

# OPTIMIZACIÓN II

## Práctica 5

Francisco J. Aragón Artacho  
Dpto. Matemáticas, Universidad de Alicante

31 de marzo – 1 de abril de 2022

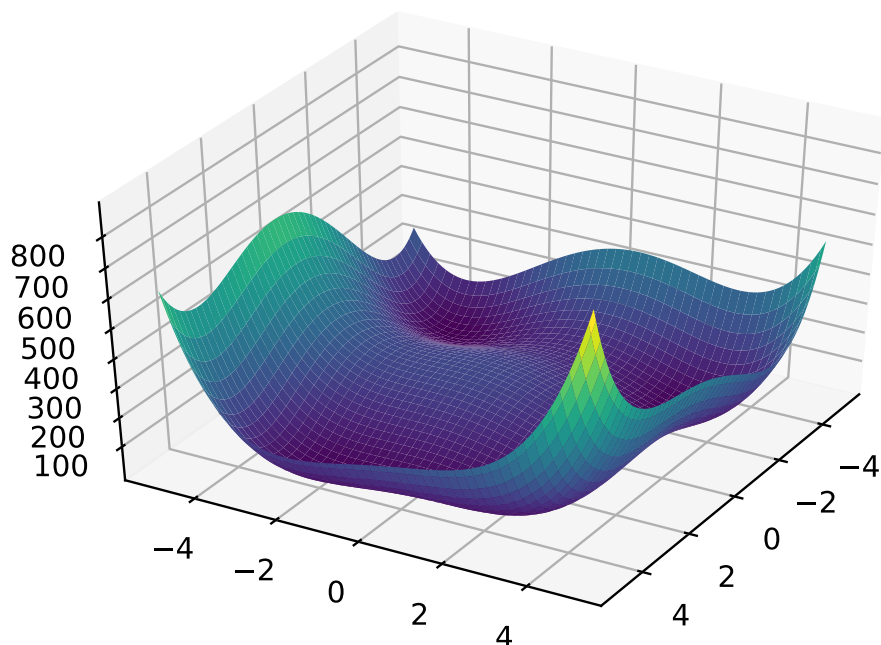
*En esta práctica programaremos el algoritmo sin derivadas de Nelder y Mead. Para testar el método, utilizaremos la función de Himmelblau<sup>1</sup>  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  definida por*

$$f(x, y) = (x^2 + y - 11)^2 + (x + y^2 - 7)^2.$$

*Esta función tiene un máximo local en  $(-0.270845, -0.923039)^T$  con valor 181.617 y cuatro mínimos globales en*

$$(3, 2)^T, \quad (-2.805118, 3.131312)^T, \quad (-3.779310, -3.283186)^T, \quad (3.584428, -1.848126)^T,$$

*donde la función vale 0.*



---

<sup>1</sup>Recibe su nombre del ingeniero químico David M. Himmelblau.

Crea un programa en Python llamado `Pr6.py` donde se realice lo siguiente:

1. Se defina la función  $f$ .
2. Crea una función llamada `NM` que ejecute el algoritmo de Nelder y Mead para cualquier función  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ :
  - Los parámetros de entrada de la función deben ser: la función `f`, el punto inicial `x0` y el número de iteraciones `it`.
  - Crea el simplex inicial a partir del punto `x0` usando los vectores de la base canónica: tendrá vértices en `x0`, `x0+(1, 0, ..., 0)T`, `x0+(0, 1, 0, ..., 0)T`, ..., `x0+(0, 0, ..., 0, 1)T`. Almacena estos puntos en una matriz `X` de tamaño  $n \times (n + 1)$ .
  - Calcula el valor de la función  $f$  en cada punto del simplex y almacena el resultado en un vector llamado `fX`, utilizando el mismo orden que en `X`. Utiliza la función `np.argsort` para obtener los índices que ordenan ascendentemente el vector `fX`. Guarda el vector en la variable `orden`.
  - Por tanto, tendremos que  $x_{\min} = X[:, \text{orden}[0]]$  y  $f(x_{\min}) = fX[\text{orden}[0]]$ , mientras que  $x_{\max} = X[:, \text{orden}[n]]$  y  $f(x_{\max}) = fX[\text{orden}[n]]$ . Define `xb` como el baricentro entre los puntos que no son  $x_{\max}$  (ver apuntes).
  - Ahora ya tenemos todos los ingredientes necesarios para escribir el Algoritmo 3 de los apuntes. Crea un bucle donde se ejecuten el número de iteraciones dado por `it`. En cada iteración, se reemplazará  $x_{\max}$  por  $x_{\text{new}}$  siempre que  $f(x_{\text{new}}) \leq f(x_{\max})$  (en caso contrario, se contraerá el simplex hacia el vértice  $x_{\min}$ ). Actualiza solamente los valores de `fX` que sean necesarios (no vuelvas a calcularlos todos, pues esto ralentizaría el algoritmo).
  - Crea una matriz 3D de tamaño  $n \times (n + 1) \times \text{it}$  donde se guarden los valores de `X` en todas las iteraciones: en `saveX[:, :, k]` se almacenarán las coordenadas del simplex `X` correspondiente a la iteración `k`.
  - Tras ejecutar `iter` iteraciones, la función debe dar como valores de salida  $x_{\min}$ ,  $f(x_{\min})$  y `saveX`.
3. Aplica el algoritmo `NM` a la función  $f$  de Himmelblau, con `it=80` y `x0=(-0.3, 3.7)T` y guarda el resultado en `sol`. Comprueba que converge al mínimo global  $(3, 2)^T$ .
4. Muestra 50 curvas de nivel de la función  $f$  de Himmelblau (dibujadas sobre  $[-5, 5] \times [-5, 5]$ ). Dibuja los triángulos obtenidos por la función `NM` en el apartado anterior. Usando el comando adecuado, muestra ambos ejes usando la misma escala (quedando así un dibujo cuadrado).
5. (OPCIONAL) Aplica `NM` a la generalización de la función de Rosenbrock

$$h(x_1, x_2, x_3) := 100(x_2 - x_1^2)^2 + 100(x_3 - x_2^2)^2 + (1 - x_1)^2 + (1 - x_2)^2,$$

con `iter=150` y `x0=(-4, 0, 4)T`. ¿Converge al mínimo global de  $h$ ? Dibuja en una nueva figura tridimensional los simplex obtenidos durante todas las iteraciones, usando de manera adecuada el método `plot3D`.