クイックスタートガイド

# MATLAB によるディープラーニング

Deep Learning Toolbox™ はディープ ニューラルネットワークの構築、学習および検証を行うためのビルトイン機能を提供します。 このレファレンスでは、一般的な使用例を紹介します。 その他の例については、ドキュメンテーションを参照してください。

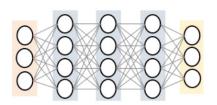
## アーキテクチャの選択

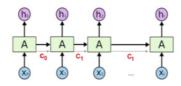
## 畳み込みニューラルネットワーク (CNN)

- イメージデータ:分類, 検出
- ・ 一般的な層:
  - 畳み込み層
  - 最大プーリング層
  - ReLU層
  - ・ バッチ正規化層
- ゼロからの学習、もしくは学習済み ネットワークを用いた転移学習が可能

# 長・短記憶 (LSTM) ネットワーク

- 逐次データ: 時系列予測、信号分類、 テキスト予測
- ・ 一般的な層:
  - LSTM 層
  - 双方向LSTM (BiLSTM) 層
- 回帰または分類のタスクを実行





ディープ ネットワーク デザイナー アプリ を用いてネットワークの対話的作成、評価ができます

## 学習済みネットワーク

#### ネットワークのインポート

モデルや層をエクスポートするための関数群を このツールボックスは提供します。

GitHub and File Exchange をご覧ください。

| 層のインポート          | <pre>importCaffeLayers importKerasLayers</pre> |
|------------------|--|
| ネットワークのインポ<br>ート | importCaffeNetwork<br>importKerasNetwork       |
| エクスポート           | exportONNXNetwork                              |

#### 学習済みモデル

アドオン エクスプローラーから以下のコマンドを使っ てネットワークをインポートできます

| alexnet   | vgg19     | inceptionv3 |
|-----------|-----------|-------------|
| googlenet | resnet50  | squeezenet  |
| vgg16     | resnet101 |             |

# 学習オプション

#### 学習オプション

| 実行環境               | 並列、GPU、複数 GPU、<br>auto (既定の設定)         |
|--------------------|--|
| MaxEpochs          | 1エポックとは学習デー<br>タセット全体を1度使う<br>ことです     |
| MiniBatchSize      | 勾配計算と重み更新用<br>の学習データのサブセッ<br>ト         |
| InitialLearnRate   | 大きな初期学習率は学<br>習を速めますが、発散す<br>る可能性があります |
| LearnRateSchedule  | 係数に従って学習率を<br>時間とともに下げます               |
| ValidationData     | 学習中に検証を実施                              |
| ValidationPatience | 精度に変化が一定期間<br>見られなければ学習を<br>停止(時間の節約)  |

## 検証

#### インターフェイス

predict 各クラスへの所属確率を返す classify ラベル及び各クラスへの所属

確率を返す

[Ypred,scores] = classify(net,X);

#### 状態

ネットワークの状態は確認、更新が可能です:

predictAndUpdateState
classifyAndUpdateState

## 可視化

trainingOptions から検証と可視化の

種類を指定することができます

Plots: 進行状況を可視化

Verbose: true に設定することで各エポックの

学習の進行状況を表示

VerboseFrequency: 表示の頻度

OutputFcn: カスタム関数

CheckpointPath: エポック毎にモデルを保存

するディレクトリ

## パフォーマンスの改善

モデルパフォーマンスの改善はタスクとデータに依 存します。

ネットワークのアーキテクチャ:

- 特定分野の専門家が作成した学習済みモデルを 用いる
- 層を更新し、パラメーターを調整する

# データの用意:

- データを加える
- ・ 学習/検証/テスト用に分ける
- データの正規化
- 外れ値を除去
- ・ クラス間のバランスをとる(重みづけ)

ハイパーパラメータの調整:

- ベイズ最適化を用いて学習パラメータを調整
- 問題を optimizable Variable で設定
- モデルとオプションを呼ぶ関数を書く
- bayesopt で最適化を実行

obj = bayesopt(ObjFcn,OptVars,...);

ディープラーニングに関する詳細: mathworks.com/solutions/deep-learning

## mathworks.com