深層学習

はじめに

目次

- 自己紹介
- この講座ではなにをするか
- ニューラルネットワークとはなにか?
- ディープラーニングとはなにか?
- 講座の方向性とゴールについて

わたしについて

- 機械学習エンジニア
- 全脳アーキテクチャイニシアティブ・若手の会
- · 画像認識、自然言語処理、センサデータ分析、データマイ ニング、ロボット関連など











この講座でやること

- 基本的にJDLA E検定に合格できるカリキュラム
- しかしE検定は割と理論より
- 理論ができても実務ができないと意味がない
- 前処理や実務への応用なども積極的に扱います

DAY.1

多層パーセプトロン

誤差逆伝播法

DAY.3

最適化

二次手法の近似・最適化戦略等

DAY.5

CNNの各手法

VGG、GoogleNet、ResNet等

DAY.7

RNNの各手法

seq2seq、LSTM、GRU、Attention、ESN 等

DAY.9

強化学習

価値反復法・方策勾配法・深層強化学習等

DAY.2

正則化

半教師あり学習・Dropout等

DAY.4

CNNの基礎

仕組みの理解と実装

DAY.6

RNNの基礎

仕組みの理解と実装

DAY.8

生成モデル

VAE、GAN、DCGAN等

DAY.10

修了認定・知識テスト 技術テスト・優秀者の表彰

代表的な

機械学習アルゴリズム

	教師あり学習	教師なし学習	強化学習
Deep以前	SVM Random Forest (GBDT, ERT) Logistic回帰 Naive Bayes k-NN	PCA ICA k-means	Q学習 Actor-Critic
Deep Learning	MLP≒BP CNN(ResNet) RNN(LSTM, GRU)	Auto Encoder(AE) RBM	DQN A3C

すべて: 「概要はなんとなく知っている」くらいは必須

太字のもの: 「今すぐに使える」が必須

この講座で できるようになること

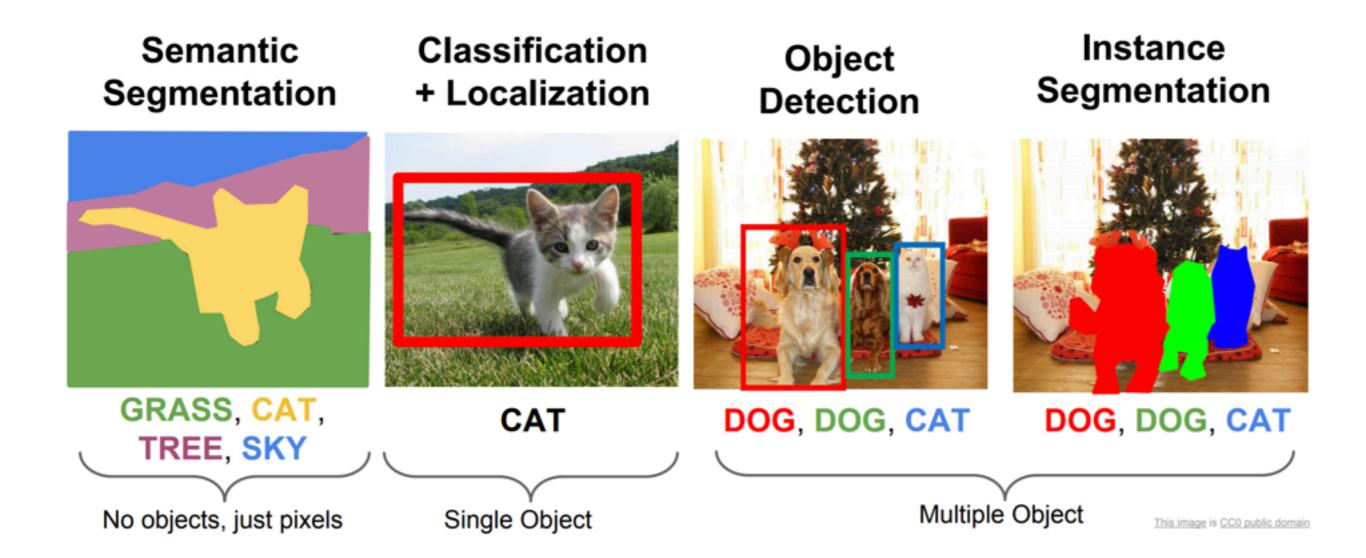
この講座で できるようになること

- 画像認識
- 自然言語(文章)処理
- 音声認識
- 時系列データ分析

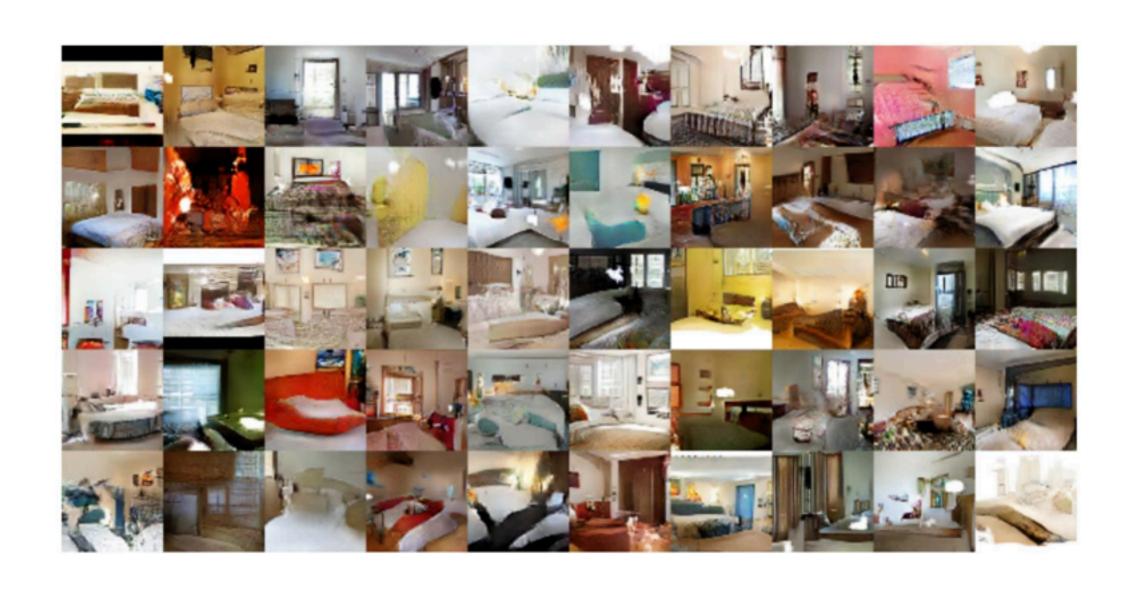
- 画像生成
- 言語変換(翻訳など)
- 画像変換(スタイル変換)
- 強化学習

その他やる気次第でほぼなんでも (ただし、たいてい学習データはかなり必要)

画像認識



画像生成



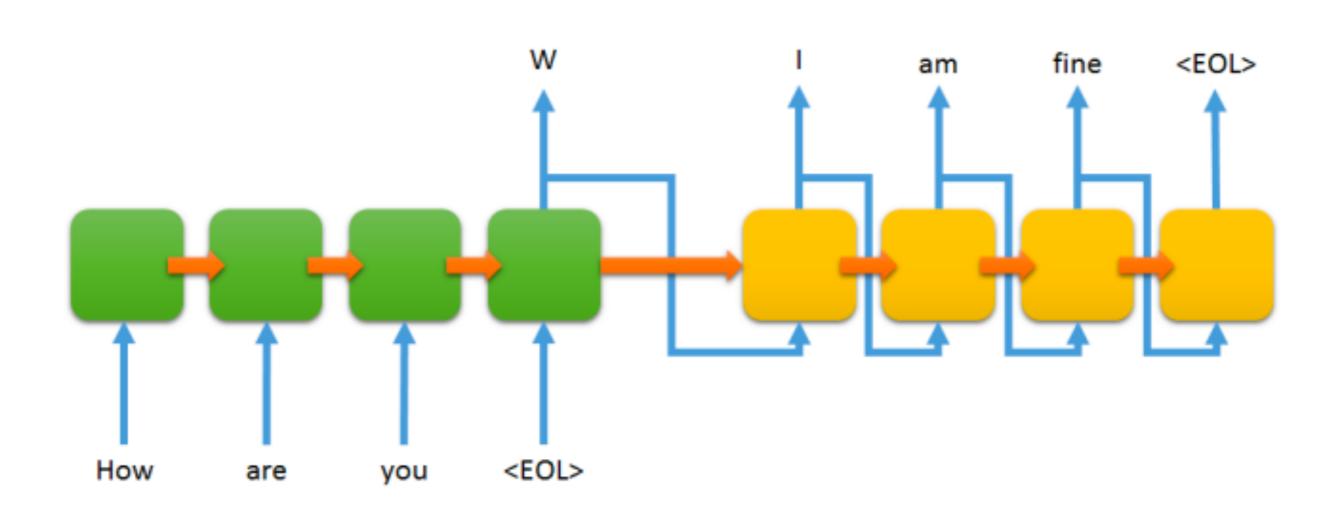
テキスト一画像

A small bird A small yellow This small bird The bird is A bird with a This small with varying bird with a has a white This bird is red short and medium orange black bird has shades of black crown breast, light Text a short, slightly and brown in stubby with bill white body brown with and a short grey head, and description color, with a yellow on its curved bill and white under the black wings gray wings and black pointed webbed feet and tail stubby beak body long legs beak eyes 64x64 GAN-INT-CLS [22] 128x128 GAWWN [20] 256x256 StackGAN

画像一画像



言語一言語

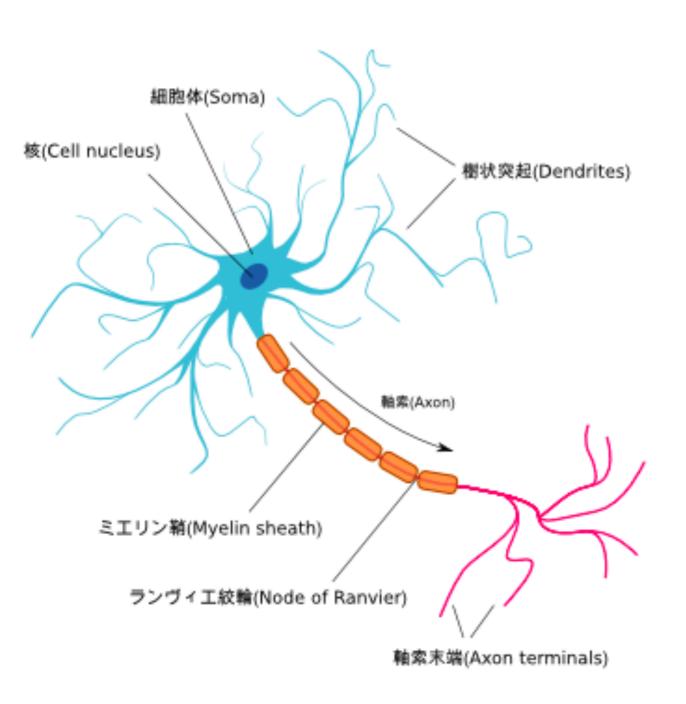


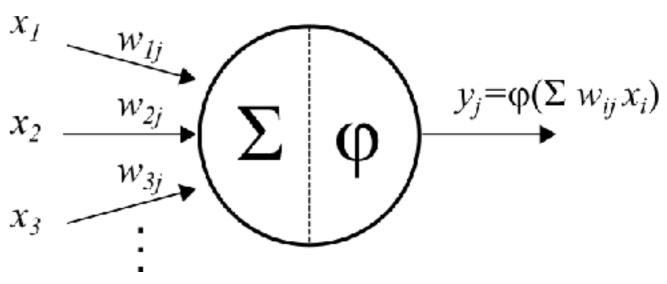
その他色々

- Deep Learning は応用範囲がかなり広く、いろいろなことができる以前の受講者がやったもの
 - 1枚の写真から天候を推定する
 - Twitterを解析して特定の病気の人を探す
 - (ゲーム内での)車の自動運転
 - ベンチマークで純粋に高精度を目指す
 - 論文の実装にチャレンジ などなど

歴史的経緯

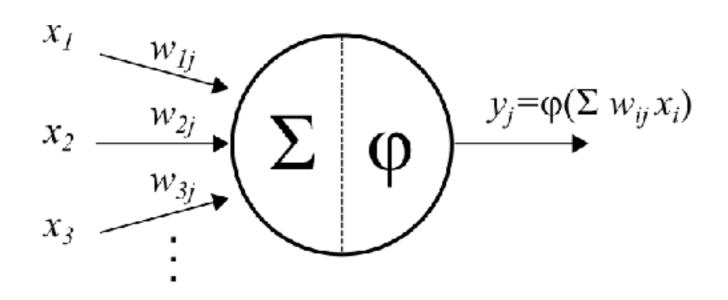
人エニューロン





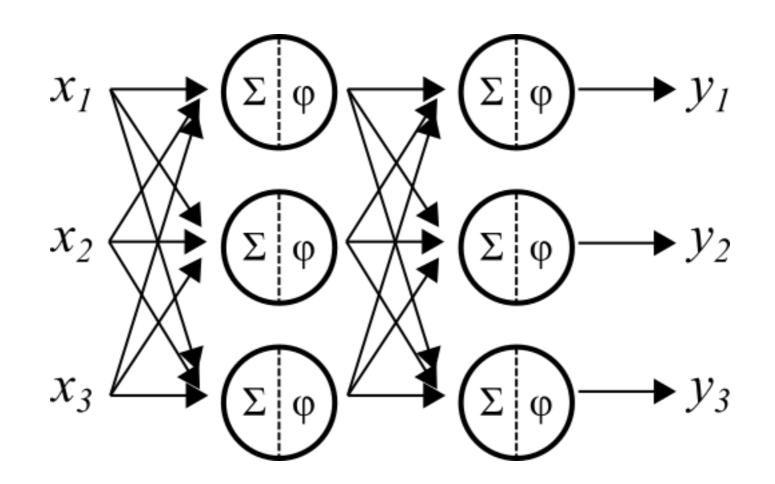
単純パーセプトロン

- パーセプトロンを2層にすると、"学習"ができることがわ かった(第1次ニューラルネットワークブーム到来)
- しかし非線形な問題は解けないことが後に判明(第1次 ニューラルネットワークブーム終了)



多層パーセプトロン

• 3層のネットワークにすれば非線形な問題も解けることは わかっていたが、BackPropagationでそれが実現(第2次 ニューラルネットワークブーム到来)



それなら...

- 1層→2層→3層とそれぞれ劇的に性能が上がるのだから、 4層以上にすればどんどん良くなるのでは?
- 実はそうはならない(第2次ブーム終了)
- 理屈上は確かに性能が良くなると期待できるのだが、実際はむしろ性能は下がってしまう

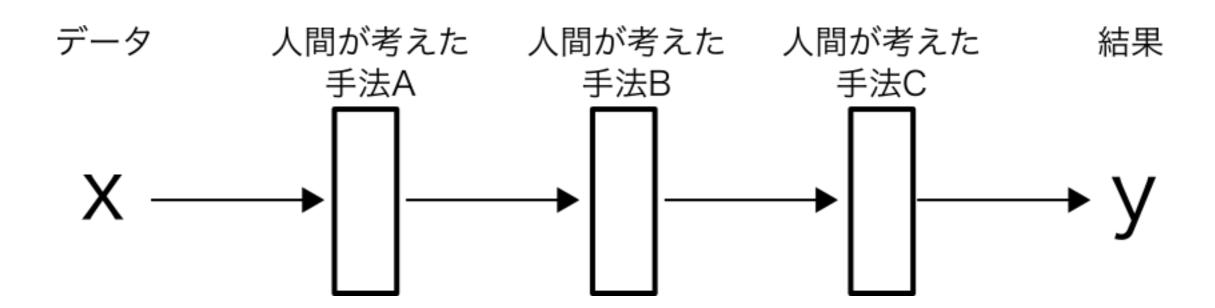
Deep Learning登場

- 細かく言えば一応2006年に提唱されていたが、実際は 2010年の画像認識コンテストで圧勝したことで有名に
- 以後は様々な問題で劇的な性能向上を果たして一躍スタンダードに

そもそも Deep Learning って何

機械学習以前

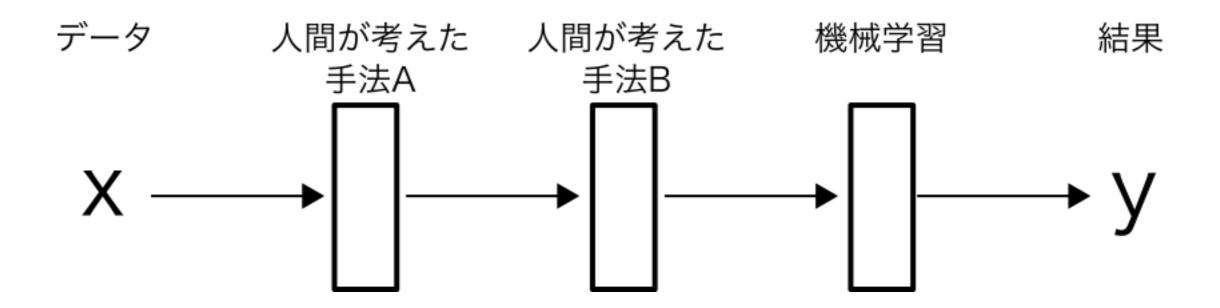
色々な処理を段階的に行って結果を得る。 それぞれ何をするかは専門家が知恵を絞って考える。



機械学習以後

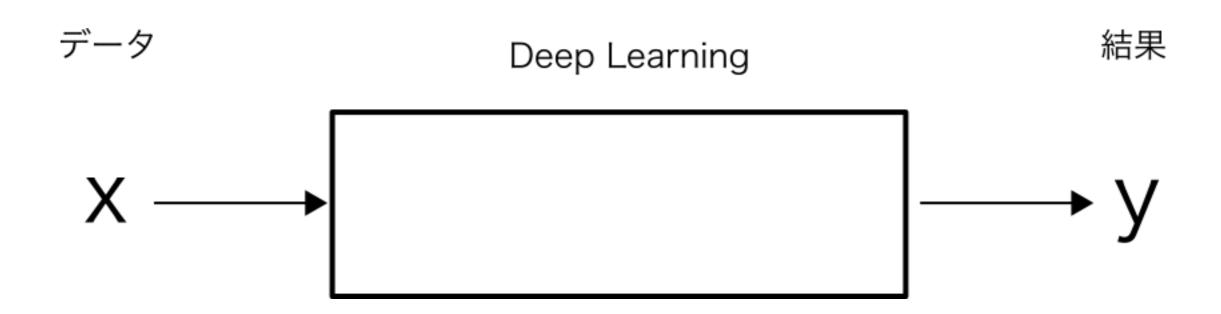
最終的な部分は機械学習に委ねる。

機械学習アルゴリズム(SVMなど)が上手く処理できるよう、人間は前処理を頑張る。



Deep Learning以後

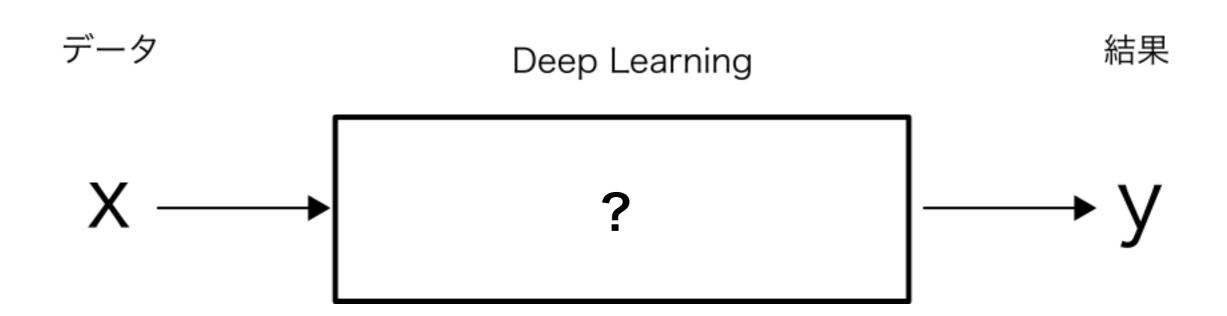
すべてDeep Learningにまかせる



人間が考えた汎用的な方法より、 問題ごとにDeep Learningが最適化した処理のほうが優れている。

実際のところDLの中で どのような処理がされているのか?

謎です

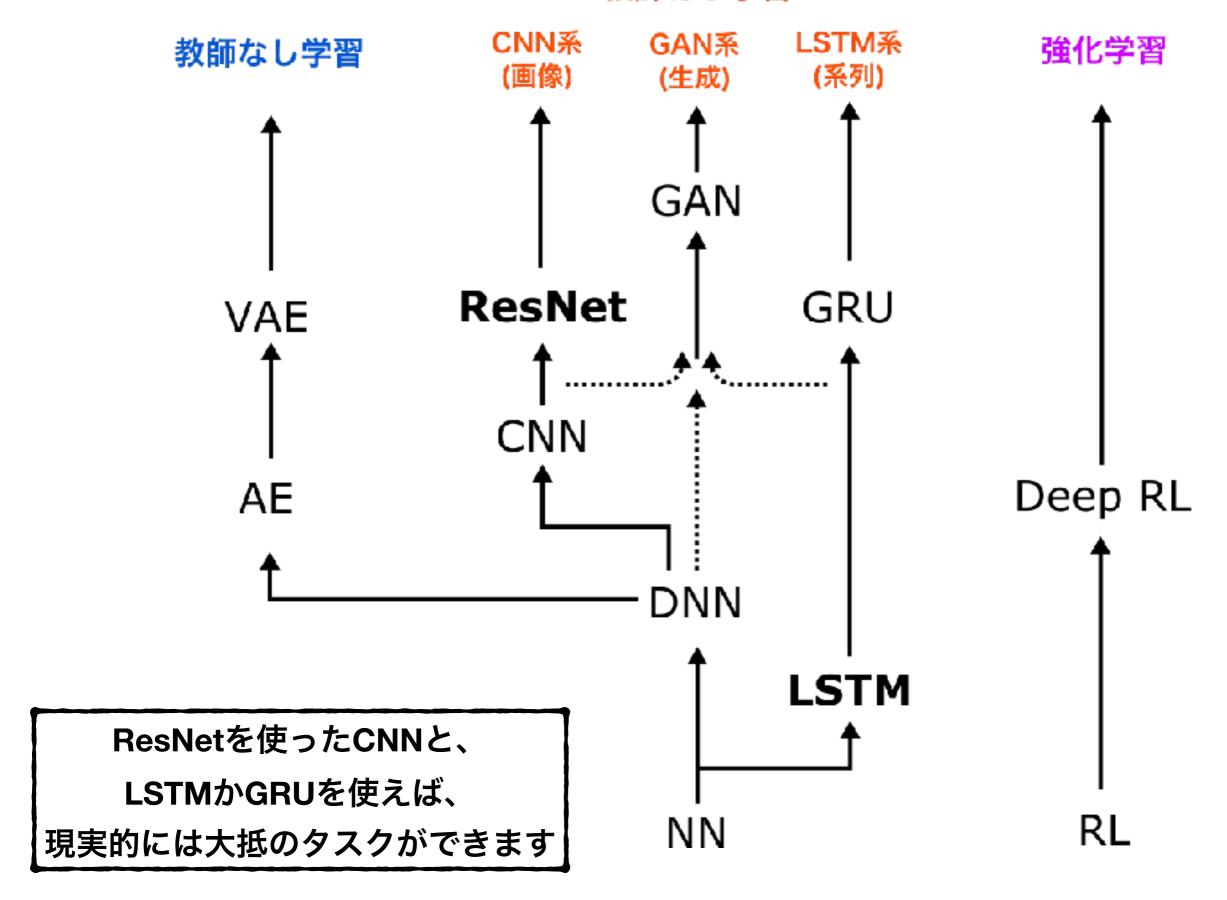


最近は理論的な解析も進んできたが、 正直内部で何が起きているのかは誰にもわからない

- Deep Learning はなぜうまくいくのか?は不明点が多い
- なぜかうまくいくのでみんな使っている
- 使う場合はある程度の経験と勘が必要になる
- 「**DLの気持ちになって考える**」などと言われる
 - →バカみたいだが、実際に言われている
- このカリキュラムにおいても、DLの気持ちになって考えられるようになる、という点は暗に重要

DeepLearning系の歴史

教師あり学習



ライブラリ

- numpy
- scikit-learn
- Deep Learning フレームワーク
 - Tensorflow & Keras (Google)
 - PyTorch(Facebook)
 - Chainer(PFN)
 - MXNet(Amazon)
 - Caffe2(Facebook)











ライブラリ

- 機械学習と直接関係はないが、どっちみち使わざるを得なくなるようなライブラリも触っておいたほうが良い
 - OpenCV(画像処理)
 - MeCab(形態素解析)
 - gensim(自然言語処理)





ライブラリ

- 今回はDeepLearningという名目のカリキュラムだが...
- 実際、scikit-learn と OpenCV と gensim は事実上必須
 - DL使わなくてもこの3つで解決できる問題は多い
- 本講座でもなるべく紹介はしていきます