

ニューラルネットワークの基本

株式会社フュージョンシス

| 文書バージョン | 日付 | 変更点 |
|----------|------------|-----|
| ver. 1.0 | 2017年6月28日 | 作成 |

目次

| 1. | まえがき | 1 |
|----|------------------------|----------|
| 2. | 学習とは何か? | 1 |
| 3. | toy モデルによる、"学習とは何か"の説明 | 2 |
| 4. | 実際のニューラルネットワークの構成 | 6 |
| 5. | NN の学習の詳しい説明 | 6 |
| 6. | 学習の進行 | <u>ç</u> |
| 7. | 認識とは何か? | <u>c</u> |



| 1 | |
|---|--|
| 2 | |
| _ | |

 1. まえがき

多層ニューラルネットワークは、古くから知られ、3層にすると、2層ニューラルネットワークでは学習できないデータ(例えば exclusiveOR)も学習できることが数十年前に知られていました。しかしそのころのコンピュータは非力で、大したことは出来ませんでした。一方ハードウェアなどの進歩で、ニューラルネットワークの能力が飛躍的に高まり、ビジネスに結びつく応用が可能になっているのが現在の状況だと思います。

多層ニューラルネットワークの実装は、非常に多数あります(株式会社フュージョンシスの代表者も何種類かを実装した経験があります)。一方 tensorflow は中身を知る必要がなく、API の使い方を覚えさえすれば、簡単に機械学習を行うことができるようになっている使いやすさが、人気の理由です。

まず公知のことを少しまとめます。

NN(以下ニューラルネットワークを NN と書きます)には、学習のフェイズと認識のフェイズの 2 つがあります。

2. 学習とは何か?

NNの学習とは、特定のベクトルの入力に対して、特定のベクトルを出力する、ベクトル 値関数を構成することです。やや抽象的なので、もう少し具体的に書きます。 関数は

y=f(x)

のように書かれますが、x の範囲のことを定義域、y の範囲のことを値域と呼びます。すなわち

f:定義域----->値域





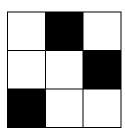
| 37 | です。 |
|----|--|
| 38 | |
| 39 | 3. toy モデルによる、"学習とは何か"の説明 |
| 40 | |
| 41 | ある未開人は3つの文字を持っています。その文字は我々の文字 <i>の</i> |
| 42 | |
| 43 | "太陽" |
| 44 | "火" |
| 45 | "海" |

に相当するとします。





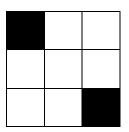
太陽



51

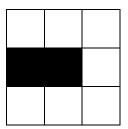
52

53 火



54 55

56 海



57 58

59 という2次元の表現を持っているとします。

60 61

この3つの表現はそれぞれ

626364

65

太陽---->010001100

火 ---->100000001

海 ---->000110000

666768

という binary 列に変換することが出来ます。一方 NN の出力は

69 70

100 が出力されたら、"太陽"が認識され、 2017/06/28 印刷 3



| 71 | 010 | が出力されたら、 | "火 | "が認識され、 |
|----|-----|----------|----|---------|

001 が出力されたら、"海"が認識されると考えます。





75 76

この未開人の3つの文字を学習するNNは、"次のような振る舞いをする、9次元空間を 定義域とし、3次元空間を値域とするベクトル値関数を構成すること"と定義できます。

| 文字 | NN への入力 | NN からの出力 | 出力の解釈 |
|----|-----------|----------|-------|
| | 010001100 | 100 | 太陽 |
| | 10000001 | 010 | 火 |
| | 000110000 | 001 | 海 |

77 78



4. 実際のニューラルネットワークの構成

(jis 第一水準+ひらがなカタカナ+英数字)を学習・認識するニューラルネットワー クは、784次元ベクトル空間を定義域とし、3169次元ベクトル空間を値域とする関数で す(toy モデルの話の拡張になっています)。

各数字の由来は以下のとおり。

定義域の要素

784 (=28x28 の画像のピクセル総数) 個の要素を持つベクトル

値域の要素

3169 (ひらがな カタカナ jis 第 1 水準漢字総数) 個の要素を持つベクトル

5. NN の学習の詳しい説明

例えば漢字 "井"の画像を 01 列に直す時

(000101010000111....11111)

784 (=28x28) 個

の binary 列

 だとします。このベクトルを NN に入力した時に

3169 個の中で文字コードの"井"を 示す 501 番目に 1 個だけ 1 が立っ

を出力してほしいわけです。

ている



122123

124125126

127

128

129130131

132

133134

135136137

138

一方漢字"丼"の画像を 01 列に直す時

117 118 (111101010000111....11111) 119 120 (784 (=28x28) 個 121 の binary 列

だとします。この binary 列は、漢字"井"の binary 列とは当然異なります。このベクトルを NN に入力した時に

3169 個の中で文字コードの"丼"を 示す 623 番目に 1 個だけ 1 が立っ ている

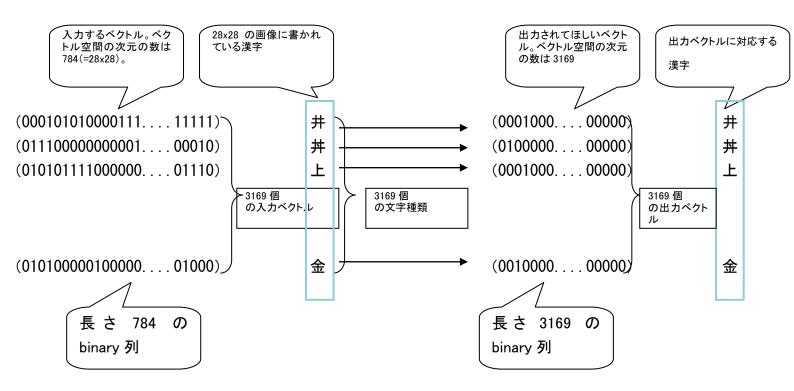
を出力する必要があります。そのような入出力関係は NN の結合素子間の重みを変えていくことで可能です (学習則は多数あります。tensorflow ではどの学習則を選ぶか意識しなくても良いようになっています。また私の経験上、どの学習則を選んでも、学習の速度は若干変わるようですが、学習の内容の大勢は変わらない感じです)。

そのような重みの変更を3169個の文字全てについて、行います。

2017/06/28 印刷











| 140 | |
|-----|---|
| 141 | |
| 142 | 6. 学習の進行 |
| 143 | |
| 144 | 学習の初期には |
| 145 | |
| 146 | (0.23 0.1 0.11 0.009 0.008) 3169 次元空間中のベクトル |
| 147 | |
| 148 | といった、どの文字を出力しているかあまりはっきりしないベクトルが出力されますが、 |
| 149 | 十分に学習を繰り返すと、 |
| 150 | |
| 151 | (000000100000000) 3169 次元空間中のベクトル |
| 152 | |
| 153 | といったどの文字を表しているかはっきり示すようなベクトルが出力されるようになり |
| 154 | ます。 |
| 155 | |
| 156 | |
| 157 | 7. 認識とは何か? |
| 158 | |
| 159 | 認識とは、学習が完了した NN に対して、画郭 28x28 の画像ファイルを見せて、出力が |
| 160 | 3169 の文字のどれに近いかを判別する作業です。 |
| 161 | |
| 162 | |
| 163 | |
| 164 | |