

BIPL_SDNN Matlab ラッパの使い方

1 はじめに

本文書は，BIPL_SDNN ライブラリの Matlab ラッパの使い方を説明するものである．

本ライブラリは Mex ファイルを用いて記述される．

言語は C++11，コンパイラには Visual Studio 2015 Professional を用いている．

なお，2016/11/19 現在，32bit 版には対応していない．

2 導入方法

Matlab フォルダ内の，`bipl_sdnn_train.mexw64` と `bipl_sdnn_test.mexw64` を，matlab パス上のフォルダに保存することで，導入できる．

3 章以降の説明に従っても，選択的不感化ニューラルネット（以下，SDNN）の学習やテストが行えなかった場合，これら Mex ファイルが壊れている可能性がある．その場合は，Matlab/source フォルダ内の，`bipl_sdnn_train.cpp` と `bipl_sdnn_test.cpp` を Matlab 上でコンパイルする必要がある（この操作には visual studio 2015 が必要である．未確認ではあるが，無料版でもコンパイルできると思われる）．カレントフォルダを Matlab/source にし，

```
mex bipl_sdnn_train.cpp
mex bipl_sdnn_test.cpp
```

を実行することで，新しい mex ファイルが手に入る．

3 使用方法

1. カレントフォルダに、SDNN のパラメータファイル（必要な場合、不感化設定ファイルと相関木設定ファイルも）を入れる。

パラメータファイルの作成については別文書「パラメータファイルの作成方法」を参照すること

2. `bipl_sdnn_train` 関数を使用しサンプルを学習、学習結果ファイルを取得する。
`bipl_sdnn_train`(パラメータファイル名, 入力サンプル, 標的サンプル, 学習結果ファイル名)を実行する。

パラメータファイル名 : SDNN のパラメータファイル名

入力サンプル : 学習サンプルの入力値ベクトルを並べたもの, 詳細 4 章.

標的サンプル : 学習サンプルの目標値を並べたもの, 詳細 4 章.

学習結果ファイル名 : 学習結果を保存するファイル名. 拡張子.bin 推奨.

3. `bipl_sdnn_test` 関数を使用し、未知の入力サンプルに対する出力を得る。
`result = bipl_sdnn_test`(学習結果ファイル名, テスト入力サンプル)を実行. `result` に推定結果が入る。

学習結果ファイル名 : 学習結果を含んだファイル名. `bipl_sdnn_train` で得たファイル.

テスト入力サンプル : テストするサンプルの入力値ベクトルを並べたもの, 詳細 4 章.

4 学習, テストサンプルの作り方

学習, テストに使用する入力サンプルは, 入力を縦ベクトルに収め, 横に並べた Matrix を使用する.

標的サンプルは, 入力サンプルに対する真値を横に並べたものとする.

例えば, 関数 $f(x,y) = x+y$ の学習サンプルは,

$\text{Training_sample} = \begin{pmatrix} 0 & 0.2 & 0.8 \\ 0 & 0.5 & 0.2 \end{pmatrix}, \text{Training_target} = (0 \quad 0.7 \quad 1)$

のようになる.

なお, 本ライブラリでは数値入力, シンボル入力共に可能である.

数値入力の場合, $[0,1]$ の範囲に収まるように正規化する必要がある.

シンボル入力の場合は 0 以上の整数を使用する.

5 MATLAB ラッパの使用例

本 MATLAB ラッパを用いて、野中らの論文[1]の追実験を行った。

本研究では不連続で空間周波数が一様でない 2 変数関数（図 1）

$$f(x, y) = \begin{cases} 1 & ((x - 0.5)^2 + (y - 0.5)^2 \leq 0.04) \\ \frac{1+x}{2} \sin^2(6\pi\sqrt{xy^2}) & (\text{otherwise}) \end{cases}$$

を標的関数とし、SDNN を用い一部のサンプルから近似する。

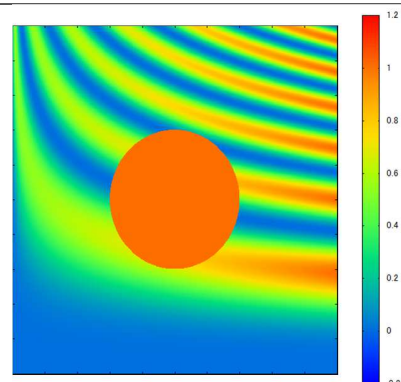


図 1 標的関数

5.1 パラメータファイルの設定

野中らの論文における SDNN では、

パターンコーディングに $n=200$ ，入力の分割数が 100，反転数 5 のランダム反転法を使用し，パターンを相互に不感化した後，出力範囲 $[-0.2, 1.2]$ ，出力刻み幅 0.005 の並列パーセプトロンに入力している．並列パーセプトロンは，全サンプルを 300 回ずつ学習している．

これをパラメータファイルに記すと図 2 のようになる．実際に本対実験で用いたパラメータファイルは Matlab フォルダ内の nonaka_parameter.txt である．

5.2 学習，テストサンプルの準備

標的関数の定義域に設定した 0.01 間隔の格子点（ $101 \times 101 = 10201$ 点）の中から 1000 点ランダムに選び，学習サンプルとする．

今回の実験では，nonaka_training.csv と nonaka_test.csv に，学習サンプルとテストサンプルを記述し，csvread を用いて読み込む形を取った．それぞれのファイル内には，

目標値,入力 1,入力 2

目標値,入力 1,入力 2

...

目標値,入力 1,入力 2

の形式で，サンプルが記述されている．

nonaka_training.csv には，全格子点の中からランダムに 1000 点，nonaka_test.csv には全格子点の情報を記述した．

Matlab から，

```
x = csvread('nonaka_training.csv');
training_input = x(:,2:3);
```

```

<SDNN>
{
    input_number = 2
    <SD>
    {
        method = mutual
        <PC>
        {
            n = 200
            type = [NUMERICAL(100, RANDOM_INVERSE(5)):2]
            random_seed = random_device
        }
    }
    <NN>
    {
        type = PP
        train_method = for(300)
        random_seed = random_device
        initial_value_range = [-5, 5]
        output_range = [-0.2, 1.2]
        output_quantization_step_size = 0.005
    }
    <OPTION>
    {
        print_progression = Y
        <MULTI_THREAD>
        {
            use = Y
            thread_number = 6
        }
    }
}

```

図2 パラメータの例

```
training_target = x(:,1:1);
```

```
x = csvread('nonaka_test.csv');
```

```
test_input = x(:,2:3);
```

```
test_target = x(:,1:1);
```

として学習，テスト用のサンプルを準備した。

5.3 学習の実行

```
bipl_sdnn_train('nonaka_parameter.txt', training_input, training_target, 'nonaka_train.bin');
```

を実行し、学習結果ファイル nonaka_train.bin を得た。ちなみにこの際の学習結果ファイルは、ライブラリ本体や、簡易コマンドラインツールから得られるものと同じであり、相互に流用できる。

5.4 テストの実行

```
Result = bipl_sdnn_test('nonaka_train.bin', test_input');
```

を実行し、推定結果を Result に格納した。（図 2）

このときの絶対誤差の平均値は 0.0769 であり、論文[1]と同様の結果が得られた。

ちなみに、Core i7-3770K CPU, 32GB メモリ環境において、学習に要した時間は約 4 秒だった。

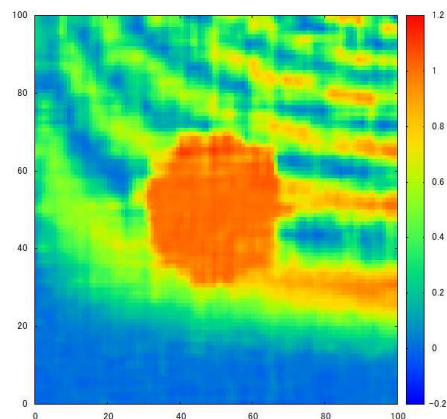


図 2 推定結果

6 参考文献

[1] 野中 和明, 田中 文英, 森田 昌彦「階層型ニューラルネットの 2 変数関数近似能力の比較,」電子情報通信学会論文誌(D), Vol.J94-D, No.12, pp.2114-2125, 2011