



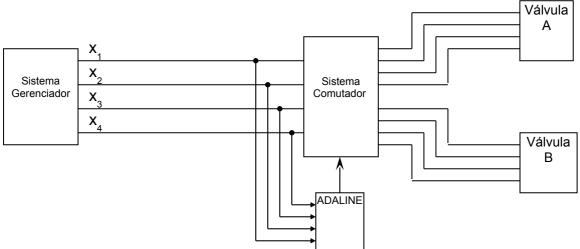
**Alunos:** Luisa Helena Bartocci Liboni Rodrigo de Toledo Caropreso

# **Redes Neurais Artificiais**

(Prof. Ivan Nunes da Silva)

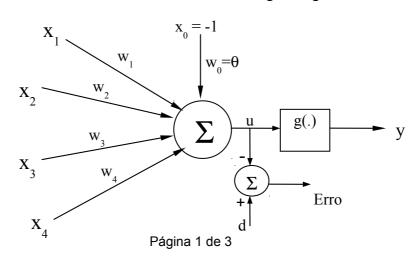
EPC-2

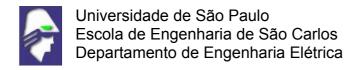
Um sistema de gerenciamento automático de controle de duas válvulas, situado a 500 metros de um processo industrial, envia um sinal codificado constituído de quatro grandezas  $\{x_1, x_2, x_3 \in x_4\}$  que são necessárias para o ajuste de cada uma das válvulas. Conforme mostra a figura abaixo, a mesma via de comunicação é utilizada para acionamento de ambas as válvulas, sendo que o comutador localizado próximo das válvulas deve decidir se o sinal é para a válvula A ou B.



Entretanto, durante a transmissão, os sinais sofrem interferências que alteram o conteúdo das informações transmitidas. Para resolver este problema, a equipe de engenheiros e cientistas pretende treinar uma rede ADALINE para classificar os sinais ruidosos, confirmando ao sistema comutador se os dados devem ser encaminhados para o comando de ajuste da válvula A ou B.

Assim, baseado nas medições dos sinais já com ruídos, formou-se o conjunto de treinamento em anexo, tomando por convenção o valor -1 para os sinais que devem ser encaminhados para o ajuste da válvula A e o valor +1 se os mesmos devem ser enviados para a válvula B. Assim, a estrutura do ADALINE é mostrada na figura seguinte.







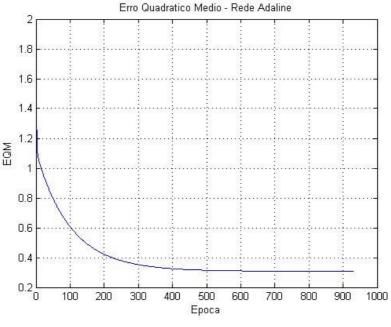
Utilizando o algoritmo de treinamento da Regra Delta para classificação de padrões no ADALINE, realize as seguintes atividades:

- 1. Execute 5 treinamentos para a rede ADALINE inicializando o vetor de pesos em cada treinamento com valores aleatórios entre zero e um. Se for o caso, reinicie o gerador de números aleatórios em cada treinamento, de tal forma que os elementos do vetor de pesos iniciais não sejam os mesmos. Utilize taxa de aprendizado  $\eta = 0.0025$  e precisão  $\varepsilon = 10^{-6}$ .
- 2. Registre os resultados dos 5 treinamentos acima na tabela abaixo:

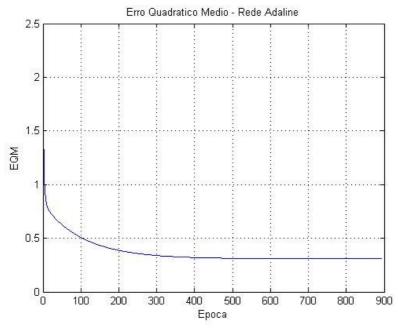
Trein.	Vetor de Pesos Inicial					Vetor de Pesos Final					E
	$\mathbf{W}_0$	$\mathbf{W}_1$	$\mathbf{W}_2$	<b>W</b> <sub>3</sub>	$\mathbf{W}_4$	$\mathbf{W}_0$	$\mathbf{W}_1$	$\mathbf{W}_2$	<b>W</b> <sub>3</sub>	<b>W</b> 4	Epc
1° (T1)	0.7621	0.4565	0.0185	0.8214	0.4447	-1.8113	1.3126	1.6414	-0.4263	-1.1771	930
2° (T2)	0.6154	0.7919	0.9218	0.7382	0.1763	-1.8113	1.3126	1.6415	-0.4262	-1.1772	892
3° (T3)0. 4057	0.4057	0.9355	0.9169	0.4103	0.8936	-1.8113	1.3126	1.6414	-0.4264	-1.1772	882
4° (T4)	0.0579	0.3529	0.8132	0.0099	0.1389	-1.8114	1.3125	1.6413	-0.4267	-1.1771	837
5° (T5)	0.2028	0.1987	0.6038	0.2722	0.1988	-1.8113	1.3125	1.6413	-0.4265	-1.1771	866



3. Para os dois primeiros treinamentos realizados acima, trace então os respectivos gráficos dos valores de erro quadrático médio (EQM) em função de cada época de treinamento. Imprima os dois gráficos numa mesma folha.



1º Treinamento



2º Treinamento



4. Para todos os treinamentos realizados, aplique então a rede ADALINE para classificar e indicar ao comutador se os sinais seguintes devem ser encaminhados para a válvula A ou B.

Amostra	<b>X</b> <sub>1</sub>	<b>X</b> <sub>2</sub>	<b>X</b> <sub>3</sub>	<b>X</b> 4	y (T1)	y (T2)	y (T3)	y (T4)	y (T5)
1	0.9694	0.6909	0.4334	3.4965	A	A	A	A	A
2	0.5427	1.3832	0.6390	4.0352	A	A	A	A	A
3	0.6081	-0.9196	0.5925	0.1016	В	В	В	В	В
4	-0.1618	0.4694	0.2030	3.0117	A	A	A	A	A
5	0.1870	-0.2578	0.6124	1.7749	A	A	A	A	A
6	0.4891	-0.5276	0.4378	0.6439	В	В	В	В	В
7	0.3777	2.0149	0.7423	3.3932	В	В	В	В	В
8	1.1498	-0.4067	0.2469	1.5866	В	В	В	В	В
9	0.9325	1.0950	1.0359	3.3591	В	В	В	В	В
10	0.5060	1.3317	0.9222	3.7174	A	A	A	A	A
11	0.0497	-2.0656	0.6124	-0.6585	A	A	A	A	A
12	0.4004	3.5369	0.9766	5.3532	В	В	В	В	В
13	-0.1874	1.3343	0.5374	3.2189	A	A	A	A	A
14	0.5060	1.3317	0.9222	3.7174	A	A	A	A	A
15	1.6375	-0.7911	0.7537	0.5515	В	В	В	В	В

5. Embora o número de épocas de cada treinamento realizado no item 2 seja diferente, explique por que então os valores dos pesos continuam praticamente inalterados.

Os pesos praticamente não se alteram porque a Regra Delta leva a rede ADALINE para uma região de separação das classes onde o erro quadrático médio é mínimo, diferentemente do Perceptron, que terminava o treinamento assim que fosse possível separar os conjuntos de treino.

Como a região de separação com EQM mínimo é a mesma para qualquer treinamento, os pesos determinados pelo algoritmo são praticamente os mesmos.

### **OBSERVAÇÕES:**

- 1. O EPC pode ser realizado em grupo de três pessoas. Se for o caso, entregar somente um EPC com o nome de todos integrantes.
- 2. As folhas contendo os resultados do EPC devem ser entregue em seqüência e grampeadas (não use clips).
- 3. Em se tratando de EPC que contenha implementação computacional, anexe (de forma impressa) o programa fonte referente ao mesmo.



## ANEXO - Conjunto de Treinamento.

Amostra	<b>X</b> <sub>1</sub>	<b>X</b> 2	<b>X</b> 3	<b>X</b> 4	d
01	0.4329	-1.3719	0.7022	-0.8535	1.0000
02	0.3024	0.2286	0.8630	2.7909	-1.0000
03	0.1349	-0.6445	1.0530	0.5687	-1.0000
04	0.3374	-1.7163	0.3670	-0.6283	-1.0000
05	1.1434	-0.0485	0.6637	1.2606	1.0000
06	1.3749	-0.5071	0.4464	1.3009	1.0000
07	0.7221	-0.7587	0.7681	-0.5592	1.0000
08	0.4403	-0.8072	0.5154	-0.3129	1.0000
09	-0.5231	0.3548	0.2538	1.5776	-1.0000
10	0.3255	-2.0000	0.7112	-1.1209	1.0000
11	0.5824	1.3915	-0.2291	4.1735	-1.0000
12	0.1340	0.6081	0.4450	3.2230	-1.0000
13	0.1480	-0.2988	0.4778	0.8649	1.0000
14	0.7359	0.1869	-0.0872	2.3584	1.0000
15	0.7115	-1.1469	0.3394	0.9573	-1.0000
16	0.8251	-1.2840	0.8452	1.2382	-1.0000
17	0.1569	0.3712	0.8825	1.7633	1.0000
18	0.0033	0.6835	0.5389	2.8249	-1.0000
19	0.4243	0.8313	0.2634	3.5855	-1.0000
20	1.0490	0.1326	0.9138	1.9792	1.0000
21	1.4276	0.5331	-0.0145	3.7286	1.0000
22	0.5971	1.4865	0.2904	4.6069	-1.0000
23	0.8475	2.1479	0.3179	5.8235	-1.0000
24	1.3967	-0.4171	0.6443	1.3927	1.0000
25	0.0044	1.5378	0.6099	4.7755	-1.0000
26	0.2201	-0.5668	0.0515	0.7829	1.0000
27	0.6300	-1.2480	0.8591	0.8093	-1.0000
28	-0.2479	0.8960	0.0547	1.7381	1.0000
29	-0.3088	-0.0929	0.8659	1.5483	-1.0000
30	-0.5180	1.4974	0.5453	2.3993	1.0000
31	0.6833	0.8266	0.0829	2.8864	1.0000
32	0.4353	-1.4066	0.4207	-0.4879	1.0000
33	-0.1069	-3.2329	0.1856	-2.4572	-1.0000
34	0.4662	0.6261	0.7304	3.4370	-1.0000
35	0.8298	-1.4089	0.3119	1.3235	-1.0000



### CÓDIGO FONTE UTILIZADO

#### Carregamento dos Dados

#### Treinamento da Rede ADALINE

```
function [pesos, eqm]
Adaline Treino ( eta, epson,
entradas, saidas, max_epocas )
%Adaline Treino Treinamento de
Adaline 1 camada
% eta
               -> coeficiente de
treino
% epson -> margem de erro
% entradas -> matriz com
entradas
% saidas
             -> vetor com saidas
desejadas
% max epocas -> limite de epocas
de treinamento
sizeW = size(entradas);
N = sizeW(1);
N = sizeW(2);
pesos = rand(N entradas, 1)*0.1;
disp('Inicialização da Rede Adaline
- Pesos (Pressione uma tecla para
continuar)');
pesos
pause
%inicio do treinamento
epoca = 1;
eqm(epoca) = 1 + epson;
stop = 0;
while( epoca <= max epocas && ~stop</pre>
   erro parcial = 0;
   for k=1:N amostras
      u = pesos' * entradas(:, k
);
       erro parcial = erro parcial
+ ( saidas(k) - u )^2;
```

```
 pesos = pesos + eta * ( saidas(k) - u ) * entradas( :, 
k );
   end;
    %Calcula erro Quadratico Medio
    eqm( epoca ) = erro_parcial /
N amostras;
   if( epoca > 1 ) %precisamos de
2 epocas para poder comparar
                 abs(eqm(epoca) -
eqm(epoca-1))
             if( abs(eqm(epoca) -
eqm(epoca-1)) < epson )
           stop = 1;
        end;
   end;
   epoca = epoca + 1;
end;
epoca = epoca - 1;
if(stop == 1)
    disp( sprintf( 'Rede treinada.
Numero de epocas: %d', epoca) );
       disp( sprintf( 'Limite de
epocas atingido (%d), rede nao
treinada.', epoca) );
end:
```

#### Operação da Rede ADALINE

```
function
                   У
Adaline Executa (pesos, entrada)
%Perceptron Executa Operacao de
Perceptron 1 camada
% entradas -> vetor com uma
entrada
% pesos
              -> matriz de pesos
do treinamento
% max epocas -> limite de epocas
de treinamento
u = pesos' * entrada;
y = sign(u);
if(y == -1)
        disp( sprintf( 'Amostra
pertence a Valvula A (-1)') );
        disp( sprintf( 'Amostra
pertence a Valvula B (+1)') );
```



#### Execução do EPC2

```
clear;
clc;
%Carrega os dados
Carrega Tabela Treino;
%Monta vetores de amostras
N entradas = 4; %entradas
                               da
adaline
eta = 0.0025; %coeficiente de
treinamento
epson = 1e-06; % margem do erro
%Normaliza
               dados (pre-
processamento)
% DB X1 Norm = Normaliza( 1, -1,
DB X1 );
% DB X2 Norm = Normaliza( 1, -1,
DB X2 );
% DB X3 Norm = Normaliza( 1, -1,
DB X3 );
% DB X4 Norm = Normaliza( 1, -1,
DB X4 );
DB X1 Norm = DB X1;
DB X2 Norm = DB X2;
DB X3 Norm = DB X3;
DB_X4 Norm = DB_X4;
x = [];
%monta matriz de entradas
for k=1: length(DB X1 Norm)
     x(:, k) = [-1 DB X1 Norm(k)]
DB X2 Norm(k)
                   DB X3 Norm(k)
DB X4 Norm(k)]';
end;
d = [DB_D];
max epocas = 20000;
[pesos, erro] = Adaline Treino(eta,
epson, x, d, max epocas);
disp('Pesos
             da Rede
                           Adaline
treinada');
pesos
% pause
% erro
pause
plot( 1: length(erro), erro );
grid;
title ( 'Erro Quadratico Medio -
Rede Adaline');
xlabel( 'Epoca' );
```

```
ylabel( 'EQM' );
 %TESTE - Roda o conjunto
 treinamento para avaliar a precisao
 da rede
 % x = [];
 % %monta matriz de entradas
 % for k=1: length(DB X1 Norm)
     y(k) = Adaline_Executa(pesos,
 [-1 DB X1 Norm(k) DB X2 Norm(k)
 DB X3 Norm(k) DB X4 Norm(k)]');
 % if(y(k) == d(k))
 응
              disp( sprintf('ACERTO
 \n') );
 % else
 응
               disp( sprintf( 'ERRO
 \n'));
 % end;
 % end;
 % acerto = sum((y' == d)) /
 length(d);
 % disp( sprintf('Acerto: %3.4f %%',
acerto*100));
 % pause
 %FIM - TESTE
 %OPERACAO
 %Carrega os dados
Carrega_Tabela_Operacao;
 %Monta vetores de amostras
 %Normaliza
                 dados
                           (pre-
 processamento)
 % DB X1 Norm = Normaliza( 1, -1,
 DB X1 );
 % DB_X2_Norm = Normaliza(1, -1,
 DB X2 );
 % DB X3 Norm = Normaliza( 1,
                                -1,
 DB X3 );
 % DB X4 Norm = Normaliza( 1, -1,
 DB X4 );
 DB X1 Norm = DB X1;
 DB_X2_Norm = DB_X2;
 DB_X3_Norm = DB_X3;
 DB_X4_Norm = DB_X4;
 x = [];
 %monta matriz de entradas
 for k=1: length (DB X1 Norm)
    y = Adaline_Executa(pesos, [-1
 DB_X1_Norm(k) DB_X2_Norm(k)
 DB_X3_Norm(k) DB_X4_Norm(k)]');
 end;
```

