# Report

## 利用した実データの説明:

この画像セットはウェブサイトからダウンロードした食物画像です。総計 11 個種類の食物があります。この画像セットは三つの部分があります。Training data には 9866 枚、Validation data には 3430 枚、Testing data には 3347 枚の画像があります。

#### タスク:

Training data と Validation data を利用して、Testing data を分類すること。

## 実現した知的機械の概要:

画像分類は CNN を利用しましたけど、精度を上がるために、 DCGAN を使って画像 (200 枚 \* 11 種類)を生成しました。

#### 考えられる応用先:

主には食物、植物などの分類と認識の分野で利用できます。ドローンを使って空撮した農地画像の分析を研究していますので、知能情報の技術を用いて、画像から農地情報をモニタリングするように頑張っています。今の時代で、農業 IOT を利用して、農地情報を収集していますが、ほとんどは数字データです。画像データが少なくて、機械学習モデルに入力した時、データ量が少ないため、学習精度がなかなか上がれませんでした。さまざまな GAN モデルを利用して、画像を生成すれば、学習精度を向上になりました。

#### 利用した手法の説明:

1. まず、python パッケージとデータセットを読み込みます。

```
[] import os
  import numpy as np
  import cv2
  import torch import torch.nn as nn
  import torchvision.transforms as transforms
  import pandas as pd
  from torch.utils.data import DataLoader, Dataset
  import time

[] workspace_dir = '.'
  !gdown --id '19CzXudqN58R3D-1G3KeFWk8UDQwlb8is' --output "{workspace_dir}/food-11.zip"
  !unzip -q "{workspace_dir}/food-11.zip" -d "{workspace_dir}/"
C> Downloading...
  From: https://drive.google.com/uc?id=19CzXudqN58R3D-1G8KeFWk8UDQwlb8is
  To: /content/food-11.zip
  1.16GB [00:09, 123MB/s]
```

2. データセットを定義します。画像を保存するために、torchvisionを使用します。ここ

では cv2 で読み取った画像 (BGR) を torchvision フォーマット (RGB) に変換します。

```
[] from torch.utils.data import Dataset, DataLoader
    import cv2
    import os
    class FoodDataset(Dataset):
            def __init__(self, fnames, transform):
                   self.transform = transform
                   self.fnames = fnames
                  self.num_samples = len(self.fnames)
            def __getitem__(self,idx):
                   fname = self.fnames[idx]
                   img = cv2.imread(fname)
                   img = self.BGR2RGB(img) #because "torchvision.utils.save_image" use RGB
                   img = self.transform(img)
                   return img
            def __len__(self):
                   return self.num_samples
            def BGR2RGB(self,img):
                   return cv2.cvtColor(img,cv2.COLOR_BGR2RGB)
```

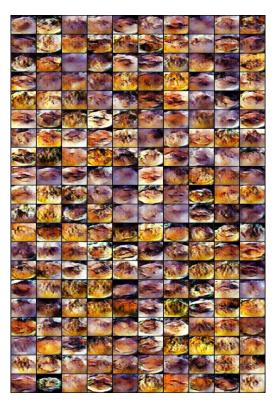
- 3. 画像生成する前に、入力画像のサイズを (64、64) に変更し、標準化に計算します。。
  - ①. resize the image to (64, 64)
  - ②. linearly map [0, 1] to [-1, 1]

- 4. DCGAN を base mode として、モデルを構造します。(詳しい code はここに表示していません、ソースコードファイルにチェックしてください。)
- 5. 各タイプの画像をトレーニングして、モデルを生成します。

パラメータは以下のように設定します。

```
batch_size = 8, z_dim = 100, lr = 1e-4, n_epoch = 50 loss criterion: criterion = nn.BCELoss() optimizer: opt_D = torch.optim.Adam(D.parameters(), lr=lr, betas=(0.5, 0.999)) opt G = torch.optim.Adam(G.parameters(), lr=lr, betas=(0.5, 0.999))
```

6. 結果を出す。('0'という種類の結果は以下のように出力します。)



7. 生成した画像をダウンロードして、トレーニングデータセットに追加します。CNN を利用して、モデルを構造します。精度は90パーセント以上に上がる。

```
[024/030] 39.98 sec(s) Train Acc: 0.859582 Loss: 0.003125 [025/030] 39.96 sec(s) Train Acc: 0.871540 Loss: 0.002829 [026/030] 39.92 sec(s) Train Acc: 0.884928 Loss: 0.002607 [027/030] 39.97 sec(s) Train Acc: 0.885153 Loss: 0.002468 [028/030] 39.97 sec(s) Train Acc: 0.897037 Loss: 0.002316 [029/030] 39.92 sec(s) Train Acc: 0.902903 Loss: 0.002172 [030/030] 40.12 sec(s) Train Acc: 0.920126 Loss: 0.001785
```

8. 最後に、学習したモデルを用いて、テストデータセットの画像の種類を判断します。".csv"ファイルを出力します。

	Α	В	С
1	ld	Category	
2	0	3	
1 2 3 4	1	10	
4	2	0	
5 6 7	3	9	
6	4	7	
	5	3	
8	6	9	
9	7	10	
10	8	3	
11	9	2	
12	10	0	
13	11	0	
14	12	0	
10	10	10	

## 工夫した点:

- (1) 画像生成する時、最初は全部の種類の食物データを一緒に用いて、画像を生成した いと思いますが生成した画像はすごくいやになってしまいました。だから、各種類
  - の画像セットをそれぞれにトレーニングして、より高品質な画像を生成します。
- (2) GAN モデルを構造するとき、パラメータの選択は結構難しいと思います。
- (3) 各種類の画像セットをそれぞれにトレーニングする場合は、学習できる画像は少なくなって、生成した画像の解像度は低いです。自分学部生の時、開発した画像処理 ソフトウェアを利用して、生成した画像を鮮鋭化に処理しました。
- (4) CNN を用いた時、一番いいパラメータの調整も時間かかるとおもいます。

### 最後の評価:

- (1) 生成モデルは結構難しいので、いまあまり上手ではないので、生成した画像の品質は高くないです。今後もっと頑張った方がいいと思います。
- (2) 今回 CNN の分類精度が 92%に達しました。結構いい結果だと思います。
- (3) 今後、自分の研究分野(農業)に知能情報技術を用いて、特定なタスクを解決することを目指します。

原田先生:ご指導ありがとうございました