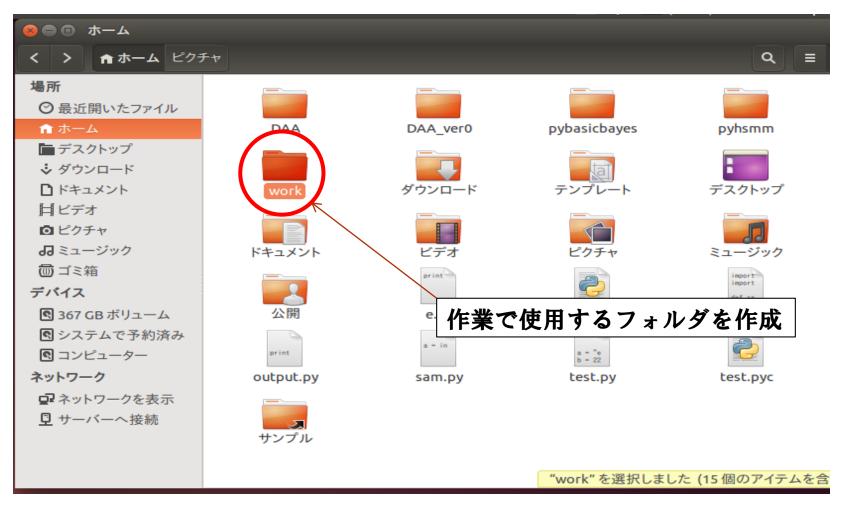
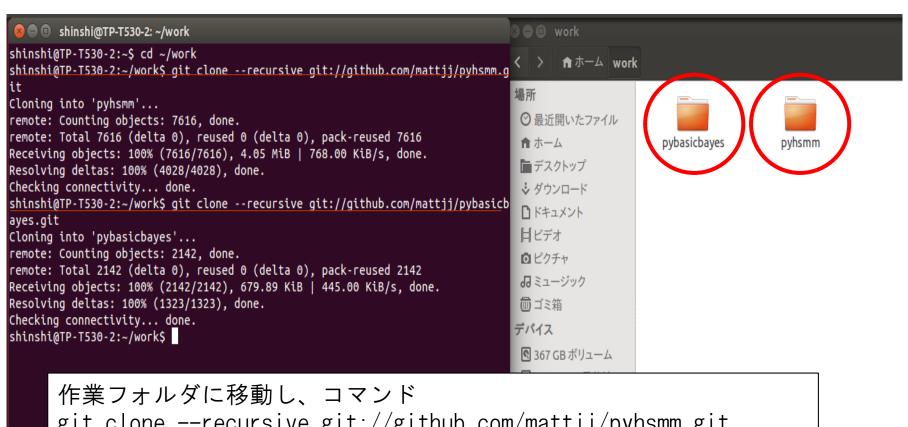
LST勉強会(第一回)

HDP-HSMMライブラリpyhsmmを動かす

Step1 作業フォルダの確保



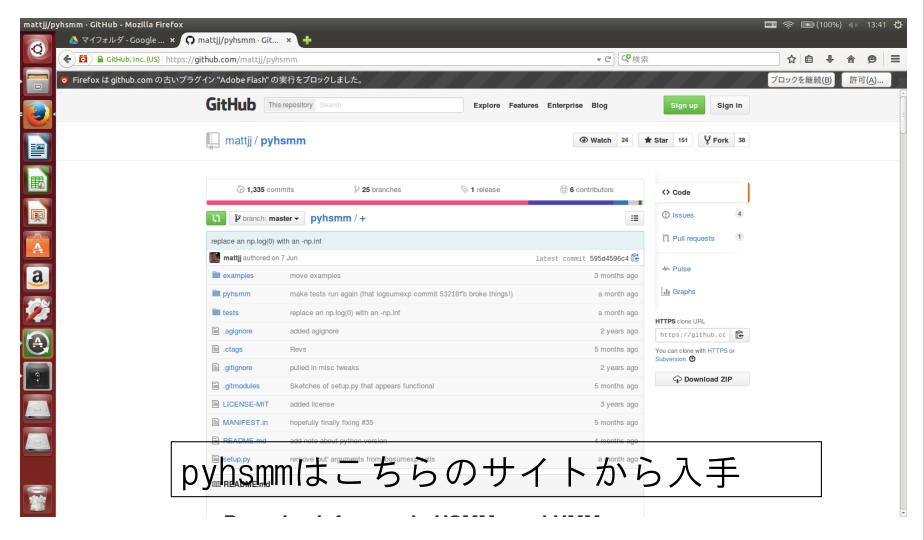
Step2 必要なライブラリの確保



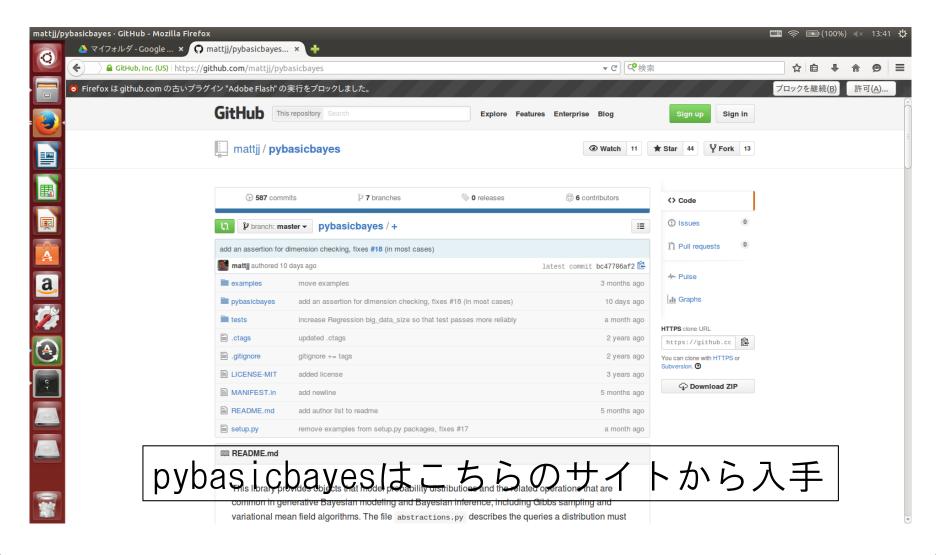
git clone --recursive git://github.com/mattjj/pyhsmm.git git clone --recursive git://github.com/mattjj/pybasicbayes.git

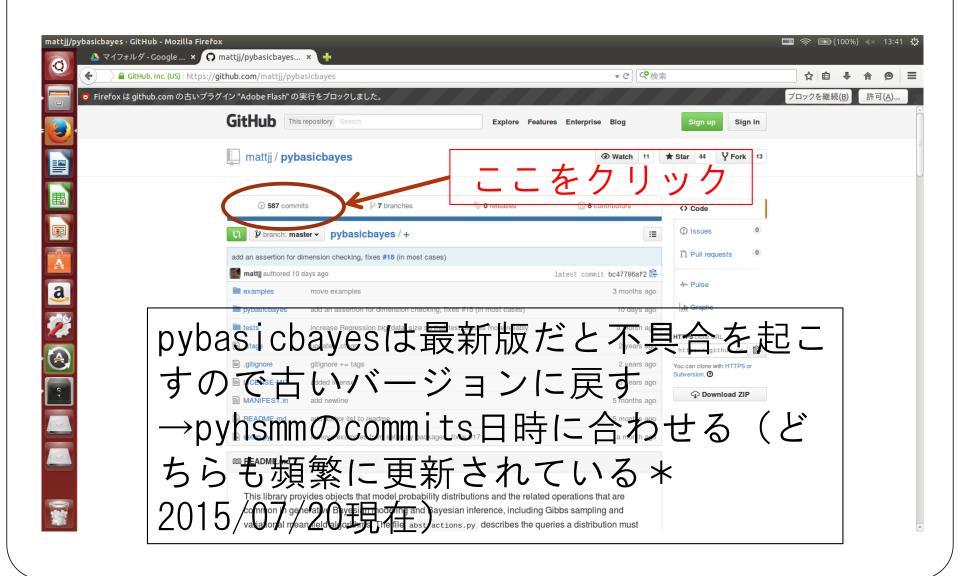
よりpybasicbayesとpyhsmmを入手する

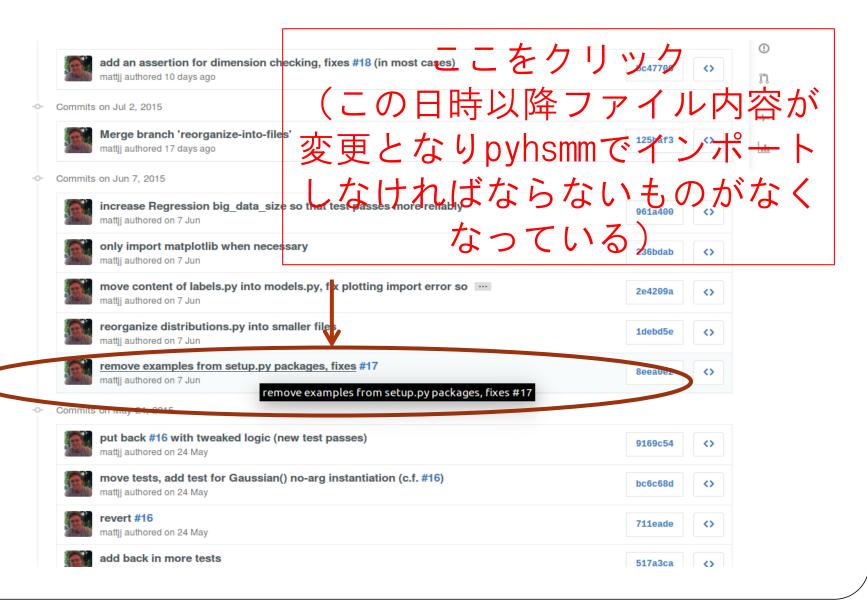
Step2 必要なライブラリの確保

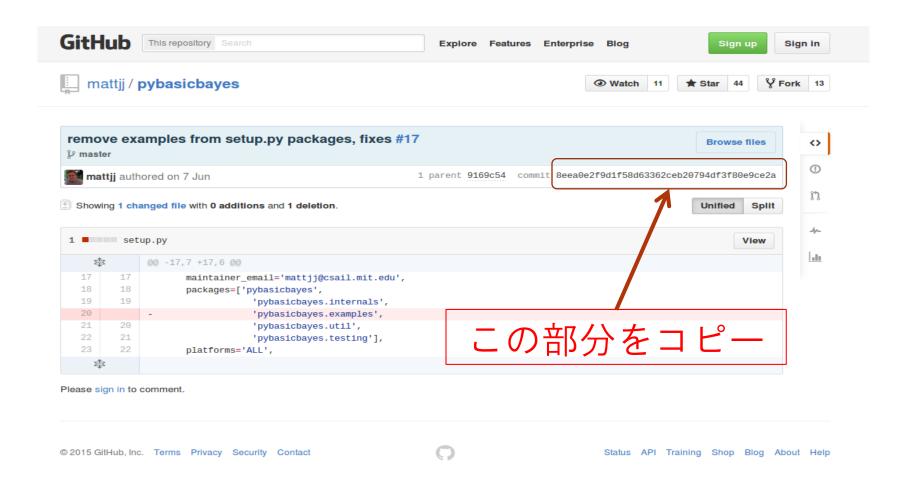


Step2 必要なライブラリの確保











まずpybasicbayesのフォルダ内に移動 次にコマンドgit checkout 前のスライドでコピーしたcommit よりバージョンの変更を行う

Step4 pyhsmmのコンパイル



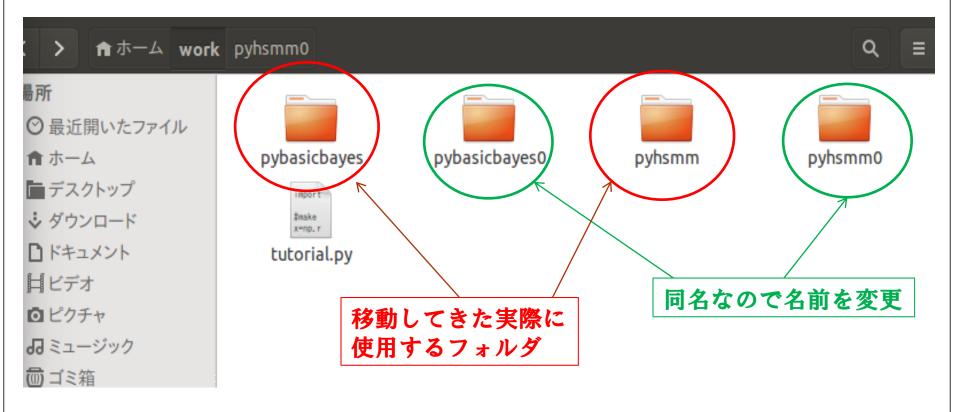
pyhsmm内に移動し、コマンド
python setup.py build ext --inplace --with-cython
よりコンパイルを行う(しなくてもよいかも...)

Step5 フォルダの移動



pyhsmm内に存在するpyhsmmフォルダを実際に作業で使用するフォルダ内に移動する(今回はworkフォルダ)

Step5 フォルダの移動



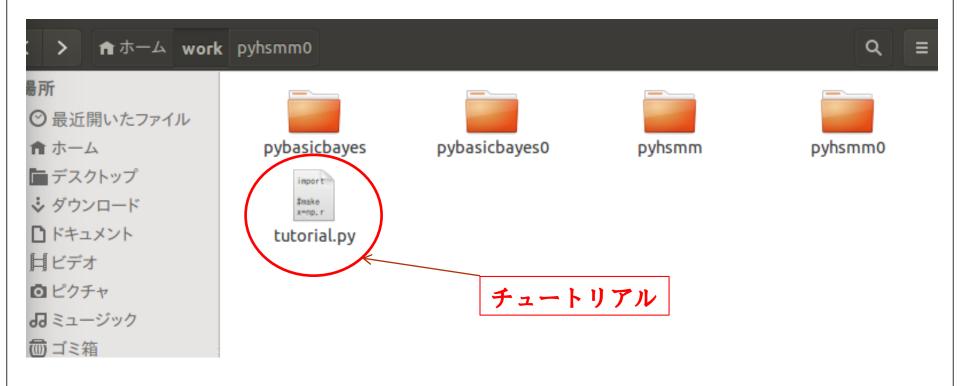
pybasicbayesも同様に実際に作業で使用する フォルダ内に移動する

Step5.5 チュートリアルの実行

- pyhsmmをPython上でインポートするには作業 フォルダ(今回はwork)にパスを通す必要がある
- シェル開始されるたび(ターミナルを開くたび) にパスを通したいので、シェル開始時設定ファイル".*rc(*:bash, zsh, shなど)"に変更を加える
 - export PYTHONPATH=/home/work を書き加える

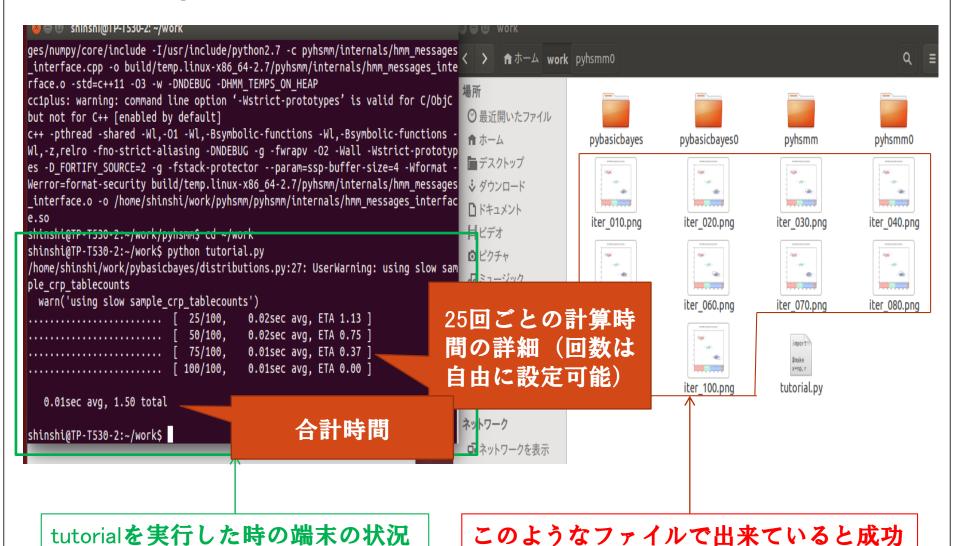
パスの通し方は他にもいろいろあります

Step6 チュートリアルの実行

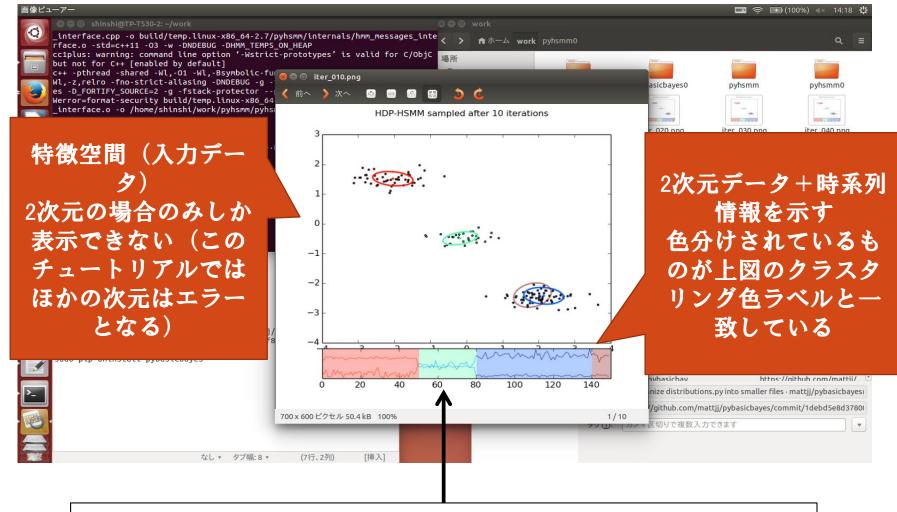


pyhsmmとpybasicbayesが正しくインストール出来ているか確かめるためにtutorialを実行する

Step6 チュートリアルの実行



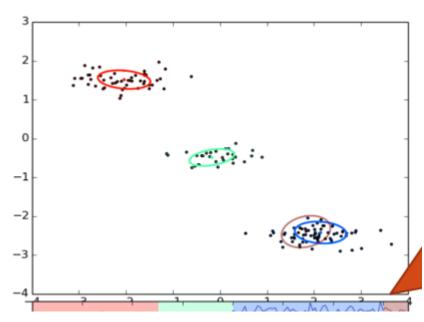
Step6 チュートリアルの実行



生成したファイルを実行し、このようなグラフが出来ていれば成功

```
tutorial.py
    import numpy as np
    #make sample data
    x=np.random.normal(-2,0.5,50)
    x2=np.random.normal(0,0.5,30)
    x3=np.random.normal(2,0.5,70)
    y=np.random.normal(1.5,0.2,50)
    y2=np.random.normal(-0.5,0.2,30)
    y3=np.random.normal(-2.5,0.2,70)
    X=x.tolist()+x2.tolist()+x3.tolist()
10
    Y=y.tolist()+y2.tolist()+y3.tolist()
11
    data = zip(X,Y)
```

- 時系列データクラスタ リングのためのサンプ ルデータを作成
 - 2次元 (以下みたいなの ができる)



```
import pyhsmm
import pyhsmm.basic.distributions as distributions
obs dim = 2
Nmax - = 10
obs hypparams = { 'mu 0':np.zeros(obs dim),
                 'sigma 0':np.eye(obs dim),
                'kappa_0':0.3,
                'nu_0':obs_dim+5}
dur_hypparams = {'alpha_0':500,
                  'beta 0':10}
obs_distns = [dist_ibutions_Gaussian(**obs_bypparams) for state in range(Nmax)]
dur_distns = [distributions.PoissonDuration( ** hypparams)
posteriormodel = pyhsmm...odels.WeakLimitHDPHSMM(
           pha=6.,gamma=6., # better to sample over these; see typentration-resampling.py
         init_state_concentration=6., # presty inconsequential
        cbs_distns=obs_distns,
         r distns=dur dictns)
```

- 今回用いるHDP-HSMMモデルのオブジェクトを生成(ここではWeakLimitHDPHSMM)
- obs_distns, dur_distnsが引数として渡されている

ハイパーパラメータの設定は適切に行う必要がある (とくにポアソン分布のパラメータ設定は重要

- pyhsmmをイン ポート
- 次元数と最大打 ち切り状態数設 定(計算軽減の ため,理論的に は∞)
 - 仮定する観測分 布のパラメータ 設定(ガウス分 布を想定)
 - 仮定する状態の 持続時間の分布 パラメータ設定 (ポアソン分布 を想定)

42 posteriormodel.add_data(data,trunc=60)

- 入力データをモデルのオブジェクトに設定
 - 先程作成したサンプルデータを追加する
 - 複数データを追加することで並列に推定アルゴリズム を処理することが可能(詳細は未調査)
- truncで状態の最大持続時間の打ち切り時間を設定可能
 - バックワードメッセージの計算量削減のため

この時点で入力データに関する状態遷移確率などの計算がされる? (要調査)

- ギブスサンプリングによる 推定部分(今回は100イテ レーション
 - 10回ごとに結果のオブジェクトを保存
 - copy.deepcopy: オブジェクト をコピーするライブラリ

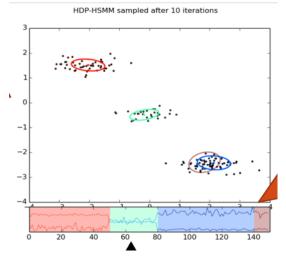
```
t(iterator,total=None,perline=25,show_times=True):
times = []
if total is not None:
   numdigits = len('%d' % total)
   thing in iterator:
   prev_time = time.time()
   times.append(time.time() - prev_time)
   sys.stdout.write('.')
    if (idx+1) % perline == 0:
        if show times:
           avgtime = np.mean(times)
               eta = sec2str(avgtime*(total-(idx+1)))
               sys.stdout.write((
                    ' [ %%%dd/%%%dd, %%7.2fsec avg, ETA %%s ]\n'
                           % (numdigits,numdigits)) % (idx+1,total,avgtime,eta))
               sys.stdout.write(' [ %d done, %7.2fsec avg ]\n' % (idx+1,avgtime))
           if total is not None:
               sys.stdout.write((' [ %%%dd/%%%dd ]\n' % (numdigits, numdigits) ) % (idx+1,total))
               sys.stdout.write(' [ %d ]\n' % (idx+1))
   sys.stdout.flush()
 f show_times and len(times) > 0:
   total = sec2str(seconds=np.sum(times))
    print '%7.2fsec avg, %s total\n' % (np.mean(times),total)
```

要約:25イテレーションごと (変更可)に計算結果を表示, 最後にトータル時間を表示する 関数

```
from matplotlib import pyplot as plt
fig = plt.figure()
for idx, model in enumerate(models):
    plt.clf()
    model.plot()
    plt.gcf().suptitle('HDP-HSMM sampled after %d iterations' % (10*(idx+1)))
     plt.savefig('iter %.3d.png' % (10*(idx+1)))
models = [posteriormodel.resample and copy() for itr in progprint xrange(150)]
import cPickle
with open('sampled models.pickle','w') as outfile:
     cPickle.dump(models,outfile,protocol=-1)
#load pickle file
with open("sampled_models.pickle", 'rb') as pickle_file:
        models = cPickle.load(pickle file)
```

コメントアウト部分:

- ・ サンプリング部分はリスト内包表記で簡略化 可能
- Pickle (cPickle) を用いることで結果のオブジェクトをファイル保存,読み込みできる



次回

- NPB-DAA (ノンパラメトリック二重分節解析器) を動かす
 - pyhsmmを継承して作成されている
 - 入力データは日本語話者による母音列のみで構成された音声データ
 - 音声データ→MFCC12次元→DSAE3次元
 - summary.pyは結果の評価,図示プログラム
 - VMWARE + Ubuntu64bit_ver12.04 (surface pro3, windows8上)で動作確認済み
 - 計算量が膨大なためハイスペックな(いろいろな意味で)PCが好ましい