

Prova

September 9, 2024

1 Prova CNC

Prática 1 - Rafael dos Santos

2 Bibliotecas a serem importadas

```
[2]: import sympy as sp
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import numpy.linalg as la
```

3 Bibliotecas implementadas

3.1 Método da Gauss

```
[3]: def gauss(A, B):
    n = len(B)
    B = B.copy()

    # Triangularização
    for k in range(n):
        for i in range(k+1, n):
            m = A[i][k] / A[k][k]
            A[i][k] = 0
            for j in range(k+1, n):
                A[i][j] = A[i][j] - m * A[k][j]
            B[i] = B[i] - m * B[k]

    # Retrossubstituição
    X = [0] * n
    X[n-1] = B[n-1] / A[n-1][n-1]
    for k in range(n-1, -1, -1):
        soma = 0
        for j in range(k+1, n):
            soma += A[k][j] * X[j]
        X[k] = (B[k] - soma) / A[k][k]
```

```
return X;
```

3.2 Método de Newton-Raphson

```
[4]: def newtonRaphson(x0, ep1, ep2, nMax, funcao, derivada):  
    k = 0  
    x = x0 - funcao(x0) / derivada(x0)  
    while (k < nMax) and (abs(x - x0) > ep1) and (abs(funcao(x)) > ep2):  
        x0 = x  
        k = k + 1  
        x = x0 - funcao(x0) / derivada(x0)  
    return x
```

3.3 Método de Interpolação por Solução de Sistemas de Equações - Vandermonde

```
[5]: def fatorial(x):  
    res = 1  
    while x > 0:  
        res *= x  
        x -= 1  
    return res  
  
def vandermonde(x, y, ponto = None, funcao = None, derivada = None):  
    y_copy = y.copy()  
    print("1).....TABELA DE DADOS.....:")  
  
    n = len(y)  
  
    for i in range(n):  
        print(" x = %.6f; f(x) = %.6f" %(x[i], y[i]))  
  
    matrix = np.zeros([n, n])  
  
    for i in range(n):  
        for j in range(n):  
            matrix[i][j] = x[i] ** j  
  
    print('\n2).....MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO.....:')  
    for i in range(n):  
        for j in range(n):  
            print(" %.6f" %matrix[i][j], end="\t")  
        print()  
  
    result = gauss(matrix, y)
```

```

print('\n3).....COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE.....:
↪')
for i in range(n):
    print(" a%d = %.6f" %(i, result[i]))

print('\n4).....POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO.....:')

# Construindo o polinômio utilizando sympy
simx = sp.Symbol('x')
polinomio = sum(result[i] * simx**i for i in range(n))

# Simplificando o polinômio
polinomio_simplificado = sp.simplify(polinomio)
print(polinomio_simplificado)

aprox = None
if funcao != None:
    print('\n5).....VALORES EXATO, APROX. e ERRO RELATIVO.....:')
    y_orig = funcao.subs('x', ponto)
    print(" a) O valor exato em x = \"%f\" é: %.6f" % (ponto, y_orig))

    # Avaliando o polinômio no ponto
    aprox = float(polinomio_simplificado.subs(simx, ponto))

    print(" b) O valor aproximado em x = \"%f\" por Vandermonde é: %.6f" %
↪(ponto, aprox))
    erro_relativo = abs((y_orig - aprox) / y_orig) * 100
    print(" c) O Er_Rel, |(%6f - %6f) / %6f| * 100%% é: %6f%%" %
↪(y_orig, aprox, y_orig, erro_relativo))
    print("\n6).....ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO.....:")

    valor_max_y = abs(derivada.subs('x', x[0]))
    for i in range(1, n):
        cur_deriv = abs(derivada.subs('x', x[i]))
        if cur_deriv > valor_max_y:
            valor_max_y = cur_deriv

    res = 1
    for i in range(0, n):
        res *= (ponto - x[i])

    res = (abs(res) * valor_max_y) / fatorial(n)
    print(" O erro de truncamento pelo corolario 4.1 é: %.6f" % res)

elif (funcao == None) and (ponto != None):
    # Avaliando o polinômio no ponto x_aprox
    aprox = float(polinomio_simplificado.subs(simx, ponto))

```

```

        print("\n5).....VALOR APROXIMADO.....:")
        print("  b) O valor aproximado em x = \"%f\" por Vandermonde é: %.6f" %
↪(ponto, aprox))

print("\n*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****\n")

### PLOT DO GRÁFICO ###
# Converte o polinômio simplificado em uma função utilizável pelo numpy
polinomio_funcao = sp.lambdify(simx, polinomio_simplificado)

# Define um intervalo de valores para x para plotar a função
x_vals = np.linspace(min(x) - 1, max(x) + 1, 500)
y_vals = polinomio_funcao(x_vals)

# Plota a função polinomial
plt.plot(x_vals, y_vals, label=f'Polinômio Interpolador:
↪{polinomio_simplificado}')

# Plota os pontos de dados originais
plt.scatter(x, y_copy, color='red', label='Pontos de dados')

# Plota o ponto de aproximação se o mesmo existir
if aprox != None:
    plt.plot(ponto, aprox, 'mo', label='Ponto de aproximação')

# Adiciona grade ao gráfico
plt.grid(True)

# Adiciona título e rótulos dos eixos
plt.title('Gráfico da Função Interpoladora de Vandermonde',
↪fontweight='bold')
plt.xlabel('X', labelpad=8, fontsize=12, fontweight='bold')
plt.ylabel('Y', rotation=0, labelpad=20, fontsize=12, fontweight='bold')

# Adiciona a legenda
plt.legend()

# Mostra o gráfico
plt.show()

```

3.4 Método de Interpolação de Langrange

```

[6]: def fatorial(x):
      res = 1
      while x > 0:
          res *= x

```

```

        x -= 1
    return res

def lagrange(x, y, x_aprox = None, func_original = None, derivada_n = None):
    print('1).....TABELA DE DADOS.....:')

    n = len(y)

    for i in range(n):
        print(f"x = {x[i]}; f(x) = {y[i]}")

    xis = np.zeros([0])
    coefs = np.zeros([n, n])

    denom = 1
    for i in range(n):
        for j in range(n):
            if i == j:
                continue

            denom *= x[i] - x[j]
            xis = np.append(xis, x[j])

    over_denom = 1 / denom
    if n == 4:
        xcube = over_denom
        xsquare = -over_denom * (xis[0] + xis[1] + xis[2])
        xfirst = over_denom * (xis[0]*xis[1] + (xis[0] + xis[1]) * xis[2])
        xzero = -over_denom * (xis[0] * xis[1] * xis[2])

        coefs[i] = [xzero, xfirst, xsquare, xcube]
    elif n == 3:
        xsquare = over_denom
        xfirst = -over_denom * (xis[0] + xis[1])
        xzero = over_denom * (xis[0] * xis[1])

        coefs[i] = [xzero, xfirst, xsquare]
    else:
        xfirst = over_denom
        xzero = -over_denom * xis[0]
        coefs[i] = [xzero, xfirst]

    xcube = xsquare = xfirst = xzero = 0
    denom = 1
    xis = np.zeros([0])

    result = np.zeros([n])

```

```

print('\n2).....COEFICIENTES DE LAGRANGE.....:')
for i in range(n):
    print(f"L{i}(x) = ", end="")
    first_term = True
    for j in range(n):
        if coefs[i][j] != 0:
            if not first_term:
                if coefs[i][j] > 0:
                    print(f" + ", end="")
                else:
                    print(f" - ", end="")
            else:
                first_term = False
                if coefs[i][j] < 0:
                    print(f"-", end="")

            if j == 0 or abs(coefs[i][j]) != 1:
                print(f"{abs(coefs[i][j]):.6g}", end="")
            if j > 0:
                print(f"x^{j}", end="")
    print()

for i in range(n):
    for j in range(n):
        coefs[i][j] = coefs[i][j] * y[i]

for i in range(n):
    for j in range(n):
        result[i] += coefs[j][i]

print('\n3).....POLINÔMIO INTERPOLADOR POR LAGRANGE.....:')

simbolo_x = sp.Symbol('x')

simp = sum(result[i] * simbolo_x**i for i in range(n))

simp = sp.simplify(simp)

print(simp)

polinomio_funcao = sp.lambdify(simbolo_x, simp)

print('\n4).....VALORES EXATO, APROX e ERRO RELATIVO.....:')

if func_original is not None and x_aprox is not None:
    y_orig = func_original.subs('x', x_aprox).evalf()

```

```

    print(f"a) O valor exato em x = \"{x_aprox:.6f}\" é: {y_orig:.6f}")
else:
    print("a) Nao temos o valor exato para descobrirmos o valor exato")

if x_aprox is not None:
    y_aprox = polinomio_funcao(x_aprox)
    print(f"b) O valor aproximado em x = \"{x_aprox:.6f}\" por Lagrange é:
↪{y_aprox:.6f}")
    if func_original is not None:
        calc = ((y_orig - y_aprox)/y_orig) * 100
        print(f"c) O Er_Rel, |{y_orig:.6f} - {y_aprox:.6f}| / {y_orig:.6f}|
↪* 100% é {calc:.6f}%")
    else:
        print("c) Nao temos o valor exato para descobrirmos o erro")

print("\n5).....ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO.....")

if func_original is not None:
    valor_max_y = abs(derivada_n.subs('x', x[0]).evalf())
    for i in range(1, n):
        cur_deriv = abs(derivada_n.subs('x', x[i]).evalf())

        if cur_deriv > valor_max_y:
            valor_max_y = cur_deriv

    res = 1
    for i in range(0, n):
        res *= (x_aprox - x[i])

    res = (abs(res) * valor_max_y) / fatorial(n)

    print(f"O erro de truncamento pelo corolário 4.1 é {res:.6f}")
else:
    print("a) Nao temos a funcao original para descobrirmos o erro")

print("\n*****FIM DO MÉTODO DE LAGRANGE*****\n")

x_vals = np.linspace(min(x) - 1, max(x) + 1, 500)
y_vals = polinomio_funcao(x_vals)

plt.plot(x_vals, y_vals, label=f'Polinômio Interpolador: {simp}')

plt.scatter(x, y, color='red', label='Pontos de dados')

if x_aprox is not None:
    plt.plot(x_aprox, y_aprox, 'mo', label='Ponto de aproximação')

```

```

plt.grid(True)

plt.title('Gráfico da Função Interpoladora de Lagrange', fontweight='bold')
plt.xlabel('X', labelpad=8, fontsize=12, fontweight='bold')
plt.ylabel('Y', rotation=0, labelpad=20, fontsize=12, fontweight='bold')

plt.legend()

plt.show()

```

3.5 Método de Intepolação de Newton

```

[7]: def calcordem(x, y):
    ordem = len(x)
    o = np.zeros(ordem)
    arr = np.zeros(ordem)
    dd = np.zeros((ordem,ordem))

    # Para ordem 0
    for i in range(ordem):
        o[i] = y[i]
        dd[i][0] = y[i]
    arr[0] = y[0]

    # Para ordem maior que 0
    for i in range(1, ordem):
        for j in range(ordem - i):
            o[j] = (o[j+1] - o[j]) / (x[i+j] - x[j])
            dd[j][i] = o[j]
            if j == 0:
                arr[i] = o[j]

    # Para arredondar os numeros
    for i in range(ordem):
        arr[i] = round(arr[i], 6)

    return arr,dd

def fatorial(x):
    res = 1
    while x > 0:
        res *= x
        x -= 1
    return res

def newton(x, y, xtotal = None, ytotal = None, ponto = None, funcao = None,
    derivada = None):

```



```

ordem = len(x)

print("*****INTERPOLAÇÃO: MÉTODO DE NEWTON*****\n")
print("1).....TABELA DE DADOS.....:")
for i in range(ordem):
    print("  x = %.6f; f(x) = %.6f" %(x[i], y[i]))

print("\n2).....TABELA DE DIFERENÇAS DIVIDIDAS.....:")
num, dd = calcordem(x, y)
for k in range(len(dd)):
    print("Ordem %d" %k, end="\t")
print()
for i in range(len(dd)):
    for j in range(len(dd)):
        print("%.6f" %dd[i][j], end="\t")
    print()
# Definindo a variável simbólica x
simbolo_x = sp.Symbol('x')

# Construindo o polinômio de Newton
polinomio = num[0]
termo = 1
for i in range(1, ordem):
    termo *= (simbolo_x - x[i-1])
    polinomio += num[i] * termo

# Simplificando o polinômio
polinomio_simplificado = sp.simplify(polinomio)

print("\n3).....POLINÔMIO INTERPOLADOR POR NEWTON.....")
↪:)
print(polinomio_simplificado)

aprox = None
if funcao != None:
    polinomio_funcao = sp.lambdify(simbolo_x, polinomio_simplificado)
    exato = funcao.subs('x', ponto)
    aprox = polinomio_funcao(ponto)
    erro_rel = abs((exato - aprox)/exato) * 100
    print("\n4).....VALORES EXATO, APROX. e ERRO RELATIVO.....")
    ↪.....:")
    print("  a) O valor exato em x = \"%f\" é: %.6f" %(ponto, exato))
    print("  b) O valor aproximado em x = \"%f\" por Newton é: %.6f" ↵
↪%(ponto, aprox))
    print("  c) Er_Rel, |(.6f - .6f)/.6f|*100%, é: %.6f%" %(exato, ↵
↪aprox, exato, erro_rel))

```

```

print("\n5).....ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO.....
↪.....:")
num = 1

for i in range(ordem):
    num *= ponto - x[i]

valor_max_y = abs(derivada.subs('x', x[0]))
for i in range(1, ordem):
    cur_deriv = abs(derivada.subs('x', x[i]))
    if cur_deriv > valor_max_y:
        valor_max_y = cur_deriv

err_trunc41 = (abs(num) * valor_max_y) / fatorial(ordem)

print(" 0 erro de truncamento pelo corolário 4.1 é: %.6f" %err_trunc41)

if xtotal == x:
    ordem -= 1

_, dd = calcordem(xtotal, ytotal)
valor_max_ordem = abs(dd[0][ordem])
for i in range(1, ordem):
    if abs(dd[i][ordem]) > valor_max_ordem:
        valor_max_ordem = abs(dd[i][ordem])

err_trunc42 = abs(num) * abs(valor_max_ordem)
print(" 0 erro de truncamento pelo corolário 4.2 é: %.6f" %err_trunc42)
elif (funcao == None) and (ponto != None):
    print("\n4).....VALOR APROXIMADO.....:")
    polinomio_funcao = sp.lambdify(simbolo_x, polinomio_simplificado)
    aprox = polinomio_funcao(ponto)
    print(" a) O valor aproximado em x = \"%f\" por Newton é: %.6f" %(ponto,
↪aprox))

print("\n*****FIM DO MÉTODO DE NEWTON*****\n")

### PLOT DO GRÁFICO ###
# Converte o polinômio simplificado em uma função utilizável pelo numpy
polinomio_funcao = sp.lambdify(simbolo_x, polinomio_simplificado)

# Define um intervalo de valores para x para plotar a função
x_vals = np.linspace(min(x) - 1, max(x) + 1, 500)
y_vals = polinomio_funcao(x_vals)

# Plota a função polinomial

```

```

plt.plot(x_vals, y_vals, label=f'Polinômio Interpolador:␣
↪{polinomio_simplificado}')

# Plota os pontos de dados originais
plt.scatter(x, y, color='red', label='Pontos de dados')

# Plota o ponto de aproximação se o mesmo existir
if aprox != None:
    plt.plot(ponto, aprox, 'mo', label='Ponto de aproximação')

# Adiciona grade ao gráfico
plt.grid(True)

# Adiciona título e rótulos dos eixos
plt.title('Gráfico da Função Interpoladora de Newton', fontweight='bold')
plt.xlabel('X', labelpad=8, fontsize=12, fontweight='bold')
plt.ylabel('Y', rotation=0, labelpad=20, fontsize=12, fontweight='bold')

# Adiciona a legenda
plt.legend()

# Mostra o gráfico
plt.show()

```

3.6 Regressão Linear

```

[8]: # Função de somatório
def somatoria(vetor, n, pot):
    soma = 0
    vetor_temp = np.copy(vetor) # Cópia do vetor
    for i in range(n):
        vetor_temp[i] = pow(vetor_temp[i], pot)
        soma += vetor_temp[i]
    return soma

# Função principal de ajuste polinomial
def ajuste_polinomial(x, y, compdeter, grau=1):
    tamanho = len(x)
    Sx = somatoria(x, tamanho, 1)
    Sy = somatoria(y, tamanho, 1)
    Sxy = somatoria(x * y, tamanho, 1)

    print("////////// AJUSTE POR REGRESSÃO POLINOMIAL-MÉTODO QUADRADOS␣
↪MÍNIMOS //////////")
    print("////////// TABELA DE DADOS PARA OS AJUSTES: //////////
↪//////////")

```

```

for i in range(tamanho):
    print(f" x = {x[i]:.6f}          y(x) = {y[i]:.6f}")

# Inicializar variáveis de  $R^2$ 
R2_L, R2_Q, R2_C = None, None, None

# Regressão Linear
if grau >= 1:
    print("\n***** REGRESSÃO LINEAR ")
    ↪*****")
    Sx2 = somatoria(x, tamanho, 2)
    A = np.array([[tamanho, Sx], [Sx, Sx2]])
    B = np.array([Sy, Sxy])
    print("////////// MATRIZ DO SISTEMA LINEAR PARA CALCULAR OS COEFICIENTES,
    ↪//////////")
    for row in A:
        print(' '.join(f'{val:.2f}' for val in row))
    print("\n////////// VETOR DOS TERMOS INDEPENDENTES //////////
    ↪//////////")
    for val in B.T:
        print(f'{val:.2f}')
    d1 = gauss(A, B)
    print("")
    print('A equação linear da reta é = ', end="")
    for i in range(len(d1)):
        if (i == 0):
            print(f'{d1[i]:.6g}', end="")
        else:
            print(f' + {d1[i]:.6g}x', end="")
    y_pred_linear = d1[1] * x + d1[0] # Previsões feitas pela equação
    ↪linear

    # Calcular a soma dos desvios quadráticos
    SSE = np.sum((y - y_pred_linear) ** 2)
    # Calcular a soma total dos quadrados
    y_mean = np.mean(y)
    SST = np.sum((y - y_mean) ** 2)
    # Calcular o coeficiente de determinação  $R^2$ 
    R2_L = 1 - (SSE / SST)
    print("\n////////// SOMA DOS DESVIOS QUADRÁTICOS //////////
    ↪//////////")
    print(f"{SSE:.4f}")
    print("\n////////// COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO  $R^2$  //////////
    ↪//////////")
    print(f"{R2_L:.4f}")

# Regressão Quadrática

```

```

if grau >= 2:
    print("\n***** REGRESSÃO QUADRÁTICA \n")
    Sx3 = somatoria(x, tamanho, 3)
    Sx4 = somatoria(x, tamanho, 4)
    Sx2y = somatoria(pow(x, 2) * y, tamanho, 1)
    A2 = np.array([[tamanho, Sx, Sx2],
                   [Sx, Sx2, Sx3],
                   [Sx2, Sx3, Sx4]])
    B2 = np.array([Sy, Sxy, Sx2y])
    print("////////// MATRIZ DO SISTEMA QUADRÁTICO PARA CALCULAR OS\
COEFICIENTES //////////")
    for row in A2:
        print(' '.join(f'{val:.2f}' for val in row))
    print("\n////////// VETOR DOS TERMOS INDEPENDENTES //////////\
//////////")
    for val in B2.T:
        print(f'{val:.2f}')
    d2 = gauss(A2, B2)
    print("")
    print('A equação quadrática da reta é = ', end="")
    for i in range(len(d2)):
        if (i == 0):
            print(f'{d2[i]:.6g}', end="")
        else:
            print(f' + {d2[i]:.6g}x^{i}', end="")
    y_pred_linear = d2[2] * x**2 + d2[1] * x + d2[0]
    # Calcular a soma dos desvios quadráticos
    SSE = np.sum((y - y_pred_linear) ** 2)
    # Calcular a soma total dos quadrados
    y_mean = np.mean(y)
    SST = np.sum((y - y_mean) ** 2)
    # Calcular o coeficiente de determinação R^2
    R2_Q = 1 - (SSE / SST)
    print("\n////////// SOMA DOS DESVIOS QUADRÁTICOS //////////\
//////////")
    print(f"{SSE:.4f}")
    print("\n////////// COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO R^2 //////////\
//////////")
    print(f"{R2_Q:.4f}")
    if grau == 2 and compdeter == 1:
        if R2_L > R2_Q:
            print("\n** O AJUSTE LINEAR TEM UM COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO\
MELHOR **")
        else:

```

```

        print("\n** O AJUSTE QUADRATICO TEM UM COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO_
↪MELHOR **")

# Regressão Cúbica
if grau >= 3:
    print("\n***** REGRESSÃO CÚBICA _
↪*****")
    Sx5 = somatoria(x, tamanho, 5)
    Sx6 = somatoria(x, tamanho, 6)
    Sx3y = somatoria(pow(x, 3) * y, tamanho, 1)
    A3 = np.array([
        [tamanho, Sx, Sx2, Sx3],
        [Sx, Sx2, Sx3, Sx4],
        [Sx2, Sx3, Sx4, Sx5],
        [Sx3, Sx4, Sx5, Sx6]
    ])
    B3 = np.array([Sy, Sxy, Sx2y, Sx3y])
    print("////////// MATRIZ DO SISTEMA CÚBICO PARA CALCULAR OS_
↪COEFICIENTES //////////")
    for row in A3:
        print(' '.join(f'{val:.2f}' for val in row))
    print("\n////////// VETOR DOS TERMOS INDEPENDENTES //////////
↪//////////")
    for val in B3.T:
        print(f'{val:.2f}')
    d3 = gauss(A3, B3)
    print("")
    print('A equação cúbica da reta é = ', end="")
    for i in range(len(d3)):
        if (i == 0):
            print(f'{d3[i]:.6g}', end="")
        else:
            print(f' + {d3[i]:.6g}x^{i}', end="")
    print("")
    y_pred_linear = d3[3] * x**3 + d3[2] * x**2 + d3[1] * x + d3[0]

# Calcular a soma dos desvios quadráticos
SSE = np.sum((y - y_pred_linear) ** 2)
# Calcular a soma total dos quadrados
y_mean = np.mean(y)
SST = np.sum((y - y_mean) ** 2)
# Calcular o coeficiente de determinação R^2
R2_C = 1 - (SSE / SST)
print("\n////////// SOMA DOS DESVIOS QUADRÁTICOS //////////
↪//////////")
print(f"{SSE:.4f}")

```

```

print("\n//////////////////// COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO R^2 //////////
↪////////////////////")
print(f"{R2_C:.4f}")
# Comparação de R² entre todos os modelos
if compdeter == 1:
    if R2_L > R2_Q and R2_Q > R2_C:
        print("\n** O AJUSTE LINEAR TEM O MELHOR COEFICIENTE DE_
↪ETERMINAÇÃO **")
    elif R2_Q > R2_C and R2_C > R2_L:
        print("\n** O AJUSTE QUADRÁTICO TEM O MELHOR COEFICIENTE DE_
↪ETERMINAÇÃO **")
    else:
        print("\n** O AJUSTE CÚBICO TEM O MELHOR COEFICIENTE DE_
↪ETERMINAÇÃO **")

print("\n//////////////////// FIM DO AJUSTE POLINOMIAL //////////////////
↪////////////////////")
# Plotando os gráficos
fig, ax = plt.subplots(figsize=(6, 6))

ax.scatter(x, y, 20, 'red', label='Pontos de dados')

if grau >= 1:
    b = d1[0]
    a = d1[1]
    x_linha = np.linspace(min(x), max(x), 100)
    y_linha = a * x_linha + b
    ax.plot(x_linha, y_linha, color='blue', label=f'Linear: {a:.2f}x + {b:.
↪2f}')

if grau >= 2:
    c = d2[0]
    b = d2[1]
    a = d2[2]
    x_curva = np.linspace(min(x), max(x), 100)
    y_curva = a * x_curva**2 + b * x_curva + c
    ax.plot(x_curva, y_curva, color='green', label=f'Quadrático: {a:.2f}x^2_
↪+ {b:.2f}x + {c:.2f}')

if grau >= 3:
    d = d3[3]
    c = d3[0]
    b = d3[1]
    a = d3[2]
    x_curva2 = np.linspace(min(x), max(x), 100)
    y_curva2 = d * x_curva2**3 + a * x_curva2**2 + b * x_curva2 + c

```

```

        ax.plot(x_curva2, y_curva2, color='magenta', label=f'Cúbico: {d:.2f}x^3_
↪+ {a:.2f}x^2 + {b:.2f}x + {c:.2f}')

    ax.set(xlim=(min(x)-1, max(x)+1), ylim=(min(y)-1, max(y)+1))
    plt.title('Pol. inter., p_n(x)', fontsize=16, fontweight='bold')
    plt.xlabel(f'X quando: {x}', labelpad=8, fontsize=10, fontweight='bold')
    plt.ylabel(f'Y quando: {y}', rotation=90, labelpad=20, fontsize=10,
↪fontweight='bold')
    plt.legend()
    plt.grid(True)
    plt.show()

```

3.7 Série de Taylor e Diferenças Finitas

```

[9]: def derivada_taylor(xk, fx, metodo, ponto, f = None):
    i = np.where(xk == ponto)[0][0]

    h1 = abs(xk[i] - xk[i+1])
    h2 = abs(xk[i-1] - xk[i])
    h3 = h1+h2

    tem_funcao = f is not None

    if tem_funcao: #Caso seja dada uma função na questão, será realizado o
↪cálculo das derivada necessarias para verificação do erro
        d1 = sp.diff(f, x)
        f1 = d1.subs(x, ponto).evalf()
        d2 = sp.diff(f, x, 2)
        f2 = d2.subs(x, ponto).evalf()
        d3 = sp.diff(f, x, 3)
        f3 = d3.subs(x, ponto).evalf()
        d4 = sp.diff(f, x, 4)
        f4 = d4.subs(x, ponto).evalf()

    if metodo == 1: #Realiza o Método de diferenças finitas progressiva de 1ª
↪ordem
        print(f"Calculando f'({xk[i]}) pelo MDF-Progressiva de 1ª Ordem:")
        print(f"f'(xk) ~ (f(xk+1) - f(xk)) / h1")
        print(f"      ~ (f({xk[i+1]}) - f({xk[i]})) / {h1:.6f}")
        print(f"      ~ ({fx[i+1]:.6f} - {fx[i]:.6f}) / {h1:.6f}")
        r = (fx[i+1] - fx[i]) / h1
        print(f"      ~ %.6f\n" % r)
        if tem_funcao: #Caso seja dada uma função na questão, será realizado o
↪cálculo de erro
            errel = abs((f1 - r) / f1) * 100

```



```

        print(f"Er_rel = | ({f1:.6f} - {r:.6f}) / {f1:.6f} | * 100% =␣
↪{errel:.6f}%")
        ertru = abs((-h1/2)*f2)
        print(f"Er_Trunc = | ({h1:.6f}/2)*{f2:.6f} | = {ertru:.6f}\n")
        return r

    elif metodo == 2: #Realiza o Método de diferenças finitas regressiva de 1ª␣
↪ordem
        print(f"Calculando f'({xk[i]}) pelo MDF-Regressiva de 1ª Ordem:")
        print(f"f'(xk) ~ (f(xk) - f(xk-1)) / h2")
        print(f"          ~ (f({xk[i]}) - f({xk[i-1]})) / {h2:.6f}")
        print(f"          ~ ({fx[i]:.6f} - {fx[i-1]:.6f}) / {h2:.6f}")
        r = (fx[i] - fx[i-1]) / h2
        print(f"          ~ %.6f\n" % r)
        if tem_funcao: #Caso seja dada uma função na questão, será realizado o␣
↪cálculo de erro
            errel = abs((f1 - r) / f1) * 100
            print(f"Er_rel = | ({f1:.6f} - {r:.6f}) / {f1:.6f} | * 100% =␣
↪{errel:.6f}%")
            ertru = abs((h2/2)*f2)
            print(f"Er_Trunc = | ({h2:.6f}/2)*{f2:.6f} | = {ertru:.6f}\n")
            return r

    elif metodo == 3: #Realiza o Método de diferenças finitas centrada de 2ª␣
↪ordem à 1ª derivada
        print(f"Calculando f'({xk[i]}) pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à primeira␣
↪derivada: ")
        print(f"f'(xk) ~ (f(xk+1) - f(xk-1)) / h3")
        print(f"          ~ (f({xk[i+1]}) - f({xk[i-1]})) / {h3:.6f}")
        print(f"          ~ ({fx[i+1]:.6f} - {fx[i-1]:.6f}) / {h3:.6f}")
        r = (fx[i+1] - fx[i-1]) / (h3)
        print(f"          ~ %.6f\n" % r)
        if tem_funcao == 1: #Caso seja dada uma função na questão, será␣
↪realizado o cálculo de erro
            errel = abs((f1 - r) / f1) * 100
            print(f"Er_rel = | ({f1:.6f} - {r:.6f}) / {f1:.6f} | * 100% =␣
↪{errel:.6f}%")
            ertru = abs(((h3)**2/6)*f3)
            print(f"Er_Trunc = | ({h3:.6f}^2 / 6) * {f3:.6f} | = {ertru:.6f}\n")

    elif metodo == 4: #Realiza o Método de diferenças finitas centrada de 2ª␣
↪ordem à 2ª derivada
        print(
            f"Calculando f'({xk[i]}) pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à segunda␣
↪derivada:")
        print(f"f''(xk) ~ (f(xk+1) - 2*f(Xk) + f(xk-1)) / h1*h2")

```

```

        print(f"          ~ (f({xk[i+1]}) - 2*f({xk[i]}) + f({xk[i-1]})) / {h1*h2:
↪.6f}")
        print(f"          ~ ({fx[i+1]:.6f} - {2*fx[i]:.6f} + {fx[i-1]:.6f}) /
↪{h1*h2:.6f}")
        r = (fx[i+1] - 2*fx[i] + fx[i-1]) / (h1*h2)
        print(f"          ~ %.6f\n" % r)
        if tem_funcao == 1: #Caso seja dada uma função na questão, será
↪realizado o cálculo de erro
            errel = abs((f2 - r) / f2) * 100
            print(f"Er_rel = | ({f2:.6f} - {r:.6f}) / {f2:.6f} | * 100% =
↪{errel:.6f}%")
            ertru = abs(((h1*h2)**2/6)*f4)
            print(f"Er_Trunc = | ({h1*h2:.6f}^2 / 6) * {f4:.6f} | = {ertru:.
↪6f}")
        return r

```

3.8 Método de Lagrange

```

[10]: def derivada_lagrange(xk, fx, metodo, ponto, f = None):
        i = np.where(xk == ponto)[0][0]

        h1 = abs(xk[i] - xk[i+1])
        h2 = abs(xk[i-1] - xk[i])

        tem_funcao = f is not None

        if tem_funcao: #Caso seja dada uma função na questão, será realizado o
↪cálculo das derivada necessarias para verificação do erro
            d1 = sp.diff(f, x)
            f1 = d1.subs(x, ponto).evalf()

            if metodo == 1: #Realiza o 1º caso pelo método de Lagrange
                print(f"Calculando f'({xk[i]}) pelo Método de Lagrange - 1º caso:")
                print(f"f'(xk) ~ (-3f(xk) + 4f(xk+1) - f(xk+2)) / (h1+h2)")
                print(f"          ~ (-3 * f({xk[i]}) + 4 * f({xk[i+1]}) - f({xk[i+2]})) /
↪({h1+h2:.6f})")
                print(f"          ~ (-3 * {fx[i]:.6f} - 4 * {fx[i+1]:.6f} - {fx[i+2]}) /
↪({h1+h2:.6f})")
                r = (-3*fx[i] + 4*fx[i+1] - fx[i+2]) / (h1+h1)
                print(f"          ~ %.6f\n" % r)
                if tem_funcao: #Caso seja dada uma função na questão, será realizado o
↪cálculo de erro
                    errel = abs((f1 - r) / f1) * 100
                    print(f"Er_rel = | ({f1:.6f} - {r:.6f}) / {f1:.6f} | * 100% =
↪{errel:.6f}%\n")
                return r

```

```

elif metodo == 2: #Realiza o 2º caso pelo método de Lagrange
    print("Calculando f'({xk[i]}) pelo Método de Lagrange - 2º caso:")
    print("f'(xk) ~ (f(xk+1) - f(xk-1)) / (h1+h2)")
    print(f"      ~ (f({xk[i+1]}) - f({xk[i-1]})) / ({h1+h2:.6f})")
    print(f"      ~ ({fx[i+1]:.6f} - {fx[i-1]:.6f}) / ({h1+h2:.6f})")
    r = (fx[i+1] - fx[i-1]) / (h1+h2)
    print(f"      ~ %.6f\n" % r)
    if tem_funcao: #Caso seja dada uma função na questão, será realizado o
↪cálculo de erro
        errel = abs((f1 - r) / f1) * 100
        print(f"Er_rel = | ({f1:.6f} - {r:.6f}) / {f1:.6f} | * 100% =")
↪{errel:.6f}%\n")
        return r

elif metodo == 3: #Realiza o 3º caso pelo método de Lagrange
    print("Calculando f'({xk[i]}) pelo Método de Lagrange - 3º caso:")
    print("f'(xk) ~ (f(xk-2) - 4f(xk-1) + 3f(xk)) / h1+h2")
    print(f"      ~ (f({xk[i-2]}) - 4f({xk[i-1]}) + 3f({xk[i]})) /")
↪{(h1+h2):.6f}")
    print(f"      ~ ({fx[i-2]:.6f} - 4 * {fx[i-1]:.6f} + 3 * {fx[i]:.6f}) /")
↪{(h1+h2):.6f}")
    r = (fx[i-2] - 4*fx[i-1] + 3*fx[i]) / (h1+h2)
    print(f"      ~ %.6f\n" % r)
    if tem_funcao == 1: #Caso seja dada uma função na questão, será
↪realizado o cálculo de erro
        errel = abs((f1 - r) / f1) * 100
        print(f"Er_rel = | ({f1:.6f} - {r:.6f}) / {f1:.6f} | * 100% =")
↪{errel:.6f}%\n")
        return r

```

4 1, 2 - INTERPOLAÇÃO

4.1 Exercício 1

```

[17]: x = [1940, 1950, 1960, 1970, 1980]
      y = [132165, 151326, 179323, 203302, 226542]

      x_linear = [1960, 1970]
      y_linear = [179323, 203302]

      x_quadratico = [1960, 1970, 1980]
      y_quadratico = [179323, 203302, 226542]

      ponto = 1965

```

```

# LINEAR
newton(x_linear, y_linear, x, y, ponto)
vandermonde(x_linear, y_linear, ponto)
lagrange(x_linear, y_linear, ponto)

# QUADRÁTICA
newton(x_quadratico, y_quadratico, x, y, ponto)
vandermonde(x_quadratico, y_quadratico, ponto)
lagrange(x_quadratico, y_quadratico, ponto)

```

*****INTERPOLAÇÃO: MÉTODO DE NEWTON*****

1)...TABELA DE DADOS...:

x = 1960.000000; f(x) = 179323.000000
x = 1970.000000; f(x) = 203302.000000

2)...TABELA DE DIFERENÇAS DIVIDIDAS...:

Ordem 0	Ordem 1
179323.000000	2397.900000
203302.000000	0.000000

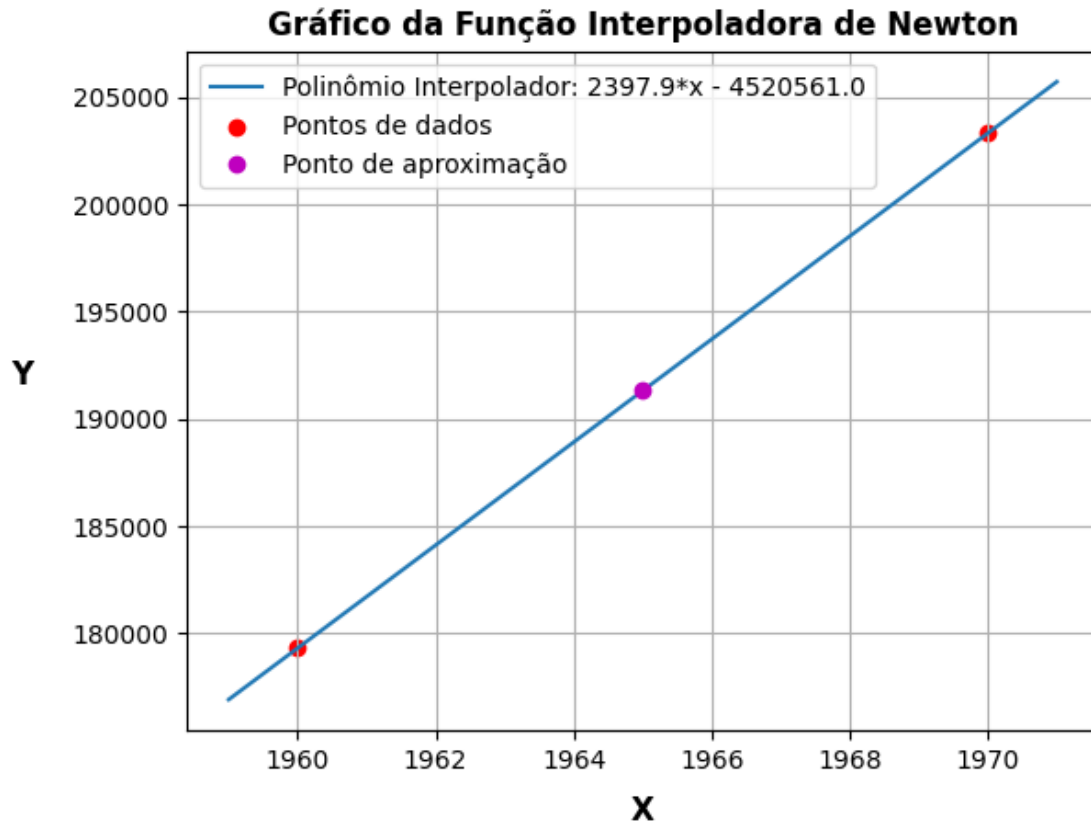
3)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR NEWTON...:

$2397.9 \cdot x - 4520561.0$

4)...VALOR APROXIMADO...:

a) O valor aproximado em x = "1965.000000" por Newton é: 191312.500000

*****FIM DO MÉTODO DE NEWTON*****



1) ...TABELA DE DADOS...:

$x = 1960.000000$; $f(x) = 179323.000000$

$x = 1970.000000$; $f(x) = 203302.000000$

2) ...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000 1960.000000

1.000000 1970.000000

3) ...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

$a_0 = -4520561.000000$

$a_1 = 2397.900000$

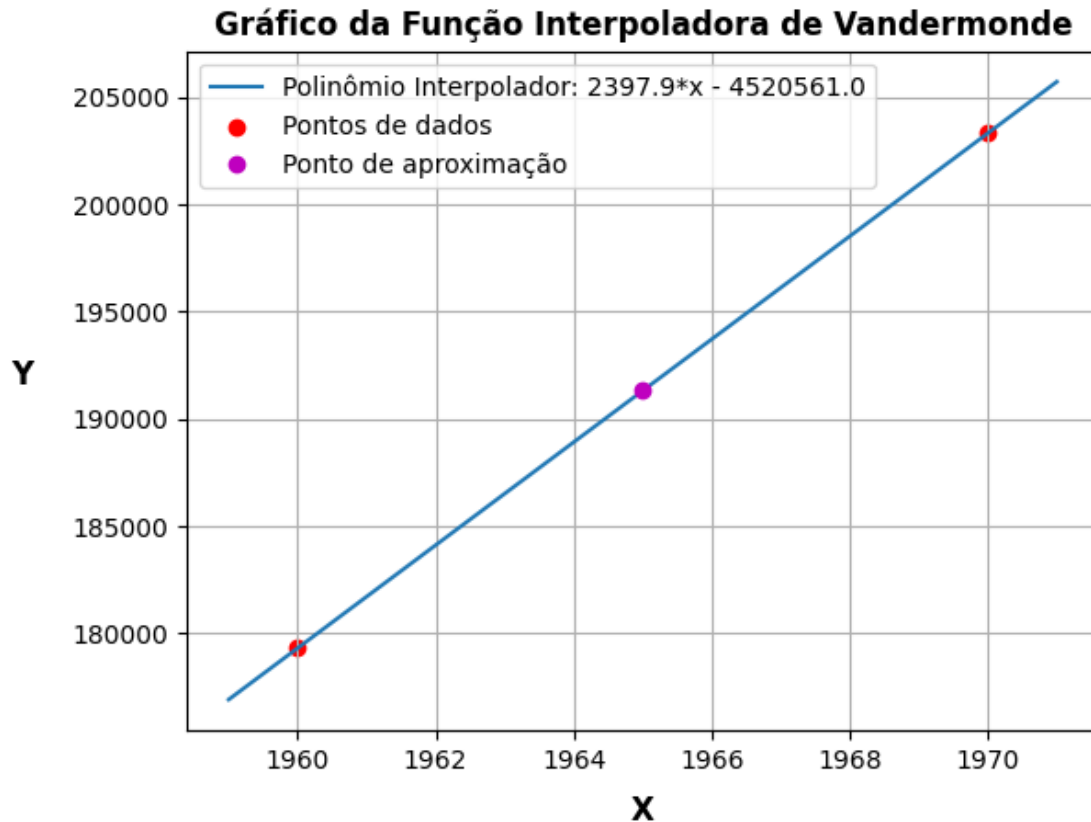
4) ...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

$2397.9 \cdot x - 4520561.0$

5) ...VALOR APROXIMADO...:

b) O valor aproximado em $x = "1965.000000"$ por Vandermonde é: 191312.500000

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



1) ...TABELA DE DADOS...:

$x = 1960$; $f(x) = 179323$

$x = 1970$; $f(x) = 203302$

2) ...COEFICIENTES DE LAGRANGE...:

$L_0(x) = 197 - 0.1x^1$

$L_1(x) = -196 + 0.1x^1$

3) ...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR LAGRANGE...:

$2397.9 \cdot x - 4520561.0$

4) ...VALORES EXATO, APROX e ERRO RELATIVO...:

a) Não temos o valor exato para descobrirmos o valor exato

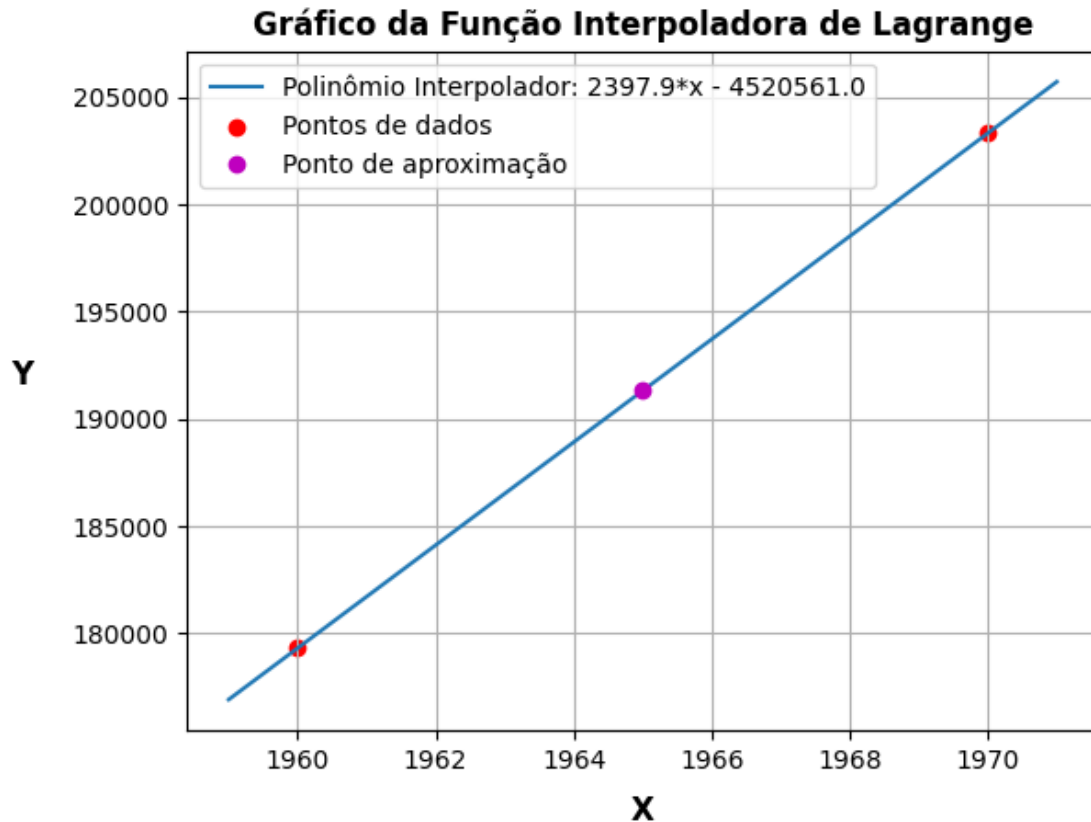
b) O valor aproximado em $x = "1965.000000"$ por Lagrange é: 191312.500000

c) Não temos o valor exato para descobrirmos o erro

5) ...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

a) Não temos a função original para descobrirmos o erro

*****FIM DO MÉTODO DE LAGRANGE*****



*****INTERPOLAÇÃO: MÉTODO DE NEWTON*****

1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 1960.000000$; $f(x) = 179323.000000$
 $x = 1970.000000$; $f(x) = 203302.000000$
 $x = 1980.000000$; $f(x) = 226542.000000$

2)...TABELA DE DIFERENÇAS DIVIDIDAS...:

Ordem 0	Ordem 1	Ordem 2
179323.000000	2397.900000	-3.695000
203302.000000	2324.000000	0.000000
226542.000000	0.000000	0.000000

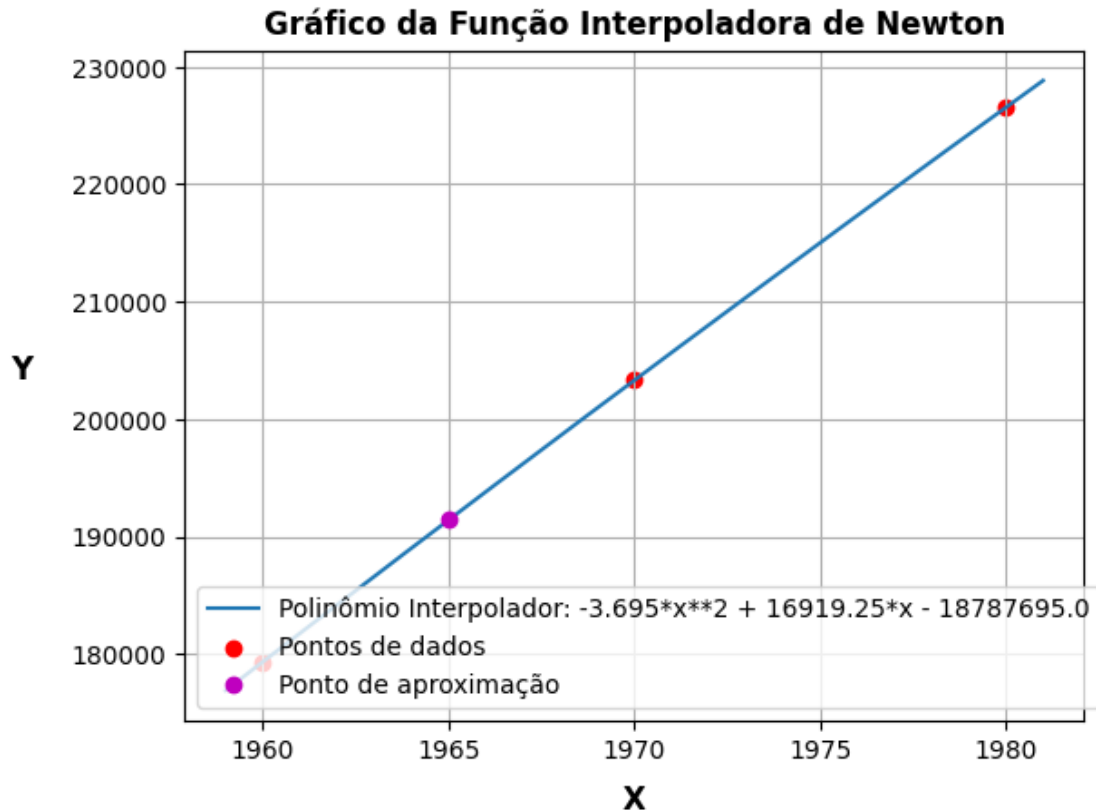
3)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR NEWTON...:

$-3.695 \cdot x^2 + 16919.25 \cdot x - 18787695.0$

4)...VALOR APROXIMADO...:

a) O valor aproximado em $x = "1965.000000"$ por Newton é: 191404.875000

*****FIM DO MÉTODO DE NEWTON*****



1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 1960.000000$; $f(x) = 179323.000000$

$x = 1970.000000$; $f(x) = 203302.000000$

$x = 1980.000000$; $f(x) = 226542.000000$

2)...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000 1960.000000 3841600.000000

1.000000 1970.000000 3880900.000000

1.000000 1980.000000 3920400.000000

3)...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

$a_0 = -18787695.000000$

$a_1 = 16919.250000$

$a_2 = -3.695000$

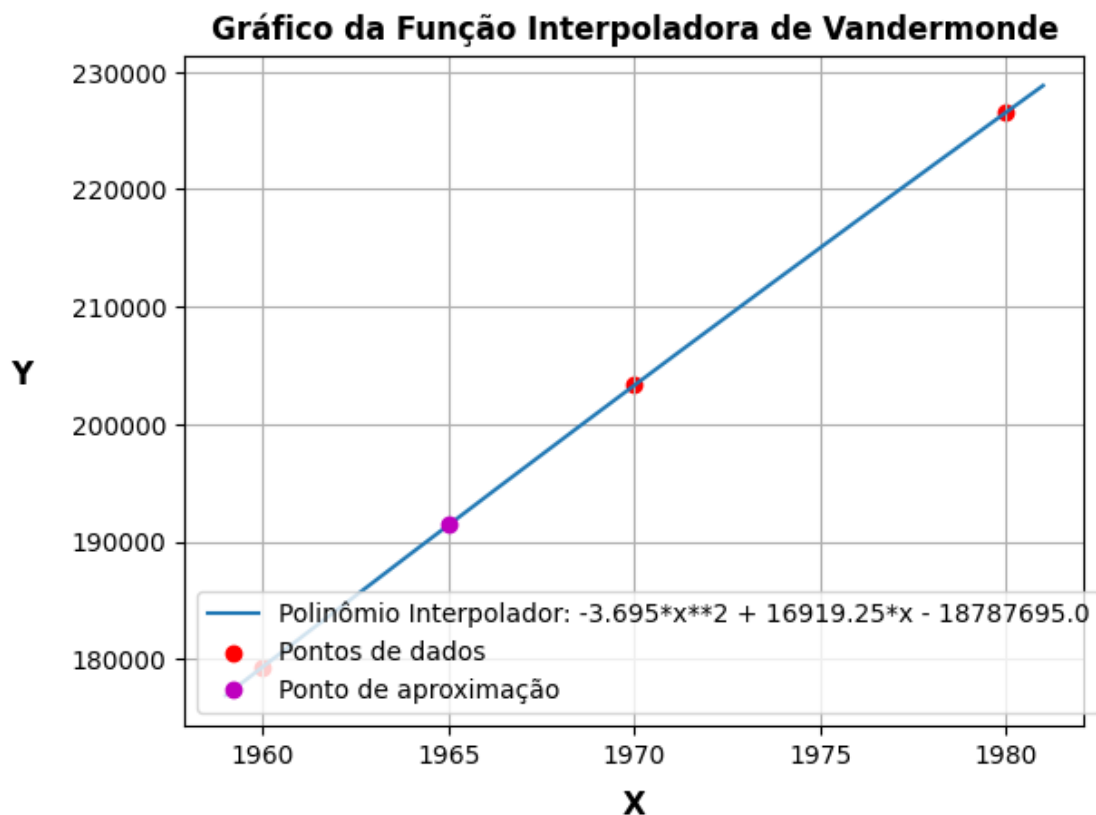
4)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

$-3.695x^2 + 16919.25x - 18787695.0$

5)...VALOR APROXIMADO...:

b) O valor aproximado em $x = "1965.000000"$ por Vandermonde é: 191404.875000

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 1960; f(x) = 179323$

$x = 1970; f(x) = 203302$

$x = 1980; f(x) = 226542$

2)...COEFICIENTES DE LAGRANGE...:

$L_0(x) = 19503 - 19.75x^1 + 0.005x^2$

$L_1(x) = -38808 + 39.4x^1 - 0.01x^2$

$L_2(x) = 19306 - 19.65x^1 + 0.005x^2$

3)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR LAGRANGE...:

$-3.69499999999994x^2 + 16919.2499999991x - 18787695.0$

4)...VALORES EXATO, APROX e ERRO RELATIVO...:

a) Não temos o valor exato para descobrirmos o valor exato

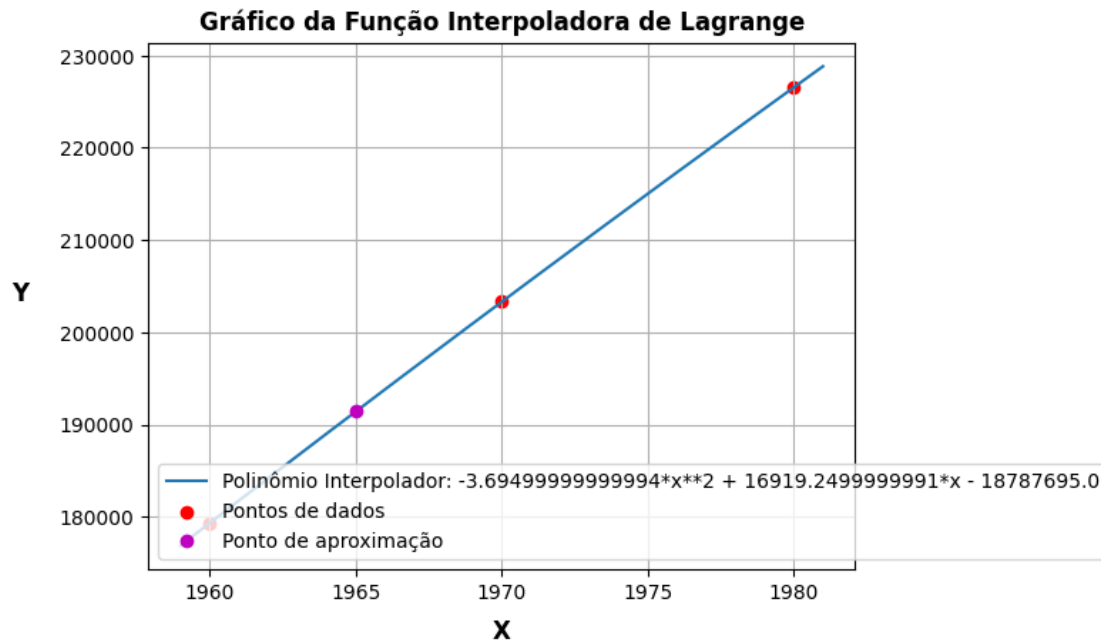
b) O valor aproximado em $x = "1965.000000"$ por Lagrange é: 191404.874998

c) Não temos o valor exato para descobrirmos o erro

5)...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

a) Não temos a função original para descobrirmos o erro

*****FIM DO MÉTODO DE LAGRANGE*****



4.2 Exercício 2

```
[25]: x = [1980, 1990, 2000, 2010, 2020]
y = [10.20, 12.21, 14.92, 18.22, 22.26]

x_linear = [2000, 2010]
y_linear = [14.92, 18.22]

x_quadratico = [2000, 2010, 2020]
y_quadratico = [14.92, 18.22, 22.26]

ponto = 2005

xsim = sp.symbols('x')

funcao = 10 * sp.exp(0.02*25)
derivada_linear = sp.diff(funcao, xsim, 2)
derivada_quadratica = sp.diff(funcao, xsim, 3)

# LINEAR
```

```

newton(x_linear, y_linear, x, y, ponto, funcao, derivada_linear)
vandermonde(x_linear, y_linear, ponto, funcao, derivada_linear)
lagrange(x_linear, y_linear, ponto, funcao, derivada_linear)

# QUADRATICO
newton(x_quadratico, y_quadratico, x, y, ponto, funcao, derivada_quadratica)
vandermonde(x_quadratico, y_quadratico, ponto, funcao, derivada_quadratica)
lagrange(x_quadratico, y_quadratico, ponto, funcao, derivada_quadratica)

```

*****INTERPOLAÇÃO: MÉTODO DE NEWTON*****

1)...TABELA DE DADOS...:

```

x = 2000.000000; f(x) = 14.920000
x = 2010.000000; f(x) = 18.220000

```

2)...TABELA DE DIFERENÇAS DIVIDIDAS...:

Ordem 0 Ordem 1

```

14.920000      0.330000
18.220000      0.000000

```

3)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR NEWTON...:

$0.33x - 645.08$

4)...VALORES EXATO, APROX. e ERRO RELATIVO...:

```

a) O valor exato em x = "2005.000000" é: 16.487213
b) O valor aproximado em x = "2005.000000" por Newton é: 16.570000
c) Er_Rel, |(16.487213 - 16.570000)/16.487213|*100%, é: 0.502130%

```

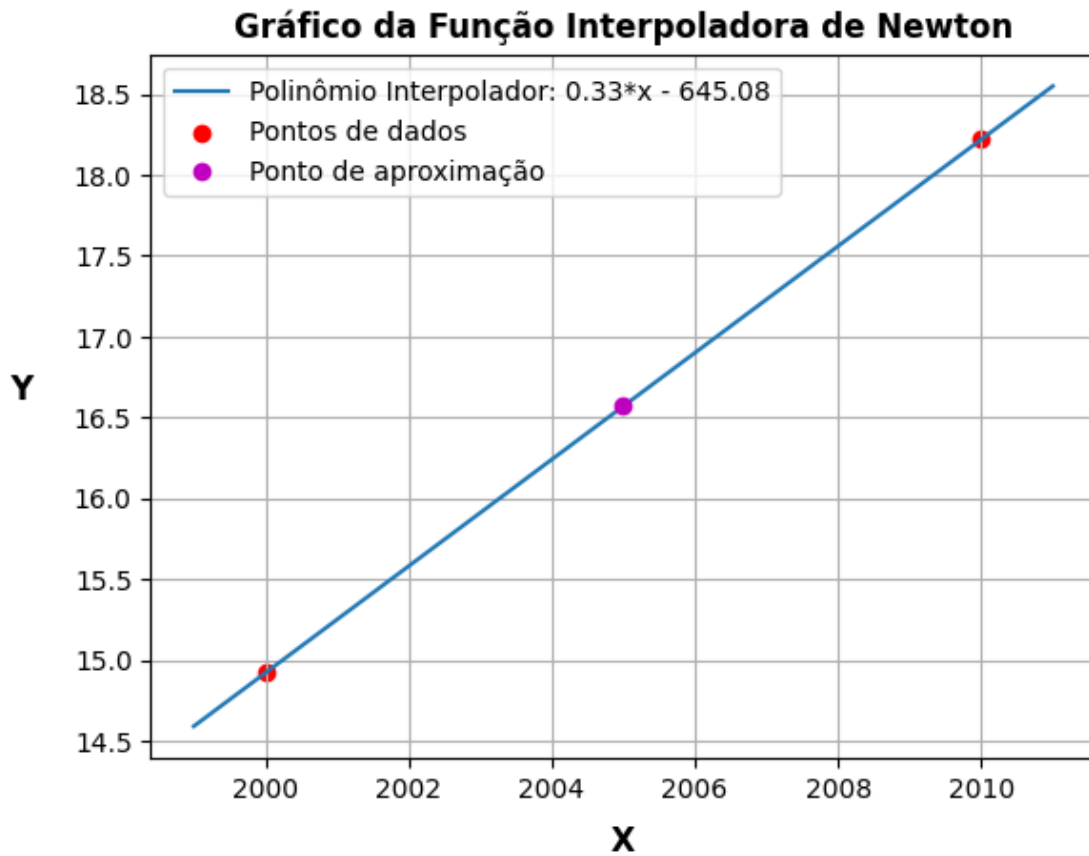
5)...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

```

O erro de truncamento pelo corolário 4.1 é: 0.000000
O erro de truncamento pelo corolário 4.2 é: 0.087500

```

*****FIM DO MÉTODO DE NEWTON*****



1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 2000.000000$; $f(x) = 14.920000$

$x = 2010.000000$; $f(x) = 18.220000$

2)...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000 2000.000000

1.000000 2010.000000

3)...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

$a_0 = -645.080000$

$a_1 = 0.330000$

4)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

$0.33x - 645.08$

5)...VALORES EXATO, APROX. e ERRO RELATIVO...:

a) O valor exato em $x = "2005.000000"$ é: 16.487213

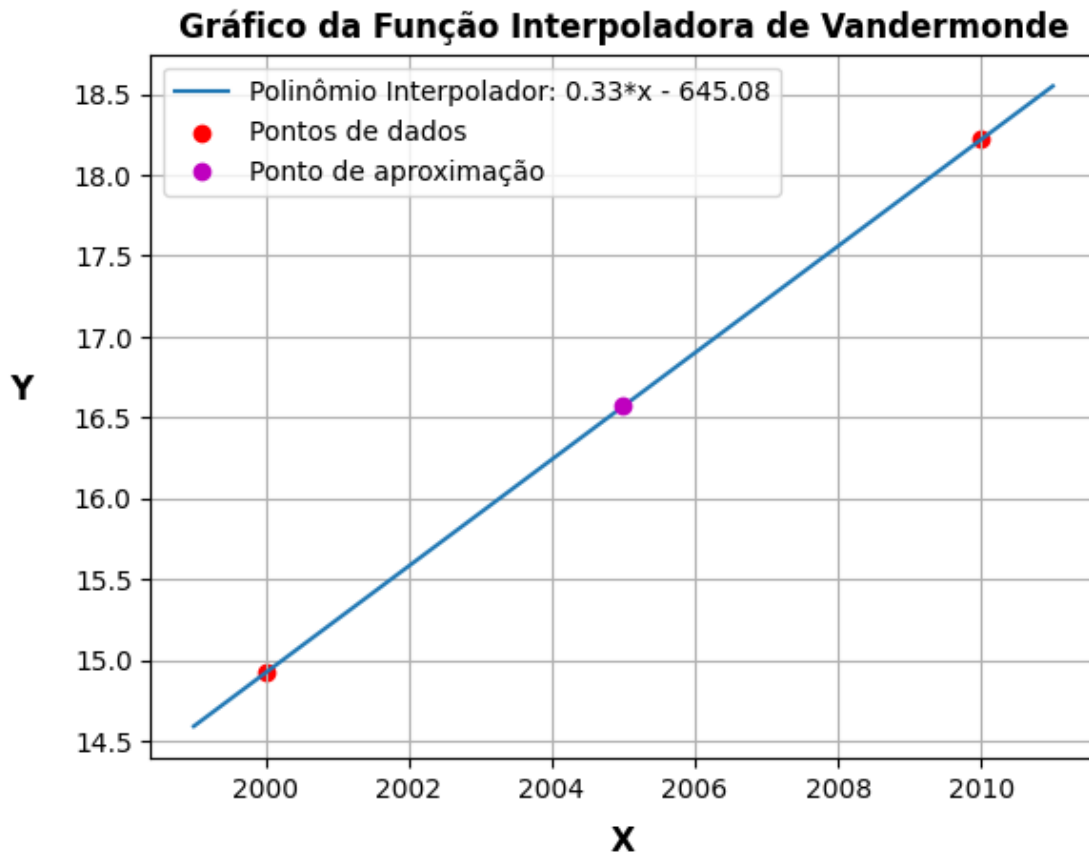
b) O valor aproximado em $x = "2005.000000"$ por Vandermonde é: 16.570000

c) O Er_{Rel} , $| (16.487213 - 16.570000) / 16.487213 | * 100\%$ é: 0.502130%

6)...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

O erro de truncamento pelo corolário 4.1 é: 0.000000

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 2000$; $f(x) = 14.92$

$x = 2010$; $f(x) = 18.22$

2)...COEFICIENTES DE LAGRANGE...:

$L_0(x) = 201 - 0.1x^1$

$L_1(x) = -200 + 0.1x^1$

3)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR LAGRANGE...:

$0.33 \cdot x - 645.08$

4)...VALORES EXATO, APROX e ERRO RELATIVO...:

a) O valor exato em $x = "2005.000000"$ é: 16.487213

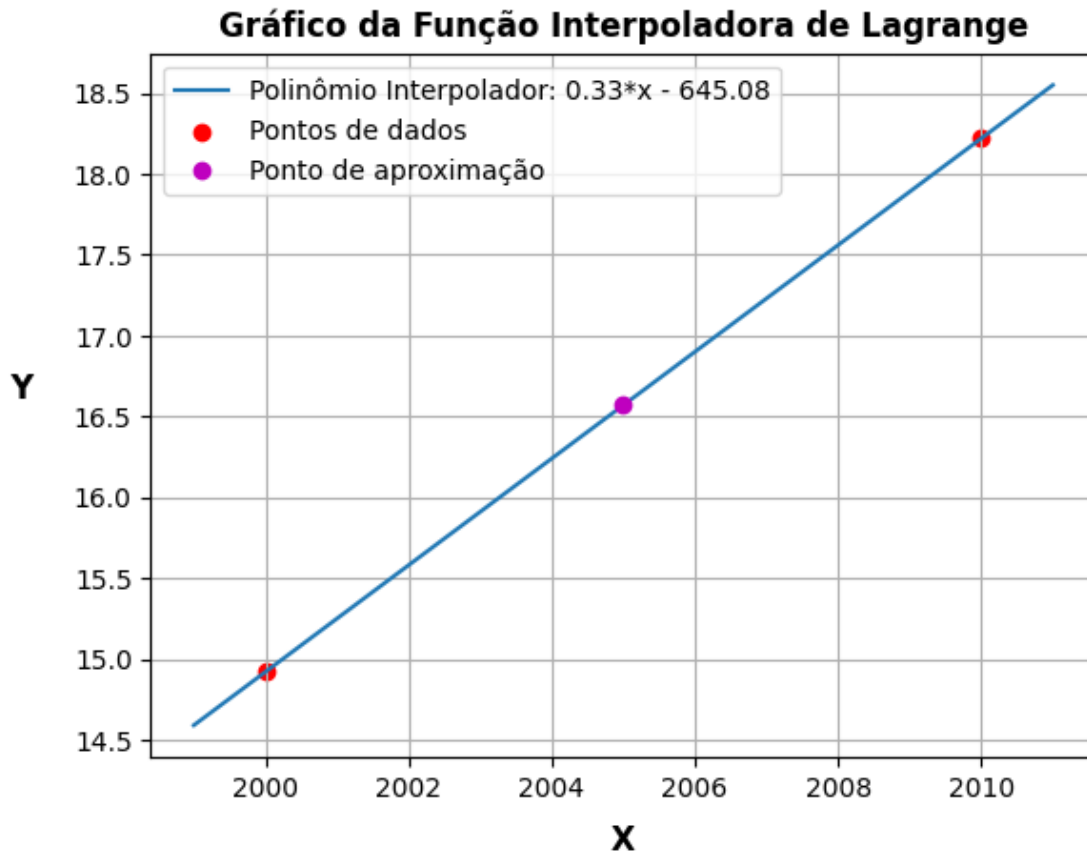
b) O valor aproximado em $x = "2005.000000"$ por Lagrange é: 16.570000

c) O Er_{Rel} , $|16.487213 - 16.570000| / 16.487213 * 100\%$ é -0.502130%

5)...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

O erro de truncamento pelo corolário 4.1 é 0.000000

*****FIM DO MÉTODO DE LAGRANGE*****



*****INTERPOLAÇÃO: MÉTODO DE NEWTON*****

1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 2000.000000$; $f(x) = 14.920000$

$x = 2010.000000$; $f(x) = 18.220000$

$x = 2020.000000$; $f(x) = 22.260000$

2)...TABELA DE DIFERENÇAS DIVIDIDAS...:

Ordem 0 Ordem 1 Ordem 2

14.920000 0.330000 0.003700

18.220000 0.404000 0.000000

22.260000 0.000000 0.000000

3)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR NEWTON...:

$$0.0037*x**2 - 14.507*x + 14228.92$$

4)...VALORES EXATO, APROX. e ERRO RELATIVO...:

a) O valor exato em $x = "2005.000000"$ é: 16.487213

b) O valor aproximado em $x = "2005.000000"$ por Newton é: 16.477500

c) Er_Rel , $|(16.487213 - 16.477500)/16.487213|*100\%$, é: 0.058911%

5)...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

O erro de truncamento pelo corolário 4.1 é: 0.000000

O erro de truncamento pelo corolário 4.2 é: 0.009375

*****FIM DO MÉTODO DE NEWTON*****



1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 2000.000000$; $f(x) = 14.920000$

$x = 2010.000000$; $f(x) = 18.220000$

$x = 2020.000000$; $f(x) = 22.260000$

2) ...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000	2000.000000	4000000.000000
1.000000	2010.000000	4040100.000000
1.000000	2020.000000	4080400.000000

3) ...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

a0 = 14228.920000
a1 = -14.507000
a2 = 0.003700

4) ...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

$0.003700000000000002x^2 - 14.5070000000001x + 14228.9200000001$

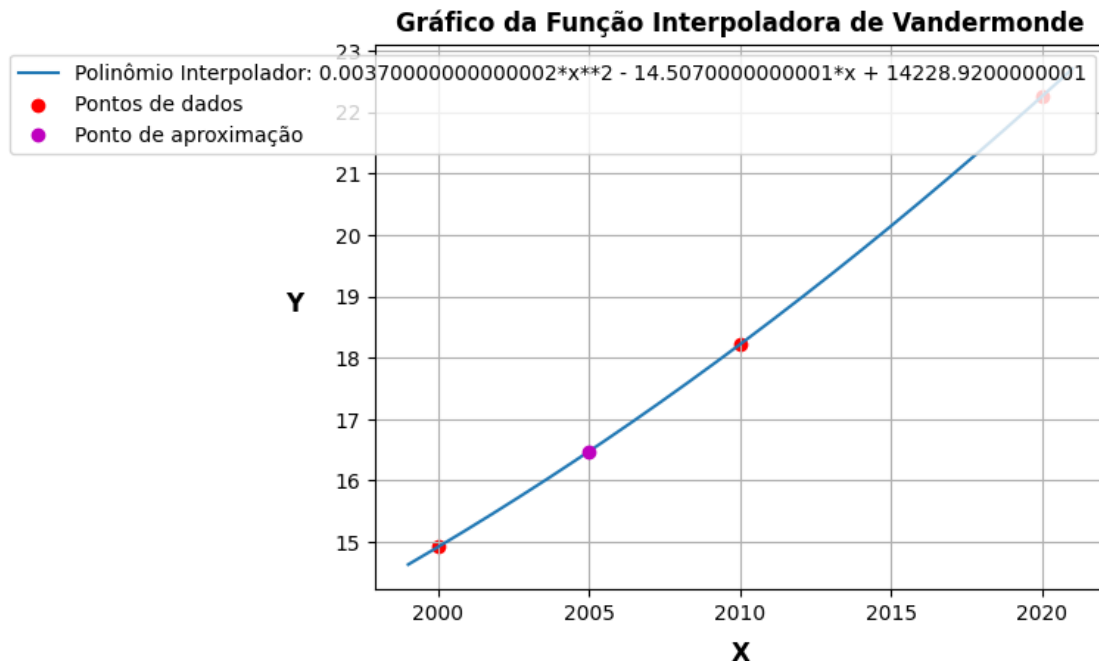
5) ...VALORES EXATO, APROX. e ERRO RELATIVO...:

- a) O valor exato em $x = "2005.000000"$ é: 16.487213
- b) O valor aproximado em $x = "2005.000000"$ por Vandermonde é: 16.477500
- c) O Er_{Rel} , $|(16.487213 - 16.477500) / 16.487213| * 100\%$ é: 0.058911%

6) ...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

O erro de truncamento pelo corolário 4.1 é: 0.000000

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



1) ...TABELA DE DADOS...:

x = 2000; f(x) = 14.92
x = 2010; f(x) = 18.22
x = 2020; f(x) = 22.26

2)...COEFICIENTES DE LAGRANGE...:

$$L_0(x) = 20301 - 20.15x^1 + 0.005x^2$$

$$L_1(x) = -40400 + 40.2x^1 - 0.01x^2$$

$$L_2(x) = 20100 - 20.05x^1 + 0.005x^2$$

3)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR LAGRANGE...:

$$0.003700000000000001 * x^2 - 14.50700000000001 * x + 14228.92$$

4)...VALORES EXATO, APROX e ERRO RELATIVO...:

a) O valor exato em x = "2005.000000" é: 16.487213

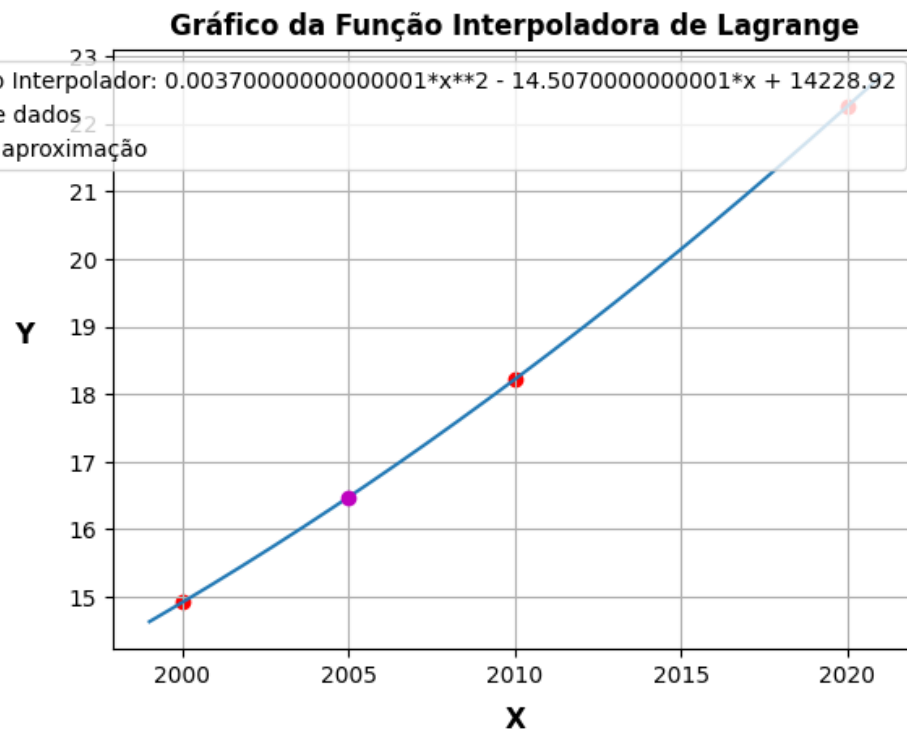
b) O valor aproximado em x = "2005.000000" por Lagrange é: 16.477500

c) O Er_Rel, $|16.487213 - 16.477500| / 16.487213 * 100\%$ é 0.058911%

5)...ESTIMATIVA DO ERRO DE TRUNCAMENTO...:

O erro de truncamento pelo corolário 4.1 é 0.000000

*****FIM DO MÉTODO DE LAGRANGE*****



5 3, 4 - AJUSTE DE FUNÇÃO

5.1 Exercício 3

```
[29]: # Aproximação
x_linear = [-50, -20]
y_linear = [0.125, 0.128]

x_quadratico = [-50, -20, 10]
y_quadratico = [0.125, 0.128, 0.134]

ponto = -35
# LINEAR
vandermonde(x_linear, y_linear, ponto)

# QUADRÁTICO
vandermonde(x_quadratico, y_quadratico, ponto)

# Regressão
x = np.array([-50, -35, -20, 10, 70, 100, 120])
y = np.array([0.125, 0.126, 0.128, 0.134, 0.144, 0.150, 0.155])

ajuste_polynomial(x, y, 1, grau=2)
```

1)...TABELA DE DADOS...:

x = -50.000000; f(x) = 0.125000
x = -20.000000; f(x) = 0.128000

2)...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000	-50.000000
1.000000	-20.000000

3)...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

a0 = 0.130000
a1 = 0.000100

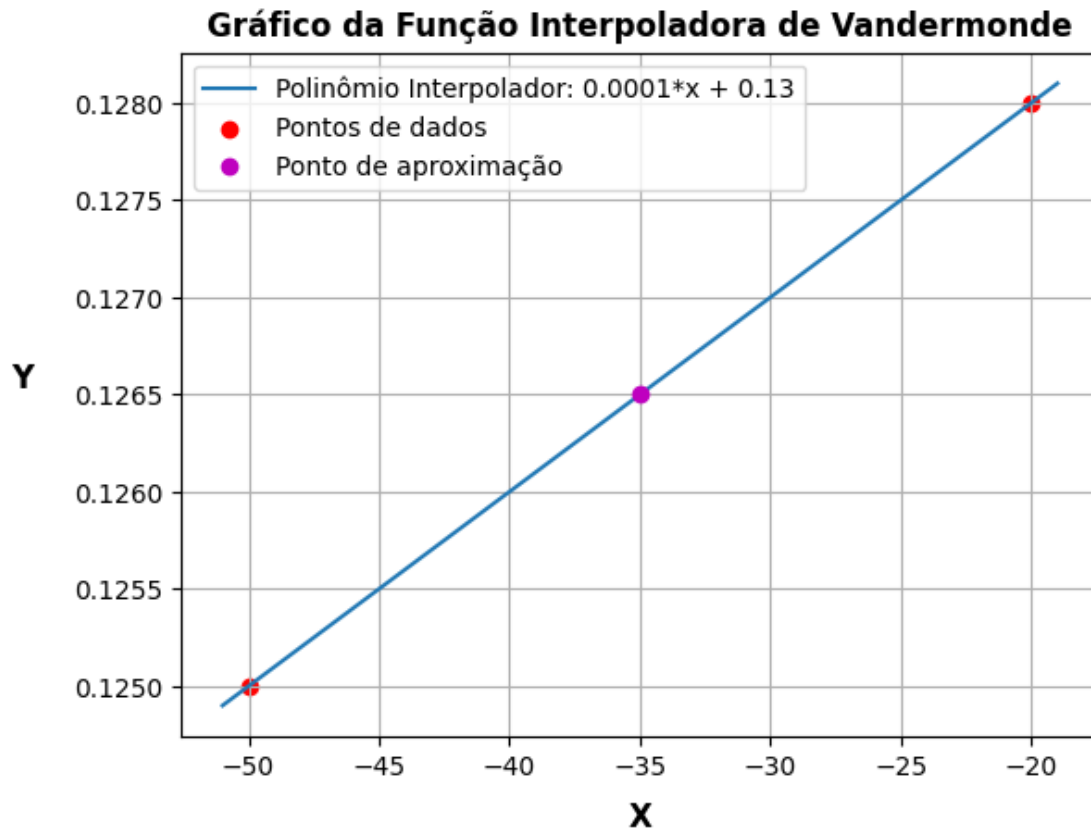
4)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

0.0001*x + 0.13

5)...VALOR APROXIMADO...:

b) O valor aproximado em x = "-35.000000" por Vandermonde é: 0.126500

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



1)...TABELA DE DADOS...:

$x = -50.000000$; $f(x) = 0.125000$

$x = -20.000000$; $f(x) = 0.128000$

$x = 10.000000$; $f(x) = 0.134000$

2)...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000	-50.000000	2500.000000
----------	------------	-------------

1.000000	-20.000000	400.000000
----------	------------	------------

1.000000	10.000000	100.000000
----------	-----------	------------

3)...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

$a_0 = 0.131667$

$a_1 = 0.000217$

$a_2 = 0.000002$

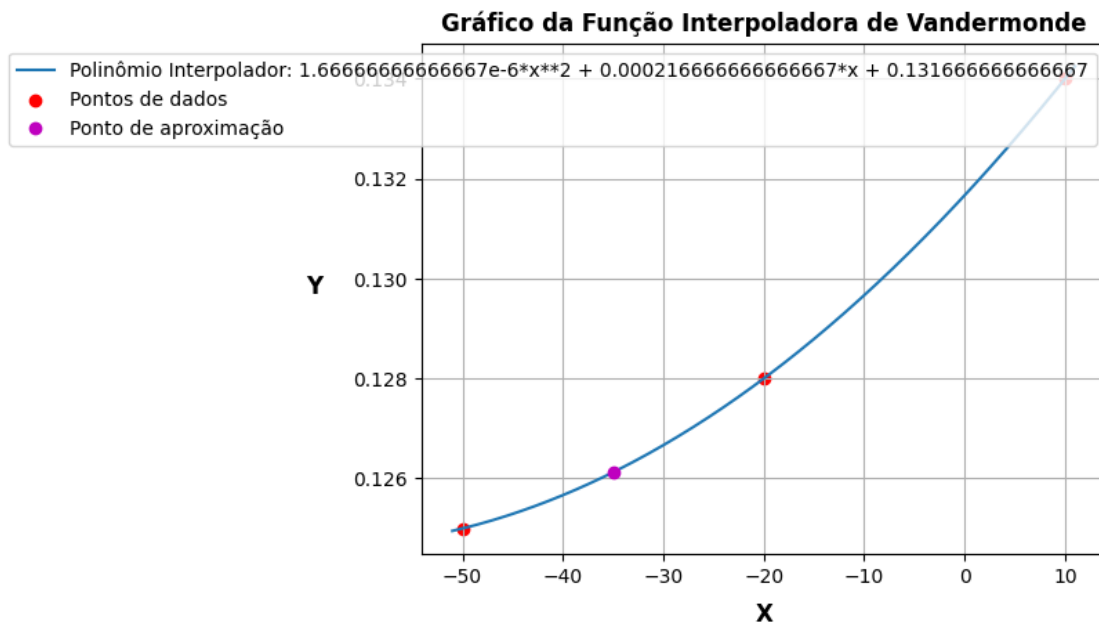
4)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

$1.66666666666667e-6x^2 + 0.000216666666666667x + 0.131666666666667$

5)...VALOR APROXIMADO...:

b) O valor aproximado em $x = "-35.000000"$ por Vandermonde é: 0.126125

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



////////// AJUSTE POR REGRESSÃO POLINOMIAL-MÉTODO QUADRADOS MÍNIMOS

//////////

////////// TABELA DE DADOS PARA OS AJUSTES:

//////////

x = -50.000000	y(x) = 0.125000
x = -35.000000	y(x) = 0.126000
x = -20.000000	y(x) = 0.128000
x = 10.000000	y(x) = 0.134000
x = 70.000000	y(x) = 0.144000
x = 100.000000	y(x) = 0.150000
x = 120.000000	y(x) = 0.155000

***** REGRESSÃO LINEAR *****

////////// MATRIZ DO SISTEMA LINEAR PARA CALCULAR OS COEFICIENTES //////////

7.00 195.00

195.00 33525.00

////////// VETOR DOS TERMOS INDEPENDENTES //////////

0.96

31.80

A equação linear da reta é = $0.132469 + 0.000178037x$

////////// SOMA DOS DESVIOS QUADRÁTICOS //////////

0.0000

```
//////////////////// COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO R^2 //////////////////////
0.9941
```

```
***** REGRESSÃO QUADRÁTICA *****
////////// MATRIZ DO SISTEMA QUADRÁTICO PARA CALCULAR OS COEFICIENTES //////////
7.00 195.00 33525.00
195.00 33525.00 2896125.00
33525.00 2896125.00 339290625.00
```

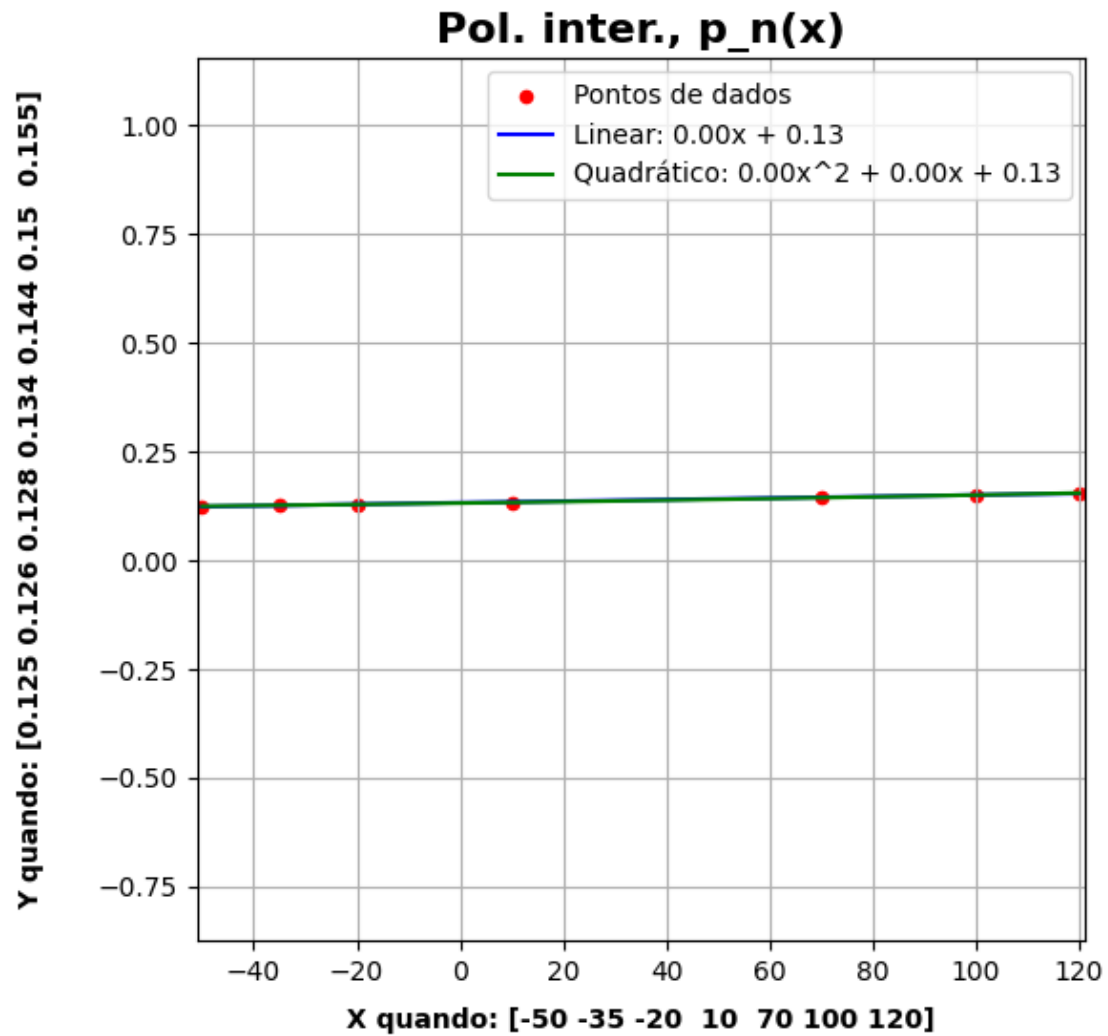
```
//////////////////// VETOR DOS TERMOS INDEPENDENTES //////////////////////
0.96
31.80
4969.05
```

```
A equação quadrática da reta é =  $0.131622 + 0.000157236x^1 + 2.97805e-07x^2$ 
////////// SOMA DOS DESVIOS QUADRÁTICOS //////////
0.0000
```

```
//////////////////// COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO R^2 //////////////////////
0.9982
```

**** O AJUSTE QUADRÁTICO TEM UM COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO MELHOR ****

```
////////// FIM DO AJUSTE POLINOMIAL //////////
```



5.2 Exercício 4

```
[32]: # Aproximação
x_linear = [50, 70]
y_linear = [52, 65]

x_quadratico = [40, 50, 70]
y_quadratico = [39, 52, 65]

ponto = 60

vandermonde(x_linear, y_linear, ponto)
vandermonde(x_quadratico, y_quadratico, ponto)
```

```
# Regressão
x = np.array([0, 10, 20, 30, 40, 50, 60, 70, 80, 90])
y = np.array([0, 10, 19, 31, 39, 52, 58.50, 65, 69, 70])

ajuste_polynomial(x, y, 1, grau=2)
```

1)...TABELA DE DADOS...:

x = 50.000000; f(x) = 52.000000

x = 70.000000; f(x) = 65.000000

2)...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000 50.000000

1.000000 70.000000

3)...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

a0 = 19.500000

a1 = 0.650000

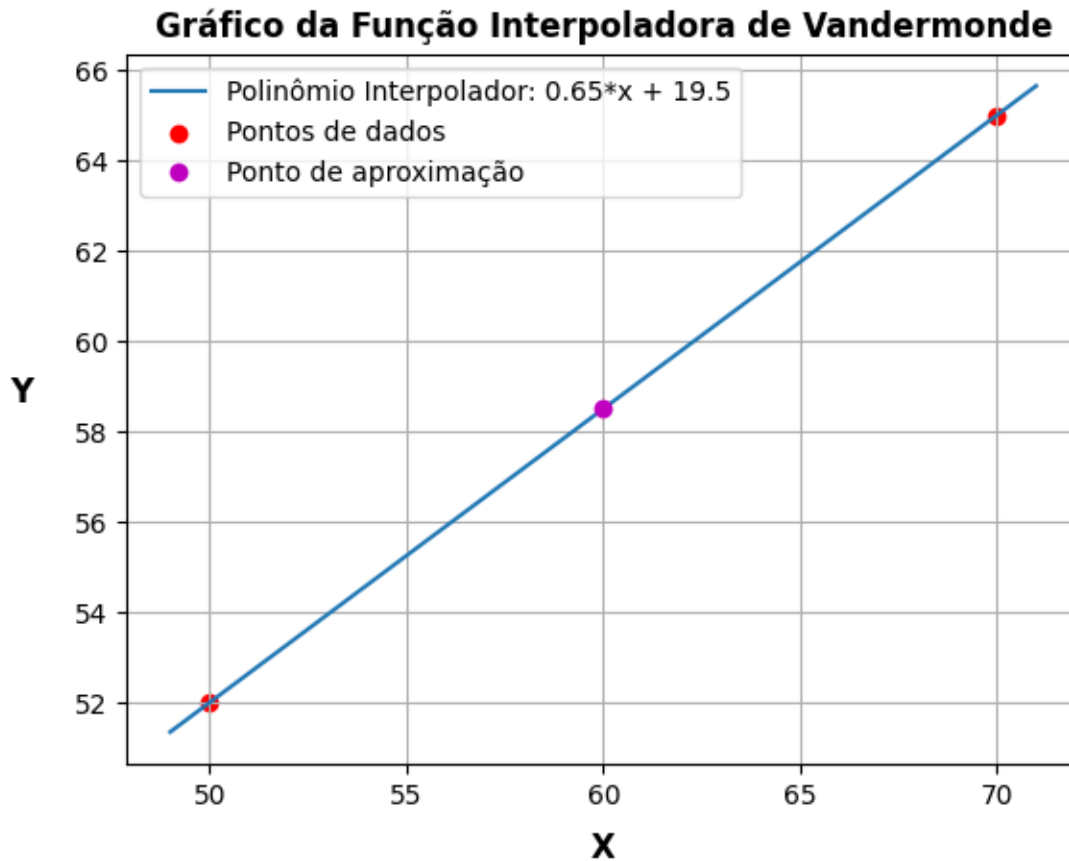
4)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

0.65*x + 19.5

5)...VALOR APROXIMADO...:

b) O valor aproximado em x = "60.000000" por Vandermonde é: 58.500000

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



1)...TABELA DE DADOS...:

$x = 40.000000$; $f(x) = 39.000000$
 $x = 50.000000$; $f(x) = 52.000000$
 $x = 70.000000$; $f(x) = 65.000000$

2)...MATRIZ DE VANDERMONDE DO SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

1.000000	40.000000	1600.000000
1.000000	50.000000	2500.000000
1.000000	70.000000	4900.000000

3)...COEFICIENTES DO POLINÔMIO INTERPOLADOR - VANDERMONDE...:

$a_0 = -56.333333$
 $a_1 = 3.250000$
 $a_2 = -0.021667$

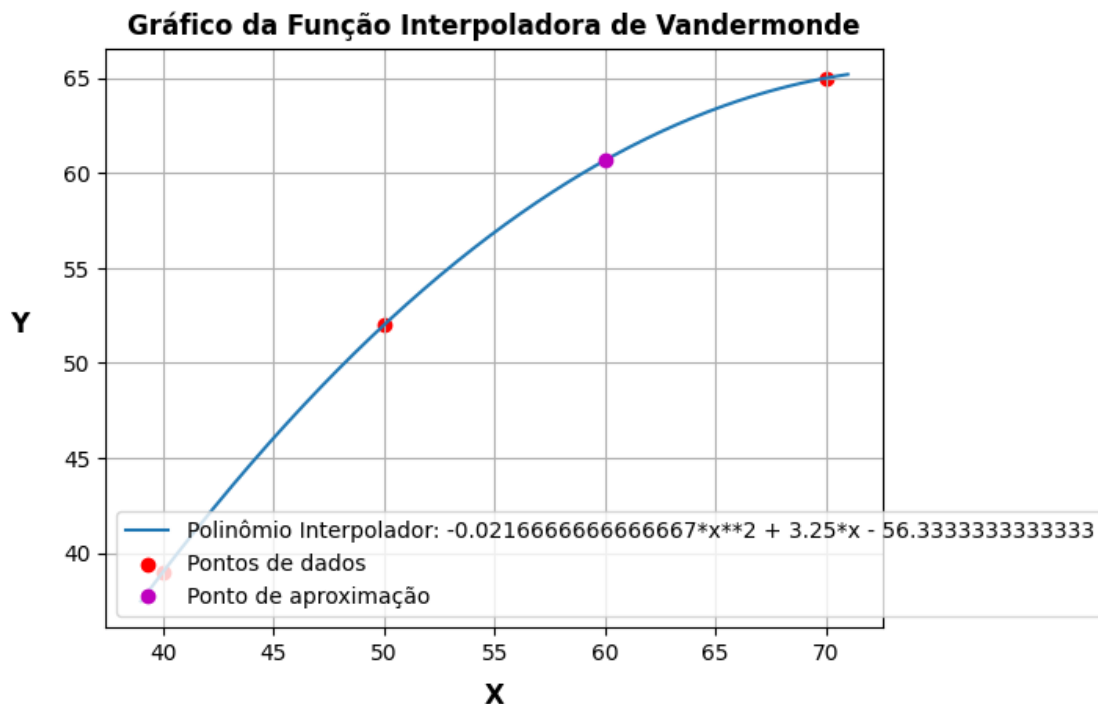
4)...POLINÔMIO INTERPOLADOR POR SISTEMA DE EQUAÇÃO...:

$-0.0216666666666667 \cdot x^2 + 3.25 \cdot x - 56.33333333333333$

5)...VALOR APROXIMADO...:

b) O valor aproximado em $x = "60.000000"$ por Vandermonde é: 60.666667

*****FIM DO MÉTODO DE VANDERMONDE*****



////////// AJUSTE POR REGRESSÃO POLINOMIAL-MÉTODO QUADRADOS MÍNIMOS
 //////////

////////// TABELA DE DADOS PARA OS AJUSTES:
 //////////

x = 0.000000	y(x) = 0.000000
x = 10.000000	y(x) = 10.000000
x = 20.000000	y(x) = 19.000000
x = 30.000000	y(x) = 31.000000
x = 40.000000	y(x) = 39.000000
x = 50.000000	y(x) = 52.000000
x = 60.000000	y(x) = 58.500000
x = 70.000000	y(x) = 65.000000
x = 80.000000	y(x) = 69.000000
x = 90.000000	y(x) = 70.000000

***** REGRESSÃO LINEAR *****

////////// MATRIZ DO SISTEMA LINEAR PARA CALCULAR OS COEFICIENTES //////////

10.00	450.00
450.00	28500.00

```

//////////////////// VETOR DOS TERMOS INDEPENDENTES //////////////////
413.50
25450.00

A equação linear da reta é = 4.02727 + 0.829394x
//////////////////// SOMA DOS DESVIOS QUADRÁTICOS //////////////////
181.8970

//////////////////// COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO R^2 //////////////////
0.9689

***** REGRESSÃO QUADRÁTICA *****
//////////////////// MATRIZ DO SISTEMA QUADRÁTICO PARA CALCULAR OS COEFICIENTES //////////////////
10.00 450.00 28500.00
450.00 28500.00 2025000.00
28500.00 2025000.00 153330000.00

//////////////////// VETOR DOS TERMOS INDEPENDENTES //////////////////
413.50
25450.00
1766600.00

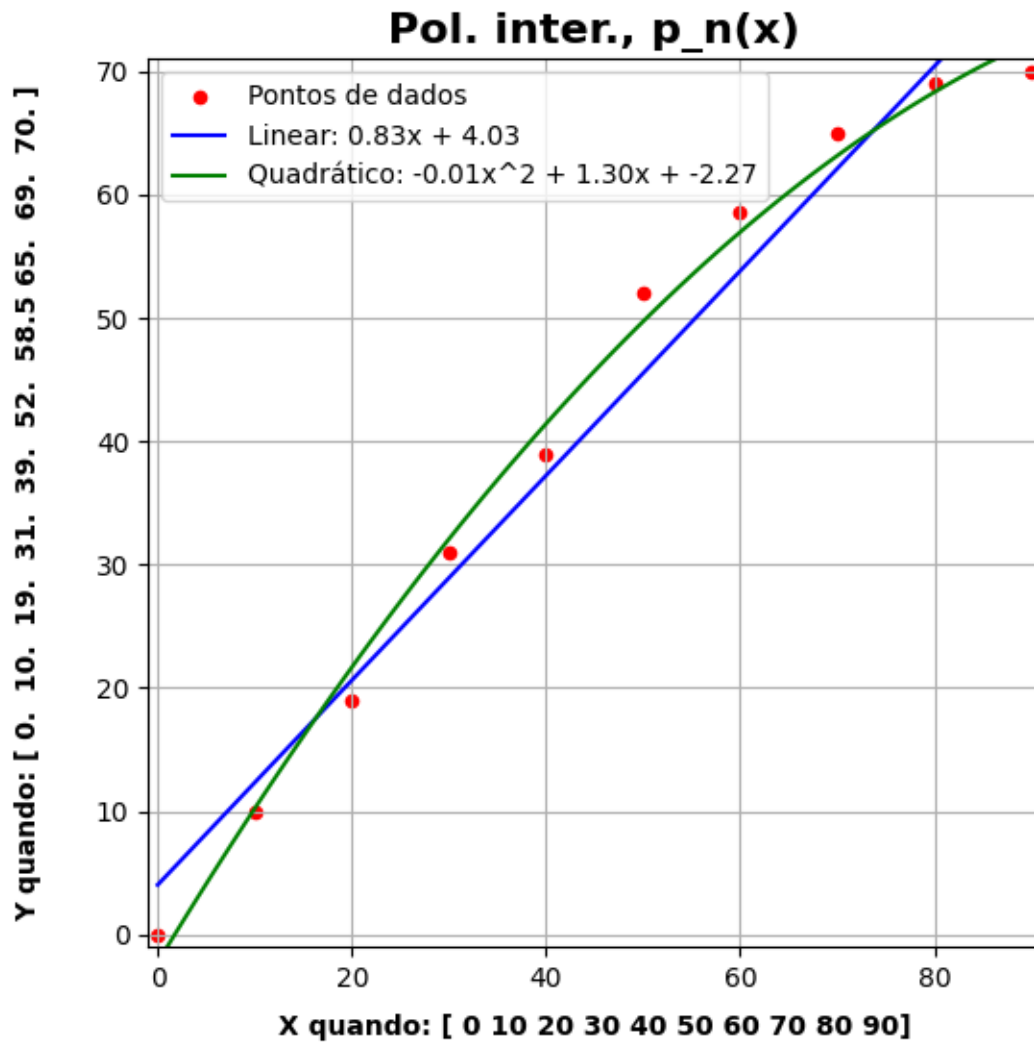
A equação quadrática da reta é = -2.26818 + 1.30155x^1 + -0.00524621x^2
//////////////////// SOMA DOS DESVIOS QUADRÁTICOS //////////////////
36.5769

//////////////////// COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO R^2 //////////////////
0.9938

** O AJUSTE QUADRÁTICO TEM UM COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO MELHOR **

//////////////////// FIM DO AJUSTE POLINOMIAL //////////////////

```



6 5, 6 - DERIVADAS NUMÉRICAS

6.1 Exercício 5

```
[21]: # Dados da tabela
xk = np.array([3, 4, 5, 6, 7, 8])
fx = np.array([1.0986, 1.3862, 1.6094, 1.7917, 1.9459, 2.0794])
a = 5
b = 6

x = sp.symbols('x')
# função que é dada pelo exercício
f = sp.log(x)
```

```

# Calculando as derivadas aproximadas
print("*****SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS: PONTO = 5*****")
derivada_taylor(xk, fx, 1, a, f)
derivada_taylor(xk, fx, 2, a, f)
derivada_taylor(xk, fx, 3, a, f)
derivada_taylor(xk, fx, 4, a, f)
print("*****FIM DA SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****\n")

print("*****DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE: PONTO = 5*****")
derivada_lagrange(xk, fx, 1, a, f)
derivada_lagrange(xk, fx, 2, a, f)
derivada_lagrange(xk, fx, 3, a, f)
print("*****FIM DE DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****\n")

# Calculando as derivadas aproximadas
print("*****SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS: PONTO = 6*****")
derivada_taylor(xk, fx, 1, b, f)
derivada_taylor(xk, fx, 2, b, f)
derivada_taylor(xk, fx, 3, b, f)
derivada_taylor(xk, fx, 4, b, f)
print("*****FIM DA SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****\n")

print("*****DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE: PONTO = 6*****")
derivada_lagrange(xk, fx, 1, b, f)
derivada_lagrange(xk, fx, 2, b, f)
derivada_lagrange(xk, fx, 3, b, f)
print("*****FIM DE DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****\n")

```

*****SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS: PONTO = 5*****

Calculando $f'(5)$ pelo MDF-Progressiva de 1ª Ordem:

$f'(x_k) \sim (f(x_{k+1}) - f(x_k)) / h_1$
 $\sim (f(6) - f(5)) / 1.000000$
 $\sim (1.791700 - 1.609400) / 1.000000$
 ~ 0.182300

$Er_{rel} = | (0.200000 - 0.182300) / 0.200000 | * 100\% = 8.850000\%$

$Er_{Trunc} = | (1.000000/2)*-0.040000 | = 0.020000$

Calculando $f'(5)$ pelo MDF-Regressiva de 1ª Ordem:

$f'(x_k) \sim (f(x_k) - f(x_{k-1})) / h_2$
 $\sim (f(5) - f(4)) / 1.000000$
 $\sim (1.609400 - 1.386200) / 1.000000$
 ~ 0.223200

$Er_{rel} = | (0.200000 - 0.223200) / 0.200000 | * 100\% = 11.600000\%$

$Er_{Trunc} = | (1.000000/2)*-0.040000 | = 0.020000$

Calculando $f'(5)$ pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à primeira derivada:

$$\begin{aligned}f'(x_k) &\sim (f(x_{k+1}) - f(x_{k-1})) / h_3 \\&\sim (f(6) - f(4)) / 2.000000 \\&\sim (1.791700 - 1.386200) / 2.000000 \\&\sim 0.202750\end{aligned}$$

$$Er_{rel} = | (0.200000 - 0.202750) / 0.200000 | * 100\% = 1.375000\%$$

$$Er_{Trunc} = | (2.000000^2 / 6) * 0.016000 | = 0.010667$$

Calculando $f'(5)$ pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à segunda derivada:

$$\begin{aligned}f''(x_k) &\sim (f(x_{k+1}) - 2f(x_k) + f(x_{k-1})) / h_1 * h_2 \\&\sim (f(6) - 2f(5) + f(4)) / 1.000000 \\&\sim (1.791700 - 3.218800 + 1.386200) / 1.000000 \\&\sim -0.040900\end{aligned}$$

$$Er_{rel} = | (-0.040000 - -0.040900) / -0.040000 | * 100\% = 2.250000\%$$

$$Er_{Trunc} = | (1.000000^2 / 6) * -0.009600 | = 0.001600$$

*****FIM DA SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****

*****DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE: PONTO = 5*****

Calculando $f'(5)$ pelo Método de Lagrange - 1º caso:

$$\begin{aligned}f'(x_k) &\sim (-3f(x_k) + 4f(x_{k+1}) - f(x_{k+2})) / (h_1 + h_2) \\&\sim (-3 * f(5) + 4 * f(6) - f(7)) / (2.000000) \\&\sim (-3 * 1.609400 - 4 * 1.791700 - 1.9459) / (2.000000) \\&\sim 0.196350\end{aligned}$$

$$Er_{rel} = | (0.200000 - 0.196350) / 0.200000 | * 100\% = 1.825000\%$$

Calculando $f'(5)$ pelo Método de Lagrange - 2º caso:

$$\begin{aligned}f'(x_k) &\sim (f(x_{k+1}) - f(x_{k-1})) / (h_1 + h_2) \\&\sim (f(6) - f(4)) / (2.000000) \\&\sim (1.791700 - 1.386200) / (2.000000) \\&\sim 0.202750\end{aligned}$$

$$Er_{rel} = | (0.200000 - 0.202750) / 0.200000 | * 100\% = 1.375000\%$$

Calculando $f'(5)$ pelo Método de Lagrange - 3º caso:

$$\begin{aligned}f'(x_k) &\sim (f(x_{k-2}) - 4f(x_{k-1}) + 3f(x_k)) / h_1 + h_2 \\&\sim (f(3) - 4f(4) + 3f(5)) / 2.000000 \\&\sim (1.098600 - 4 * 1.386200 + 3 * 1.609400) / 2.000000 \\&\sim 0.191000\end{aligned}$$

$$Er_{rel} = | (0.200000 - 0.191000) / 0.200000 | * 100\% = 4.500000\%$$

*****FIM DE DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****

*****SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS: PONTO = 6*****

Calculando $f'(6)$ pelo MDF-Progressiva de 1ª Ordem:

```
f'(xk) ~ (f(xk+1) - f(xk)) / h1
~ (f(7) - f(6)) / 1.000000
~ (1.945900 - 1.791700) / 1.000000
~ 0.154200
```

```
Er_rel = | (0.166667 - 0.154200) / 0.166667 | * 100% = 7.480000%
Er_Trunc = | (1.000000/2)*-0.027778 | = 0.013889
```

Calculando f'(6) pelo MDF-Regressiva de 1ª Ordem:

```
f'(xk) ~ (f(xk) - f(xk-1)) / h2
~ (f(6) - f(5)) / 1.000000
~ (1.791700 - 1.609400) / 1.000000
~ 0.182300
```

```
Er_rel = | (0.166667 - 0.182300) / 0.166667 | * 100% = 9.380000%
Er_Trunc = | (1.000000/2)*-0.027778 | = 0.013889
```

Calculando f'(6) pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à primeira derivada:

```
f'(xk) ~ (f(xk+1) - f(xk-1)) / h3
~ (f(7) - f(5)) / 2.000000
~ (1.945900 - 1.609400) / 2.000000
~ 0.168250
```

```
Er_rel = | (0.166667 - 0.168250) / 0.166667 | * 100% = 0.950000%
Er_Trunc = | (2.000000^2 / 6) * 0.009259 | = 0.006173
```

Calculando f'(6) pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à segunda derivada:

```
f''(xk) ~ (f(xk+1) - 2*f(Xk) + f(xk-1)) / h1*h2
~ (f(7) - 2*f(6) + f(5)) / 1.000000
~ (1.945900 - 3.583400 + 1.609400) / 1.000000
~ -0.028100
```

```
Er_rel = | (-0.027778 - -0.028100) / -0.027778 | * 100% = 1.160000%
Er_Trunc = | (1.000000^2 / 6) * -0.004630 | = 0.000772
*****FIM DA SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****
```

*****DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE: PONTO = 6*****

Calculando f'(6) pelo Método de Lagrange - 1º caso:

```
f'(xk) ~ (-3f(xk) + 4f(xk+1) - f(xk+2)) / (h1+h2)
~ (-3 * f(6) + 4 * f(7) - f(8)) / (2.000000)
~ (-3 * 1.791700 - 4 * 1.945900 - 2.0794) / (2.000000)
~ 0.164550
```

```
Er_rel = | (0.166667 - 0.164550) / 0.166667 | * 100% = 1.270000%
```

Calculando f'(6) pelo Método de Lagrange - 2º caso:

```
f'(xk) ~ (f(xk+1) - f(xk-1)) / (h1+h2)
~ (f(7) - f(5)) / (2.000000)
```

```

~ (1.945900 - 1.609400) / (2.000000)
~ 0.168250

```

```
Er_rel = | (0.166667 - 0.168250) / 0.166667 | * 100% = 0.950000%
```

Calculando $f'(6)$ pelo Método de Lagrange - 3º caso:

```

f'(xk) ~ (f(xk-2) - 4f(xk-1) + 3f(xk)) / h1+h2
~ (f(4) - 4f(5) + 3f(6)) / 2.000000
~ (1.386200 - 4 * 1.609400 + 3 * 1.791700) / 2.000000
~ 0.161850

```

```
Er_rel = | (0.166667 - 0.161850) / 0.166667 | * 100% = 2.890000%
```

*****FIM DE DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****

6.2 Exercício 6

```

[22]: # Dados da tabela
xk = np.array([1.2, 1.3, 1.4, 1.5, 1.6, 1.7])
fx = np.array([11.59, 14.04, 16.86, 20.10, 23.80, 28.05])
a = 1.4

x = sp.symbols('x')
# função que é dada pelo exercício
f = 3 * x * sp.exp(x) - sp.cos(x)

# Calculando as derivadas aproximadas
print("*****SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****")
derivada_taylor(xk, fx, 1, a, f)
derivada_taylor(xk, fx, 2, a, f)
derivada_taylor(xk, fx, 3, a, f)
derivada_taylor(xk, fx, 4, a, f)
print("*****FIM DA SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****\n")

print("*****DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****")
derivada_lagrange(xk, fx, 1, a, f)
derivada_lagrange(xk, fx, 2, a, f)
derivada_lagrange(xk, fx, 3, a, f)
print("*****FIM DE DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****\n")

```

*****SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****

Calculando $f'(1.4)$ pelo MDF-Progressiva de 1ª Ordem:

```

f'(xk) ~ (f(xk+1) - f(xk)) / h1
~ (f(1.5) - f(1.4)) / 0.100000
~ (20.100000 - 16.860000) / 0.100000
~ 32.400000

```

$Er_rel = | (30.182889 - 32.400000) / 30.182889 | * 100\% = 7.345587\%$
 $Er_Trunc = | (0.100000/2)*41.533007 | = 2.076650$

Calculando $f'(1.4)$ pelo MDF-Regressiva de 1ª Ordem:

$f'(x_k) \sim (f(x_k) - f(x_{k-1})) / h_2$
 $\sim (f(1.4) - f(1.3)) / 0.100000$
 $\sim (16.860000 - 14.040000) / 0.100000$
 ~ 28.200000

$Er_rel = | (30.182889 - 28.200000) / 30.182889 | * 100\% = 6.569581\%$
 $Er_Trunc = | (0.100000/2)*41.533007 | = 2.076650$

Calculando $f'(1.4)$ pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à primeira derivada:

$f'(x_k) \sim (f(x_{k+1}) - f(x_{k-1})) / h_3$
 $\sim (f(1.5) - f(1.3)) / 0.200000$
 $\sim (20.100000 - 14.040000) / 0.200000$
 ~ 30.300000

$Er_rel = | (30.182889 - 30.300000) / 30.182889 | * 100\% = 0.388003\%$
 $Er_Trunc = | (0.200000^2 / 6) * 52.543190 | = 0.350288$

Calculando $f'(1.4)$ pelo MDF-Centrada de 2ª Ordem à segunda derivada:

$f''(x_k) \sim (f(x_{k+1}) - 2f(x_k) + f(x_{k-1})) / h_1 * h_2$
 $\sim (f(1.5) - 2f(1.4) + f(1.3)) / 0.010000$
 $\sim (20.100000 - 33.720000 + 14.040000) / 0.010000$
 ~ 42.000000

$Er_rel = | (41.533007 - 42.000000) / 41.533007 | * 100\% = 1.124391\%$
 $Er_Trunc = | (0.010000^2 / 6) * 65.524272 | = 0.001092$

*****FIM DA SÉRIE DE TAYLOR E DIFERENÇAS FINITAS*****

*****DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****

Calculando $f'(1.4)$ pelo Método de Lagrange - 1º caso:

$f'(x_k) \sim (-3f(x_k) + 4f(x_{k+1}) - f(x_{k+2})) / (h_1 + h_2)$
 $\sim (-3 * f(1.4) + 4 * f(1.5) - f(1.6)) / (0.200000)$
 $\sim (-3 * 16.860000 - 4 * 20.100000 - 23.8) / (0.200000)$
 ~ 30.100000

$Er_rel = | (30.182889 - 30.100000) / 30.182889 | * 100\% = 0.274624\%$

Calculando $f'(1.4)$ pelo Método de Lagrange - 2º caso:

$f'(x_k) \sim (f(x_{k+1}) - f(x_{k-1})) / (h_1 + h_2)$
 $\sim (f(1.5) - f(1.3)) / (0.200000)$
 $\sim (20.100000 - 14.040000) / (0.200000)$
 ~ 30.300000

$Er_rel = | (30.182889 - 30.300000) / 30.182889 | * 100\% = 0.388003\%$

Calculando $f'(1.4)$ pelo Método de Lagrange - 3º caso:

$$\begin{aligned}f'(x_k) &\sim (f(x_{k-2}) - 4f(x_{k-1}) + 3f(x_k)) / h_1 + h_2 \\&\sim (f(1.2) - 4f(1.3) + 3f(1.4)) / 0.200000 \\&\sim (11.590000 - 4 * 14.040000 + 3 * 16.860000) / 0.200000 \\&\sim 30.050000\end{aligned}$$

$$Er_{rel} = | (30.182889 - 30.050000) / 30.182889 | * 100\% = 0.440281\%$$

*****FIM DE DIFERENCIAÇÃO MÉTODO DE LAGRANGE*****