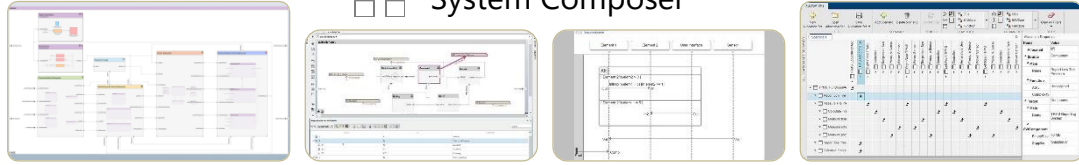


# 3Dシミュレーション環境と AIを活用したロボット開発ワークフローのご紹介

MathWorks アプリケーションエンジニアリング部 Nobuaki Fukuchi  
2023/09/11

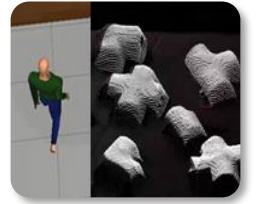
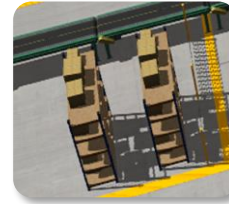
# 自律ロボティクス開発ワークフロー

MATLAB® Simulink®  
システムエンジニアリング  
System Composer™



連成

## 3Dシミュレーション

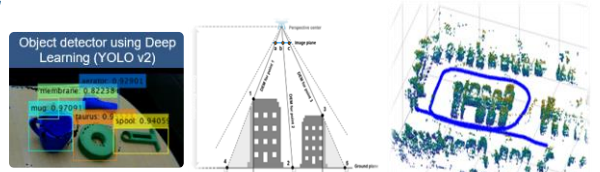
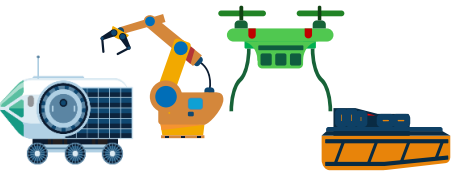


シーン・環境

オブジェクト・アクター

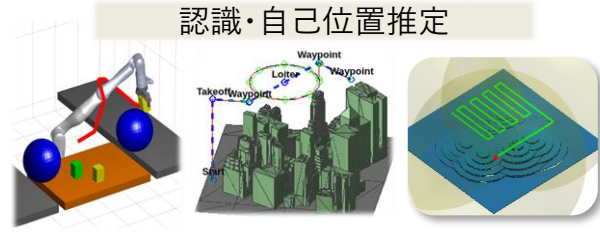
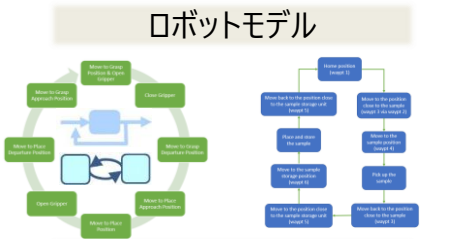
## プラットフォーム設計

## AI・自律系設計



テスト

## ロボットとの接続



ROS  
ROS 2

## ハードウェアへの実装



実装



Raspberry Pi™

ASIC, FPGA

PLC

PX4 Autopilot



ROS  
ROS 2  
ROS Nodes

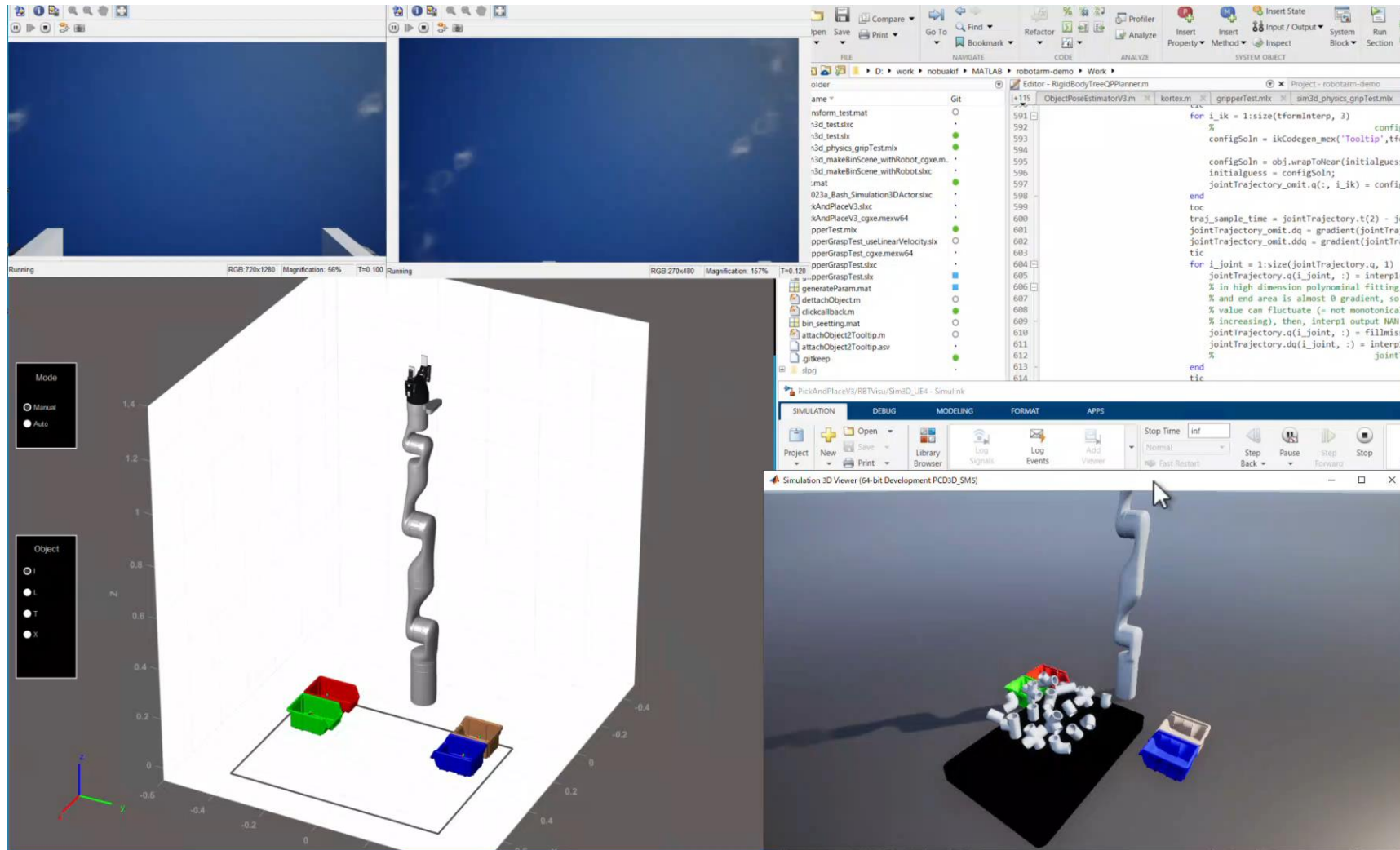


NVIDIA® Jetson®

ROS Nodes

Speedgoat

# ばら積み物体ピックアップロボットのフルシミュレーション



実機適用



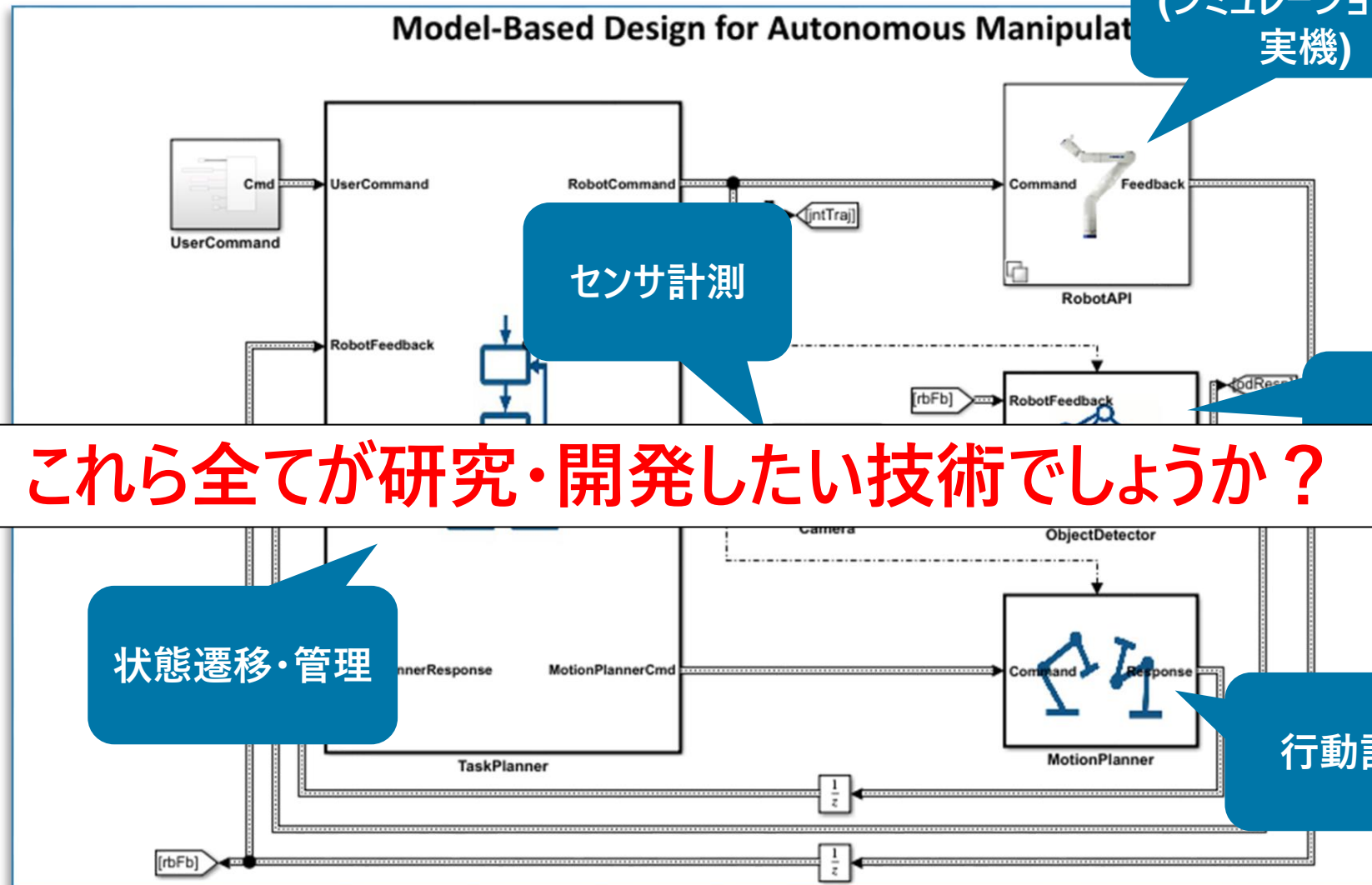
認知・判断・制御を全てシミュレーションで検証し、実機の課題をフロントローディング



## ロボット開発・AI活用における課題

1. ロボットに必要な要素技術は多様  
→集中したい要素技術が1つであっても  
**ロボットシステム全体の準備・検証が必要**
2. AIの学習・検証に必要な**教師データの用意にかかる労力大**

# ロボットシステムのシステムフロー



プラットフォーム  
(シミュレーション or 実機)

センサ計測

認識

これら全てが研究・開発したい技術でしょうか？

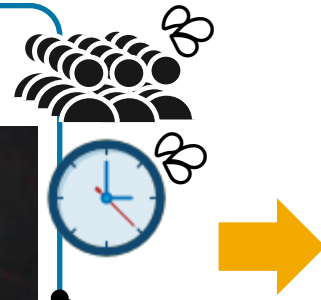
状態遷移・管理

行動計画

ロボットシステム全体の要素技術は多い  
→ 注力領域以外はすぐに活用可能な技術資産を賢く流用

# 自律システム分野におけるAI活用の流れ

データ取得 データアノテーション



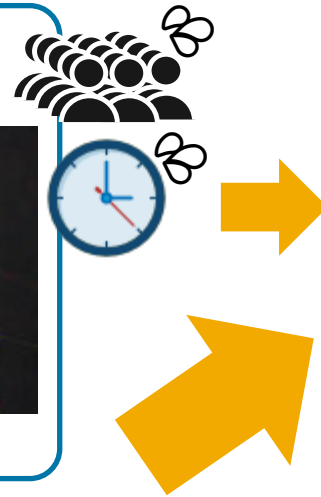
開発の本質！

アルゴリズム開発



# 自律システム分野におけるAI活用の流れ

データ取得 データアノテーション

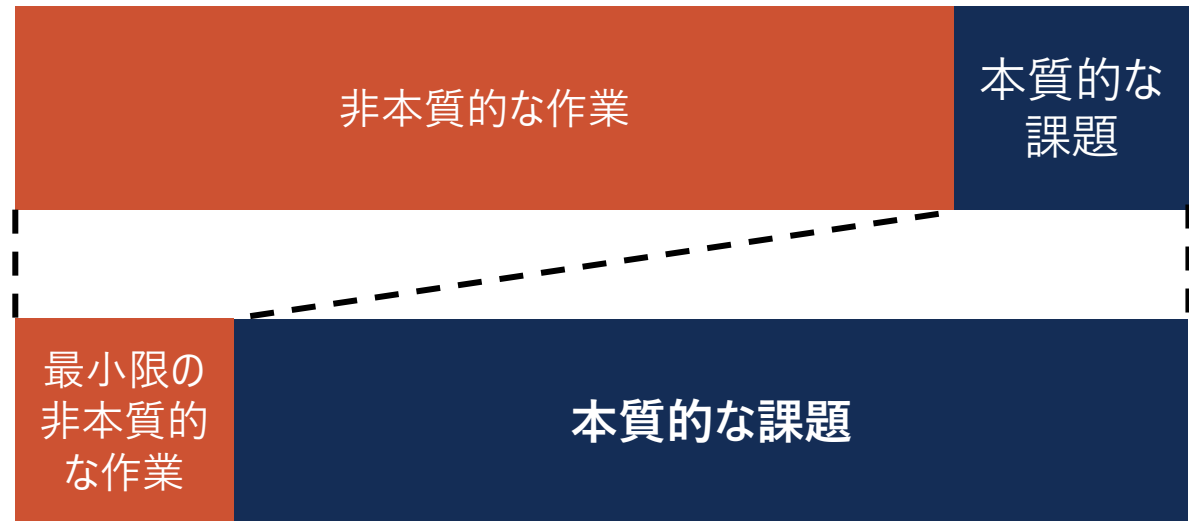


開発の本質！

アルゴリズム開発

3Dシミュレーション

大量の  
データ自動  
取得



ボトルネックであるデータ取得プロセスを効率化し、開発全体を効率化

## 3Dシミュレーション環境（仮想環境）活用のメリット

### 開発の課題

- 実機(ハードウェア)・データがないと試験できない
- 実験は安全なもの、かつ、データ数が限られる
- 再現性の確保、課題発見時の解析が困難



### 仮想環境活用の利点

- 実機がなくても試験ができる
- 危険なシナリオやバリエーションを振った試験の実行
- 真値を使った、正確な評価・比較
- Deep Learningの教師データ、  
アルゴリズム検証用の正解ラベル付けが不要



## ロボット開発・AI活用における課題

1. ロボットに必要な要素技術は多様  
→集中したい要素技術が1つであっても  
    **ロボットシステム全体の準備・検証が必要**  
⇒**MATLAB/Simulinkには豊富なロボットライブラリ・例題をご用意**
2. AIの学習・検証に必要な**教師データ**の用意にかかる**労力大**  
⇒**MATLAB/Simulinkの3Dシミュレーション活用で労力を最小化**

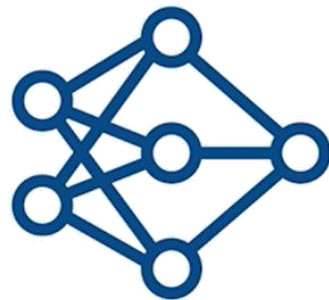
# AI駆動ロボットシステムの 設計ワークフロー



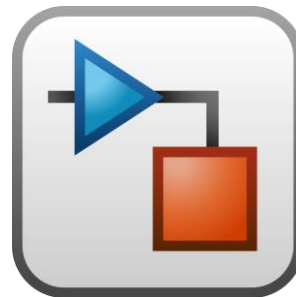
① データ準備



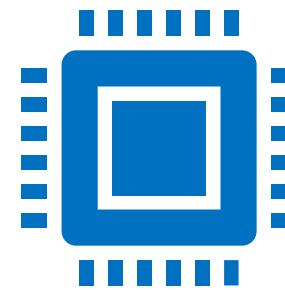
② AI  
モデリング



③ シミュレーション



④ 実装



# AI駆動ロボットシステムの 設計ワークフロー



1

データ準備



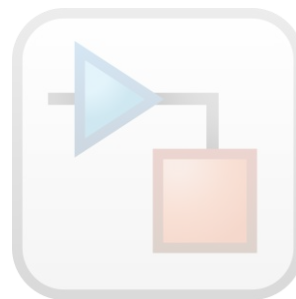
2

AI  
モデリング



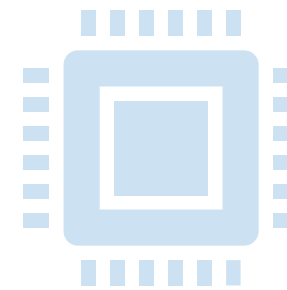
3

シミュレーション



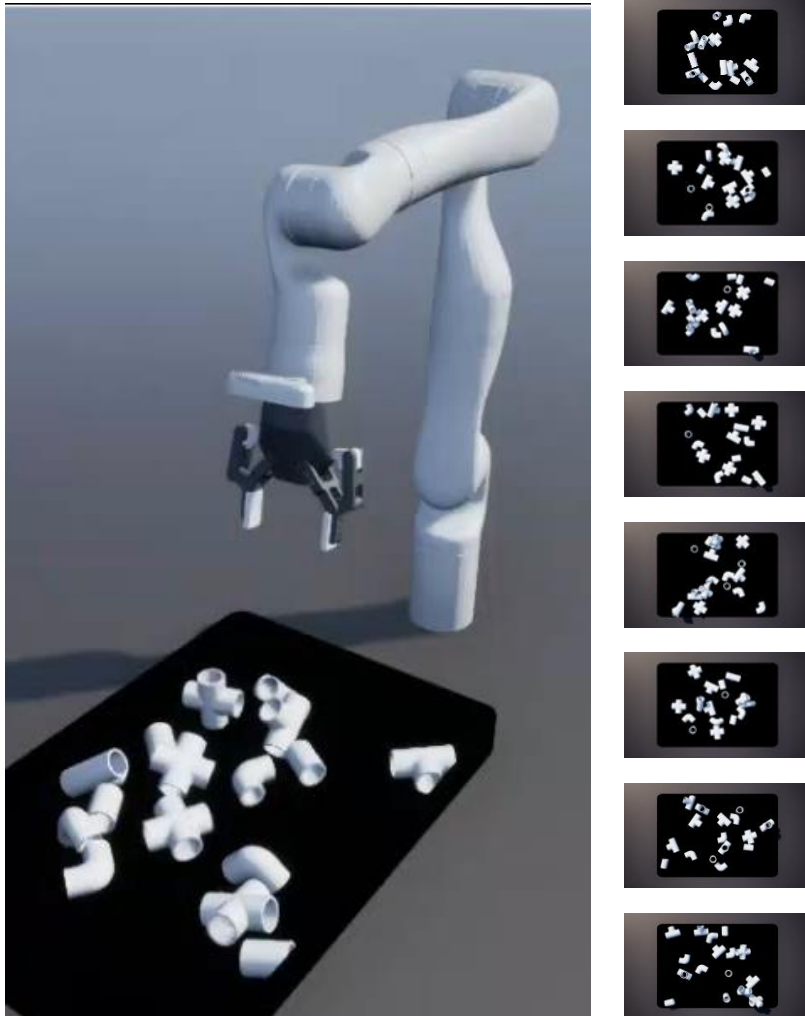
4

実装



# 学習データをどのように準備するか？

Simulink 3D Animation  
Robotics System Toolbox  
Computer Vision Toolbox

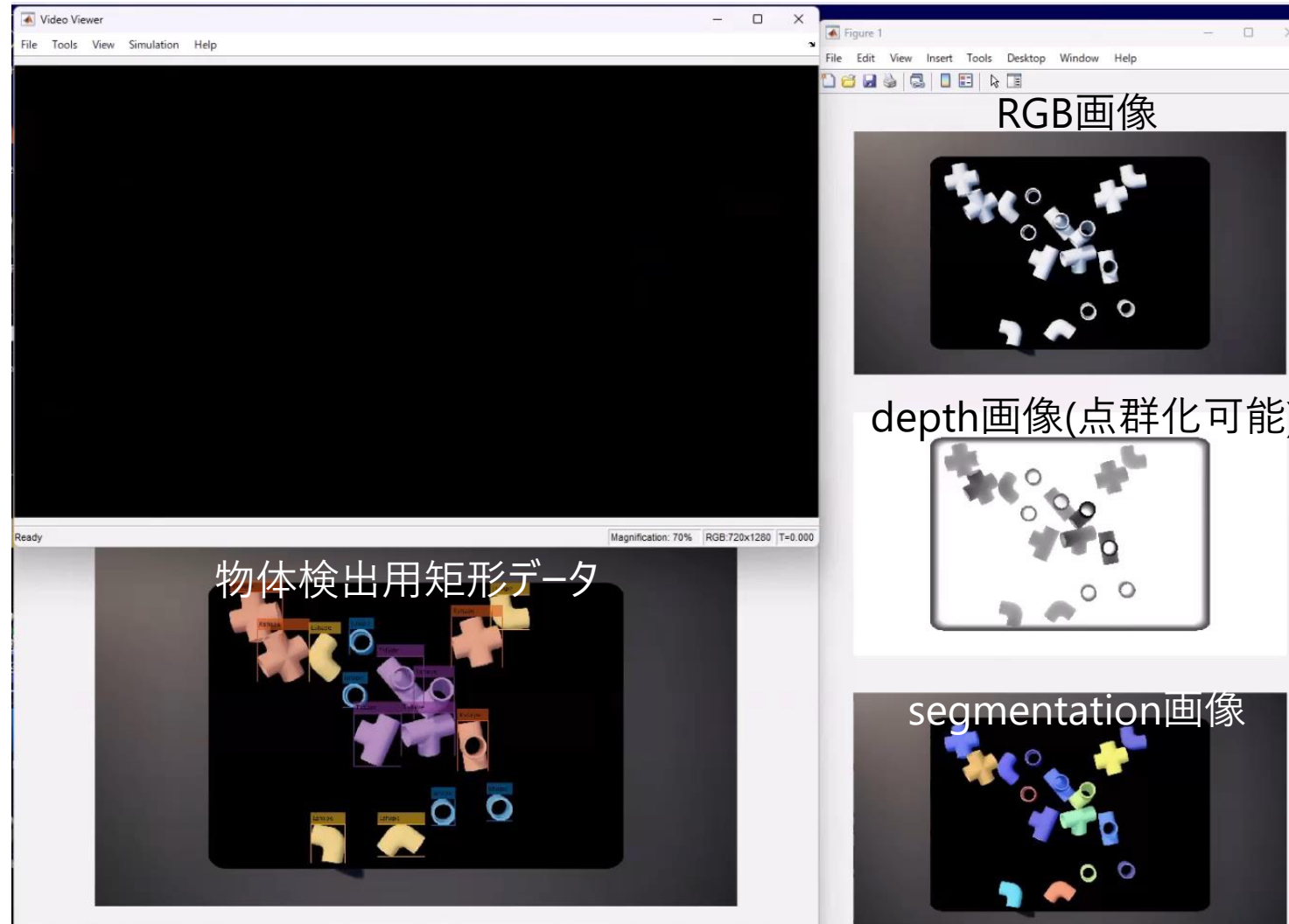


シミュレータによる教師データの自動生成



ハードウェア連携による自動撮影

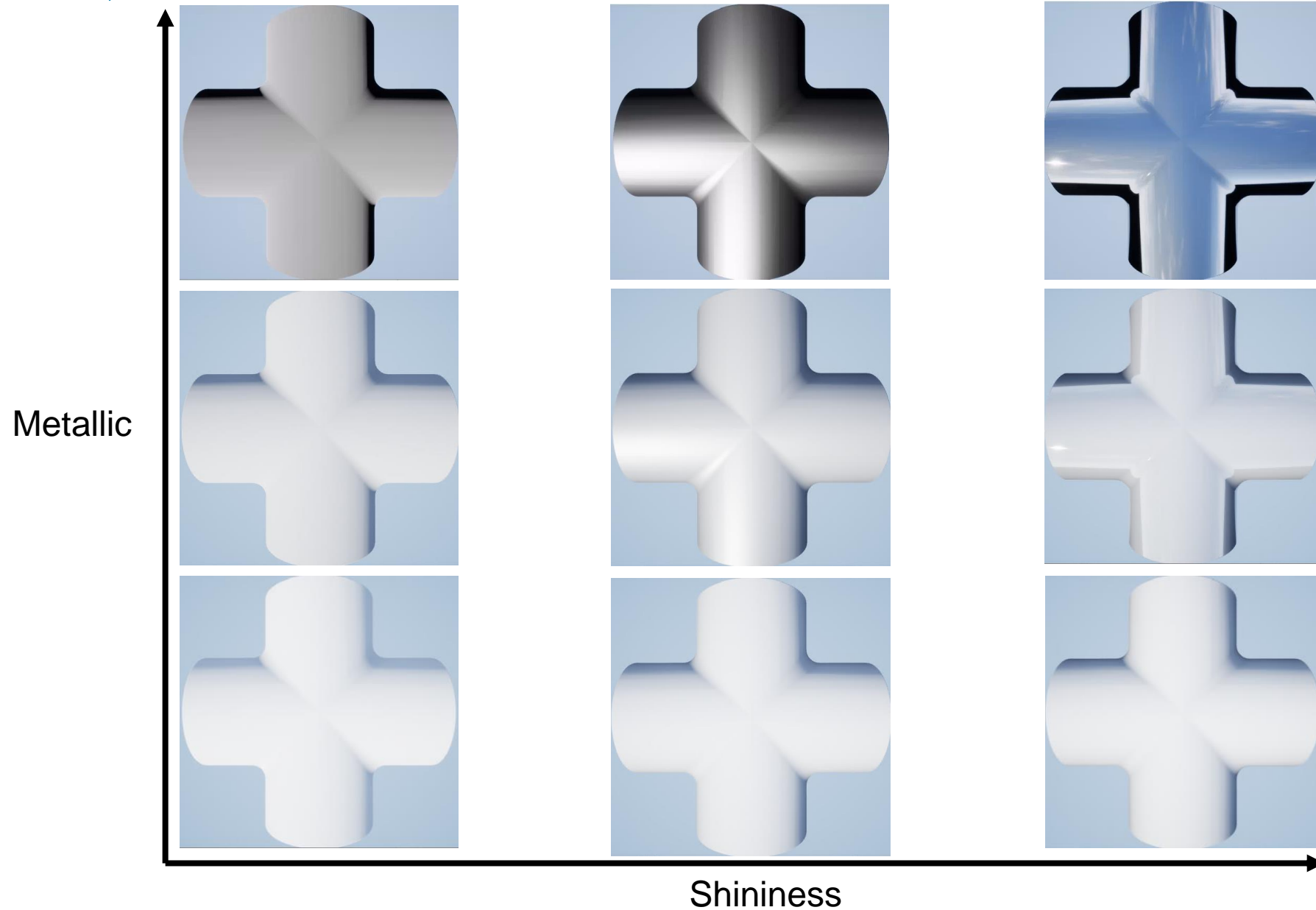
# 物体検出/セグメンテーション Deep Learningの教師データ作成



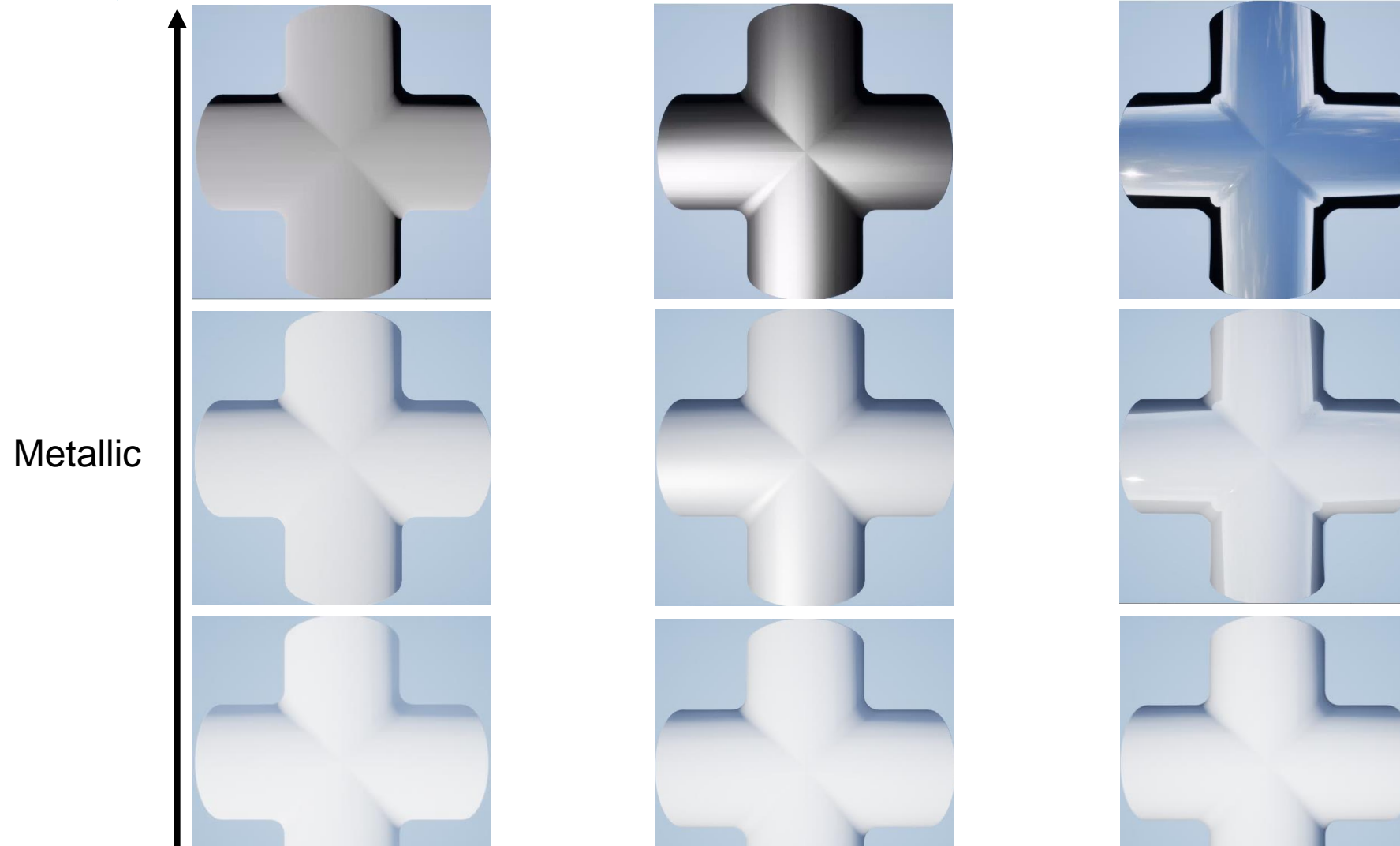
手間がかかる教師データ作成を“リアル”なシミュレーションで大量作成



# Metallic, Shininessプロパティによる見た目の変化



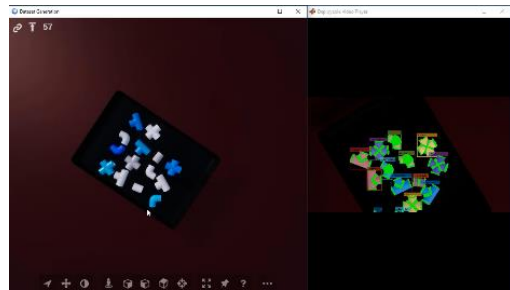
## Metallic, Shininessプロパティによる見た目の変化



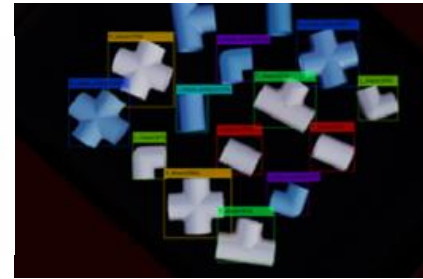
見た目のバリエーションを増やし、学習データのDomain randomizationに寄与

# 合成データの利用例

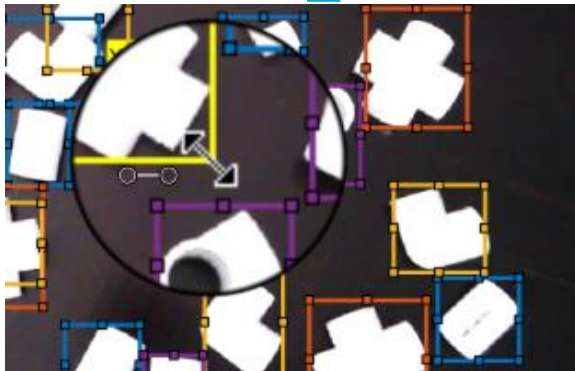
教師データの自動生成⇒リアルデータと合わせる



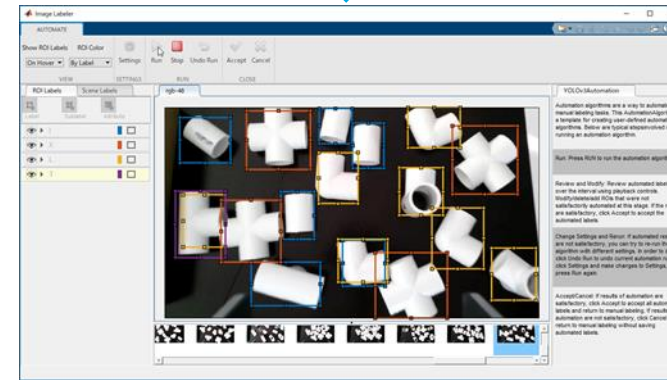
合成画像を生成



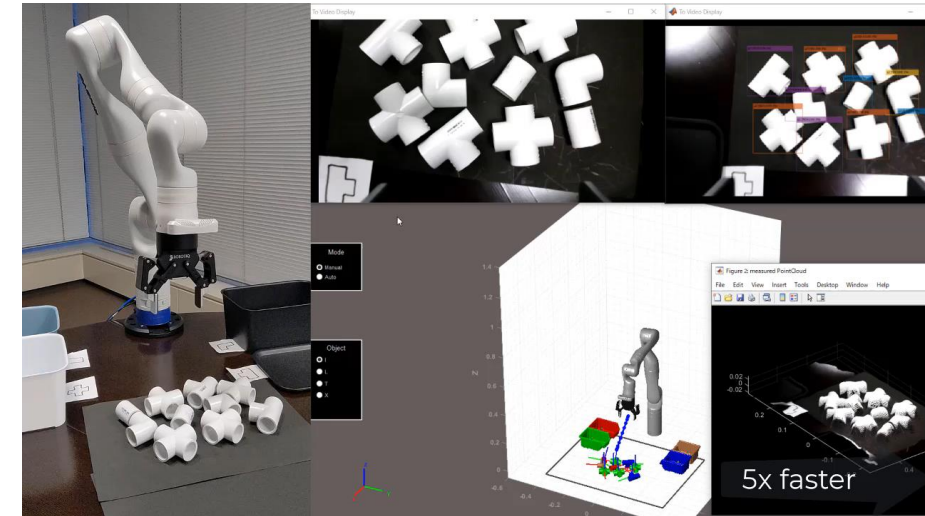
物体検出器を学習



誤ったラベルのみ修正



現実のデータを  
自動ラベリング



# AI駆動ロボットシステムの 設計ワークフロー



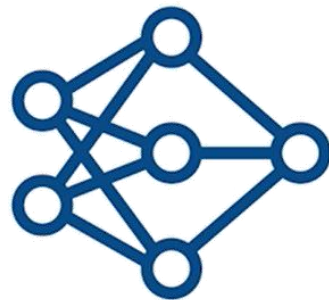
1

データ準備



2

AI  
モデリング



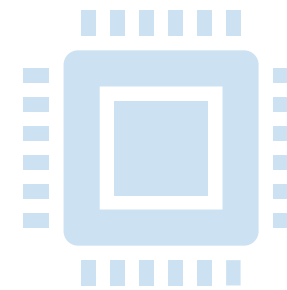
3

シミュレーション

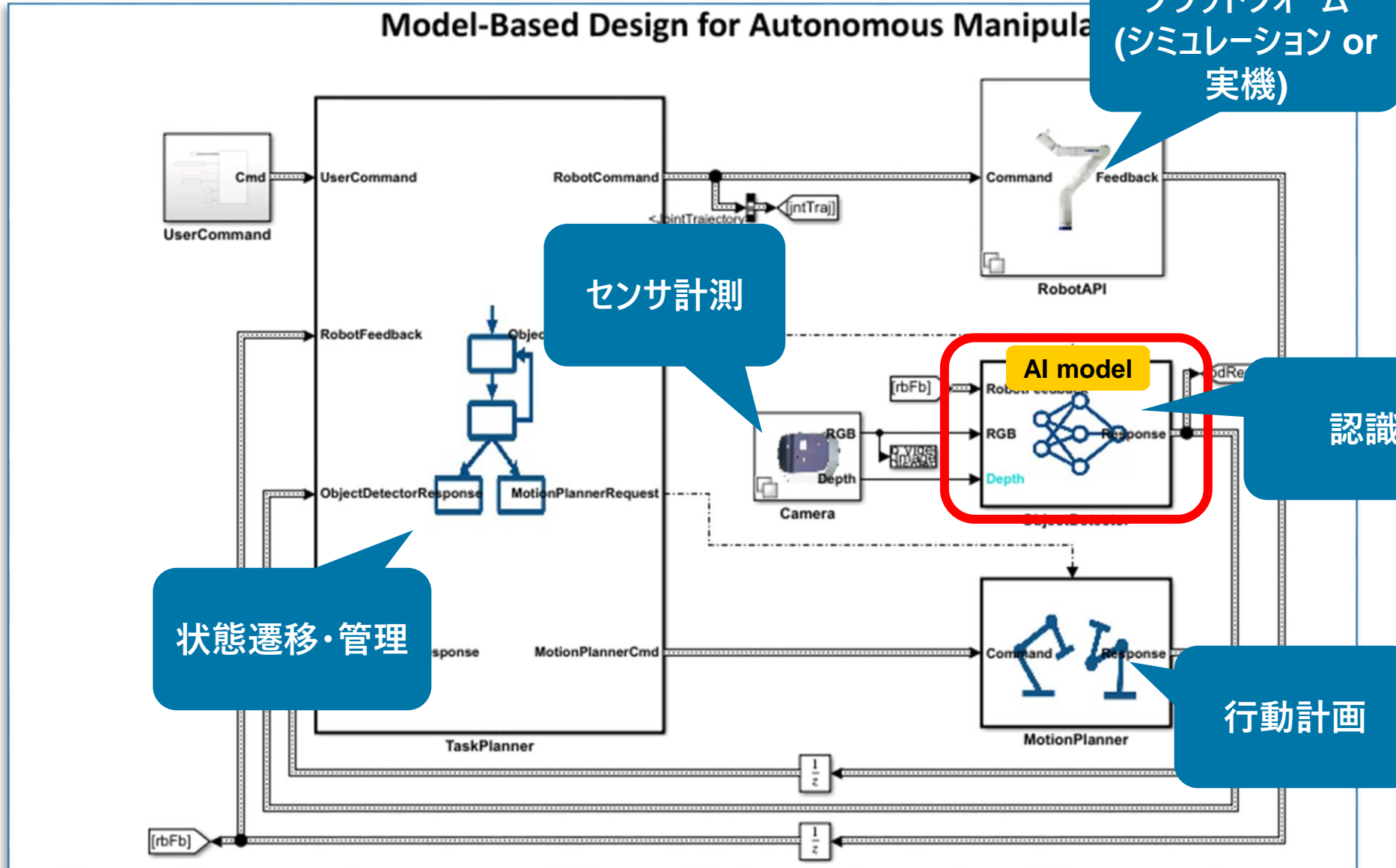


4

実装



# ロボットシステム内でのAI活用

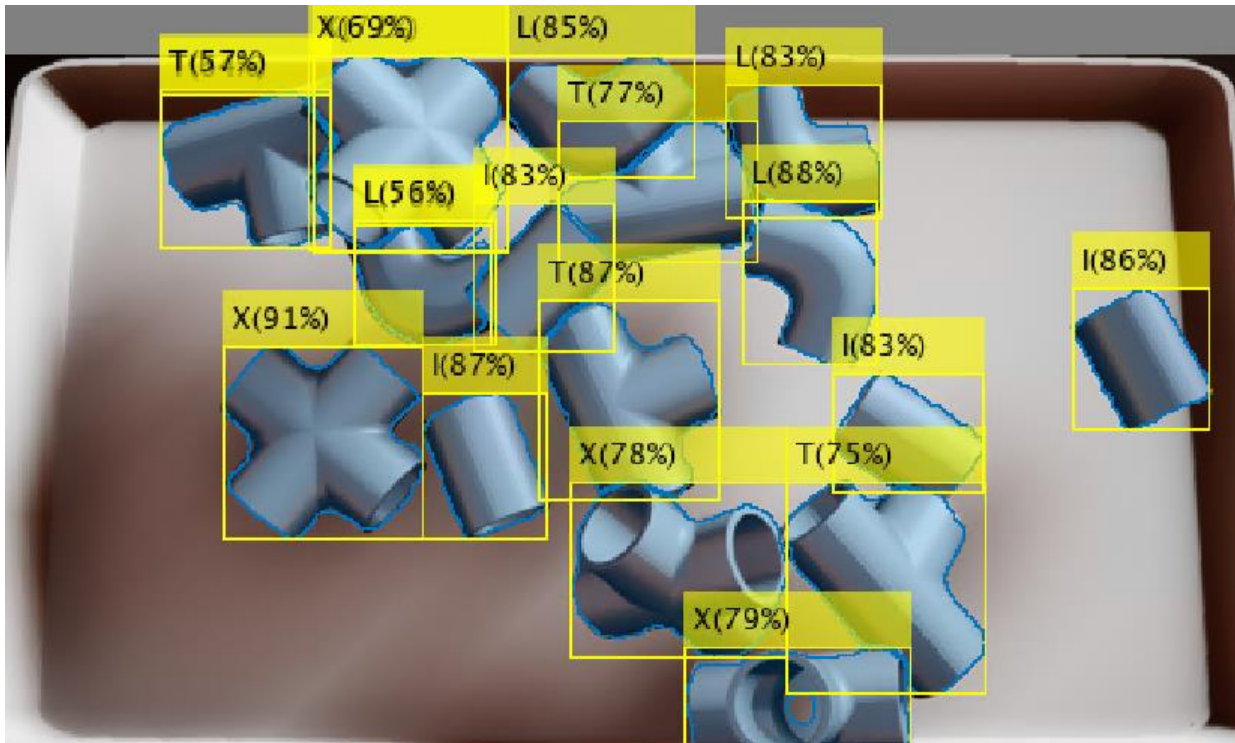




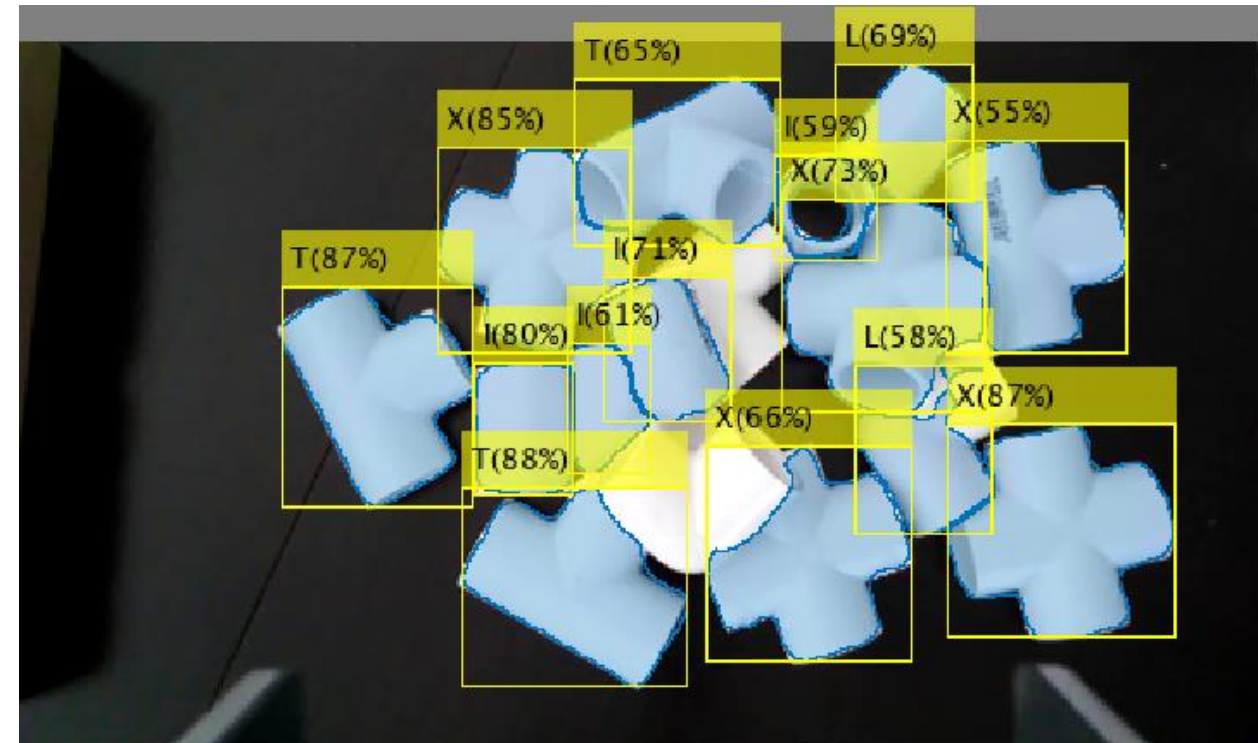
# 物体検出/セグメンテーション Deep Learningの教師データ作成 Deep Learningモデルによる検証

[GitHub - hustvl/SparseInst](https://github.com/hustvl/SparseInst):  
[SparseInst: Sparse Instance  
Activation for Real-Time Instance  
Segmentation, CVPR 2022](https://arxiv.org/abs/2203.14939)

sparseInst: instance segmentation用Deep Learningモデル  
使用したモデルはSimulation生成画像900枚で学習



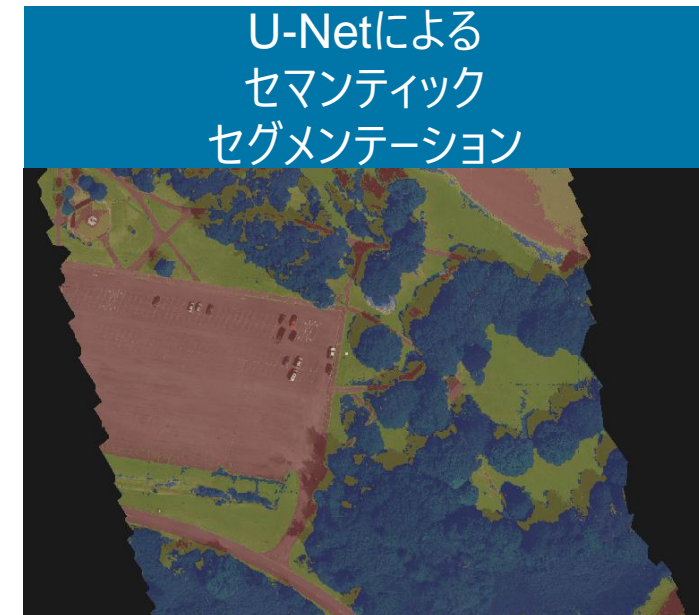
sparseInstでのSim画像推定結果



sparseInstでの**実画像**推定結果

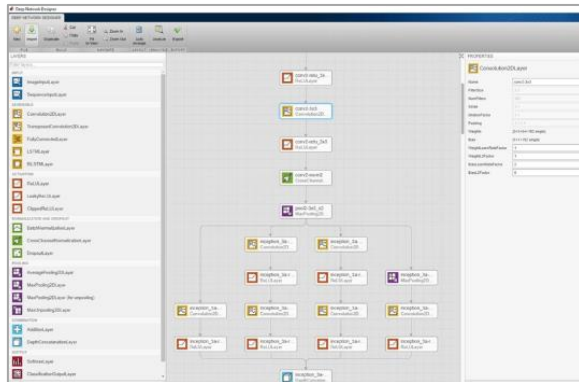
**実画像のアノテーションなしで実画像の検出・セグメンテーションが可能！**

# 実績のあるAIモデルを試す

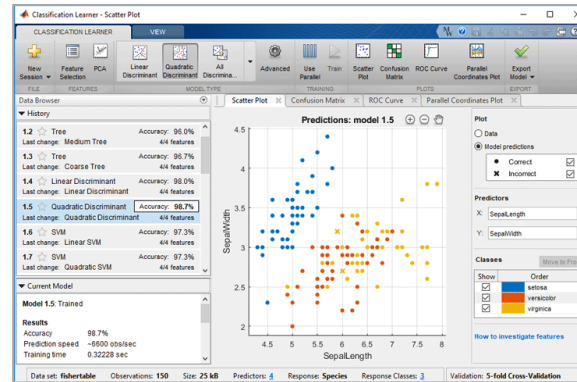


Deep Learning Toolbox  
Image Processing Toolbox  
Computer Vision Toolbox

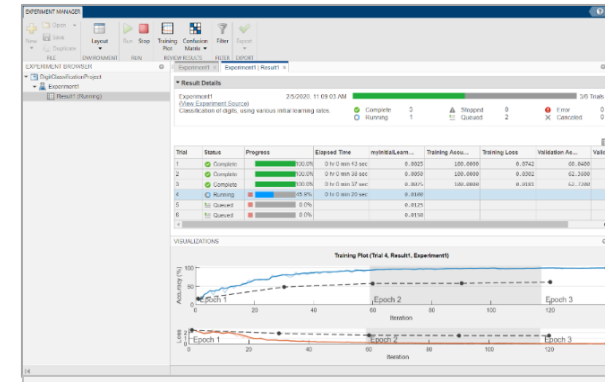
# 学習、チューニング、可視化を行うアプリ



**Deep Network Designer** app to build, visualize, and edit deep learning networks.



**Classification Learner** app to try different classifiers and find the best fit for data sets.



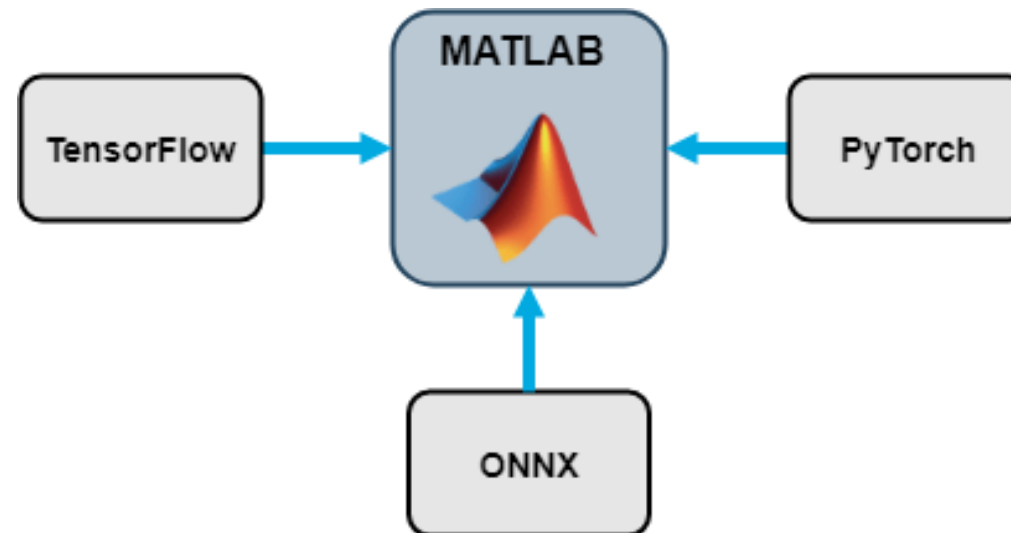
**Experiment Manager** app to run deep learning experiments to train networks and compare results.

## OSSフレームワークとの連携

- 他フレームワークによる学習済みモデルの取り込み
  - Tensorflow, Caffe, PyTorchモデル
  - ONNXフォーマット

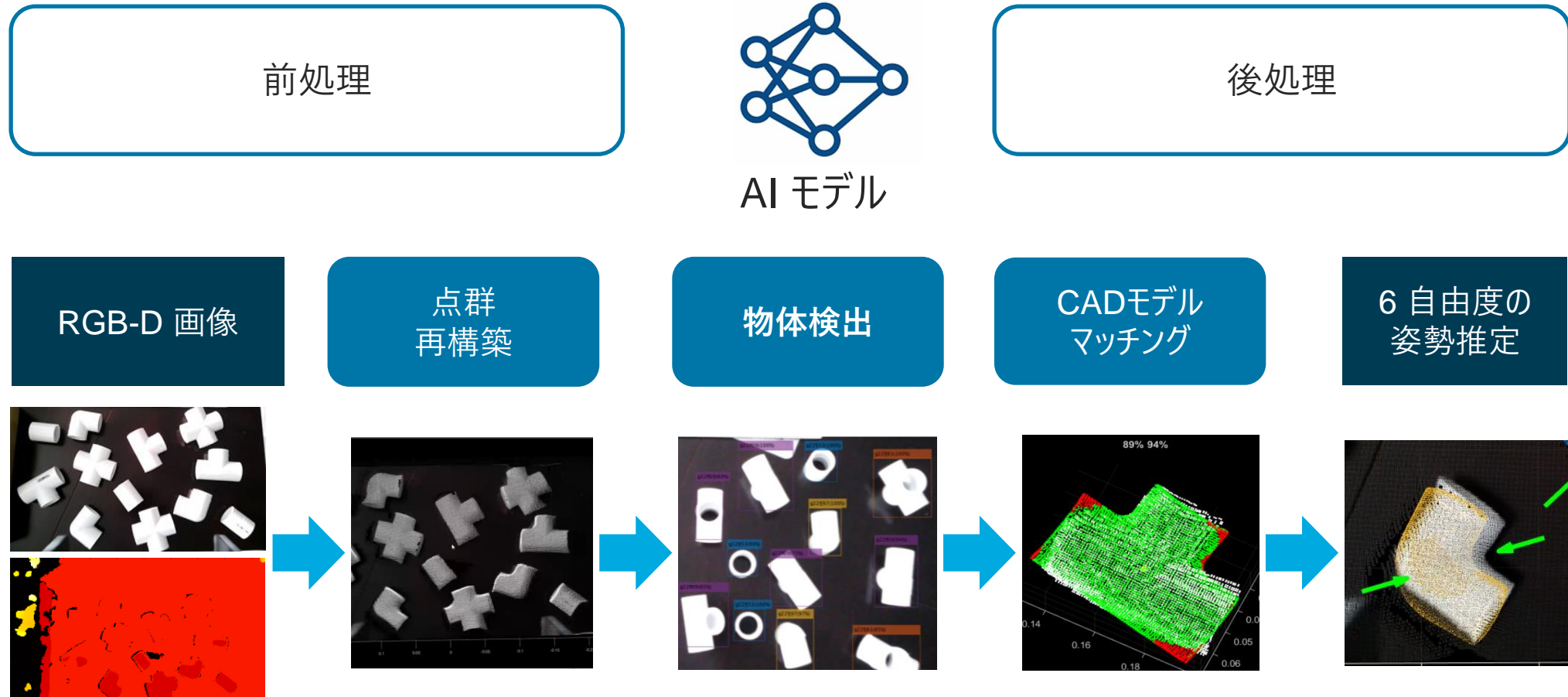
### 他フレームワークとの連携

```
net = importTensorFlowNetwork(modelfile)
net = importNetworkFromPyTorch(modelfile)
net = importONNXNetwork(modelfile, ...
    'OutputLayerType',outputtype)
```





# AIモデル + 前処理・後処理によるAI認知アルゴリズムを構築





# AI駆動ロボットシステムの 設計ワークフロー



1

データ準備



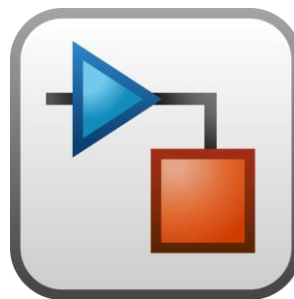
2

AI  
モデリング



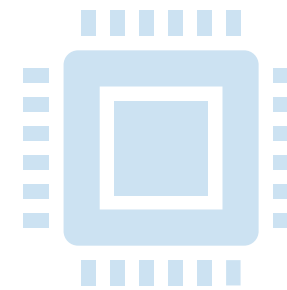
3

シミュレーション

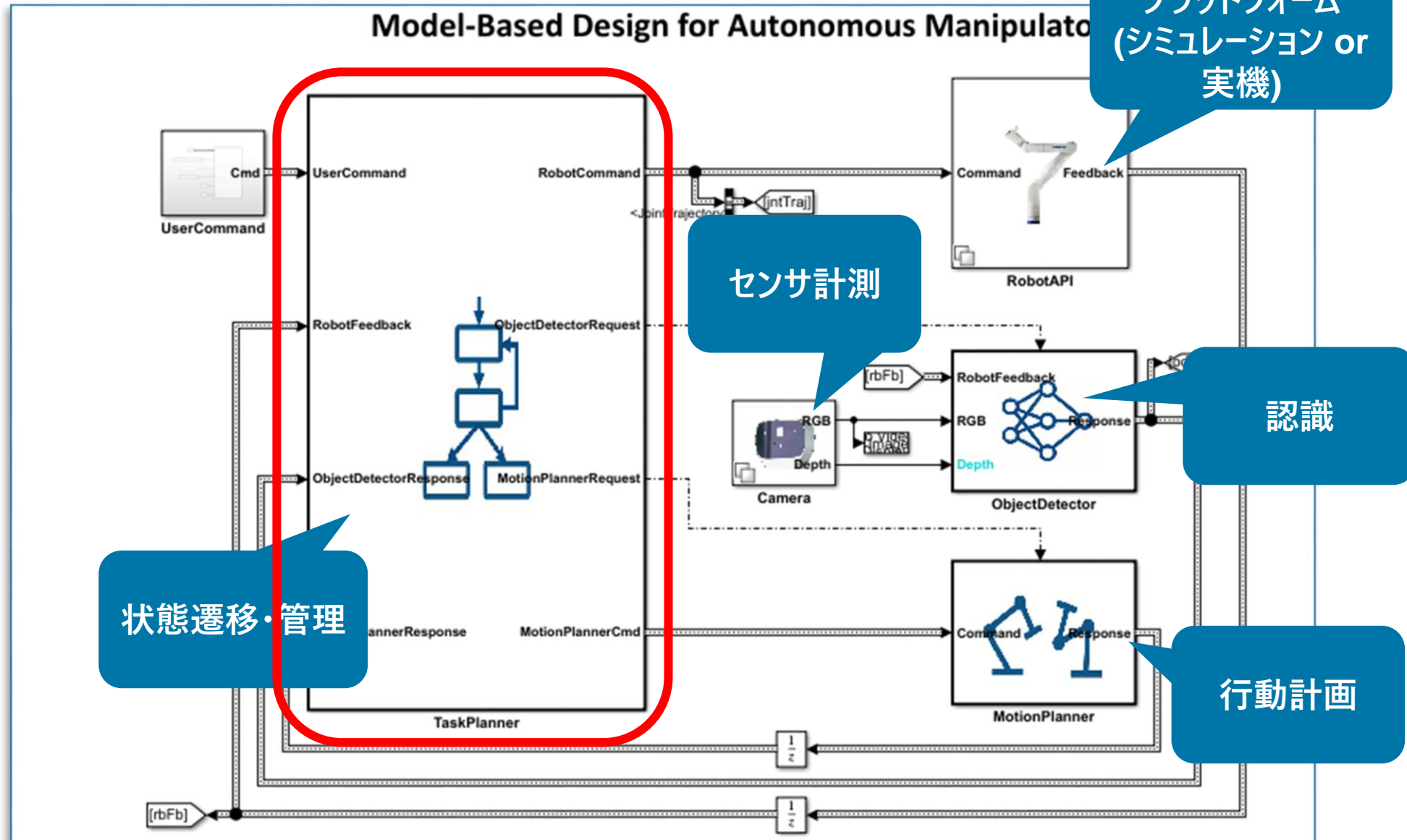


4

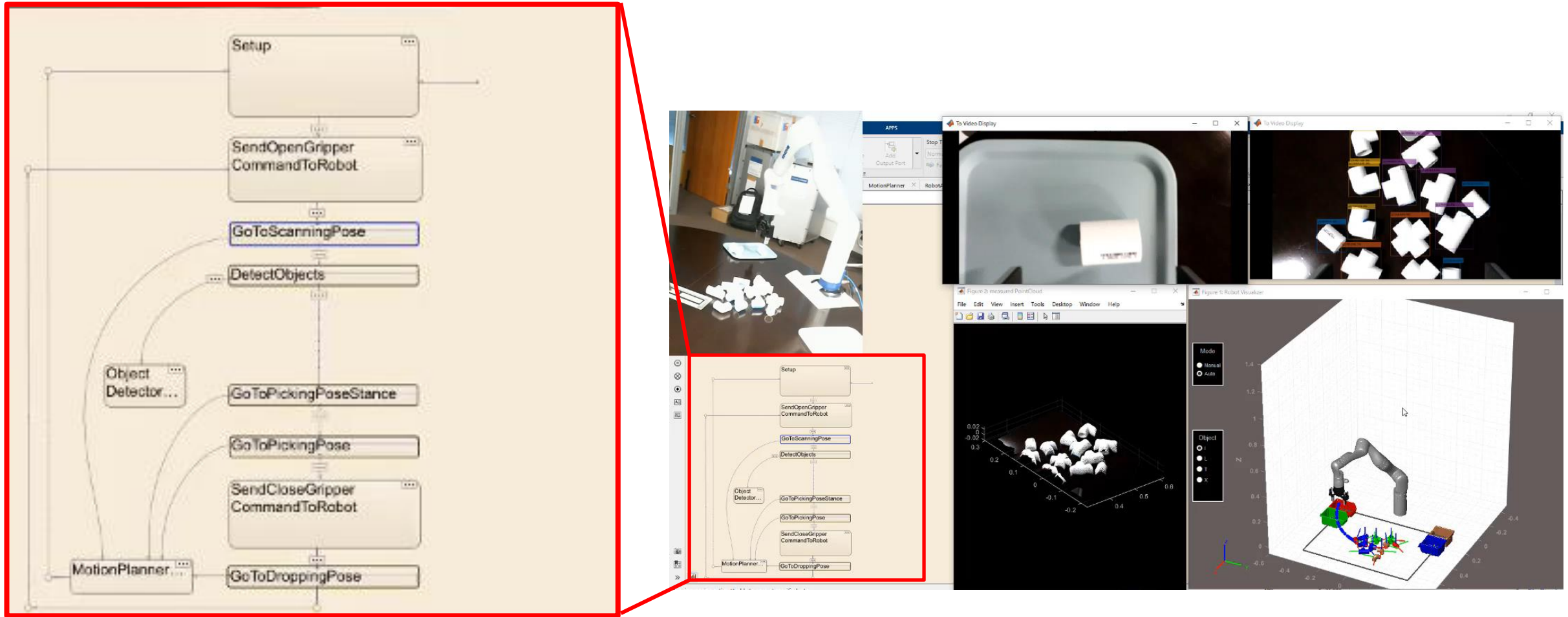
実装



# ロボットシステム内でのAI活用

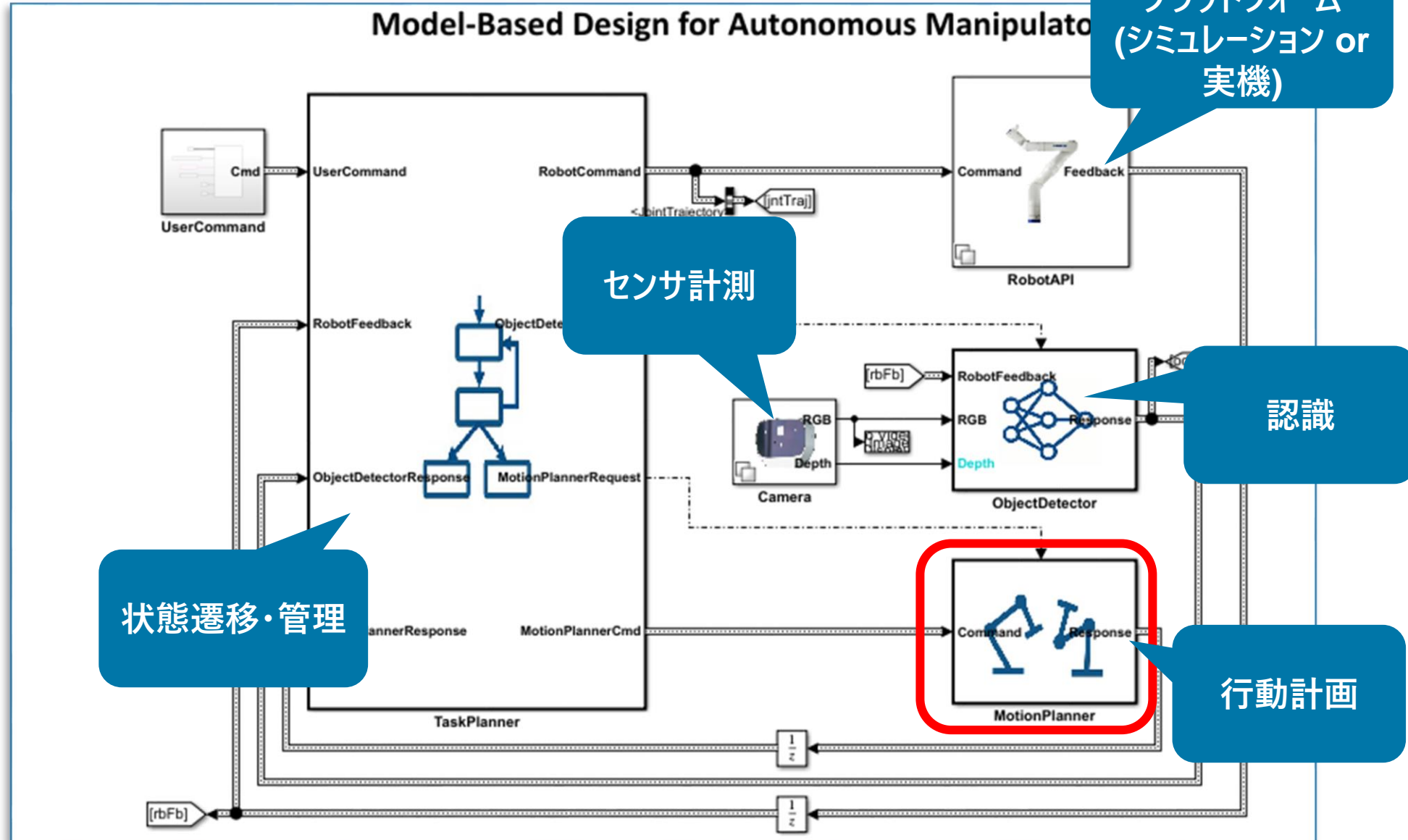


# Stateflowによる直感的な状態遷移・管理



複雑な状態遷移をGUIでわかりやすく管理

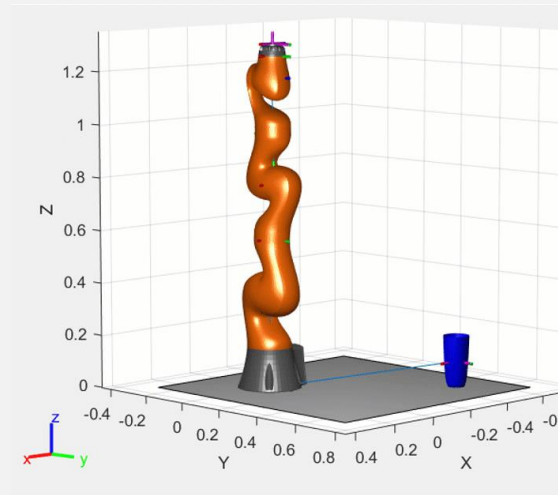
# ロボットシステム内でのAI活用



# ロボット分野の各種アルゴリズム

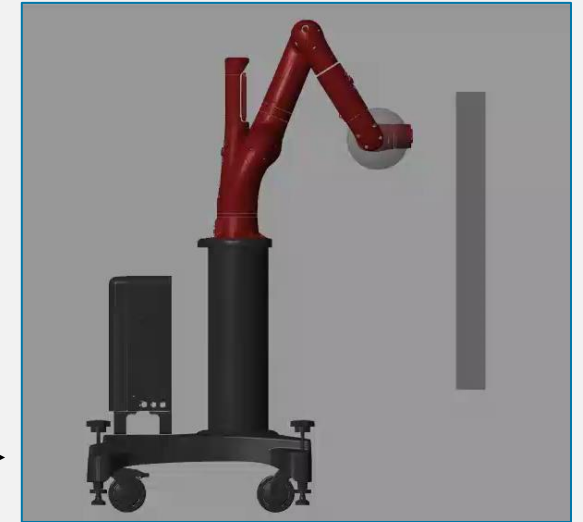
## Robot manipulator algorithm design

- Forward /Inverse Kinematics  
(順逆運動学解析)
- Kinematic constraints  
(機構制約の設定)
- Generalized Inverse Kinematics(汎用IK)
- Trajectory generation and following  
(経路計画&追従アルゴリズム)
- Collision checking  
(干渉チェック)

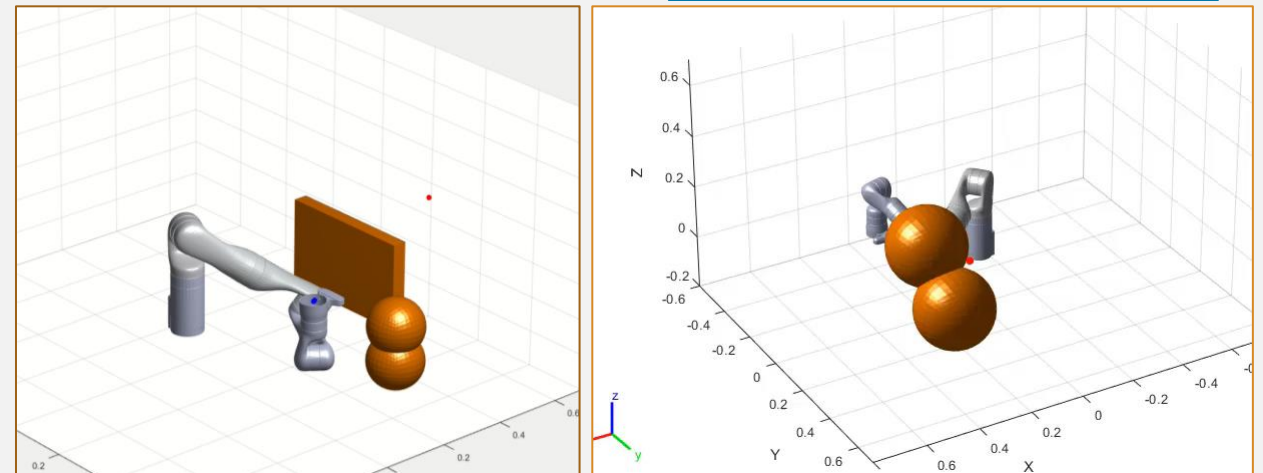


◀ Inverse Kinematics

Trajectory Tracking▶

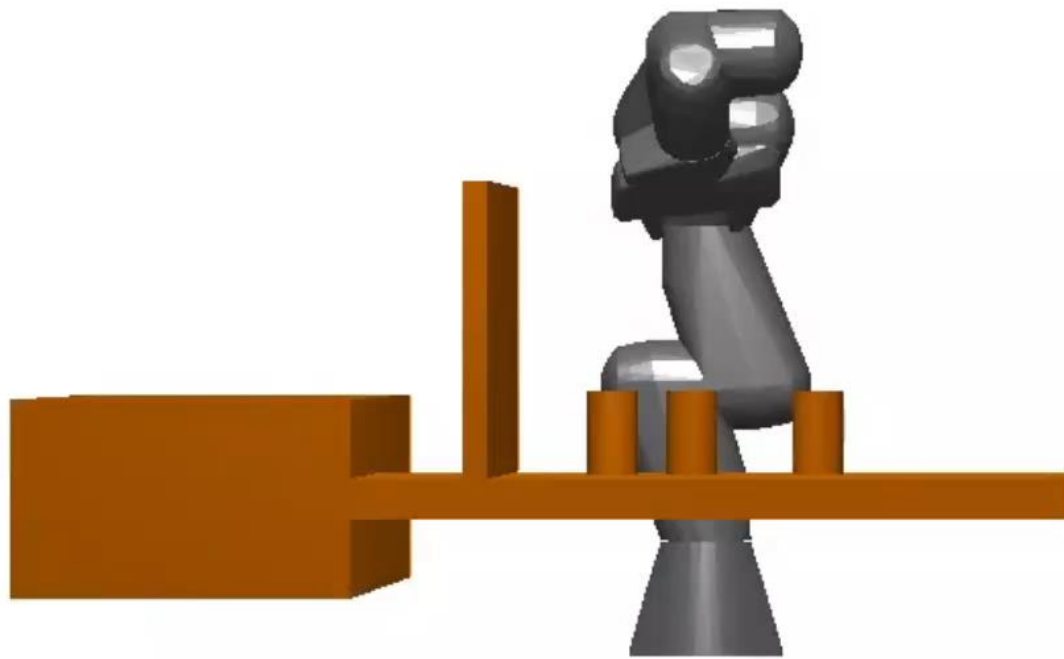


Collision Checking▶

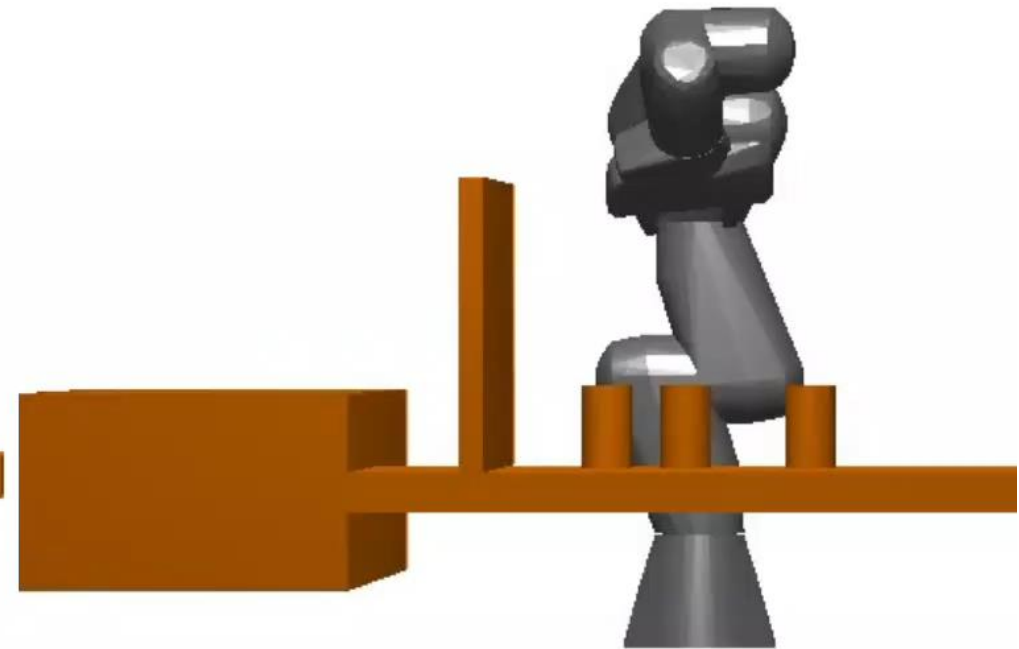




## 衝突判定を含めた軌道計画



manipulatorRRT

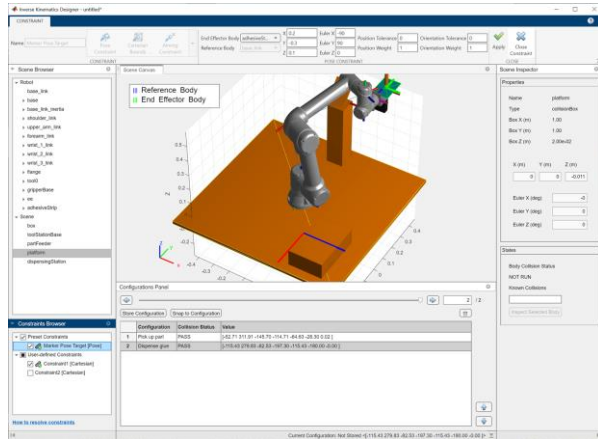


manipulatorCHOMP

[Pick-And-Place Workflow Using CHOMP for Manipulators - MATLAB & Simulink - MathWorks 日本](#)  
[Pick and Place Using RRT for Manipulators - MATLAB & Simulink - MathWorks 日本](#)

# モーションプランニング

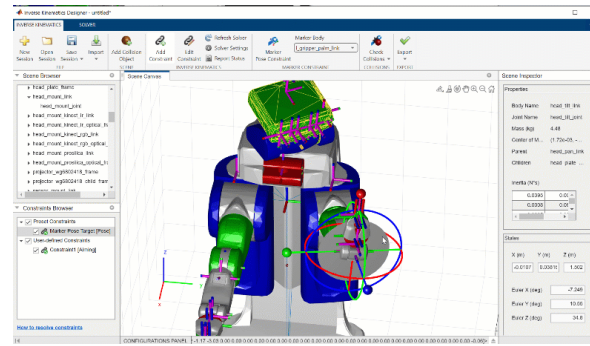
## 逆運動学アプリ



Plan Manipulator Path for Dispensing Task Using Inverse Kinematics Designer

*Robotics System Toolbox™*

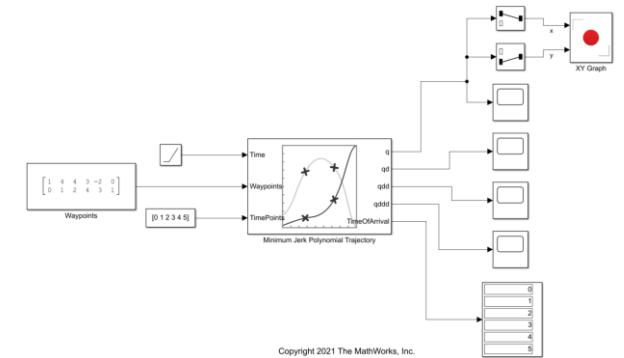
## 軌道生成アプリ



Create Constrained Inverse Kinematics Solver Using Inverse Kinematics Designer

*Robotics System Toolbox™*

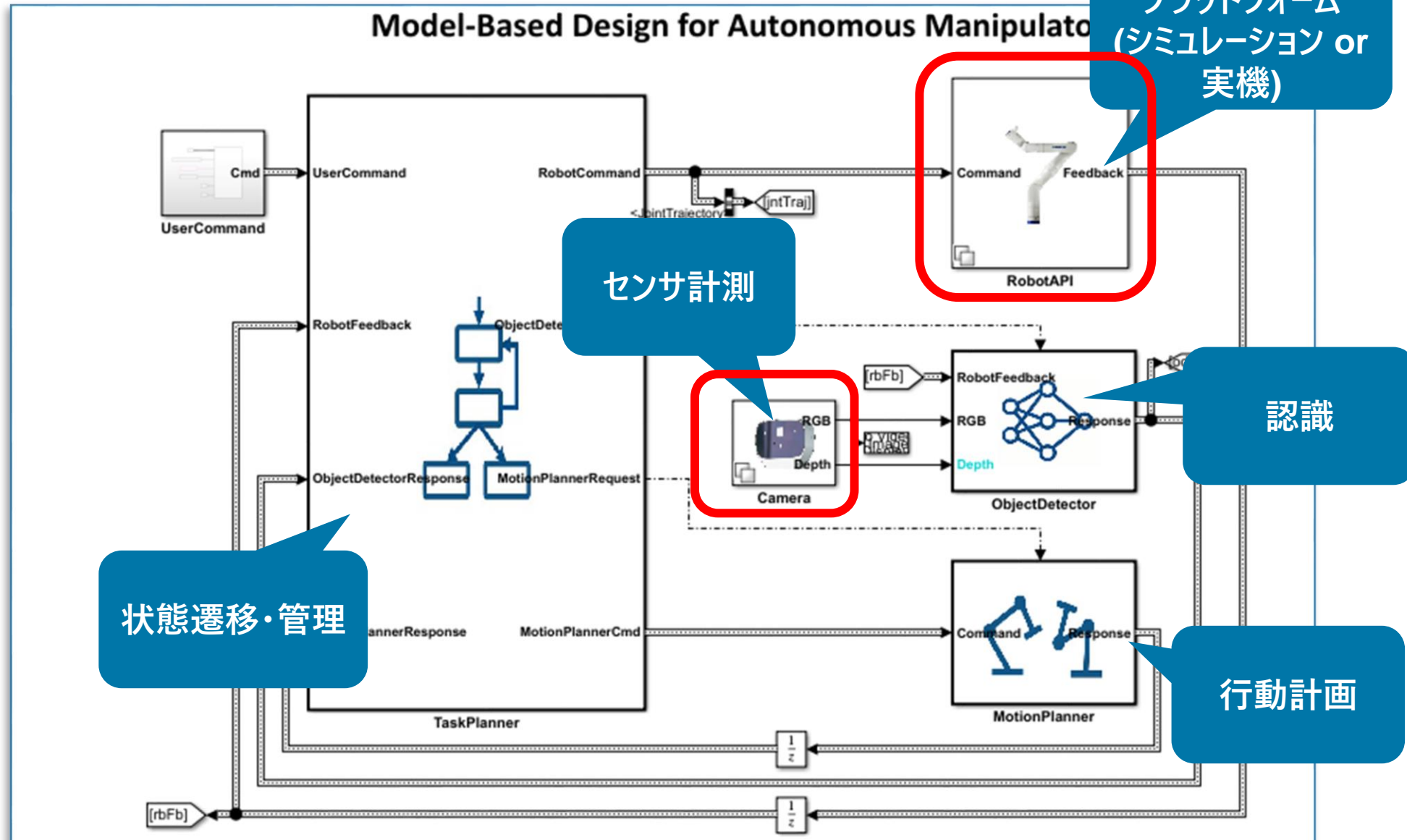
## ジャーク/スナップ 最小軌道の生成



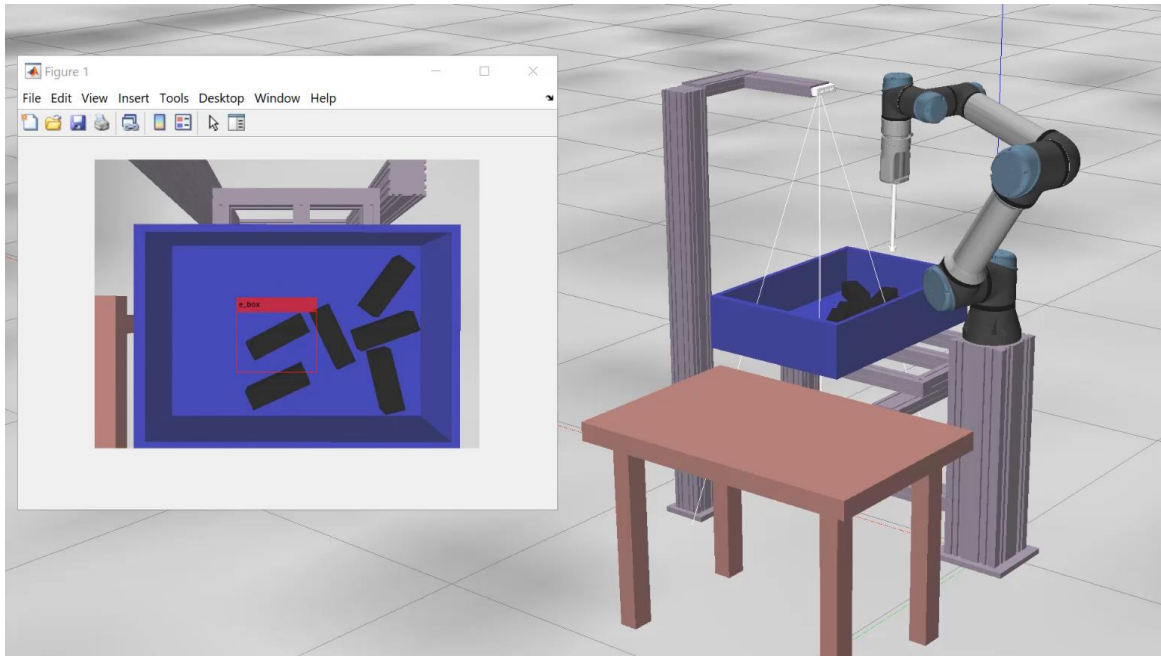
Generate Minimum Jerk Trajectory

*Robotics System Toolbox™*

# ロボットシステム内でのAI活用

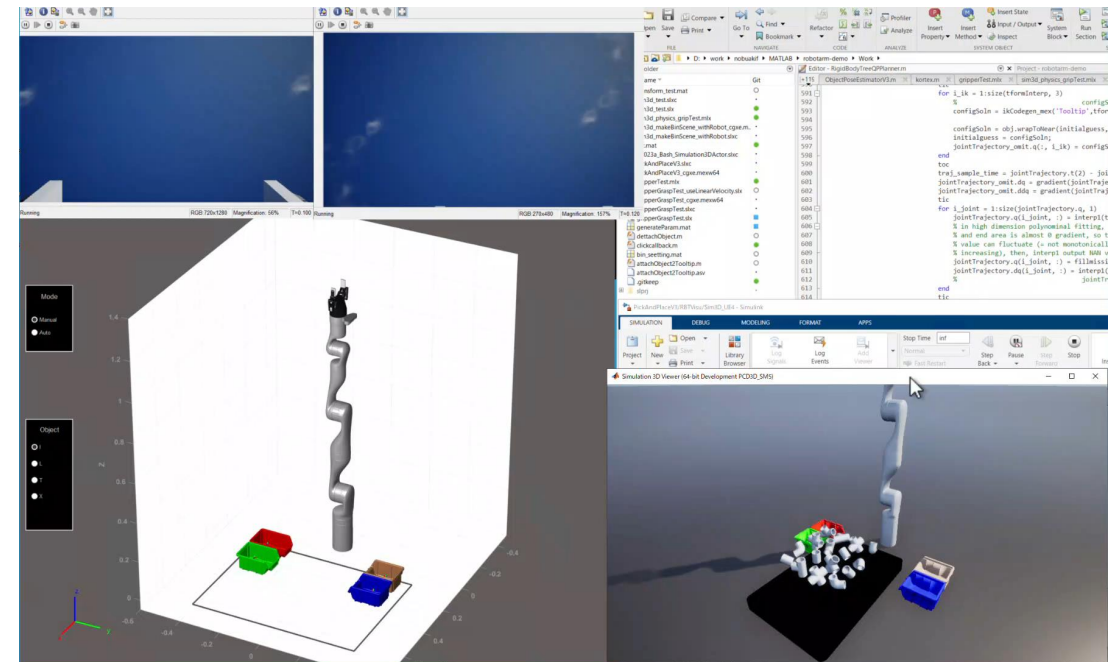


# シミュレーションによるセンシング、制御開発



Universal RobotのGazebo シミュレーション

- ROSによるロボット制御
- GazeboとMATLABをROS経由で接続



KinovaのUnreal Engine シミュレーション

- ROS、または、MATLAB用APIによるロボット制御
- MATLABのUnreal Engine連携機能を活用

# Unreal Engine環境の作成



% worldの作成

```
>> world = sim3d.World();
```

% シーン内にアクターを作成

```
>> sphere1 = sim3d.Actor('ActorName', 'sphere');
```

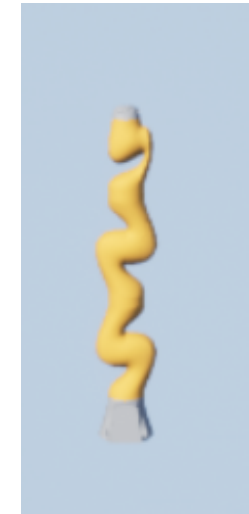
```
>> sphere1.createShape("sphere");
```

```
>> world.add(sphere1);
```

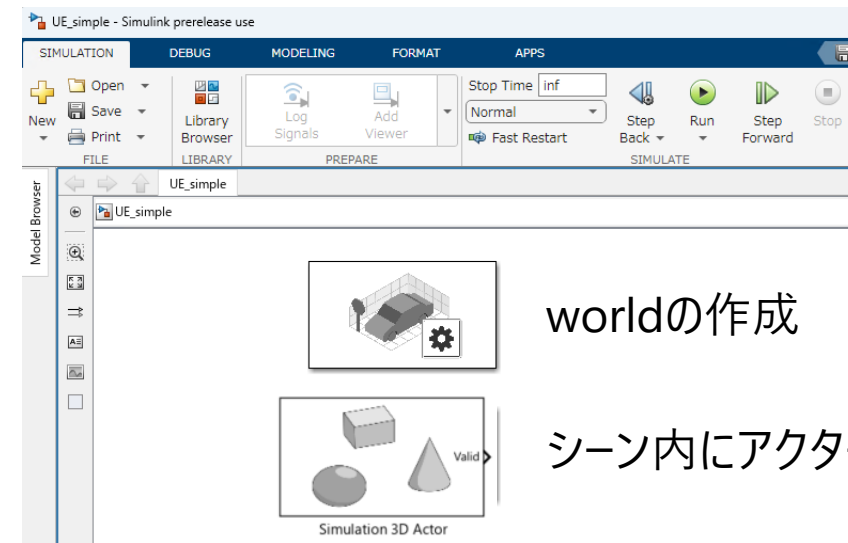
% アニメーションの実行

```
>> world.run()
```

## Object used to define actors in the Unreal Engine viewer - MATLAB - MathWorks 日本



URDFを指定可能！



worldの作成

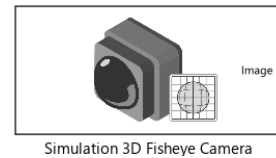
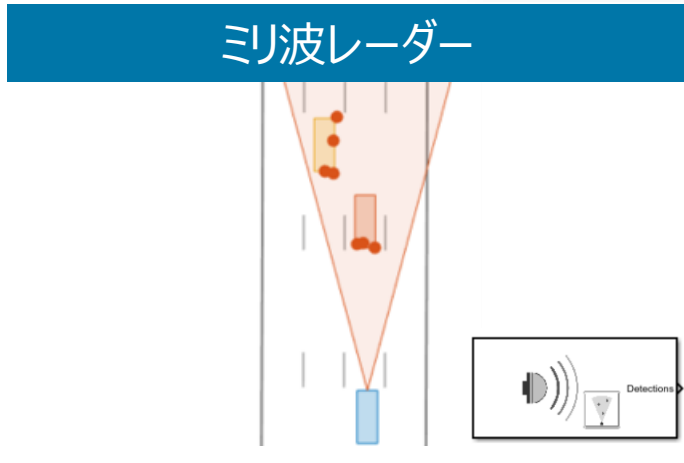
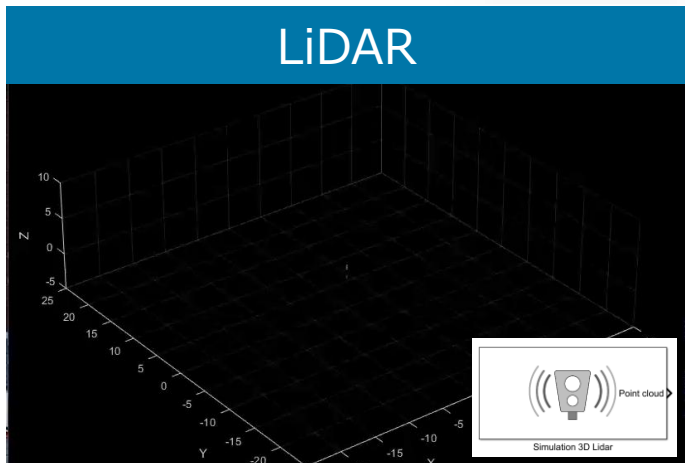
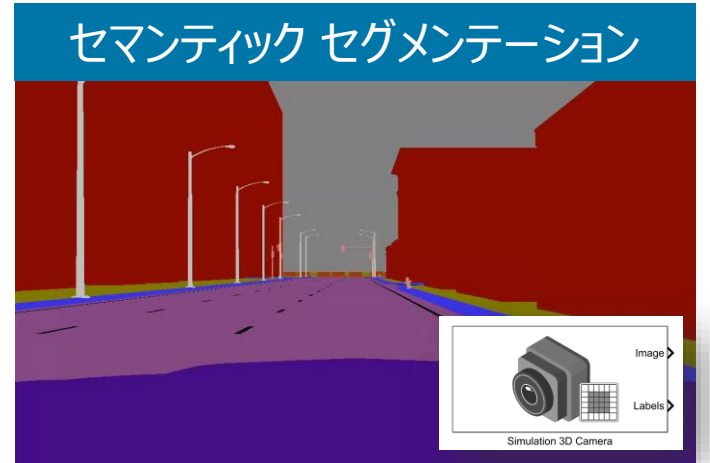
シーン内にアクターを作成

**3Dシミュレーションの知識なしで容易に環境構築、アクターのスポーンが可能！**

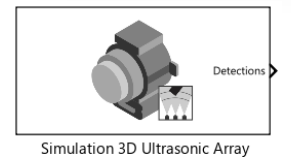


# Unreal Engine連携用センサーモデルの提供

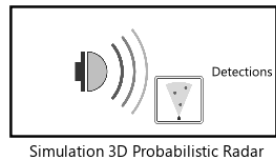
## Automated Driving Toolbox



魚眼カメラ



超音波センサ



ミリ波レーダー



超音波センサ

(確率的検出点) (確率的検出点)

カメラ、LiDAR、ミリ波、超音波センサのセンサモデルブロックを用意

# AI駆動ロボットシステムの 設計ワークフロー



1

データ準備



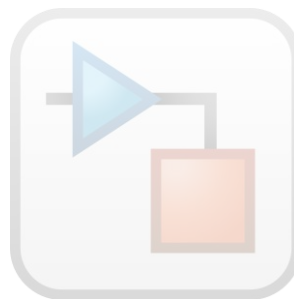
2

AI  
モデリング



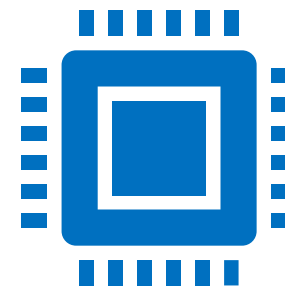
3

シミュレーション

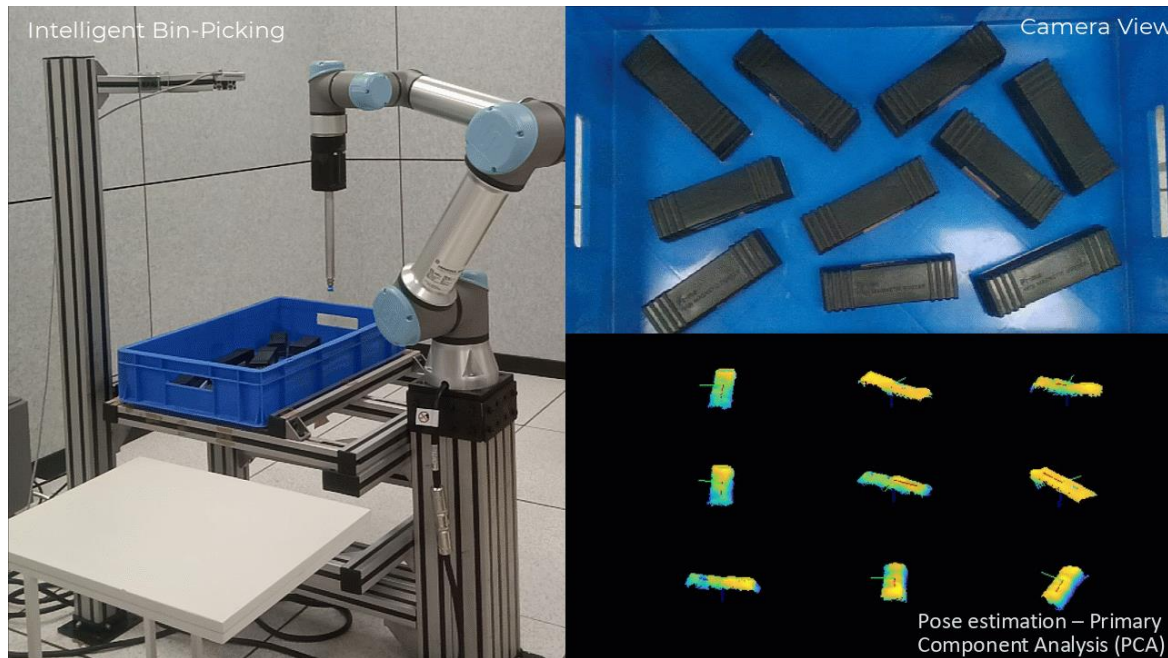


4

実装

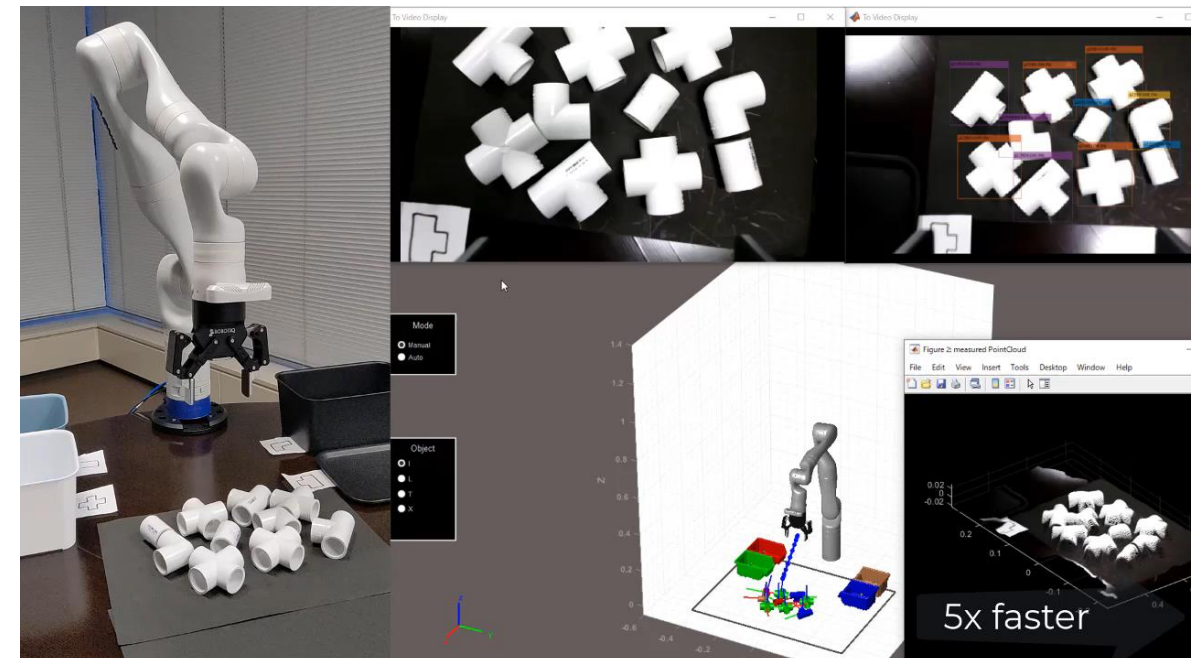


# 実機への接続



Universal Robot

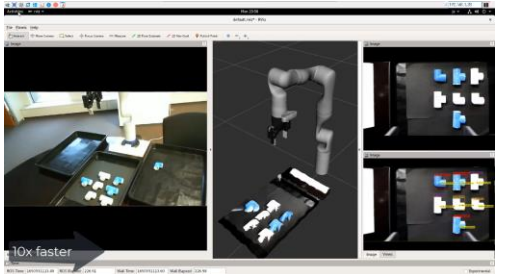
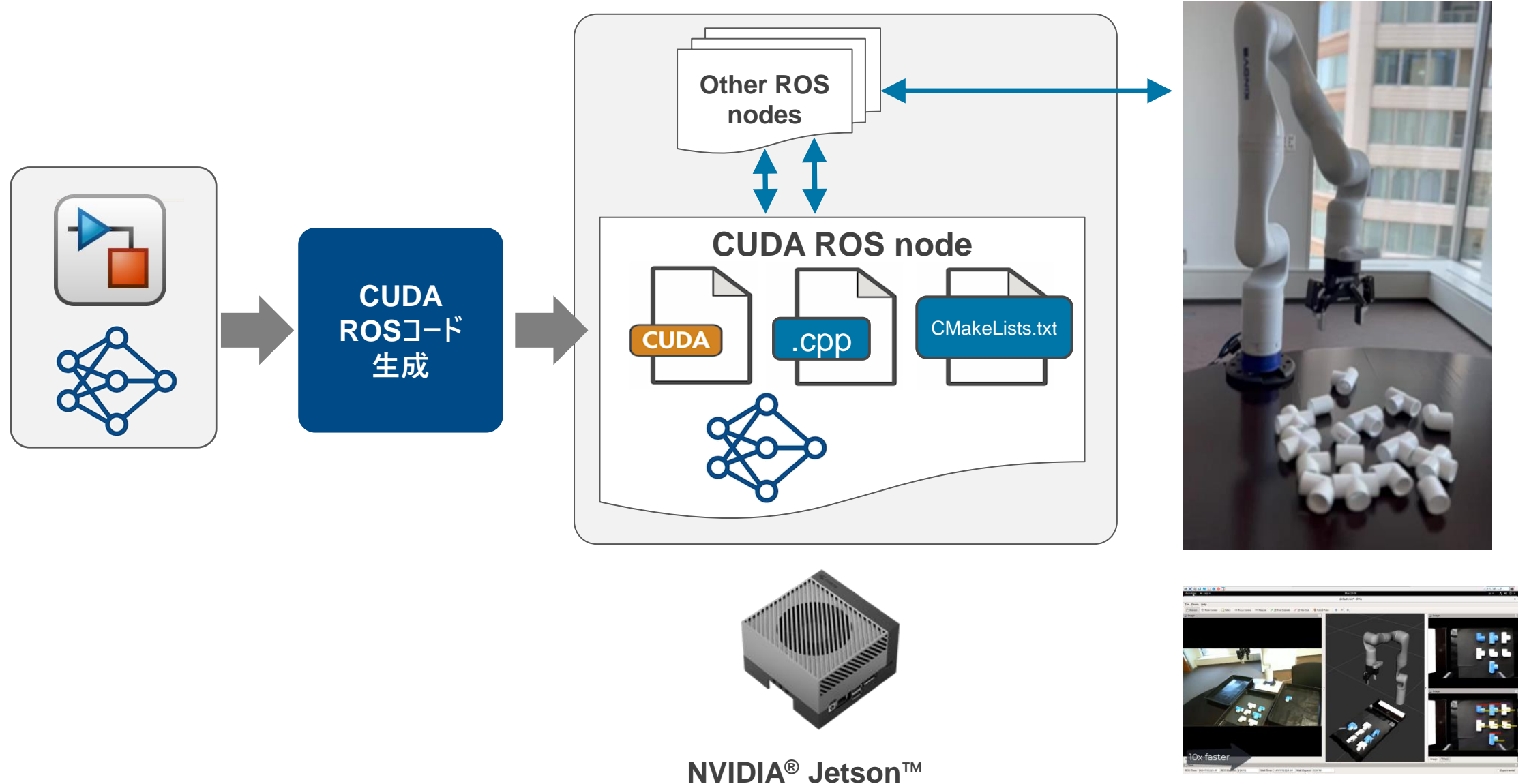
- ROSによるロボット制御
- GazeboとMATLABをROS経由で接続



Kinova

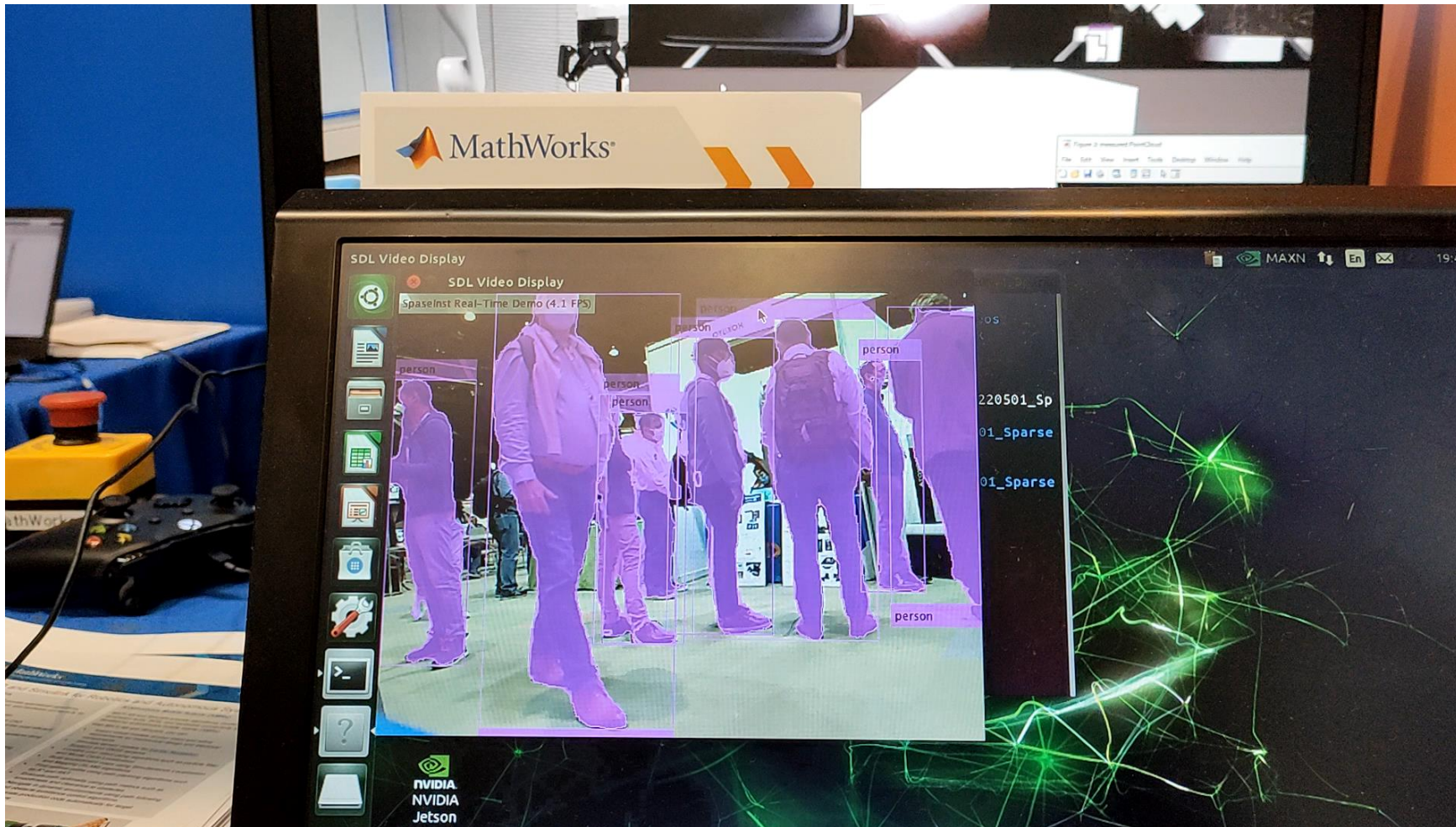
- ROS、または、MATLAB用APIによるロボット制御
- MATLABのUnreal Engine連携機能を活用

# AIモデルをCUDA ROSノードとしてJetsonに実装





# エッジデバイスへの実装例：SparseInstによるInstance segmentation



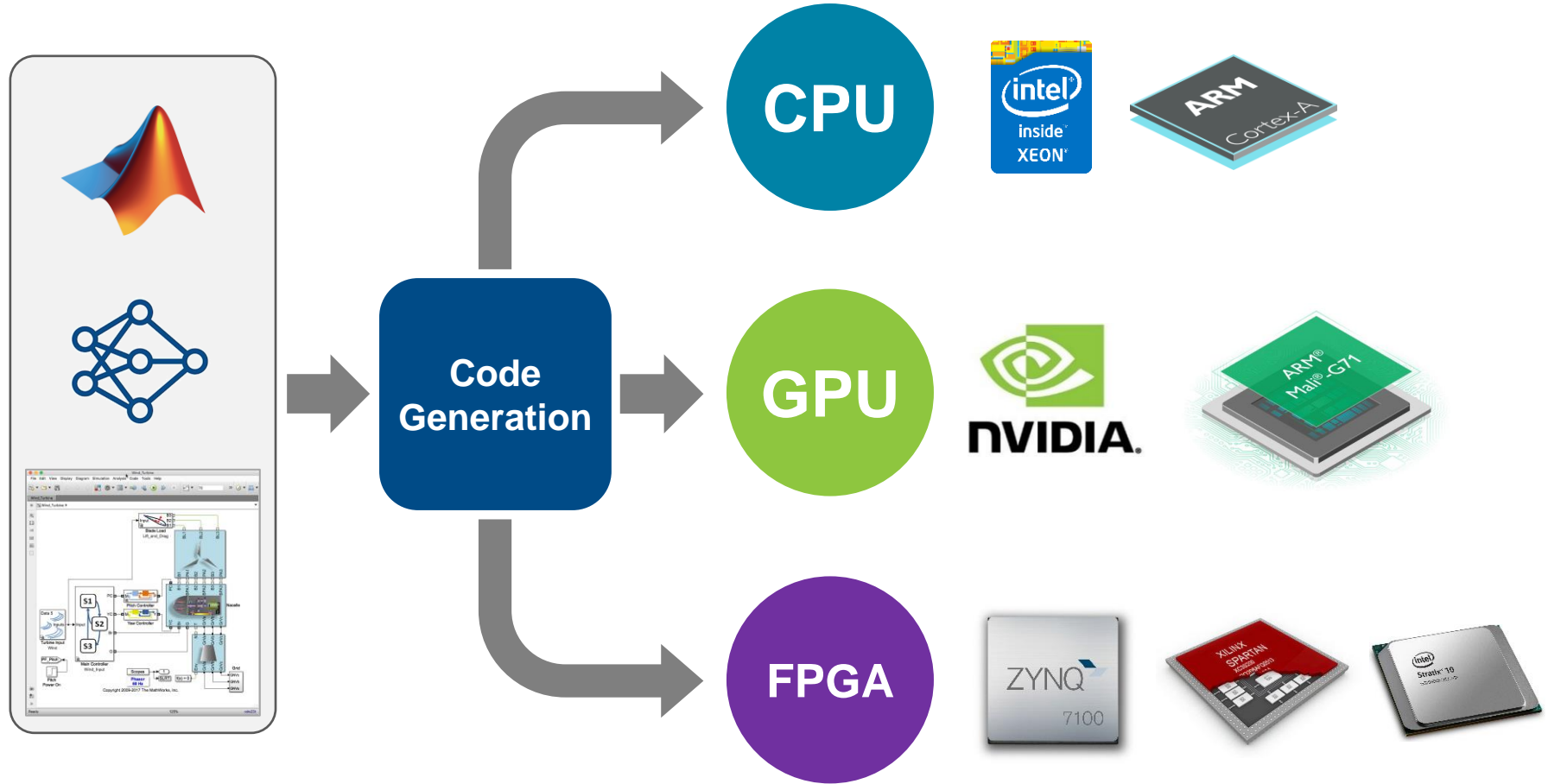
Copyright (c) 2022 Hust Visual Learning Team  
<https://github.com/hustvl/SparseInst>

80種類の物体をピクセル単位で検出可能な最新モデルを取り込み  
エッジデバイスへの実装までサポート



# 各種ハードウェアへのAIアルゴリズムの実装

- 1 Data Preparation
- 2 AI Modeling
- 3 Simulation and Test
- 4 Deployment



詳細は次のセッションでご紹介

## まとめ

1. ロボットに必要な要素技術は多様  
→集中したい要素技術が1つであっても  
    **ロボットシステム全体の準備・検証が必要**  
⇒**MATLAB/Simulinkには豊富なロボットライブラリ・例題をご用意**
2. AIの学習・検証に必要な**教師データ**の用意にかかる**労力大**  
⇒**MATLAB/Simulinkの3Dシミュレーション活用で労力を最小化**

## 本日のアンケート QRコード



アンケートご記入の方に  
講演資料を配布します