NEDO特別講座 画像処理・AI技術活用コース 後編



加藤 隆典

講座内容

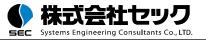
前編

- ロボットシステムでのAI活用事例
- AIを活用したロボットシステムのチュートリアル

後編

- チュートリアルのおさらい
- AIを活用したロボットシステムの設計のポイント
- AIを活用したロボットシステムの運用のポイント





画像処理・AI技術活用コース 前編では、ROSを利用したロボットシステムに、物体検出の機能を組み込んだシステムを構築しました。

チュートリアルのソースコード・実装手順 については、動画の概要欄に記載のGithubの ページを参照してください。





チュートリアル全体の流れ

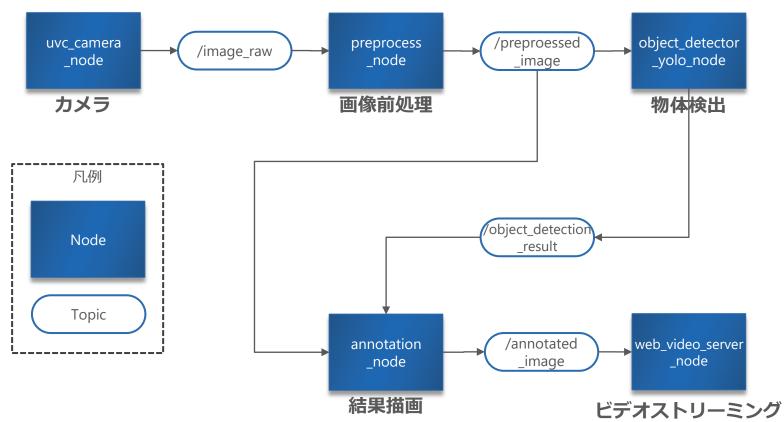
物体検出システムを作成する

物体検出モデルをSSDに入れ替える

物体追跡機能を追加する

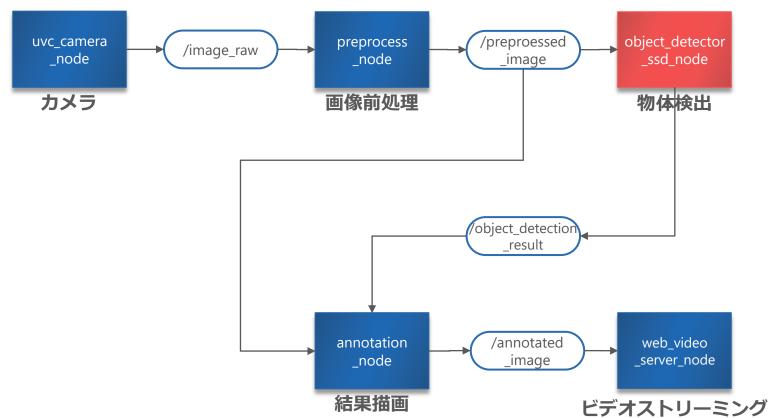


物体検出システムのノード構成



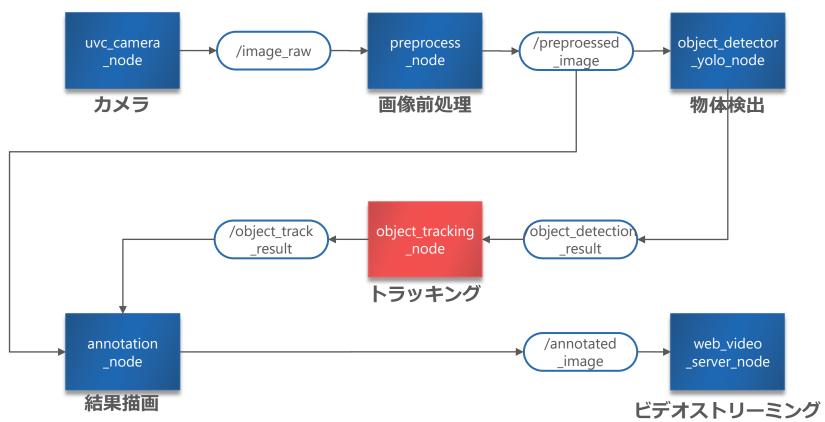


物体検出システムのノード構成(物体検出モデルをSSDに入れ替え)



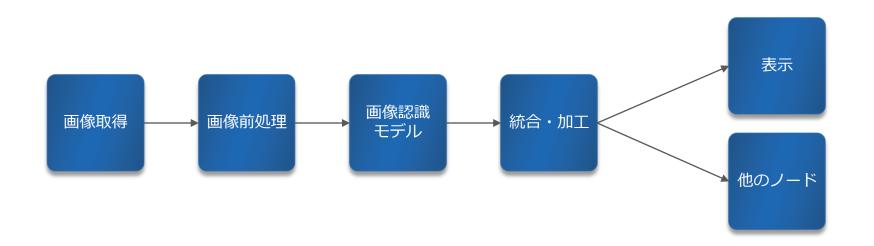


物体検出システムのノード構成(物体追跡機能を追加)





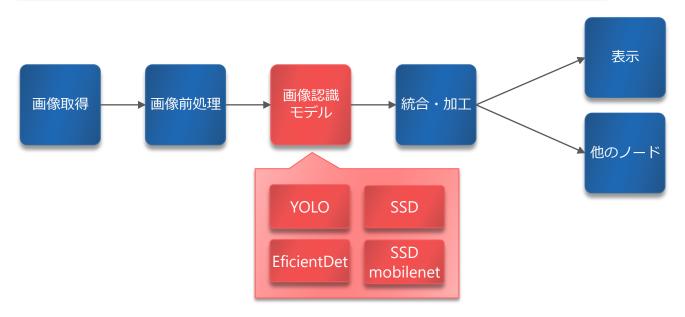
物体検出などのAIによる画像認識は、処理を細分化してノード分割することで、 アルゴリズムの入れ替えや追加が容易となります。





他のモデルと交換可能なように、各モデルに依存しない汎用的なインタフェースとなるよう設計します。

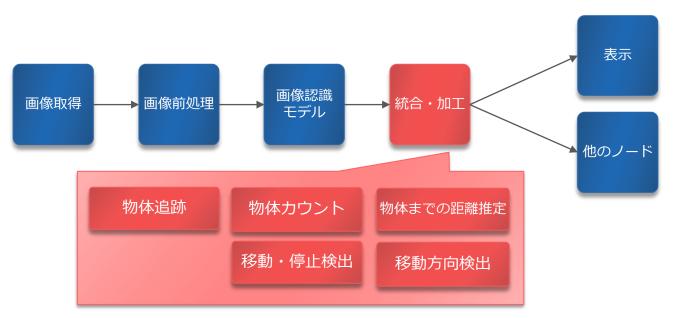
実行するデバイスや目標とする精度・速度によって 画像認識モデルを選択する必要があります。





▶ 物体検出などの画像認識モデルの検出結果は、汎用的なメッセージとして 定義します。

検出結果は、別の情報と統合・加工することで、より高度な情報となるため、様々なノードでの利用が考えられます。





AIを活用したロボットシステムの設計のポイント: 自律移動ロボットに物体検知を組み込む例

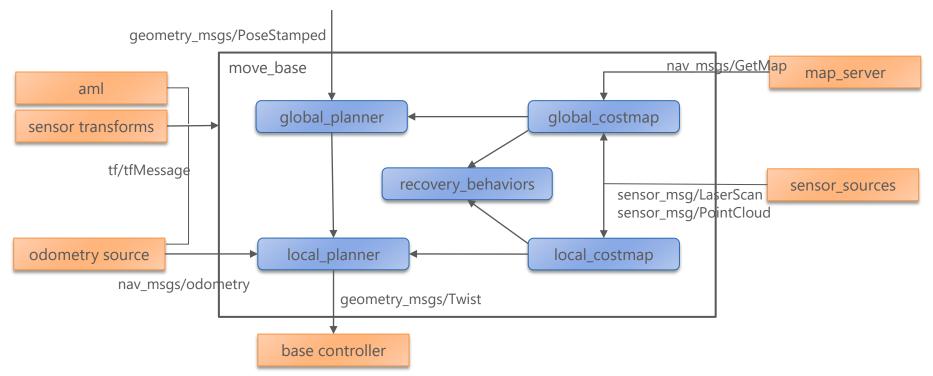
- SLAMで得られた障害物の情報に物体検出の結果を統合することでより高度な制御が可能となる
 - 点字ブロックなどの進入禁止エリアの判別
 - 障害物の判別(歩行者、車両、構造物など)





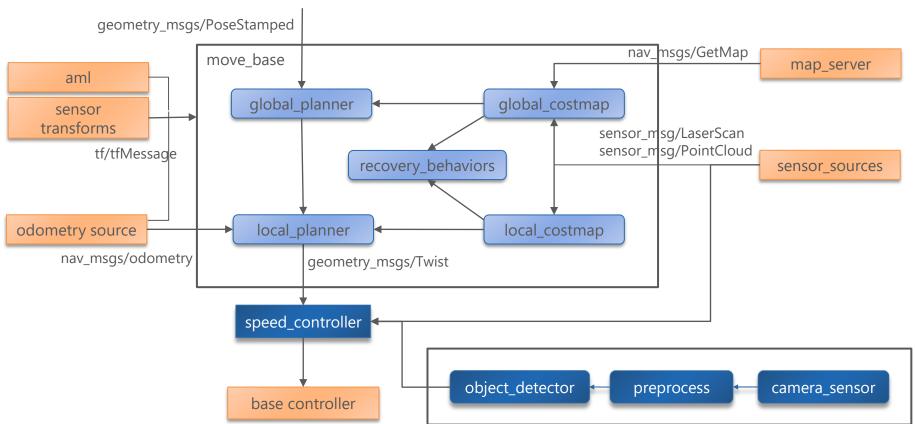
AIを活用したロボットシステムの設計のポイント: 自律移動ロボットに物体検知を組み込む例

ROSでよく利用される自律移動パッケージ https://robo-marc.github.io/navigation_documents/



AIを活用したロボットシステムの設計のポイント: 自律移動ロボットに物体検知を組み込む例

障害物に応じてインテリジェントに速度調整可能な自律移動システム





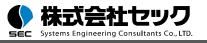
まとめ

- ROSでAI技術を利用する場合でも、設計上注意するべき点は一般的なROS の設計のポイントと大きく変わりません。
 - ▶ 適切なノード分割
 - > メッセージ定義の共通化

AI技術を利用する場合は特に以下を意識した設計にすることがポイントです。

- モデル選択の試行錯誤があるため、モデル部分の交換を容易にする
- 検出結果を加工・統合しやすくするため、汎用的なメッセージを定義する





AIを活用したロボットシステム運用のポイント:エッジAI用デバイスの選択

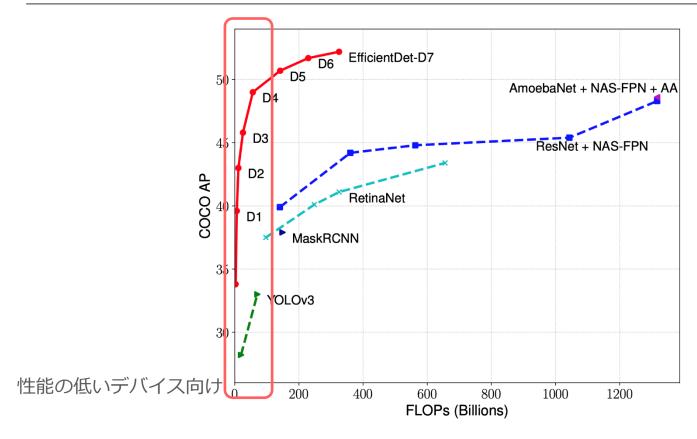
検証中は、性能の良いPC/GPUを利用できるが、ロボットに組み込む場合には、 デバイスの性能が制限されます。

- 他のコンピュータにUSBで接続して利用するAI計算用デバイス
 - Google Coral Edge TPU USB Accelerator
 - Intel Neural Compute Stick



- エッジAI計算用コンピュータ
 - Jetson Nano
 - Jetson Xavier



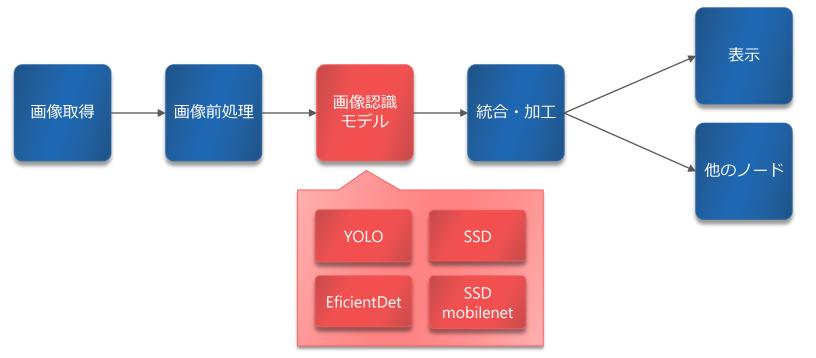


出典: [1] Mingxing Tan, Ruoming Pang, Quoc V. Le. EfficientDet: Scalable and Efficient Object Detection. CVPR 2020. Arxiv link: https://arxiv.org/abs/1911.09070, https://aithub.com/aooale/automl/tree/master/efficientdet



様々な物体検出モデルがオープンソースで開発されており、選択肢は多様です。

以下のように、モデル部分を交換可能とすることで、目標とする精度・速度に 合わせたモデルを選択できます。

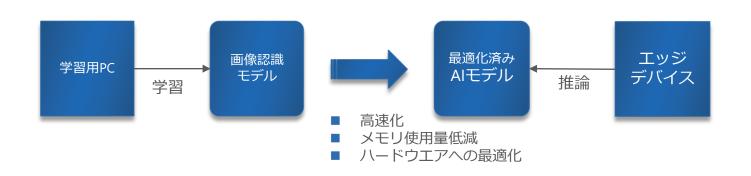


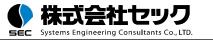


エッジAI用デバイスでは以下の観点も重要です。

- メモリ使用量
- 消費電力

学習済みのモデルを最適化することで、処理速度・メモリ・消費電力に制限のあるデバイスでもAIを利用できます。





Tensorflow Lite

https://www.tensorflow.org/lite?hl=ja 対象デバイス

- Android
- iPhone
- 組み込み Linux
- TensorRT

<u>https://developer.nvidia.com/tensorrt</u> 対象のデバイス

- Jetson Nano
- Jetson Xavier
- ほかNvidiaのデバイス



