進捗報告

水野泰旭

November 7, 2022

弘前大学理工学部電子情報工学科4年

目次

ハイパーパラメータの調節

k 分割交差検証

ハイパーパラメータの調節

学習率による調節

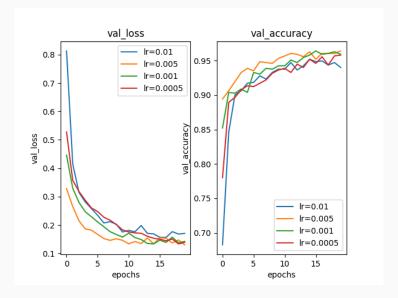


Figure 1: 学習率の性能比較

最適化アルゴリズムによる調節

最適化アルゴリズムの種類

- SGD
- Adagrad
- RMSProp
- Adam

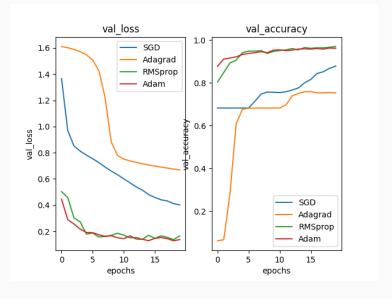


Figure 2: 最適化アルゴリズムの性能比較

k分割交差検証

手順

- 1. 訓練データとテストデータを結合する
- 2. データをシャッフルする
- 3. 以下の操作を k 回繰り返す
 - 3.1 訓練データとテストデータに分ける
 - 3.2 モデルを作り学習する
- 4. それぞれの学習で得られた正解率の平均を出力する

ソースコード

Listing 1: ksparate_train.py

```
 \begin{array}{lll} 1 & k = 10 \\ 2 & num\_validation = len(images) \ // \ k \\ 3 & for fold in range(k): \\ 4 & \# \ SEPARATE \ DATA \\ 5 & validation\_images = images[num\_validation * fold: num\_validation * (fold + 1)] \\ 6 & validation\_ibabels = labels[num\_validation * fold: num\_validation * (fold + 1)] \\ 7 & train\_images = np.concatenate([images[:num\_validation * k], images[num\_validation * (k + 1):]], \\ & axis=0) \\ 8 & train\_labels = np.concatenate([labels[:num\_validation * k], labels[num\_validation * (k + 1):]], \\ & axis=0) \\ \end{array}
```

Table 1: 4 分割交差検証の結果

fold	正解率
0	0.991935491561889
1	0.992943525314331
2	0.992439508438110
3	0.993951618671417
平均	0.992817535996437

まとめ

- 学習率は 0.005 とする
- 最適化アルゴリズムに Adam を用いる
- k 分割交差検証の正解率が高いので、原因を調べる