機械学習入門

経済学部 BX584

k-近傍法(最近傍法)

MNISTデータ

- 手書き数字画像データセット
 - 超有名なデータセット
 - 深層学習のベンチマークにも良く使われる
 - 合計70,000枚の画像
 - 0~9の画像数:6903 7877 6990 7141 6824 6313 6876 7293 6825 6958
 - 28x28ピクセルのグレースケール画像
- 参考URL

しかし...

• MNISTデータを今日説明する最近傍法に使うと時間がかかりすぎる

- 最近傍法の特徴
 - ・利点:原理が単純
 - ・欠点:計算時間が長い

- そのため、scikit-learnのdigitsデータセットを使うことに
 - ・8x8ピクセルの手書き数字画像
 - ・ 画像数も合計2,000枚に達しない

k-近傍法(k-nearest neighbor)

- ・データの分類に使える手法のひとつ
- モデルを使わない手法! (個々のデータをそのまま使う)
- ・ラベルを予測したいデータと最も類似したk個の訓練データを求める
- そのk個で多数決を採り、最多数のラベルを答えにする
 - 利点:簡単
 - 欠点: すべてのデータとの類似度を計算する必要がある(計算量大)

scikit-learnのdigitsデータセットの読み込み

from sklearn.datasets import load_digits

```
digits = load_digits()
```

digitsデータセットの可視化

import matplotlib.pyplot as plt

添え字が100のデータを可視化する

クラスラベルも表示する
plt.imshow(digits.data[100].reshape(8,8))

print('class', digits.target[100])

問1

・添え字0のデータと添え字10のデータのユークリッド距離を求める

・添え字0のデータと添え字1のデータのユークリッド距離を求める

どちらのユークリッド距離のほうが小さいか?

訓練データ/検証データ/テストデータ

- 訓練データ
 - 正解が分かっているとしてよいデータ
- 検証データ
 - ハイパーパラメータを調整するために使うデータ
 - ・ ハイパーパラメータ: 人間が手動で調整しないといけないパラメータ
 - 予測と正解をつきあわせて性能を評価
 - ・最も良い性能を出すハイパーパラメータの値を探る
- ・テストデータ
 - 正解を予測するために使うデータ
 - テストデータでの評価は最終的な評価
 - この評価結果を見てハイパーパラメータを変えてはいけない!

digitsデータセットを訓練/検証/テスト・データに分割

```
# データを訓練データとテストデータに分割
from sklearn.model selection import train test split
X train, X test, y train, y test = train test split(digits.data,
                                                  digits.target, test size=0.2,
                                                  random_state=0)
X_train, X_valid, y_train, y_valid = train_test_split(X_train, y_train,
                                                    test size=0.25,
                                                    random state=0)
```

print(X train.shape, X valid.shape, X test.shape)

すべての訓練データとのユークリッド距離を求める

import numpy as np

```
for i in range(len(X_train)):
    print(np.linalg.norm(X_train[i] - X_valid[0]))
```

ブロードキャストを使うと・・・

```
dist = np.linalg.norm(X_train - X_valid[0], axis=1)
```

```
print(y_train[np.argmin(dist)] == y_valid[0]) #この行では何をしているでしょうか?
```

k-近傍法の性質

- ・方法としてシンプルなので何をやっているか理解しやすい
 - Facebookの大規模類似度検索ライブラリFaiss

https://github.com/facebookresearch/faiss

- ・計算量が大きい
 - テストデータひとつごとにすべての訓練データをスキャン
 - だからFacebookのライブラリのような高速化が必要

最近傍法からモデルに基づくアプローチへ

- 最近傍法の最大の特徴はモデルに基づかないこと
 - モデルに基づかない=データそのものしか使わない
 - 最近傍法では、入力と出力を単にペアとして扱い、その間の関連性を考えない。
 - ・モデルに基づく=データが何らかの構造を持つと仮定する
- データが持つ構造とは?
 - 例)線形性 = 出力が入力の線形関数として書ける

付録: MNISTデータの扱い方

MNISTデータの読み込み

```
from sklearn.datasets import fetch_mldata
mnist = fetch_openml('mnist_784')
X, y = mnist.data, mnist.target
print(len(X))
print(len(y))
```

MNISTデータの最初の100個を可視化

```
fig, axes = plt.subplots(10, 10)
for x, ax in zip(X, axes.ravel()):
    ax.axis('off') # 軸を消す
    ax.matshow(x.reshape(28, 28), cmap=plt.cm.gray)
plt.show()
# subplotsメソッドは、複数のグラフを一度に描くのに使える。
```