## 進捗報告

## 1 今週やったこと

Cutout による訓練データの拡張とその考察

## 2 Cutout

訓練データの元画像を 9 分割した画像を前回の識別器に入力した. 分割前が多義図形で分割後も多義図形と識別された画像の中で,自分の主観で明らかに多義図形である画像は 972 枚であった. 972 枚の画像を前回 DA に有効とわかったグレースケール化をすることで 972 × 2 = 1944 枚を訓練データに加え,再学習を行った. 表 1 に縦軸を真値,横軸を予測値とした混同行列結果を示す.

表 1: 元画像, グレースケール画像, 分割画像を含めた再 学習

H				
	多義図形	64	4	4
真值	風景画	0	71	1
	肖像画	2	2	68
		多義図形	風景画	肖像画
		ViT による予測値		

表1より識別率は94.4%であり、これは前回の元画像+グレースケール画像を訓練データとした識別率と比べると0.5%低くなっている。多義図形の識別率に関しては変わらないという結果となった。識別率の向上がみられずCutoutの有用性はみられなかった。Cutoutした画像を訓練データに含めなかった場合と含めた場合で誤識別した画像について比較する。図1に多義図形において双方ともに誤識別した画像を示す。誤識別した全画像8枚中7枚が同じ画像であったため、Cutoutの有無による効果があまり見られなかった。

図2に Cutout した画像を含めなかった場合のみ多義 図形において誤識別した画像を示す.

図3に Cutout した画像を含めた場合のみ多義図形において誤識別した画像を示す.

図 2, 図 3 ともに多義図形ではあるが人物の要素が多めの画像となっている. また, 若干ではあるが Cutout の画像を訓練データに入れたことで多義図形らしさを抽出していることがわかる. しかし, 多義図形らしさを訓練データに加えた結果. 画像全体として多義図形を形成してい

るものに関しては識別しづらくなっているようにも思える. 以上, Cutout は DA としてあまり有効ではないとわかった.

## 3 今後の方針

attention map の実装, 多義図形画像を探す, 別の DA の実装



図 1: 双方ともに多義図形において誤識別した画像



図 2: Cutout 画像を含めない場合の多義図形において誤識別した画像



図 3: Cutout 画像を含めた場合の多義図形において誤識別した画像