

Hibikino-Musashi@Home: ホームサービスロボット開発学生プロジェクトの紹介

18/09/14 ROSCon JP 2018

Hibikino-Musashi@Home
九州工業大学 田向研究室
○石田 裕太郎

hma@brain.kyutech.ac.jp

Hibikino-Musashi@Home



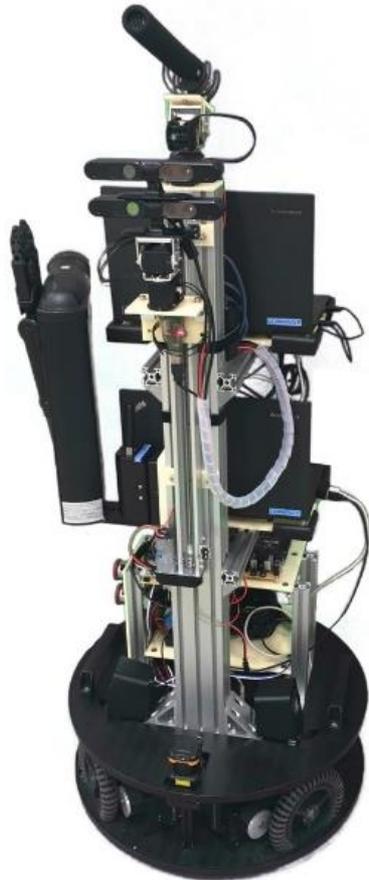
今日紹介するロボット

RoboCup@Homeに参戦するホームサービスロボット

Eix@

HW: 九工大
SW: 九工大

2018年
日本大会優勝



HSR

HW: TOYOTA
SW: 九工大

2017年
2018年
世界大会優勝



まずは動画で紹介：食器の片付け

Stage 2

P&G Dishwasher Challenge



人間の生活環境で，日常生活を手助け



● チームの紹介



Hibikino-Musashi@Home

家庭用サービスロボットの開発を行う学生プロジェクト

メンバ

27名 (B:4名, M:17名, D:4名, 教員2名)

所属

九州工業大学大学院生命体工学研究科

目的

RoboCup@Homeに参加
研究成果を実装するロボットプラットフォームの開発
ロボット教育教材の製作





● RoboCup@Homeの紹介



RoboCup@Home

家庭用サービスロボットのコンペティションとしては世界最大規模
(2018年大会: **31チームの参加**)

社会貢献

- ✓ 実用的なホームサービスロボットを実現する
- ✓ 9つのシチュエーション (タスク) を解決する

ルール

- ✓ タスクは毎年難易度が上がる
- ✓ 最新の研究トピックが含まれる



タスクの達成度によってスコアがつけられる

重視される点・難しさ

重視される点

✓ Human-robot interaction

✓ Computer vision

✓ Object manipulation



✓ Mapping and navigation

✓ Standardization

✓ System Integration

難しさ: ロバスト性

✓ タスクに用いられる環境は標準化されていない

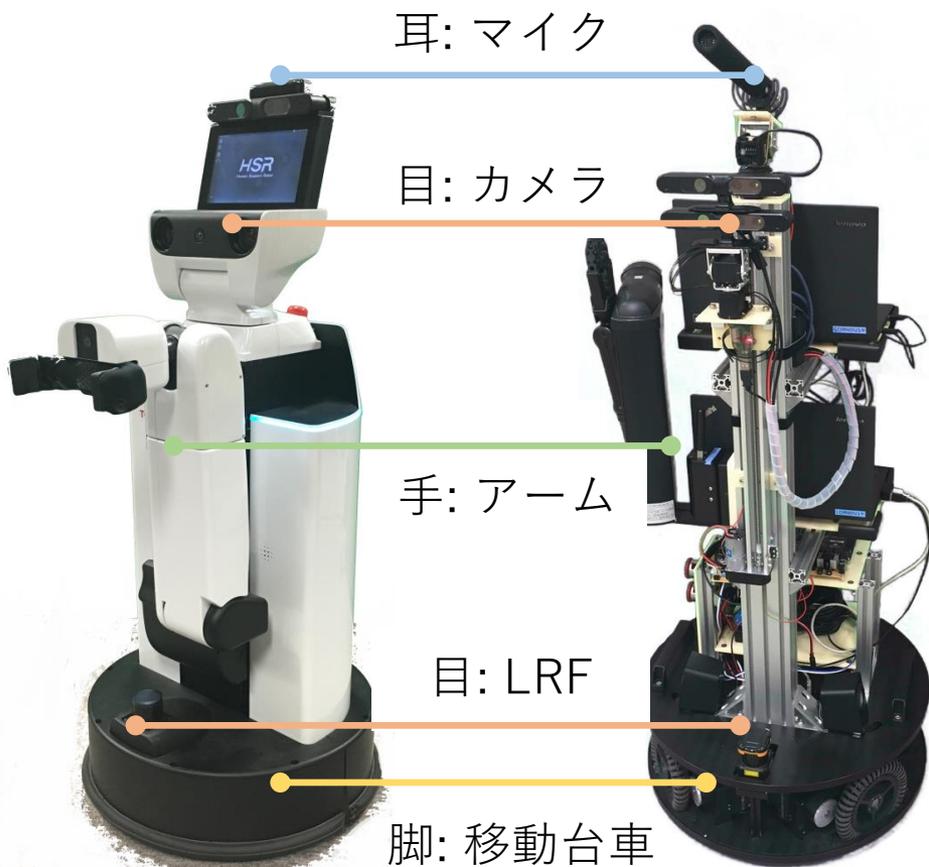
✓ 各タスク1~3回程度しか挑戦できない



要素技術の紹介



HSR・Exi@の主要機能



音声インタラクション

音声認識

言語理解

音声合成

画像処理

物体検出

人物検出・認識

物体認識
(Deep Learning)

人物追跡

ロボットアーム制御

ARマーカ認識

把持経路設計

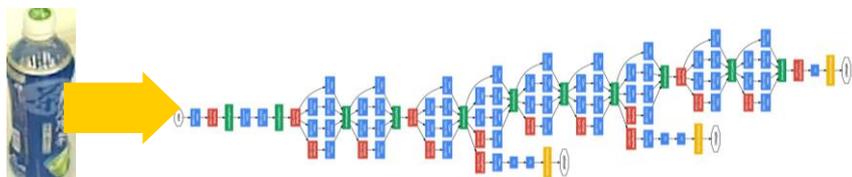
移動台車制御

SLAM

移動経路設計

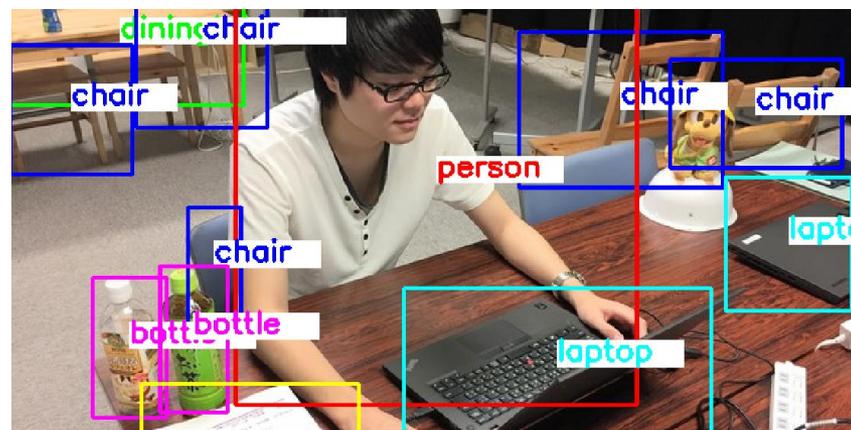
Object Recognition

PCL^[1]による物体検出
Caffe^[2]による物体認識



- ✓ 自前のデータセットを作成
- ✓ ネットワークはGoogLeNet^[3]
- ✓ ネットワークの精度は99%^[4]

YOLO^[5]によるカテゴリ認識



- ✓ 組み込みGPUに実装

Specific Objects

Generic Objects

[1] Point Cloud Library, <http://pointclouds.org/>
[2] Caffe, <http://caffe.berkeleyvision.org/>
[3] C. Szegedy, et al., arXiv:1409.4842, 2014.

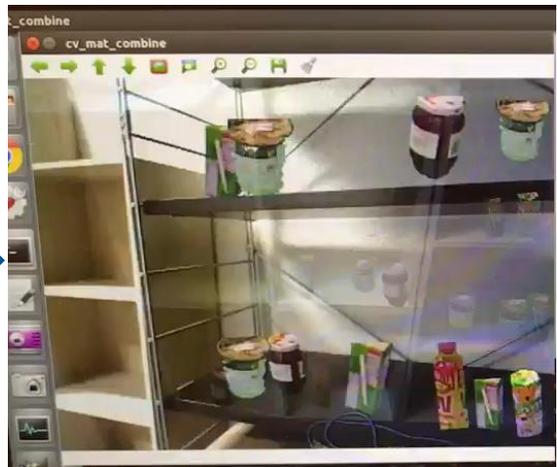
[4] Y. Ishida, et al., 第34回日本ロボット学会学術講演会, 2016.
[5] J. Redmon, et al., arXiv:1612.08242, 2016.

Deep Learning用データセットを半自動生成

生活雑貨シーン画像データセット (14万枚)



Chroma key

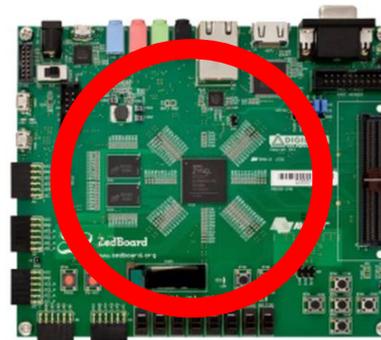
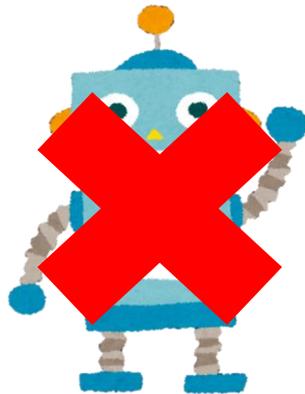


約4時間で
学習可能

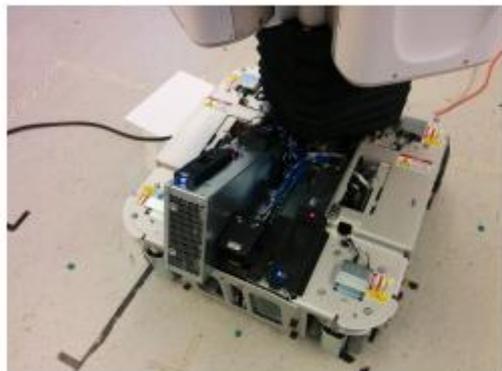


煩雑な人手によるアノテーションを完全に排除

ハードウェアアクセラレータと ロボットアプリケーション (デジタル回路で効率的に知的処理)



ロボットの演算環境



~1 kW



~20 W



~1 W



<< 1 W

<https://roscon.ros.org/2017/presentations/ROSCon%202017%20Opening%20Remarks.pdf>

ROSCon 2017 Opening Remarksより引用

求められる性能:

- ✓ 低消費電力
- ✓ 低排熱

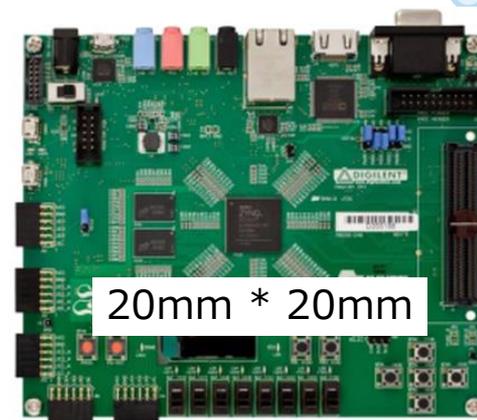
求められるアプリケーション

- ✓ 深層学習（演算量が多い）
- ✓ SLAM

ロボット向けアクセラレータとは

FPGA (Field Programmable Gate Array)

- ・再構成可能なデジタル回路
- ・高速・低消費電力・低排熱で組み込み向け
- ・知的処理を実装可能 (深層学習など[6])



CPU, GPU (Graphics Processing Unit), FPGAの比較[7]

演算性能

×1(CPU), ×14(GPU), ×228(FPGA) 速度比

×1(CPU), ×25(GPU), ×584(FPGA) 単位電力比

開発工数

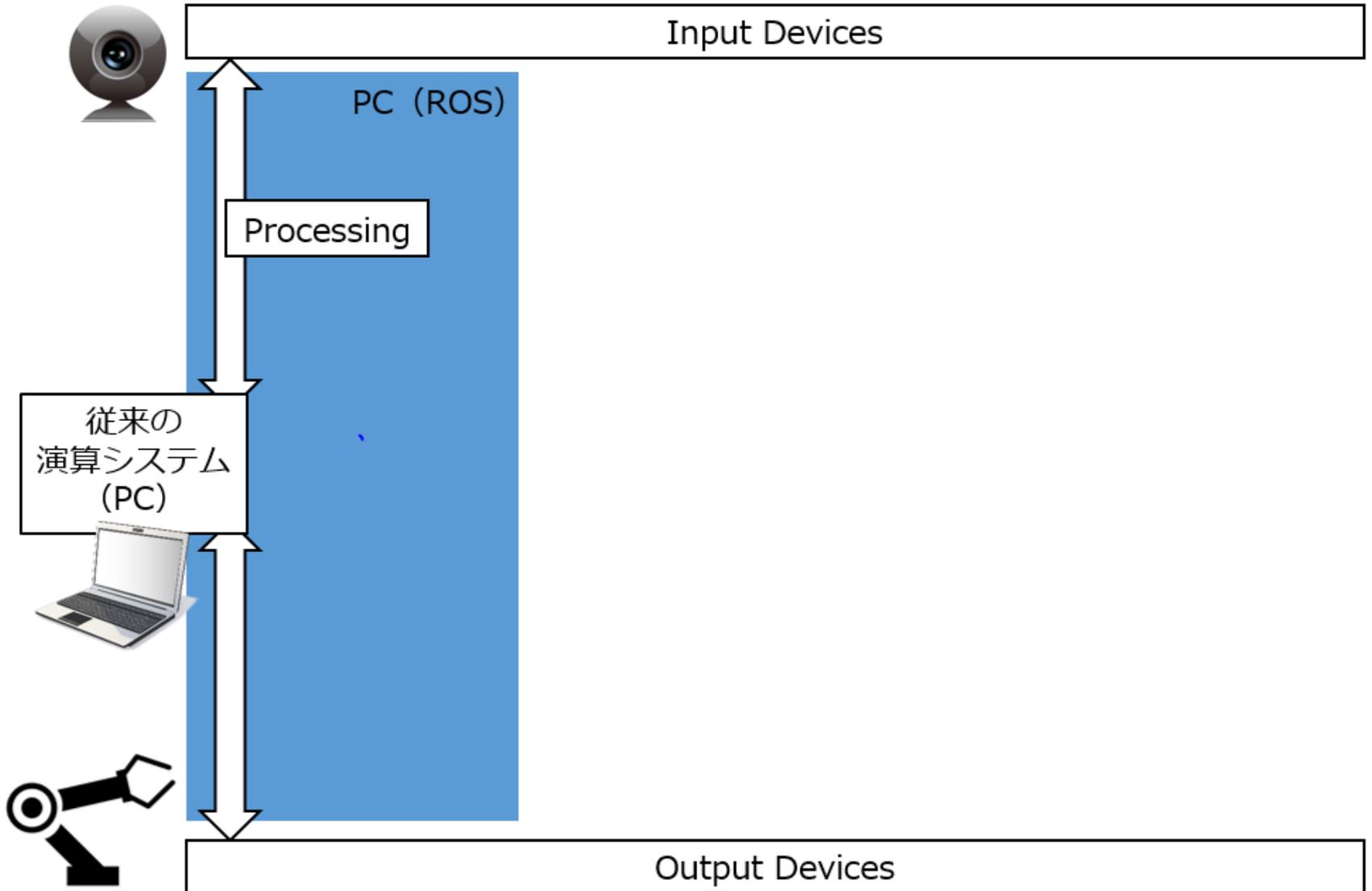
1 Day(CPU), 45(GPU), 300(FPGA)

* Smith-Waterman algorithm
によるベンチマークテスト

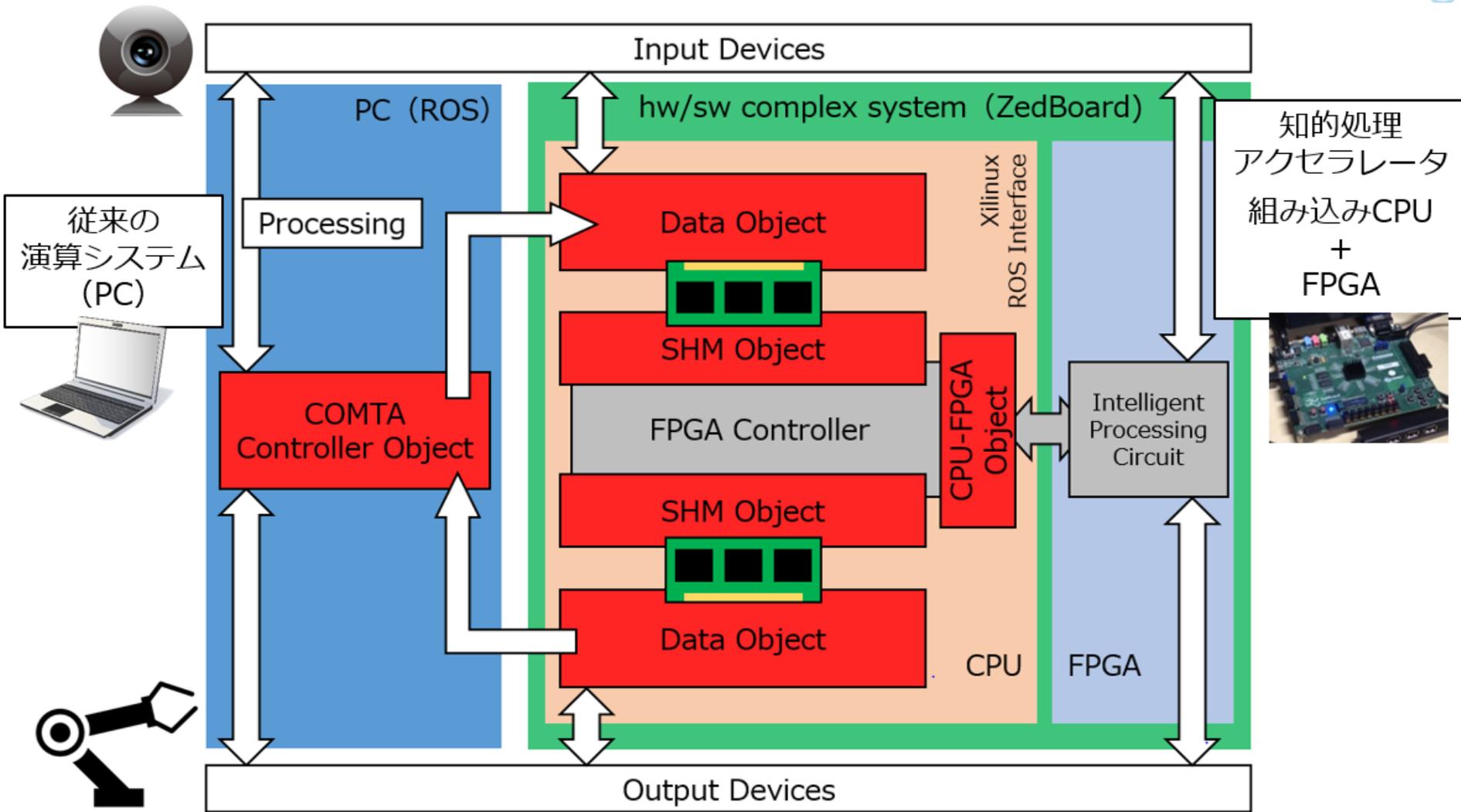
✓ 良い回路には良い職人が必要

✓ インタフェースを記述するのは煩雑

提案システム: COMTA (Connective Object for Middleware To Accelerator) (1)

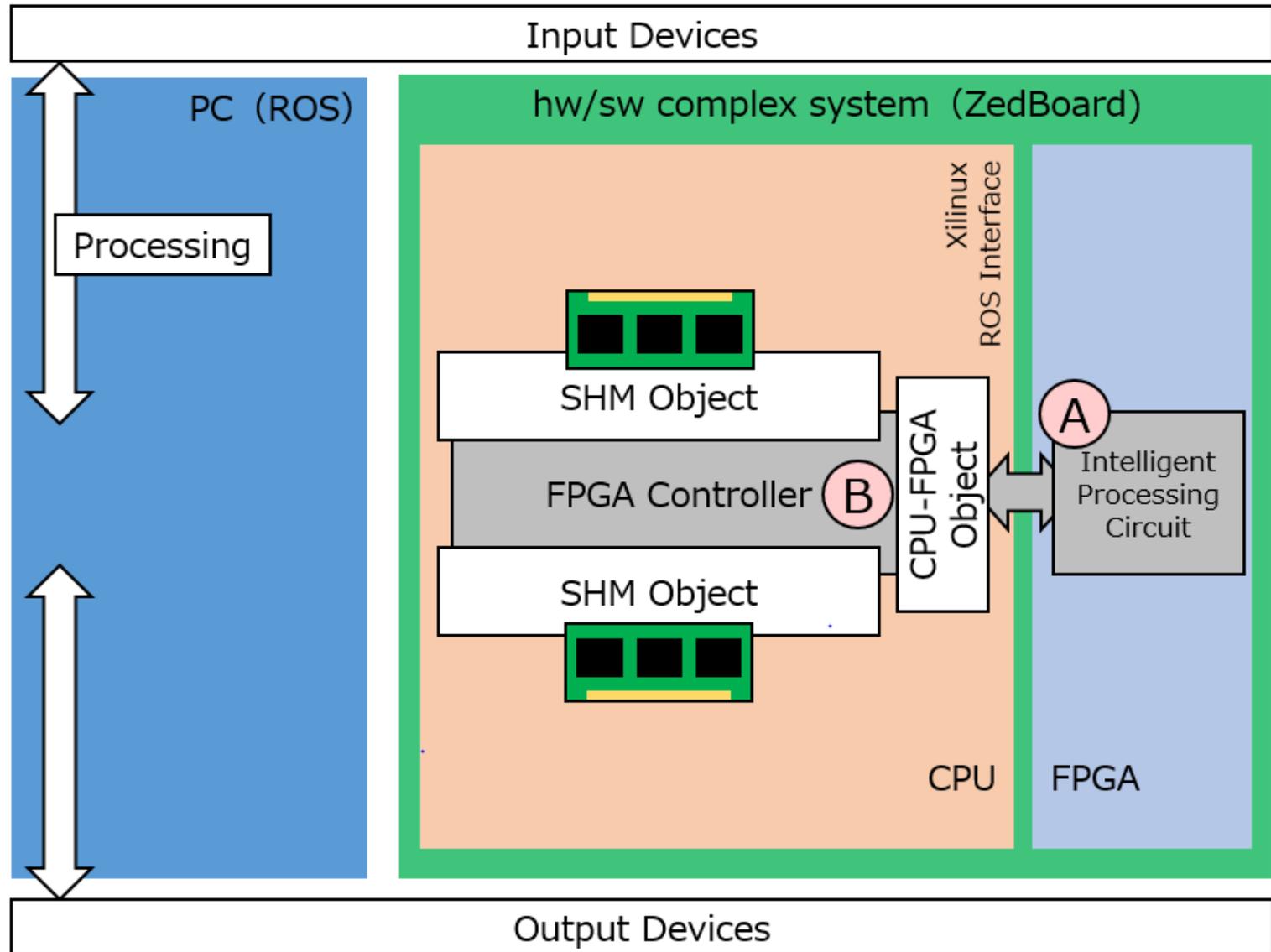


提案システム: COMTA (Connective Object for Middleware To Accelerator) (2)



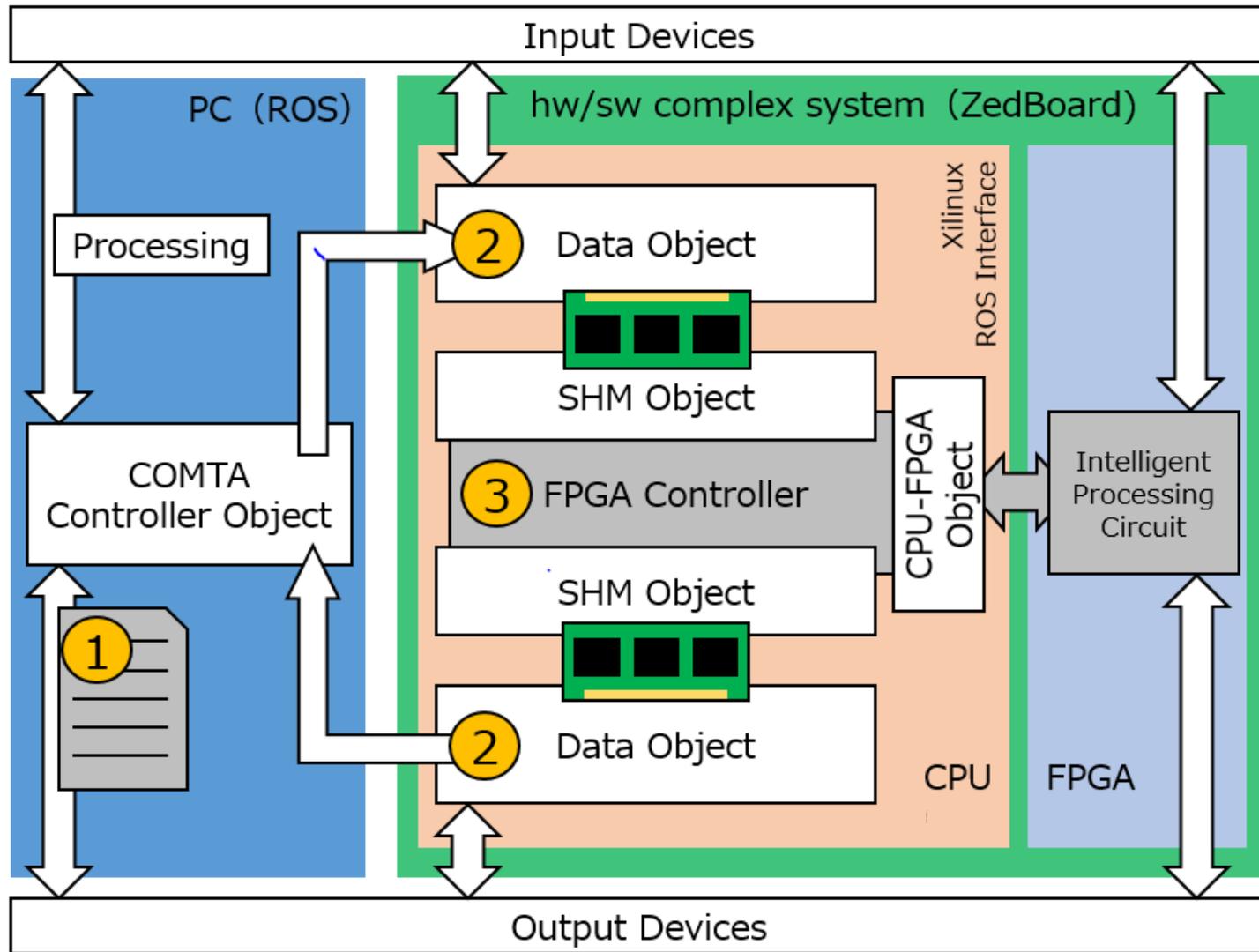
知的処理アクセラレータの導入・Objectによる自動統合

提案システム: COMTA (Connective Object for Middleware To Accelerator) (3)



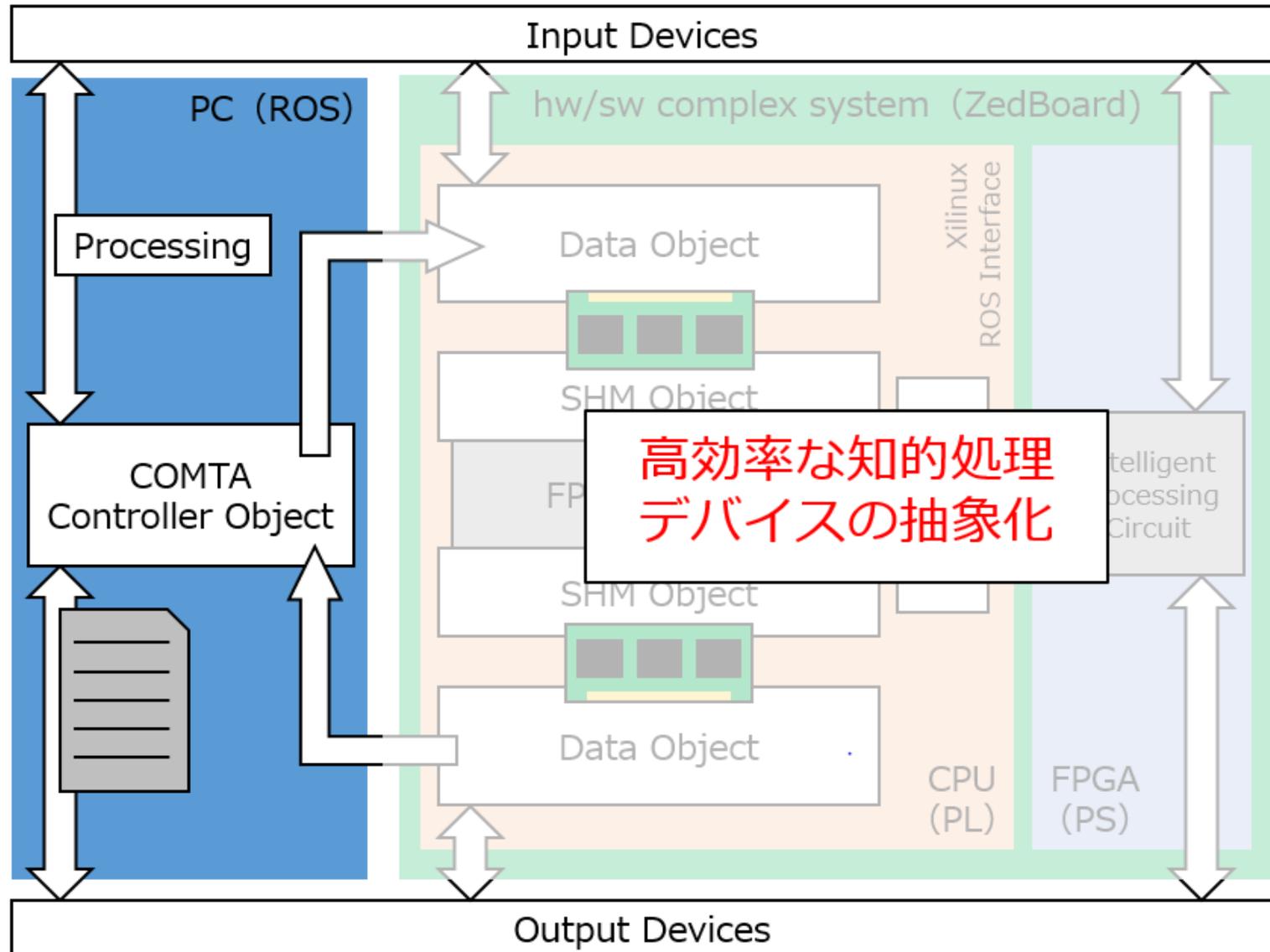
CPU-FPGA通信インタフェース・データ交換機能を提供

提案システム: COMTA (Connective Object for Middleware To Accelerator) (4)



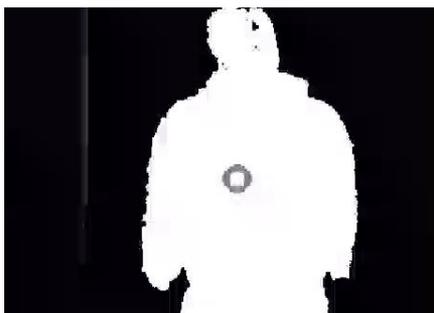
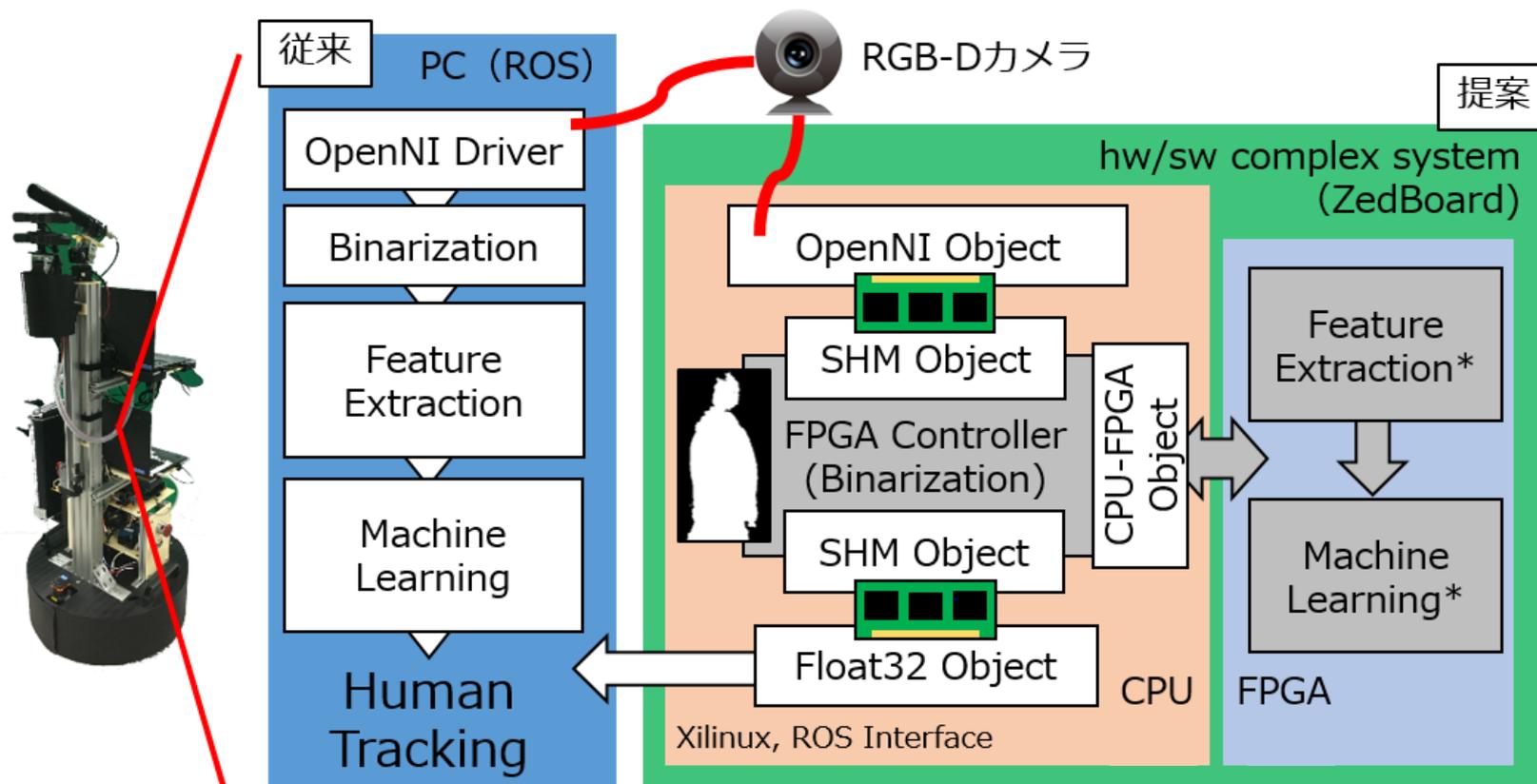
ロボットミドルウェアから知的処理アクセラレータを構築

提案システム: COMTA (Connective Object for Middleware To Accelerator) (5)



多数のロボット技術者が単純な設計図で使用可能

実験：人物追跡（概要）



検証：
提案システムが高効率
(高速・低消費電力) であるか

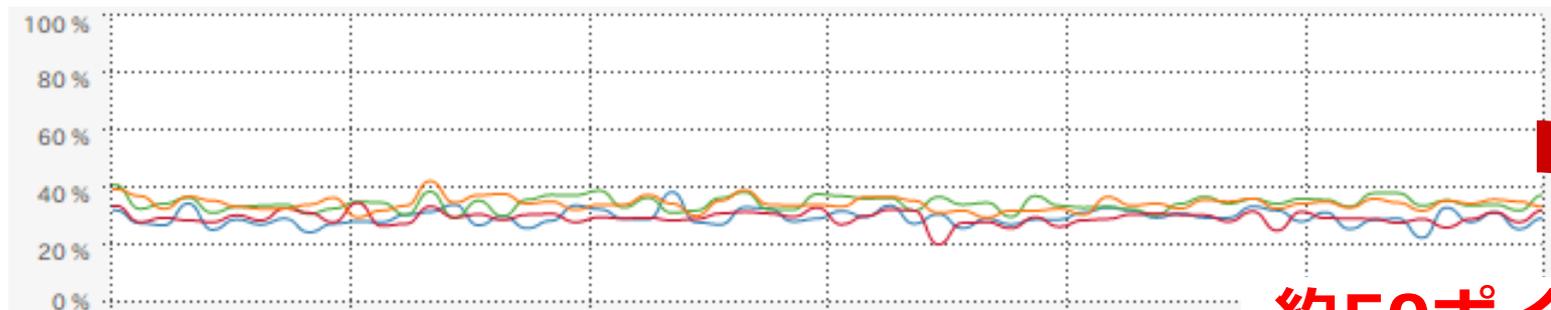
実験：人物追跡（演算性能）

	PC Core i5-5200U 2.2GHz	Proposed ARM Dual Core 667MHz + FPGA
Frame Rate [fps]	29.06	17.25
Power Consumption [W]	26	4.7
Frame Rate Per Watt [fps/W]	1.12	3.69

消費電力 約82%削減
単位時間・電力あたりの演算性能 3.3倍向上

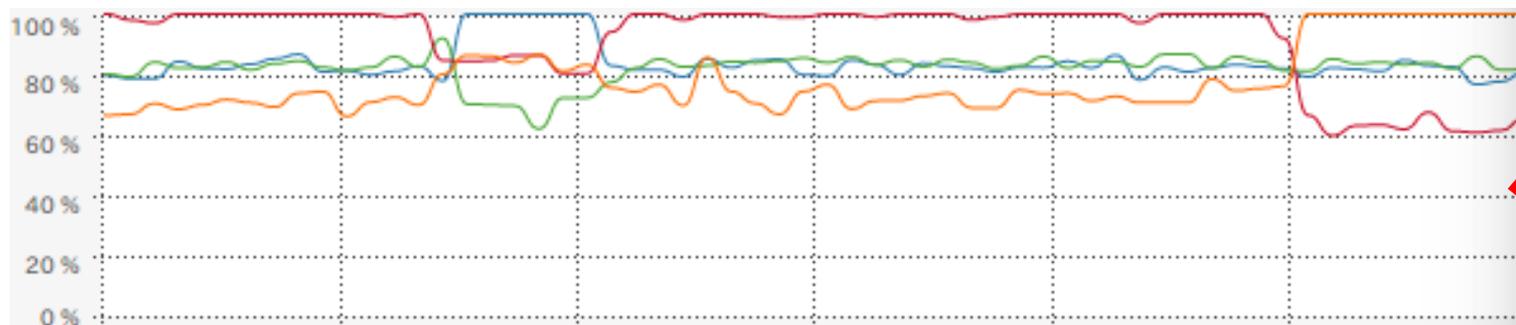
実験：人物追跡（演算負荷）

従来（PC） アイドルング状態 約30%



約50ポイント増加

従来（PC） 人物追跡状態 約80%



**提案システム（4.7[W]の消費電力増加）で
約50ポイントの負荷をオフロード**



告知



ROSの本が出版されます



森北出版
「実用ロボット開発のための
ROSプログラミング」

10月中に発売予定！

今日発表した内容も少し掲載

World Robot Summit



- 2018年プレ大会
- 2020年本大会
- 4つのカテゴリ
 - ✓ ものづくり
 - ✓ **サービス**
 - ✓ 災害
 - ✓ ジュニア

経済産業省主催



2020年本大会の
エントリーまだ間に合います！