

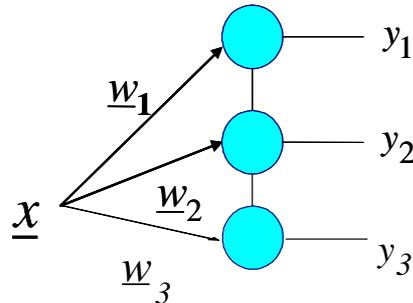
CPE 722 - 2ª série de exercícios - Treinamento

1 – Para a camada de Kohonen abaixo, em treinamento não supervisionado simples com passo $\alpha = 0,1$ e

$$\underline{\mathbf{w}}_1 = [0,50 \ 0,50 \ 0,71]^t$$

$$\underline{\mathbf{w}}_2 = [0,30 \ 0,60 \ 0,74]^t$$

$$\underline{\mathbf{w}}_3 = [0,30 \ 0,30 \ 0,91]^t$$



é apresentada a entrada $\underline{\mathbf{x}} = [0,40 \ 0,50 \ 0,77]^t$ Quais os novos valores das sinapses após a atualização ?

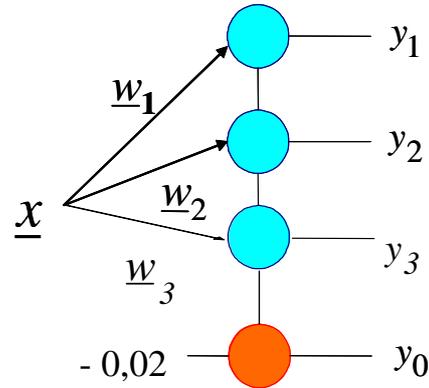
2 – A rede ART abaixo recebe um treinamento com $\alpha = 0,1$, iniciado com a seguinte sequência de entradas:

$$\underline{\mathbf{x}}_1 = [0,550 \ 0,500 \ 0,669]^t$$

$$\underline{\mathbf{x}}_2 = [0,500 \ 0,500 \ 0,707]^t$$

$$\underline{\mathbf{x}}_3 = [0,400 \ 0,400 \ 0,825]^t$$

$$\underline{\mathbf{x}}_4 = [0,500 \ 0,500 \ 0,707]^t$$



a – Apresente os valores das sinapses ao longo dos cinco passos de treinamento.

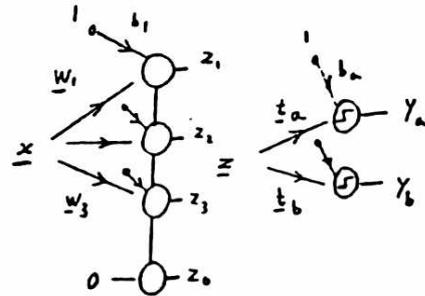
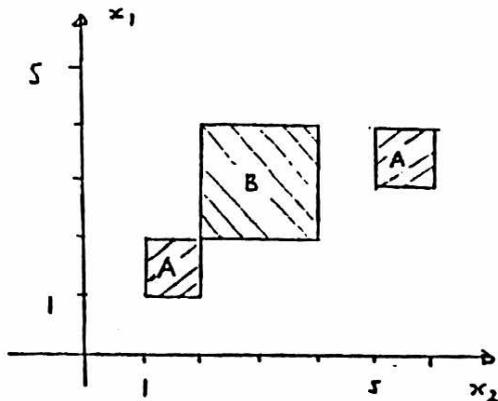
b – Se a ordem de apresentação das entradas for alterada os vetores sinapse após os quatro passos de treinamento podem ser diferentes ?

Se sim, isto ocorre sempre ? Se não, isto nunca ocorre ?

3 - Um neurônio tipo $\tilde{y} = \text{sign}(u)$, $u = \underline{w}^t \underline{x} + b$, recebe uma entrada $\underline{x} = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n]^t$ onde $x_i \in \{-1, 1\}$. Este neurônio deve separar o vértice do hipercubo “lógico” $[-1 \ +1 \ -1 \ +1 \ \dots \ (-1)^n]$ e seus adjacentes (isto é, que só tem uma componente diferente) dos demais vértices. Calcule o vetor sinapse \underline{w} e a polarização b . Obs.: Este neurônio realiza um separador esférico (ver exercício 6 da série 1).

Obs:
$$\text{sign}(u) = \begin{cases} 1 & \text{se } u \geq 0 \\ -1 & \text{se } u < 0 \end{cases}$$

4 - As duas classes A e B na figura abaixo devem ser separadas pela rede counterpropagation abaixo da forma mais eficiente possível. Os neurônios da segunda camada são do tipo $\tilde{y} = \text{sign}(u)$, $u = \underline{w}^t \underline{x} + b$. Projete a rede.

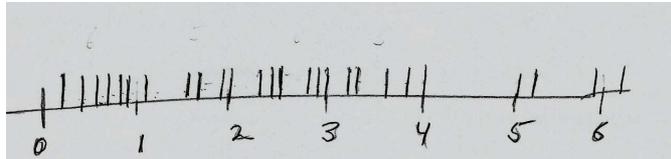


5 – Os oito elementos à classificar apresentados a seguir são uni-dimensionais:

-3,2 -3,0 -0,7 0,0 0,8 2,0 2,4 2,9

O classificador é uma rede ART não supervisionada. Estime o raio de similaridade e o número de neurônios a serem utilizados.

histograma $p(d)$ r_0 ϕ



$$2\sigma_d \sim 1.2 \quad \sigma_d \sim 0,6 \quad \sigma \sim .4$$

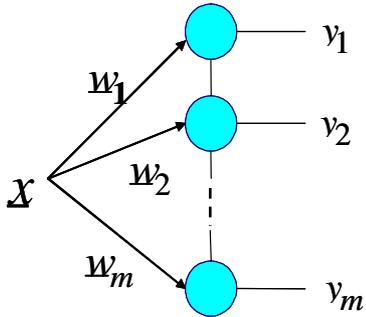
$$r_0 \sim 3\sigma \sim 1.2 \quad 2r_0 \sim 2,5$$

$$\varphi \quad \sim \quad 6$$

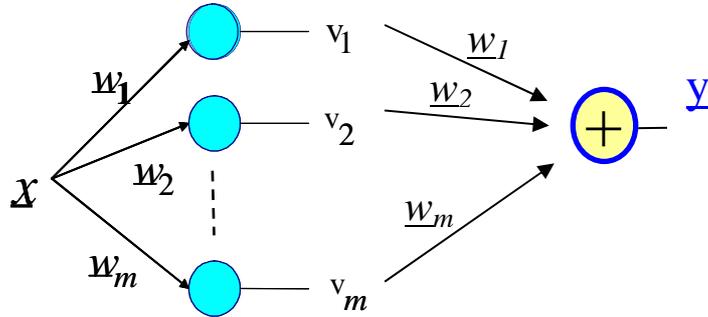
$$P \quad \sim \quad \varphi/2r_0 \quad \sim \quad 3$$



6 - Considere uma rede counterpropagation usada como um aproximador.



Rede em treinamento



Rede em operação

Inicialmente a camada de Kohonen é treinada e são determinados os vetores sinapse \underline{w}_i . Em seguida, para operação, são feitas as seguintes alterações:

(a) cada neurônio passa a operar de forma independente dos demais, com função de excitação u e função de ativação v definidas abaixo e

(b) um somador vetorial é adicionado para produzir a saída y também definida abaixo

$$u_i = -|\vec{x} - \vec{w}_i|^2 \quad e \quad v_i = \begin{cases} 0 & \text{se } \sqrt{-u_i} \geq d_0 \\ 1 - \frac{\sqrt{-u_i}}{d_0} & \text{se } \sqrt{-u_i} \leq d_0 \end{cases} \quad \vec{y} = \frac{\sum_{i=1}^m v_i \vec{w}_i}{\sum_{i=1}^m v_i}$$

Descreva e interprete y em função da distância d_i da entrada \underline{x} a cada padrão \underline{w}_i , $d_i = |\underline{x} - \underline{w}_i|$.

7 – Repita o exemplo de passo de treinamento SOM da apostila para a entrada $x = .80$

$N_i, i =$	1	2	3	4	5	6	7	8
$w_i (100) =$.2	.5	.8	.9	.1	.5	.6	.2

cálculos auxiliares:

para $n=100$

$$\sigma(100) = \sigma_0 \exp\left(-\frac{n}{\tau_h}\right) = 1.6 \exp\left(-\frac{100}{2000}\right) = 1.59$$

$$h_j(100) = \exp\left(-\frac{m_j^2}{2\sigma^2(n)}\right) = \left(\exp\left(-\frac{1}{2(1.59)^2}\right)\right)^{m_j^2} = (.82)^{m_j^2} = \begin{cases} 1.0 & m_j = 0 \\ .82 & m_j = 1 \\ .45 & m_j = 2 \\ .16 & m_j = 3 \\ .04 & m_j = 4 \\ \cong 0 & m_j \geq 5 \end{cases}$$

$$\alpha(100) = \alpha_0 \exp\left(-\frac{n}{\tau_\alpha}\right) = 0.1 \exp\left(-\frac{100}{1000}\right) = 0.09$$

Passo (ação) 1 - Competição no espaço de entrada: $x = .8$

$N_i, i =$	1	2	3	4	5	6	7	8
$w_i (100)=$.2	.5	.8	.9	.1	.5	.6	.2

$$u_i = -|x - w_i|^2 \quad u_3 > u_j \quad \forall j = 1, 2, 4, 5, 6, 7, 8 \quad \mathbf{N_3 \text{ vencedor}}$$

Passo (ação) 2 – Valores de m e h para os vizinhos de N_5 no mapa

N_i	1	2	3	4	5	6	7	8
m_i	2	1	0	1	2	3	4	5
h_i	.45	.82	1	.82	.45	.04	0	0

Passo (ação) 3 - Atualização das sinapses no espaço de entrada

$$\begin{aligned}\vec{w}_j(101) &= \vec{w}_j(100) + \alpha(100) h_j(100) \{ \vec{x} - \vec{w}_j(n) \} \quad \forall j \\ &= \vec{w}_j(100) + .09 h_j \{ .8 - w_j(100) \}\end{aligned}$$

N_i	1	2	3	4	5	6	7	8
W_i antigo	.2	.5	.8	.9	.1	.5	.6	.2
W_i novo			.8					

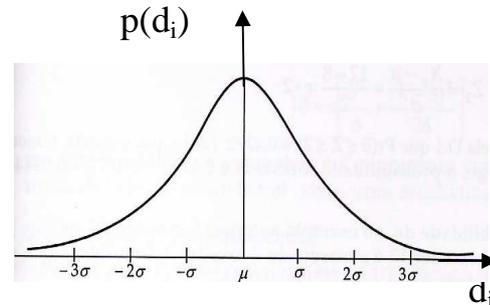
- todas as sinapses alteradas se aproximaram da entrada $x = .8$ e entre si.
- sinapses próximas do neurônio vencedor são mais afetadas
- sinapses (e estruturas) distantes praticamente não se alteram

8 – Considere um conjunto de elementos com dimensão 10, cujas componentes foram normalizadas para ter média nula. O histograma das distâncias entre elementos do conjunto apresenta distância máxima da ordem de 20 e o desvio padrão da “gaussiana” centrada na origem aproximadamente 1,5. Determine os parâmetros e equações para construir e treinar um SOM unidimensional para este conjunto.

$$\sigma_d = \sqrt{2} \sigma_i = 1,5 \quad \sigma_i = 1$$

$$r_0 = 2$$

$$P \geq \frac{\varphi}{2r_0} = \frac{20}{2} = 10$$



9 – Os oito elementos à classificar apresentados a seguir são uni-dimensionais:

-3,2 -3,0 -0,7 0,0 0,8 2,0 2,4 2,9

O classificador é uma rede SOM unidimensional não supervisionada, treinada pelo método de Kohonen. Estime os parâmetros P , σ_0 e τ_n a serem utilizados.

do exercício 5

$r_0 \sim 1,2$ $\varphi \sim 6$ $P > \varphi/2r_0 = 3$ arbitramos $P = 6$

$$\sigma_0 \approx 0.2P = 1.2 \quad \tau_h = \frac{1000}{\ln \sigma_0} \approx 5.500$$

10 – A função de vizinhança abaixo deve cobrir toda a extensão do mapa com $P \times Q$ neurônios no início do treinamento ($n = 1$) e evoluir continuamente durante a fase de organização tal que no fim desta fase ($n = 100$) treine apenas o neurônio vencedor, mantendo-se assim por toda a fase de convergência ($n > 100$). Escreva uma expressão analítica para $h(m,n)$

