ディープラーニングの仕組みを知ろう!

第0回 人工知能勉強会 準備編

Shion MORISHITA

June 1, 2024

自己紹介

氏名

• 森下 司温 (MORISHITA Shion)

学校歴

- 名城大学理工学部数学科
- 名古屋大学大学院情報学研究科複雜系科学専攻博士前期課程

趣味

- 音楽(ピアノ、作編曲 など)
- ゲーム (Dead by Daylight、ぷよぷよ など)
- AI 開発

目次

はじめに

人工知能の世界へようこそ

人工知能とは?

AI の歴史

AI の分類

ディープラーニング

現状の理解度チェック

はじめに

はじめに

目的

- 人工知能の現状について概要を知る
- ディープラーニングを理解するために必要な数学の概要を知る

人工知能の世界へようこそ ------

人工知能の世界へようこそ

人工知能とは?

人工知能(Artificial Intelligence; AI)とは?

「人工知能の定義」は確定していない

• そもそも「知能」を、現代の人類は定義できていない

ジョン・マッカーシー氏1による定義

 "the science and engineering of making intelligent machines, especially, intelligent computer programs"
 知的な機械、特に、知的なコンピュータプログラムを作る科学と工学

¹AI という語を最初に作った人

人工知能の世界へようこそ

AIの歴史

AIの歴史

年代	概要	代表的な概念・技術
1950 年~1960 年	 アラン・チューリング氏が AI の起源となる概念を提唱 機械は考えることができるのか? ジョン・マッカーシー氏が「知的な機械、特に、知的なコンピュータプログラムを作る科学と工学」として人工知能を定義 	 チューリングテスト 機械が思考したかどうかは、人との会話が成立したかどうかで判断
1960年~1974年	 第1次AIプーム到来 対話できる自然言語プログラム「イライザ (ELIZA)」が誕生 	 コンピュータの推論・探索 推論:人間が施行する過程を記号で表現し、実行すること 探索: 18的となる条件を、解き方のパターンを場合分けして探し出していくこと イライザ (ELIZA) 特定のキーワードに反応する回答パターンを複数持たせたもの 5iの の起源
1974年~1980年	ブームが下火に AI の性能が科学者間で疑問視 連絡の解き方といった簡単な課題にしか対応できなかった 現代社会でみられる。複数の要のが絡み合う器題は解けなかった	
1980 年~1987 年	 第 2 次 AI ブーム到来 「エキスパートシステム」が事業に広く導入開始 後にディーブラーニングの基礎となる「<u>網差逆伝播法</u>」が発表 	エキスパートシステム ・大量の知識ペース(もし〜ならば…)を蓄積し、それを用いて推論させるシステム ・調 <u>差逆に構造</u> ・ AI が学習を行なう具体的な手法 ・ 当時は複雑なモデルを扱わないことやコンピュータの性能不足により、あまり歓迎的ではなかった かった
1987年~1993年	ブームが下火にエキスパートシステムの性能的な限界	
1993 年~	 第3次AIブーム到来 機械学習を応用した技術の実用化 ビッグデータによるデータ蓄積の加速化 産業へのディーブラーニングの導入 	機械学習ビッグデータディーブラーニング (2006年)

人工知能の世界へようこそ

AIの分類

課題処理の観点から分類

- 特化型 AI (Artificial Narrow Intelligence; ANI)
 - 特定の狭い範囲の課題に対応した AI
 - 現時点で登場しているすべての AI はここに分類
- 汎用型 AI (Artificial General Intelligence; AGI)
 - 人間のように広範囲の課題に対応した AI
 - 現時点 (June 1, 2024) では実現されていない

分析技術の観点から分類(特化型 AI)

- ルールベース = 大量の知識ベース(もし~ならば…)を蓄積し、それをもとに 推論するシステム
- 機械学習 = コンピュータに大量のデータを学習させ、分類や予測などを行なう ためのアルゴリズムやモデルを構築する技術
 - 教師あり学習
 - 入力データ(問題)と教師データ(模範解答)を用いて、入力に対して正しい出力が 得られるよう、自動で学習
 - 未知の入力データ (問題) に対しても適切な出力データ (回答) が取得可能
 - 教師なし学習
 - 入力データのみを用いて自動的に学習
 - データの構造やパターンを発見可能
 - 強化学習
 - 環境との相互作用を通じて、最適な行動を自動的に学習

人工知能の世界へようこそ

ディープラーニング

ディープラーニングとは

- 教師あり学習に分類される、機械学習の一手法
- 大量のデータを使って、コンピュータが自動的に特徴を学習
- 画像認識、音声認識、自然言語処理など、さまざまな分野で活用可能

解決しうる問題の大前提

- ◆ 人間側のある入力に対して、適切と思われる AI 側の出力が欲しい
 - 顔認証システム

(入力:顔の画像/出力:本人かどうかの YES or NO)

自動字幕システム

(入力:声/出力:喋った文章)

ChatGPT

(入力:質問/出力:回答)

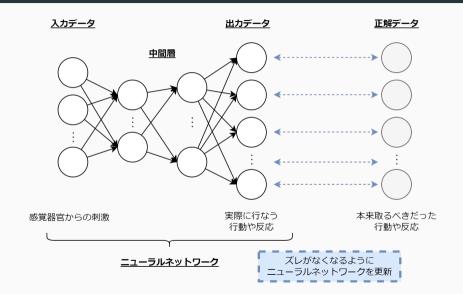
● 競馬で3着以内に入る馬の予測

(入力:馬情報や当日レース情報、同馬の過去レース情報など/出力:3 着以内に 入りそうな馬の一覧)

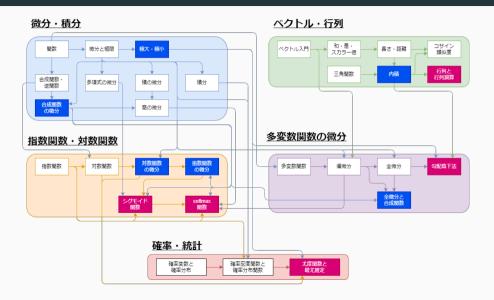
<u>ディープラーニン</u>グの仕組み(概要)

- ニューラルネットワーク (~ 脳)を用いて学習
 - 入力データ
 - 感覚器官からの刺激
 - ニューラルネットワーク
 - 脳の神経細胞の集まり
 - 出力データ
 - 行動や反応
- 実際に行った行動や反応(出力データ)と、本来取るべきだった行動や反応(正解データ)を比べて、そのズレがなくなるようにニュラルネットワークをアップデートすることを繰り返す

ディープラーニングの仕組み(概要)



ディープラーニングに必要な数学の最短ロードマップ



現状の理解度チェック

現状の理解度チェック:

高度な大学数学は扱いません。

ほとんどが高校数学か、その延長です。

足りない知識はその都度確認を入れるので、 まずは現状の理解度をチェックしましょう!

•
$$\sum_{k=1}^{n} x_k = x_1 + x_2 + \dots + x_n$$
.

現状の理解度チェック:ベクトル

- □ ベクトルを知っているか?(数 B)

 - 大学数学の場合: $a=\begin{bmatrix}1\\2\\3\end{bmatrix}$ (列ベクトル)
- □ ベクトルの加法や内積の計算ができるか?(数 B)

$$\bullet \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -2 \\ 3 \\ -5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & + & (-2) \\ 2 & + & 3 \\ 3 & + & (-5) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 5 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

$$\bullet \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -2 \\ 3 \\ -5 \end{bmatrix} \right\rangle = 1 \cdot (-2) + 2 \cdot 3 + 3 \cdot (-5) = -11.$$

現状の理解度チェック:行列

□ 行列を知っているか?(大学数学)

$$\bullet \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \\ -2 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

□ 行列とベクトルの積を知っているか、 あるいは、下の式を理解できそうか?(大学数学)

$$\bullet \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \\ -2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot 1 & + & (-1) \cdot 2 & + & 0 \cdot 3 \\ 2 \cdot 1 & + & 1 \cdot 2 & + & (-1) \cdot 3 \\ (-2) \cdot 1 & + & 0 \cdot 2 & + & 1 \cdot 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

現状の理解度チェック:微分

- □ 微分の計算は理解できるか?(数Ⅱ)
 - $\bullet (e^x)' = \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}x} e^x = e^x.$
 - $\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}(t-1)^2 = 2(t-1).$
- □ 合成関数の微分は知っているか?(数 III) (今は忘れていても、下の式をなんとなく見た記憶があるか?)
 - $\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}u} \frac{\mathrm{d}u}{\mathrm{d}x}$ (合成関数の微分の公式)

現状の理解度チェック:多変数関数

- □ 多変数関数を知っているか、 あるいは、下の式を理解できるか?(大学数学)
 - $f(x,y) = x^2 + y^2$ のとき、 $f(1,2) = 1^2 + 2^2 = 5$.
- □ 偏微分の記号の意味を知っているか、 あるいは、下の式を理解できるか?(大学数学)
 - $f(x,y) = x^2 + 2xy + y^2$ のとき、
 - $f_x(x,y) = \frac{\partial f}{\partial x} = 2x + 2y$.
 - $f_{xy}(x,y) = \frac{\partial}{\partial y} \left(\frac{\partial}{\partial x} f(x,y) \right) = \frac{\partial}{\partial y} (2x + 2y) = 2.$