

# 静岡Developers勉強会

## コンピュータビジョン

### vol.4

# 実践コンピュータ ビジョン

# 第4章

カメラモデルと

拡張現実感

今回の概要

- ピンホールカメラモデル
- カメラキャリブレーション
- 平面とマーカを使った姿勢推定
- 拡張現実感

ピンホール

カメラモデル

身近なもの

目、カメラ



原理

投影

投影の

種類

平行投影

(正射影)

特徵

距離が離れてい  
ても座標が変わ  
らない

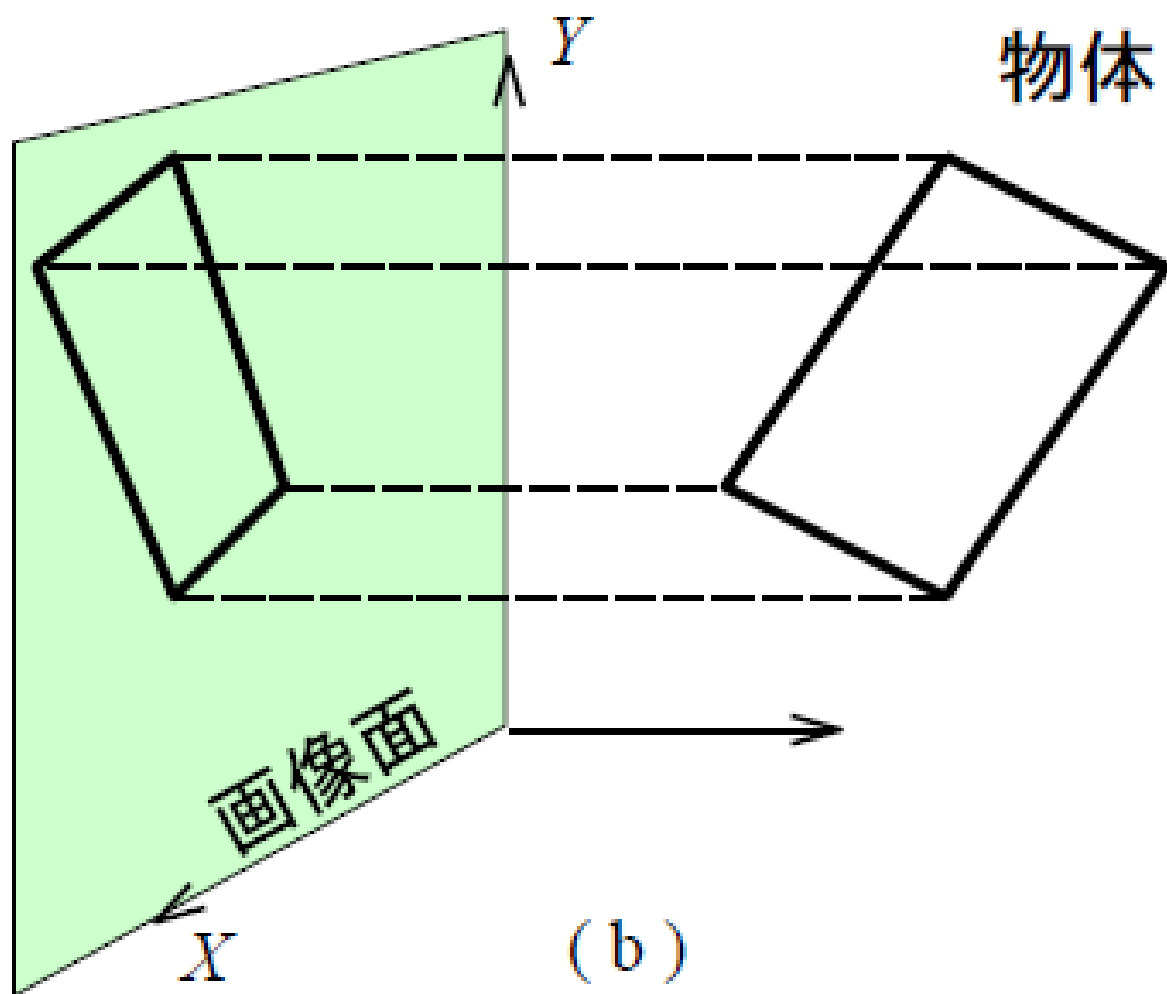
# 物体と投影面の 座標の関係

$$x' = x, y' = y$$

$x', y'$  : スクリーン上の座標

$x, y$  : 実座標





(b)

平行投影

平行投影はカメラ  
モデルとは関  
係がない

# カメラモデルの 射影方法

透視投影

(中心射影)

特徵

近くのものは大  
きく、遠くのも  
のは小さく映る

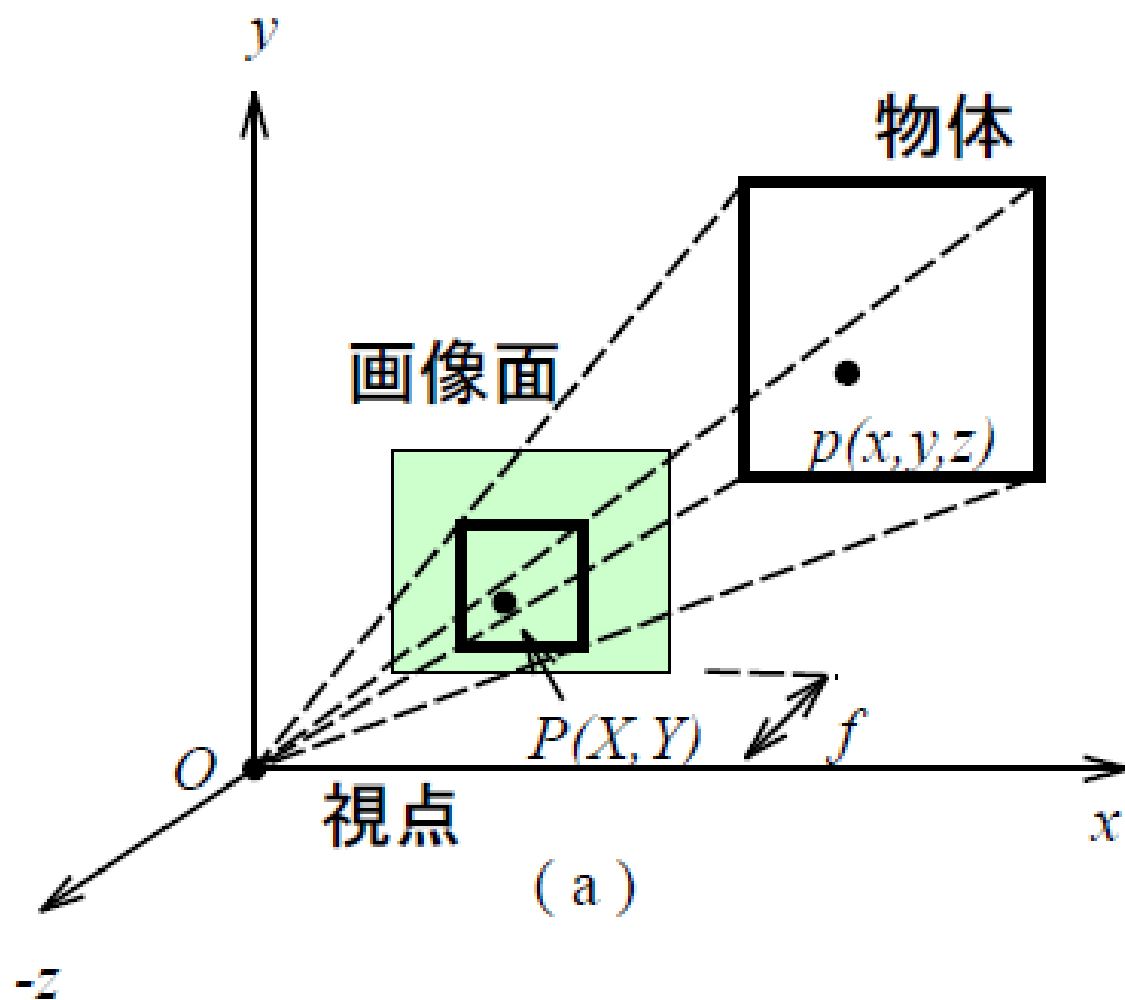
# 物体と投影面の 座標の関係

$$x' = \frac{x}{Z}, y' = \frac{y}{Z}$$

$x', y'$  : スクリーン上の座標

$x, y, Z$  : 実座標





透視投影

問題点

カメラのレンズ中心が座標の原点になければと成り立たない。

焦点距離は1に正  
規化されている

どうすればレンズ中心と焦点距離が任意の値でも平面に投影することが出来るのか

カメラ行列

$$\lambda x = PX$$

$x$  画像上の座標

$\lambda$  奥行の逆数

$P$  カメラ行列

$X$  被写体の座標

もう少し

詳しく



$$\lambda x = K [R | t] X$$

$K$  キャリブレーション行列

$R$  カメラの向き

$t$  カメラの位置

も っ と 詳

し く

キャリアブ

レーション

行列の内容

$$K = \begin{pmatrix} \alpha f & s & C_x \\ 0 & f & C_y \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$\alpha$  アスペクト比

$s$  スキュー

$f$  焦点距離

$C_x, C_y$  画像中心

アスペクト比は焦点距離の縦横の比である

アスペクト比が $\alpha$ でない場合、別々  
焦点距離の値を使用する

$$f = f_y, \alpha f = f_x$$

$\alpha = 1$  のとき、

縦横の焦点距離が同じ場合

$$f = f_y = f_x$$

焦点距離はカメラ  
のレンズによって  
決まる

基本的にアスペク  
ト比の値は1と仮定  
してよい



スキューの概要について  
は3章参照。

撮像素子が少しずつれて  
いるためスキューを考  
慮しなければならない  
場合があるが基本的に  
値は0と仮定してよい

カメラの向き  $R$   
は回転行列

$$R = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} \end{pmatrix}$$

$t$  はカメラ位置  
のベクトル

$$\boldsymbol{t} = \begin{pmatrix} t_x \\ t_y \\ t_z \end{pmatrix}$$

$[R|t]$ はカメラの位置と向き  
を表したの $3 \times 4$ の行列

$$[R|t]=\begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t_x \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & t_y \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & t_z \end{pmatrix}$$



$X$  は被写体の座標  
同次行列で表現する

$x$  は画像平面の座標の  
同次行列

全部まとめ

ると

$$\lambda \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f & 0 & c_x \\ 0 & f & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t_x \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & t_y \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & t_z \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \\ W \end{pmatrix}$$

4.1.2.camera.py

準備

モデルファイルを  
ダウンロードする

# URL

<http://www.robots.ox.ac.uk/~vgg/data/data-mview.html>

<http://www.robots.ox.ac.uk/~vgg/data/dunster/3D.tar.gz>

からダウンロード、解  
凍しhouse.p3dファイ  
ルを取得する



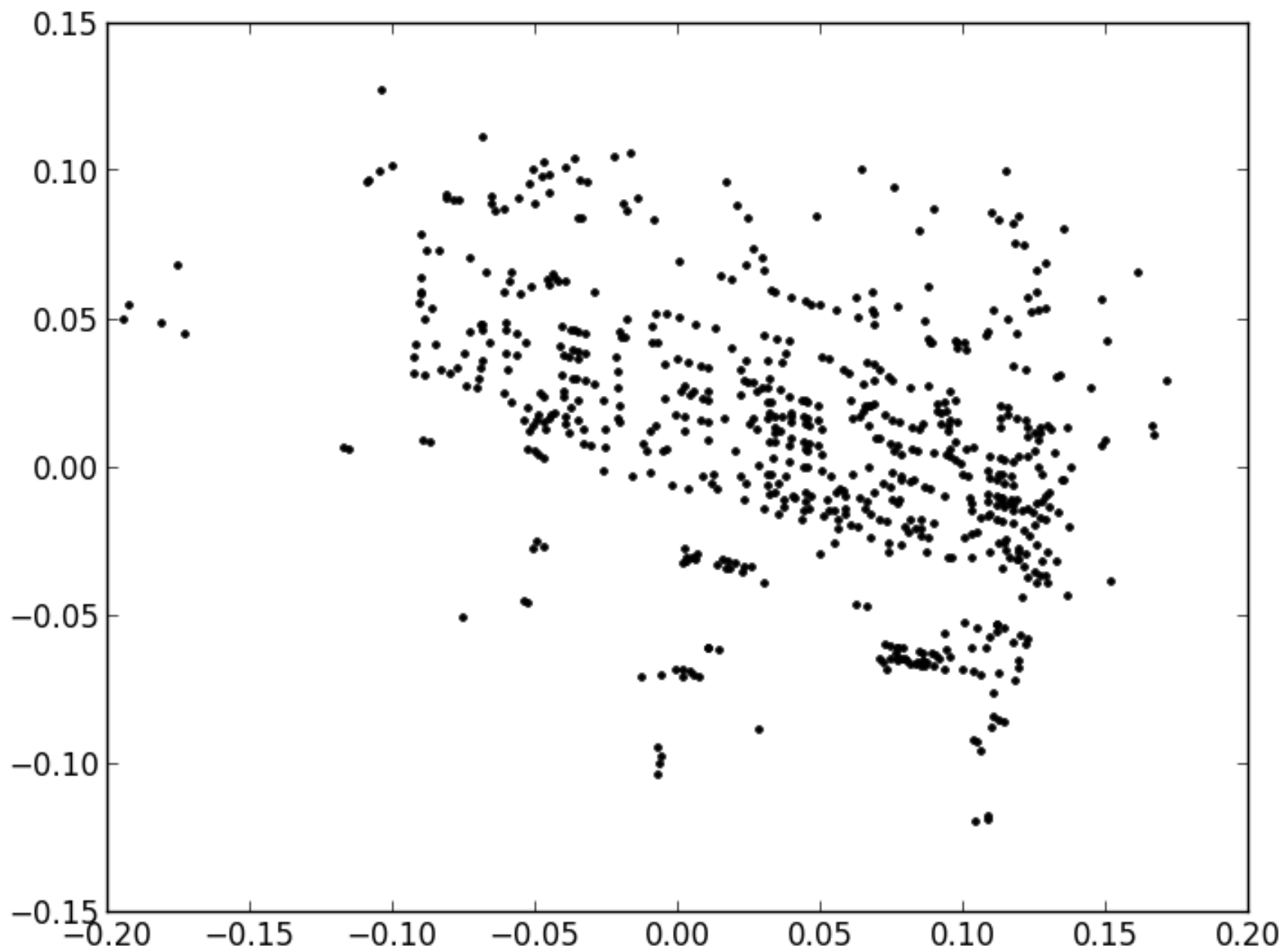
4.1.2.camera.py

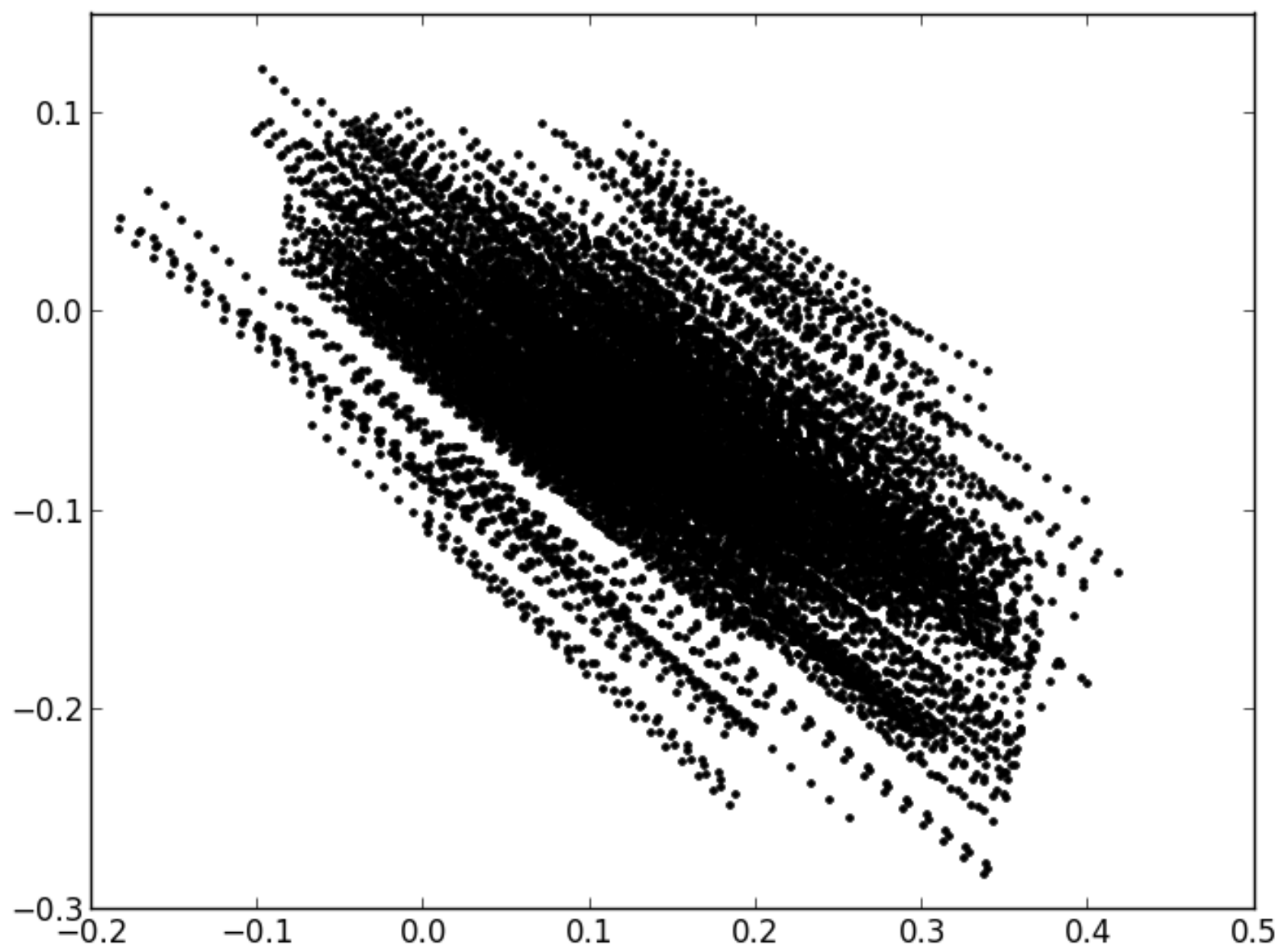
と同じフォルダに

モデルファイルを

置く

実行結果





コードの

説明

1つ目の画像は、カメラの向きを回転せず、に透視投影した画像である。カメラ行列の設定と射影は12行～14行で行っている

```
P = hstack((eye(3),array([[0],[0],[-10]])))  
cam = camera.Camera(P)  
x = cam.project(points)
```

カメラ行列Pの設定、内容は以下の通りである

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -10 \end{pmatrix}$$

2つ目の画像は、カメラの向きをランダムに回転軸と回転量を決め、20回透視投影した結果を重ねた画像である。カメラ行列の設定は23行～24行で行って、投影は28行～31行で行っている

```
r = 0.05*random.rand(3)
rot = camera.rotation_matrix(r)
figure()
for t in range(20):
    cam.P = dot(cam.P,rot)
    x = cam.project(points)
    plot(x[0],x[1],'k.')
show()
```

次の話



カメラ行

列の分解

カメラ行列だけ分かっている場合、キャリブレーション行列とカメラの位置と向きを求めるにはどうすればいいのか。

RQ分解

RQ分解を行うとキャ  
リブレーション行列  
と、カメラの向き(回  
転行列)を求めること  
ができる

カメラの位置は、カメラ  
行列の4列目に対して、  
キャリブレーション行列  
の逆行列をかけることで  
求めることが出来る。

カメラ中心は以下の式で  
求めることが出来る

$$C = -R^T t$$

次の話

カメラキャリ  
ブレーション

(校正)



キャリブレーション行列 $K$ を  
推定する作業

方法

長方形の物体の  
幅、高さを測定  
する

平らな台にカメラ  
と物体を置  
く。物体はカメラ  
中央に置く

物体とカメラの  
間の距離を測定  
する。この結果  
を $dz$ とする

写真を撮影する

画像上の物体の  
幅と高さをピク  
セル単位で測定  
する

結果



$$f_x = 2555$$

$$f_y = 2586$$

カメラキャリブ  
レーションにお  
ける注意点

撮像素子の画素  
数で結果が変わ  
る

市販のカメラのほとんどが、焦点距離の可変(光学ズーム機能)を有しているなので、キャリブレーションを行うさいはズームを行わない

次の話

平面とマーカーを  
使った姿勢推定

概要

マーカ画像とマーカ画像  
が映っている画像のホモ  
グラフィを計算する。ホ  
モグラフィから、カメラ  
行列を求め、マーカ上に  
立方体を射影する



準備

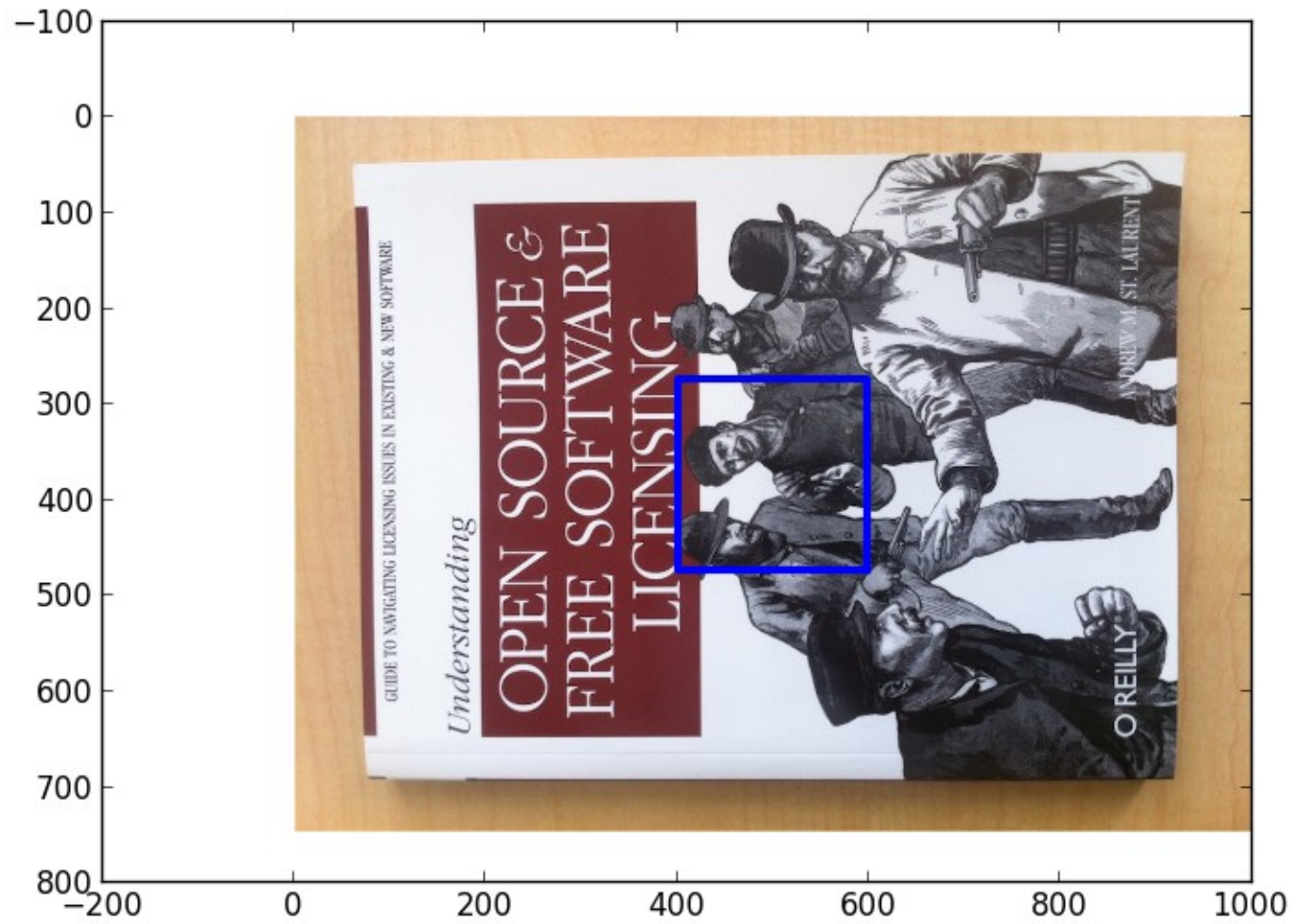
以下のファイルを  
4.3.cube.pyと同じ  
フォルダに置く。

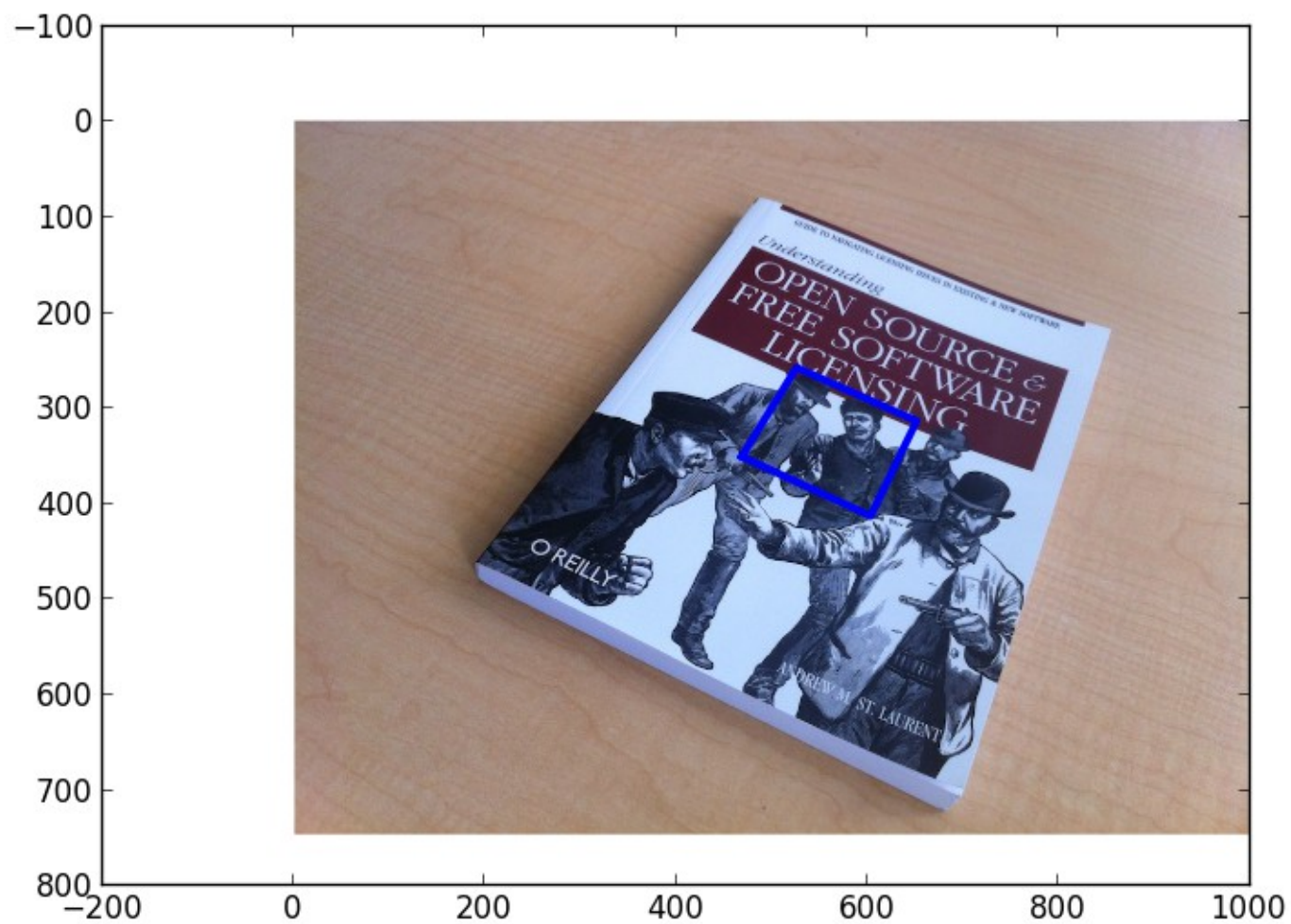
book\_frontal.JPG

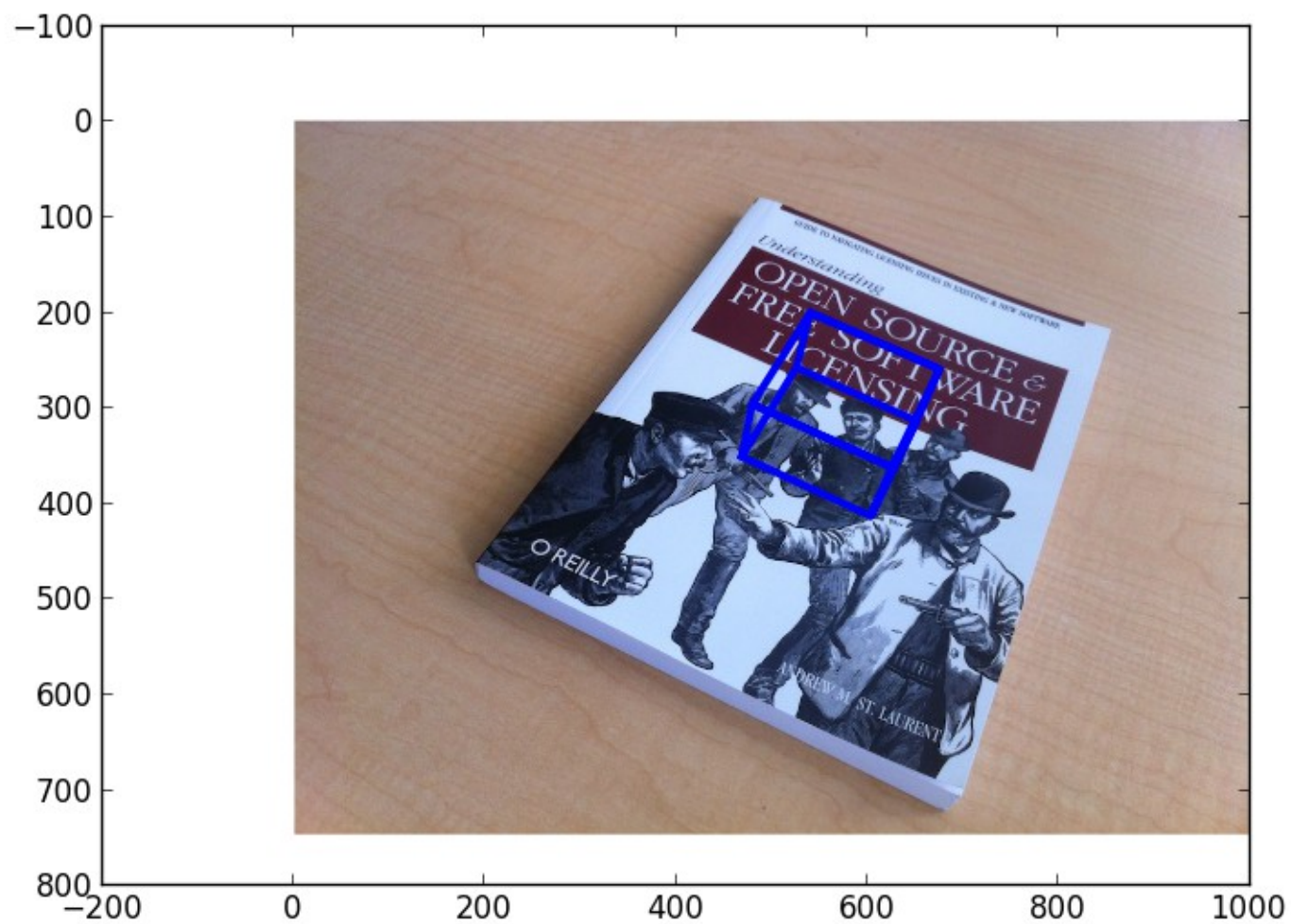
book\_perspective.JPG

実行

結果







コードの

説明

SIFTによって2つの画像の特徴点を取得する。

(20行～24行)

```
sift.process_image('book_frontal.JPG','im0.sift')  
l0,d0 = sift.read_features_from_file('im0.sift')
```

```
sift.process_image('book_perspective.JPG','im1.sift')  
l1,d1 = sift.read_features_from_file('im1.sift')
```



特徴点からホモグラフィを推定する。(27行~34行)

```
matches = sift.match_twosided(d0,d1)
```

```
ndx = matches.nonzero()[0]
```

```
fp = homography.make_homog(l0[ndx,:2].T)
```

```
ndx2 = [int(matches[i]) for i in ndx]
```

```
tp = homography.make_homog(l1[ndx2,:2].T)
```

```
model = homography.RansacModel()
```

```
H = homography.H_from_ransac(fp,tp,model)[0]
```

キャリブレーション行列の作成

(10行)

my\_calibration関数

最初の画像(正面から撮った画像)  
に変換をしていないカメラ行列を用い  
て立方体を射影(73行)

2枚目の画像に(横から撮った画像)  
にホモグラフィを用いて立方体を射影  
(80行～81行)

2枚目の画像に(横から撮った画像)  
にホモグラフィによって変換したカメラ  
行列を用いて立方体を射影  
(81行～82行)

ホモグラフィー推定後、  
カメラ行列を取得する。  
事前に用意した正方形と  
立方体の座標をカメラ行  
列を用いて射影する。

擴張現

実感

概要



マーカー画像上に  
3DCGを描画す  
る

準備

ライブラリのイ  
ンストール

PyGame

PyOpenGL

# 4.4.4.teapot.pyの 準備

book\_perspective.bm  
pとar\_camera.pklを  
4.4.4.teapot.pyと同じ  
フォルダに置く

コードの

説明

4.3で作成した`arcamera.pkl`を読み込みカメラ行列を取得する。

(119行目～121行目)

```
with open('ar_camera.pkl','r') as f:
```

```
    K = pickle.load(f)
```

```
    Rt = pickle.load(f)
```



四角形のオブジェクトを用いて背景画像を描画する。

(65行 draw\_background関数)

カメラ行列をOpenGL形式に変換する。(14  
行の

set\_projection\_from\_camera関数)

焦点距離から、画角、アスペクト比を  
計算する。画像のサイズ、前方クリッ  
プ面（描画する最前面）、後方クリッ  
プ面(描画する最背面)を設定する

ティーポッドを描画する座標(位置)と姿勢(向き)を計算する。

(34行 `set_modelview_from_camera` 関数)

この際、ティーポッドを $x$ 軸周りで回転させる。

ティーポットを描画する  
(95行 draw\_teapot関数)

# 4.4.5.toyplane.pyの 準備

オブジェクトファイルの  
ダウンロードし、toyplane.obj  
を取得する

<http://www.oyonale.com/modeles.php?page=56>

mtlファイルの作成  
toyplane.mtlを作成する

```
newmtl lightblue
```

```
Kd 0.5 0.75 1.0
```

```
illum 1
```

オブジェクトファイルのusemtl  
タグを以下のように変更する

```
usemtl lightblue
```



# objloader.pyの作成

<http://www.pygame.org/wiki/OBJFileLoader>

上側のソースをコピー

(MLT関数、OBJクラスが記述されている箇所)

4.4.5.toyplane.pyと同じフォルダに作成したファイルを保存する。

コードの

説明

4.4.4.teapot.pyと処理内容  
はほぼ同じだが、違いはobj  
形式のファイルを読み込み、  
描画している。

以上