1. Что такое L2 регуляризация, в чем отличие от L1?

L2 регуляризация предотвращает переобучение модели путём запрета на несоразмерно большие весовые коэффициенты. При L2 регуляризации дополнительный член является квадратичной функцией (при L1 регуляризации – модулем).

$$L(x, y) \equiv \sum_{i=1}^{n} (y_i - h_{\theta}(x_i))^2 + \lambda \sum_{i=1}^{n} \theta_i^2,$$

где λ является гиперпараметром, который контролирует интенсивность штрафа.

Когда $\lambda \to 0$, результаты аналогичны линейной регрессии.

Когда $\lambda \to \infty$, все особенности уменьшены до 0.

Различия:

- L1 штрафует сумму абсолютных значений весов, а L2 штрафует
- сумму квадратных весов.
- L1 имеет разреженное решение, L2 имеет не разреженное
- решение.
- L1 имеет несколько решений, У L2 есть одно решение.
- L1 имеет встроенный выбор функций, L2 не имеет выбора
- функций.
- L1 устойчив к выбросам, L2 не устойчив к выбросам.

- L1 генерирует модели, которые просты и понятны, но не могут выучить сложные шаблоны, а L2 дает лучший прогноз, когда выходная переменная является функцией всех входных функций.
- 2. Какие методы надо определить в пользовательском callback, чтобы он срабатывал в начале обучения и конце каждого пакета? Необходимо определить 3 метода:
 - on_epoch_end
 - on_train_batch_end
 - on_test_batch_end
- 3. Как в Keras callback получается доступ к истории ошибок?

Через использование словаря logs, который хранит ошибки и другие метрики. Взято из документации tensorflow.keras.

```
class LossAndErrorPrintingCallback(tf.keras.callbacks.Callback):

def on_train_batch_end(self, batch, logs=None):
    print('For batch {}, loss is {:7.2f}.'.format(batch, logs['loss']))

def on_test_batch_end(self, batch, logs=None):
    print('For batch {}, loss is {:7.2f}.'.format(batch, logs['loss']))

def on_epoch_end(self, epoch, logs=None):
    print('The average loss for epoch {} is {:7.2f}.'.format(epoch, logs['loss']))
```