

# Práctica 3

## 3.1 Sistemas de ecuaciones lineales: Métodos iterativos

Estos métodos de resolución de sistemas de ecuaciones lineales proporcionan una aproximación de la solución. Si el sistema a estudiar es

$$AX = B,$$

y tiene por solución  $X^*$ , el objetivo es generar una sucesión  $X_n$  que converja<sup>1</sup> a  $X^*$ .

Para ello, se transforma el sistema en un problema del tipo

$$X = PX + C,$$

y partiendo de un valor inicial  $X^0$ , las aproximaciones sucesivas se obtienen de la forma

$$X^{n+1} = PX^n + C.$$

A partir de la matriz  $A$ , definimos las siguientes matrices, la diagonal<sup>2</sup>

$$D = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix},$$

y las triangulares

$$A_L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ -a_{21} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & -a_{n3} & \dots & 0 \end{pmatrix} \text{ y } A_U = \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & -a_{13} & \dots & -a_{1n} \\ 0 & 0 & -a_{23} & \dots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix},$$

que verifican

$$A = D - A_L - A_U.$$

---

<sup>1</sup>La convergencia a la solución no está garantizada, ni es el objetivo de esta práctica. Los ejemplos que pongamos aquí están convenientemente escogidos.

<sup>2</sup>Suponemos que  $A$  no tiene nulo ningún elemento diagonal.

### 3.1.1 Método de Jacobi

Sustituyendo en  $AX = B$ , la matriz  $A$  por  $D - A_L - A_U$  queda

$$DX - (A_L + A_U)X = B,$$

es decir,

$$DX = (A_L + A_U)X + B$$

y multiplicando por  $D^{-1}$

$$X = D^{-1}(A_L + A_U)X + D^{-1}B$$

con lo que tomando

$$P = D^{-1}(A_L + A_U)$$

y

$$C = D^{-1}B$$

ya tenemos el problema escrito en la forma deseada.

Las órdenes de *Maxima* que nos permiten obtener estas dos matrices, después de haber introducido  $A$  y  $B$ , son

```
--> n:length(A)$
      load("diag")$
      D:makelist(A[i,i],i,1,n)$
      D:diag(D);
      AL:zeromatrix(n,n)$
      for i:1 thru n do for j:1 thru i-1 do AL[i,j]:-A[i,j]$
      AU:D-A-AL;
      p:invert(D).(AL+AU);
      c:invert(D).B;
```

Una vez calculadas  $P$  y  $C$ , para aplicar el método, se introduce un valor inicial  $X^0$

```
--> x:transpose([... , ...]);
```

y la siguiente aproximación será  $\text{float}(p.x+c)$ ; Un criterio de parada habitual, es fijar un valor para la diferencia entre dos aproximaciones sucesivas. Es decir, tomamos un valor  $tol$  y cuando  $\|X^{k+1} - X^k\| < tol$  dejamos de hacer iteraciones, considerando que  $X^{k+1}$  es una aproximación aceptable de  $X^*$ . Además, para evitar que el número de iteraciones sea excesivo (si la convergencia es lenta) también suele fijarse un número máximo de iteraciones ( $\text{maxit}$ ). Una posibilidad, para efectuar estos cálculos con *Maxima* es:

```
--> tol: ....$      maxit: ....$
```

```

--> k:1$
y:float(p.x+c)$
err:abs(transpose((y-x)))$
err:makelist(err[1,i],i,1,n)$
load("descriptive")$
di:maxi(err)$

--> for k:2 while k<=maxit do
(y:float(p.x+c),
err:abs(transpose((y-x))),
err:makelist(err[1,i],i,1,n),
di:maxi(err), if di<tol then k:maxit,
x:y,
print(k, transpose(x), di));

```

*Ejercicio 1.* Aplicar el método al sistema

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 6 & -2 \\ 4 & 3 & -8 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ -4 \\ 5 \end{pmatrix}$$

tomando  $tol = 10^{-5}$  y  $maxit = 30$ .

### 3.1.2 Método de Gauss–Seidel

Igual que antes, cambiando  $A$  por  $D - A_L - A_U$ , el sistema queda

$$(D - A_L)X - A_U X = B,$$

es decir,  $(D - A_L)X = A_U X + B$  y multiplicando ahora por  $(D - A_L)^{-1}$  se obtiene

$$P = (D - A_L)^{-1} A_U$$

y

$$C = (D - A_L)^{-1} B.$$

*Ejercicio 2.* Adaptando las órdenes del método de Jacobi, programar el método de Gauss–Seidel y aplicar el método programado al sistema

$$\begin{pmatrix} 10 & -1 & 2 & 0 \\ -1 & 11 & -1 & 3 \\ 2 & -1 & 10 & -1 \\ 0 & 3 & -1 & 8 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 25 \\ -11 \\ 15 \end{pmatrix}$$

tomando  $tol = 10^{-6}$  y  $maxit = 30$ .

## 3.2 Espacios vectoriales

Antes de ejecutar las órdenes de esta sección, borraremos los valores previamente asignados en esta práctica.

```
--> kill(all)
```

Dados los vectores de  $\mathbb{R}^3$

$$v_1 = (1, 0, 0), v_2 = (-1, 1, 0), v_3 = (0, -1, 1),$$

$$u_1 = (1, 0, -1), u_2 = (2, 1, 0), u_3 = (-1, 1, 1),$$

vamos a probar que  $B_1 = (v_1, v_2, v_3)$  es base de  $\mathbb{R}^3$ . Introducimos los vectores

```
--> v1:[1,0,0]$ v2:[-1,1,0]$ v3:[0,-1,1]$
```

y comprobamos que la matriz

```
--> v:matrix(v1,v2,v3);
```

tiene rango 3

```
--> rank(v);
```

*Ejercicio 3.* Probar que  $B_2 = (u_1, u_2, u_3)$  es base de  $\mathbb{R}^3$ .

Vamos a hallar, mediante la matriz de cambio de base  $\mathbf{mc}$ , las coordenadas en  $B_2$  del vector  $\omega \in \mathbb{R}^3$  cuyas coordenadas en  $B_1$  son  $(2, 1, 3)$ . Para eso, recordemos que  $\mathbf{mc}$  tiene por columnas las coordenadas de los elementos de  $B_1$  en  $B_2$ . Así, si la primera columna de  $\mathbf{mc}$  es  $(a, b, c)$ , estos escalares verifican

$$(1, 0, 0) = a(1, 0, -1) + b(2, 1, 0) + c(-1, 1, 1)$$

es decir,

$$\left. \begin{array}{l} 1 = a + 2b - c \\ 0 = b + c \\ 0 = -a + c \end{array} \right\}$$

en el que la columna de términos independientes es el primer vector de  $B_1$ . Las otras dos columnas de  $\mathbf{mc}$  se obtienen con los sistemas que tienen la misma matriz de coeficientes y términos independientes segundo y tercer vector de  $B_1$ , respectivamente. Por tanto, debemos resolver los sistemas

```
--> eq:a*[1,0,-1] + b*[2,1,0] + c*[-1,1,1];
```

```
--> col1:linsolve([eq[1]=v[1,1],eq[2]=v[1,2],eq[3]=v[1,3]],[a,b,c]);
col2:linsolve([eq[1]=v[2,1],eq[2]=v[2,2],eq[3]=v[2,3]],[a,b,c]);
col3:linsolve([eq[1]=v[3,1],eq[2]=v[3,2],eq[3]=v[3,3]],[a,b,c]);
```

de las soluciones obtenidas, eliminamos ahora las expresiones del tipo  $a=$

```
--> col1:makelist(rhs(col1[i]),i,1,length(col1));
      col2:makelist(rhs(col2[i]),i,1,length(col2));
      col3:makelist(rhs(col3[i]),i,1,length(col3));
```

y construimos la matriz que tiene esas columnas

```
--> mc:transpose(matrix(col1,col2,col3));
```

Para calcular las coordenadas del vector  $\omega = (2, 1, 3)_{B_1}$  en  $B_2$

```
--> mc.matrix([2],[1],[3]);
```

es decir,  $\omega = (-7, 2, -4)_{B_2}$ .

*Ejercicio 4.* Hallar las coordenadas en  $B_1$  del vector de  $\mathbb{R}^3$  cuyas coordenadas en  $B_2$  son  $(3, 4, 5)$ .

### 3.3 Aplicaciones lineales

Sea  $f$  la aplicación lineal de  $\mathbb{R}^3$  en  $\mathbb{R}^4$  cuya matriz coordenada respecto de las bases canónicas es

```
--> a:matrix([1,2,3],[1,1,1],[0,1,2],[0,1,2]);
```

para pasar a la expresión coordenada de  $f$

```
--> f(x,y,z):=a.matrix([x],[y],[z])$
```

que podemos utilizar para obtener la imagen por  $f$  de los vectores de  $\mathbb{R}^3$

```
--> f(2,3,1);
```

Sea  $g$  la aplicación lineal de  $\mathbb{R}^3$  en  $\mathbb{R}^2$  dada por

$$g(x, y, z) = (x + 2y, x + y + 4z)$$

para obtener su matriz coordenada respecto de las bases canónicas, recordemos que la columna  $i$ -ésima de esta matriz está formada por las coordenadas, en la base canónica de  $\mathbb{R}^2$ , de la imagen por  $g$  del  $i$ -ésimo vector de la base canónica de  $\mathbb{R}^3$ . Para obtener la matriz, primero definimos  $g$

```
--> g(x,y,z):=[x+2*y,x+y+4*z];
```

y tenemos en cuenta cómo está formada esta matriz

```
--> b:transpose(matrix(g(1,0,0),g(0,1,0),g(0,0,1)));
```

### 3.3.1 Ker f

Dada la aplicación lineal de  $E_n$  en  $F_m$  cuya matriz coordinada respecto de  $B_E$  y  $B_F$  es  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ , la orden

```
--> nullity(a);
```

nos dice la dimensión de  $Ker f$  y, si es no nula,

```
--> ker:nullspace(a);
```

nos facilita una base del subespacio. Esta base estará formada por los vectores de  $E_n$  cuyas coordenadas en  $B_E$  nos ha proporcionado la sentencia anterior. El resultado de esa sentencia es del tipo

$$\text{span} \left( \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} \right)$$

que, en este caso, nos diría que una base está formada por el vector de coordenadas  $(-1, 2, 3)$  en  $B_E$ . Si queremos las columnas que nos determinan los vectores de la base podemos utilizar la orden

```
--> args(ker);
```

que es una lista de matrices columna, con lo que cada uno de los elementos de esta lista nos dará una matriz columna con las coordenadas de los vectores mencionados

```
--> args(ker)[1];
```

*Ejercicio 5.* Sea  $g$  la aplicación lineal introducida anteriormente. Hallar una base de  $Ker g$  y decir su dimensión.

### 3.3.2 Im f

Del mismo modo que antes, pero para el subespacio  $Im f$ ,

```
--> 1:length(args(columnspace(a)));
```

nos proporciona la dimensión

```
--> columnspace(a); args(columnspace(a));
```

*Ejercicio 6.* Hallar una base de  $Im f$ , con  $f$  la aplicación lineal anterior y decir su dimensión. Lo mismo para la aplicación lineal  $g$ .

### 3.3.3 Cambio de base

Borrar los valores anteriormente asignados a las matrices a y b

```
--> kill(a,b);
```

Sea  $f \in \mathcal{L}_{\mathbb{K}}(E_n, F_m)$  la aplicación lineal cuya matriz coordinada respecto de las bases  $B_E$  y  $B_F$  es  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{K})$ . Si tomamos dos nuevas bases,  $B_E^*$  y  $B_F^*$  y las expresiones del cambio de base son  $X = PX^*$  y  $Y = QY^*$  entonces, la matriz coordinada de  $f$  respecto de  $B_E^*$  y  $B_F^*$  es  $B = QAP$ .

*Ejercicio 7.* Sea  $f$  la aplicación lineal de  $\mathbb{R}^2$  en  $\mathbb{R}^3$  cuya matriz coordinada respecto de

$$B_{\mathbb{R}^2} = ((1, 0), (0, 1)) \text{ y } B_{\mathbb{R}^3} = ((1, 2, 4), (3, 4, 6), (3, 8, 9))$$

es

$$\begin{pmatrix} 7 & -21/2 \\ 3 & -9/2 \\ -4 & 6 \end{pmatrix}$$

Probar que la matriz coordinada respecto de

$$B_{\mathbb{R}^2}^* = ((1, 1), (3, 1)) \text{ y } B_{\mathbb{R}^3}^* = ((1, 1, 1), (0, 1, 1), (0, 0, 1))$$

es

$$\begin{pmatrix} -2 & 6 \\ 5 & -15 \\ -8 & 24 \end{pmatrix}$$

Solución:

cambio de base en  $\mathbb{R}^2$

```
--> aa:matrix([7,-21/2],[3,-9/2],[-4,6])$
v1:matrix([1,0],[0,1])$ v2:matrix([1,1],[3,1])$
eq:a*v1[1] + b*v1[2]$
col1:linsolve([eq[1]=v2[1,1],eq[2]=v2[1,2]],[a,b])$
col2:linsolve([eq[1]=v2[2,1],eq[2]=v2[2,2]],[a,b])$
col1:makelist(rhs(col1[i]),i,1,length(col1))$
col2:makelist(rhs(col2[i]),i,1,length(col2))$
mcE:transpose(matrix(col1,col2))$
```

cambio de base en  $\mathbb{R}^3$

```
--> u1:matrix([1,2,4],[3,4,6],[3,8,9])$
u2:matrix([1,1,1],[0,1,1],[0,0,1])$

eq:a*u2[1] + b*u2[2] + c*u2[3]$

col1:linsolve([eq[1]=u1[1,1],eq[2]=u1[1,2],eq[3]=u1[1,3]],[a,b,c])$
col2:linsolve([eq[1]=u1[2,1],eq[2]=u1[2,2],eq[3]=u1[2,3]],[a,b,c])$
col3:linsolve([eq[1]=u1[3,1],eq[2]=u1[3,2],eq[3]=u1[3,3]],[a,b,c])$
col1:makelist(rhs(col1[i]),i,1,length(col1))$
col2:makelist(rhs(col2[i]),i,1,length(col2))$
col3:makelist(rhs(col3[i]),i,1,length(col3))$
mcF:transpose(matrix(col1,col2,col3))$

nueva matriz coordenada

--> mcF.aa.mcE;
```