### RTミドルウェアコンテスト

# 「追従中の人の軌跡を予測するRTC」ユーザーマニュ アル ver 1.0

芝浦工業大学 機械機能工学科 知能機械システム研究室 加藤 宏一朗 松日楽信人東京女子大学 数理科学科 加藤研究室 赤羽根 里奈 加藤由花

#### 目次

- 1. 追従中の人の軌跡を予測するRTC概要
  - 1.1 はじめに
  - 1.2 開発・動作環境
  - 1.3 使用機器
    - 1.3.1 移動台車
    - 1.3.2 測域センサ
    - 1.3.3 Depthセンサ
- 2. 本システムの各RTCの概要と仕様
  - o 2.1 各RTCの仕様
- 3. 軌跡予測RTC(TrajectoryPrediction RTC)
  - 3.2 予測結果
- 4. 本システムの使用方法
  - 4.1 ハードウェアの準備
  - 4.2 動作環境
  - 4.3 RTCのダウンロード
  - 4.4 システムの起動
  - o 4.5 RTCの接続
    - 4.5.1 PC間の接続
    - 4.5.2 各RTCの接続
  - 4.6 システムの起動
    - 4.7 追従の開始
- 5. 参考文献

## 1. 追従中の人の軌跡を予測するRTC概要

### 1.1 はじめに

近年、サービスロボットの市場が急激に拡大すると予測されている。人と共存するサービスロボットは、高齢者の介護や商業施設での道案内、外国人との対話など、直接人と関わる場合が多く、これらの場合では、できるだけ人の近くにロボットがいることが好ましい。そのためにロボットには人物追従の機能は必要不可欠である。人とロボットがやりとりを行う際にロボットは人の動きを見て動く必要があり、ロボットが決まった経路を移動するよりも、ロボットが自由に動く方が適しているからである。本研究室では、RTミドルウェアを用いて追従ロボットの研究が行われてきた。追従ロボットに必要不可欠な機能として、特定の人物(ターゲット)を追従すること、ターゲットを見失った際に正確に人物を再検出するロバスト性を持つこと、そのターゲットを再追従することが挙げられる。そこで、追従精度の向上を目的に予め機械学習で学習した予測器を用いて、追従中にリアルタイムでターゲットの軌跡を予測するRTCを開発した。また、本システムではロボットの座標系での人の座標は[mm]単位、オドメトリ、ワールド座標系を用いた予測部分では[m]単位で処理を行い、相互に変換している。

## 1.2 開発・動作環境

• PC ①

OS: Windows7 Enterprise 64bit

。 プロセッサ: Intel® Core™i5-3320M CPU@2.6GHz

実装メモリ: 4.00GB

OpenRTM-aist1.2.0 32bit

o CMake 3.5.2

o OpenNI 2

• PC ②

o OS: Windows 10 Home 64bit

。 プロセッサ: Intel® Core™i5-8250U CPU@1.6GHz

実装メモリ:8.00GB

o OpenRTM-aist1.2.0 64bit

Python 3.7.2 64bit

• ライセンスはMITライセンスとする. 研究用途かつ利用者の責任下でご使用ください.

## 1.3 使用機器

### 1.3.1 移動台車

本システムでは図1に示す移動ロボットを用いる. 移動台車はVECTOR株式会社のコンシェルジュ, 頭部に Depthセンサ, 腹部には測域センサが搭載されている.

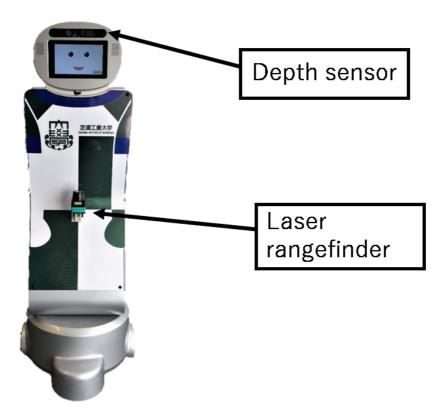


図1-1 移動台車

### 1.3.2 測域センサ

測域センサは北陽電機株式会社のURG-04LX-UG01[1]を用いた. 図1-2に外観,表1-1に主な仕様を示す.



図1-2 測域センサ

### 表 1-1 URG-04LX-UG01の主な仕様

	項目	仕様
	光源	半導体レーザ: λ=785 [nm] ( FDAレーザ安全クラス1 )
	測距範囲	距離:0.02-5.6[m] 角度:240[°]
•	測距精度	0.06-1[m]:±30[mm], 1-4[m]:距離の3[%]
•	測距分解能	約1[mm]
	角度分解能	ステップ角:約0.36[°]
	走査時間	100[ms/scan]

## 1.3.3 Depthセンサ

DepthセンサはASUS社の Xtion Pro LIVE®[2]を用いた. OpenNIを用いて人の骨格情報を取得する. 図1-3に外観,表1-2に主な仕様を示す.



図1-3 Depthセンサ

表 1-2 Xtion PRO LIVE の主な使用

項目	仕様		
センサー	RGBセンサ, 深度センサ, ステレオマイク		
深度センサ解像度	640×480ドット (VGA) /30fps 320×240ドット (QVGA) /60fps		
センサ有効範囲	水平58[°],垂直45[°],対角70[°]		
ーーー センサ有効距離	0.8m-3.5m		

# 2. 本システムの各RTCの概要と仕様

本システムは, "Kinect RTC", "URG RTC", "Concierge\_Type3\_verOLD", "object\_tracking\_concierge RTC", "TrajectoryPrediction RTC"で構成されている。図2-1に本システムのRTC図, 表2-1に概要を示す.

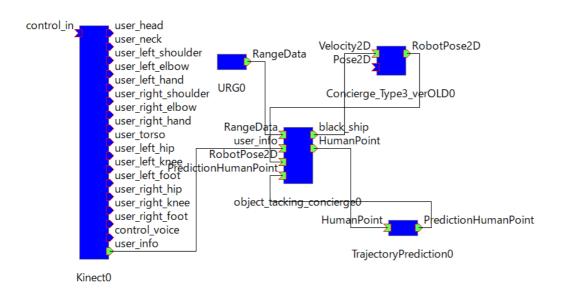


図2-1 RTC図

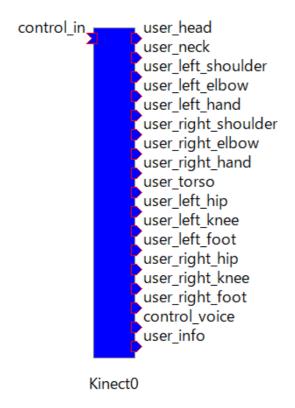
表2-1 各RTC概要

RTC名	説明		
Kinect	xtionから人の座標を取得するRTC		
URG	測域センサから値を取得するRTC		
Concierge_Type3_verOLD	移動台車を動かすRTC		
object_tracking_concierge	センサからの値を受け取り指令を出すRTC		
TrajectoryPrediction	ー 一 今回開発した人の軌跡を予測するRTC		

## 2.1 各RTCの仕様

#### Kinect RTC

本RTCは先述したXtion Pro LiveのセンサデータからOpenNIを使用して人の座標を取得し、出力するRTCである。図2-2にRTCを示す。人の部位名のアウトポートから人の座標(x, y, z)を出力する。また、人のid、右手、右ひじ、右肩の情報を文字列にしたデータを user\_info から出力している。今回はこのOutportを用いる。



#### 図2-2 Kinect RTC

URG RTC

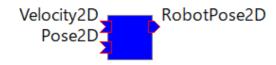
本RTCは、先述したURG-04LXのセンサデータを取得し、出力するRTCである。ロボット周囲の障害物と人の検知に使用する。Xtionの方で何かのエラーで人を見失った際にはURGからの人のデータで追従を行う。



URG0

#### 図2-3 URG RTC

Concierge\_Type3\_verOLD RTC
 本RTCは、object\_tracking\_concoergeから速度指令を受け取り、移動台車を動かすRTCである。また、Outportからオドメトリ[m]を出力する。



Concierge\_Type3\_verOLD0

図2-4 Concierge\_Type3\_verOLD RTC

object\_tracking\_concierge RTC
本RTCは, kinect RTC から人の位置情報, URG RTC からRangeデータを受け取り, それらのデータ

を統合し、人との距離が一定になるように移動台車に速度指令を送る。また、移動台車からオドメトリを受け取り、ワールド座標系の人の座標を計算し、軌跡予測RTCにその座標を出力する。

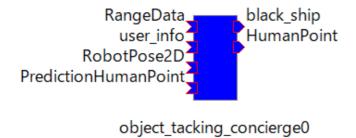


図2-5 object\_tracking\_concierge RTC

• TrajectoryPrediction RTC 本RTCは今回開発した人の移動軌跡を予測するRTCである. object\_tracking\_concierge RTCからワールド座標系の人の位置座標を受け取り、それをもとに軌跡の予測をする. 詳細は次章にて解説する.

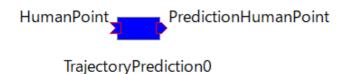


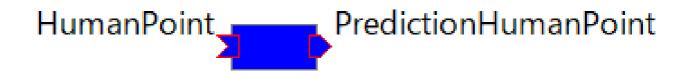
図2-6 TrajectoryPrediction RTC

# 3. 軌跡予測RTC(TrajectoryPrediction RTC)

本RTCは今回新規に開発したRTCである。東京女子大学の加藤研究室[3]がSocial-LSTM[4]を用いて予測器を構築した。機械学習した予測器で追従対象者の軌跡を予測して出力する。InportのHumanPointは人の座標を受け取るポートであり、object\_tracking\_conciergeから追従中の追従対象者の位置座標を受け取る。OutportのPredictionHumanPointは予測した人の座標を出力する。図3-1と表3-1に外観と詳細を示す。今回は学習に用いたデータセットがETH Dataset[5]のため、ワールド座標系の人の座標をもとに予測をする。

現在の仕様は.txtファイル経由でデータの受け取り、出力を行っている。まずRTCが人の位置座標を受け取り、TrajectoryPrediction/data/test/crowds/input.txtに人のデータを書き込む。そのファイルから最新の10フレーム分を用いて予測器にて予測を行い

TrajectoryPrediction/result/SOCIALLSTM/LSTM/test/crowds/file01.txtに予測した10フレーム分のデータを出力する.



# TrajectoryPrediction0

図3-1 TrajectoryPrediction RTC

表 3-1 TrajectoryPrediction RTCポート

In/Out	Port名	データ型	機能	データの例
In	HumanPoint	TimedDoubleSeq	人の座標 を受け取 る	HumanPoint.data.[0] = 人 のx座標 HumanPoint.data. [1] = 人のy座標
Out	PredictionHumanPoint	TimedDoubleSeq	予測した 人の座標 を出力す る	PredictionHumanPoint.data. [2n-1] = 人のx座標 PredictionHumanPoint.data. [2n] = 人のy座標 (1≦n≦5)

## 3.2 予測結果

今回の予測器を用いて簡単な実験を行ったところ以下のようになった。10フレーム分の人の座標データからその先10フレーム分を予測する。実際に予測をロボットに適応する際は5フレーム分を受け取り、その座標をロボットに追従させる。安全面を考慮して、予測結果が人を見失った座標から大きく離れていた場合はその予測を適応しない。

イメージは図3-2のようになっている. この処理が1~10フレームの人の座標を更新しながら繰り返されている. また,実験結果は図3-3のようになった. 青色のプロットが人の軌跡でオレンジの点が予測された点である. これは11フレーム目のみの値である.

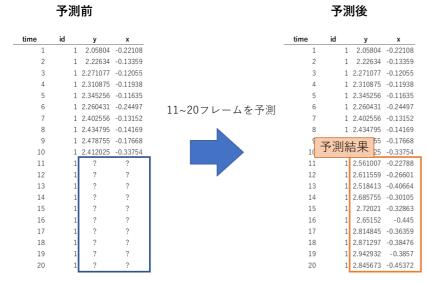


図3-2 軌跡予測のイメージ

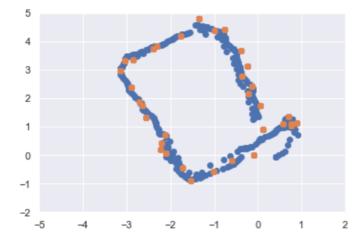


図3-3 軌跡予測結果

## 4. 本システムの使用方法

## 4.1 ハードウェアの準備

本マニュアルでは、本研究室で使用しているロボットの既存の環境を流用するために、開発したRTCの動作環境と異なる環境のPCを使用した、そのためにPCを2台使用している。

移動ロボット,センサーに接続するPCと開発したRTCを動かすPCとなっている。前者をPC①,後者をPC②とする。

## 4.2 動作環境

以下に本稿で使用するシステムの動作環境を示す.

- PC(1)
  - o OS: Windows 7 32bit
  - OpenRTM 1.2.0 32bit
  - o OpenNI 2
- PC(2)
  - o OS: Windows 10 64bit
  - OpenRTM 1.2.0 64bit
  - Python3 64bit

また、PC②のTrjectoryPrediction RTCを動作させるにはpip等で以下のモジュールをインストールする必要がある。ただし留意点として、pytorchはwindows上のPython2系およびPython 32bit版には対応していない。

- numpy
- pandas
- pytorch 1.3.0+cpu

## 4.3 RTCのダウンロード

GithubからPC①にobject\_tracking\_concierge, PC②にTrajectoryPredictionをダウンロードする. object\_tracking\_concierge RTCはC++言語で実装されているため, ビルドを行う必要がある.

### 4.4 システムの起動

• PC①, PC②共通

Start Naming Service とeclipseを起動する. ワークスペースの選択ではRTCのフォルダがあるワークスペースを選択する. また, 2台のPCが同ネットワークに接続されている必要がある.

#### • PC1

PC①にURG, Xtion, 移動台車を接続する.

PC①で動作させるRTCはC++で実装されているため、exeファイルから起動させる.

表4-1 PC①で起動させるRTC一覧

RTC名	起動ファイル		
Kinect	KinectComp.exe		
URG	URGComp.exe		
Concierge_Type3_verOLD	Concierge_Type3_verOLDComp.exe		
object_tracking_concierge	object_tracking_conciergeComp.exe		

### • PC2

TrajectoryPrediction RTCはPython言語で実装されているため、コマンドプロンプトからPythonファイルのあるディレクトリに移動して以下のように実行するか、図4-1のようにファイルを選択して実行する.

Python TrajectoryPrediction.py

名前	更新日時	種類	サイズ
_ data	2019/10/25 1:12	ノアイル ノオルダー	212
doc	2019/10/24 21:19	ファイル フォルダー	
idl	2019/10/24 21:19	ファイル フォルダー	
<b>■</b> log	2019/10/25 1:12	ファイル フォルダー	
□ log_RTC	2019/10/28 22:13	ファイル フォルダー	
model	2019/10/25 1:12	ファイル フォルダー	
plot	2019/10/25 1:12	ファイル フォルダー	
result	2019/10/25 1:12	ファイル フォルダー	
test	2019/10/24 21:19	ファイル フォルダー	
project	2019/10/24 21:16	PROJECT ファイル	1 KB
■ CMakeLists.txt	2019/10/24 21:19	テキスト ドキュメント	5 KB
COPYING	2019/10/24 21:19	ファイル	35 KB
COPYING.LESSER	2019/10/24 21:19	LESSER ファイル	8 KB
👨 grid.py	2019/07/18 14:54	PY ファイル	7 KB
樗 helper.py	2019/10/07 16:02	PY ファイル	17 KB
make_directories.bat	2019/07/18 14:54	Windows パッチ ファイル	2 KB
make_directories.sh	2019/07/18 14:54	Shell Script	2 KB
<b>₹</b> model.py	2019/07/18 14:54	PY ファイル	8 KB
README.TrajectoryPrediction	2019/10/24 21:19	TRAJECTORYPREDICT	4 KB
rtc.conf	2019/10/28 22:01	CONF ファイル	24 KB
RTC.xml	2019/10/24 21:19	XML ドキュメント	3 KB
RTC.xml20191024211944	2019/10/24 21:16	XML2019102421194	1 KB
test.py	2019/10/28 22:17	PY ファイル	18 KB
TrajectoryPrediction.conf	2019/10/24 21:19	CONF ファイル	6 KB
TrajectoryPrediction.py	2019/10/25 16:16	PY ファイル	7 KB
🧑 utils.py	2019/10/25 14:15	PY ファイル	32 KB

図4-1 TrajectoryPrediction.py

### 4.5 RTCの接続

### 4.5.1 PC間の接続

PC①またはPC②のEclipseでネームサーバーの追加からもう一方のPCのIPアドレスを入力して接続する.

### 4.5.2 各RTCの接続

4.5.1でネームサーバーを追加したPCで、4.4で起動したRTCをSystem Diagram上にドラッグ&ドロップし、各RTCのポートを図2-1のように接続する.

## 4.6 システムの起動

各コンポーネントをアクティベートする. PC①上でPrime Sense USer Tracker ViewerとURG\_Dataのウィンドウが起動するのでの表示を図4-1のように表示させる. URG\_Dataのウィンドウは object\_tracking\_concierge RTC内でウィンドウプロシージャを使用して表示させているのでこのウィンドウが前面にない場合,動作しない.

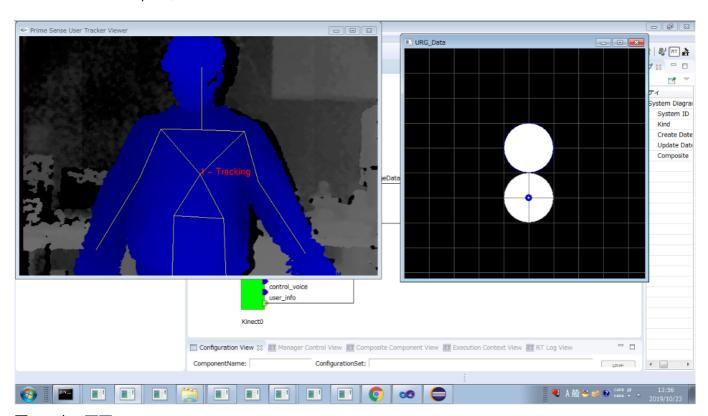


図4-2 表示画面

### 4.7 追従の開始

右手より右ひじが上かつ,右ひじより右肩が上のポーズ(図4-2)を認識したタイミングで追従を開始する.追従を終わらせたい場合は再度右手を上げる.今回開発した TrajectoryPrediction RTCは曲がり角,障害物の回避後などで人を見失った場合(Xtion, URGからの人の座標が更新されなくなった場合)に動作する.

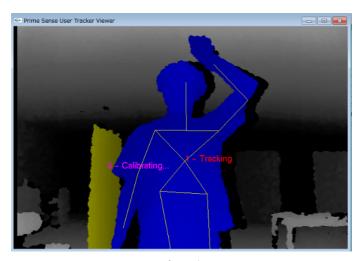


図4-3 追従開始/終了のポーズ

# 5. 参考文献

[1]: URG

[2]: Xtion

[3]: 東京女子大学 加藤研究室

[4]: Social-LSTM

[5]: Pellegrini, S., Ess, A., Schindler, K. and van Gool, L.:You'll Never Walk Alone: Modeling Social Behavior for Multi-target Tracking, Proc. IEEE International Conference on Computer Vision (ICCV 2009), pp. 261-268(2009).

連絡先: 芝浦工業大学 機械機能工学科 知能機械システム研究室

〒135-8548 東京都江東区豊洲3-7-5

加藤 宏一朗 Koichiro Kato

E-mail: ab16035@shibaura-it.ac.jp

東京女子大学 数理科学科 加藤研究室 〒167-8585 東京都杉並区善福寺2-6-1

赤羽根 里奈 Rina Akabane

E-mail: d19m201@cis.twcu.ac.jp