

Qüestió 1 Una xarxa neuronal artificial (XNA), també anomenada xarxa neuronal simulada o senzillament xarxa neuronal, és un conjunt de **neurons artificials** interconnectades que utilitza un **model matemàtic o computacional** de processament de dades basat en una aproximació biològica de la computació (connexionisme).

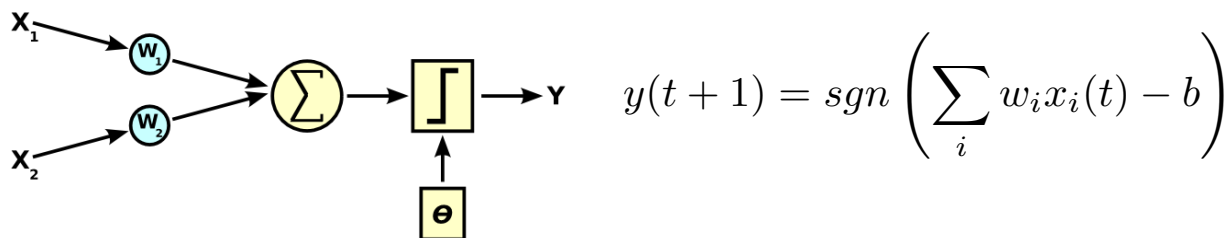
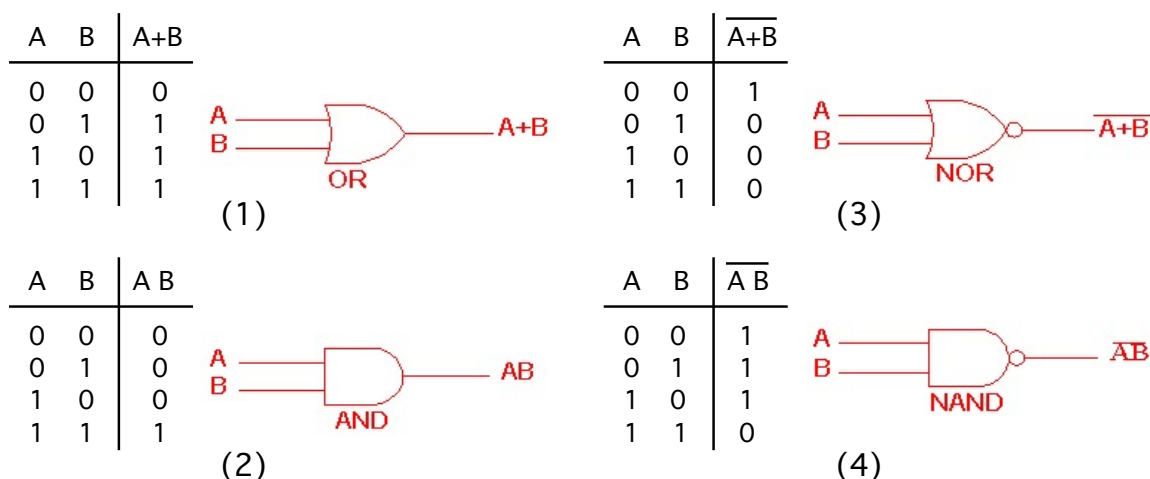


Figura: Esquema d'un perceptró amb dues entrades. (Esquerra) Aquesta xarxa simula una neurona de llindar i es pot descriure amb un vector de tres components $\mathbf{s} = [w_1 \ w_2 \ b]$. (Dreta) El càlcul de la sortida del perceptró fa servir la funció $\text{sgn}(x) = 1$ si $x \geq 0$ i 0 en cas contrari.

El tipus més simple de xarxa neuronal és el *perceptró monocapa*, format per una sola capa de nodes de sortida (veure figura). Les entrades alimenten directament les sortides a través d'una sèrie de pesos, per això aquest pot considerar-se el tipus més senzill de xarxa *feedforward*. La suma dels productes dels pesos i de les entrades es calcula en cada node i , si el valor està per sobre un llindar (normalment el 0), la neurona es dispara i pren el valor activat (1); si això no ocorre pren el valor desactivat (0). A les neurones amb aquest tipus de funció d'activació també se'ls anomena **neurons de McCulloch-Pitts** o neurones de llindar, descrites als anys 40 per Warren McCulloch i Walter Pitts.

Es demana fer servir l'algorisme genètic continu per tal de configurar el perceptró (és a dir, trobar els pesos $\mathbf{s} = [w_1 \ w_2 \ b]$) i simular les portes lògiques (1) OR, (2) AND, (3) NAND, i (4) NOR (són 4 experiments evolutius diferents).



Qüestió 2 Fer servir l'anterior programa per simular la porta lògica XOR. És possible? Perquè? Es pot solucionar?

Codes

testfunction.m

```
function [ elev ] = testfunction( loc )
% Cost function for the landscape example
% [elev] = testfunction(loc)
[m,n] = size(loc);
for i=1:m
    x =loc(i,1);
    if x > 10
        x = 10;
    elseif x < 0
        x = 0;
    end
    y = loc(i,2);
    if y > 10
        y = 10;
    elseif y < 0
        y = 0;
    end
end
elev(i) = x*sin(4*x) + 1.1*y*sin(2*y);
end
```

plotc_testfunction.m

```
function plotc_testfunction(coord)
clf
clear d
hold on
for x=1:10
    for y=1:10
        d(x,y)=testfunction([x,y])
    end
end
contourf(d)
plot (coord(:,1), coord(:,2), 'o','MarkerFaceColor', [1 1 1], 'LineWidth', 2,
'MarkerSize',8)
hold off
end
```

continuous_ga.m

```
% Continuous Genetic Algorithm
%
% minimizes the objective function designated in ff
% Before beginning, set all the parameters in parts
% I, II, and III
%
% I Setup the GA
clear all

% objective function
ff= 'testfunction';
```

```

% number of optimization variables
npar=2;
% variable limits
varhi=10;
varlo=0;

%
% II Stopping criteria
maxit=100; % max number of iterations
mincost= -9999999; % minimum cost

%
% III GA parameters
popsize = 12; % set population size
mutrate = .2; % set mutation rate
selection = 0.5; % fraction of population kept
Nt=npar; % continuous parameter GA Nt=#variables
keep=floor(selection*popsize); % #population memberst that survive
nmute=ceil((popsize-1)*Nt*mutrate); % total number of mutations
M=ceil((popsize-keep)/2); % number of matings

%
% Create the initial population
iga=0; % generation counter initialized
par=(varhi-varlo)*rand(popsize,npar)+varlo; % random

Coords{1} = par;

for i=1:popsize
    cost(i)=feval(ff,par(i,:));
end
[cost, ind] =sort(cost); % min cost in element 1
par=par(ind,:); % sort continuous
minc(1)=min(cost); % minc contains the minimum of population
meanc(1)=mean(cost); % meanc contains average fitness of population

%
% Iterate through generations (MAIN LOOP)

while iga<maxit
    iga=iga+1; % increments generation counter

    % Pair and mate
    % -----

    M=ceil((popsize-keep)/2); % number of matings

    prob=flipud([1:keep]'/sum([1:keep]))); % weights chromosomes

    odds = [0 cumsum(prob(1:keep))']; % probability distribution function
    pick1 = rand(1,M); % MATE 1 (vector of length M with random #s between 0
and 1)
    pick2 = rand(1,M); % MATE 2

    % ma and pa contain the indexes of the chromosomes that will mate
    % choosing integer k with probability p(k)
    %
    ic = 1;
    while ic<=M
        for id=2:keep+1

```

```

        if pick1(ic)<=odds(id) && pick1(ic)>odds(id-1)
            ma(ic)=id-1;
        end
        if pick2(ic)<=odds(id) && pick2(ic)>odds(id-1)
            pa(ic)=id-1;
        end
    end
    ic=ic+1;
end

%Performs mating using the single point crossover
% -----
ix=1:2:keep;          % index of mate #1
xp=ceil(rand(1,M)*Nt); % crossover point
r=rand(1,M);          % mixing parameter

for ic=1:M
    xy=par(ma(ic),xp(ic))-par(pa(ic),xp(ic)); % ma and pa mate

    par(keep+ix(ic),:) = par(ma(ic),:); % 1st offspring
    par(keep+ix(ic)+1,:) = par(pa(ic),:); % 2nd offspring

    par(keep+ix(ic),xp(ic)) = par(ma(ic),xp(ic))-r(ic).*xy; % 1st
    par(keep+ix(ic)+1,xp(ic)) = par(pa(ic),xp(ic))+r(ic).*xy; % 2nd

    if xp(ic)<npar % crossover when last variable not selected
        par(keep+ix(ic),:)= [par(keep+ix(ic),1:xp(ic)) par(keep+ix(ic)
+1,xp(ic)+1:npar)];
        par(keep+ix(ic)+1,:)= [par(keep+ix(ic)+1,1:xp(ic)) par(keep
+ix(ic),xp(ic)+1:npar)];
    end % if
end

% Mutate the population
% -----
mrow=sort(ceil(rand(1,nmut)*(popsize-1))+1);
mcol=ceil(rand(1,nmut)*Nt);
for ii=1:nmut
    par(mrow(ii),mcol(ii))=(varhi-varlo)*rand+varlo; % mutation
end

% The new offspring and mutated chromosomes are evaluated
% -----
% cost=feval(ff,par); & WHY THIS IS NOT WORKING!!!!
for i=1:popsize
    cost(i)=feval(ff,par(i,:));
end
% Sort the costs and associated parameters
% -----
[cost,ind]=sort(cost);
par=par(ind,:);
Coords{iga+1}=par;

% Do statistics for a single nonaveraging run
% -----
minc(iga+1)=min(cost);
meanc(iga+1)=mean(cost);

% Stopping criteria
if iga>maxit | cost(1)<mincost

```

```

        break
    end
    [iga cost(1)]
end % iga

%
% Displays the output
day=clock;
disp(datestr(denum(day(1),day(2),day(3),day(4),day(5), day(6)),0))
disp(['optimized function is ' ff])
format short g
disp(['popsize = ' num2str(popsize) ' mutrate = ' num2str(mutrate) ' # par = '
num2str(npar)])
disp(['#generations=' num2str(iga) ' best cost=' num2str(cost(1))])
disp('best solution')
disp(num2str(par(1,:)))
disp('continuous genetic algorithm')
figure(1)
iters=0:length(minc)-1;
plot(iters,minc,iters,meanc,'-');
xlabel('generation'); ylabel('cost');
% text(0,minc(1),'best');
% text(1,minc(2),'population average');

```