

# Rede Brasileira de Calibração



# Laboratório de Instrumentação

# Engenharia de Controle e Automação

Prof. Agnaldo J. Rocha Reis

- 1. Contratante: Universidade Federal de Ouro Preto.
- Contratado: Douglas Meneses Barbosa 19.2.1021, Guilherme Iannini Dutra - 20.1.1272, Luana Cristina da Costa - 18.2.1022, Wellington Resende de Araújo Júnior -19.1.1062.

Ouro Preto Junho de 2022

## **Objetivo**

Determinar os parâmetros de interesse (sensibilidade estática, constante de tempo, quociente de amortecimento e frequência natural não amortecida) a fim de se obter um modelo matemático representativo do sistema.

**Obs:** O trabalho foi desenvolvido na linguagem python.

### Instrumentos de Primeira Ordem

Para determinar o comportamento dinâmico, iremos encontrar a constante de tempo (τ), aplicando uma entrada degrau e verificando o tempo necessário para que o valor de saída do instrumento alcance 63,2% do valor final. Os dados foram fornecidos pelo professor.

Utilizaremos as seguintes fórmulas:

$$q_0 = K \cdot q_{is} \cdot \left(1 - e^{\frac{-t}{\tau}}\right)$$

Em que,

q<sub>0</sub> é a resposta do sistema;

K é a sensibilidade estática;

q<sub>is</sub> é o sinal de entrada (degrau);

t é o tempo;

т é a constante de tempo do sistema.

$$\frac{q_{o-K\cdot q_{is}}}{K\cdot q_{is}} = -e^{\frac{-t}{T}}$$

$$1 - \frac{q_{0}}{K\cdot q_{is}} = e^{\frac{-t}{T}}$$

$$Z \stackrel{\Delta}{=} log_{e} \left(1 - \frac{q_{0}}{K\cdot q_{is}}\right)$$

$$Z = \frac{-t}{T}$$

$$\frac{dZ}{dt} = \frac{-1}{T}$$

### Código python disponível em instrumentacao parte1 1ordem.py

Importação das bibliotecas:

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

Importação dos dados:

path = "/content/dados1ordem.xlsx"
data_lordem = pd.read_excel(path, sheet_name="Plan1")

Construção Tabela:

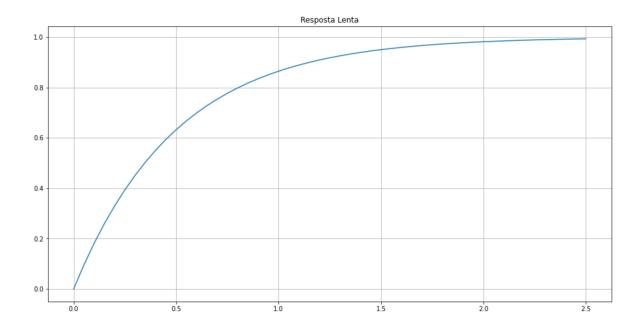
data_lordem.columns = ["Tempo", "Lento", "Rápido"]
data_lordem.head()
```

|   | Tempo | Lento    | Rapido   |
|---|-------|----------|----------|
| 0 | 0.00  | 0.000000 | 0.000000 |
| 1 | 0.05  | 0.095167 | 0.153549 |
| 2 | 0.10  | 0.181277 | 0.283521 |
| 3 | 0.15  | 0.259192 | 0.393536 |
| 4 | 0.20  | 0.329692 | 0.486658 |

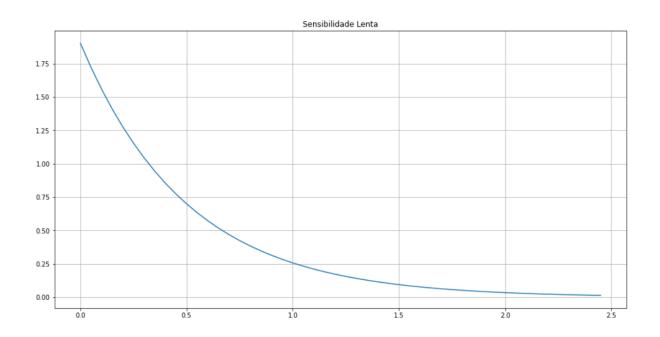
### Sistema Lento

Gráficos obtidos:

```
plt.figure(figsize=(16,8))
plt.plot(data_1ordem["Tempo"],data_1ordem["Lento"])
plt.title("Resposta Lenta")
plt.grid()
plt.show()
```

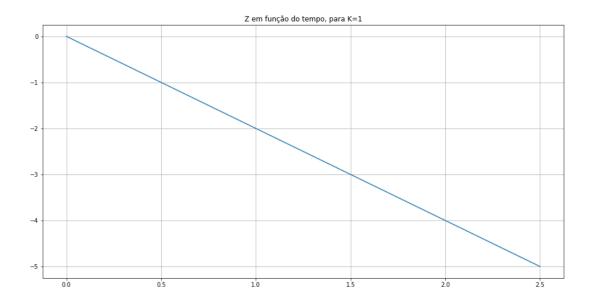


```
diff_lento = np.diff(data_1ordem["Lento"])/np.diff(data_1ordem["Tempo"])
plt.figure(figsize=(16,8))
plt.plot(data_1ordem["Tempo"][:50],diff_lento)
plt.title("Sensibilidade Lenta")
plt.grid()
plt.show()
```



Z em função do tempo s para K = 1:

```
K = 1
plt.figure(figsize=(16,8))
plt.plot(data_lordem["Tempo"],np.log(1-(K*(data_lordem["Lento"]))))
plt.title("Z em função do tempo, para K={}".format(K))
plt.grid()
plt.show()
```



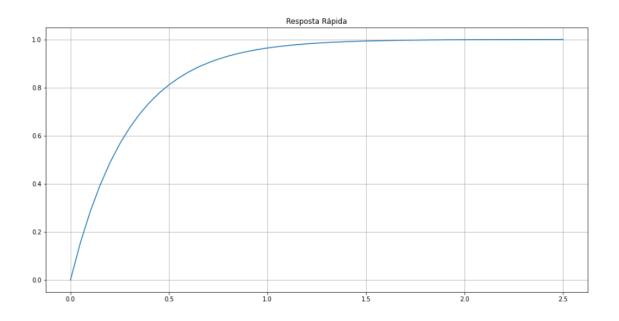
```
round(((-1/(np.diff(np.log(1-(K*(data_lordem["Lento"]))))/np.diff(data_lorde
m["Tempo"]))).mean(),2)
print(Tal_lento)

Tal_lento = 0.5
```

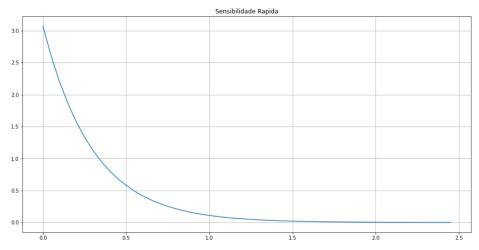
# Sistema Rápido

Gráficos obtidos:

```
plt.figure(figsize=(16,8))
plt.plot(data_1ordem["Tempo"],data_1ordem["Rapido"])
plt.title("Resposta Rápida")
plt.grid()
plt.show()
```

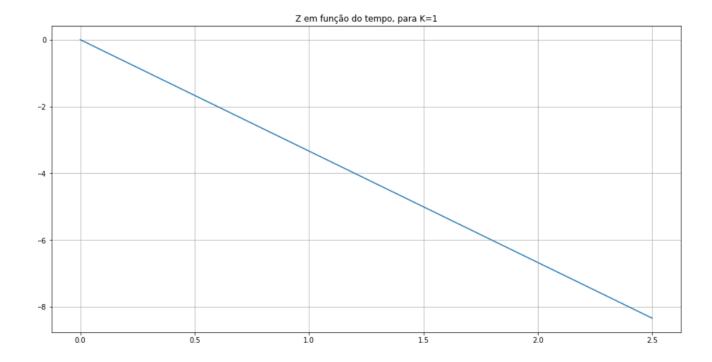


```
diff_lento = np.diff(data_1ordem["Rapido"])/np.diff(data_1ordem["Tempo"])
plt.figure(figsize=(16,8))
plt.plot(data_1ordem["Tempo"][:50],diff_lento)
plt.title("Sensibilidade Rapida")
plt.grid()
plt.show()
```



## Z em função do tempo s para K = 1:

```
K = 1
plt.figure(figsize=(16,8))
plt.plot(data_1ordem["Tempo"],np.log(1-(K*(data_1ordem["Rapido"]))))
plt.title("Z em função do tempo, para K={}".format(K))
plt.grid()
plt.show()
```



```
Tal_rapido =
round(((-1/(np.diff(np.log(1-(K*(data_lordem["Rapido"]))))/np.diff(data_lord
em["Tempo"])))).mean(),2)
print(Tal_rapido)

Tal_rápido = 0.3
```

# Instrumentos de Segunda Ordem

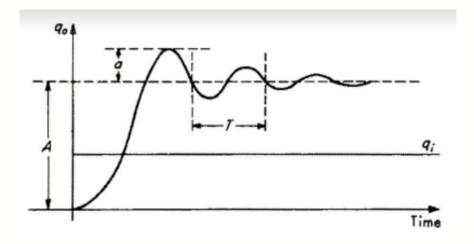
Criar uma rotina que permita que os parâmetros quociente de amortecimento ( $\zeta$ ) e frequência natural não amortecida ( $\omega$ n) sejam estimados, com base nos dados e gráficos fornecidos pelo professor.

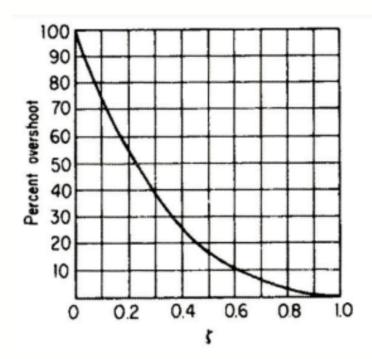
#### Fórmulas:

$$\zeta = \sqrt{\frac{1}{\left[\frac{\pi}{\log_{e} \frac{a}{A}}\right]^{2} + 1}}$$

$$\omega n = \frac{2\pi}{T \cdot \sqrt{1 - \zeta^2}}$$

### Gráficos:





Código python disponível em <u>instrumentacao\_parte2\_2ordem.py</u>

Carregamento de dados:

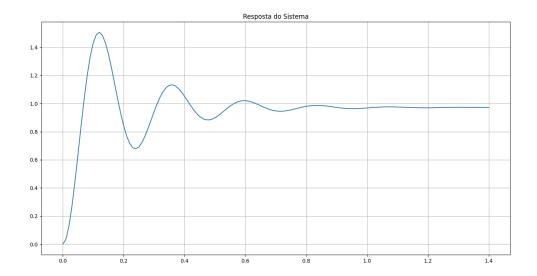
```
dados = pd.read_excel("dados2aordem.xlsx")
```

Transformando dados em lista:

```
tempo = dados["tempo"].tolist()
qo = dados["qo"].tolist()
```

### Gráfico do sistema:

```
plt.figure(figsize=(16,8))
plt.plot(tempo,qo)
plt.title("Resposta do Sistema")
plt.grid()
plt.show()
```



### Encontrando A:

## A = statistics.mode(round(dados["qo"], 2))

# o valor de "A" foi encontrado obtendo-se a moda dos valores da lista qo. Ou seja, pegamos o valor que mais se repete. Arredondamos os valores com 2 casas decimais para isso.

### Encontrando o valor máximo da lista qo:

```
valor_max = max(qo)
```

### Encontrando a:

```
a = valor_max - A
```

# o valor de "a" foi encontrado pegando o maior valor da lista qo e subtraindo o valor de "A".

Uma função foi criada para encontrar T:

```
def encontrar_T(qo, tempo, A):
     i = qo.index(valor_max) #iniciamos i na posição do maior valor
     marcador_de_tempo = []
     while qo[i] >= A:
         i = i + 1
     marcador_de_tempo.append(tempo[i]) # marcamos o tempo de início
     while qo[i] <= A:</pre>
         i = i + 1
     while qo[i] >= A:
         i = i + 1
     marcador_de_tempo.append(tempo[i]) # marcamos o tempo final
     return marcador_de_tempo[1] - marcador_de_tempo[0]
Encontrando T:
T = encontrar_T(qo, tempo, A)
Encontrando ζ:
\zeta = \text{math.sqrt}(1 / ((\text{math.pi/np.log}(a/A))**2 + 1))
Encontrando wn:
\omega n = 2*math.pi / (T*math.sqrt(1 - <math>\zeta**2))
Resultados encontrados:
A = 0.97
Valor máximo = 1.50651956243529
a = 0.5365195624352901
T = 0.24
\zeta = 0.18523862371958566
\omega n = 26.640999373920554
```

## Conclusão:

Há coerência nos resultados estimados obtidos para a constante de tempo no sistema de primeira ordem e o quociente de amortecimento ( $\zeta$ ) e Frequência natural não amortecida ( $\omega$ n). Portanto, o modelo construído em Python é funcional.