# A I 解析入門

渡辺英治(NIBB/TSBセンターAI解析室)

## 講師自己紹介

渡辺 英治(わたなべえいじ)

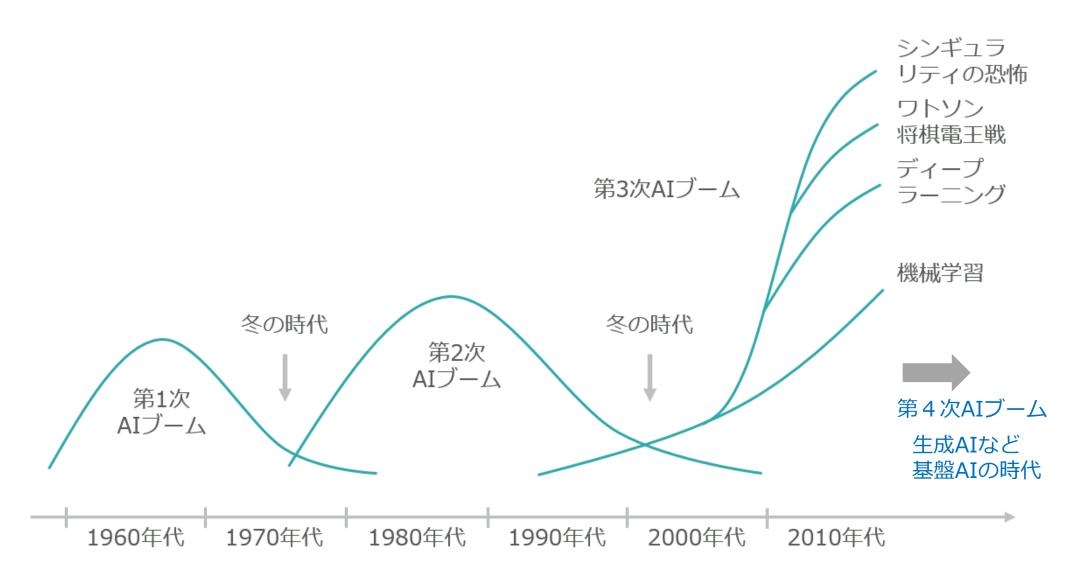
専門:視覚、神経科学

視覚をAIでモデル化して理解する (構成論的アプローチ)

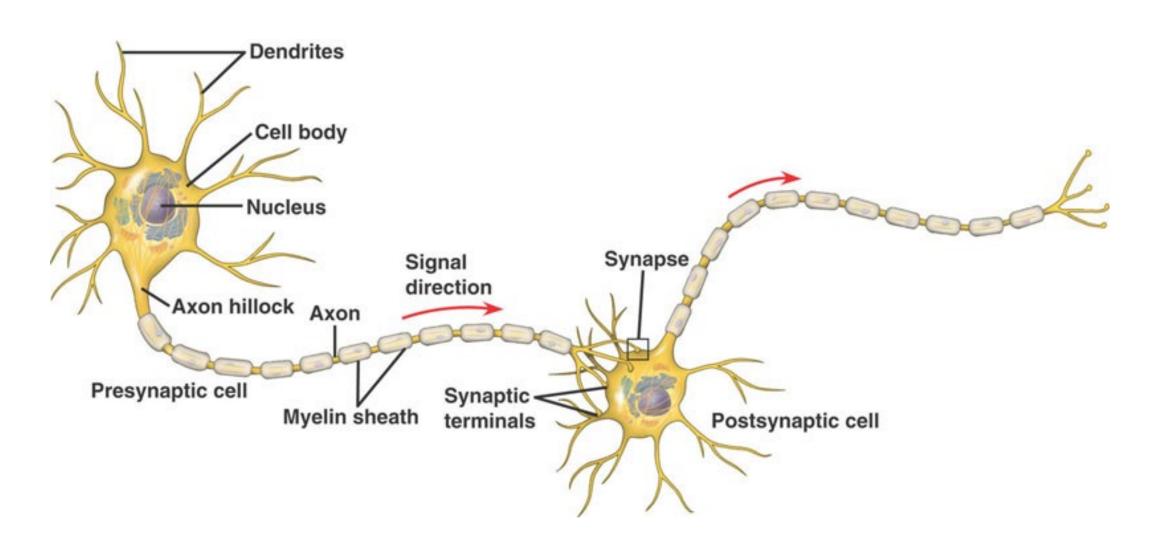
## 講義の概要 ~ A I に親しむ~

- 1. A I の歴史
- 2. 深層学習の要素解説
- 3. A I の種類概説
- 4. ChatGPT
- ▶ 5. シングルセル解析デモ
  - 6. A I の動作環境概説
  - 7. A I の勉強方法
  - 8. A I の未来

# A I の歴史



松尾豊 『人工知能は人間を超えるのか ディープラーニングの先にあるもの』から引用



神経細胞(すべてはこの細胞のモデル化から)

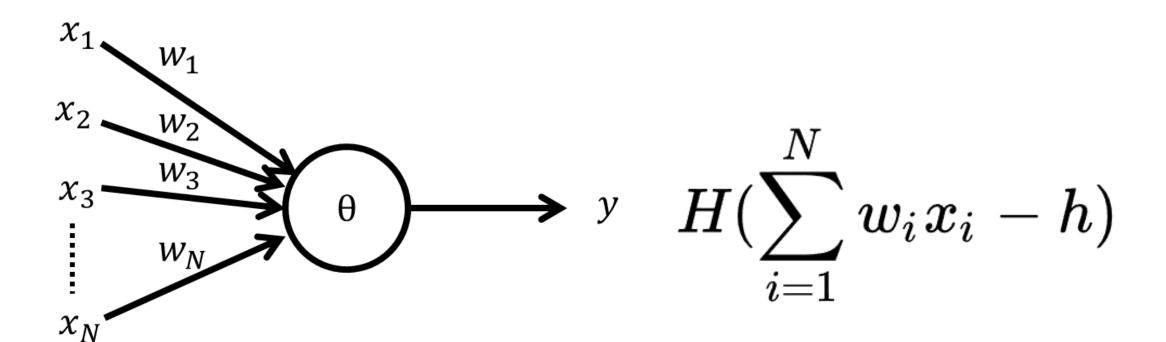
#### The frontiers who proposed the first artificial neurons



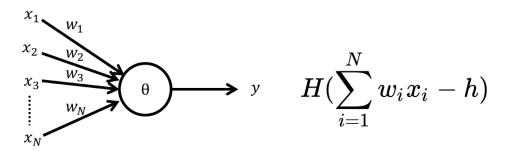
Warren S. McCulloch Neurophysiologist

Walter Pitts Logician

#### "Formal Neuron" 形式ニューロン



McCulloch, W. and Pitts, W. (1943). A logical calculus of the ideas immanent in nervous activity. Bulletin of Mathematical Biophysics, 7:115 - 133.



ニューロンのモデルは、以下の通り。入出力は 0 または 1 である。

- w:重みづけ(実数)
- •x:入力信号(0または1)
- h: しきい値 (実数)
- H: ヘヴィサイドの階段関数(出力は0または1)

$$H(\sum_{i=1}^N w_i x_i - h)$$

実例としては、以下の通り。XORは3層、他は2層である。

#### AND

$$H(x_1 + x_2 - 1.5)$$

OR

$$H(x_1 + x_2 - 0.5)$$

NOT

$$H(-x_1+0.5)$$

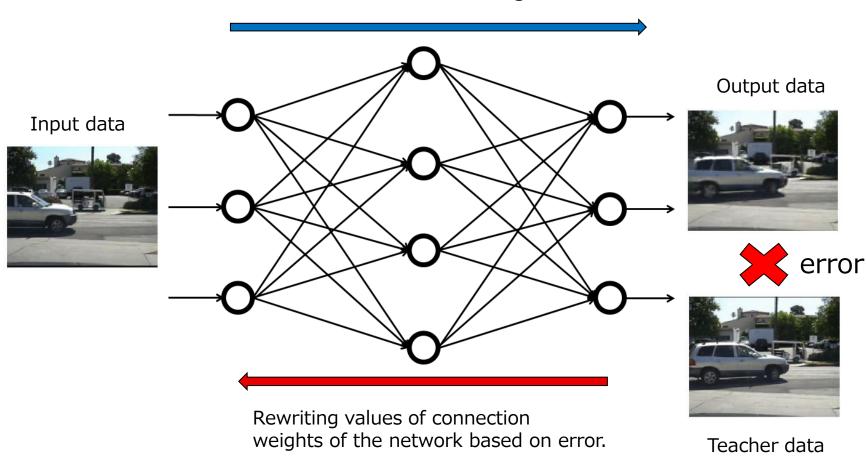
**XOR** 

$$H(x_1 + x_2 - 2H(x_1 + x_2 - 1.5) - 0.5)$$

#### 形式ニューロンはすべての論理演算ができる

#### 逆誤差伝播法が発明される

The networks learn connection weights from teacher data.



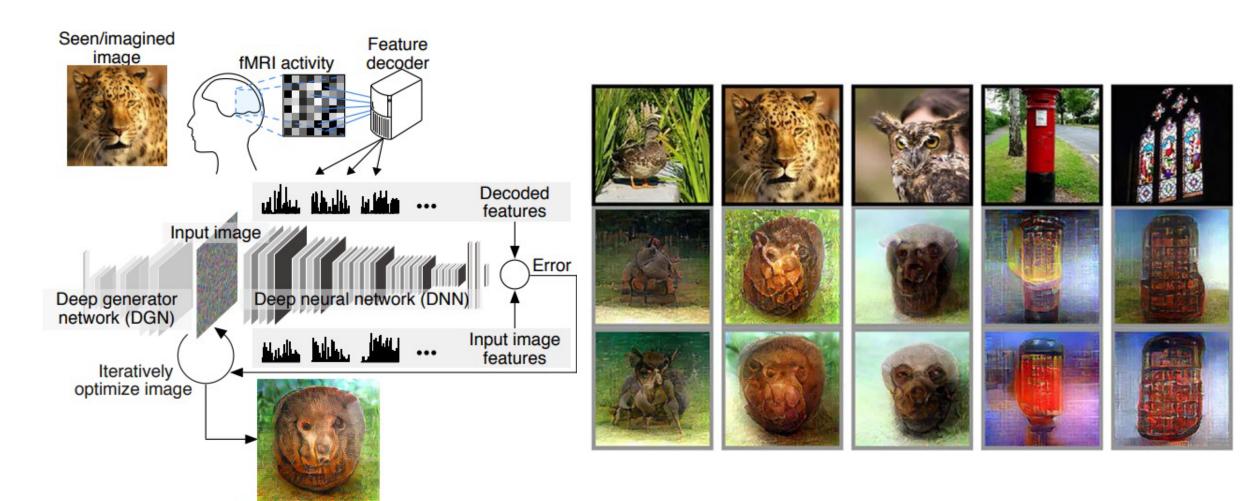
Backpropagation: Rumelhart, Hinton & Williams (1986)

#### 深層学習が発明される

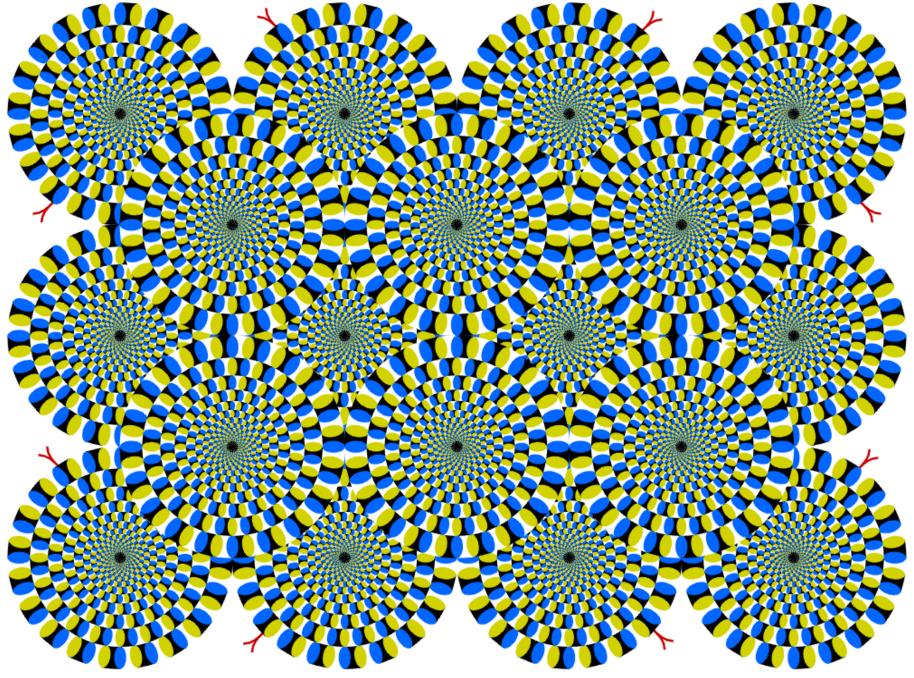
2012年の物体の認識率を競うILSVRCにおける、GPU利用による大規模ディープラーニング(ジェフリー・ヒントン率いる研究チームがAlexnetで出場した)の大幅な躍進、同年のGoogleによるディープラーニングを用いたYouTube画像からの猫の認識成功の発表により、世界各国において再び人工知能研究に注目が集まり始めた。この社会現象は第3次人工知能ブームと呼ばれる。



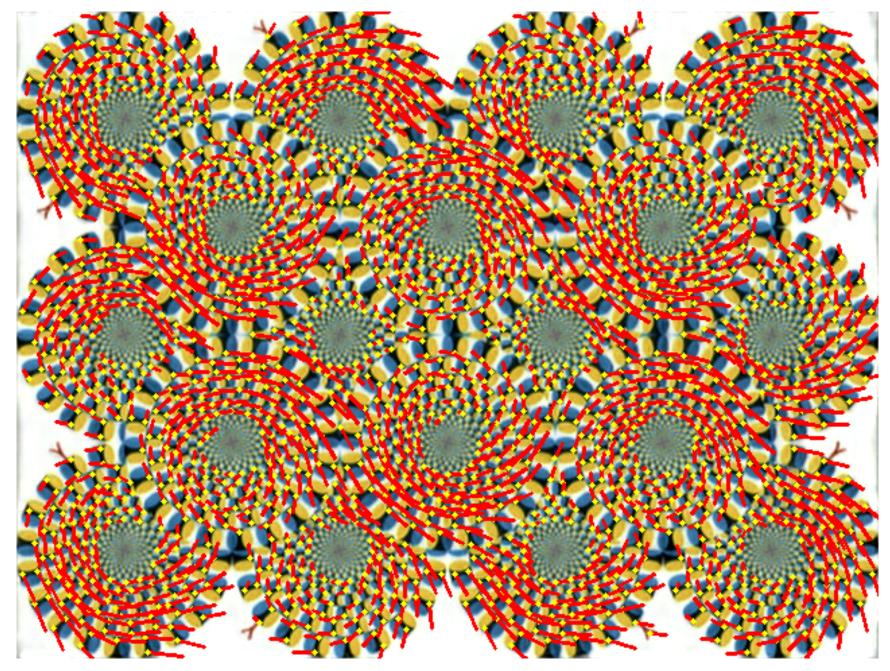
#### 脳の解析ツールとして、モデルとして活用される



Reconstructed image



Rotating Snake Illusion by A.Kitaoka



渡辺研より

深層学習の要素解説

### 学習ルール (どのように荷重を変えるか? Backpropagationの一択状態)

#### 目的関数 (どうなったら嬉しいか?)

#### 構造

(情報を加工するためのアルゴリズムはどうするか?) (多くのAI研究者がしのぎを削っているテーマ) (Transformerが大きな地位を占めている)

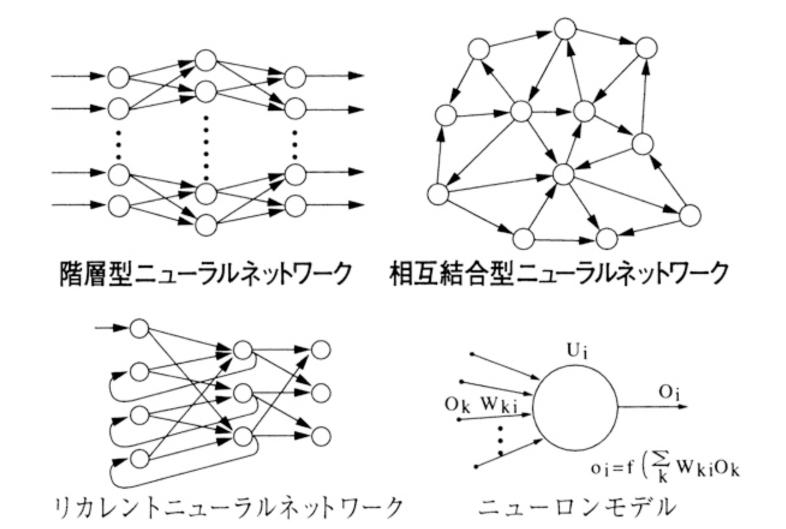
学習データ (何を学習するのか?画像?音声?遺伝子配列?)

# AIの種類概要

## AIの種類概要

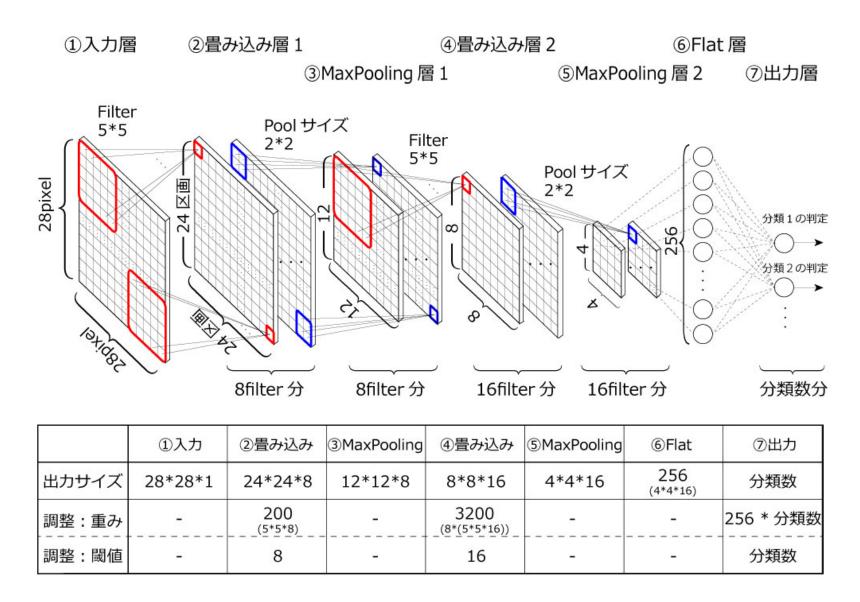
#### 宿題:

深層学習で使用するニューラルネットワークには 様々な種類がありますが、このうち畳み込みニュー ラルネットワークについて自分なりに理解をしてみ てください。



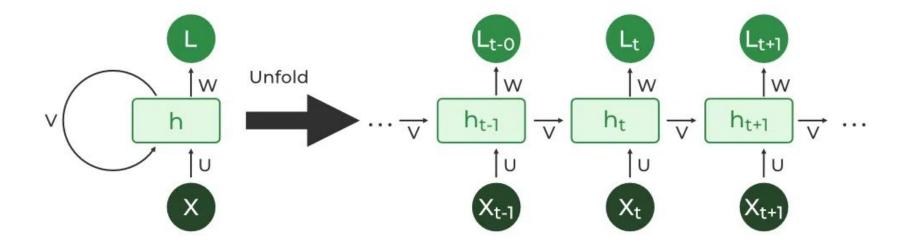
基本はニューロンモデルですが、その構造の可能性は無限大です

#### **CNN**



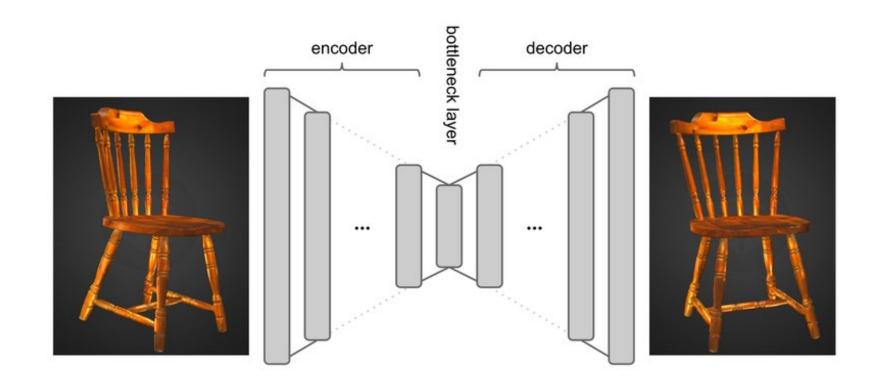
空間的な関係性(近傍は相関する)を表現する特徴量(フィルター)を学習する

### **RNN**

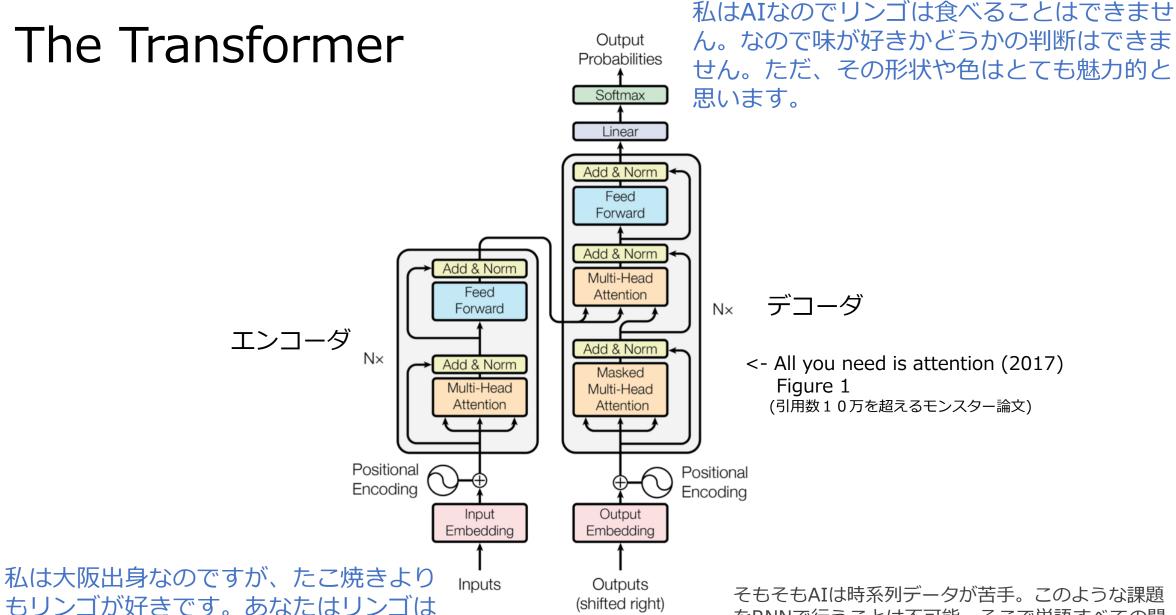


過去の自身への入力を減衰させながら再度入力する(時系列データへの対応)

#### Auto Encoder



ボトルネック層に特徴量を圧縮して獲得する。 通常は元画像をそのまま教師画像とするが、 この図の場合は回転させた図を学習させている。



好きですか?

そもそもAIは時系列データが苦手。このような課題をRNNで行うことは不可能。そこで単語すべての関係性を丸ごと学習してしまう方策をとった。

ChatGPT (GPT-4)

非常に膨大なテキストデータから自然な言語の並び方を学習したAI(Transformer)である。

その成り立ちから、最も精度が高いのはコーディングやコードレビュー、バグフィクス、スタイルを指定した翻訳、要約、質疑応答が得意な分野。当初の嘘つきは解消しつつある。最近では画像の読み込みと書き出しもできるようになった。コードの実行もできる。 APIも公開されているため応用がかなり進んでおり、 特にGTPsの発展が凄まじい。基盤 A I のひとつ。

画像に含まれるデータの分析

アップロードしたグラフを分析してください。

(.txt, .pdf, .csv, .md, .jpynb, .html, .jpg, .png, .gif, .bmp, .xlsx/xls, .pptx/ppt, .docx/doc, mp3, wav, .mp4, .py)



Code Interpreter

先程の画像をpythonで左右反転させ、白黒画像に変換してください。出来上がった画像はブラウザー上に表示してください。



#### My GPTs

自分が必要としている「カスタマイズしたChatGPT」を、特別な予備知識なくチャットから作れるというとんでもない機能。 チューニングするにはそれなりに時間がかかるが、コードを書く労力がないので「自分のcopilot」を自在に作ることができる。 あとはアイデア次第。



2023年11月アップデートの資料版対応
面倒なことは

カレーちゃん からあげ 著

にやらせよう

Let ChatGPT do the troublesome work for you

拡張機能で はじまる

- ☑ 丸投げで 売上データ分析
- Webサイトからサクッと PowerPoint 作成
- ☑ Excel、PDF、画像の 処理も自由自在

普通の人にも 驚くほど 簡単にできる」

松尾豊氏推薦! (東京大学教授)

# まるで魔法!

PART

知っておきたいChatGPTの基本

**CHAPTER 1** 

ChatGPTの基礎知識

ChatGPTの基本的な使い方

**CHAPTER 3** 

ChatGPT Plusのセットアップ

**CHAPTER 4** 

ファイルのアップロードとダウンロード

PART 2

ChatGPTが使える日常テクニック

繰り返し作業を一瞬で

**CHAPTER 6** 

画像の多彩な加工・生成

**CHAPTER 7** 

手軽に音声ファイル処理

**CHAPTER 8** 

丸投げ! PowerPoint スライド作成

CHAPTER 9

マニュアル不要でExcel操作

WordファイルとPDFファイルの便利技

サポートサイトに そのまま使えるプロンプト掲載!

PART 3

ChatGPTでのデータサイエンス

データからかんたんグラフ作成

CHAPTER 12 データからビジネスに役立つヒントを得る



ChatGPTのさらに便利な 応用テクニック

業務を効率化する

ゲームで遊ぶ

CHAPTER 14

CHAPTER 15

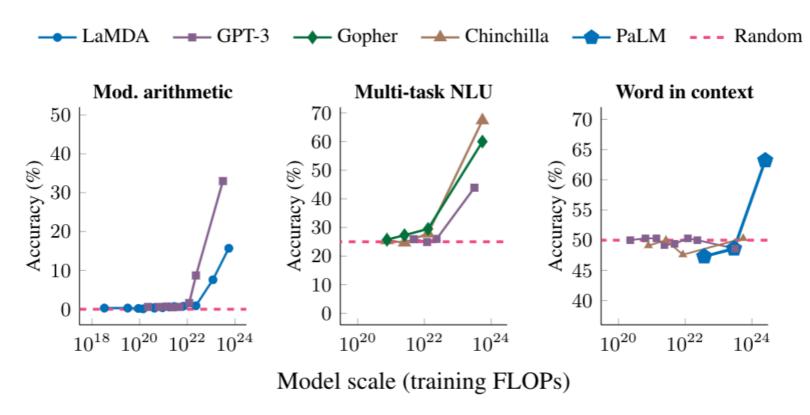
ブラウザアブリを作る

CHAPTER 16

PythonをChatGPTと勉強する

アドバンスな活用法にチャレンジ





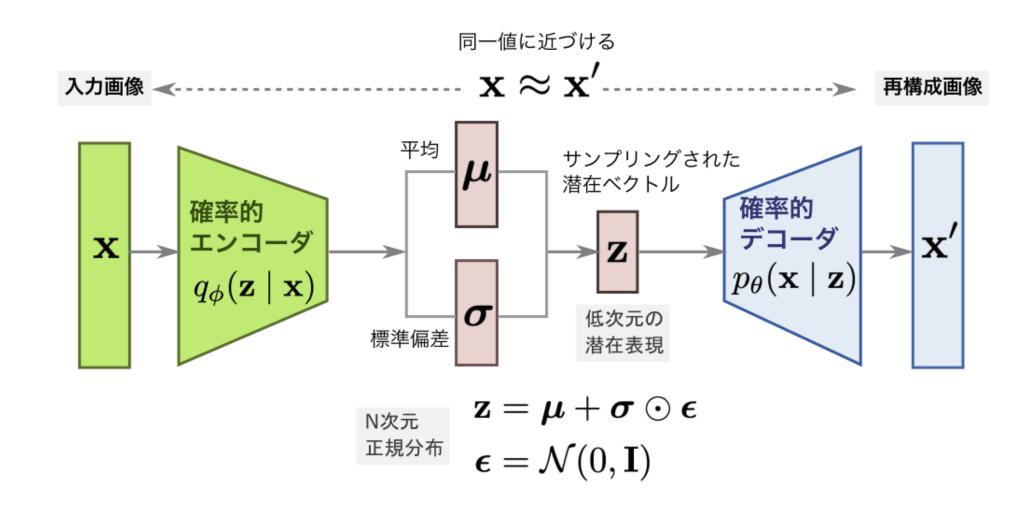
The ability to perform multi-step arithmetic (left), succeed on college-level exams (middle), and identify the intended meaning of a word in context (right) all emerge only for models of sufficiently large scale. The models shown include LaMDA, GPT-3, Gopher, Chinchilla, and PaLM. FLOPs = number of floating-point operations.

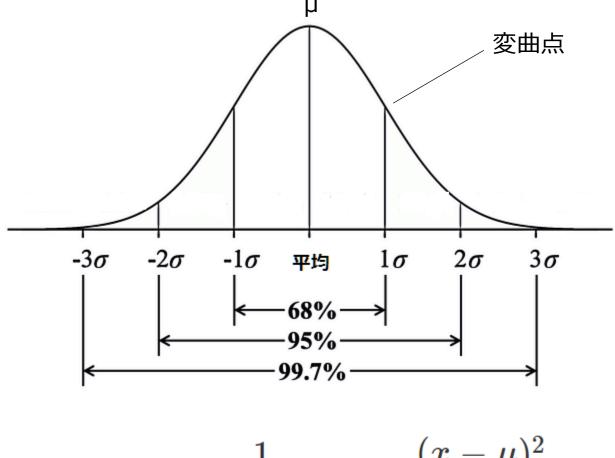
複数ステップの計算、大学レベルの試験、文脈の言葉の意味を読み取る精度

https://ai.googleblog.com/2022/11/characterizing-emergent-phenomena-in.html

シングルセル解析とVAE (Google Colabでのデモ)

# VAE:潜在変数 z を確率分布という構造に押し込める





$$f(x)=rac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}exp(-rac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2})$$

μ(算術平均)とσ(標準偏差)が決定すると、x(確率変数)に対してのf(x)(確率密度)が決定する。



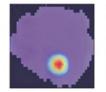
# 生命科学

データの

あなたのPCで最先端論文の解析レシピを体得できる!

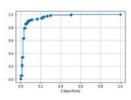
編 清水秀幸

# 機械学習











第1章 機械学習の概要とライフサイエンス研究への応用

第2章 Google Colaboratory, Pandas, Matplotlib, NumPy の基礎

第3章 教師あり学習のためのデータ前処理

第4章 scikit-learn を用いたトランスクリプトームデータの分類

第5章 PyTorch を用いたトランスクリプトームデータの分類

第6章 実践編(1): 生命科学・医歯学分野の画像を用いた機械学習

第7章 実践編(2):腫瘍特異的ネオ抗原の機械学習を用いた予測

第8章 実践編(3): シングルセル解析とVAE

第9章 実践編(4): エピジェネティクスを含む多階層の統合によるが

ん研究

第10章 実践編(5): タンパク質の「言語」の法則を解き明かす ~ア

ミノ酸配列からのタンパク質局在の予測

第11章 実践編(6): AI 創薬へのはじめの一歩

第12章 発展編(1):機械学習を用いたアプタマー配列の解析と創薬

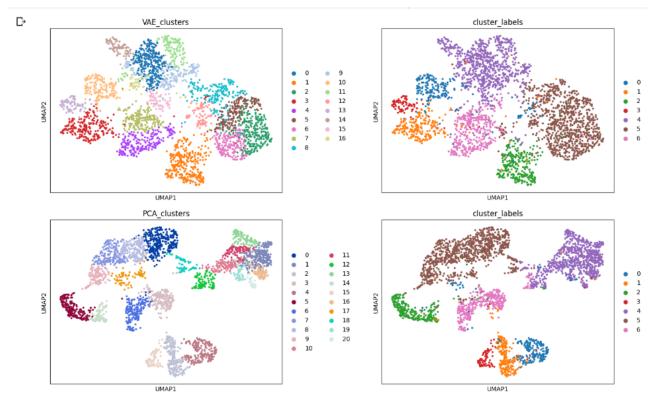
第13章 発展編(2):機械学習によるマイクロバイオームと機能未知

遺伝子の解析 ~メタゲノム・対偶遺伝学・近傍遺伝子解析

第14章 終章: さらなる学習のためのリソース



#### ch08\_eijwat\_230529\_v2.ipynb



ARI score : clusters\_label vs PCA\_clusters 0.344 ARI score : clusters\_label vs VAE\_clusters 0.387



# AIの動作環境概説

1) Google Colab https://colab.research.google.com/

2) 自然科学研究機構・計算科学研究センター(分子研) https://ccportal.ims.ac.jp/

3) ローカルサーバー https://doraemonkokoro.blogspot.com/2021/

# AIの勉強の仕方

A I の業界は、徹底したオープン作戦によって超高速での発展を可能にした。

変化が非常に激しいので、これまでの科学分野における情報の取り方では追いつかない。学会&論文&教科書からSNS&arXiv&githubへ。それでももはや変化が激し過ぎて全容は追いきれない(これ大問題)。

また最先端が一部のメガ企業の独占になりつつ(これも 大問題)。

しかしメガ企業の動向だけに振り回されず、オリジナルのアイデアを追求している研究者も多くいます。やはり 丹念に情報を集めておくしかない。

# A I の未来

いずれコードも学習もいらない時代がくる。基盤AIはすでに現実化し、その次の汎用AIも目の前か。

「計算資源や倫理」の問題によって、抑制がかかるステージが来るかもしれない。しかし、それを A I の限界と勘違いしてはいけない。

「やりたいことがある人」にとって最高の時代になります。

### ご清聴ありがとうございます

渡辺英治(NIBB/TSBセンターAI解析室)

eiji@nibb.ac.jp