

# 一から始める機械学習

## (機械学習概要)

阿部 泰之



# 自己紹介



- 阿部 泰之 / Hiroyuki Abe
- AI&機械学習しよう！  
(Do2dle) というグループで勉強会を実施しています。
- 業務エンジニア  
(生命保険 主に保険金支払)
- twitter / @taki\_tflare
- <https://tflare.com>



# このスライドの対象読者、目的

## 対象読者

- ・ 機械学習について一から勉強したいひとが対象です

## 目的

- ・ 機械学習の概要について理解する
- ・ 人工知能と機械学習の違いについて理解する
- ・ ディープラーニングが話題になっている背景を理解する
- ・ 機械学習の進歩の背景を理解する
- ・ 更に勉強したい場合のおすすめの教材を理解する



# アジェンダ

---

1. 人工知能とは
2. 機械学習とは
3. 機械学習はどのようなことで使われているか
4. 学習の方法
5. ニューラルネットワークとディープラーニング
6. ディープラーニングがなぜすごいのか
7. 用語についてのまとめ
8. 人工知能とは何か？ 世間の見方
9. なぜ機械学習が話題となるほどの進歩を遂げているのか
10. 最後に
11. 更に勉強したい場合



# 1. 人工知能とは

- 専門家による人工知能の定義

中島 秀之	人工的に作られた、知能を持つ実体。あるいはそれをつくらうとすることによって知能自体を研究する分野である
西田 豊明	「知能を持つメカ」ないしは「心を持つメカ」である
溝口 理一郎	人工的に作った知的な振る舞いをするもの（システム）である
長尾 真	人間の頭脳活動を極限までシミュレートするシステムである
堀 浩一	人工的に作る新しい知能の世界である
浅田 稔	知能の定義が明確でないので、人工知能を明確に定義できない
松原 仁	究極には人間と区別がつかない人工的な知能のこと

- 「人工知能は人間を超えるか」 松尾 豊 著 pp.45 より一部を抜粋



# 1. 人工知能とは

- コンピュータ上で人間の知能を実現させるためのシステム（左記の研究から生まれた、知能の一部を実現するための技術も指す）
- 知能：調べる、計算する、予測する、判断する等
- 現時点では、自分の意志を持つAIはまだできていない。しかし何かに特化して人間を超える能力を見せている。例えば人間のプロ囲碁棋士を破ったAlphaGo等



## 2. 機械学習とは

人工知能の研究課題の一つで、明示的にプログラムで指示せずに、コンピュータに学習させる技術



データを元に学習しモデルを作成する。  
モデルを元に分類等を行う



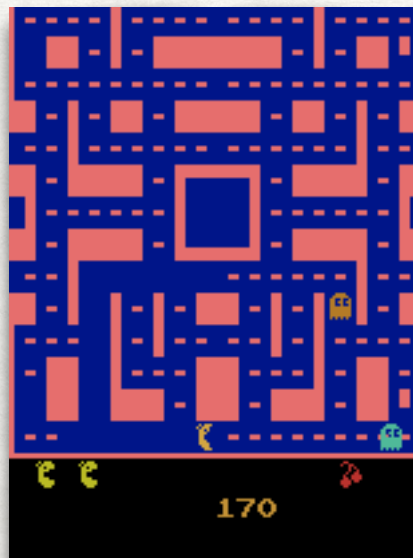
# 1. 人工知能とは

- 人工知能の目標のひとつは、コンピュータ上で人間の知能を実現させることです。
- まだまだ実現には遠いですが、その研究の中で、コンピュータ自身に学ばせることでいくつかの基本的なことがうまくできることがわかりました。これが機械学習です。
- 現在において、機械学習は金融工学、画像処理、自動運転、情報生命科学等など様々な分野に影響を与え始めています。



### 3. 機械学習はどのようなことで使われているか

- Google検索 検索アルゴリズム RankBrain
- スпамメールフィルタ
- Siri AppleのiPhone等に搭載されている音声アシスタント
- ゲームプレイ Pacmanのプレイなど様々なゲームプレイあり



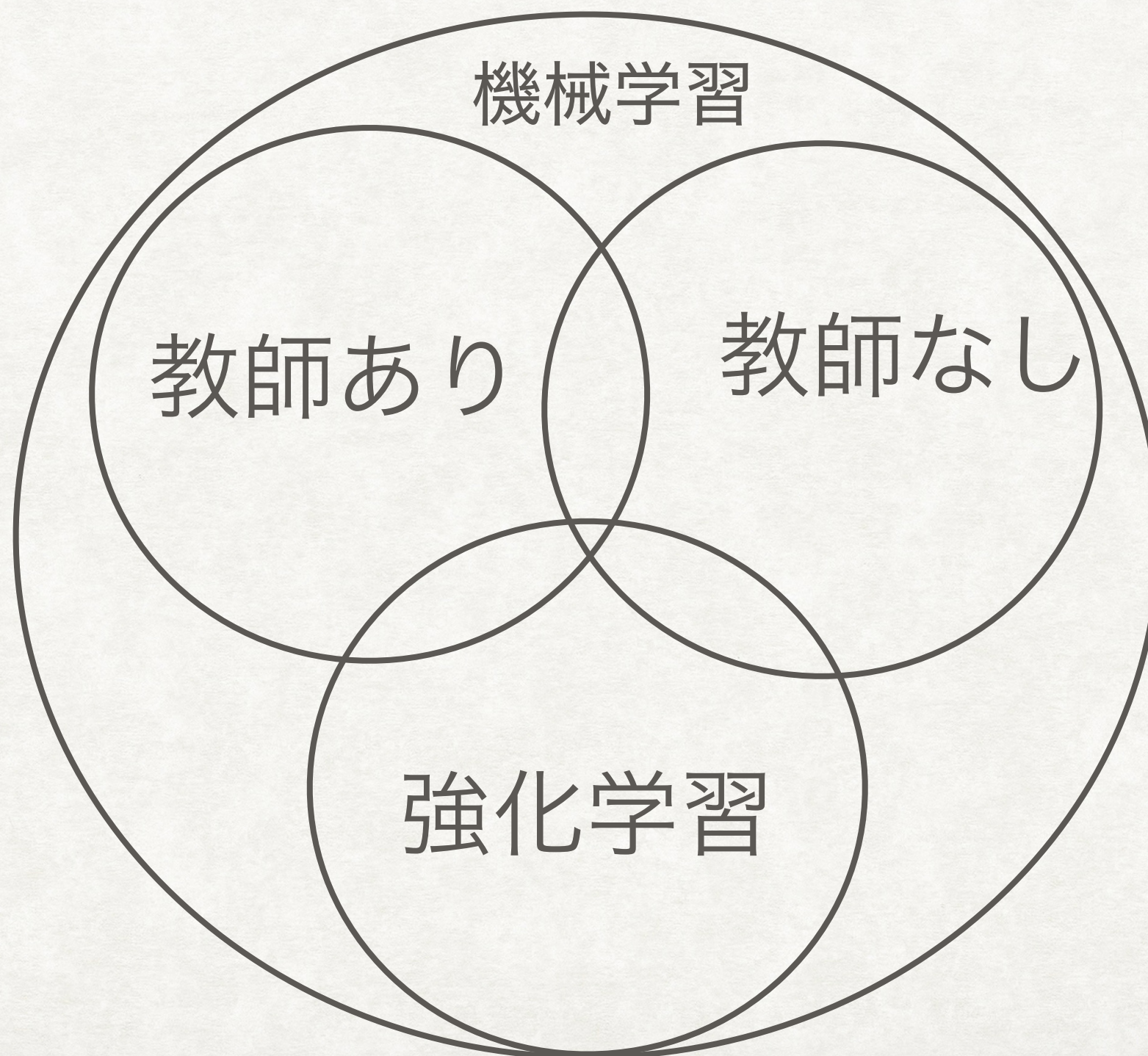


## 4. 学習の方法

教師あり学習

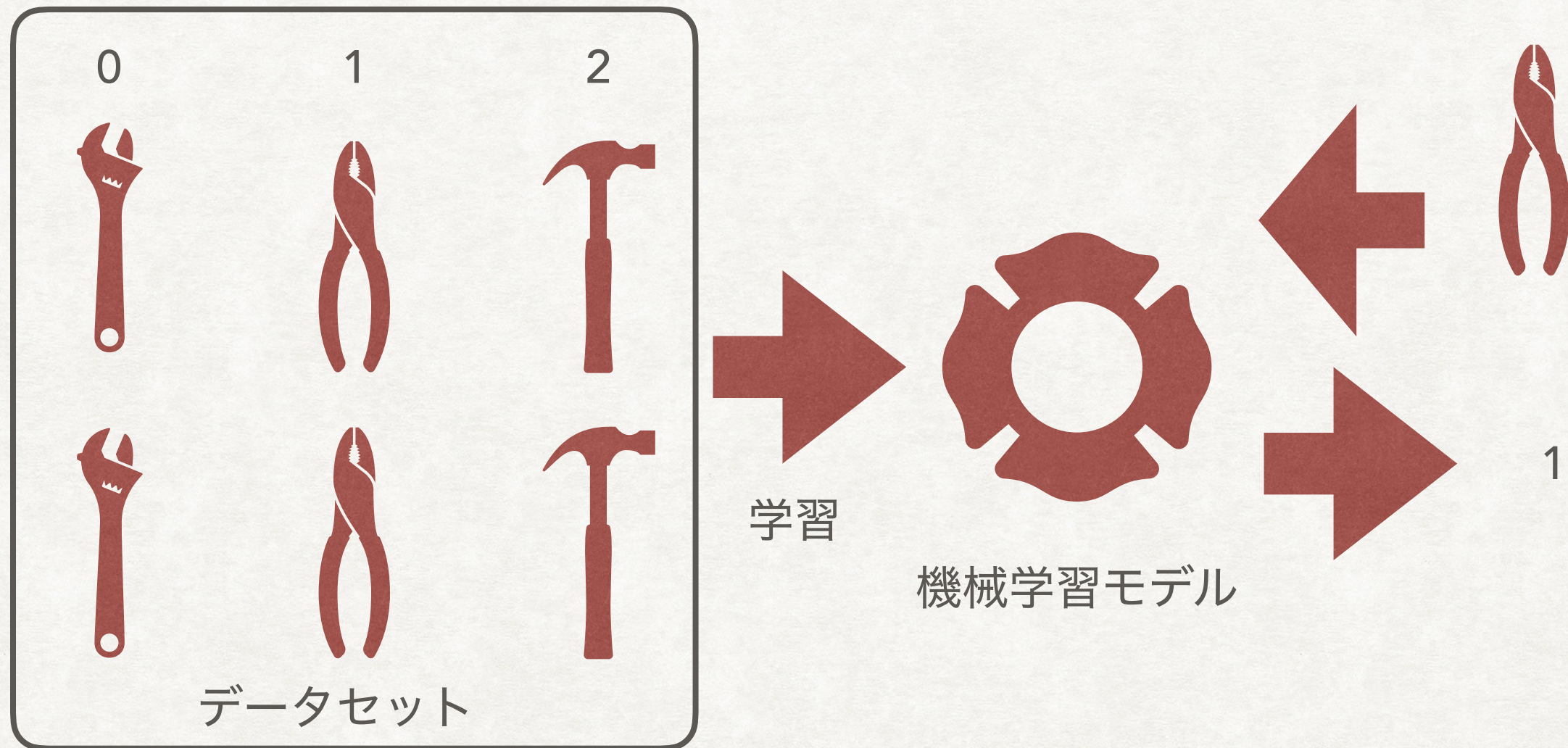
教師なし学習

強化学習





## 4.1 学習の方法（教師あり学習）

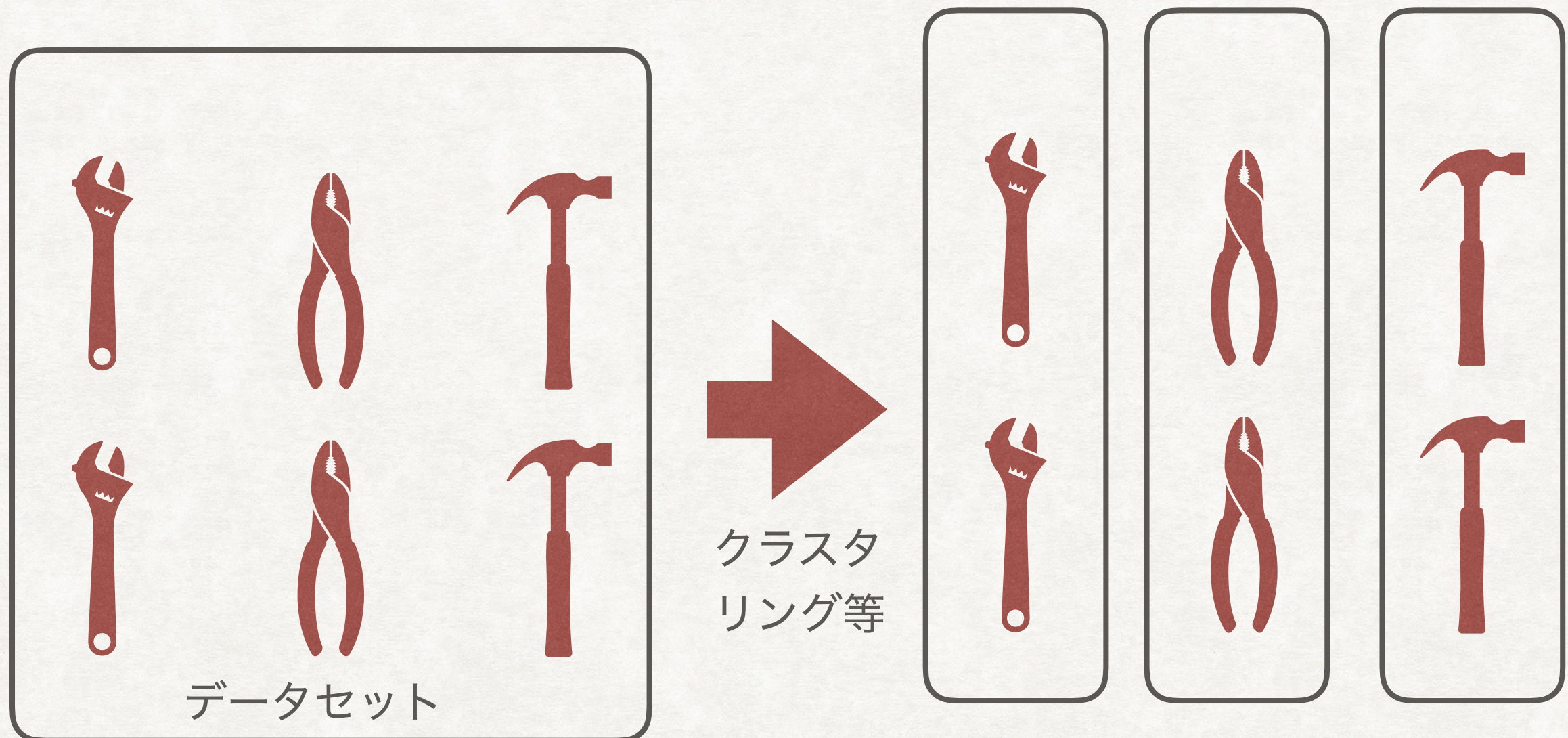


教師あり学習は入力と出力を合わせたデータセットを用意し、  
それを用いて学習を行い、モデルを作成する。

作成したモデルを元に分類等を行う。



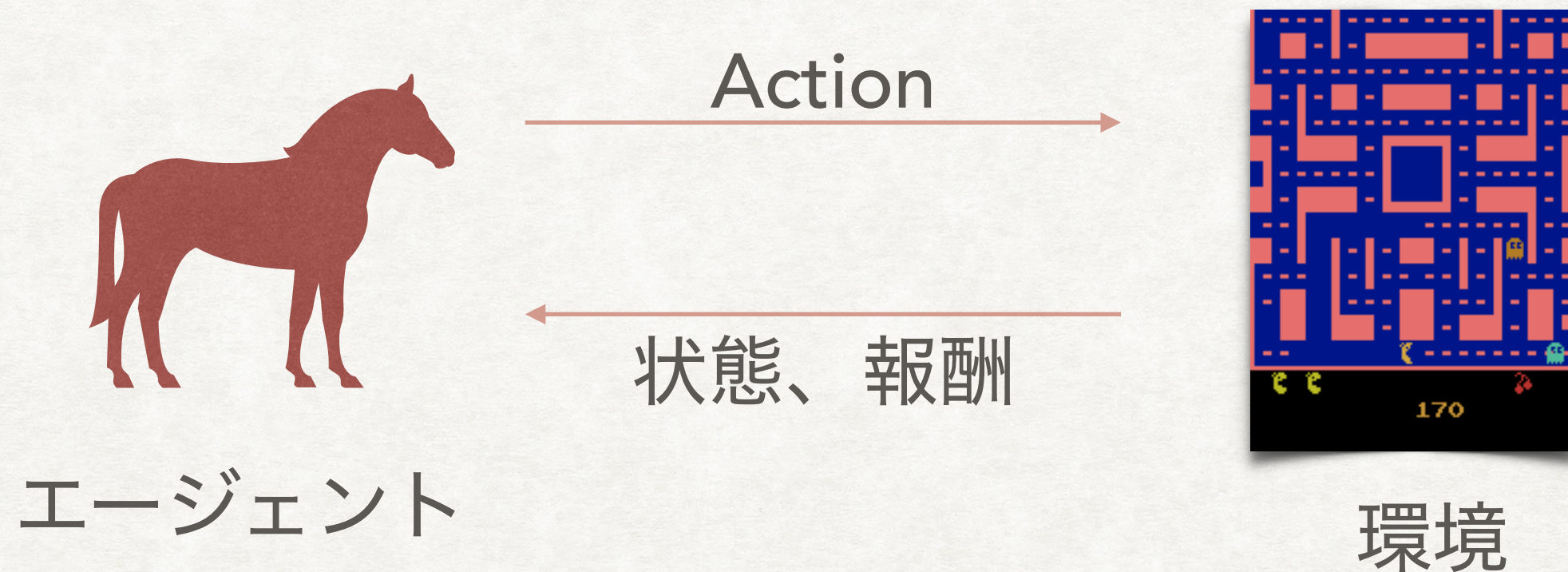
## 4.2 学習の方法（教師なし学習）



教師なし学習は入力のみデータセットを用意し、  
クラスタリング（性質に近いデータをまとめる）や  
次元削減を行う。



## 4.3 学習の方法（強化学習）



強化学習は環境における価値を最大化するように  
エージェントを学習させる

強化学習では、その時の価値だけではなく  
将来価値も含めた報酬を考慮して学習を行う。



## 5. ニューラルネットワークとディープラーニング

ニューラルネットワークとは  
機械学習の研究課題の一つで、人間の脳内に存在する神経細胞（ニューロン）の働きから着想を得て作成されたシステムです。

### [注意]

人間の脳の働きはまだまだ解明されていないものがあります。あくまでも人間の脳の一部の働きから着想を得たものであるということを意識しておく必要があると考えます。



## 5. ニューラルネットワークとディープラーニング

ディープラーニングとはニューラルネットワークを多層にしたもの  
いままでは業務の専門家の人がパラメータ設定していた特徴量を機  
械自身で設定することができる。

かつ専門家よりも高い結果が出た。

ILSVRC 2012（大規模画像認識の競技会）でディープラーニングで  
圧勝するなど

多数の結果があり、これにより画像認識の方向性を決定づけたとい  
える。

ニューラルネットワークとディープラーニングは画像認識、音声認  
識、自然言語処理などに力を発揮します。



## 5. ニューラルネットワークとディープラーニング



入力画像

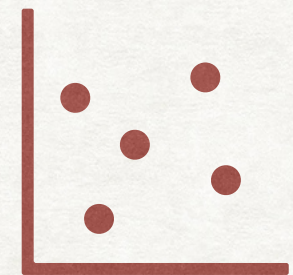


モデル



$$\begin{bmatrix} 0.4 \\ 1.1 \\ -0.7 \end{bmatrix}$$

ベクトル



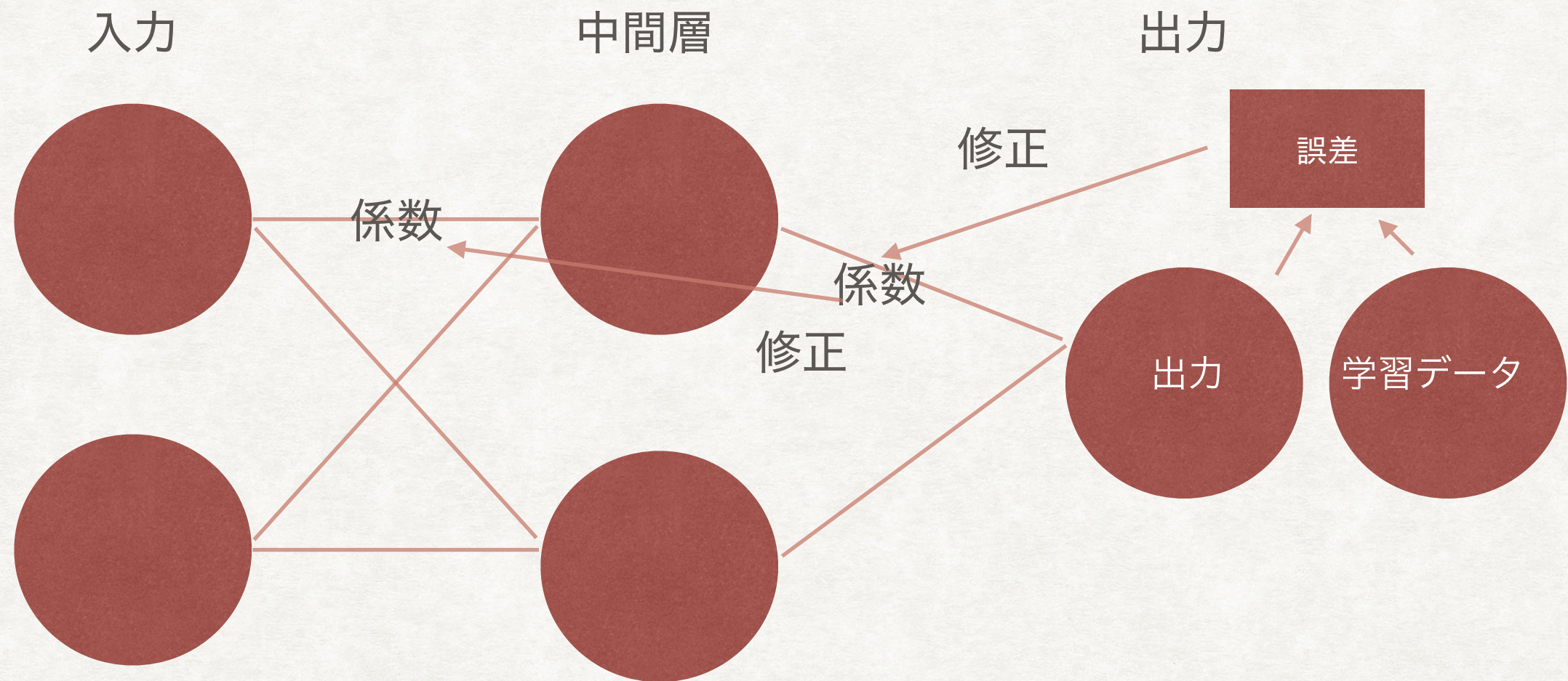
距離が近いか  
遠いかで判定

例えば、画像をディープラーニングのモデルでベクトル化し、このベクトルが近いかどうかで似ている画像があるか等判定を行う。



# 5. ニューラルネットワークとディープラーニング

## 誤差逆伝播法(バックプロパゲーション)



ニューラルネットワークで使われる学習手法です。

出力と学習データとの誤差から、中間層→出力の係数を修正し、

そして修正した係数を元に入力→中間層の係数を修正します。

誤差を逆伝播させることから誤差逆伝播法(バックプロパゲーション)

といいます。



## 6. ディープラーニングがなぜすごいのか

音声・画像認識等で人間を上回るレベルの結果が出てきている

例えば大規模画像認識の競技会(ILSVRC 2015)で人間を上回った結果を出した

画像認識等で人間を上回るということは

「画像関連の事象について、人間が識別困難なものでも認識可能ということの意味し、例えば、将来的に医学診断で人間よりも効果のある診断ができることを意味していると考えられます。

これは様々な応用が可能であり、今後よりDeep Learningが重要となっていることを意味しています。」

「ILSVRCとは何か？」 より引用

[http://qiita.com/taki\\_tflare/items/40bd1313d85513b4b861](http://qiita.com/taki_tflare/items/40bd1313d85513b4b861)



## 6. ディープラーニングがなぜすごいのか

「ディープラーニングによる画像認識は「目」の技術であり、生物が目を得た時と同じく、ロボットや機械の世界でも”カンブリア爆発”的なインパクトになりえる」

「AI白書2017」 p8 より引用



## 7. 用語についてのまとめ





## 8. 人工知能とは何か？ 世間の見方

- レベル1 単純な制御プログラムを「人工知能」と称している  
ごく単純な制御プログラムを搭載しているだけの製品
- レベル2 古典的な人工知能  
振る舞いのパターンが極めて多彩なもの  
例えば掃除ロボット
- レベル3 機械学習を取り入れた人工知能  
検索エンジンに内蔵されていたり、  
ビックデータを元に自動的に判断したりするような人工知能
- レベル4 ディープラーニングを取り入れた人工知能  
機械学習をする際のデータを表すために使われる変数自体を  
学習するもの

「人工知能は人間を超えるか」 松尾 豊 著 pp.51-52 参考



## 8.1 人工知能とは何か？ 世間の見方に対する私の考え

全てにおいて、レベルが高いものが良いというわけではなく目的に応じて使い分ける必要がある。

ただし、レベル4が適切なところにレベル3が使われており、かつ最新技術が使用されていますよ。などということに惑わされないようにする必要があるということ



## 9. なぜ機械学習が話題となるほどの進歩を遂げているのか

### 学習進歩の3つの要因

- ・ 計算能力の向上
- ・ 大量データの取得が容易になった
- ・ 情報共有



## 9.1 計算能力の向上

機械学習へのGPUの適用により、CPU単体に比べ、  
10倍以上のパフォーマンスがでるようになった。

学習にCPUで2日かかっていたところ、  
GPUを使用すれば5時間程度になる。

上記により試行回数が増えることになり、複数の手法、ハイパーパラメータの試行回数が増えることとなった。これにより進化が進みやすくなった。

参考：

個人で環境を揃えるのであれば、Google Colab (<https://colab.research.google.com/>) が使えるか試してみたほうが良い。環境構築がほぼ不要で無料でGPUが利用できる。

もしくは、「Cloud AutoML」 (<https://cloud.google.com/automl/>) を検討に入れるのも良い選択肢と考える。こちらは機械学習の知識がなくても利用できる。

Google、AIツール構築サービス「Cloud AutoML」の画像認識版をβに、自然言語と翻訳もβで追加

<http://www.itmedia.co.jp/news/articles/1807/25/news066.html><https://cloud.google.com/automl/>



## 9.2 大量データの取得が容易になった

データセットの重要性が広がり、データセットが大量に公開された。  
インターネット、スマートフォンの普及により、公開データが増えた。  
上記により機械学習を行う上で、大変重要なデータが増えた。

### MNIST

<http://yann.lecun.com/exdb/mnist/>  
手書き文字のデータセット

### YouTube-8M

<https://research.google.com/youtube8m/>  
Googleが公開した800万の動画のデータセット

機械学習を行う際に利用可能なデータセットのまとめ

<https://github.com/arXivTimes/arXivTimes/tree/master/datasets>



## 9.3 情報共有 (arXiv.org)

arXiv.org : 論文投稿サイト 物理、数学、コンピュータ科学等  
中心

昔 : 雑誌による投稿 査読で数ヶ月後に公開

今 : arXiv.org 毎日更新

arXiv.orgに投稿されたものが次の日には、実装されそのパフォーマンスが出るか検証されることもある。



## 10. 最後に

問題への対応において今までは、人かルールベース（普通にプログラム）かの2つの選択肢があったが

これからは、人、ルールベース、機械学習の3つを組み合わせ考えてほうが良いと考える。

問題に対する解決度





## 10. 最後に

- ・単純な条件であれば、ルールベースが一番解決度を上げられる。
  - ・人のほうが基本的に解決度は高いが、うっかり、体調の問題があるため間違えることがある。また特定の人への依存への対応も必要である。
  - ・人間が簡単なルールで定義できる問題であれば、ルールベース（普通にプログラミング）の方が機械学習よりも解決度を上げられる。
  - ・機械学習では今までのルールベースでは対応が難しく、人が行わなければならなかった問題へ対応できる場合がある。
  - ・ルールベース、機械学習、人の組み合わせでゴールに向けて適切なものを選んで対応していく必要がある。
- （人の解決度が安定しない場合をルールベース、機械学習を適切に組み合わせ実行するなど）



# 11. 更に勉強したい場合

ニューラルネットワークと深層学習

[http://nnadl-ja.github.io/nnadl\\_site\\_ja/index.html](http://nnadl-ja.github.io/nnadl_site_ja/index.html)

ニューラルネットワークの仕組みが知りたい場合はこれをおすすめ

Machine Learning

<https://www.coursera.org/learn/machine-learning>

Andrew Ng 先生による Coursera の機械学習コース

日本語字幕あり おすすめする人が多い

機械脳の時代——データサイエンスは戦略・組織・仕事をどう変えるのか？

<https://www.diamond.co.jp/book/9784478039373.html>

コマツ、本田技研などの事例が多いです。

後半はどのようにAIを作るのか、AIを作る組織を作るにはどうすればよいか等が書いてあります。

データサイエンティスト養成読本

<http://gihyo.jp/book/2016/978-4-7741-8360-2>

必要な情報がコンパクトに纏まっていておすすめ

ゼロから作るDeep Learning——Pythonで学ぶディープラーニングの理論と実装

<https://www.oreilly.co.jp/books/9784873117584/>

ディープラーニングの原理理解したい場合はこれをおすすめ



## 11.1 更に勉強したい場合（英語文献）

CS231n: Convolutional Neural Networks for Visual Recognition

<http://cs231n.stanford.edu>

画像関連をやりたければこれ

スタンフォード大学の講義資料 動画もある

CS224n: Natural Language Processing with Deep Learning

<http://web.stanford.edu/class/cs224n/>

自然言語処理をやりたければこれ

スタンフォード大学の講義資料 動画もある

UCL course – 2016

<https://hadovanhasselt.com/2016/01/12/ucl-course/>

強化学習ならこれ もっと新しいのがあるかも