Práctica 2: Algoritmo del simplex.

Pregunta 1:

Crea un código del tipo function que dado un problema de optimización de la forma

$$\max z = c^T x$$
$$Ax \leq b$$
$$x \geq 0$$

(donde las componentes del vector b cumplen que $b_i \geq 0$) te devuelva una solución óptima o en caso contrario te especifique que no está acotada la solución. Para ello los inputs deberán ser:

- El vector de costes de la función objetivo, es decir, los coeficientes de las variables de la función objetivo.
- La matriz A de los coeficientes de las restricciones.
- El vector de recursos b.

Limpieza del entorno de trabajo

```
clear, clc
```

Definimos un problema de programación lineal (acotado) a resolver mediante la función simplex_max() definida al final de este documento

$$\max z = 5x_1 + 4x_2 + 3x_3 + x_4$$
$$x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \leq 12$$
$$3x_1 + 2x_2 + 3x_3 + x_4 \leq 5$$
$$2x_1 + x_2 + x_3 + 4x_4 \leq 7$$
$$x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0$$

```
c = [5, 4, 3, 1];
A = [
    1, 1, 1, 1;
    3, 2, 3, 1;
    2, 1, 1, 4;
    ];
b = [
    12;
    5;
    7;
    ];
[x, z] = simplex_max(c, A, b);
fprintf("Solución:")
```

```
Solución:
```

```
for i=1:length(x)
    fprintf("x%d = %.2f\n", i, x(i))
```

```
end
```

```
x1 = 0.00
x2 = 2.50
x3 = 0.00
x4 = 0.00
```

```
fprintf("z = %.2f", z)
```

```
z = 10.00
```

El programa permite también detectar si una solución no está acotada, el siguiente problema de programación lineal no está acotado:

$$\max z = 2x_1 + x_2$$
$$3x_1 - x_2 \leq 6$$
$$-2x_1 + x_2 \leq 3$$
$$x_1, x_2 \geq 0$$

```
c = [2, 1];
A = [
    3, -1;
    -2, 1
    ];
b = [
    6;
    3
    ];
[x, z] = simplex_max(c, A, b);
```

```
ERROR: Se ha encontrado una dirección utilizada para optimizar no acotada
```

```
fprintf("Solución trivial:")
```

```
Solución trivial:
```

```
for i=1:length(x)
    fprintf("x%d = %.2f\n", i, x(i))
end
```

```
x1 = 0.00
x2 = 0.00
```

```
fprintf("z = %.2f", z)
```

```
z = 0.00
```

Pregunta 2:

Apoyándote en el código anterior, crea un nuevo código del tipo function que te permita maximizar o minimizar un problema dado, cuyo output sea una solución óptima o el mensaje de que no está acotada. Para ello los inputs deberán ser:

- Un vector de carácteres para especificar si queremos maximizar o minimizar. (Use las cadenas max o min respectivamente como inputs y en caso de no usar ninguna de las anteriores devolver un mensaje con el error correspondiente).
- El vector de costes de la función objetivo, es decir, los coeficientes de las variables de la función objetivo.
- La matriz A de los coeficientes de las restricciones.
- El vector de recursos b.

Limpieza del entorno de trabajo

```
clear, clc
```

Reutilizando el problema de programación lineal acotado anterior:

$$\max z = 5x_1 + 4x_2 + 3x_3 + x_4$$
$$x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \leq 12$$
$$3x_1 + 2x_2 + 3x_3 + x_4 \leq 5$$
$$2x_1 + x_2 + x_3 + 4x_4 \leq 7$$
$$x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0$$

```
c = [5, 4, 3, 1];
A = [
    1, 1, 1, 1;
    3, 2, 3, 1;
    2, 1, 1, 4;
    ];
b = [
    12;
    5;
    7;
    ];
```

Al final de este documento se define la función simplex_opt, que recibe un argumento posicional cadena para definir si se debe maximizar o minimizar el problema de programación lineal

```
[x, z] = simplex_opt("max", c, A, b);
fprintf("Solución:")
```

```
Solución:
```

```
for i=1:length(x)
    fprintf("x%d = %.2f\n", i, x(i))
end
```

```
x1 = 0.00
x2 = 2.50
x3 = 0.00
x4 = 0.00
```

```
fprintf("z = %.2f", z)
```

```
z = 10.00
```

Probamos también minimización

$$\min z = 3x_1 - 2x_2$$
$$2x_1 + x_2 \leq 18$$
$$2x_1 + 3x_2 \leq 42$$
$$3x_1 - 2x_2 \leq 5$$
$$x_1, x_2 \geq 0$$

```
c = [3, -2];
A = [
    2, 1;
    2, 3;
    3, -2;
    ];
b = [
    18;
    42;
    5;
    ];
[x, z] = simplex_opt("min", c, A, b);
fprintf("Solución:")
```

```
Solución:
```

```
for i=1:length(x)
    fprintf("x%d = %.2f\n", i, x(i))
end
```

```
x1 = 0.00
x2 = 14.00
```

```
fprintf("z = %.2f", z)
```

```
z = -28.00
```

En caso de opción incorrecta se muestra un mensaje de error

```
[x, z] = simplex_opt("mean", c, A, b);
```

```
ERROR: Opción no reconocida
```

```
function [x, z] = simplex_max(c, A, b)
% Función que calcula la solución al problema de programación lineal:
%       max z = c'x
%       Ax <= b
%       x >= 0 para todo xi
%       b >= 0 para todo bi
```

```
% Mediante el algoritmo Simplex a partir de las tablas de Charnes, Cooper y
Henderson
% INPUTS:
%       A = matriz de coeficientes (matriz de restricciones)
%       b = vector columna de recursos (término independiente restricciones)
%       c = vector fila de costes (coeficientes función objetivo)
% OUTPUTS:
%       x = vector fila solución del problema de programación lineal
%       z = valor de la función objetivo para la solución obtenida

    % Determinamos el tamaño de la matriz de restricciones
    [n, m] = size(A);

    % A la función objetivo se añaden variables de holgura con coeficientes igual a
cero
    cj = horzcat(c, zeros(1, n));

    % Guardamos los índices de las variables que pertenecen a la base
    % Inicialmente las variables de holgura estarán en la base
    base = m+1:m+n; % Tenemos m variables y a estas se añaden n de holgura

    % Con las variables de holgura el sistema Ax<=b pasa a ser Ax=b
    % Se procede a definir la tabla de Charnes, Cooper y Henderson
    % Esta tabla contendrá en su primera columna los valores de las variables de la
base
    aij = horzcat(b, A, eye(n));

    % Definimos las últimas filas de la tabla que determinarán la columna pivote
    % La primera posición de zj contendrá el valor de la función objetivo
    % zj se obtiene como el producto escalar aj*cj'
    % Con cj' coeficientes de las variables en la base
    zj = zeros(1, 1+m+n);
    % NOTA: Los valores de las variables que no están en la base son cero
    % Por eso hacemos aj*cj' en vez de todos los valores por sus respectivos costes

    % cj-zj inicialmente siempre igual a c al ser zj vector de ceros inicialmente
    cj_zj = cj;

    % Solución trivial
    x = zeros(1, m);
    z = 0;
    % Mientras que todos los cj-zj sean mayores que cero se repite el algoritmo
    while any(cj_zj > 0)
        % Obtención columna pivote k
        % Se busca el valor más grande positivo de cj-zj
        [~, k] = max(cj_zj);
        k = k + 1; % MATLAB indexa a partir de 1

        % Obtención fila pivote h
```

```
        % Se busca el menor de dividir el valor de las variables que están en la
base
        % entre las coordenadas del vector entrará en la base
        a = aij(:, 1)./aij(:, k);
        [~, h] = min(a(a>0));
        % NOTA: Se contempla el caso de dividir por cero
        % MATLAB devolverá infinito pero buscamos el mínimo valor positivo evitando
el error

        % Entrará en la base la variable xk
        % Saldrá la variable con posición h en la base
        % NOTA: Para comprobar si la solución es acotada guardamos la variable que
sale
        aux = base(h);
        base(h) = k-1;
        % Para obtener la siguiente tabla de Charnes, Cooper y Henderson se realiza
Gauss
        for i=1:n
            for j = 1:1+m+n
                % Omitimos cálculos en la fila y columna pivote
                % Debido a que sabemos que solo hay que dividir y hacer
                % cero respectivamente
                if i==h || j==k
                    continue
                end
                aij(i, j) = aij(i, j) - aij(h, j) * aij(i, k) / aij(h, k);
            end
        end
        % Finalmente se modifican la fila y columna pivote
        % Se divide la fila pivote entre el pivote
        aij(h, :) = aij(h, :) ./ aij(h, k);
        % Se hacen cero los elementos en la columna pivote
        aij(:, k) = 0;
        % Excepto el pivote que vale 1
        aij(h, k) = 1;

        % Obtenemos cada zj haciendo el producto escalar aj*cj'
        % Con cj' los coeficientes de las variables en la base
        for j=1:1+m+n
            zj(j) = cj(base)*aij(:, j);
        end

        % Finalmente se obtiene cj-zj
        % Que servirá para calcular el siguiente pivote o detener el algoritmo
        cj_zj = cj-zj(2:end);
        % NOTA: El primer valor de zj no interviene para elegir la columna pivote
        % El primer valor de zj es el valor de la función objetivo para esa base

        % Definimos también una tolerancia
        % En caso de obtener valores muy pequeños los sustituimos por cero
```

```
        cj_zj(abs(cj_zj)<=100*eps) = 0;

        % Comprobamos que la solución está acotada
        % No puede ocurrir que todos los elementos de la columna del pivote
anterior sean todos positivos
        % En ese caso la dirección no está acotada por las restricciones
        if all(aij(:, aux+1)>0)
            fprintf("ERROR: Se ha encontrado una dirección utilizada para optimizar
no acotada\n")
            return
        end
    end

    % Se obtiene el vector solución de todas las variables (incluyendo holgura)
    x = zeros(1, m+n);
    for i=1:length(base)
        x(base(i)) = aij(i, 1);
    end
    % Finalmente descartamos los valores de las variables de holgura, para no
devolverlas
    x = x(1:m);
    % Devolvemos a su vez el valor de la función objetivo
    z = zj(1);
end

function [x, z] = simplex_opt(opt, c, A, b)
% Función que calcula la solución al problema de programación lineal:
%       opt z = c'x
%       Ax <= b
%       x >= 0 para todo xi
%       b >= 0 para todo bi
% Mediante el algoritmo Simplex a partir de las tablas de Charnes, Cooper y
Henderson
% INPUTS:
%       opt = opción a realizar (maximizar o minimizar)
%       A = matriz de coeficientes (matriz de restricciones)
%       b = vector columna de recursos (término independiente restricciones)
%       c = vector fila de costes (coeficientes función objetivo)
% OUTPUTS:
%       x = vector fila solución del problema de programación lineal
%       z = valor de la función objetivo para la solución obtenida
% NOTA: Se require la función simplex_max
    if opt == "max"
        [x, z] = simplex_max(c, A, b);
    elseif opt == "min"
        [x, z] = simplex_max(-c, A, b);
        z = -z;
    else
        fprintf("ERROR: Opción no reconocida\n")
        x = NaN;
```

```
        z = NaN;
    end
end
```