## 進捗報告

水野泰旭

November 6, 2022

弘前大学理工学部電子情報工学科4年

#### 目次

1. 学習率の性能比較

2. optimizer による性能比較

3. k 分割交差検証

## 学習率の性能比較

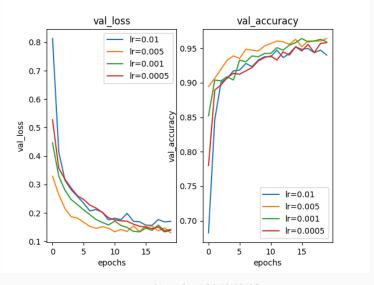


図1 学習率の性能比較

# optimizer による性能比較

### 最適化アルゴリズムの種類

- SGD
- Adagrad
- RMSProp
- Adam

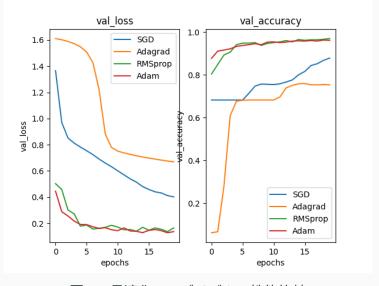


図 2 最適化アルゴリズムの性能比較

## k分割交差検証

#### 手順

- 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
  - 訓練データとテストデータに分ける
  - ② モデルを作り学習する
- ◆ 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

#### リスト 1 ksparate\_train.py

```
k = 10
num validation = len(images) // k
for fold in range(k):
# SEPARATE DATA

validation images = images[num_validation * fold: num_validation * (fold + 1)]
validation_labels = labels[num_validation * fold: num_validation * (fold + 1)]
train_images = np.concatenate([images[:num_validation * k], images[num_validation * (k + 1):]], axis=0)
train_labels = np.concatenate([labels[:num_validation * k], labels[num_validation * (k + 1):]], axis=0)
```

#### 表 1 k 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