

Optimización y metaheurísticas I

Unidad 2: Métodos de búsqueda y optimización

Dr. Jonás Velasco Álvarez

jvelascoa@up.edu.mx

Búsqueda Aleatoria

Búsqueda Aleatoria Simple

Ventajas:

- Es el algoritmo estocástico más simple.
- Fácil de programar.
- No requiere de un ajuste de parámetros.
- El algoritmo se puede aplicar en cualquier función.

Desventajas:

- Puede requerir de muchas iteraciones para alcanzar una solución óptima, especialmente cuando el espacio de búsqueda es grande.
- Puede tener una limitada utilidad en la práctica.

Búsqueda Aleatoria Simple

- Paso 0 (Inicialización)** Elegir un vector inicial \mathbf{x}_0 de manera aleatoria o determinista. Calcular $f(\mathbf{x}_0)$. Definir $k \leftarrow 0$.
- Paso 1** Generar un nuevo vector independiente $\hat{\mathbf{x}}$, de acuerdo a una distribución de probabilidad. Si $f(\hat{\mathbf{x}}) < f(\mathbf{x}_k)$, definir $\mathbf{x}_{k+1} \leftarrow \hat{\mathbf{x}}$. En caso contrario, $\mathbf{x}_{k+1} \leftarrow \mathbf{x}_k$.
- Paso 2** Detener el algoritmo hasta alcanzar K iteraciones. En caso contrario, ir al **Paso 1**. Definir $k \leftarrow k + 1$.

Búsqueda Aleatoria Simple

```
# Funcion a optimizar
f1 <- function(x){
  x^2+ 2*exp(-x)
}

# Funcion del optimizador
BusqAleatoria <- function(iteraciones){

  # INICIALIZACION x = 2
  mejorX <- 2
  mejorFx <- f1(mejorX)

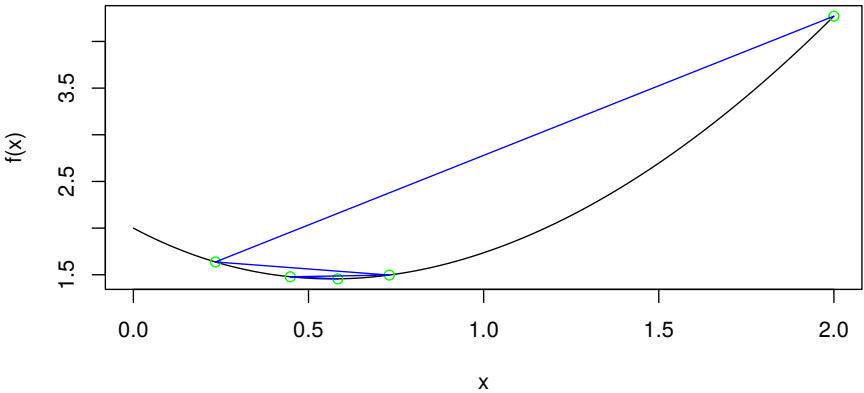
  for(i in 1:iteraciones){
    # Generar un nuevo x entre 0 y 2
    nuevoX <- runif(1,0,2)

    # reemplazar mejorX por nuevoX si este ultimo es mejor
    if(f1(nuevoX) < f1(mejorX)){
      mejorX <- nuevoX
      mejorFx <- f1(nuevoX)
    }
  }

  # imprimir resultado
  cadena <- cat('valor de x = ', mejorX, ' con fx = ', mejorFx, '\n')
  return(cadena)
}

# ejecutar el programa
set.seed(19) # hacer reproducible el ejercicio
BusqAleatoria(20)
```

min f1(x) = x^2 + 2e^-x



```
##
## valor de x = 0.5837632 con fx = 1.45637
```

Resultados de cada iteración.

##	x	f(x)	Estado
## historial	"2"	"4.27067056647323"	"Aceptado"
##	"0.23426116630435"	"1.6371886257201"	"Aceptado"
##	"0.968059466220438"	"1.69677788165315"	"No"
##	"1.30241405358538"	"2.24003172728446"	"No"
##	"0.136793352663517"	"1.76301329148501"	"No"
##	"0.730595606379211"	"1.49701403502543"	"Aceptado"
##	"0.447807408403605"	"1.47858696213054"	"Aceptado"
##	"0.583763214293867"	"1.45637010764265"	"Aceptado"
##	"1.14656746480614"	"1.9500679588002"	"No"
##	"1.67324066068977"	"3.17501032494648"	"No"
##	"1.45210416382179"	"2.57676096798158"	"No"
##	"0.812931420747191"	"1.54796931398813"	"No"
##	"0.899435093160719"	"1.62258228402193"	"No"
##	"1.58191019529477"	"2.91360390815354"	"No"
##	"1.848307013046"	"3.73124599897314"	"No"
##	"0.456405003555119"	"1.47541991170174"	"No"
##	"1.80990367475897"	"3.6030911150783"	"No"
##	"0.795028073713183"	"1.53520675306905"	"No"
##	"1.13535565696657"	"1.93164811909391"	"No"
##	"0.854732232168317"	"1.5813613556832"	"No"
##	"1.67648362182081"	"3.18465831627926"	"No"

Actividad

1 Resolver el siguiente problema de optimización (con D = 2):

min f(x1, x2) = 1/D * sum_{i=1}^D (xi^4 - 16xi^2 + 5xi)

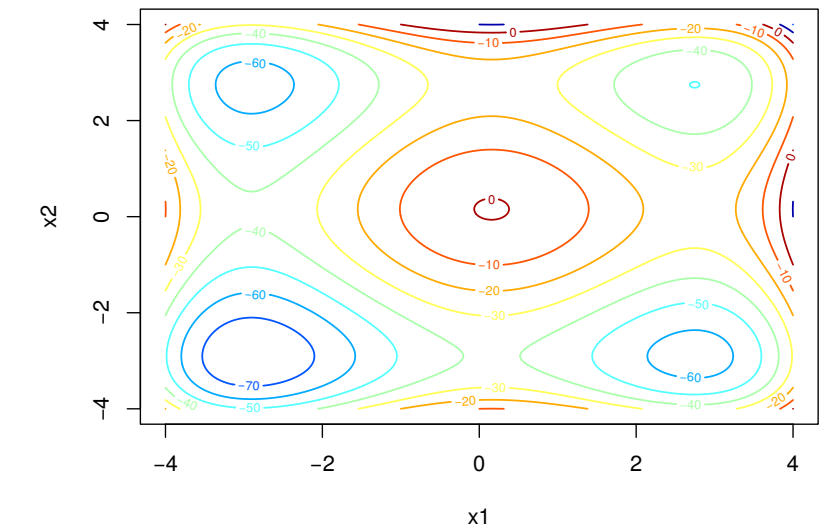
donde x1, x2 ∈ [-8, 8].

La solución óptima es: x* = (-2.9035, -2.9035) y f(x*) = -78.33.

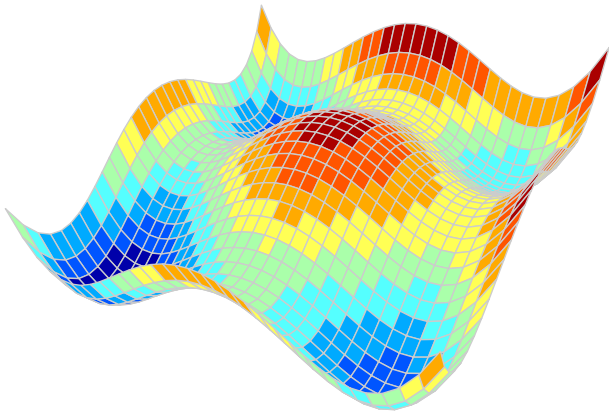
2 La búsqueda aleatoria simple deberá inicializar en x0 = (4.0, 6.4).

3 Considere la distribución uniforme para generar nuevas soluciones, U(-8, 8).

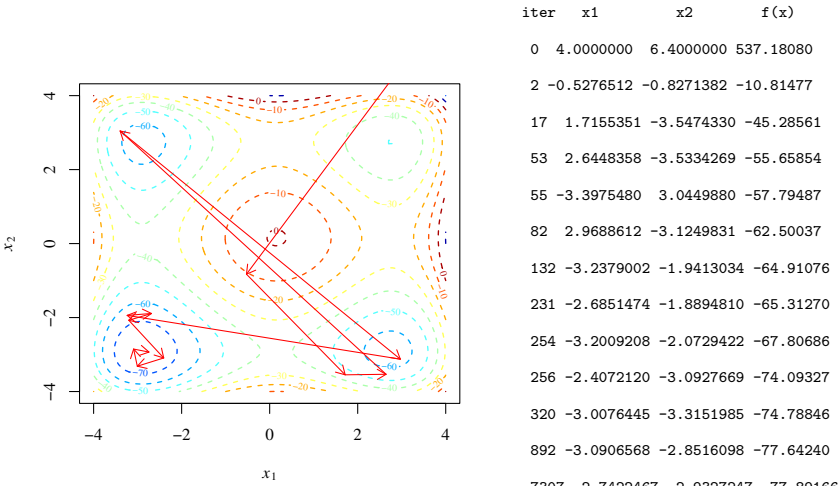
$\frac{1}{2}((x_1^4 - 16x_1^2 + 5x_1) + (x_2^4 - 16x_2^2 + 5x_2))$



$\frac{1}{2}((x_1^4 - 16x_1^2 + 5x_1) + (x_2^4 - 16x_2^2 + 5x_2))$



Resultados



Resultados

Gráfico de convergencia.

