



```

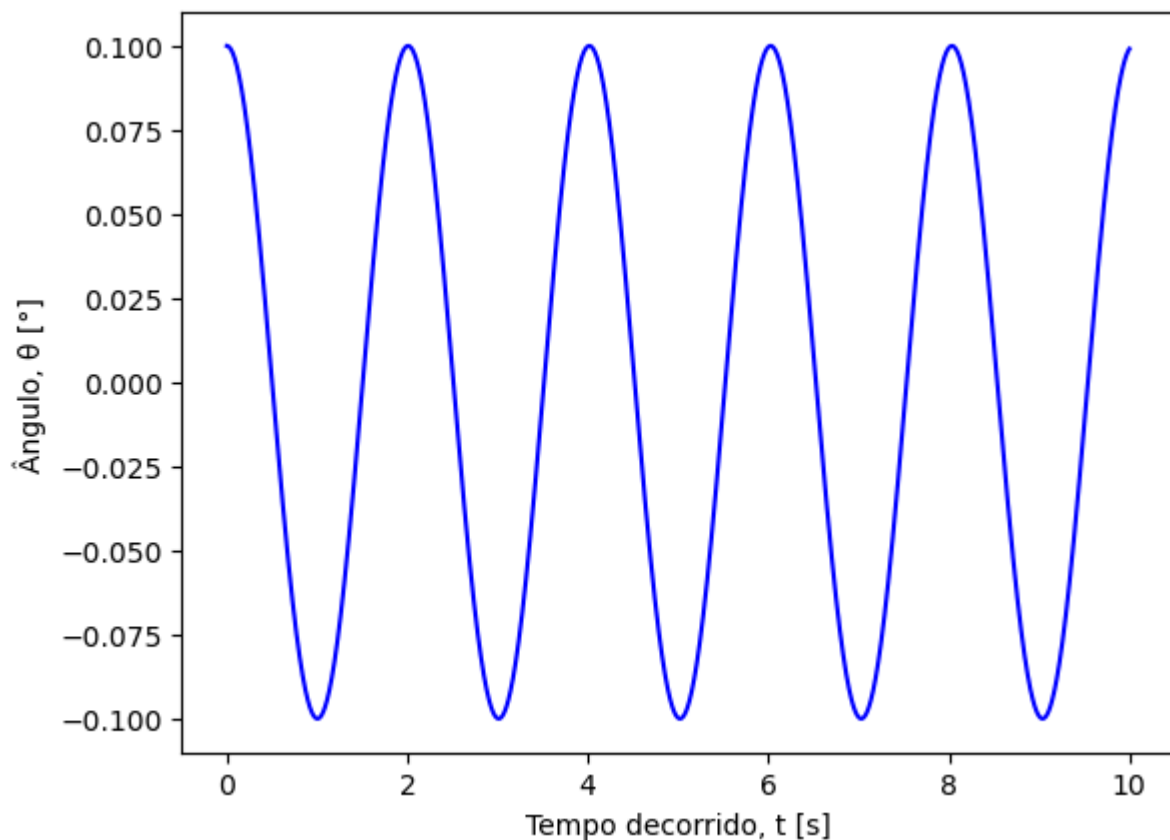
# inicializar domínio temporal [s]
t = np.arange(t0, tf, dt)

# inicializar solução
γ = np.zeros(np.size(t))          # aceleração angular [rad/s2]
ω = np.zeros(np.size(t))          # velocidade angular [rad/s]
θ = np.zeros(np.size(t))          # ângulo [rad]
θ[0] = θ0
ω[0] = ω0

# método de Euler
for i in range(np.size(t) - 1):
    γ[i] = - g / L * np.sin(θ[i])
    ω[i + 1] = ω[i] + γ[i] * dt
    θ[i + 1] = θ[i] + ω[i + 1] * dt

plt.plot(t, θ, 'b-')
plt.xlabel("Tempo decorrido, t [s]")
plt.ylabel("Ângulo, θ [°]")
plt.show()

```



b) Para ângulos de oscilação pequenos, a equação diferencial pode ser aproximada a

$$\frac{d^2\theta}{dt^2} = -\frac{g}{L}\theta,$$

cuja solução analítica é

$$\theta(t) = A \cos\left(\sqrt{\frac{g}{L}}t + \phi\right).$$

Compare esta solução com a solução numérica obtida na alínea a), escolhendo valores adequados para  $A$  e  $\phi$ .

Solução:

Comparemos então a solução analítica, válida apenas para amplitudes de oscilação pequenos,

$$\theta_a(t) = A \cos\left(\sqrt{\frac{g}{L}}t + \phi\right),$$

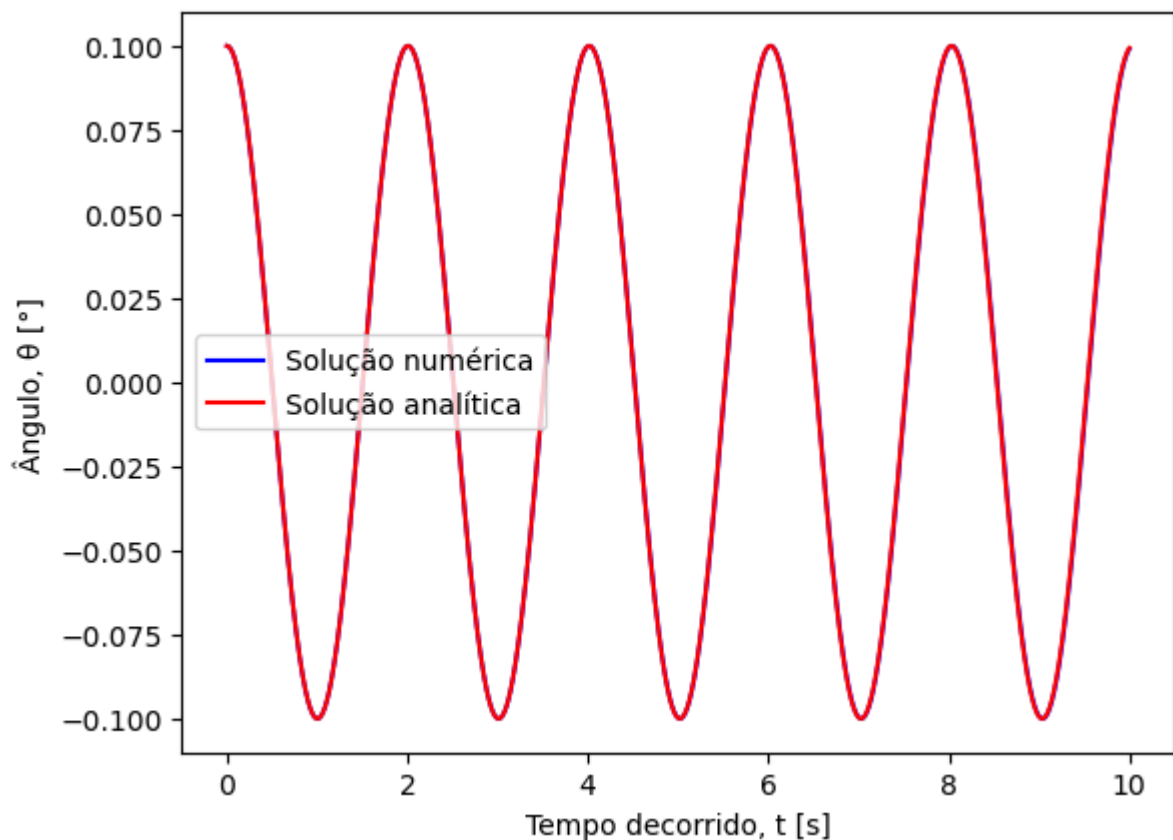
com a solução numérica  $\theta(t)$  obtida na alínea anterior.

Notemos que:

- A constante de fase  $\phi = 0$ . Só assim, o pendulo inicia o movimento com amplitude máxima e velocidade nula.
- A amplitude  $A = 0.1$  rad.

```
In [2]: # Solução analítica
A = 0.1                                     # amplitude [rad]
phi = 0.0                                  # constante de fase [rad]
theta_a = A * np.cos(np.sqrt(g / L) * t + phi) # equação do movimento [rad]

plt.plot(t, theta, 'b-', t, theta_a, 'r-')
plt.xlabel("Tempo decorrido, t [s]")
plt.ylabel("Ângulo, theta [°]")
plt.legend(['Solução numérica', 'Solução analítica'])
plt.show()
```



c) Repita a comparação com ângulos iniciais de 0.3 rad e 0.5 rad. As soluções numéricas e teóricas são diferentes?

Solução:

Usando  $\theta_0 = A = 0.3$  rad temos:

```
In [3]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

```

t0 = 0.0                # condição inicial, tempo [s]
tf = 10.0               # limite do domínio, tempo final [s]
dt = 0.001              # passo [s]

θ0 = 0.3                # condição inicial, ângulo inicial [rad]
ω0 = 0.0                # condição inicial, velocidade angular inicial [rad/s]

L = 1.0                 # comprimento do fio [m]
g = 9.8                 # aceleração gravítica [m/s^2]

# inicializar domínio temporal [s]
t = np.arange(t0, tf, dt)

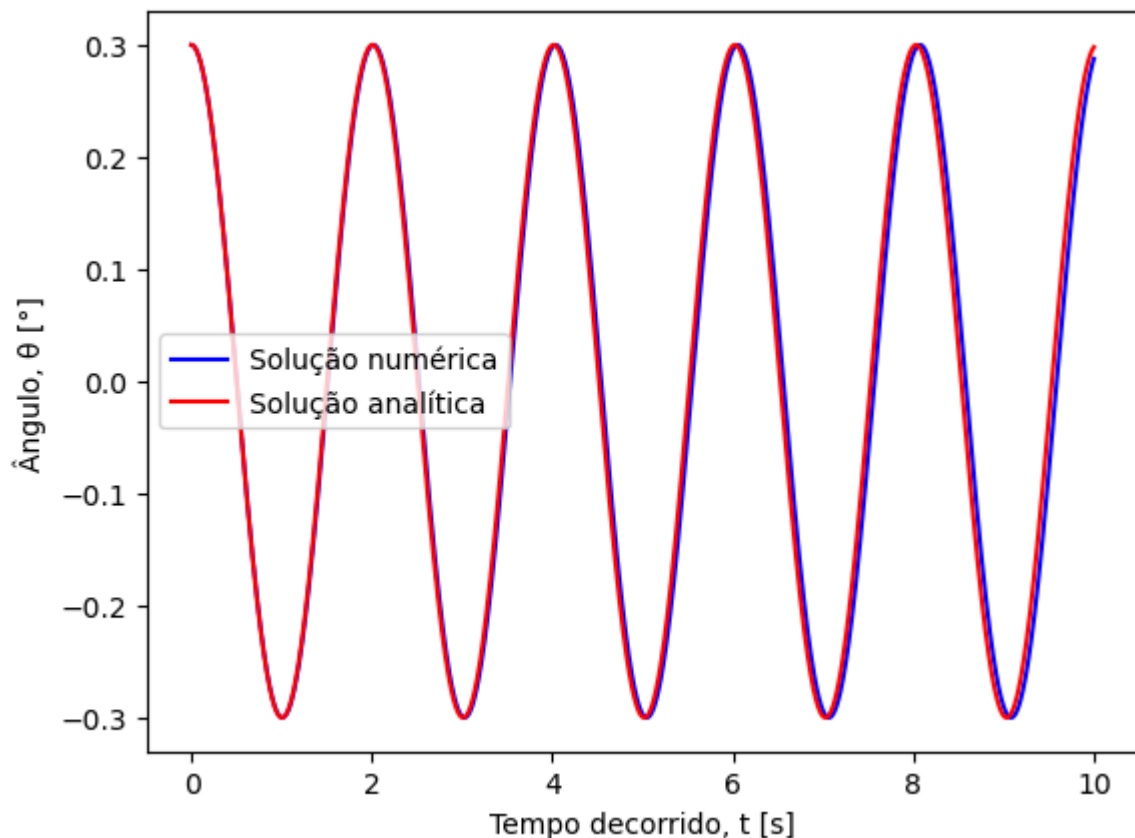
# inicializar solução
γ = np.zeros(np.size(t)) # aceleração angular [rad/s^2]
ω = np.zeros(np.size(t)) # velocidade angular [rad/s]
θ = np.zeros(np.size(t)) # ângulo [rad]
θ[0] = θ0
ω[0] = ω0

# método de Euler
for i in range(np.size(t) - 1):
    γ[i] = - g / L * np.sin(θ[i])
    ω[i + 1] = ω[i] + γ[i] * dt
    θ[i + 1] = θ[i] + ω[i + 1] * dt

# Solução analítica
A = 0.3                 # amplitude [rad]
φ = 0.0                 # constante de fase [rad]
θ_a = A * np.cos(np.sqrt(g / L) * t + φ) # equação do movimento [rad]

plt.plot(t, θ, 'b-', t, θ_a, 'r-')
plt.xlabel("Tempo decorrido, t [s]")
plt.ylabel("Ângulo, θ [°]")
plt.legend(['Solução numérica', 'Solução analítica'])
plt.show()

```



Usando  $\theta_0 = A = 0.5$  rad temos:

```
In [4]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

t0 = 0.0                # condição inicial, tempo [s]
tf = 10.0               # limite do domínio, tempo final [s]
dt = 0.001              # passo [s]

theta0 = 0.5            # condição inicial, ângulo inicial [rad]
omega0 = 0.0            # condição inicial, velocidade angular inicial [rad/s]

L = 1.0                 # comprimento do fio [m]
g = 9.8                 # aceleração gravítica [m/s^2]

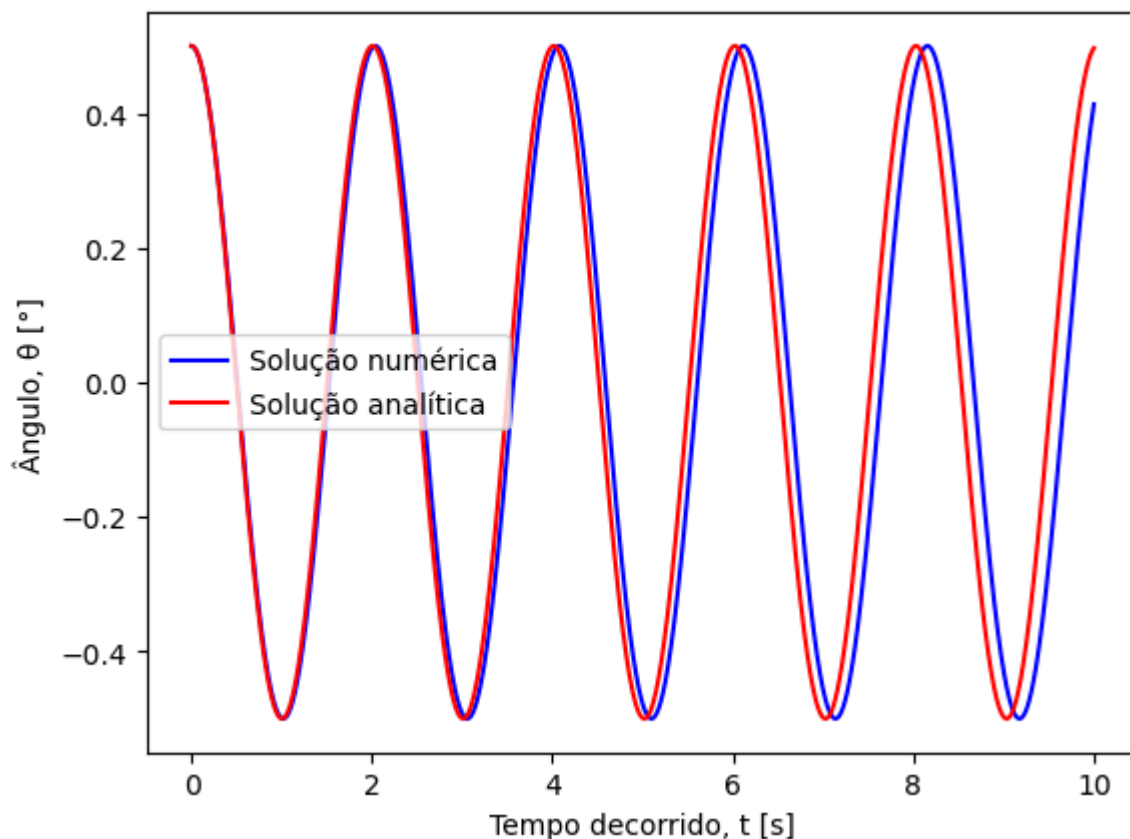
# inicializar domínio temporal [s]
t = np.arange(t0, tf, dt)

# inicializar solução
gamma = np.zeros(np.size(t))    # aceleração angular [rad/s^2]
omega = np.zeros(np.size(t))    # velocidade angular [rad/s]
theta = np.zeros(np.size(t))    # ângulo [rad]
theta[0] = theta0
omega[0] = omega0

# método de Euler
for i in range(np.size(t) - 1):
    gamma[i] = - g / L * np.sin(theta[i])
    omega[i + 1] = omega[i] + gamma[i] * dt
    theta[i + 1] = theta[i] + omega[i + 1] * dt

# Solução analítica
A = 0.5                # amplitude [rad]
phi = 0.0              # constante de fase [rad]
theta_a = A * np.cos(np.sqrt(g / L) * t + phi) # equação do movimento [rad]

plt.plot(t, theta, 'b-', t, theta_a, 'r-')
plt.xlabel("Tempo decorrido, t [s]")
plt.ylabel("Ângulo, theta [°]")
plt.legend(['Solução numérica', 'Solução analítica'])
plt.show()
```



## Pergunta 1:

Para qual intervalo de ângulos iniciais podemos confiar na aproximação teórica?

## Exercício 2: Medição do período de oscilação

Use interpolação com polinômios de Lagrange para medir o período das oscilações nas simulações de Exercício 1. Compare os resultados com o valor teórico

$$T = 2\pi\sqrt{\frac{L}{g}}$$

Para medir o período, será necessário considerar dois máximos consecutivos, e calcular a diferença temporal entre os mesmos.

Para identificar programaticamente cada máximo, encontre nos dados os três pontos mais próximos do máximo, e usar a função `maxminv()` (disponível no e-learning no ficheiro `function_lagrange.py` na pasta Programas Python) para encontrar o máximo da parábola que interpola entre esses três pontos.

Solução:

```
In [5]: def maxminv(x0,x1,x2,y0,y1,y2):
# Máximo ou mínimo usando o polinómio de Lagrange
# Dados (input): (x0,y0), (x1,y1) e (x2,y2)
# Resultados (output): xm, ym
xab = x0 - x1
xac = x0 - x2
xbc = x1 - x2
```

```

a = y0 / (xab * xac)
b = -y1 / (xab * xbc)
c = y2 / (xac * xbc)
xmla = (b + c) * x0 + (a + c) * x1 + (a + b) * x2
xm = 0.5 * xmla / (a + b + c)
xta = xm - x0
xtb = xm - x1
xtc = xm - x2
ym = a * xtb * xtc + b * xta * xtc + c * xta * xtb
return xm, ym

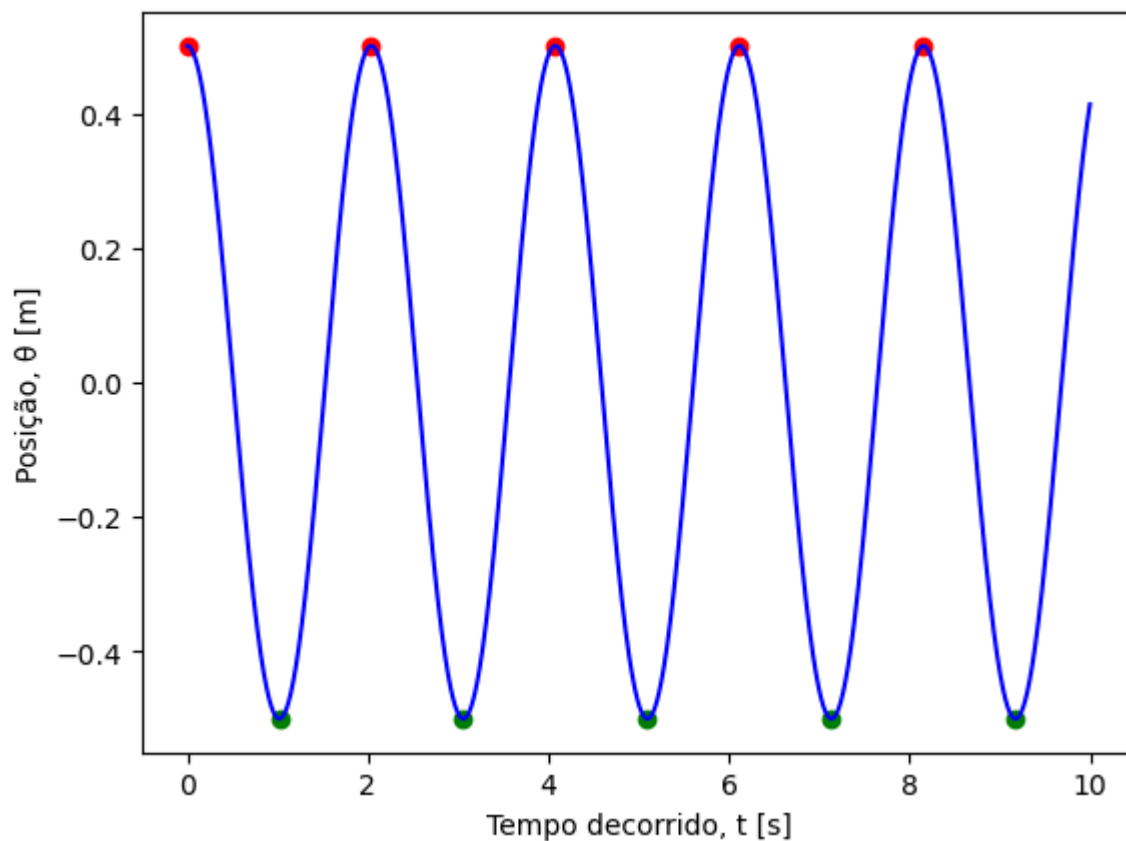
# arrays com valores máximos, mínimos e respectivos instantes de tempo
t_max = np.array([t0])
theta_max = np.array([theta0])
t_min = np.array([])
theta_min = np.array([])

# Pesquisar pelo máximos e mínimos de theta.
# Aqui definimos uma "janela corrida" no tempo em passos de 2, i.e, analisamos
# os máximos/mínimos de theta que ocorrem entre t[i] e t[i+2], com i = 0, 2, 4, 6, etc.
# de forma a evitar encontros duplicados
for i in range(0, np.size(t) - 3, 2):
    # Percorrer domínio temporal em sequências de três valores:
    # theta[i], theta[i+1], theta[i+2] e respectivos instantes de tempo para i = 0, ..., N-3
    tm, theta_m = maxminv(t[i], t[i+1], t[i+2], theta[i], theta[i+1], theta[i+2])

    # verificar se max/min esta dentro da "janela corrida" (t[i] <-> t[i+2])
    if t[i] < tm and tm < t[i+2]:
        # theta_m é máximo?
        if theta_m > np.maximum(theta[i], theta[i+2]):
            t_max = np.append(t_max, tm)
            theta_max = np.append(theta_max, theta_m)
        else: # caso contrário é mínimo
            t_min = np.append(t_min, tm)
            theta_min = np.append(theta_min, theta_m)

plt.plot(t, theta, 'b-')
plt.scatter(t_max, theta_max, color='red')
plt.scatter(t_min, theta_min, color='green')
plt.xlabel("Tempo decorrido, t [s]")
plt.ylabel("Posição, theta [m]")
plt.show()

```



A distância temporal entre os dois primeiros máximos é obtida por:

```
In [6]: ΔT = t_max[1] - t_max[0]
print("ΔT = {0:.4f} s".format(ΔT))
```

ΔT = 2.0384 s

Que compara com  $T = 2\pi\sqrt{L/g} = T = 2\pi\sqrt{1/9.8}$ :

```
In [7]: print("T = {0:.4f} s".format(2.0 * np.pi * np.sqrt(1.0/9.8)))
```

T = 2.0071 s

### Exercício 3: Variação do período com comprimento do pêndulo

a) Meça o período das oscilações nas simulações para diferentes valores do comprimento do pêndulo,  $L$ .

```
In [8]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

def maxminv(x0,x1,x2,y0,y1,y2):
    # Máximo ou mínimo usando o polinómio de Lagrange
    # Dados (input): (x0,y0), (x1,y1) e (x2,y2)
    # Resultados (output): xm, ym
    xab = x0 - x1
    xac = x0 - x2
    xbc = x1 - x2
    a = y0 / (xab * xac)
    b = -y1 / (xab * xbc)
    c = y2 / (xac * xbc)
    xmla = (b + c) * x0 + (a + c) * x1 + (a + b) * x2
    xm = 0.5 * xmla / (a + b + c)
    xta = xm - x0
    xtb = xm - x1
    xtc = xm - x2
```



```

ym = a * xtb * xtc + b * xta * xtc + c * xta * xtb
return xm, ym

t0 = 0.0                # condição inicial, tempo [s]
tf = 10.0               # limite do domínio, tempo final [s]
dt = 0.001              # passo [s]

theta0 = 0.1            # condição inicial, ângulo inicial [rad]
omega0 = 0.0            # condição inicial, velocidade angular inicial [rad/s]

L = 1.0                 # comprimento do fio [m]
g = 9.8                 # aceleração gravítica [m/s^2]

# inicializar domínio temporal [s]
t = np.arange(t0, tf, dt)

# inicializar solução
gamma = np.zeros(np.size(t))    # aceleração angular [rad/s^2]
omega = np.zeros(np.size(t))    # velocidade angular [rad/s]
theta = np.zeros(np.size(t))    # ângulo [rad]
theta[0] = theta0
omega[0] = omega0

# arrays com valores máximos, mínimos e respetivos instantes de tempo
t_max = np.array([t0])
theta_max = np.array([theta0])
t_min = np.array([])
theta_min = np.array([])

# método de Euler
for i in range(np.size(t) - 1):
    gamma[i] = - g / L * np.sin(theta[i])
    omega[i + 1] = omega[i] + gamma[i] * dt
    theta[i + 1] = theta[i] + omega[i + 1] * dt

# Pesquisar pelo máximos e mínimos de theta.
# Aqui definimos uma "janela corrida" no tempo em passos de 2, i.e, analisamos
# os máximos/mínimos de theta que ocorrem entre t[i] e t[i+2], com i = 0, 2, 4, 6, etc.
# de forma a evitar encontros duplicados
for i in range(0, np.size(t) - 3, 2):
    # Percorrer domínio temporal em sequências de três valores:
    # theta[i], theta[i+1], theta[i+2] e respetivos instantes de tempo para i = 0, ..., N-3
    tm, theta_m = maxminv(t[i], t[i+1], t[i+2], theta[i], theta[i+1], theta[i+2])

    # verificar se max/min esta dentro da "janela corrida" (t[i] <-> t[i+2])
    if t[i] < tm and tm < t[i+2]:
        # theta_m é máximo?
        if theta_m > np.maximum(theta[i], theta[i+2]):
            t_max = np.append(t_max, tm)
            theta_max = np.append(theta_max, theta_m)
        else: # caso contrário é mínimo
            t_min = np.append(t_min, tm)
            theta_min = np.append(theta_min, theta_m)

T = t_max[1] - t_max[0]
print("L = {0:.4f} m".format(L))
print("T = {0:.4f} s".format(T))

```

L = 1.0000 m  
T = 2.0078 s

Registamos os valores medidos nos arrays `L_arr` e `DT_arr`:

```
In [9]: L_arr = np.array([1.0000, 1.1000, 1.2000, 1.3000, 1.4000, 1.5000, 1.6000, 1.7000, 1.8000])
T_arr = np.array([2.0078, 2.1059, 2.1995, 2.2894, 2.3758, 2.4592, 2.5399, 2.6181, 2.6969])
```

b) Faça um gráfico do logaritmo do período  $T$  em função do logaritmo do comprimento  $L$ .

Solução:

No temos que segundo o modelo aproximando para amplitudes de oscilação pequenos:

$$T = 2\pi\sqrt{\frac{L}{g}}$$

ou

$$\log(T) = \frac{1}{2}\log(L) + \log\left(\frac{2\pi}{\sqrt{g}}\right)$$

Realizamos uma substituição de variáveis de forma a obtermos uma equação de uma reta,  $y = mx + b$ , onde:

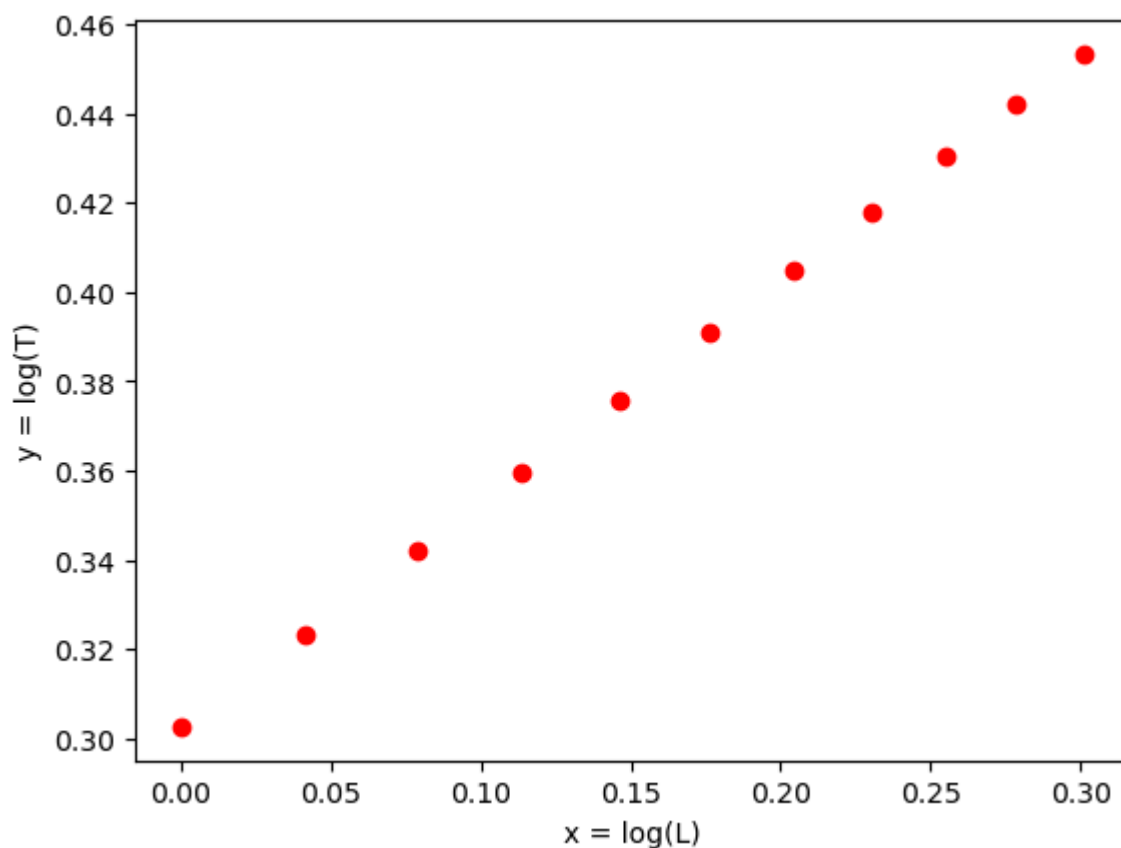
$$x \equiv \log(L)$$

$$y \equiv \log(T)$$

e ainda,  $m = 1/2$  e  $b = \log(2\pi/\sqrt{g})$ .

```
In [10]: x = np.log10(L_arr)
y = np.log10(T_arr)
m = 0.5
b = np.log10(2 * np.pi / np.sqrt(g))

plt.scatter(x, y, color='red')
plt.xlabel("x = log(L)")
plt.ylabel("y = log(T)")
plt.show()
```

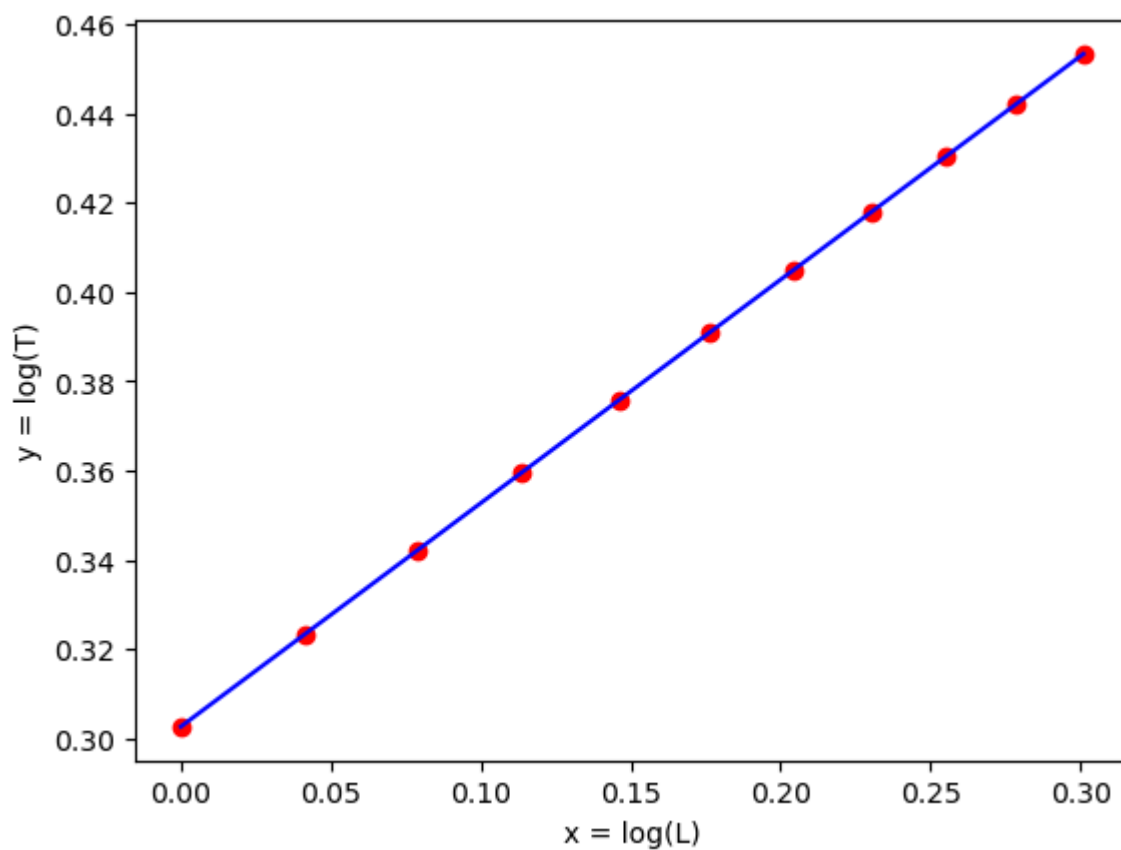


c) Faça um ajuste linear e adicione a reta do ajuste ao gráfico da alínea anterior. Encontre o declive e o seu erro.

Solução:

```
In [11]: # obter parâmetros ajustados e respectivos erros
# declive: p[0] +/- sqrt(C[0,0])
# ordenada na origem: p[1] +/- sqrt(C[1,1])
# C[i,j] matriz da covariância
# Ordem do ajuste = 1, i.e.,  $p(x) = p[0] * x + p[1]$ 
p, C = np.polyfit(x, y, 1, cov = True)

# Reta ajustada
plt.plot(x, p[0] * x + p[1], 'b-')
# Pontos medidos
plt.scatter(x, y, color='red')
plt.xlabel("x = log(L)")
plt.ylabel("y = log(T)")
plt.show()
```



```
In [12]: # 0 declive e respetivo erro obtidos no ajuste são:  
print("m ± Δm = {} ± {}".format(p[0] , np.sqrt(C[0,0])))
```

m ± Δm = 0.5001160143355312 ± 1.9255441713394896e-05

## Pergunta 2:

Qual é o declive do ajuste? Explique o significado deste resultado.