## Home Work-1 (Deadline: 2021.3.23)

- 1. 试用 M-P 模型构造一个实现逻辑 "OR"运算的神经元,给出模型结构和各个  $w_i$  和  $\theta$  值。
- 2. 试证明感知机学习算法收敛定理的 case (2) (证明方法请参考课堂笔记)。.
- 3. 教材(Comprehensive Foundation of Neural Networks, p.152), the Problem 3.4 is as follows:

The correlation matrix  $R_X$  of the input vector X(n) in the LMS algorithm is given by  $R_X = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 1 \end{bmatrix}$ . Define the range of values for the learning-rate parameter  $\alpha$  of the LMS algorithm for it to be convergent in the mean square.

- 4. (1)已知用一个 2 层的 NN 可实现逻辑 XOR 运算。试构造一个实现 XOR 运算的 NN,给出模型结构和各个  $w_{ji}$  和  $\theta_{j}$  值。(注:在该 NN 中,输入 X=  $[x_1, x_2]^T$  中各  $x_i$  取值为+1 或-1,各单元的非线性函数取为符号函数,即  $\varphi(s) = Sgn(s)$ )。
  - (2) 奇偶检验问题可视为 XOR 问题的推广(由 2 输入到 n 输入的推广): 若 n 个输入中有奇数个 1,则输出为 1; 若 n 个输入中有偶数个 1,则输出为 0。一个 2 层的 NN 可实现奇偶检验运算。试构造一个实现这种运算的 NN,给出模型结构和各个  $w_{ji}$  和  $\theta_{j}$  值。(注:在该 NN 中,n 为任意整数,输入 X =  $[x_1,x_2,...,x_n]^T$  中各  $x_i$  取值为 1 或 0,各单元的非线性函数取为单位阶跃函数,即  $\varphi(s)=U(s)$  )。
- 5. 试将感知机学习算法用  $\mathbf{C}$  (或其它)语言编成程序,并做下述的 n 维随机矢量  $\mathbf{X} = [x_1, x_2, \cdots, x_n]^T$  的二值分类的模拟实验:
  - (1) 用程序产生 M 个均值为 0,方差为 1 的正态随机矢量(取维数 n=3,即  $\mathbf{X}(k)=[x_1(k),x_2(k),x_3(k)]^T$ , k=1,2,...,M;每个  $x_i(k)$  为服从 N(0,1) 分布的随机变量)。要求产生三组矢量(分别取 M=10,20,30),分别用 每 组 矢 量 训练一个感知 机 模型。对于每个训练 矢 量  $\mathbf{X}(k)$  ,给定 其 理 想 输 出 为  $d(k) = \begin{cases} 1, if \ x_1(k) \geq 0 \\ 0, if \ x_1(k) < 0 \end{cases}$ 。在每组训练收敛后,再产生 30 个新矢量  $\mathbf{X}(k)$  ,用来检验所得到的感知 机的分类性能。对每一组结果要给出收敛时所用的迭代次数  $K_0$ ,收敛时的权矢量值  $\mathbf{W}(K_0)$ ,和检验时所达到的正确分类率 R。
  - (2) 取维数 n=5,做与(1)相同的模拟实验( 仍产生 M=10,20,30 的三组正态随机矢量,给出相应的结果。在本题中,对于每个 5 维训练矢量  $\mathbf{X}(k)$ ,其理想输出为  $d(k) = \begin{cases} 1, & \text{if } x_2(k) \geq 0 \\ 0, & \text{if } x_2(k) < 0 \end{cases}$ 。
  - **提示:** 产生正态随机数 X~N(0,1) 的方法:

  - (ii) 令  $X_1 = (-2\ln U_1)^{1/2} \sin(2\pi U_2)$ ,  $X_2 = (-2\ln U_1)^{1/2} \cos(2\pi U_2)$ 。 则  $X_1$  和  $X_2$  均为服从 N(0,1) 分布的正态随机数。