

因為對於 python 還是不熟悉，所以不知道 `numpy.array` 的用法，在撰寫 `activation function`、`linear-activation backward` 的時候花了非常多時間。最後是靠上網找 `numpy.array` 的用法跟 python 的教學影片才解決的。

Bonus 的部分在設定 `parameter argument` 跟 `layers_dims` 時花了非常多時間，一方面因為每次 `train` 都花很多時間，再加上有很多 `arguments` 需要調整。

初始化 `parameters` 後對 `input` 進行線性轉換。

再設計 `SIGMOID RELU SOFTMAX` 等 `activation function`

```
for l in range(1, L):
    A_prev = A
    A, cache = linear_activation_forward(A_prev, parameters['W' + str(l)], parameters['b' + str(l)], "relu")
    caches.append(cache)

if classes == 2:
    # Implement LINEAR -> SIGMOID. Add "cache" to the "caches" list.
    AL, cache = linear_activation_forward(A, parameters['W' + str(L)], parameters['b' + str(L)], "sigmoid")
    caches.append(cache)
    assert(AL.shape == (1,X.shape[1]))
```

利用 `RELU` 函數對上一層進行複製，所以要進行 `L-1` 次，最後在利用 `SIGMOID(SOFTMAX for multi-class)` 函數計算出每個預測值的分數。

設計 `binary cross-entropy loss function` 來計算 `binary classifier` 的 `cost`。

4.1. Binary cross-entropy loss

Exercise: Compute the binary cross-entropy cost J , using the following formula: (5%)

$$-\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (y^{(i)} \log(a^{[L](i)}) + (1 - y^{(i)}) \log(1 - a^{[L](i)}))$$

設計 `categorical cross-entropy loss function` 來計算 `multi-class classifier` 的 `cost`。

Exercise: Compute the categorical cross-entropy cost J , using the following formula: (5%)

$$-\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (y^{(i)} \log(a^{[L](i)}))$$

`backward function` 計算 `loss function` 的梯度。

之後根據梯度的下降來更新 `parameter`。

最後 `predict`

```

def update_parameters(parameters, grads, learning_rate):
    """
    Update parameters using gradient descent

    Arguments:
    parameters — python dictionary containing your parameters
    grads — python dictionary containing your gradients, output of L_model_backward

    Returns:
    parameters — python dictionary containing your updated parameters
                  parameters["W" + str(l)] = ...
                  parameters["b" + str(l)] = ...
    """

    L = len(parameters) // 2 # number of layers in the neural network

    # Update rule for each parameter. Use a for loop.
    ### START CODE HERE ### (≈ 3 lines of code)
    for l in range(L):
        parameters["W" + str(l+1)] = parameters["W" + str(l+1)] - learning_rate * grads["dW" + str(l + 1)]
        parameters["b" + str(l+1)] = parameters["b" + str(l+1)] - learning_rate * grads["db" + str(l + 1)]
    ### END CODE HERE ###
    return parameters

```