Raspberry Pi を用いた画像処理と CNN による微小害虫の計数システムの構築

Detection of Micro Pests by Image Processing and CNN Using Raspberry Pi

阿部 寛人1	畝山 勇一朗1	中岡 典弘1	渡辺 友希1	福本 真也1	森田 航平1	中本 裕大1	周 細紅1
H.Abe	Y.Uneyama	N.Nakaoka	Y.Watanabe	S.Fukumoto	K.Morita	Y.Nakamoto	X.Zhou
河野 靖2	木下 浩二1	一色 正晴1	二宮 崇1	田村 晃裕1	甲斐 博1	高橋 寛1	王 森レイ1
Y.Kohno	K.Kinoshita	M.Isshiki	T.Ninomiya	A.Tanura	H.Kai	H.Takahashi	S.Wang

(愛媛大学1,愛媛県農林水産研究所2)

1. はじめに

農作物に発生する害虫は、収量減少や品質低下の原因となるため、適切な対策が必要である。中浦らは、柑橘系植物の害虫であるチャノキイロアザミウマが付着した粘着シートに対して、画像処理と畳み込みニューラルネットワーク(CNN)を用いて害虫の数を計測する手法を提案し、デジタルカメラで撮影した画像に対して評価実験を行った[1]しかし、効率的に害虫の発生状況を確認するには、圃場に設置された機器で処理することが必要である。本稿では、圃場に設置したカメラで粘着シートを撮影し、Raspberry Piを用いて害虫を計数し、その結果を圃場から離れた管理棟のサーバに転送するシステムを提案する。

2. 画像処理による害虫領域の抽出[1]

図1に示すように、粘着シートが黄色で着色されていることから、原画像を HSV 変換し、H 値が 20~80 かつ S 値が 100 以上の画素をシート領域として抽出する。次に、ラベリング処理により、大きさが 200 画素以下 3000 画素以上の領域を除去する。また、害虫の縦および横の大きさは100 画素未満であるとする。最後に円形度が 0.4 未満の領域を除去する。これらの処理によって残った領域をアザミウマ類の候補領域とする。図1に示す黒色の矩形で囲まれた領域が、害虫の候補領域である。



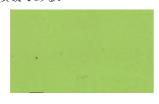


図1:チャノキイロアザミウマ(左)と拡大した領域候補(右)

3.

国家処理によって持り4いに欧田県域には、仮山対象でない虫や汚れ等も含まれる。そこで、「チャノキイロアザミウマ」、「別種のアザミウマ」、「その他」に分類する CNN を構築する。Raspberry Pi で害虫を計数するには、VGG16 モデルではパラメータサイズや処理速度の関係から構築が困難である。そこで、少ないパラメータ数で VGG16 モデルと同程度の分類精度が期待できる SqueezeNet モデル[2]を用いて3クラス分類器を構築する。

4. 実験

撮影した粘着シートの画像枚数は 116 枚であり、そのうち87 枚を訓練データ、残り 29 枚をテストデータとして用いる. 1 枚のシート画像から複数の候補領域が得られるが、CNN の訓練には十分な数のデータを確保できないため、回転や平行移動などのデータ拡張を行い、各クラス 10000 枚の画像データを生成する. テストデータ 29 枚から 229 ヶ所の候補領域が抽出され、その分類結果をまとめた混同行列を表 1 に示す.

表1:3クラス分類の混同行列

		正解			
		対象	別種	その他	
	対象	18	0	4	
予測	別種	1	29	1	
	その他	0	1	175	

さらに、Raspberry Pi で計数した結果を Wi-Fi を用いて 大学内のデータベースに転送し、管理・可視化を行うシス テムを構築した(図 2).

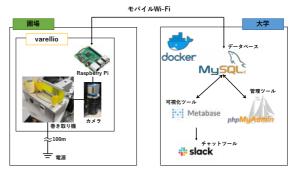


図2:システム構成図

<u>4. おわりに</u>

本稿では、柑橘系植物の害虫であるチャノキイロアザミウマを計数するために、Raspberry Pi 上で粘着シートから候補領域を抽出して SqueezeNet で分類できることを示した. 今後の課題として、提案したシステムを圃場に設置し、動作検証や環境光の影響などを検証する予定である.

参考文献

- [1] 中浦ら:画像処理と深層学習による微小害虫の検出,電気 関係学会四国支部連合大会講演論文集,in CD-ROM, 2017
- [2] F. N. Iandola, et al.: SqueezeNet: AlexNet-level accuracy with 50x fewer parameters and <0.5 MB model size. arXiv:1602.07360 (2016)