手先カメラを用いた双腕ロボットによる マニピュレーションシステム 操作手順書

東京大学 情報理工学系研究科 稲葉研究室

平成 24 年 2 月 13 日

目 次

第1章	システム概要		2
1.1	全体のモジュール構成		2
1.2	認識部		3
	1.2.1	エッジベース二次元対象物認識モジュール (AppRecog)	3
	1.2.2	カメラ共通 I/F 準拠の画像キャプチャモジュール $(CameraComp)$	5
	1.2.3	認識部の動作確認	5
1.3	動作生成部		5
	1.3.1	(VPython 版)HiroNX 動作生成モジュール	5
	1.3.2	HiroNXInterface	7
	1.3.3	動作生成部の動作確認 (対話環境における動作生成)	8
第2章	準備		10
第 2 章 2.1		ファイルの修正(カセンサありとなし)....................................	
	モデル	ファイルの修正(カセンサありとなし) ブレーション	10
2.1	モデル	ブレーション	10 10
2.1	モデル キャリ	プレーション	10 10
2.1	モデル キャリ 2.2.1 2.2.2	プレーション カメラキャリプレーション カメラ取り付け位置のキャリプレーション	10 10 10
2.1 2.2	モデル キャリ 2.2.1 2.2.2 デモの	プレーション カメラキャリプレーション カメラ取り付け位置のキャリプレーション	10 10 10 10
2.1 2.2 第 3 章	モデル キャリ 2.2.1 2.2.2 デモの 認識部	プレーション	10 10 10 10 12

第1章 システム概要

本サービスは,工場での部品整理をイメージしたものである.具体的には手先のカメラを 用いて作業台上の部品を認識し,両手で箱に整理して入れる機能を実現する.手を動かすこ とで複数の対象物を認識,両手の干渉を考慮して同時にアプローチできる対象物を選択する.

1.1 全体のモジュール構成

以下に,本システムで利用するモジュールの一覧を示す.

- app-recog
- CameraComp
- $\bullet \ \ LoadPictureComp$
- iv_plan_hironx
- HiroNXInterface

ファイルシステム上の場所は必ずしも重要ではないが,ディレクトリ構成は揃えておくと本ドキュメントとあわせて理解しやすい.









図 1.1: サービスイメージ

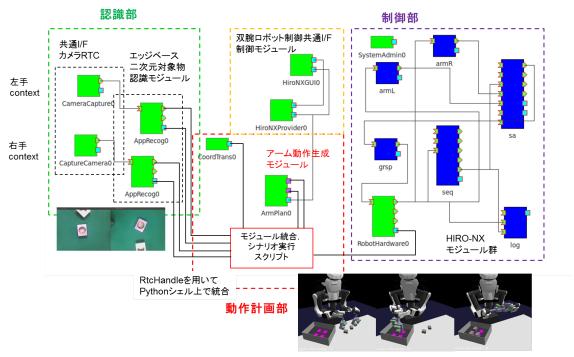


図 1.2: 全体のモジュール構成

1.2 認識部

1.2.1 エッジベース二次元対象物認識モジュール (AppRecog)

http://openrtm.org/openrtm/ja/project/NEDO_Intelligent_PRJ_HiroAccPrj_5002 HiroNX の手先に取り付けられた USB カメラで対象物を認識するためのモジュールである.カメラパラメータはデータポートを通して画像と一緒に送られてくるものを利用する.正しいカメラパラメータが入っていなくても対象物の認識はできるが,位置および姿勢は正しく推定されない.

ダウンロードとコンパイル

https://code.google.com/p/app-recog/ からダウンロードします.

- \$ tar xvfz AppRecog 0.1.0.tgz
- \$ cd app-recog
- \$ make

開発・動作環境

- Ubuntu Linux 10.04 LTS
- OpenRTM-aist 1.0.0-RELEASE C++版
- OpenCV 2.3

OpenCV のバージョンに注意してください.

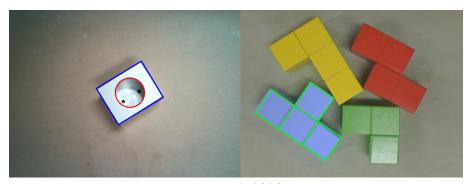


図 1.3: 認識例

インタフェース

• データポート

- 入力: Img::TimedCameraImage (Img.idl)
 画像出力共通インタフェース準拠のカメラモジュールから,画像及び,カメラパラメータを受取ります。
- 出力: TimedRecognitionResult (Vision.idl)
 認識結果共通インタフェースにしたがい,対象物体の位置姿勢を出力します。
 Img::TimedCameraImage 処理結果を画像として出力します。

• サービスポート

認識対象のモデルを設定するために使います. あらかじめ. ModelFiles/ModelList.txt にモデル ID とモデル定義ファイル名を記述し, モデル ID を引数としてサービスコールを行います. setModelID(i) は, i 番のモデルを使用することを意味します.

認識結果は TimedRecognitionResult によって出力されます. 具体的な出力内容は以下の通りです. 現在,対象物の姿勢以外は入っていません.

0: 0, 1: 0, 2: 0, 3: 0, 4: 0

5: 0, 6: 0, 7: 0,

8: R00, 9: R01, 10: R02, 11: Tx 12: R10, 13: R11, 14: R12, 15: Ty 16: R20, 17: R21, 18: R22, 19: Tz

カスタマイズ

連続的に送られてくる画像に対して認識を行いますが,認識結果の時間方向の連続性は考慮せず,各フレームで一番尤度が高い位置を計算し,その尤度が閾値以上であれば検出結果を返します.

モデルと実画像のマッチングは,画像上で行われます.検出した位置,姿勢,スケールからカメラパラメータを用いて,カメラ座標系における対象物の位置,姿勢が計算されます.画像座標での (x,y,θ) の探索範囲,検出の閾値は,コンフィグファイル AppRecog.conf で指定できます.また,モデル定義ファイルは./ModelFile の中に置き,ファイルは頂点と辺によって構成されています.

1.2.2 カメラ共通 I/F 準拠の画像キャプチャモジュール (CameraComp)

http://www-arailab.sys.es.osaka-u.ac.jp/CameraIF/

大阪大学により開発され画像キャプチャモジュール CameraComp をダウンロード, コンパイルする.ログ画像によるテストを行うため, LoadPictureComp モジュールも同様にダウンロードするとよい.

1.2.3 認識部の動作確認

実際にカメラモジュールと接続し,オンラインでテストを行う.このときのモジュール接続は図1.4のようになり,実行手順は,以下の通りである.

- 1. 認識モジュール AppRecog とキャプチャモジュールをそれぞれ実行する.
- 2. rtshell で画像の入出力を接続する (system editor 上で操作してもよい).
- 3. 2つのRTCをactivate する.
- \$ cd CameraComp
- \$./CaptureCameraComp

別端末で

- \$ cd app-recog/
- \$ build/bin/AppRecogComp

別端末で(rtctreeでのパスは適当に補完する)

- \$ rtcon CaptureCamera0.rtc:CameraImage AppRecog0.rtc:InputImage
- \$ rtact CaptureCamera0.rtc AppRecog0.rtc

初期設定で認識範囲のスケールを絞ってあるため,認識できない場合は対象物までの距離 をいろいろ変えてみる.また,背景に模様がなく,対象物と異なる色のものを置くと認識し やすくなる.

テストとして,カメラモジュールを LoadPictureComp モジュールに差し替え,あらかじめ 撮っておいた画像を用いてテストを行う場合, CaptureCameraComp を LoadPictureComp に置き換えた接続となる. ログ画像の指定は,LoadPictureComp モジュールの LoadPicture.conf で行う. AppRecog モジュール付属の画像 data/parts4.jpg を用いて確認を行うとよい. LoadPicture.conf で読み込む画像を指定するには,rtc.conf に

Processing Module.LoadPicture.config_file: LoadPicture.conf

を, LoadPicture.confに

conf.default.string_file_name: parts4.jpg

と記述する.parts4.jpg は読込みたいファイルの名前を書く.

1.3 動作生成部

1.3.1 (VPython 版)HiroNX 動作生成モジュール

http://openrtm.org/openrtm/ja/project/NEDO_Intelligent_PRJ_HiroAccPrj_5003

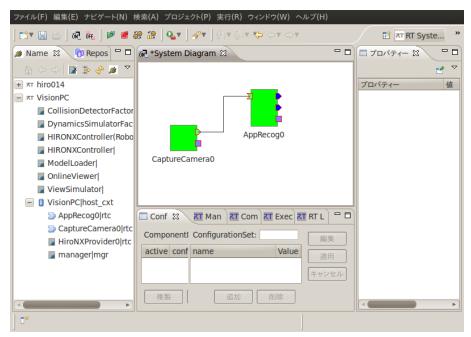


図 1.4: USB カメラを用いたテスト

Python 対話環境において、幾何モデルを用いた動作生成システムを柔軟に構築するための スクリプト群です . RtcHandle を用いて対話環境から RTC 構成によるシステムの各モジュー ルと通信を行うことで、システムの統合を行います、RRT-connect による双腕の干渉を考 慮した動作計画機能を提供し、人手による動作記述とプランナによる動作生成をスムーズに 統合できます.また,RTCとして,作業共通インタフェースを実装する動作生成モジュー ルとして利用することもできます.

ダウンロードとコンパイル

 $\$\ cd\ iv-plan-hironx/iv_plan/scripts\ ;\ ./install-debs.sh$ \$ cd iv-plan-hironx/iv_plan/; make 環境変数PYTHONPATHに iv-plan-hironx/iv-plan/srcを追加

環境によって VPython が正しく動作しない場合があるため, また, deb パッケージでイ ンストールされるバージョンではサポートされていない機能を利用するため, VPython は Ubuntu 10.04LTC の標準パッケージより新しいものにパッチを当て,コンパイル済みのもの を利用します.これは,make 時にダウンロードします.したがって,標準の python-visual パッケージをインストールしている場合は , それが python 上で先にロードされることがない ように注意する必要があります.ikfastにより生成された HIRO-NX 用逆運動学計算のソー スは同梱されており, PQP のソースは make 時にダウンロードし, それぞれコンパイルさ れます. それ以外に必要なものは apt コマンドでインストールします (install-deb.sh).

開発・動作環境

- Ubuntu Linux 10.04 LTS 32bit/64bit
- OpenRTM-aist 1.0.0 (Python 版)



図 1.5: 動作生成モジュール

基本的な使い方

まず,タスク記述,動作計画,認識および制御モジュールとの接続を1つのPythonシェル上で行う方法を説明します。

```
$ cd iv_scenario/src
$ ipython test.py
>>> test1()
```

立体パズルデモ

\$ ipython puzzle.py

>>> demo() # パズル配置を元に戻すのは reset_puzzle()

シミュレーションによる部品の箱詰め

 $$ ipython demo_wexpo.py$

>>> demo(False)

ウィンドウ操作は,右ドラッグで回転,中ドラッグでズームです.プログラムの終了は $\operatorname{Ctrl}+\operatorname{d}$ でインタープリタを抜けた後, GUI の閉じるボタンを押します. $\operatorname{Ctrl}+\operatorname{c}$ はトラップ されています. GUI の閉じるボタンを押すのが面倒な場合は $\operatorname{Ctrl}+\setminus$ で $\operatorname{SIGQUIT}$ を送ることで終了させることができます.

Python シェル上でロボットの姿勢を変更したり、環境中の物体を移動させたり、動作計画を行う場合の操作に関しては付録を参照してください。

外部 RTC との通信には RtcHandle を利用しています.

(http://staff.aist.go.jp/t.suehiro/rtm/rtc_handle.html)

1.3.2 HiroNXInterface

http://www.openrtm.org/openrtm/en/node/4645

双腕ロボットの制御コマンドの共通インタフェースに準拠する HiroNX 用制御モジュールです.詳細については,開発元である産業技術総合研究所のドキュメントを参照してください.

1.3.3 動作生成部の動作確認 (対話環境における動作生成)

ここからは、HiroNX 実機を使います.まず、HiroNXInterface 制御モジュールを起動、activate、接続し、利用可能な状態にします(詳細は HiroNXInterface のドキュメントを参照してください).HiroNXInterface モジュールは起動後 GUI 上の「RTC Status」が緑になった状態で「Set up Robot」ボタンを押し RTC まわりの初期化を行う必要がある点に注意してください.次に、HiroNX 両手の手先カメラのキャプチャ及び、AppRecog 認識モジュールを起動します.左右で同じ名前のコンポーネント群を起動するため、別々の RTC 名前空間に起動します.

\$ cd iv_plan/scripts

\$./run.sh

このスクリプトはROSのツールであるrospack findを使いますもし,コンポーネントが上手く接続およびactivateされない場合は,./comcon.shおよび./comact.shを再度実行してください.

カメラが認識できていない可能性がある場合は,xawtvコマンドなどでカメラ自体が認識されているか確認してください.

認識関係のモジュールを登録するネームサーバは scripts ディレクトリの rtc_left.conf および rtc_right.conf で指定します.また,動作生成側からこれらのモジュールにアクセスする必要があり,検索先のネームサーバは Python プログラムを起動するディレクトリにある rtc.conf から取得します.以下のように iv_scenario ディレクトリで python プログラムを起動する場合, iv_scenario/rtc.conf が読み込まれます.

次に,以下のコマンドでデモプログラムを起動し,認識器と通信し認識結果を取得できること,HiroNX 本体のモジュールと通信し,関節角の取得および,動作コマンドの送信を行なうことができることを確認します.

\$ cd iv_scenario/src

外部モジュールとの通信

\$ ipython interface_wexpo.py

- >>> rr.get_joint_angles() # 実機の関節角度列を取得
- >>> r. prepare () # シミュレータ内で姿勢を変更
- >>> sync() # 実機の姿勢をシミュレータにあわせる(実機が動くので注意)

>>> rr = MyHiroNxSystem(portdefs) # 外部モジュールとの通信インタフェースオブジェクトを作成

認識できる位置に対象物を置いて

>>> rr.detect(sensor='rhandcam') # 右手ハンドカメラでの認識
>>> rr.detect(sensor='lhandcam') # 左手ハンドカメラでの認識
(対象物を認識できるまでブロックします)

認識結果の世界座標への変換

\$ ipython demo_wexpo.py # 内部で上のinterface_wexpo.pyを利用しています.

- >>> detect (sensor='rhandcam')
- >>> detect (sensor='lhandcam')

```
>>> f = detect(sensor='rhandcam')
>>> show_frame(f) # 認識結果の表示
# シミュレータ内で認識位置に箱A0を移動させる
>>> env.get_object('A0').locate(f)

# 作業台上で両手を動かし、対象物を検出する
# 上手く検出できれば、シミュレータ内の箱4つが正しい位置に移動する
>>> look_for()
```

第2章 準備

必要に応じて行うロボットごとに以下の作業を行う.

2.1 モデルファイルの修正(力センサありとなし)

2.2 キャリブレーション

ロボットの個体差を修正する作業である.デフォルト値は HiroNX16 号機のものであり, 精度を出すには各機体ごとに行う必要がある.

2.2.1 カメラキャリブレーション

RT-middleware のコンポーネントでも ROS のノードでも何でもよいので単眼カメラの キャリブレーションを行い , CameraComp が読み込めるようにする .

その後,エッジベース二次元対象物認識モジュールにおいて,対象物の位置,距離が正しく出力されているかどうか確認しておくとよい.

2.2.2 カメラ取り付け位置のキャリブレーション

現状では,チェッカーボードの認識に ROS のノードを使用している.キャリブレーションプログラムは,学習データとしてロボットの各姿勢におけるチェッカーボードの姿勢を入力とします.チェッカーボードの姿勢は tf として publish されたメッセージを python プログラムで受信します.しがって,準備として,

- ROS のカメラノードにより画像および上記カメラパラメータがトピックとして publish
- checkerboard detection ノードでそれらを subscribe し,推定した tf が publish

される状態にしておく必要があります.

手順

- 1. 机の上にチェッカーボードを置く
- 2. 首を動かして学習データをとる
- \$ ipython hironx_calib.py
- >>> res = record_data()
- # 手先を動かして画像とそのときの関節角度値を取得する.
- # すべての姿勢でチェッカーボードが視野に入り,

- # 安定して認識できているかどうかを確認する.
- 3, 頭リンクから kinectカメラへのtransformを計算する >>> f = calibrate (res, height = 960.0)
- 4, transformの書き換え
- $>>> r.Thd_kinectrgb = f$
- 5, 確認 (正しい位置でキャリブボードのフレームが止まっていれば成功) >>> play_data(res)
- 6, デフォルト値の更新

hironx_params.pyのThd_kinectdepthを書き換える

- 上のコマンドは頭部 kinect の場合なので,ハンドカメラの場合に変更する
- 原理について

第3章 デモの実行

3.1 認識部のモジュール起動と接続

\$ cd iv_plan/scripts \$./run.sh -c

これにより,両手に対応するカメラ,認識モジュール,HiroNXInterface 制御モジュールが起動,接続され,さらに各モジュールがactivate されます.HiroNXInterface モジュールは起動後 GUI 上の「RTC Status」が緑になった状態で「Set up Robot」ボタンを押しRTCまわりの初期化を行う必要がある点に注意してください.

ここで, rtc.conf, 左右カメラの左右のカメラが逆になっていないかどうか確認してください. 逆になっている場合は, CaptureCameraLeft.confと CaptureCameraRight.confに記述してある conf.default.int_camera_id の番号を逆にして, run.sh を再実行してください.

3.2 動作生成プログラムの起動 $(1 \text{ Om python } \mathcal{I} \text{ U to Le Le Constant})$

- テーブル上に対象物を 4 つ配置し , look_for() 関数を実行します . 手先を動かして机上の対象物を認識してみます .
- このとき,画像中で対象物が正しく認識されているか,認識結果がシミュレータ中に 正しく表示されているかどうかを確認します。
- これで準備が整ったので,実際にデモを実行します.実行後,ロボットはテーブルを スキャンし,対象物を認識 demo()

付 録 A VPython 環境でのプログラミング

フレームやロボット,環境中の物体操作等をpython上で行う方法について説明します.

1, pythonを使う

dir(r) # 関数やメソッドの一覧 r. [TAB] # メソッド名等の補間(ipythonの機能) help(r) # 引数や説明

- # コマンドライン
- # Ctrl+c
- # Ctrl+p / Ctrl+n
- # Ctrl+r

#2, 環境中の物体操作

env

env.get_objects() # 環境中の物体一覧
[x.name for x in env.get_objects()] # 物体名一覧

- # 物体は名前で管理されている。
- # 同じ名前の物体は追加できないので、一度削除するか、名前を変えて追加する。

putbox() # テーブル上に箱を置く

b = env.get_object('box') # 名前で物体取得 put_box(name='box2') # 名前を変えると違う物体 env.delete_object('box2')

frm = b.where() # 物体の位置と姿勢を取得

- # ロボットの移動、回転 (world=>basejoint の座標変換の変更)
- r.go_pos(-150,500,0) # 2D 座標, (x,y,theta)
- r.go_pos(-150,0,pi/2) # 横を向く

#3, 自作サンプルの書き方

emacs mysample.py

```
== mysample.py ==
from demo import *
... 適当なコード ...
== ==
ipython mysample.py
# サンプルを修正後は、以下を実行すると
# mysample.py の修正が反映される
import mysample # 最初の一回だけ
reload(mysample)
from mysample import *
#4, ロボットの姿勢の操作
# joint, linkの取得
r.get_joints()
r.get_links()
# ジョイント名の取得
j0 = r.get_joints()[0]
dir(j0)
j0.angle
j0.name
map(lambda x: x.name, r.get_joints())
[x.name for x in r.get_joints()]
# 関節角度の表示
r.get_joint_angles()
# これは下のコードと同じ
[x.angle for x in r.get_joi
# 腕だけ
r.get_arm_joint_angles()
r.get_arm_joint_angles(arm='left')
r.set_arm_joint_angles(angles)
r.set_arm_joint_angles(angles, arm='left')
# ハンドだけ
```

```
r.get_hand_joint_angles()
r.get_hand_joint_angles(hand='left')
r.set_hand_joint_angles(angles)
r.set_hand_joint_angles(angles, hand='left')
# 関節1つを変える
r.get_joint_angle(0) # ID
r.set_joint_angle(0, 0.5) # IDと角度[rad]
# 初期姿勢に戻す
r.reset_pose()
# あらかじめいくつかの姿勢が定義されている
r.poses
r.poses.keys()
# r.reset_pose() は以下と同じ
r.set_joint_angles(r.poses['init'])
# 手のポーズ
r.hand_poses
r.hand_poses['open']
r.set_hand_joint_angles(r.hand_poses['open']) # 手を開く
r.set_hand_joint_angles(r.hand_poses['close']) # 手を閉じる
# アニメーション(首を振ってみる)
arange(0, 1, 0.2)
for th in arange(0,1,0.2):
       r.set_joint_angle(1, th)
       time.sleep(0.5)
# ちなみに左右の腕の関節書く取得は以下のコードと同じ
r.get_joint_angles()[3:9]
r.get_joint_angles()[15:19]
# 5, 座標系 (frame) について
# 3x3 回転行列と3次元ベクトル = 4x4の同次数行列
# euler 角, 自由軸回転, quaternion
help(VECTOR)
help(MATRIX)
help(FRAME)
```

```
# 値の生成 (constructor)
VECTOR()
MATRIX()
FRAME()
v=VECTOR(vec=[100,0,0])
MATRIX(angle=pi/2, axis=VECTOR(vec=[0,0,1]))
MATRIX(c=pi/2) # a,b,cを同時に指定できないので注意
m=MATRIX([[1,0,0],[0,1,0],[0,0,1]])
FRAME()
frm.mat # 姿勢部分
frm.vec # 位置部分
# 演算
マ*マ # ベクトル積
dot(v,v) # 内積
v+v # 和
2*v # スカラー倍
# 行列は姿勢表現専用(直行行列)
m*m # 積
-m # 逆行列
# -m はじ実装は転置行列
# スカラー倍、行列和は定義されない(配列の結合解釈される)
# 姿勢表現間の変換
m.abc() # 行列=>euler
m.rot_axis() # 行列=>自由軸回転
# euler=>回転行列、自由軸回転=>回転行列は上記の MATRIX のコンストラクタ
# 位置と姿勢を合わせた表現(同時行列)
FRAME(mat=m, vec=v)
FRAME(xyzabc=[x,y,z,a,b,c])
f=FRAME(vec=[500,0,1000])
show_frame(f)
f.mat = MATRIX(a=pi/4)
show_frame(f)
f.mat = MATRIX(a=pi/4)*MATRIX(b=pi/4)
show_frame(f)
```

座標系の親子構造

FRAME.affix() # 座標系の親子関係の定義

FRAME.unfix() # 座標系の親子関係の削除 FRAME.set_trans() # 親子間の座標変換の設定 f.rel_trans # 親子間の座標変換の取得

- # 物体追加
- # putbox()の記述を参照
- #表示用形状と FRAME を作り、適当な親座標系の子 FRAME として、座標系ツリーに挿入する

env.insert_object('box2') # 物体追加 env.delete_object('box2') # 物体削除(子フレームの物体も削除される)

- # 6, 逆運動学 (Inverse Kinematics, IK) の利用
- # 手首位置,姿勢の取得
- r.fk() # 順運動学計算,現在の手先 FRAME を返す.デフォルトは右手.
- r.fk(arm='left') # 左手は明示的に引数で指定する
- # 目的位置へのアプローチ

putbox() # 手が届きそうなところに置く
objfrm = detect()

アプローチ姿勢,把持姿勢の計算(2つずつ求まる)

afrms, gfrms = pl.grasp_plan(objfrm)

- # アプローチ姿勢を表示
- # (FRAME から CoordinateObject を作って、環境に insert_object する)
 show_frame(afrms[0])
 show_frame(afrms[1])
- # 目標位置へ手を伸ばすための関節角度を計算する
- r.ik(afrms)

help(r.ik)

- # IK は目標手先 FRAME の集合を引数にとり、
- # 初期姿勢から関節空間での重み付き距離順に並べた解の列を返す
- # 目標手先フレーム1つを引数に指定してもよい
- # 解が存在しなければ None
- # ほとんどの場合、最初の解を採用すればよい

asols = r.ik(afrms)

r.set_arm_joint_angles(asols[0]) # 腕の角度のみ

```
gsols = r.ik(gfrms)
r.set_arm_joint_angles(gsols[0]) # 腕の角度のみ
# 腰を使う
# 腰 yaw 軸を使うと手の届く範囲が大きく広がる
asols = r.ik(afrms, use_waist=True) # 返値の形式が違うので注意 (waist_yaw, arm_angles)
th, js = asols[0]
r.set_joint_angle(0,th) # 腰を回す
r.set_arm_joint_angles(js) # 腕の姿勢を変える
# 他の解も表示してみる
for th, is in asols:
      r.set_joint_angle(0,th)
       r.set_arm_joint_angles(js)
       time.sleep(0.5)
# 物体をハンドに固定する
tgtobj = env.get_object('box0')
handjnt = r.get_joint('RARM_JOINT5')
reltf = (-handjnt.where())*tgtobj.where()
tgtobj.unfix()
tgtobj.affix(handjnt, reltf)
# 手先軌道での動作生成 (収束 IK ではなく、初期姿勢に近い解を明示的に選択している)
# 軌道の作成
traj = CoordinateObjects('trajectory')
traj.append( ... ) # 適当なフレームを追加する
env.insert_object(traj, FRAME(), env.get_world()) # 世界座標相対で軌道を定義
traj.coords
# 削除したいときは
env.delete_object('trajectory')
#7, 実機を動かす
# 実機とのインタフェース
rr = RealHIRO()
rr.connect() # 認識処理が始まっていなければ開始指令を送る
rr.get_joint_angles() # tf and joint state by ROS
js = r.get_joint_angles()
```

socket(+pickle) to jython script

scequencer, wait duration = 4.0 rr.send_goal(js, 4.0) # blocking rr.send_goal(js, 4.0, wait=False) # non-blocking # blocking な呼出しも最大 10[sec] で timeout する仕様

- # 実際には、モデルで姿勢を確認してから以下を実行するのが便利 sync() # デフォルトは 4[sec] で実機をモデルに同期させる sync(duration=3.0) # 時間を変える
- # チェッカーボードの認識
 detect() # 認識結果が box として表示される
 objfrm = detect() # 実機の場合は ROS の識別器から tf を受信
 # simulation の場合は直接、物体位置を読む
- # Link に沿った座標変換
- # 認識結果は、カメラ=>対象物の座標変換であるので、
- # 世界座標=>対象物の座標変換に直す
- # detect() 関数の中で行っている処理
- r.Thd_leye # 頭リンク => 左目カメラへの変換

Tleye_obj = rr.detect()

Twld_hd = r.get_link('HEAD_JOINT1_Link').where()
Twld_obj = Twld_hd * r.Thd_leye * Tleye_obj

実機の場合

hand_cam_demo()

- # シミュレータで実行するときは,先に手が届く場所に箱を置いておく
 # 'box0' => marker 0, 'box1' => marker 1 に対応
 putbox(name='box0', vaxis='y')
 putbox(name='box1', vaxis='y')
 hand_cam_demo()
- # もう一度実行したいとき

env.delete_object('box0')
putbox(name='box0', vaxis='y')

- # ハンドカメラは AR-toolkit による marker 認識 (複数物体対応)
- # 返り値は (マーカ番号、カメラ=>マーカの座標変換) のリスト
- # non-blocking で最新の認識結果を返す
- # 過去 thre [sec] 以内に認識に成功していないマーカは返さない
- # デフォルトは thre = 0.5[sec]

lupus@ roslaunch Sense sense_lhand_ar.launch rr.detect(camera='lhand') # 左手カメラによる認識

- # 平行グリッパの間隔指定把持
- r.grasp(width=65, hand='right') # 指の間隔がwidth[mm] になるように指を動かす r.grasp(65) # これでも同じ
- # アプローチ距離の指定

pl.reaching_plan(objfrm, approach_distance=80) # 少し遠くからアプローチ

動作計画 (仕様が変わる可能性大)

traj = test_plan() # RRT-connect による動作計画
show_traj(traj) # 軌道の表示
opttraj = pl.optimize_trajectory(traj) # 軌道の最適化
show_traj(opttraj)
opttraj = pl.optimize_trajectory(opttraj) # さらにスムージング

- # 干渉チェックには PQP を利用
- # ロボットのモデル VRML そのまま
- # 干渉チェック対象物の追加例
- r.add_collision_object(env.get_object('table top'))