パターン認識・課題3

課題3.1 パーセプトロンによる学習(基本編)

課題3.1.1 パーセプトロン学習プログラムの作成

パーセプトロンによる学習を実現するプログラムを作成せよ

このとき、特徴ベクトル(拡張特徴ベクトル)の要素数、パターン数、およびクラス数は任意の数を設定できるように作ること。

課題3.1.2 パーセプトロン学習プログラムの実行

完成したプログラムに、以下のデータを入力し、正しく学習することを確認せよ。 ただし、

 $\rho=1$

とする.

パターン	値	クラス
パターン1	(1,1)	ω_1
パターン2	(2,1)	ω_1
パターン3	(1,3)	ω_2
パターン4	(2,4)	ω_2
パターン5	(4,3)	ω ₃
パターン6	(4,2)	ωვ

学習したパーセプトロンに以下のパターンを入れ、どのクラスと判定されるか確認せよ。

課題3.1.3

拡張重みベクトルの初期値を変えると、収束にどう影響するか確認し、その理由を述べよ、

課題3.1.4

定数ρを変化させ、収束にどう影響するか確認し、その理由を述べよ.

ヒント

多クラス対応のパーセプトロン

多クラス対応パーセプトロンの重みベクトルの修正は、教科書P.23 式(2.27)に従う.

教科書図2.4、図2.7は式(2.18)~(2.19)を利用した2クラスの場合の図であることに注意.

手順

- 1. 初期重みを決定
- 2. 教科書P.23 式(2.27)に従って重みを修正
- 3. 式(2.10)~(2.12)によって識別関数値を導出
- 4. 最大のものがxのクラスであるかどうかを確認
- 5. 全ての値が正しいクラスに当てはまるまで2~4を繰り返す

ソースコード例

パーセプトロン学習用プログラム

```
#define N //拡張ベクトルの要素数
#define C
               //クラス数
#define P
               //パターン数
int main(int argc, char* argv[]){
       double rho = 1.0;
       double x[P][N];
       double w[C][N];
       for(c=0; c < C; c++){
               g[c] = multi(x[p], w[c]);
       }
       while(収束していない){
               for(c=0; c < C; c++){
                       \mathbf{if}(g[c]が最大ではない && x[p]が\omega_cに属する場合){
                               式(2.27)によってw[c]を更新
                       else if(g[c] が最大 && x[p]が\omega_cに属さない場合){
                               式(2.27)によってw[c]を更新
                       }
               }
       // 重みwをファイルに出力
}
```

未知パターンのクラス判定プログラム

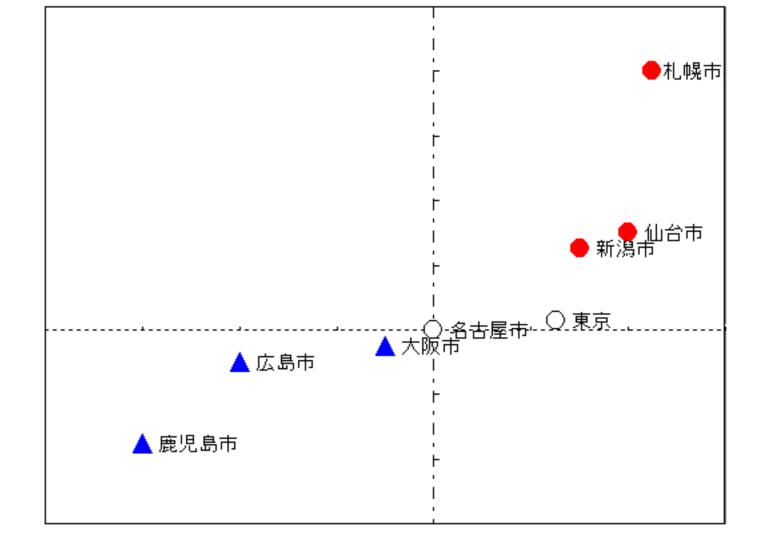
課題3.2 パーセプトロンによる学習(応用編)

課題3.2.1 天気の学習

日本全国主要都市における天気と、名古屋からの相対位置を表1に示す。このとき、各地の天気をクラスとして、雨の地域、曇りの地域、晴れの地域を学習せよ、

表1:各都市の相対位置と天気、数値は経度差、緯度差を10倍したもの、

都市名	x座標	y座標	天気
札幌市	4.5	8	晴れ
仙台市	4	3	晴れ
東京	3	0.3	曇り
新潟市	2.5	2.5	晴れ
名古屋市	0	0	曇り
大阪市	-1	-0.5	雨
広島市	-4	-1	雨
鹿児島市	-6	-3.5	雨



課題3.2.2 京都の天気の予測

求められた識別関数を用いて、京都の天気を予想し、その結果について考察せよ。京都の座標は以下のものとする。

都市名	x座標	y座標	天気
京都	-0.8	-0.4	晴れ

なお、結果が正しく無かった場合は、どのようにすれば正しい結果が得られるか考察せよ.

提出期限

2018/6/11

レポート提出の注意は、こちら (../report.html)

戻る

Yasutomo KAWANISHI