



# 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:

Cuadrados Minimos, Factorizacion QR, Heuristica, Ecuaciones Normales, Futbol de Robots

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

1.	Intr	roduccion Teorica	3
	1.1.	Factorizacion QR	3
		1.1.1. Given	3
		1.1.2. Householder	3
2.	Des	arrollo	4
	2.1.	Archivo de entrada	4
		2.1.1. Explicacion	4
	2.2.	Archivo de salida	4
		2.2.1. Explicacion	4
	2.3.	Factorizacion QR	4
		2.3.1. Explicacion QR	4
		2.3.2. Pseudocodigo	5
	2.4.	Método Uno: Usando Cuadrados Mínimos	6
		2.4.1. Cuadrados Mínimos: General	6
		2.4.2. Cuadrados Mínimos: Específico a nuestro trabajo	7
	2.5.	Demostraciones	7
3.	Exp	perimentacion	8
	3.1.	Generador de Tests	8
4.	Res	cultados	8
<b>5.</b>	Ape	endice	9
	5.1.	Metodo de compilacion	9
	5.2.	Equipo de pruebas	9
	5.3	Referencias hibliográficas	q

## 1. Introduccion Teorica

#### 1.1. Factorizacion QR

 ${f Definicion:}$  Se dice que una matriz tiene factorizacion  ${f QR}$  si puede ser expresada de la forma

$$A = Q*R$$

El algoritmo para llevar a una matriz a su forma QR tiene costo  $O(n^3)$ . Tiene la misma ventaja que la factorizacion LU de permitir resolver un sistema de ecuaciones en orden  $O(n^2)$ , pero con la ventaja que toda matriz tiene factorizacion QR

$$egin{aligned} \operatorname{Ax} &= \operatorname{b} \ & \operatorname{QR} \, \operatorname{x} &= \operatorname{b} \ & Q^t \, \operatorname{Q} \, \operatorname{R} \, \operatorname{x} &= Q^t \, \operatorname{b} \ & \operatorname{R} \, \operatorname{x} &= Q^t \, \operatorname{b} \end{aligned}$$

con Rx un sistema triangular superior

Para poder calcular la matriz R se pueden aplicar los metodos de Givens o Householder

#### 1.1.1. Given

Para eliminar el elemento en la posicion (i,j) aplicamos la siguiente matriz:

$$G(i,j,\theta) = \begin{bmatrix} 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & c & \cdots & -s & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & s & \cdots & c & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

Figura 1: Matriz de Givens

 $\operatorname{con} c = \cos(\theta)$  y s =  $\operatorname{sen}(\theta)$ . Luego aplicando  $\operatorname{G}(i,j,\theta)$  \* A queda en 0 el elemento (i,j). Entonces aplicamos sucesivamente este procedimiento para todos los elementos que queremos poner en 0 obteniendo asi nuestra matriz R. Luego  $Q^t = \prod_{i=n}^1 G_i$ 

#### 1.1.2. Householder

Con este metodo vamos e limando los 0 de abajo de la diagonal columna a columna. Sea x =  $col_i(A)$ , y = ( $||x||_2$ , 0 ,. . . 0) y sea u=x - y. Definimos  $H_i=\mathrm{I}$  -  $\frac{2uu^t}{u^tu}$ . Luego aplicando  $H_i$  \* A queda triangulada la columna i de A. Aplicamos este procedimiento iterativamente sobre  $A^{(i)}$  hasta dejar triangulada la matriz. Quedando  $Q^t=\prod_{i=n}^1 H_i$ 

#### 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

El ejecutable toma tres parámetros por línea de comando, que serán el *path* del archivo de entrada, el *path* del archivo de salida y la estrategia que utilizaremos con el arquero.

El archivo de entrada seguirá el siguiente formato:

- La primera línea contendrá la posición inicial del arquero en y, luego las coordenadas que defininen los límietes del arco, también sobre el eye y. Se asume que la posición en x del arquero y de la línea de gol son las mismas: x = 125. Finalmente estará  $\mu$ , la cota sobre el máximo desplazamiento que puede realizar el arquero en un instante de tiempo.
- Luego se muestra la secuencia de posiciones en  $\mathbb{R}^2$ , una por lína, que toma la pelota para los instantes de tiempo 0, 1,..., T, siendo T el tiempo final.

En un primer lugar, leeremos la primera línea del archivo de entrada para setear los valores correctos de la posición en y del arquero, las posiciones de los palos y el  $\mu$ . Luego, dado que se asume que no podemos saber qué pasará más allá del tiempo actual, iremos leyendo la entrada a medida que hagamos hecho los cálculos para el tiempo anterior.

#### 2.2. Archivo de salida

#### 2.2.1. Explicacion

El archivo de salida especificado como parámetro será creado en caso de que no exista y reemplazado por uno nuevo en caso de que ya exista. Este nuevo archivo contendrá una instrucción por línea, correspondiente a la acción que realiza el arquero en el instante  $0 \le t \le T$ , siendo T el instante final.

Este archivo luego podrá ser usado junto con el archivo de entrada para analizar qué sucede con el visualizador proporcionado por la cátedra.

#### 2.3. Factorización QR

#### 2.3.1. Explicacion QR

Se plantea el nuevo sistema  $Q^tAx = Q^tb$  que equivale a Rx = c, donde  $\hat{c}$  son los primeros m elementos de c y d los restantes. El residuo s resulta s = c - Rx, donde los primeros m elementos de s son iguales a  $\hat{c}$  - Rx y los restantes a d. De esta forma, el cuadrado del residuo, es decir, lo que se busca minimizar es igual a

$$||\mathbf{s}||_2^2 = ||\hat{c} - \hat{R}\mathbf{x}||_2^2 + ||\mathbf{d}||_2^2$$

Puesto que el segundo termino, d<br/> no depende de x, se busca minimizar el primero. Como  $\hat{R}$  era no singular, entonces la solucion del sistema  $\hat{R}x=\hat{c}$  es unica y es la solucion de cuadrados minimos. cabe destacar que el termino es la norma del residuo asociado con solucion obtenida.

$$R = \left[ \begin{array}{c} \hat{R} \\ 0 \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{ccc} \dot{r}_{11} & \dot{r}_{12} & \dot{r}_{13} \\ 0 & \hat{r}_{22} & \dot{r}_{23} \\ 0 & 0 & \hat{r}_{33} \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \quad c = \left[ \begin{array}{c} \hat{c} \\ d \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c} \dot{c}_1 \\ \dot{c}_2 \\ \hat{c}_3 \\ d_1 \\ d_2 \\ d_3 \end{array} \right]$$

Figura 7: Ejemplo de rango completo.

Figura 2: Matriz de Givens

#### 2.3.2. Pseudocodigo

#### **Algorithm 1** FactorizacionQR(Matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$ )

```
Matriz R \leftarrow A
Matriz Q \leftarrow Matriz Identidad \in \mathbb{R}^{n \times n}
Matriz Qt \leftarrow Matriz Identidad \in \mathbb{R}^{n \times n}
for i=0 hasta m do

if (n-i)>1 then

Matrix tmp \leftarrow Matriz Identidad \in \mathbb{R}^{n \times n}
Matrix subQt \leftarrow Matriz Identidad \in \mathbb{R}^{(n-i) \times (n-i)}
Matrix subR \leftarrow generarSubMatriz(R,i) \in \mathbb{R}^{(n-i) \times (m-i)}
(subR, subQt) \leftarrow triangularColumna(subR, subQt)

R \leftarrow agregarSubMatrix(subR, R, i)
tmp \leftarrow agregarSubMatrix(subQt, tmp, i)
end if
Qt \leftarrow tmp * Qt
end for
return (Qt, R)
```

#### **Algorithm 2** generarSubMatrix(Matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$ , int i)

```
Matriz res \leftarrow \text{Matriz} \in \mathbb{R}^{(n-i)\times (m-i)}

res_{k,l} \leftarrow A_{i+k,i+l} \quad \forall k = 0, \dots, (n-i) \text{ y } l = 0, \dots, (m-i)

return res
```

## **Algorithm 3** triangularColumna(Matrix $sub \in \mathbb{R}^{n \times m}$ , Matrix $subQt \in \mathbb{R}^{n \times m}$ )

```
Vector x \leftarrow Vector de Ceros \in \mathbb{R}^n
Vector \mathbf{v} \leftarrow \text{Vector de Ceros} \in \mathbb{R}^n
Vector \mathbf{u} \leftarrow \text{Vector de Ceros} \in \mathbb{R}^n
for i = 0 hasta x.n do
   x_i \leftarrow sub_i
end for
y_0 \leftarrow ||x||
u \leftarrow x - y
Vector uTranspuesto \leftarrow u^t \in \mathbb{R}^{1 \times n}
Vector aux \leftarrow Vector\ uTranspuesto * sub \in \mathbb{R}^n
Matriz aux2 \leftarrow \text{Matriz } u * aux \in \mathbb{R}^{n \times m}
\text{int } coeficiente \leftarrow 2/\|u\|^2
sub \leftarrow sub - (aux2 * coeficiente)
aux \leftarrow uTranspuesto * subQt
aux2 \leftarrow u * aux
subQt \leftarrow subQt - (aux2 * coeficiente)
return (sub, subQt)
```

```
Algorithm 4 agregarSubMatrix(Matrix sub \in \mathbb{R}^{(n-i)} \times (m-i), Matrix A \in \mathbb{R}^{n \times m}, int i)
```

```
A_{i+k,i+l} \leftarrow sub_{k,l} \ \forall k = 0, \dots, (n-i) \ y \ l = 0, \dots, (m-i) return Matriz A modificada
```

#### 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

El estudio de Cuadrados Mínimos nació al querer describir el comportamiento de datos con funciones polinómicas. Normalmente, las mediciones traen inherentemente una cuota de ruido y si se sospecha que éstas siguen un crecimiento de un polinomio de grado como máximo n, es díficil encontrar los coeficientes de este polinomio dado que el ruido afecta a los puntos. Cuadrados Mínimos trata de solucionar este problema.

Más formalmente, si se tiene m entradas y para cada una de ellas una salida asociada,  $x_i$  e  $y_i$  respectivamente, y se los quiere describir con un polinomio  $P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$  de grado máximo fijo n, entonces la técnica de Cuadrados Mínimos busca a los n+1 coeficientes  $a_i \ \forall i=0\cdots n$  resolviendo el problema buscar el vector a tal que minimice a la norma de  $A\times a-b$  al cuadrado, con  $A\in\mathbb{R}^{m\times(n+1)},\ a\in\mathbb{R}^m$  y  $b\in\mathbb{R}^n$  los siguientes:

$$A = \begin{pmatrix} x_0^n & x_0^{n-1} & \cdots & x_0 & 1 \\ x_1^n & x_1^{n-1} & \cdots & x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ x_m^n & x_m^{n-1} & \cdots & x_m^1 & 1 \end{pmatrix}, a = \begin{pmatrix} a_n \\ a_{n-1} \\ \vdots \\ a_1 \\ a_0 \end{pmatrix} y b = \begin{pmatrix} y_m \\ y_{m-1} \\ \vdots \\ y_1 \\ y_0 \end{pmatrix}$$

La diferencia entre resolver directamente el sistema  $A \times a = b$  y minimizar a  $||A \times a - b||$  consta en que el primero busca a los coeficientes tal que el polinimio pasa exactamente por los puntos  $y_i$ , es decir,  $P(x_i) = y_i \, \forall i = 0..m$ , mientras que el segundo trata de buscar los coeficientes que minimicen a  $\sum i = 0m(P(x_i) - y_i)^2$ , o la suma de los errores.

#### 2.4.2. Cuadrados Mínimos: Específico a nuestro trabajo

En nuestro caso, deberíamos resolver dos problemas de Cuadrados Mínimos dado que para cada tiempo  $t_i$  tenemos dos coordenadas independientes:  $x_i$  e  $y_i$ . Si seguimos la notación anterior, la matriz A no cambiaría entre una coordenada y otra aunque sí el vector b sí tendría dos casos a parte, que llamaremos  $b_x$  y  $b_y$ .

#### 2.5. Demostraciones

En esta sección daremos demostraciones de los supuestos considerados en los algoritmos usados en el trabajo.

Sean  $A \in \mathbb{R}^{m \times (n+1)}$  con:

$$A = \begin{pmatrix} x_0^n & x_0^{n-1} & \cdots & x_0 & 1 \\ x_1^n & x_1^{n-1} & \cdots & x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ x_m^n & x_m^{n-1} & \cdots & x_m^1 & 1 \end{pmatrix}, a = \begin{pmatrix} a_n \\ a_{n-1} \\ \vdots \\ a_1 \\ a_0 \end{pmatrix} y b = \begin{pmatrix} y_m \\ y_{m-1} \\ \vdots \\ y_1 \\ y_0 \end{pmatrix}$$

Lema Si m>n+1, entonces A tiene rango de columnas máximo.

Prueba:  $A = (C_1, C_2, \dots, C_n, C_{n+1})$  si la miramos como columnas. Asumamos que no tiene rango máximo. Eso es equivalente a que:

 $\alpha_1 C_1 + \alpha_2 C_2 + \ldots + \alpha_n C_n + \alpha_{n+1} C_{n+1} = 0$  con  $\alpha_i \in R$  y  $\alpha_i \neq 0$  para algún i, que es equivalente a que  $A*\alpha = 0$ . O sea, que el polinomio P(x) de grado n tendría m>n+1 raíces dado que cada fila sería una evaluación en un punto distinta del polinomio dado que los  $x_i$  son distintos. Absurdo.

## 3. Experimentacion

#### 3.1. Generador de Tests

Para generar Tests realizamos un algoritmo en Python en el cual generamos instancias lineales tomando como parametros el mu, la posicion del arquero y la ubicacion de los arcos. De la misma forma generamos instancias polinomicas. Para ambos casos tuvimos en cuenta el punto inicial, es decir donde empieza la trayectoria de la pelota y el punto final, es decir la posicion de la pelota dentro del arco. Para tests mas complejos utilizamos un script en C++ en donde para generar las curvas utilizamos la funcion spline de la libreria boots con la cual le agregamos los puntos por donde queriamos que pase la pelota e interpolatebamos para conseguir una curva que pase por ese lugar tomando esa curva como el tests.

### 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.