

Aproximación Funcional e Interpolación

7 de Diciembre del 2018

1 Introducción

La enorme ventaja de aproximar información discreta o funciones “complejas” con funciones analíticas sencillas, radica en su mayor facilidad de evaluación y manipulación, situación necesaria en el campo de la ingeniería. Las funciones de aproximación se obtienen por combinaciones lineales de elementos de familias de funciones denominadas elementales.

Sea una función $f(x)$, dada en forma tabular

Puntos	0	1	2	...	n
x	x_0	x_1	x_2	...	x_n
$f(x)$	$f(x_0)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$...	$f(x_n)$

Figure 1: Funcion tabulada

Para aproximar a la función modelo por medio de un polinomio se aplica el método de regresión y si quieres saber un punto en un rango y tienes muy pocos puedes hacer una interpolación en el parámetro que deseas encontrar tu valor en el gráfico.

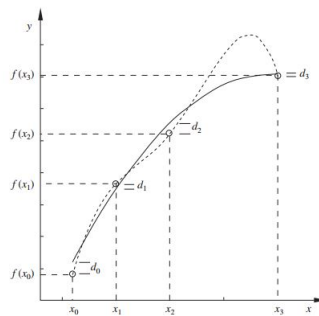


Figure 2: Encuentras una función que se ajuste al modelo de regresión por mínimos cuadrados

2 Objetivo

Implementar los algoritmos para determinar los datos faltantes, analizar y comparar el desempeño de los diversos algoritmos y determinar cuando es mejor utilizar cada algoritmo en función de su desempeño y las características de los datos del problema

3 Diseño Conceptual y resolución de puntos

Regresión por mínimos cuadrados La regresión por mínimos cuadrados es el método más común utilizado en la obtención de funciones de aproximación de un modelo con muchos puntos que indican un comportamiento ya sea lineal o no lineal, dependiendo del problema es el caso de mínimos cuadrados a utilizar.

Si el modelo representa un incremento o decremento lineal se usa la ecuación de la recta, a partir de ella buscaremos los coeficientes ideales para crear el modelo matemático que prediga puntos en el gráfico que no poseemos.

$$y = a_0 + a_1x \quad (1)$$

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2} \quad (2)$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x} \quad (3)$$

Si deseas hacer un modelo cuadrado o de n grado puedes usar el modelo generalizado de crear tu sistema de ecuaciones representado en una matriz para resolver las a_i hasta a_n por medio del método de Gauss Jordan.

$$I^{n \times n} = \begin{pmatrix} d & \sum 1x & \cdots & \sum x^n \\ \sum x & \sum x^2 & \cdots & \sum x^{n+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum x^n & \sum x^{n+1} & \cdots & \dots \end{pmatrix}$$

3.0.1 Punto 2

Suponga que la función $f(x)$ mostrada por la figura 2 es la respuesta de un sensor a la entrada x , los puntos en rojos que están guardados en el archivo Datos 1.1.txt pueden ser utilizados para obtener un modelo y los datos en azul que están guardados en el archivo Datos 1.2.txt pueden ser utilizados para comprobar el modelo. Se desea obtener un modelo suponiendo los siguientes casos:

- Realice una regresión por mínimos cuadrados en todo el rango de los datos suponiendo un modelo lineal.
- Realice una regresión por mínimos cuadrados en n segmentos en el rango de los datos suponiendo un modelo lineal. Considere que el valor de n debe ser el óptimo para minimizar el error cuadrático medio.
- Realice una regresión por mínimos cuadrados en todo el rango de los datos suponiendo un modelo cuadrático.
- Realice una regresión por mínimos cuadrados en n segmentos en el rango de los datos

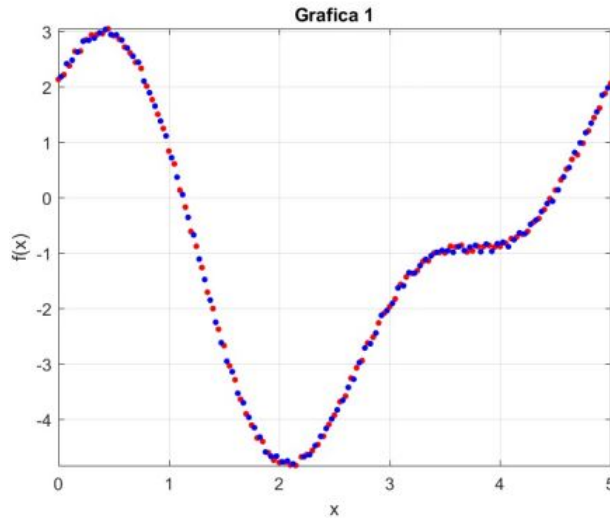


Figure 3: Modelo

suponiendo un modelo cuadrático. Considere que el valor de n debe ser el óptimo para minimizar el error cuadrático medio.

e. Realice un regresión por mínimos cuadrados en todo el rango de los datos suponiendo un modelo cúbico.

f. Realice una regresión por mínimos cuadrados en n segmentos en el rango de los datos suponiendo un modelo cúbico. Considere que el valor de n debe ser el óptimo para minimizar el error cuadrático medio.

g. Realice un análisis comparativo entre los modelos lineal, cuadrático y cúbico para todo el rango de los datos y explique sus resultados.

h. Realice un análisis comparativo entre los modelos lineal, cuadrático y cúbico para el comportamiento de los n segmentos y explique sus resultados.

i. Realice un análisis comparativo entre todos los modelos obtenidos y explique sus resultados.

Resolución: -Se implementó el manejo de *Datos - 1 - 1.txt* en matlab a modo de matriz de 2 renglones por 101 columnas.

-Para visualizar el modelo se llevó a cabo un "plot" de los datos tomando como x la fila 1 y como y la fila 2.

-Se visualizó el modelo

-Se llevan a cabo la resolución de las ecuaciones antes mencionadas

. -Para ello se separan en dos vectores fila la matriz con las coordenadas dentro de un for

. -Se hace una evaluación de las sumatorias diversas

. -Se hacen las ecuaciones pertinentes en la regresión lineal y la resolución de ecuaciones en la regresión cuadrada y cúbica por medio de Gauss Jordan.

-Una vez obtenidas las a_0, a_1, \dots, a_n se procede a sustituirlas en la ecuación del modelo calculado.

-Se hace le "plot()" de las ecuaciones y se hacen las comparaciones con el modelo original.

Interpolación en una dimensión

La interpolación es de gran importancia en el campo de la ingeniería, ya que al consultar fuentes de información presentadas en forma tabular, con frecuencia no se encuentra el valor buscado como un punto en la tabla. Por ejemplo, la temperatura de ebullición de la acetona (C_3H_6O) a diferentes presiones. Una forma muy común de resolver este problema es susti-

Puntos	0	1	2	3
T (°C)	56.5	113.0	181.0	214.5
P (atm)	1	5	20	40

Figure 4: Presiones de la acetona a diferentes presiones

tuir los puntos (0) y (1) en la ecuación de la línea recta: $p(x) = a_0 + a_1x$, de tal modo que resultan dos ecuaciones con dos incógnitas que son a_0 y a_1 .

$$56.5 + a_0 + a_1 \quad (4)$$

Y sustituimos el punto 1

$$113 = a_0 + 5a_1 \quad (5)$$

y si resolvemos el sistema da $a_0 = 42.375$ y $a_1 = 14.125$

Con la solución del sistema se consigue una aproximación polinomial de primer grado, lo que permite efectuar interpolaciones lineales; es decir, se sustituye el punto (0) en la ecuación de la línea recta y se obtiene:

$$p(x) = 42.375 + 14.125x \quad (6)$$

La ecuación resultante puede emplearse para aproximar la temperatura cuando la presión es conocida. Al sustituir la presión $x = 2$ atm, se obtiene una temperatura de 70.6 C. A este proceso se le conoce como interpolación.

Interpolación en dos dimensiones

4 Resultados y Conclusiones

4.1 Punto2

La utilización de cada uno de los métodos de regresión lineal por mínimos cuadrados fue satisfactoria de acuerdo a cada modelo, se puede observar una notable mejora del modelo lineal al saltar al modelo cuadrado (como era de esperarse debido que los datos no se comportan de manera lineal), sin embargo, del salto del modelo cuadrado al modelo cúbico

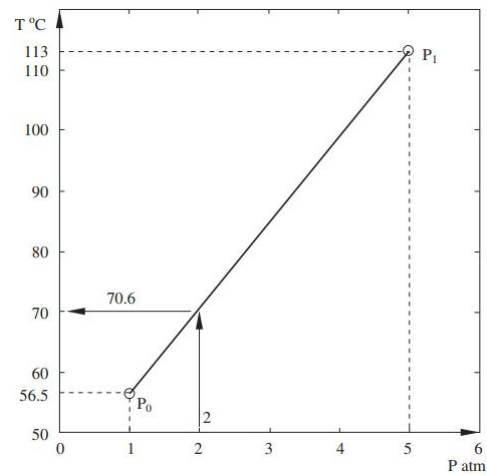


Figure 5: Resultado de la interpolación de los puntos de ebullición, se obtiene una ecuación que puede describir algunos puntos no conocidos.

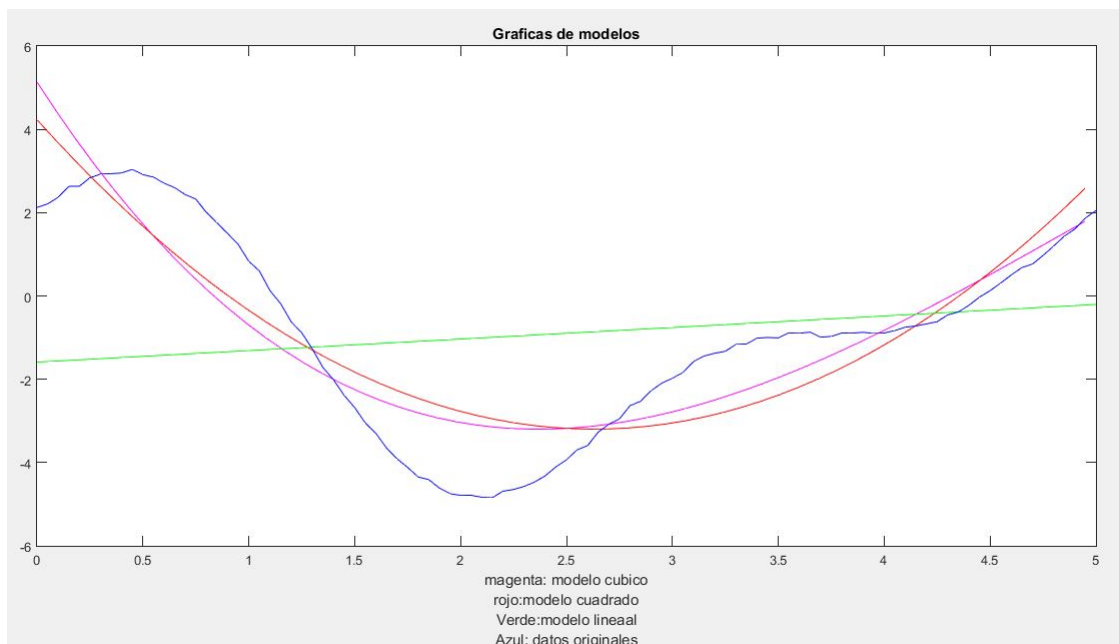


Figure 6: Comparando cada uno de los modelos con los daros originales

solo se da un pequeño ajuste de curva muy mínimo, lo que se sospecha que se necesita un polinomio de grado muy alto para que tienda a un error cuadrático medio muy bajo.

a

Referencias: Métodos Numéricos para Ingenieros. Quinta Edición, Steven C. Chapra
<http://www-history.mcs.st-andrews.ac.uk/Biographies/Raphson.html>