



DEPARTAMENTO  
DE COMPUTACION

Facultad de Ciencias Exactas y Naturales - UBA

# 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:

## Índice

<b>1. Desarrollo</b>	<b>3</b>
1.1. Método Uno: Usando Cuadrados Mínimos . . . . .	3
1.1.1. Cuadrados Mínimos: General . . . . .	3
1.2. Referencias bibliográficas . . . . .	4

## 1. Desarrollo

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

### 1.1. 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.

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

La siguiente información sobre Cuadrados Mínimos fue sacada de [1, p 501]:

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

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

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

$$\begin{aligned} E &= \sum_{i=1}^m (y_i - P_n(x_i))^2 \\ &= \dots^1 = \\ &= \sum_{i=1}^m y_i^2 - 2 \sum_{j=0}^n a_j \left( \sum_{i=1}^m y_i x_i^j \right) + \sum_{j=0}^n \sum_{k=0}^n a_j a_k \left( x_i^{j+k} \right) \end{aligned}$$

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:

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

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

$$a_0 \sum i = 1 m x_i^k + a_1 \sum i = 1 m x_i^{k+1} + a_2 \sum i = 1 m x_i^{k+2} + \dots + a_n \sum i = 1 m x_i^{k+n} = \sum i = 1 m y_i x_i^k$$

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.

#### 1.1.2. 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>1</sup>Para el desarrollo completo referirse al libro citado

<sup>2</sup>Es lineal dado que las incógnitas están relacionadas entre ellas de forma lineal

## 1.2. Referencias bibliográficas

### Referencias

- [1] Richard L. Burden and J. Douglas Faires *Numerical Analysis*. 2005.