AAEを用いた姿勢推定

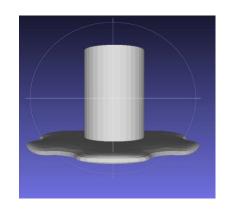
ER17076 安井 理

目的

- •ARマーカの姿勢推定に向けてのGitHubのコードの動作確認
- ・ 推定までの形が見えた上での最終目的を明確にする
- ・検証モデル(ネジ)にノイズを加え正常に推定できるかを確認

テスト(推定)

- ・今回行ったこと
- 前回トレーニングを行ったネジのモデルの推定
- 様々な角度, ノイズを加えたモデル画像の推定
- ・精度の確認



テスト(推定)

- *推定方法
- GitHubの手順に従いcloneしたフォルダ内のtestに移動

/AugmentedAutoencoder/auto_pose/test

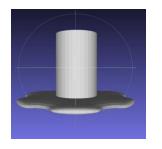
今回はpython3で実行

python3 aae_image.py exp_group/my_autoencoder -f/home/milab/6d-data/VOCdevkit/VOC2007/JPEGImages

黄色い部分がテストしたい画像のpath

用意したテスト画像

・ノイズを加えない画像3枚







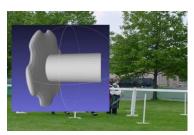
・モデル画像にノイズを加えたもの3枚







・環境画像にモデルを張り付けたもの2枚

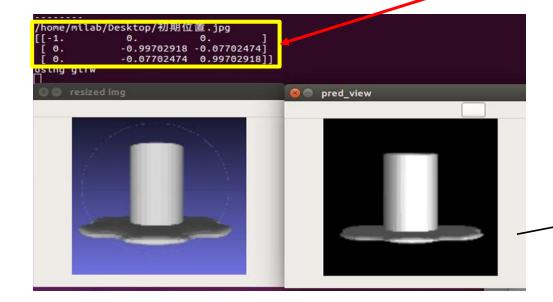




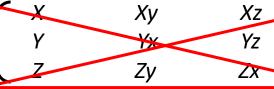


推定時の情報

初期位置のモデル画像



推定したモデルの姿勢情報



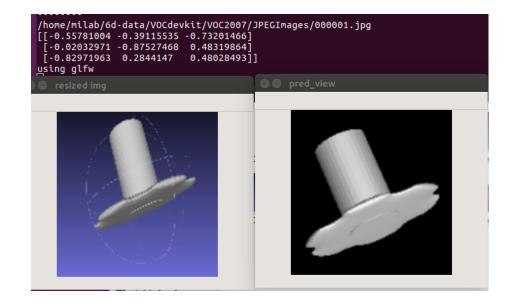
色付き画像:テスト画像

モノクロ画像:推定姿勢

ノイズの加えてない画像

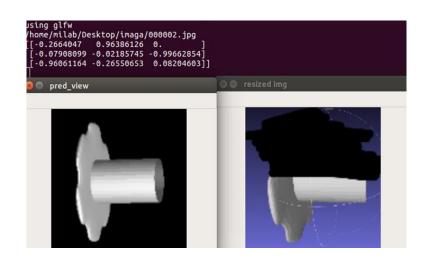
ノイズの加わっていない画像はどれも正確に推定される

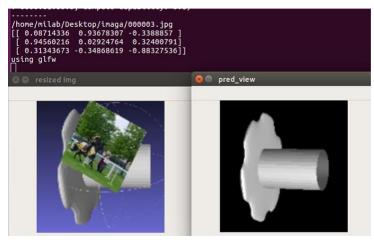


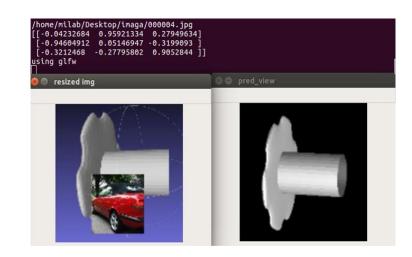


モデル画像にノイズを加えた画像

モデルにノイズを加えて、半分隠しても推定が可能

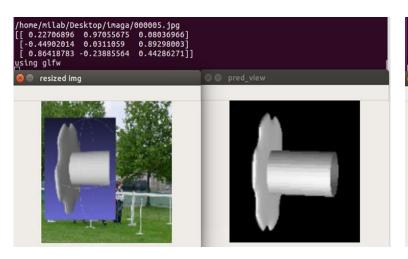


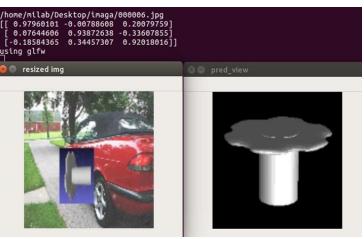


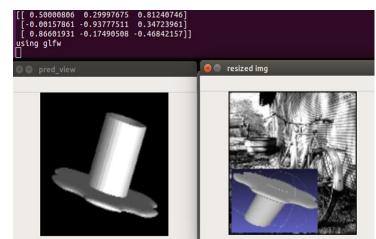


環境画像にモデルを張り付けた画像

当然ではあるが環境画像の割合が多いと推定が不可能になる





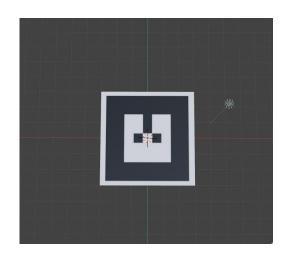


推定の考察

- ・対称性がある物体のため、回転度合いの推定は完璧でなくなる
- ・近い値の姿勢画像を出力(推定)するため、ある程度のゆがみに強い
- ・ 推定したい物体が半分以上あれば高精度で推定可能

次にやる事

- •自分で作ったモデルを使って検証を行う
- ・検出された物体からの推定を鈴木さんの研究も含め考える

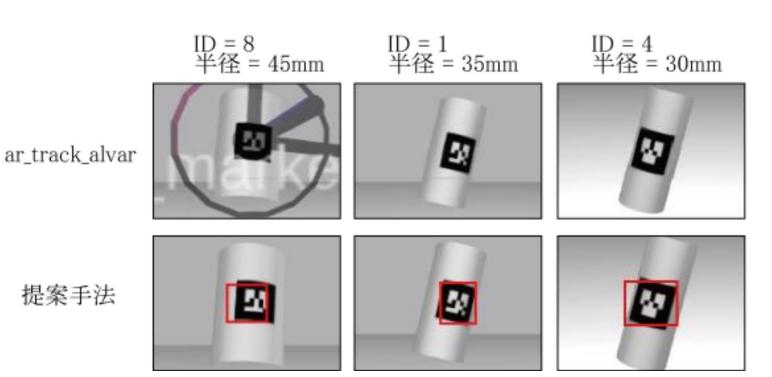


自分のやりたい事(最終目標)

- •鈴木さんの提案手法(Fastar-rcnn)とae_track_alvarの比較
- ae_track_alvar : ARマーカの傾きなどが分かる⇒変形に弱い
- Fastar-rcnn : 変形したARマーカの認識に強くなる→2次元の推定のため奥行きや回転などが分からない
- 自分のやる事として
- 2次元検出器とAAEを組み合わせてより実用性の高いものにする

自分のやりたい事(最終目標)

・鈴木さんの卒研スライドより



参考文献

•6次元物体検出の論文

http://openaccess.thecvf.com/content_ECCV_2018/papers/Martin_Sundermeyer_Implicit_3D_Orientation_ECCV_2018_paper.pdf

•git-hub https://github.com/DLR-RM/AugmentedAutoencoder#testing