



# Métodos Numéricos

## Trabajo práctico 3

Hay que poner un poquito más de esfuerzo...

## Resumen

Integrante	LU	Correo electrónico
Danós, Alejandro	381/10	adp007@gmail.com
Gandini, Luciano	207/10	gl.gandini@gmail.com
Russo, Christian Sebastián	679/10	christian.russo@gmail.com

Palabras claves:

# $\mathbf{\acute{I}ndice}$

## 1. Introduccion Teorica

## $1.1. \quad Factorizacion \ QR$

### 2. Desarrollo

En esta sección describiremos los métodos usados para resolver el problema, cada uno con sus ventajas y desventajas.

### 2.1. Archivo de entrada

- 2.1.1. Explicacion
- 2.2. Archivo de salida
- 2.2.1. Explicacion
- 2.3. Factorizacion QR
- 2.3.1. Explicacion
- 2.3.2. Pseudocodigo

### Algorithm 1 FactorizacionQR(Matrix A, Matrix Qt, Matrix R)

```
R = A
Matrix square
Qt = square(A.n, A.n)
Q = identidad();
for i = 0 hasta A.m do
  Matrix tmp(Qt.n,Qt.m) = identidad()
  Matrix subR(R.n - i, R.m - i)
  Matrix subQt(Qt.n - i, Qt.m - i) = identidad()
  if subR.n > 1 then
    generarSubMatrix(subR, R, i)
    triangularColumna(subR, subQt)
    agregarSubMatrix(subR, R, i)
    agregarSubMatrix(subQt, tmp, i)
  end if
  Qt = tmp*Qt
end for
```

## Algorithm 2 generarSubMatrix(Matrix sub, Matrix A, int i)

```
egin{aligned} \mathbf{w} &= 0 \ \mathbf{for} \ j &= i \ \mathrm{hasta} \ A.n \ \mathbf{do} \ \mathbf{p} &= 0 \ \mathbf{for} \ k &= i \ \mathrm{hasta} \ A.m \ \mathbf{do} \ sub_{w,p} &= A_{j,k} \ \mathbf{p} &= \mathbf{p} + 1 \ \mathbf{end} \ \mathbf{for} \ \mathbf{w} &= \mathbf{w} + 1 \ \mathbf{end} \ \mathbf{for} \end{aligned}
```

## Algorithm 3 triangularColumna(Matrix sub, Matrix subQt)

```
Matrix x(sub.n,1)
Matrix y(sub.n,1)
Matrix u(sub.n,1)
for i = 0 hasta x.n do
  x_{i,0} = sub_{i,0}
end for
y_{0,0} = \text{x.normVector}()
u = x - y
normaU = u.normVector()^2
uTranspuesto = u.transpuesta()
Matrix aux(u.n,u.m) = uTranspuesto*sub
Matrix aux2(sub.n, sub.n) = u*aux
coeficiente = 2/normaU
sub = sub - (aux2*coeficiente)
aux = uTranspuesto * subQt
aux2 = u*aux
subQt = subQt - (aux2 * coeficiente)
```

### Algorithm 4 agregarSubMatrix(Matrix sub, Matrix A, int i)

```
egin{aligned} \mathbf{w} &= 0 \ & \mathbf{for} \ j = i \ \mathrm{hasta} \ A.n \ \mathbf{do} \end{aligned} \ p &= 0 \ & \mathbf{for} \ k = i \ \mathrm{hasta} \ A.m \ \mathbf{do} \end{aligned} \ A_{w,p} = sub_{j,k} \ & \mathbf{p} &= \mathbf{p} + 1 \ & \mathbf{end} \ \mathbf{for} \end{aligned} \ \mathbf{w} &= \mathbf{w} + 1 \end{aligned}
```

## 2.4. Método Uno: Usando Cuadrados Mínimos

Nuestro primer enfoque fue mirar al problema como si fuera uno de analizar los datos obtenidos en un experimento y tratásemos de describir la distribución de estos mediante una función.

En esta perspectiva, nuestra entrada sería el tiempo y la salida la posición en la cancha de la pelota. Además, como las variaciones en las coordenadas x e y de la pelota son independientes podemos dividir al problema en una entrada y dos salidas. De esta forma, deberíamos resolver dos problemas de cuadrados mínimos.

#### 2.4.1. Cuadrados Mínimos: General con Funciones Normales

La siguiente información sobre Cuadrados Mínimos fue sacada de [?, p 501]:

El problema general de aproximar un conjunto de datos,  $\{(x_i, y_i)|i=1, 2, \ldots, m\}$  con un polinomio

$$P_n = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \ldots + a_1 x + a_0,$$

de grado n < m-1, se reduce a elegir las constantes  $a_0, a_1, \dots, a_n$  que minimicen el cuadrado mínimo  $E = E_2(a_0, a_1, \dots, a_n) donde$ 

$$E = \sum_{i=1}^{m} (y_i - Pn(x_i))^2$$

$$= \dots^1 =$$

$$= \sum_{i=1}^{m} y_i^2 - 2\sum_{j=0}^{n} a_j \left(\sum_{i=1}^{m} y_i x_i^j\right) + \sum_{j=0}^{n} \sum_{k=0}^{n} a_j a_k \left(x_i^{j+k}\right)$$

Para encontrar los mínimos, dado que es una función convexa (falta demostrar), debemos buscar los puntos críticos y éstos serán los mínimos globales. Para ello, diferenciaremos la función por sus constantes  $a_i$  y las igualaremos a 0:

$$0 = \frac{\partial E}{\partial a_i}$$

Lo que daría, después de algunos pasos<sup>1</sup>, n+1 ecuaciones del siguiente estilo, con  $0 \le k \le n$ :

$$a_o \sum i = 1mx_i^k + a_1 \sum i = 1mx_i^{k+1} + a_2 \sum i = 1mx_i^{k+2} + \ldots + a_n \sum i = 1mx_i^{k+n} = \sum i = 1my_i x_i^k$$

Estas ecuaciones terminarían formando las filas de nuestra matriz extendida y el sistema lineal<sup>2</sup> resultante tiene solución única si los  $x_i$  distintos.

#### 2.4.2. Cuadrados Mínimos: Nuestro trabajo

Adaptado a nuestro trabajo, tendríamos dos sistemas lineales de ecuaciones de n+1 filas y n+1 columnas representando las funciones normales con entrada t tiempo y salida coordenada x; y entrada t tiempo y salida coordenada y, respectivamente.

Es decir, para poder describir el comportamiento de ambas variables con un polinomio de grado como máximo n, necesitaríamos n+1 tiempos.

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Para el desarrollo completo referirse al libro citado

 $<sup>^2\</sup>mathrm{Es}$ lineal dado que las incógnitas están relacionadas entre ellas de forma lineal

- 3. Experimentacion
- 4. Resultados

## 5. Apendice

- 5.1. Metodo de compilacion
- 5.2. Equipo de pruebas
- 5.3. Referencias bibliográficas

## Referencias

 $[1]\,$  Richard L. Burden and J. Douglas Faires Numerical~Analysis.~2005.