

コールバックの使い方

コールバックは訓練中で適用される関数集合です。訓練中にモデル内部の状態と統計量を可視化する際に、コールバックを使います。`Sequential` と `Model` クラスの `.fit()` メソッドに（キーワード引数 `callbacks` として）コールバックのリストを渡すことができます。コールバックに関連するメソッドは、訓練の各段階で呼び出されます。

Callback

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.Callback()
```

この抽象基底クラスは新しいコールバックを構築するために使用されます。

プロパティ

- **params:** 辞書。訓練のパラメータ（例: 冗長性, バッチサイズ, エポック数...）。
- **model:** `keras.models.Model` のインスタンス。学習されたモデルへの参照。

コールバック関数が引数としてとる辞書の `logs` は、現在のバッチ数かエポック数に関連したデータのキーを含みます。

現在、`Sequential` モデルクラスの `.fit()` メソッドは、そのコールバックに渡す `logs` に以下のデータが含まれます。

- **on_epoch_end:** ログは `acc` と `loss` を含み、オプションとして（`fit` 内のバリデーションが有効になっている場合は）`val_loss` , （バリデーションと精度の監視が有効になっている場合は）`val_acc` を含みます。
- **on_batch_begin:** ログは現在のバッチのサンプル数 `size` を含みます。
- **on_batch_end:** ログは `loss` と（精度の監視が有効になっている場合は）オプションとして `acc` を含みます。

BaseLogger

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.BaseLogger()
```

監視されている評価値のエポック平均を蓄積するコールバックです。

このコールバックは全Kerasモデルに自動的に適用されます。

TerminateOnNaN

```
keras.callbacks.TerminateOnNaN()
```

損失がNaNになった時に訓練を終了するコールバックです。

ProgbarLogger

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.ProgbarLogger(count_mode='samples')
```

標準出力に評価値を出力するコールバックです。

引数

- **count_mode**: "steps"か"samples"の一方。サンプルかステップ（バッチ）のどちらをプログレスバーの集計に使うか。

Raises

- **ValueError**: `count_mode` の値が不正のとき。

History

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.History()
```

History オブジェクトにイベントを記録するコールバックです。

このコールバックは全Kerasモデルに自動的に適用されます。 **History** オブジェクトはモデルの `fit` メソッドの戻り値として取得します。

ModelCheckpoint

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.ModelCheckpoint(filepath, monitor='val_loss', verbose=0, save_best_only=False
```

各エポック終了後にモデルを保存します。

`filepath` は、（`on_epoch_end` で渡された） `epoch` の値と `logs` のキーで埋められた書式設定オプションを含むことができます。

例えば、 `filepath` が `weights.{epoch:02d}-{val_loss:.2f}.hdf5` の場合、複数のファイルがエポック数とバリデーションロスの値を付与して保存されます。

引数

- **monitor**: 監視する値.
- **verbose**: 冗長モード, 0 または 1.
- **save_best_only**: `save_best_only=True` の場合, 監視しているデータによって最新の最良モデルが上書きされません.
- **mode**: {auto, min, max} の内の一つが選択されます. `save_best_only=True` ならば, 現在保存されているファイルを上書きするかは, 監視されている値の最大化か最小化によって決定されます. `val_acc` の場合, この引数は `max` となり, `val_loss` の場合は `min` になります. `auto` モードでは, この傾向は自動的に監視されている値から推定します.
- **save_weights_only**: True なら, モデルの重みが保存されます (`model.save_weights(filepath)`), そうでないなら, モデルの全体が保存されます (`model.save(filepath)`).
- **period**: チェックポイント間の間隔 (エポック数) .

EarlyStopping

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.EarlyStopping(monitor='val_loss', min_delta=0, patience=0, verbose=0, mode='val_acc')
```

監視する値の変化が停止した時に訓練を終了します.

引数

- **monitor**: 監視する値.
- **min_delta**: 監視する値について改善として判定される最小変化値. つまり, min_delta よりも絶対値の変化が小さければ改善していないとみなします.
- **patience**: 訓練が停止し, 値が改善しなくなっからのエポック数.
- **verbose**: 冗長モード.
- **mode**: {auto, min, max} の内, 一つが選択されます. `min` モードでは, 監視する値の減少が停止した際に, 訓練を終了します. また, `max` モードでは, 監視する値の増加が停止した際に, 訓練を終了します. `auto` モードでは, この傾向は自動的に監視されている値から推定します.

RemoteMonitor

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.RemoteMonitor(root='http://localhost:9000', path='/publish/epoch/end/', field='val_loss')
```

このコールバックはサーバーにイベントをストリームするときに使用されます.

`requests` ライブラリが必要です. イベントはデフォルトで `root + '/publish/epoch/end/'` に送信されます. コールすることによって, イベントデータを JSON エンコードした辞書の `data` 引数を HTTP POST されます.

引数

- **path:** 文字列 ; イベントを送る `root` への相対パス.
- **field:** 文字列 ; データを保存するJSONのフィールド.
- **headers:** 辞書; オプションでカスタムできるHTTPヘッダー.

LearningRateScheduler

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.LearningRateScheduler(schedule, verbose=0)
```

学習率のスケジューラ.

引数

- **schedule:** この関数はエポックのインデックス（整数, 0から始まるインデックス）を入力とし, 新しい学習率（浮動小数点数）を返します.
- **verbose:** 整数. 0: : 何も表示しない. 1: 更新メッセージを表示.

TensorBoard

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.TensorBoard(log_dir='./logs', histogram_freq=0, batch_size=32, write_graph=T
```

Tensorboardによる基本的な可視化.

TensorBoardはTensorFlowによって提供されている可視化ツールです

このコールバックはTensorBoardのログを出力します. TensorBoardでは, 異なる層への活性化ヒストグラムと同様に, 訓練とテストの評価値を動的にグラフ化し, 可視化できます.

pipからTensorFlowをインストールしているならば, コマンドラインからTensorBoardを起動できます.

```
tensorboard --logdir=/full_path_to_your_logs
```

引数

- **log_dir:** TensorBoardによって解析されたログファイルを保存するディレクトリのパス
- **histogram_freq:** モデルの層の活性化ヒストグラムを計算する（エポック中の）頻度. この値を0に設定するとヒストグラムが計算されません. ヒストグラムの可視化にはバリデーションデータを指定しておく必要があります.
- **write_graph:** TensorBoardのグラフを可視化するか. `write_graph` がTrueの場合, ログファイルが非常に大きくなることがあります.
- **write_grads:** TensorBoardに勾配のヒストグラフを可視化するかどうか. `histogram_freq` は0より大きくしなければなりません.

- **batch_size**: ヒストグラム計算のネットワーク化されたバッチサイズ。
- **write_images**: TensorBoardで可視化するモデルの重みを画像として書き出すかどうか。
- **embeddings_freq**: 選択したembeddingsレイヤーを保存する（エポックに対する）頻度。
- **embeddings_layer_names**: 観察するレイヤー名のリスト。もしNoneか空リストなら全embeddingsレイヤーを観察します。
- **embeddings_metadata**: レイヤー名からembeddingsレイヤーに関するメタデータの保存ファイル名へマップする辞書。メタデータのファイルフォーマットの[詳細](#)。全embeddingsレイヤーに対して同じメタデータファイルを使う場合は文字列を渡します。

ReduceLROnPlateau

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.ReduceLROnPlateau(monitor='val_loss', factor=0.1, patience=10, verbose=0, mo
```

評価値の改善が止まった時に学習率を減らします。

モデルは訓練が停滞した時に学習率を2~10で割ることで恩恵を受けることがあります。このコールバックは評価値を監視し、'patience'で指定されたエポック数の間改善が見られなかった場合、学習率を減らします。

例

```
reduce_lr = ReduceLROnPlateau(monitor='val_loss', factor=0.2,
                               patience=5, min_lr=0.001)
model.fit(X_train, Y_train, callbacks=[reduce_lr])
```

引数

- **monitor**: 監視する値。
- **factor**: 学習率を減らす割合。 $\text{new_lr} = \text{lr} * \text{factor}$
- **patience**: 何エポック改善が見られなかったら学習率の削減を行うか。
- **verbose**: 整数。0: 何も表示しない。1: 学習率削減時メッセージを表示。
- **mode**: `auto`, `min`, `max` のいずれか。 `min` の場合、監視する値の減少が停止した際に、学習率を更新します。 `max` の場合、監視する値の増加が停止した時に、学習率を更新します。 `auto` の場合、監視する値の名前から自動で判断します。
- **epsilon**: 改善があったと判断する閾値。有意な変化だけに注目するために用います。
- **cooldown**: 学習率を減らした後、通常の学習を再開するまで待機するエポック数。
- **min_lr**: 学習率の下限。

CSVLogger

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.CSVLogger(filename, separator=',', append=False)
```

各エポックの結果をcsvファイルに保存するコールバックです。

例

```
csv_logger = CSVLogger('training.log')
model.fit(X_train, Y_train, callbacks=[csv_logger])
```

引数

- **filename:** csvファイル名。例えば'run/log.csv'.
- **separator:** csvファイルで各要素を区切るために用いられる文字.
- **append:** True: ファイルが存在する場合、追記します。（訓練を続ける場合に便利です） False: 既存のファイルを上書きします.

LambdaCallback

[\[source\]](#)

```
keras.callbacks.LambdaCallback(on_epoch_begin=None, on_epoch_end=None, on_batch_begin=None,
```

シンプルな自作コールバックを急いで作るためのコールバックです。

このコールバックは、適切なタイミングで呼び出される無名関数で構築されます。 以下のよう
な位置引数が必要であることに注意してください:

- `on_epoch_begin` と `on_epoch_end` は2つの位置引数が必要です: `epoch` , `logs`
- `on_batch_begin` と `on_batch_end` は2つの位置引数が必要です: `batch` , `logs`
- `on_train_begin` と `on_train_end` は1つの位置引数が必要です: `logs`

引数

- **on_epoch_begin:** すべてのエポックの開始時に呼ばれます.
- **on_epoch_end:** すべてのエポックの終了時に呼ばれます.
- **on_batch_begin:** すべてのバッチの開始時に呼ばれます.
- **on_batch_end:** すべてのバッチの終了時に呼ばれます.
- **on_train_begin:** 訓練の開始時に呼ばれます.
- **on_train_end:** 訓練の終了時に呼ばれます.

例

```
# すべてのバッチの開始時にバッチ番号を表示
batch_print_callback = LambdaCallback(
    on_batch_begin=lambda batch, logs: print(batch))

# Stream the epoch loss to a file in JSON format. The file content
# is not well-formed JSON but rather has a JSON object per line.
import json
json_log = open('loss_log.json', mode='wt', buffering=1)
json_logging_callback = LambdaCallback(
    on_epoch_end=lambda epoch, logs: json_log.write(
        json.dumps({'epoch': epoch, 'loss': logs['loss']}) + '\n'),
    on_train_end=lambda logs: json_log.close()
)

# 訓練終了時にいくつかのプロセスを終了
processes = ...
cleanup_callback = LambdaCallback(
    on_train_end=lambda logs: [
        p.terminate() for p in processes if p.is_alive()]
)

model.fit(...,
           callbacks=[batch_print_callback,
                      json_logging_callback,
                      cleanup_callback])
```

コールバックを作成

基底クラスの `keras.callbacks.Callback` を拡張することで、カスタムコールバックを作成できます。コールバックは、`self.model` プロパティによって、関連したモデルにアクセスできます。

訓練中の各バッチの損失のリストを保存する簡単な例は、以下のようになります。

```
class LossHistory(keras.callbacks.Callback):
    def on_train_begin(self, logs={}):
        self.losses = []

    def on_batch_end(self, batch, logs={}):
        self.losses.append(logs.get('loss'))
```

例: 損失の履歴を記録する

```
class LossHistory(keras.callbacks.Callback):
    def on_train_begin(self, logs={}):
        self.losses = []

    def on_batch_end(self, batch, logs={}):
        self.losses.append(logs.get('loss'))

model = Sequential()
model.add(Dense(10, input_dim=784, kernel_initializer='uniform'))
model.add(Activation('softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='rmsprop')

history = LossHistory()
model.fit(x_train, y_train, batch_size=128, epochs=20, verbose=0, callbacks=[history])

print(history.losses)
# 出力
'''
[0.66047596406559383, 0.3547245744908703, ..., 0.25953155204159617, 0.25901699725311789]
'''
```

例: モデルのチェックポイント

```
from keras.callbacks import ModelCheckpoint

model = Sequential()
model.add(Dense(10, input_dim=784, kernel_initializer='uniform'))
model.add(Activation('softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='rmsprop')

'''
バリデーションロスが減少した場合に、各エポック終了後、モデルの重みを保存します
'''

checkpointer = ModelCheckpoint(filepath='/tmp/weights.hdf5', verbose=1, save_best_only=True)
model.fit(x_train, y_train, batch_size=128, epochs=20, verbose=0, validation_data=(X_test, Y
```