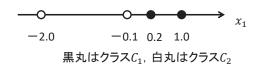
- 課題: 以下の3題に取り組み、その結果分かったことや自分で考えたことを報告せよ.
 - 1. 各クラスのプロトタイプ(代表点)が 1 点のみの最近傍法(1-Nearest Neighbor 法)を 考える.
 - (a) クラス C_i のプロトタイプの座標を \mathbf{p}_i , 識別関数を $g_i(\mathbf{x})$ としたとき, 識別関数が線形となることを示せ. またその重みベクトル \mathbf{w}_i を, プロトタイプの座標を \mathbf{p}_i を用いて表せ. (ヒント:第 2 回講義資料 p.25)
 - (b) 2次元特徴空間内に3つのクラス C_1, C_2, C_3 の学習パターンが分布しており、各クラスのプロトタイプが $\mathbf{p}_1 = (8,4)^t, \mathbf{p}_2 = (2,8)^t, \mathbf{p}_3 = (4,2)^t$ であるとする. このときこの3つのクラスに対応する線形識別関数 $g_i(\mathbf{x})$ (i=1,2,3) を求めよ.
 - (c) 各クラス間の決定境界 $g_{ij}(\mathbf{x}) \stackrel{\text{def}}{=} g_i(\mathbf{x}) g_i(\mathbf{x}) = 0$ (i < j) の式を全て求めよ.
 - 2. パーセプトロンの学習規則により,図 2 に示す 1 次元データを分類する線形識別関数 $(g(x) = w^t x)$ を学習する過程を示せ.つまり,この 1 次元上のデータを学習データとして用いた際に,重みの値 $w^t = (w_0, w_1)$ が変化する様子を示せ.



- 計算にはプログラムを使うとよい(慣れない人はエクセルでも可). 過程や出力を どう読めばよいか説明すること. 出力の形式として例えば, 講義資料に倣い, 各行 を入力データ, 各列を重みの値や分類結果とした表が考えられるが, 読み手が理解 できる限り形式は任意である.
- 初期値や学習係数は適宜定めてよい. 例えば $(w_0, w_1) = (0.4, -0.4)$,学習係数 0.3 など. ただし既に終了条件に達している初期値は避けること. 初期値や学習係数を変えた際の挙動を分析するとよい. 重み空間内での挙動を図示するのもよい.
- -2クラス分類ではなく3クラス以上の分類となる問題を新たに考え,その分類器を学習するのもよい.つまり,各クラス C_i ごとに識別関数 $g_i(\mathbf{x})$ を設定し,それらの重みを学習することになる.分類は $argmax_i$ により得ることになり,更新式も適切に設定する必要がある.
- 上記で例示したように、自主的、多面的に検討を行ったものには加点する.
- 講義で示したパーセプトロンの学習規則に基づくこと. 学習データを全て読むループが一番外側に来るはずである. これに合致していない場合は減点する.
- 3. 多層ニューラルネットワークにおける誤差逆伝播法 (Back Propagation; BP) を導出せよ. 各変数を定義したうえで、具体的に式を展開して導出すること. これを用いて、「誤差が逆に伝播する」という名前の意味を説明せよ.

注意:

- 考察や説明などを,他人が読んでわかる日本語(または英語)で書くこと.**プログラムや実行結果のみを送りつけてきた場合は,極めて低く評価する,または受理しない**. ソースコードをレポートに含める必要はない.

- 出典や参考にした情報源がある場合は明記すること. 剽窃や盗用が疑われる場合は相応の処置を取る. 自分が理解したことを書くこと.
- その他, 講義に対する感想や要望など, 何かあれば書いてください.
- 本レポートは情報通信工学演習(情報通信工学コース必修)の一部である. 知的情報処理論の成績にも加味する.

● 提出期限: 2023年5月15日(月)

• 提出方法: CLE 上にて、原則 PDF ファイルで提出(Word ファイルでも可)