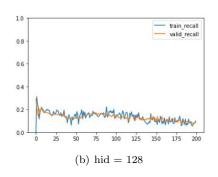
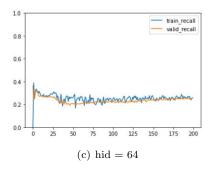


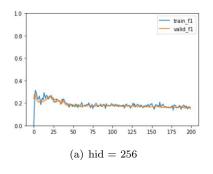
図 2: Precision

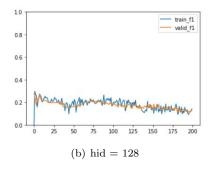






☒ 3: Recall





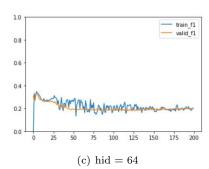


図 4: F1

4 来週目標

- epoch 数を増やして実験します
- 他のパラメータを変わって実験します
- 出力が繰り返す原因を探します