

深層学習 day 3 section 1

- Q) 以下は再帰型 NN において構文木を入力として再帰的に文全体の表現へクトルと得る PG である。ただし、NN の重みパラメータはグローバル変数として定義してあるものとし、`_activation` 関数は `sigmoid` の活性化関数であるとする。本構造は再帰的な辞書で定義しており、`root` が最も外側の辞書であると仮定する。(<) にあてはまるのは?

```
def traverse(node):  
    if not isinstance(node, dict):  
        v = node  
    else:  
        left = traverse(node['left'])  
        right = traverse(node['right'])  
        v = _activation(      (<)      )  
    return v
```

A.) (2) `W.dot(np.concatenate([left, right]))`

Q) 下記の (a) にあてはまるのはどれか?

```
def bptt(xs, ys, W, U, V):
```

順伝播

```
hiddens, outputs = rnn.net(xs, W, U, V)
```

損失関数の W, U, V の偏微分

```
dw = np.zeros_like(W)
```

```
dU = np.zeros_like(U)
```

```
dV = np.zeros_like(V)
```

損失関数を

出力に対して

偏微分した値

を返す

```
do = _calculate_do(outputs, ys)
```

```
batch_size, n_seq = ys.shape[:2]
```

時間を逆方向にたどり 1 ステップの偏微分値を計算

```
for t in reversed(range(n_seq)):
```

```
    dV += np.dot(do[:, t].T, hiddens[:, t]) / batch_size
```

```
    delta_t = do[:, t].dot(V)
```

W, U はさきほど計算済み

```
    for bptt_step in reversed(range(t+1)):
```

```
        dw += np.dot(delta_t.T, xs[:, bptt_step]) / batch_size
```

```
        dU += np.dot(delta_t.T, hiddens[:, bptt_step])
```

```
        delta_t = delta_t
```

batch-size

```
    return dw, dU, dV
```

Ans)

(2) $\text{delta_t} \cdot \text{dot}(U)$ ∵ 過去に計算した U を掛け合わせる。