

Random Sparse Matrix

INTEGRANTES: Badi Leonel, Nicolas Buchalter, Franco Depascualli, Agustin Scigliano,
Marco Fallone
ITBA Segundo Cuatrimestre 2015

PALABRAS CLAVE: matriz rala, random sparse matrix, mvmran, matran, autovalores, descomposición qr

Resumen

Las matrices de valores dispersos(RSM) son un tipo de matriz que poseen la particularidad de tener gran cantidad de valores iguales a ceros. Conceptualmente se pueden pensar como matrices que representan sistemas donde sus elementos tienen baja cantidad de conexiones entre si, por ejemplo una red de computadoras. En este informe nos enfocaremos a analizar solamente las matrices de valores dispersos aleatorios, construidas de tal manera que tengan la misma cantidad de elementos diferentes a cero en cada columna.

1. Introducción

En el siguiente informe detallamos una implementación en Octave para el cálculo de autovalores en matrices RSM. Primero describiremos la implementación realizada, las decisiones que se tomaron, las dificultades que se encontraron y posibles mejoras que se pueden realizar en un futuro.

2. Metodología

Se decidió implementar todos los métodos en Octave ya que posee varias herramientas útiles ya implementadas para realizar operaciones con matrices (por ejemplo el producto). Si bien para almacenar estas matrices se pueden utilizar estructuras como listas de listas o representaciones como Yale(utilización de 3 vectores), se optó por representarlas utilizando las matrices de Octave para aprovechar las ventajas antes mencionadas. También, se pensó en almacenarlas utilizando una estructura y a la hora de operar realizar una conversión a matrices de Octave. Se desestimó esta idea por el costo de procesamiento que conlleva realizar conversiones constantemente. Para obtener los autovalores se decidió utilizar el método iterativo de QR visto en clase, con la salvedad de que en este trabajo se contemplan los casos donde los autovalores son complejos. Para determinar en que momento hace falta calcular estos valores complejos se decidió utilizar doble shifteos.

Para la descomposición QR se implemento el método de GS visto en la clase, el método modificado de GS y el método de las rotaciones de Givens.

2.1. Implementación

2.1.1. Generación RSM

Para la generación de las matrices RSM primero se generan dos matrices, una de números aleatorios y de dimensión $N \times NZR$, la otra de ceros y de dimensiones $N - NZR \times N$. Luego estas matrices se concatenan una debajo de la otra para formar una matriz de dimensiones $N \times N$. Por ultimo se itera sobre todas las columnas y se permuta de manera aleatoria las filas utilizando la función `randperm` de Octave. Se puede demostrar que el orden de complejidad de esta función es

$$NO(randperm)$$

```

1  function ret = generateRSM(N,NZR)
2      A = rand(NZR,N);
3      B = zeros(N-NZR,N);
4      A = [A ; B];
5
6      % Shuffle the matrix
7      for i = 1:N
8          ret(:,i) = A(randperm(N), i);
9      end
10 end

```

Código 1: Implementación del generador de matrices RSM

2.1.2. Método QR - GS

Como se puede ver a continuación, se implemento el método de GS propuesto por la cátedra sin realizare ninguna modificación. Este método tiene la desventaja que como genera vectores de norma pequeña, puede llevar a errores grandes en los primeros pasos que luego son arrastrados y amplifican los siguientes.

```

1  function [Q,R] = custom_qr(A)
2      n = length(A);
3      Q(:,1) = A(:, 1) / norm(A(:, 1));
4
5      for i = 2 : n
6          u = A(:, i);
7          for j = i-1 : -1 : 1
8              u = u - A(:, i)' * Q(:, j) * Q(:, j);
9          end
10         Q(:, i) = u / norm(u);
11     end
12     Q = -1*Q;
13     R = Q'*A;
14 end

```

Código 2: Implementación de la descomposición QR con GS

2.1.3. Método QR - GS modificado

A continuación se muestra el método modificado de GS.

```

1  function [Q,R] = modGS_qr(A)
2      R = 0;
3      m = size(A)(1);
4      n = size(A)(2);
5      for k = 1 : n
6          R(k,k) = norm(A(1:m,k));
7          Q(1:m,k) = A(1:m,k) / R(k,k);
8          for j=k+1 : n
9              R(k,j) = Q(1:m,k)' * A(1:m,j);
10             A(1:m,j) = A(1:m,j) - Q(1:m,k) * R(k,j);
11         end
12     end
13 end

```

Código 3: Implementación de la descomposición QR con GS

2.1.4. Método QR - Rotaciones de Givens

Dada una matriz cualquiera, se puede obtener una rotaciones de Givens tal que:

$$A = GB$$

siendo B igual a A pero con un elemento en 0. Este proceso se puede aplicar N veces para obtener una matriz triangular superior. De esta manera podemos definir a Q como la aplicación de todas las transformadas de rotación

$$Q = G_n \dots G_1 Id$$

$$R = G_n \dots G_1 A$$

El método fue implementado siguiendo la propuesta de la cátedra, pero haciéndole una modificación para que se calcule correctamente Q.

```

1  function [Q,R] = givens_qr(A)
2      R = A;
3      m = size(A)(1);
4      n = size(A)(2);
5      Q = eye(m,n);
6      for k = 1 : n
7          for l = k +1 : m
8              if (R(l,k) == 0)
9                  c = 1;
10                 s = 0;
11             elseif abs(R(l,k)) < abs(R(k,k))
12                 t = R(l,k) / R(k,k);
13                 c = 1 / sqrt(1+t^2);
14                 s = c * t;
15             else
16                 z = R(k,k) / R(l,k);
17                 s = 1/ sqrt(1 + z^2);
18                 c = s*z;
19             end
20             G = [c,s; -s,c];
21             R([k,l] , k:n) = G * R([k,l] , k : n);
22             Q([k,l] , 1:n) = G * Q([k,l] , 1:n);
23         end
24     end
25     Q = Q';
26 end

```

Código 4: Implementación de la descomposición QR con GS

2.1.5. Método eig

Luego de implementar la descomposición QR, se prosiguió a implementar la función **eig**. Primero se utiliza el algoritmo **generateRSM** antes implementado para generar una matriz de valores dispersos, a la cual llamamos A. Luego, iterativamente se realiza la descomposición QR de A, utilizando alguno de los métodos antes propuestos y luego $A = RQ$. Se evalúan los elementos (matrices de 2x2) de la diagonal para calcular los autovalores. El elemento inferior izquierdo de cada matriz de la diagonal es el que determina si los autovalores son reales o complejos. Si éste es igual a 0, entonces los autovalores resultan ser reales, mientras que si éste es distinto a 0, los autovalores son imaginarios.

```

1  function [values , timeElapsed] = qr_eig(firstA , error , qr_method)
2      more off;
3      A = firstA;
4      n = length(A);
5      tic;
6      actual_value = 0;
7      do
8          prevA = A;
9          [Q, R] = qr_method(prevA);
10         A = R * Q;
11         if (abs(A(n-actual_value , n-actual_value-1)) < error*(abs(A(n-actual_value-1,n-
12             actual_value-1))+abs(A(n-actual_value , n-actual_value)))) %Shif
13             values(n-actual_value , 1) = A(n-actual_value , n-actual_value);
14             A = A(1:n-actual_value-1, 1:n-actual_value-1);
15             actual_value = actual_value+1;
16         elseif (abs(A(n-actual_value-1,n-actual_value-2)) < error*(abs(A(n-actual_value-1,n-
17             actual_value-1))+abs(A(n-actual_value-2,n-actual_value-2)))) %Double-Shif
18             a = A(n-actual_value-1,n-actual_value-1);
19             b = A(n-actual_value-1,n-actual_value);
20             c = A(n-actual_value , n-actual_value-1);
21             d = A(n-actual_value , n-actual_value);
22             [x1 , x2] = quadratic_eq(1, -a-d, a*d - c*b);
23             values(n-actual_value-1,1) = x1;
24             values(n-actual_value , 1) = x2;
25         end

```

```
26     A = A(1:n-actual_value-2, 1:n-actual_value-2);
27     actual_value = actual_value + 2;
28     end
29     until(actual_value >= n-2);
30     if(actual_value == n-2)
31         a = A(n-actual_value-1,n-actual_value-1);
32         b = A(n-actual_value-1,n-actual_value);
33         c = A(n-actual_value,n-actual_value-1);
34         d = A(n-actual_value,n-actual_value);
35         [x1, x2] = quadratic_eq(1, -a-d, a*d - c*b);
36         values(n-actual_value-1,1) = x1;
37         values(n-actual_value,1) = x2;
38         A = A(1:n-actual_value-2, 1:n-actual_value-2);
39     elseif(actual_value == n-1)
40         values(1) = A(1,1);
41     end
42     %values = sort(values, 'descend');
43     timeElapsed = toc();
44 end
```

Código 5: Obtención de Autovalores

3. Resultados

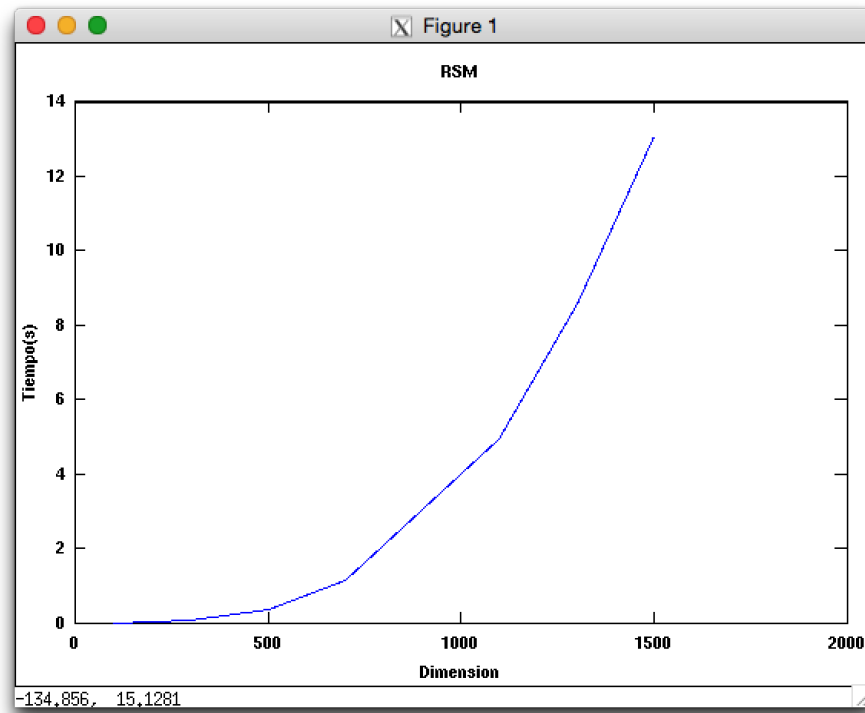


Figura 1: Eficiencia del método GenerateRSM, con 20 % de los valores de la columna en 0

Se puede ver en la figura 1 que el método para generar la matriz RSM no aumenta de manera lineal con respecto a las dimensiones de la matriz.

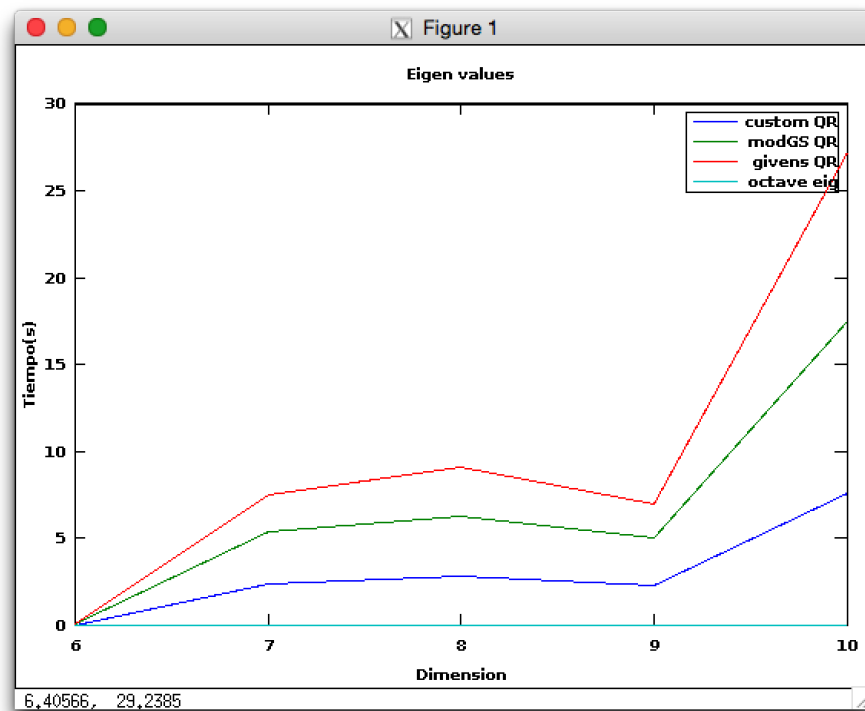


Figura 2: Eficiencia en el calculo de autovalores

La figura 2 es un modelo representativo del tiempo requerido para calcular los autovalores. Se encuentra disponible el script `testEigScript` en el cual se pueden modificar los parámetros para realizar el análisis de los métodos para calcular autovalores. En todos los casos el método QR con GS resultó el mas eficiente.

4. Conclusiones

Como conclusión, logramos obtener correctamente los autovalores de una matriz GRCAR de hasta una dimensión de un $n=100$. Viendo los tiempos transcurridos en nuestra implementación, podemos deducir que un lenguaje de alto nivel como java no fue la mejor elección a la hora de trabajar con matrices de gran dimensión. Hay que tener en cuenta que utilizamos nuestras propias implementaciones de funciones necesarias para el manejo de matrices y vectores, las cuales en eficiencia no están a la altura de las de un lenguaje de programación con funciones matemáticas pre-programadas (octave).

5. Bibliografía

- Apuntes de las clases teórica y práctica de la materia Métodos Numéricos Avanzados (Segundo Cuatrimestre, 2015).
- Documento sobre descomposición QR proporcionado por la cátedra de Métodos Numéricos Avanzados (Segundo Cuatrimestre, 2015).
- http://www.win.tue.nl/casa/meetings/seminar/previous/_abstract051109_files/presentation_full.pdf
- <http://people.inf.ethz.ch/arbenz/ewp/Lnotes/chapter3.pdf>

ANEXO

Vector.java

```

package grcar;

/**
 * Clase auxiliar para el manejo de matrices double[][] y vectores double[]. *
 */
public class Vector {

    /**
     * Suma Vectorial
     * @param v1 : Vector double[]
     * @param v2 : Vector double[]
     * @return Vector suma v1() + v2()
     */
    public static double[] sumVec(double[] v1, double[] v2) {
        double[] res = new double[v1.length];
        for (int i = 0; i < v1.length; i++) {
            res[i] = v1[i] + v2[i];
        }
        return res;
    }

    /**
     * Método para obtener la n-ésima columna de una matriz.
     * @param m : Matriz double[]
     * @param n : índice n de la columna (0 <= n <= col(m))
     * @return La n-ésima columna de la matriz m
     */
    public static double[] getColumn(double[][] m, int n) {
        double[] res = new double[m.length];
        for (int i = 0; i < m.length; i++) {
            res[i] = m[i][n];
        }
        return res;
    }

    /**
     * Producto entre vector V y escalar X
     * @param v : Vector double[]
     * @param x : Escalar double
     * @return Vector x * v()
     */
    public static double[] prodVectEsc(double[] v, double x) {
        double[] res = new double[v.length];
        for (int i = 0; i < v.length; i++) {
            res[i] = v[i] * x;
        }
        return res;
    }

    /**
     * Producto Interno entre vectores
     * @param x : Vector double[]
     * @param y : Vector double[]
     * @return Producto Interno <x,y>
     */
    public static double prodInt(double[] x, double[] y) {
        double[][] auxx = new double[1][x.length];
        double[][] auxy = new double[1][y.length];
        auxx[0] = x;

```



```

auxy[0] = y;
return matrixprod(auxy, transpose(auxx))[0][0];
}

/**
 * Norma 2 de un vector
 * @param v : Vector double[]
 * @return Norma 2 del vector v
 */
public static double norm2(double[] v) {
    double aux = 0;
    for (double x : v) {
        aux += x * x;
    }
    return Math.sqrt(aux);
}

/**
 * Producto entre matrices
 * @param m1 : Matriz double[][]
 * @param m2 : Matriz double[][]
 * @return Matriz m1 * m2
 */
public static double[][] matrixprod(double[][] m1, double[][] m2) {
    double[][] res = new double[m1.length][m2[0].length];
    if (m1[0].length != m2.length) {
        return null;
    }
    for (int i = 0; i < res.length; i++) {
        for (int j = 0; j < res[0].length; j++) {
            double aux = 0;
            for (int k = 0; k < m1[0].length; k++) {
                aux += (m1[i][k] * m2[k][j]);
            }
            res[i][j] = aux;
        }
    }
    return res;
}

/**
 * Método del determinante.
 * @param mat : Una matriz cuadrada double[][]
 * @return El determinante de la matriz mat
 */
public static double determinant(double[][] mat) {
    double result = 0;
    if (mat.length == 2) {
        result = mat[0][0] * mat[1][1] - mat[0][1] * mat[1][0];
        return result;
    }
    for (int i = 0; i < mat[0].length; i++) {
        double temp[] = new double[mat.length - 1][mat[0].length - 1];
        for (int j = 1; j < mat.length; j++) {
            System.arraycopy(mat[j], 0, temp[j - 1], 0, i);
            System.arraycopy(mat[j], i + 1, temp[j - 1], i, mat[0].length - i - 1);
        }
        if (mat[0][i] != 0) {
            result += mat[0][i] * Math.pow(-1, i) * determinant(temp);
        }
    }
    return result;
}

```

```

}

/**
 * Traspuesta de una matriz
 * @param mat : Una matriz double[][]
 * @returnLa traspuesta de la matriz mat
 */
public static double[][] transpose(double[][] mat) {
    double[][] aux = new double[mat[0].length][mat.length];
    for (int i = 0; i < mat[0].length; i++)
        for (int j = 0; j < mat.length; j++)
            aux[i][j] = mat[j][i];
    return aux;
}

/**
 * Método para imprimir una matriz double[][]
 * @param matrix : Matriz a imprimir en pantalla
 */
public static void printMatrix(double[][] matrix) {
    for (int i = 0; i < matrix.length; i++) {
        for (int j = 0; j < matrix[0].length; j++) {
            if (matrix[i][j] < 0) {
                System.out.printf(" %.5f", matrix[i][j]);
            } else {
                System.out.printf("  %.5f", matrix[i][j]);
            }
        }
        System.out.println();
    }
}

```

Complex.java

```

package grcar;

import java.util.ArrayList;
import java.util.List;

/**
 * Clase auxiliar creada para el manejo de valores complejos.
 */
public class Complex {

    private double real;
    private double img;

    public Complex(double real, double img) {
        this.real = real;
        this.img = img;
    }

    @Override
    public String toString() {
        String realstring = String.format("%.5f", real);
        String imgstring = String.format("%.5f", Math.abs(img));
        if (img >= 0)
            return realstring + " + " + imgstring + "i";
        return realstring + " - " + imgstring + "i";
    }

    public Complex conjugate() {

```

```

return new Complex(real, -img);
}

public double mod() {
return Math.sqrt(real * real + img * img);
}

public double getReal(){
return real;
}

/**
 * Fórmula Resolvente Cuadrática
 * @param a Coeficiente de grado 2
 * @param b Coeficiente de grado 1
 * @param c Coeficiente de grado 0
 * @return Las raíces del polinomio de grado 2  $ax^2 + bx + c$  (Reales y Complejas).
 */
public static List<Complex> roots(double a, double b, double c) {
List<Complex> res = new ArrayList<Complex>();
double x = (b * b) - (4 * a * c);
if (x > 0) {
res.add(0, new Complex((-b + Math.sqrt(x)) / (2 * a), 0));
res.add(1, new Complex((-b - Math.sqrt(x)) / (2 * a), 0));
} else {
res.add(0, new Complex(-b / (2 * a), Math.sqrt(Math.abs(x)) / (2 * a)));
res.add(1, res.get(0).conjugate());
}
return res;
}
}

```

Grcar.java

```

package grcar;

import java.util.ArrayList;
import java.util.HashMap;
import java.util.List;
import java.util.Map;

public class Grcar {

private static final double E = 0.0001;
private static final long MAX_ITERATIONS = 10000;
private static final int CHECK_FREQUENCY = 1;

/**
 * Consigna A. Obtener la matriz Grcar de NxN
 * @param n : Dimensión de la Matriz Grcar a obtener
 * @return Matriz Grcar double[n][n]
 */
public static double[][] getGrcarMatrix(int n) {
int k = 3;
double[][] matrix = new double[n][n];
for (int i = 0; i < n; i++) {
for (int j = 0; j < n; j++) {
if (i == j) {
matrix[i][j] = 1;
} else if (i == (j + 1)) {
matrix[i][j] = -1;
} else if (j > i && j <= (i + k)) {

```

```

matrix[i][j] = 1;
} else {
matrix[i][j] = 0;
}
}
}
return matrix;
}

/**
 * Optimización del método matrixprod para el caso especial
 * con m1 = R y m2 = q de la descomposición QR.
 * @param r : Matriz R de la descomposición QR.
 * @param q : Matriz Q de la descomposición QR.
 * @return Matriz R * Q
 */
public static double[][] matrixRprodQ(double[][] r, double[][] q) {
double[][] res = new double[r.length][q[0].length];
for (int i = 0; i < res.length; i++) {
for (int j = 0; j < res[0].length; j++) {
double aux = 0;
for (int k = i; k < r[0].length && k <= 2*(Math.floor(j/2)+1); k++) {
aux += (r[i][k] * q[k][j]);
}
res[i][j] = aux;
}
}
return res;
}

/**
 * Descomposición QR de la matriz m.
 * @param m : Matriz double[][]
 * @return Mapa que contiene las matrices Q y R de la descomposición QR de la matriz m.
 * <"Q", Matriz Q>
 * <"R", Matriz R>
 */
public static Map<String, double[][]> QR(double[][] m) {
Map<String, double[][]> res = new HashMap<String, double[][]>();
double[][] Q = new double[m.length][m.length];
double[][] R = new double[m.length][m[0].length];
List<double[]> q = new ArrayList<double[]>();
for (int k = 0; k < m[0].length; k++) {
double[] v = Vector.getColumn(m, k);
double[] e = v;
for (int n = 0; n < q.size(); n++) {
double p = Vector.prodInt(v, q.get(n));
e = Vector.sumVec(e, Vector.prodVectEsc(q.get(n), -p));
R[n][k] = p;
}
double norm2e = Vector.norm2(e);
R[k][k] = norm2e;
e = Vector.prodVectEsc(e, 1 / norm2e);
q.add(e);
for (int i = 0; i < e.length; i++)
Q[i][k] = e[i];
}
res.put("Q", Q);
res.put("R", R);
return res;
}

/**

```

```

* Método para el cálculo de autovalores de la matriz m
* @param m : Matriz double[] []
* @return Lista con los autovalores (reales y complejos) de la matriz m
*/
public static List<Complex> eig(double[] [] m) {
List<Complex> eigs = new ArrayList<Complex>();
if (m.length == 2 && m[0].length == 2)
return Complex.roots(1, -m[0][0] - m[1][1], Vector.determinant(m));
double [] dets = new double[(m.length)/2];
double[] [] T = m;
boolean flag = false;
for (int k = 0; k < MAX_ITERATIONS && !flag; k++) {
Map<String, double[] []> qr = QR(T);
// T = matrixprod(matrixprod(traspose(qr.get("Q")),T),qr.get("Q"));
T = matrixRprodQ(qr.get("R"), qr.get("Q"));
// T = matrixprod(qr.get("R"), qr.get("Q"));
if( k % (m.length*CHECK_FREQUENCY) == 0){
double[] [] current = new double[2][2];
flag = true;
for (int i = 0; i < m.length - m.length % 2; i += 2) {
current[0][0] = T[i][i];
current[0][1] = T[i][i + 1];
current[1][0] = T[i + 1][i];
current[1][1] = T[i + 1][i + 1];
double currentdet = Vector.determinant(current);
if(Math.abs(dets[i/2]-currentdet) > E){
flag = false;
}
dets[i/2]=currentdet;
}
}
for (int i = 0; i < m.length - m.length % 2; i += 2) {
double[] [] aux = new double[2][2];
aux[0][0] = T[i][i];
aux[0][1] = T[i][i + 1];
aux[1][0] = T[i + 1][i];
aux[1][1] = T[i + 1][i + 1];
eigs.addAll(eig(aux));
}
if (m.length % 2 == 1) {
eigs.add(new Complex(T[T.length - 1][T.length - 1], 0));
}
return eigs;
}

public static void main(String[] args) {
long init = System.currentTimeMillis();
int n = 10;
System.out.println("GRCAR " + n + "x" + n);
double[] [] grcar = getGrcarMatrix(n);
System.out.println("\nAutovalores");
List<Complex> eigs = eig(grcar);
for (Complex e : eigs) {
System.out.println(e);
}
long end = System.currentTimeMillis();
System.out.println("\nTiempo transcurrido: " + (end - init) + " milisegundos");
}
}

```