

2.2 ニューラルネットワークでのデータ表現

テンソルとは

- ・ 任意の次元に対し、行列を一般化したもので
データ（数値）の入れ物

例：Numpy配列に格納されたデータ

任意の次元に対し、行列を一般化したもの
…?

テンソルとは、 n 次元のデータの入れ物

テンソルとは

語彙

- ・ テンソルの軸とは
→ テンソルの次元、軸 0、軸 1 と数える
- ・ テンソルの階数 (rank) とは
→ 軸の数

テンソルの具体例

- 0次元テンソル（スカラー）
 - 1次元テンソル
 - 2次元テンソル
- について説明する

テンソルの具体例

- 0次元テンソル（スカラー）

点（0次元）

```
import numpy as np
x=np.array(5) #これが0次元テンソル
print(x)
print(x.ndim) #階数を表示
```

実行結果

5
0

つまり、x は 0次元テンソルで、階数0のデータの入れ物

- 軸とは
→テンソルの次元
- 階数（rank）とは
→軸の数

テンソルの具体例

・ 1次元テンソル

線（1次元）

```
import numpy as np
x=np.array([3,4]) #これが1次元テンソル
print(x)
print(x.ndim) #階数を表示
```

実行結果

[3 4]

1

つまり、 x は 1次元テンソルで、階数 1 のデータの入れ物

- ・ 軸とは
→テンソルの次元
- ・ 階数 (rank) とは
→軸の数

テンソルの具体例

・ 2次元テンソル

平面（2次元）

```
import numpy as np
x=np.array([[2,3,4,5],
           [5,8,7,9],
           [2,4,1,7]]) #これが2次元テンソル
print(x)
print(x.ndim) #階数を表示
```

実行結果

```
[[2 3 4 5]
 [5 8 7 9]
 [2 4 1 7]]
```

2

つまり、x は 2次元テンソルで階数2のデータの入れ物

- ・ 軸とは
→テンソルの次元
- ・ 階数（rank）とは
→軸の数

テンソルの呼び方

- ・ 階数 n のテンソル
- ・ n 次元テンソルといった呼び方がある

n 次元テンソルが一般的

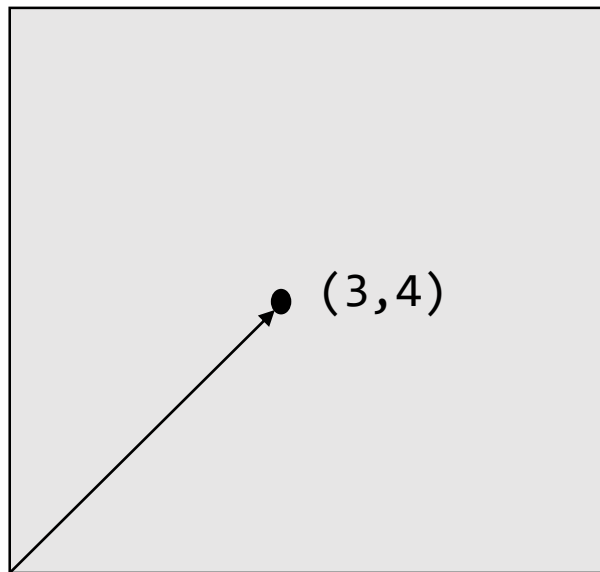
テンソルとは、 n 次元のデータの入れ物

テンソルの注意

※テンソルとベクトルは異なる

`x=np.array([3,4])`

は1次元テンソルで2次元ベクトルである



テンソルの重要な属性

- 階数 (**rank**)
 - 形状
 - データ型
- の3つがある

テンソルの重要な属性

- ・ 階数

- ・ 軸とは
→ テンソルの次元
- ・ 階数 (rank) とは
→ 軸の数



何次元か

先ほどの例

```
import numpy as np
x=np.array([3,4]) #これが1次元テンソル
print(x)
print(x.ndim) #階数を表示
```

で、x.ndimによって階数を求めたように
PythonのNumpyなどではndim属性という

テンソルの重要な属性

- ・形状

→次元の数を表すタプル

- ・行列

(
 [2, 3, 4, 5, 6],
 [5, 8, 7, 9, 7],
 [2, 4, 1, 7, 8])

のテンソルの形状は(3, 5)

- ・ベクトル

([2, 3, 4, 5, 6])

のテンソルの形状は(5,)

- ・スカラー

(5)

のテンソルの形状は()

タプル

→データ型の1種

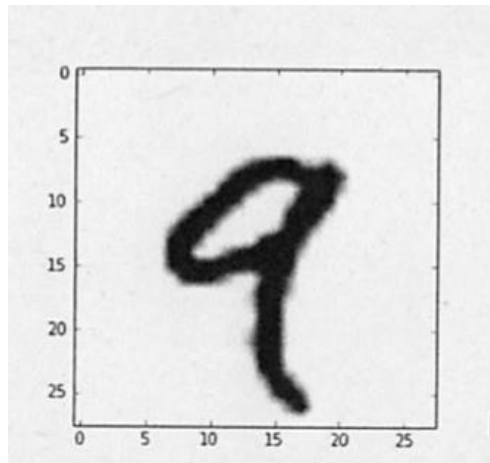
テンソルの重要な属性

- ・データ型

`float32`, `unit8`, `float64`といったデータの型のこと

`char`型もあるがNumpyにはこの型のテンソルは無い

MNISTを使ったテンソルの実践



- MNIST

左図のようなサイズが**28*28**の手書きの数字のデータが6万個入ったデータセット
(**60000*28*28**)

```
>>> print(train_images.ndim)
3
```

このテンソルの形状は次のとおりです。

```
>>> print(train_images.shape)
(60000, 28, 28)
```

このテンソルのデータ型 (dtype 属性の値) は次のとおりです。

```
>>> print(train_images.dtype)
uint8
```

- 階数 (rank)
 - 形状
 - データ型
- を求めている

Numpyでのテンソルの操作

- ・ MNISTの6万個のデータのうち10から100番目の手前までデータを取り出したい

```
>>> my_slice = train_images[10:100]
>>> my_slice.shape
(90, 28, 28)
```

形状が $(90*28*28)$ で表現される) ことより、取り出せていることが分かる。

この例のように、もとのデータは3次元なのに軸0しか指定しないと、他の軸はすべて取り出される。

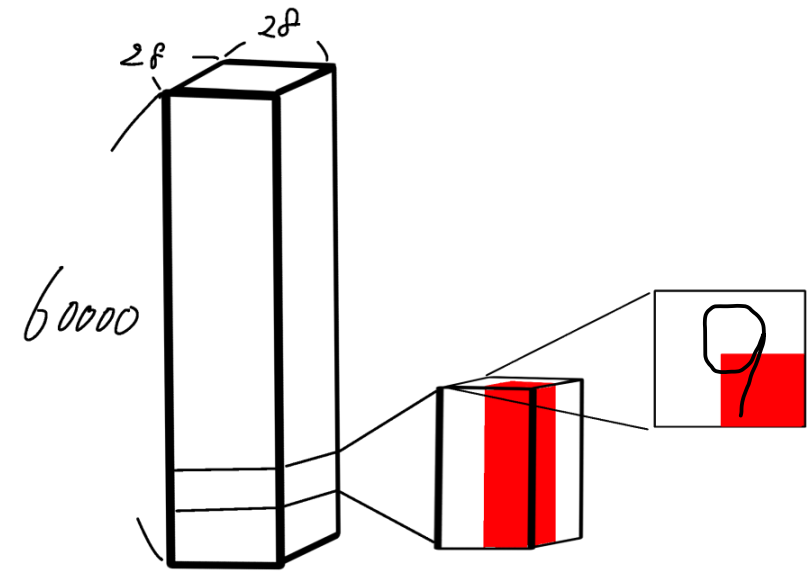
Numpyでのテンソルの操作

ルール

- [以上:より小さい]のように範囲を指定
- [10:20,7:14,7:14]のように各軸の範囲を指定
- さっきの例のように、指定する軸がテンソルの次元より少ないと指定より大きい次元はすべて取り出される。
- [:]のように範囲を指定しないとその軸すべてが範囲
- [:14]だと14より小さいもの [14:]だと14以上すべてを指定

```
>>> # 先の例と同じ
>>> my_slice = train_images[10:100, :, :]
>>> my_slice.shape
(90, 28, 28)

>>> # これも先の例と同じ
>>> my_slice = train_images[10:100, 0:28, 0:28]
>>> my_slice.shape
(90, 28, 28)
```



Numpyでのテンソルの操作

- ・負のインデックスについて

Pythonのリストではマイナスのインデックスがあり最後尾からの順番を意味する

リスト

```
a=[3,12,45,56,29]
```

の-1番目は29

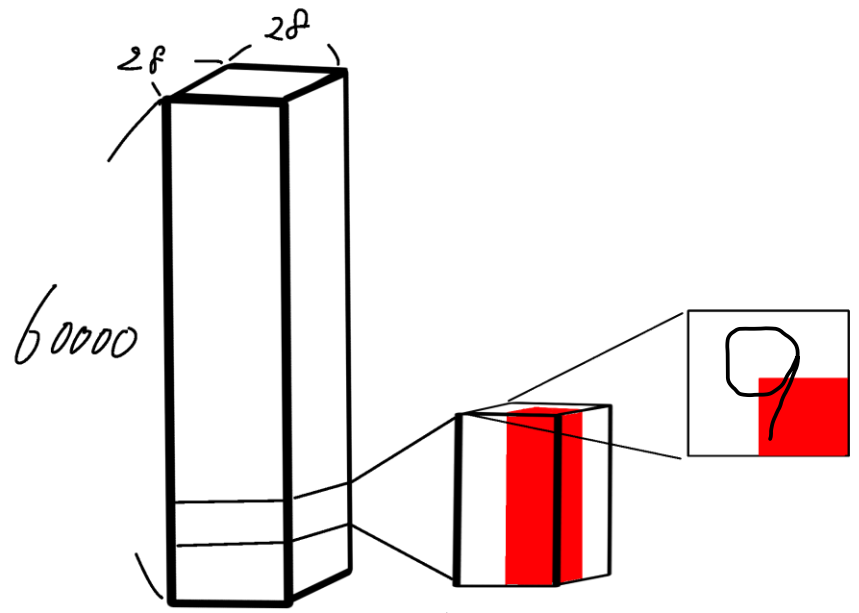
Numpyでのテンソルの操作でも同様の指定が可能

データバッチ

語彙

- ・ サンプル軸
データテンソルの最初の軸
($60000 * 28 * 28$) の 60000
のこと

- ・ バッチ
→ 一群、1まとまり



データバッチ

ディープラーニングではデータをバッチに分けて処理

```
batch=train_images[:128]
```

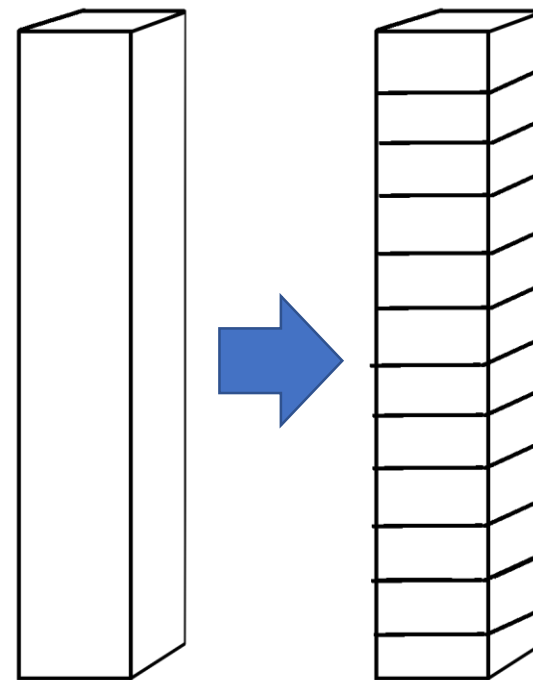
```
batch=train_images[128:256]
```

~

```
batch= train_images[128n:128(n+1)]
```

といったように分割

それぞれの最初の軸（軸0）をバッチ軸という



データテンソルの現実的な例

- ベクトルデータ
（2次元テンソル）
 - 時系列データまたはシーケンスデータ
（3次元テンソル）
 - 画像データ
（4次元テンソル）
 - 動画データ
（5次元テンソル）
- の4つを紹介します。

データテンソルの現実的な例

- ベクトルデータ（2次元テンソル）
サンプル軸と特徴軸からなる

10万人の年齢、郵便番号と住所、収入をまとめた生命表データセット
→形状が(100000,3)の2次元テンソルに格納

- テンソルの特性
階数→n次元
形状→(3,5)とか
データ型→float32とか
- データバッチ
→分割されたデータの1まとまり

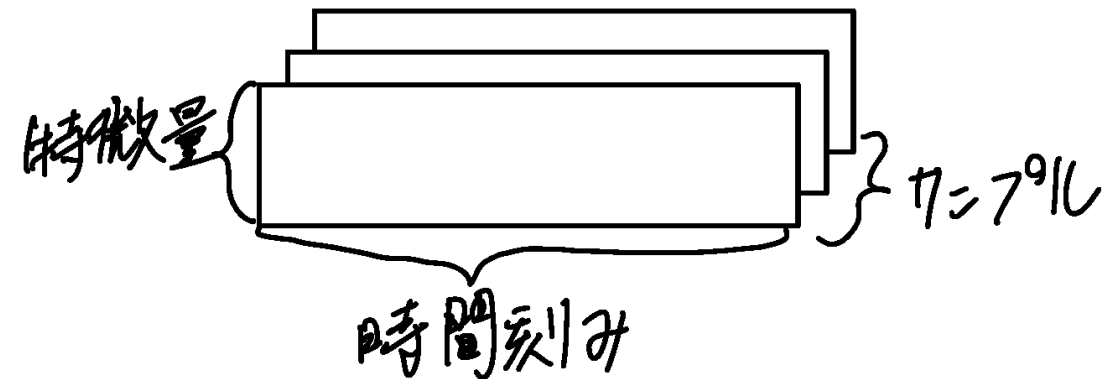
データテンソルの現実的な例

- ・ 時系列データ（3次元テンソル）
サンプル軸、特徴量、時間刻みといったものからなる

株価のデータセット

- ・ 3次元ベクトルからなる1分間のデータ
- ・ 390分が1日の取引時間
- ・ 250日間分のサンプル
→形状が(250,3,390)の
3次元テンソルに格納

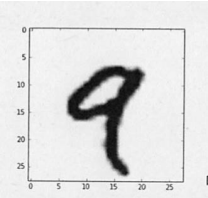
- ・ テンソルの特性
階数→n次元
形状→(3,5)とか
データ型→float32
とか
- ・ データバッチ
→分割されたデータの1まとまり



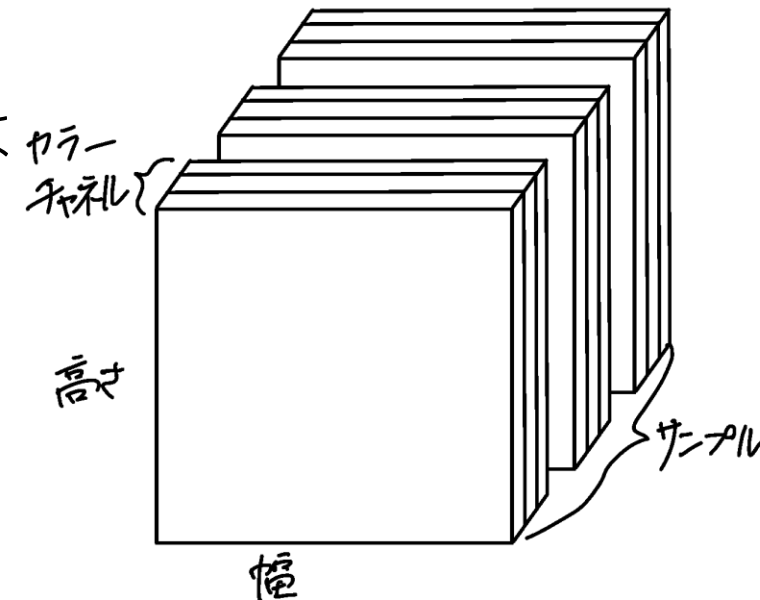
データテンソルの現実的な例

- ・ 画像データ（4次元テンソル）
サンプル軸、幅、高さ、色深度からなる

128個のサイズが256*256のカラー画像は形状が(128,256,256,3)の4次元テンソルに格納

MNIST  のようなグレースケール画像は3次元テンソルで表せるが慣習として(128,256,256,1)といったようなテンソルに格納

- ・ テンソルの特性
階数→n次元
形状→(3,5)とか
データ型→float32とか
- ・ データバッチ
→分割されたデータの1まとまり



データテンソルの現実的な例

チャンネルラストとチャンネルファースト

画像テンソルの形状には

(samples,width,height,color depth)

のチャンネルラストと

(samples,color depth,width,height)

のチャンネルファースト

二種類がある

データテンソルの現実的な例

- 動画データ（5次元テンソル）

動画は少しずつ変化する沢山の画像からなり、
1枚1枚をフレームと呼ぶ

動画データは

サンプル軸、フレーム、幅、高さ、色深度からなる

60秒間の144*256のビデオクリップを4 fps (frames per second) でサンプリングするとフレーム数は240になり、このようなビデオクリップ4つのバッチは、形状が(4,240,144,256,3)の5次元テンソルに格納

- テンソルの特性
階数→n次元
形状→(3,5)とか
データ型→float32とか
- データバッチ
→分割されたデータの1まとまり