

Algoritmos Numéricos por Computadora

Segundo parcial - Otoño 2020

Sube tu archivo resultado a Canvas → Examen Parcial 2 antes de las 10am.

Cada pregunta vale 5 puntos.

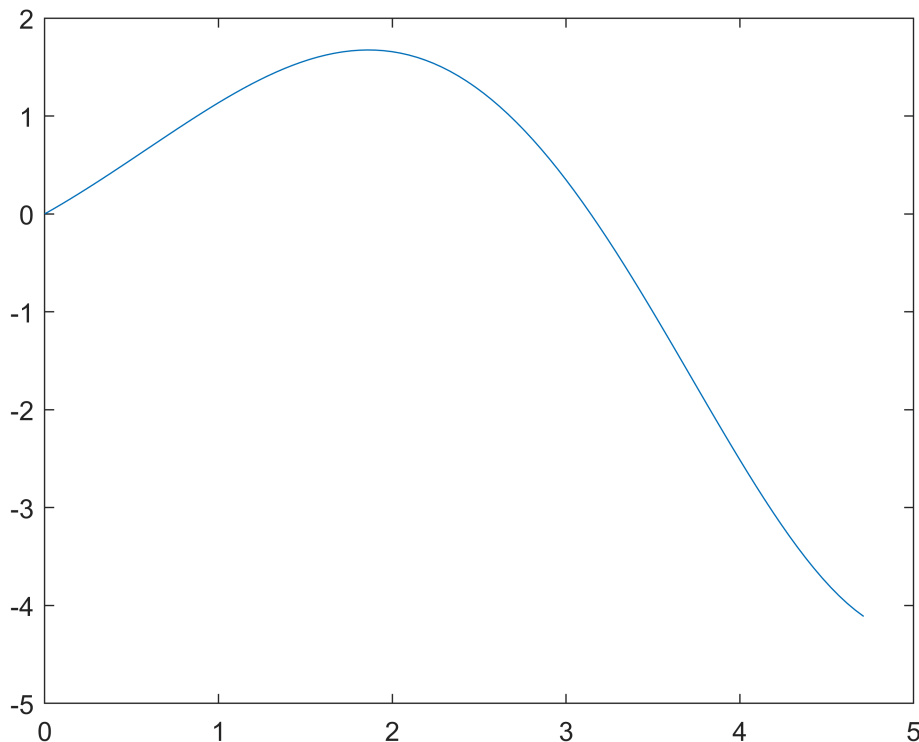
Los exámenes son trabajos individuales. Está estrictamente prohibido dar o recibir ayuda de cualquier persona.

El artículo 29 del Reglamento de Alumnos establece que "se calificará como no acreditada (N.A.) cualquier materia cuando el alumno incurra en alguna práctica fraudulenta".

1. Responde las siguientes preguntas de la manera más eficiente posible.

Dados los vectores x , y

```
x = linspace(0,3*pi/2);  
y = sin(x).*exp(0.3*x);  
plot(x,y) % primero crece y luego decrece
```



1a. Encuentra e imprime los valores máximo y mínimo del vector y

```
[val1,indexMax]=max(y)
```

```
val1 = 1.6746  
indexMax = 40
```

```
[val2, indexMin]=min(y)
```

```
val2 = -4.1112  
indexMin = 100
```

1b. Suma el valor mínimo de y a los elementos del vector y donde y es creciente (los primeros elementos hasta el índice del elemento máximo)

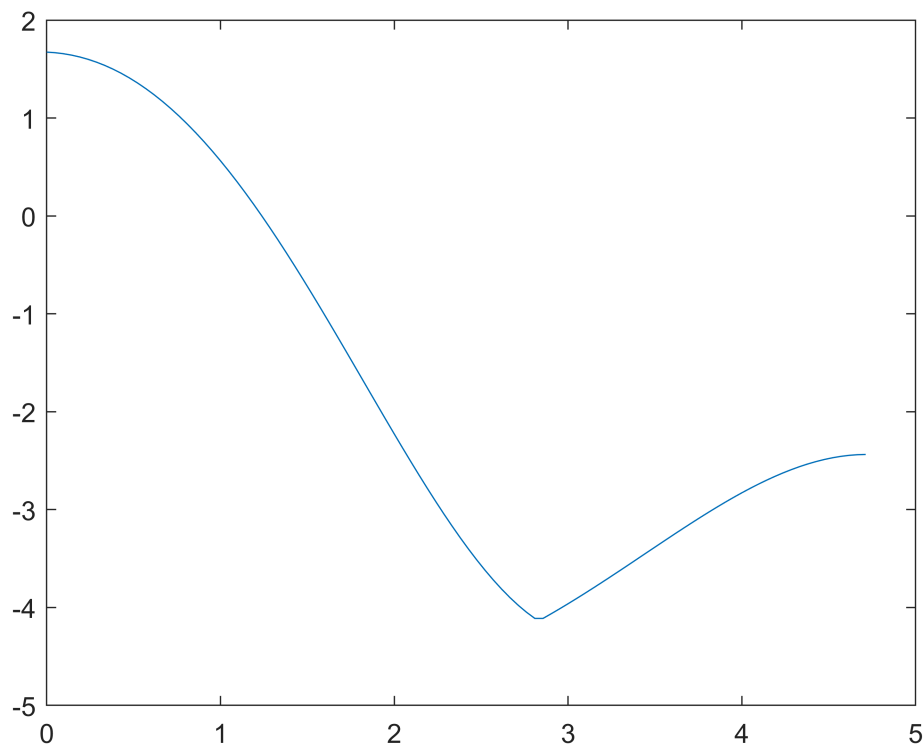
```
y(1:indexMax)=y(1:indexMax)+val2;
```

1c. Intercambia los segmentos del vector y donde y es creciente y donde es decreciente (de tal manera que el resultado primero decrece y luego crece)

```
%  
y=[y(indexMax+1:end) y(1:indexMax)];
```

Graficamos (la gráfica debe ser continua, aunque no diferenciable en un punto)

```
plot(x,y)
```



1d. Multiplica todos los elementos del tercer renglón de A que se encuentran a la derecha de la diagonal principal por los últimos elementos de x . Imprime el escalar resultante.

```
A = magic(5)
```

17	24	1	8	15
23	5	7	14	16
4	6	13	20	22
10	12	19	21	3
11	18	25	2	9

- 1
- 2
- 3
- 4
- 5

ans = 190

$$x_{i+1} = x_i + D^{-1}r_i \quad \text{donde } r_i = b - Ax_i$$

P.D.1

$$x_{i+1} = x_i + D^{-1} r_i \quad r_i = b - Ax_i$$
$$Ax = b$$
$$A = D + L + U \Rightarrow Ax = (D + L + U)x = b$$
$$\Rightarrow Dx + Lx + Ux = b$$
$$Dx = -(L + U)x_p + b$$
$$Dx = -Lx_p - Ux_p + b$$
$$A = D + L + U$$
$$A - D = L + U$$
$$Dx = -Ax_p + Dx_p + b$$
$$\Rightarrow Dx = r_i + Dx_p$$
$$x_{i+1} = x_p + D^{-1} r_i$$

3

Set One	Set Two	Set Three
$8x + 3y + z = 13$	$x + y + 6z = 8$	$-3x + 4y + 5z = 6$
$-6x + 8z = 2$	$x + 5y - z = 5$	$-2x + 2y - 3z = -3$
$2x + 5y - z = 6$	$4x + 2y - 2z = 4$	$2y - z = 1$

3a. Identifica un conjunto que, estamos seguros, puede resolverse usando el método de Gauss-Seidel.

```
%Set 1
```

```
A=[8,3,1; -6,0,8; 2,5,-1]
```

```
A = 3x3
```

```
8    3    1
-6    0    8
2    5   -1
```

```
b=[13;2;6]
```

```
b = 3x1
```

```
13
2
6
```

```
P=[1,0,0;0,0,1;0,1,0]
```

```
P = 3x3
```

```
1    0    0
0    0    1
0    1    0
```

```
%Reacomodamos
```

```
A=P*A
```

```
A = 3x3
```

```
8    3    1
2    5   -1
-6    0    8
```

```
b=P*b
```

```
b = 3x1
```

```
13
6
2
```

3b. ¿Por qué estamos seguros que el método converge con este conjunto?

```
%Porque es Diagonalmente dominante y por lo tanto converge, usaremos la
```

```
%funcion que se declaró abajo
```

```
dominanteDiagonal(A)
```

```
ans = logical
```

```
1
```

3c. Resuelve el conjunto identificado usando el método de Gauss-Seidel.

```
%  
[x,i]=gaussSeidelMethod(A,b,1)
```

```
x = 3×1  
    1.1250  
    0.9688  
    1.0938  
i = 28
```

3d. Verifica que tu solución es correcta.

```
%A*x=b, por lo tanto, A*x-b debería ser 0 en caso de que los resultados  
%sean correctos  
A*x-b
```

```
ans = 3×1  
     0  
     0  
     0
```

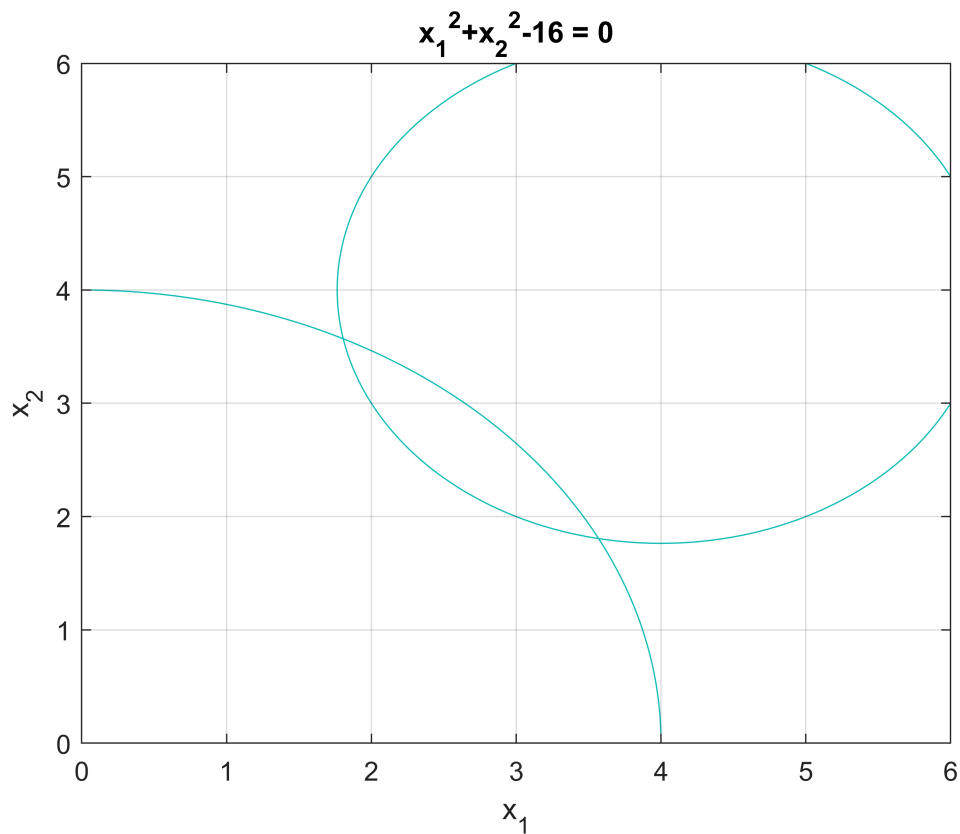
4. Determina las dos raíces de las siguientes ecuaciones simultaneas (intersección de dos circunferencias):

$$(x - 4)^2 + (y - 4)^2 = 5$$

$$x^2 + y^2 = 16$$

4a. Usa un enfoque gráfico (en el intervalo [0,6]) para obtener tus aproximaciones iniciales.

```
%  
f1 = @(x1,x2) (x1-4).^2 + (x2-4).^2 -5;  
f2 = @(x1,x2) x1.^2+x2.^2 -16;  
ezplot(f1,[0,6])  
grid on  
hold on  
ezplot(f2,[0,6])  
hold off
```



4b. Escribe la función f y la matriz J del método de Newton-Raphson

```
%
f = @(x)[(x(1)-4)^2+(x(2)-4)^2-5;
        x(1)^2+x(2)^2-16]
```

```
f = function_handle with value:
    @(x)[(x(1)-4)^2+(x(2)-4)^2-5;x(1)^2+x(2)^2-16]
```

```
J=@(x)[2*(x(1)-4), 2*(x(2)-4);
        2*x(1), 2*x(2)]
```

```
J = function_handle with value:
    @(x)[2*(x(1)-4),2*(x(2)-4);2*x(1),2*x(2)]
```

4c. Usa el método de Newton-Raphson para encontrar una raíz.

```
%
NewtonRaphsonVV(f,[4;1])
```

```
ans = 2x1
    3.5692
    1.8058
```

4d. Usa el método de Newton-Raphson para encontrar la otra raíz.

```
%
NewtonRaphsonVV(f,[1;4])
```

```
ans = 2x1
```

1.8058
3.5692

5. Usa la factorización de Cholesky para resolver un sistema de ecuaciones lineales.

5a. Comprueba que la matriz A es definida positiva (simétrica y con todos sus valores propios positivos).

```
A = [2, -2, -3; -2, 5, 4; -3, 4, 5]
```

```
A = 3x3
     2    -2    -3
    -2     5     4
    -3     4     5
```

```
[m,n]=size(A);
if m==n & A == A' & eig(A)>0 %cuadrada, simetrica y eigenvalores positivos
    bol=true
else
    bol=false
end
```

```
bol = logical
     1
```

5b. Factoriza la matriz A usando la función chol del problema 6. (Plan B, utiliza la función chol(A,'lower') de Matlab.)

```
%
L=chol(A)
```

```
L = 3x3
     1.4142         0         0
    -1.4142     1.7321         0
    -2.1213     0.5774     1.0000
```

5c. Verifica (visualmente o numéricamente) que $L \cdot L' = A$

```
%
L*L'
```

```
ans = 3x3
     2.0000    -2.0000    -3.0000
    -2.0000     5.0000     4.0000
    -3.0000     4.0000     5.8333
```

```
A
```

```
A = 3x3
     2    -2    -3
    -2     5     4
    -3     4     5
```

5d. Resuelve el sistema de ecuaciones $Ax = b$ usando la matriz L (y dos sustituciones, puedes usar \ aquí).

```
b = [7; -12; -12];
%A*x=b => L*L'*x=b => x=L'\L\b
x=L'\(L\b)
```

```
x = 3x1
    2.0278
   -1.7222
    0.1667
```

```
ans = 3x1
   -0.0000
         0
   -0.1389
```

6. La factorización o descomposición de Cholesky toma su nombre del matemático André-Louis Cholesky, quien encontró que una matriz simétrica definida positiva puede ser descompuesta como el producto de una matriz triangular inferior \mathbf{L} (con elementos positivos en la diagonal) y su traspuesta (Wikipedia).

Codifica aquí, de manera **estructurada** y **eficiente**, la función $\mathbf{L}=\text{cholesky}(\mathbf{A})$ que utiliza el algoritmo de Cholesky-Crout para calcular \mathbf{L} columna por columna, iniciando en la esquina superior izquierda.

$$L_{j,j} = + \sqrt{A_{j,j} - \sum_{k=1}^{j-1} L_{j,k}^2},$$

$$L_{i,j} = \frac{1}{L_{j,j}} \left(A_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} L_{i,k} L_{j,k} \right) \quad \text{for } i > j.$$

Tips para optimizar la codificación (después de que funcione):

- a) Las sumatorias de productos pueden calcularse sin usar un for
- b) El producto punto de dos vectores permite simplificar el cálculo de las sumatorias de productos.
- c) En cada columna j , todos los elementos de \mathbf{L} bajo la diagonal ($i > j$) pueden calcularse sin usar un for.

```
function L = cholesky(A)
    % Entrada: A - matriz definida positiva
    % Salida: L - matriz triangular inferior tal que L*L' = A

    [m,n]=size(A);
    if ~(m==n & A == A' & eig(A)>0), error('Matriz debe ser definida positiva'), end

    L=zeros(size(A));
    for j=1:m
        L(j,j)=+sqrt(A(j,j)-dot(L(1:j-1),L(1:j-1)));
        for i=j+1:m
            L(i,j)=(1/L(j,j))*(A(i,j)-dot(L(i,1:j-1),L(j,1:j-1)));
        end
    end
end
```



```

function bool=dominanteDiagonal(A)
    [n,m] = size(A);
    if n~=m
        error('A no es una matriz cuadrada.')
    end
    i = 1;
    bool = true;
    while i<=n && bool
        bool = 2*abs(A(i,i)) > sum(abs(A(i,:)));
        i = i+1;
    end
end
function [x,i]=gaussSeidelMethod(A,b,lambda)
    if ~dominanteDiagonal(A),warning('La matriz no es dominante diagonal'),end
    [n,~] = size(A);
    if(n~=size(b)), error('Las dimensiones no son iguales'), end
    D = diag(diag(A));
    U = triu(A,1);
    L = tril(A,-1);
    x = zeros(size(b));
    MAX = 1000;
    i = 1;
    cond = true;
    while cond
        xp = x;
        x(1) = (b(1)- U(1,2:n)*xp(2:n))/D(1,1);
        for j=2:n-1
            x(j) = (b(j) - (L(j,1:j-1)*x(1:j-1)+U(j,j+1:n)*xp(j+1:n)))/D(j,j);
        end
        x(n) = (b(n) - L(n,1:n-1)*x(1:n-1))/D(n,n);
        i = i+1;
        x=lambda*x+(1-lambda)*xp;
        cond = norm((x-xp)./x, Inf) > eps && i<MAX;
    end
end
function [x,i] = NewtonRaphsonVV(f,x0)
    [m,~] = size(x0);
    xs = sym('x',[1 m]);

    fx = f(xs);
    Js= jacobian(fx,xs);

    x = x0;
    MAX = 100;
    cond = true;
    i = 0;
    while cond

```

```
    xp = x;  
    J = double(subs(Js,xs,xp'));  
    x = xp - J\f(xp);  
    i = i+1;  
    cond = norm((x-xp)./x,Inf) >eps && i<MAX;  
end  
end
```