

# Optimización y metaheurísticas I

## Unidad 3: Métodos de búsqueda y optimización

Dr. Jonás Velasco Álvarez

jvelascoa@up.edu.mx

# Optimización con derivadas

## Optimización con derivadas

Un enfoque popular para encontrar puntos extremos (máximos y mínimos) o puntos silla de una **función diferenciable**  $f(x)$ , es establecer un conjunto de condiciones necesarias para los extremos de  $f$  en cero

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = 0$$

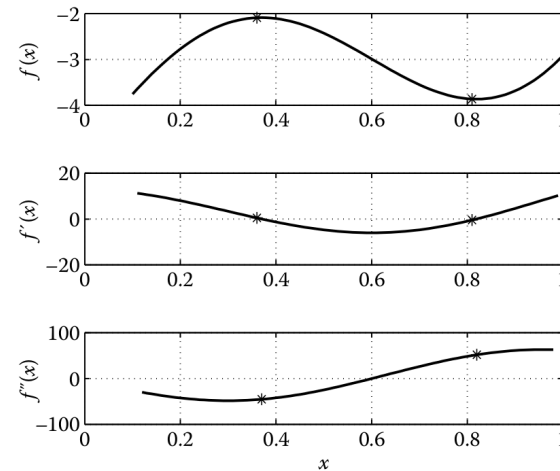
donde la segunda derivada

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}$$

es **negativa** para un **máximo**, **positiva** para un **mínimo** y **cero** para los **puntos silla**.

## Optimización con derivadas

$$f(x) = 2 \sin 5x + 3x^3 - 2x^2 + 3x - 5$$



## ¿Qué es la derivada?

## ¿Qué es la derivada?

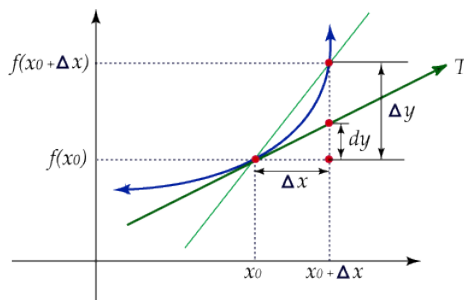
En términos generales, la derivada es una medida de cómo varían los valores de una función con respecto al valor que toman sus variables.

Por ejemplo, si tenemos una función que describe la posición de un objeto en cada instante de tiempo, la derivada de esa función describirá cómo varía la posición del objeto a medida que varía el tiempo (es decir: su velocidad).

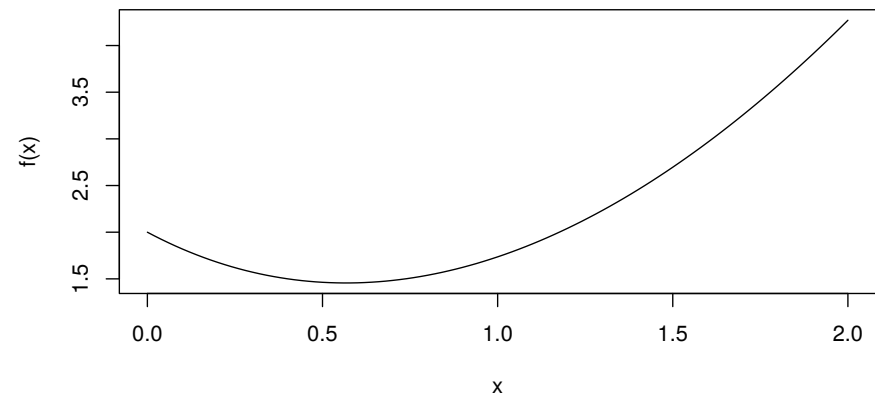
## ¿Qué es la derivada?

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

```
curve(x**2+2*exp(-x), from=0, to=2, ylabel='f(x)')
```



$$f'(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$



$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

$$\frac{d'}{dx}(x^2 + 2e^{-x}) = 2x - 2e^{-x}$$

Dada la ecuación  $2x - 2e^{-x} = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x \approx 0.567143$  y evaluada en  $f(x) = 1.455938$ .

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

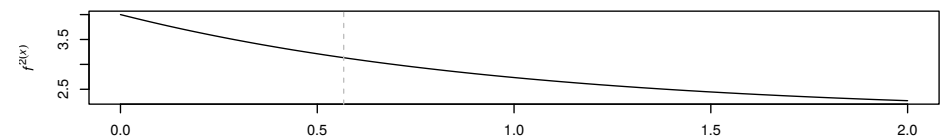
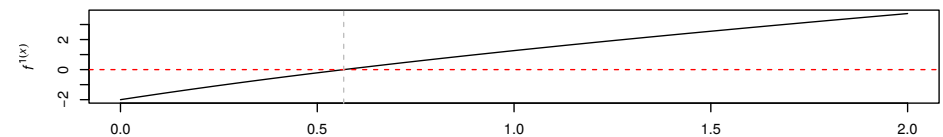
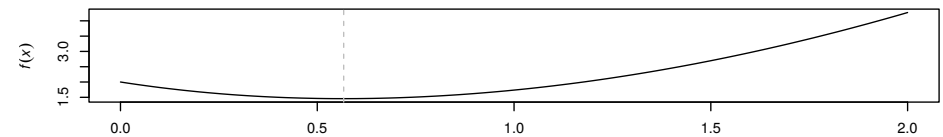
$$\frac{d'}{dx}(x^2 + 2e^{-x}) = 2x - 2e^{-x}$$

Dada la ecuación  $2x - 2e^{-x} = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x \approx 0.567143$  y evaluada en  $f(x) = 1.455938$ .

$$\frac{d''}{dx}(2x - 2e^{-x}) = 2e^{-x} + 2$$

Es **positiva**, entonces  $f$  tiene un **mínimo** relativo en  $(x, f(x))$ .

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$



$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

```
library('Deriv')
f <- function(x) x^2 + 2*exp(-x)
# Primer derivada
primer <- Deriv(f)
print(primer)

## function (x)
## 2 * x - 2 * exp(-x)

# Segunda derivada
segunda <- Deriv(primer)
print(segunda)

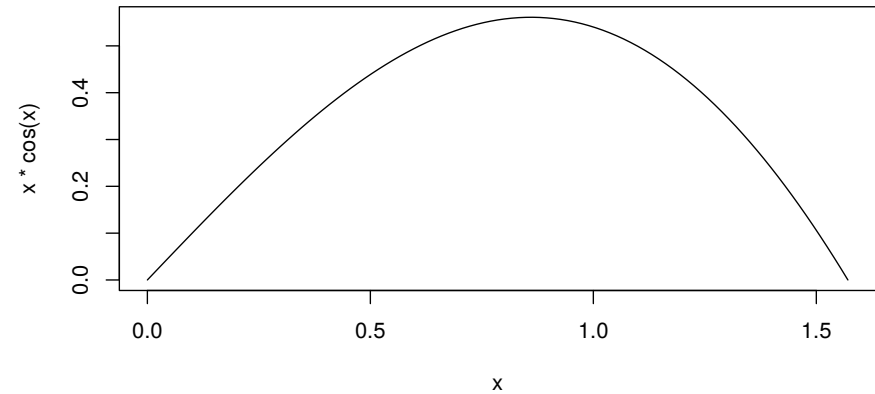
## function (x)
## 2 + 2 * exp(-x)

segunda(0.567143)

## [1] 3.134287
```

$$\max f_2(x) = x \cos x$$

```
curve(x*cos(x), from=0, to=pi/2)
```



$$\max f_2(x) = x \cos x$$

$$\max f_2(x) = x \cos x$$

$$\frac{d'}{dx}(x \cos x) = \cos x - x \sin x$$

Dada la ecuación  $(\cos x - x \sin x) = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x \approx 0.860334$  y evaluada en  $f(x) = 0.5610963$ .

$$\max f_2(x) = x \cos x$$

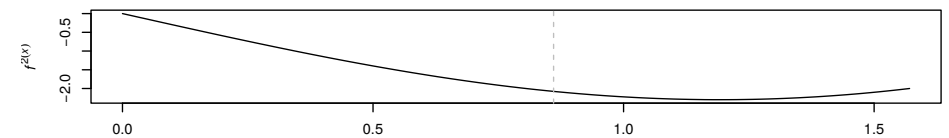
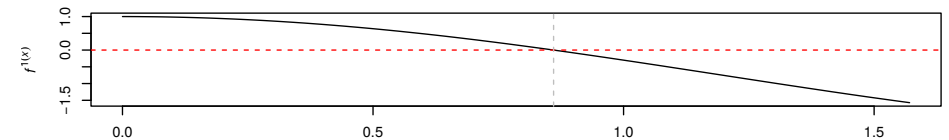
$$\frac{d'}{dx}(x \cos x) = \cos x - x \sin x$$

Dada la ecuación  $(\cos x - x \sin x) = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x \approx 0.860334$  y evaluada en  $f(x) = 0.5610963$ .

$$\frac{d''}{dx}(\cos x - x \sin x) = -2 \sin x - x \cos x$$

Es **negativa**, entonces  $f$  tiene un **máximo** relativo en  $(x, f(x))$ .

$$\max f_2(x) = x \cos x$$



$$\max f_2(x) = x \cos x$$

```
f <- function(x) x*cos(x)
# Primer derivada
primer <- Deriv(f)
print(primer)

## function (x)
## cos(x) - x * sin(x)

# Segunda derivada
segunda <- Deriv(primer)
print(segunda)

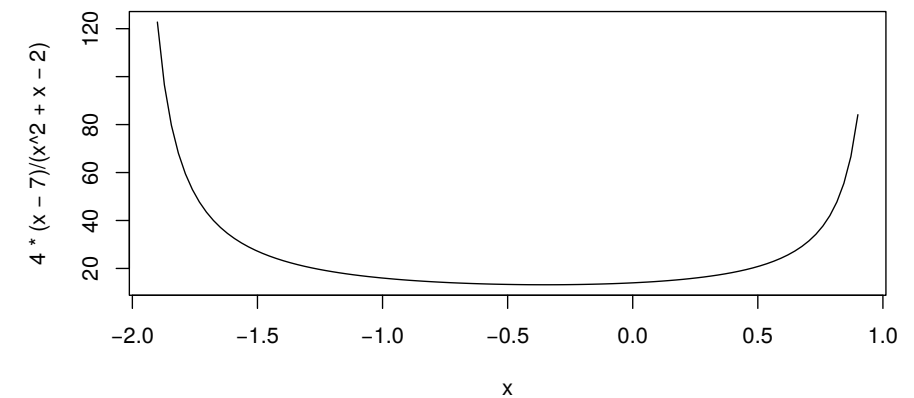
## function (x)
## -(2 * sin(x) + x * cos(x))

segunda(0.860334)

## [1] -2.077217
```

$$\min f_3(x) = 4(x - 7)/(x^2 + x - 2)$$

```
curve(4*(x-7)/(x**2+x-2), from=-1.9, to=0.9)
```



$$\min f_3(x) = 4(x - 7)/(x^2 + x - 2)$$

$$\min f_3(x) = 4(x - 7)/(x^2 + x - 2)$$

$$\frac{d'}{dx} \left( \frac{4(x - 7)}{(x^2 + x - 2)} \right) = -\frac{4(x^2 - 14x - 5)}{(x^2 + x - 2)^2}$$

Dada la ecuación  $-\frac{4(x^2 - 14x - 5)}{(x^2 + x - 2)^2} = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x \approx -0.34847$  y evaluada en  $f(x) = 13.19864$ .

$$\min f_3(x) = 4(x - 7)/(x^2 + x - 2)$$

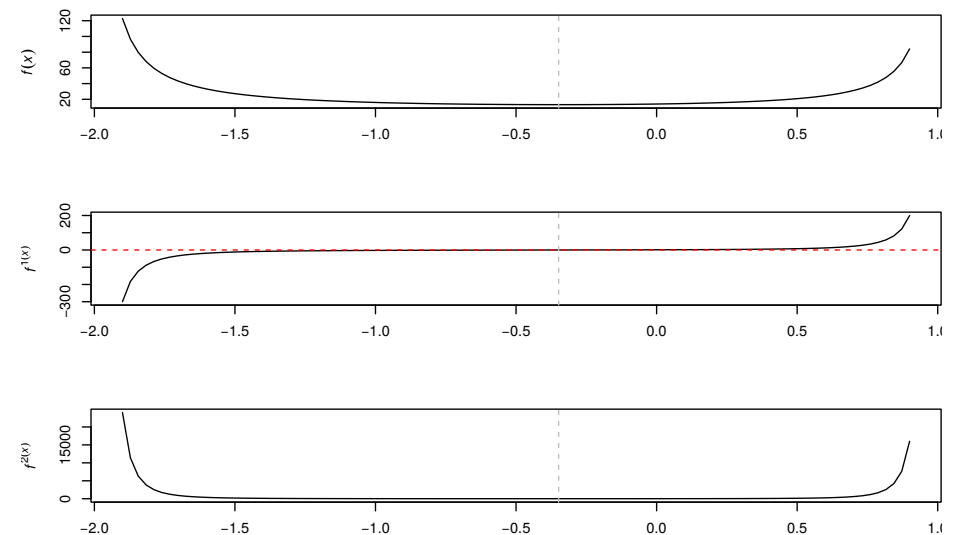
$$\min f_3(x) = 4(x - 7)/(x^2 + x - 2)$$

$$\frac{d'}{dx} \left( \frac{4(x - 7)}{(x^2 + x - 2)} \right) = -\frac{4(x^2 - 14x - 5)}{(x^2 + x - 2)^2}$$

Dada la ecuación  $-\frac{4(x^2 - 14x - 5)}{(x^2 + x - 2)^2} = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x \approx -0.34847$  y evaluada en  $f(x) = 13.19864$ .

$$\frac{d''}{dx} \left( -\frac{4(x^2 - 14x - 5)}{(x^2 + x - 2)^2} \right) = \frac{8(x^3 - 21x^2 - 15x - 19)}{(x^2 + x - 2)^3}$$

Es **positiva**, entonces  $f$  tiene un **mínimo** relativo en  $(x, f(x))$ .



$$\min f_3(x) = 4(x - 7)/(x^2 + x - 2)$$

```
f <- function(x) 4*(x-7) / (x^2 + x-2)
# Primer derivada
primer <- Deriv(f)
print(primer)

## function (x)
## {
##     .e3 <- x * (1 + x) - 2
##     4 * ((1 - (1 + 2 * x) * (x - 7)/.e3)/.e3)
## }
```

$$\min f_3(x) = 4(x - 7)/(x^2 + x - 2)$$

```
# Segunda derivada
segunda <- Deriv(primer)
print(segunda)

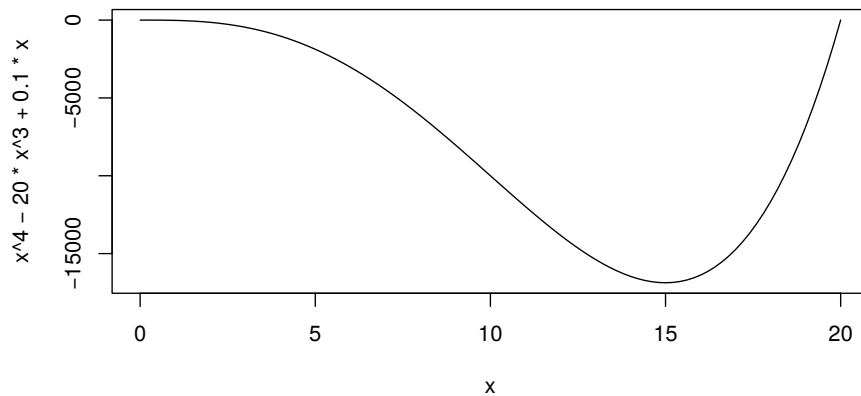
## function (x)
## {
##     .e1 <- 2 * x
##     .e2 <- 1 + .e1
##     .e5 <- x * (1 + x) - 2
##     .e6 <- x - 7
##     -(4 * (((1 - .e2 * .e6/.e5) * .e2 + (2 - .e2^2/.e5) * .e6 +
##         1 + .e1)/.e5^2))
## }

segunda(-0.34847)

## [1] 11.85308
```

$$\min f_4(x) = x^4 - 20x^3 + 0.1x$$

```
curve(x**4-20*x**3+0.1*x, from=0, to=20)
```



$$\min f_4(x) = x^4 - 20x^3 + 0.1x$$

$$\min f_4(x) = x^4 - 20x^3 + 0.1x$$

$$\frac{d'}{dx}(x^4 - 20x^3 + 0.1x) = 4x^3 - 60x^2 + 0.1$$

Dada la ecuación  $4x^3 - 60x^2 + 0.1 = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x = 14.9999$  y evaluada en  $f(x) = -16873.5$ .

$$\min f_4(x) = x^4 - 20x^3 + 0.1x$$

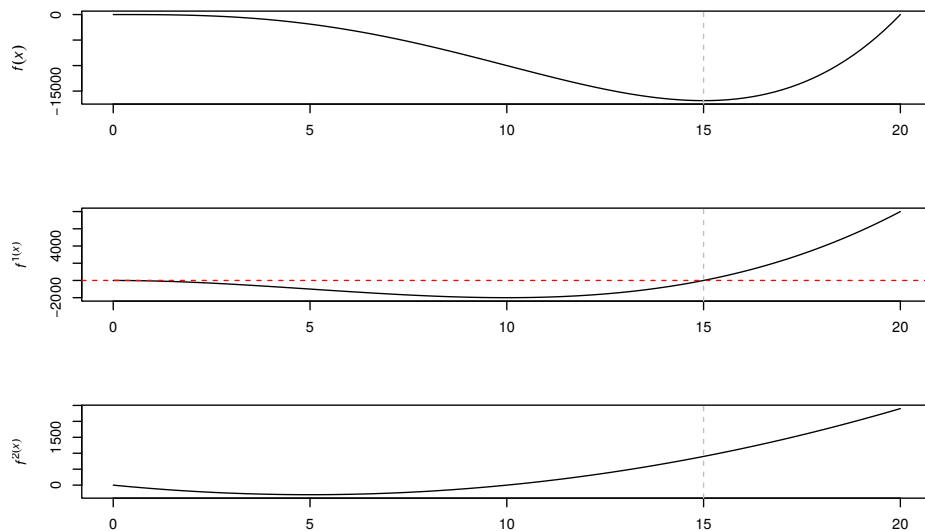
$$\frac{d'}{dx}(x^4 - 20x^3 + 0.1x) = 4x^3 - 60x^2 + 0.1$$

Dada la ecuación  $4x^3 - 60x^2 + 0.1 = 0$ , hay que calcular sus raíces. Su raíz real es  $x = 14.9999$  y evaluada en  $f(x) = -16873.5$ .

$$\frac{d''}{dx}(4x^3 - 60x^2 + 0.1) = 12(x - 10)x$$

Es **positiva**, entonces  $f$  tiene un **mínimo** relativo en  $(x, f(x))$ .

$$\min f_4(x) = x^4 - 20x^3 + 0.1x$$



$$\min f_4(x) = x^4 - 20x^3 + 0.1x$$

```
f <- function(x) x^4-20*x^3+0.1*x
# Primer derivada
primer <- Deriv(f)
print(primer)

## function (x)
## 0.1 + x^2 * (2 * (x - 20) + 2 * x - 20)

# Segunda derivada
segunda <- Deriv(primer)
print(segunda)

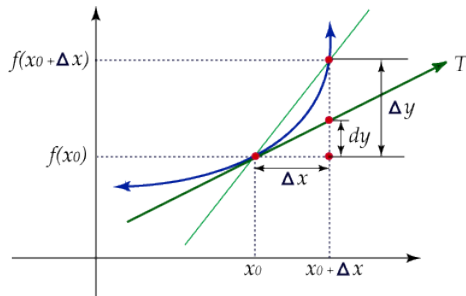
## function (x)
## x * (2 * (2 * (x - 20) + 2 * x - 20) + 4 * x)

segunda(14.9999)

## [1] 899.976
```



## ¿Qué es la derivada?



$$f'(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

```
# Función a optimizar
f <- function(x) x^2 + 2*exp(-x)

aprox <- 0.01 # tamaño de paso
x <- seq(0, 2, aprox)

valor <- (f(x + aprox) - f(x)) / aprox

# buscar la menor diferencia
indices <- which(valor <= 1e-12)
solucion <- x[indices[length(indices)]]

cat('x = ', solucion, ' con f(x) = ', f(solucion), '\n')

## x = 0.56 con f(x) = 1.456018
```

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

```
# Función a optimizar
f <- function(x) x^2 + 2*exp(-x)

aprox <- 0.000001 # tamaño de paso
x <- seq(0, 2, aprox)

valor <- (f(x + aprox) - f(x)) / aprox

# buscar la menor diferencia
indices <- which(valor <= 1e-12)
solucion <- x[indices[length(indices)]]

cat('x = ', solucion, ' con f(x) = ', f(solucion), '\n')

## x = 0.567142 con f(x) = 1.455938
```

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

Usando las fórmulas.

```
library(Deriv)
f <- function(x) x^2 + 2*exp(-x)

paso <- 0.000001
x <- seq(0, 2, paso)

primera <- Deriv(f)
valoresX <- primera(x)

mejor <- which.min(abs(valoresX)) # ritmo de variación
solucion <- x[mejor]

cat('x = ', solucion, ' con f(x) = ', f(solucion), '\n')

## x = 0.567143 con f(x) = 1.455938
```

$$\min f_1(x) = x^2 + 2e^{-x}$$

```
segunda <- Deriv(primeras)

if(segunda(solucion) < 0){
  cat('Es un maximo ')
}else if( segunda(solucion) == 0 ){
  cat('Es un punto silla ')
}else{
  cat('Es un minimo ')
}

## Es un minimo
```

## Algoritmo de la bisección

### Algorithm for the Bisection Method

Step 1: Given  $a$ ,  $b$ ,  $\varepsilon$ , and  $\Delta x$

Step 2: Compute  $\alpha = \frac{a+b}{2}$ ,  $f(a)$  and  $f'(\alpha)$

If  $f(a)f'(\alpha) < 0$

then  $b = \alpha$

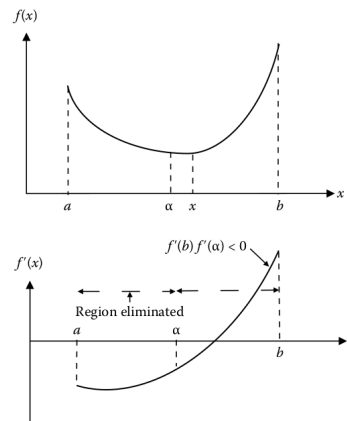
else  $a = \alpha$

If  $|a - b| > \varepsilon$

then goto Step 2

else goto Step 3

Step 3: Converged. Print  $x^* = a$ ,  $f(x^*) = f(a)$



## Criterios de paro

- Diferencia absoluta entre dos valores de la función,

$$|f(x_{k+1}) - f(x_k)| < \varepsilon$$

- La diferencia relativa,

$$\frac{|f(x_{k+1}) - f(x_k)|}{|f(x_k)|} < \varepsilon$$

- La norma de la diferencia entre dos puntos para cada dos interacciones sucesivas,

$$\|x_{k+1} - x_k\| < \varepsilon$$

- La norma de la función gradiente,

$$\|\nabla f(x_k)\| < \varepsilon$$

## Algoritmo de gradiente ascendente

### Algorithm 1 Gradient Ascent

1:  $\vec{x} \leftarrow$  random initial vector

2: **repeat**

3:  $\vec{x} \leftarrow \vec{x} + \alpha \nabla f(\vec{x})$

4: **until**  $\vec{x}$  is the ideal solution or we have run out of time

5: **return**  $\vec{x}$

▷ In one dimension:  $x \leftarrow x + \alpha f'(x)$

donde  $\alpha$  es un valor positivo muy pequeño.

## Algoritmo de gradiente ascendente

### Algorithm 1 Gradient Ascent

```
1:  $\vec{x} \leftarrow$  random initial vector
2: repeat
3:    $\vec{x} \leftarrow \vec{x} + \alpha \nabla f(\vec{x})$ 
4: until  $\vec{x}$  is the ideal solution or we have run out of time
5: return  $\vec{x}$ 
```

▷ In one dimension:  $x \leftarrow x + \alpha f'(x)$

donde  $\alpha$  es un valor positivo muy pequeño. Para establecer la minimización de la función tenemos que definir a  $\vec{x} \leftarrow \vec{x} - \alpha \nabla f(\vec{x})$ . Este algoritmo se llama gradiente descendente.

## Algoritmo de Newton-Raphson

Este método es uno de los más utilizados para encontrar raíces de la ecuación  $f'(x) = 0$ . En general, el algoritmo es muy eficiente y siempre converge para una función polinomial.

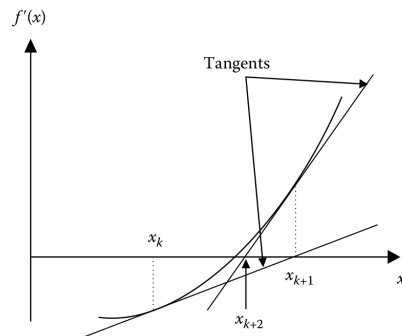
### Desventajas:

- La convergencia es sensible a los valores iniciales. Para ciertos valores iniciales puede tener una tendencia divergente.
- La convergencia al óptimo se vuelve lenta cuando el valor del gradiente es cercano a cero.
- Tiene que existir la segunda derivada.

## Algoritmo de Newton-Raphson

### Algorithm for the Newton-Raphson Method

```
Step 1: Given  $x$  and  $\Delta x$ 
Step 2: Compute  $f(x)$  and  $f'(x)$ 
        Store,  $x_{prev} = x$ 
        Update  $x = x_{prev} - \frac{f(x)}{f'(x)}$ 
        If  $|x - x_{prev}| > \epsilon$ 
            then goto Step 2
            else goto Step 3
Step 3: Converged. Print  $x^* = x, f(x^*) = f(x), f'(x^*), f''(x^*)$ 
```



## Algoritmo de Newton-Raphson

```
library('Deriv')

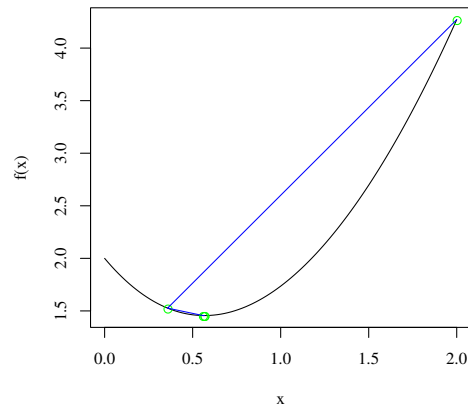
f <- function(x){
  x^2 + 2*exp(-x)
}

# Paso 1
x <- 2
epsilon <- 0.001 # nivel de precision
xprev <- 0
# Paso 2
f1 <- Deriv(f)
f2 <- Deriv(f1)

while(abs(x-xprev) > epsilon){
  xprev <- x
  x <- xprev - (f1(x)/f2(x))
}

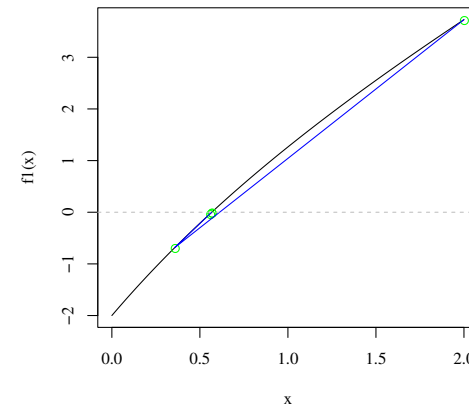
cat('x= ', x, ' f(x)= ', f(x), ' f1(x)= ', f1(x), ' f2(x)= ', f2(x), '\n')
```

$$\min f(x) = x^2 + 2e^{-x}$$



x	f(x)	f1(x)	f2(x)
2.000000	4.270671	3.729329e+00	2.270671
0.3576088	1.526577	-6.834757e-01	3.398693
0.5587083	1.456050	-2.647805e-02	3.143895
0.5671304	1.455938	-4.045515e-05	3.134301
0.5671433	1.455938	-9.448486e-11	3.134287

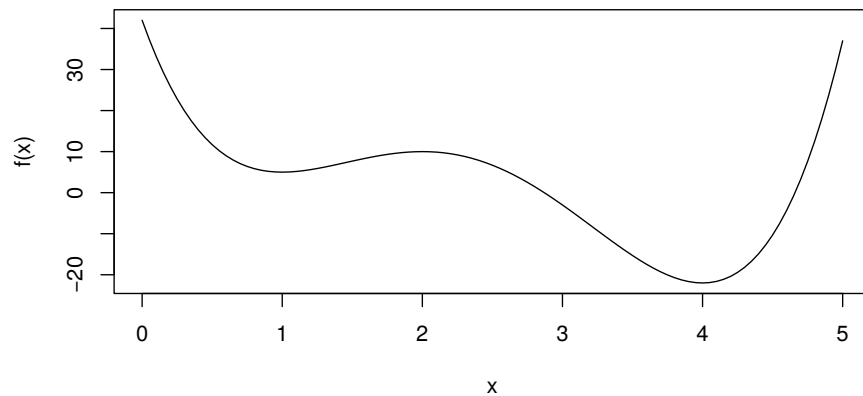
$$f'(x) = 0$$



x	f(x)	f1(x)	f2(x)
2.000000	4.270671	3.729329e+00	2.270671
0.3576088	1.526577	-6.834757e-01	3.398693
0.5587083	1.456050	-2.647805e-02	3.143895
0.5671304	1.455938	-4.045515e-05	3.134301
0.5671433	1.455938	-9.448486e-11	3.134287

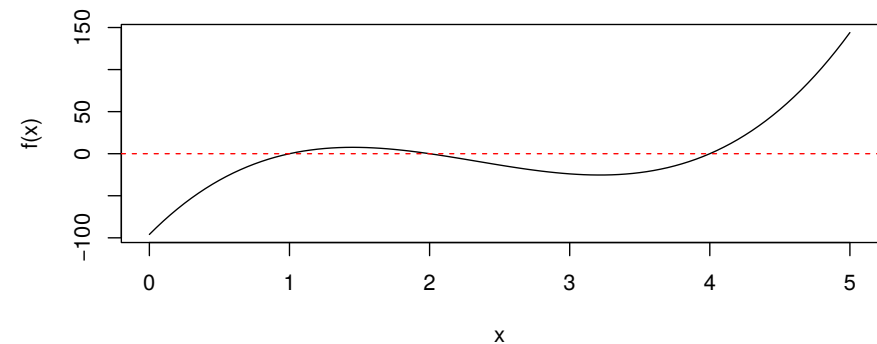
$$\min f(x) = 3x^4 - 28x^3 + 84x^2 - 96x + 42$$

```
curve(3*x^4-28*x^3+84*x^2-96*x+42, from=0, to=5, ylab='f(x)')
```



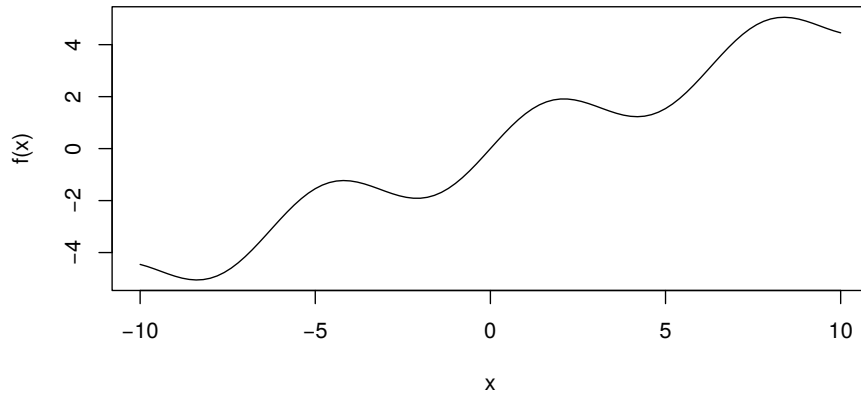
$$f'(x) = 0$$

```
f <- function(x) 3*x^4-28*x^3+84*x^2-96*x+42
f1 <- Deriv(f)
curve(f1(x), from=0, to=5, ylab='f(x)')
abline(h = 0, lty=2, col='red')
```



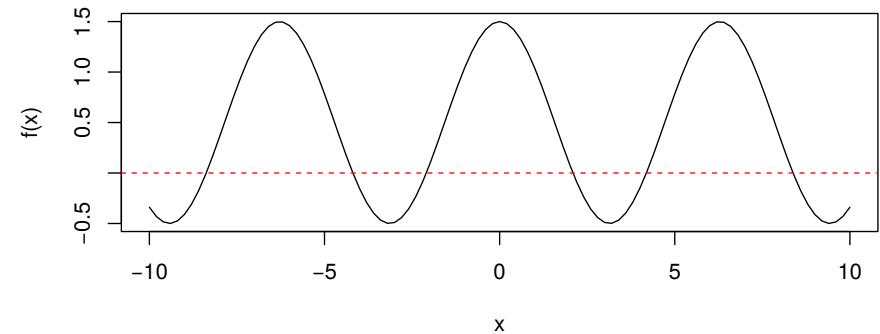
$$\min f(x) = \sin(x) + 0.5x$$

```
curve(sin(x)+0.5*x, from=-10, to=10, ylab='f(x)')
```



$$f'(x) = 0$$

```
f <- function(x) sin(x)+0.5*x
f1 <- Deriv(f)
curve(f1(x), from=-10, to=10, ylab='f(x)')
abline(h = 0, lty=2, col='red')
```



## Algoritmo de la secante

### Algorithm for the Secant Method

Step 1: Given  $a, b, \epsilon$ , and  $\Delta x$ , flag = 0;

Step 2: Compute  $\alpha = \frac{a+b}{2}$ ,  $f'(a)$  and  $f'(\alpha)$

If  $f'(a)f'(\alpha) < 0$

then  $b = \alpha$

set flag = 1 (zero is bracketed)

else  $a = \alpha$

If flag = 1

then goto Step 3

else goto Step 2

Step 3: Compute  $\alpha = x_2 - \frac{f'(x_2)}{(f'(x_2) - f'(x_1))/(x_2 - x_1)}$

If  $f'(\alpha) > 0$

then  $b = \alpha$

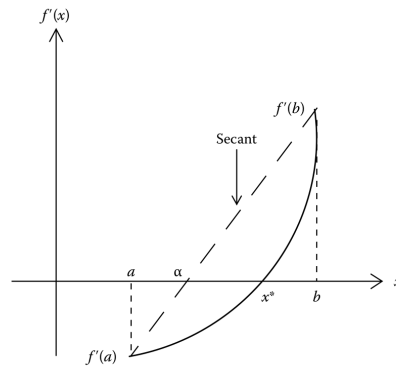
else  $a = \alpha$

If  $|f'(\alpha)| < \epsilon$

then goto Step 4

else goto Step 3

Step 4: Converged. Print  $x^* = \alpha$ ,  $f(x^*) = f(\alpha)$



## Algoritmo de la secante

```
library('Deriv')

# funcion a optimizar
f <- function(x){
  6*((300/x) + (x/3)) + 7*(600/x)
}

# Paso 1
a <- 10 # cota inferior
b <- 110 # cota superior
epsilon <- 0.00001 # precision
flag <- 0
contador <- 1 # iteraciones

# Paso 2
alpha <- (a+b)/2
f1 <- Deriv(f) # primer derivada
f2 <- Deriv(f1) # segunda derivada
historial <- c(contador,alpha,f(alpha),f1(alpha),f2(alpha))

while( abs(f1(alpha)) > epsilon){
  if (f1(a)*f1(alpha) < 0){
    b <- alpha
    flag <- 1
  }else{
    a <- alpha
  }
}
```

# Algoritmo de la secante

```
if(flag == 1){  
  
  # Paso 3  
  alpha <- b - (f1(b)/((f1(b)-f1(a))/(b-a)))  
  
  contador <- contador + 1  
  historial <- rbind(historial, c(contador,alpha,f(alpha),f1(alpha),f2(alpha)))  
  
  if(f1(alpha) > 0){  
    b <- alpha  
  }else{  
    a <- alpha  
  }  
}  
  
}# while  
  
cat('alpha = ', alpha,' f(alpha)= ', f(alpha),' f1(alpha)= ', f1(alpha),'\n')  
cat('f2(alpha)= ', f2(alpha),'\n')  
print(historial)
```