

Trabalho 05 - Interpolação

Arthur Vieira Silva

09 de Junho de 2025

Sumário

1	Introdução	3
2	Solução numérica dos problemas propostos	4
2.1	Polinômio de Lagrange	4
2.2	Polinômio de Newton	6
2.3	Polinômio na forma canônica	7
3	Análise dos resultados	10
4	Referências	12

1 Introdução

A interpolação é recorrente em algumas situações, tais como: a coleta de valores amostrais em experimentos para geração de base de dados, em sistemas de computação gráfica, o usuário indica alguns pontos de referência, ou controle, e o computador deve preencher os caminhos intermediários desses pontos sem distorções e com alta velocidade de resposta, alguns modelos matemáticos são representados por funções, cuja expressão algébrica pode ser de uso inviável e, assim, é preciso obter uma função aproximadora, entre outras aplicações. Dada uma sequência de n reais $x_1 < x_2 < \dots < x_n$, um conjunto de pontos $\{(x_i, y_i) \in I \times \mathbb{R}\}_{i=1}^n$, onde $I = [x_1, x_n]$ e uma família de funções $F_1 = \{\varphi : I \rightarrow \mathbb{R}\}$, a interpolação consiste em encontrar alguma função $f \in F_1$ tal que, $f(x_i) = y_i, i = 1, 2, \dots, n$. Chamamos uma tal f de **função interpoladora** dos pontos dados, dizemos também que f interpola os pontos dados.

Diante desse contexto, o objetivo deste trabalho é implementar alguns métodos para encontrar um polinômio interpolador, são eles: **Polinômio de Lagrange**, **Polinômio de Newton** e **Polinômio na forma canônica**. Além disso, os métodos serão implementados utilizando a linguagem *Python* e também serão determinados os coeficientes (a_1, a_2, \dots, a_n) do polinômio interpolador na forma canônica, além de realizar a elaboração do gráfico com a função polinomial encontrada, fazendo o *plot* dos pontos (x_i, y_i) fornecidos. Com isso, três conjuntos de dados foram dados no enunciado do problema:

Tabela 1: Valores de x e y fornecidos na letra a)

X	Y
0	0,9
2	2,0
4	2,8
6	3,1
8	5,9
10	6,0

Tabela 2: Valores de x e y fornecidos na letra b)

X	Y
0	1
2	9,389
4	58,598
6	409,429
8	2988,958

Tabela 3: Valores de x e y fornecidos na letra c)

X	Y
0	1
2	7
4	21
6	22
8	34
10	34,5
12	35
14	64,5
16	65

Com isso, os métodos serão aplicados para estimar o valor de $x = 5, 2$, por meio do polinômio interpolador de Lagrange e de Newton. Em relação ao polinômio interpolador na forma canônica, ele será **único**, independentemente da maneira de expressá-lo, o que generaliza o fato conhecido de que por dois pontos quaisquer passa uma única reta.

2 Solução numérica dos problemas propostos

2.1 Polinômio de Lagrange

Dado um conjunto de pontos $\{x_j\}_{j=1}^n$ distintos dois a dois, definimos os polinômios de Lagrange como os polinômios de grau n que satisfazem:

$$L_i(x_j) = \begin{cases} 1, & j = i \\ 0, & j \neq i \end{cases} \quad (1)$$

Nesse caso, o interpolador $P_n(x)$ é expresso na forma de uma combinação linear da base definida por polinômios de Lagrange de grau n , $L_i(x), i = 1, \dots, n + 1$:

$$L_i(x) = \prod_{j=1, j \neq i}^{n+1} \frac{(x - x_j)}{(x_i - x_j)} \quad (2)$$

Cada polinômio $L_i(x)$ se anula em todos os pontos conhecidos x_j , com exceção de um deles, x_i . Assim, um interpolador genérico $P_n(x)$ de grau n pode ser expresso como combinação linear da base de polinômios de Lagrange $L_i(x)$, ponderados diretamente por coeficientes com valores iguais a y_i :

$$P_n(x) = \sum_{i=1}^{n+1} y_i \prod_{j=1, j \neq i}^{n+1} \frac{(x - x_j)}{(x_i - x_j)} \quad (3)$$

A seguir, serão apresentadas as saídas obtidas na execução da função implementada para encontrar o valor do polinômio interpolador de Lagrange em $P(5, 2)$ para cada uma das três alternativas, com os seus respectivos valores (x_i, y_i) previamente fornecidos:

```
A)

Interpolação de Lagrange:
  L_0(x) = 0.010752
  L_1(x) = -0.08735999999999998
  L_2(x) = 0.46591999999999983
  L_3(x) = 0.69888000000000002
  L_4(x) = -0.09984
  L_5(x) = 0.011648

  P(5.2) = 2.7868928

B)

Interpolação de Lagrange:
  L_0(x) = 0.0224
  L_1(x) = -0.14559999999999998
  L_2(x) = 0.5823999999999998
  L_3(x) = 0.58240000000000001
  L_4(x) = -0.0416

  P(5.2) = 146.89363360000004

C)

Interpolação de Lagrange:
  L_0(x) = 0.00258508800000000006
  L_1(x) = -0.03360614399999999
  L_2(x) = 0.3136573439999999
  L_3(x) = 0.94097203200000005
  L_4(x) = -0.336061440000000004
  L_5(x) = 0.156828672
  L_6(x) = -0.055351296000000001
  L_7(x) = 0.012220415999999998
  L_8(x) = -0.0012446719999999998

  P(5.2) = 19.810049024000005
```

Figura 1: Saída para o polinômio interpolador de Lagrange

2.2 Polinômio de Newton

Inicialmente, precisamos definir as diferenças divididas de Newton. Sendo assim, definimos as diferenças divididas $\Delta^k y_i$ no sentido ascendente por:

$$\begin{aligned} f[x_i] &= \Delta^0 y_i = y_i \implies \text{diferença de ordem 0;} \\ f[x_i, x_{i+1}] &= \Delta^1 y_i = \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} \implies \text{diferença de 1º ordem;} \\ f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}] &= \Delta^2 y_i = \Delta(\Delta y_i) = \frac{\Delta y_{i+1} - \Delta y_i}{x_{i+2} - x_i}, \forall i = 1, \dots, n-1 \implies \text{diferença de 2º ordem;} \\ f[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}] &= \Delta^k y_i = \frac{\Delta^{k-1} y_{i+1} - \Delta^{k-1} y_i}{x_{i+k} - x_i}, \forall i = 1, \dots, n+1-k \implies \text{diferença de k-ésima} \\ &\text{ordem.} \end{aligned}$$

A partir disso, o polinômio interpolador de Newton é uma forma polinomial que interpola um conjunto de pontos previamente fornecidos utilizando o método das diferenças divididas, sendo definido da seguinte forma:

$$P_n(x) = f[x_0] + (x-x_0)f[x_0, x_1] + (x-x_0)(x-x_1)f[x_0, x_1, x_2] + \dots + (x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{n-1})f[x_0, x_1, \dots, x_n] \quad (4)$$

Este método é extremamente vantajoso quando é preciso acrescentar um ponto qualquer no final de um conjunto de pontos discretos existente, mesmo que a sequência de pontos fique desordenada, e avaliar o novo interpolador correspondente incluindo mais uma parcela de diferenças divididas, permitindo a reutilização dos coeficientes já calculados e exigindo apenas o cálculo dos novos termos.

A seguir, serão apresentadas as saídas obtidas na execução das funções implementadas para encontrar tanto a tabela de diferenças divididas quanto o valor do polinômio interpolador de Newton em $P(5, 2)$ para cada uma das três alternativas, com os seus respectivos valores (x_i, y_i) previamente fornecidos:

```

A)
Interpolação de Newton:
Tabela de Diferenças Divididas:
0.9000    0.5500    -0.0375    -0.0042    0.0083    -0.0030
2.0000    0.4000    -0.0625    0.0625    -0.0214
2.8000    0.1500    0.3125    -0.1083
3.1000    1.4000    -0.3375
5.9000    0.0500
6.0000

P(5.2) = 2.7868928

B)
Interpolação de Newton:
Tabela de Diferenças Divididas:
1.0000    4.1945    5.1025    5.4334    4.3393
9.3890    24.6045    37.7027    40.1474
58.5980    175.4155    278.5872
409.4290    1289.7645
2988.9580

P(5.2) = 146.89363360000004

C)
Interpolação de Newton:
Tabela de Diferenças Divididas:
1.0000    3.0000    1.0000    -0.4375    0.1172    -0.0238    0.0037    -0.0004    0.0000
7.0000    7.0000    -1.6250    0.5000    -0.1211    0.0210    -0.0021    0.0000
21.0000    0.5000    1.3750    -0.4688    0.0885    -0.0043    -0.0019
22.0000    6.0000    -1.4375    0.2396    0.0456    -0.0272
34.0000    0.2500    0.0000    0.6042    -0.2266
34.5000    0.2500    3.6250    -1.2083
35.0000    14.7500    -3.6250
64.5000    0.2500
65.0000

P(5.2) = 19.810049024

```

Figura 2: Saída para o polinômio interpolador de Newton

2.3 Polinômio na forma canônica

Para aproximar uma função $y = f(x)$ contínua em $[a, b]$, podemos tomar n pontos $(x_i, y_i = f(x_i))$, com $i = 1, 2, \dots, n$, $x_i \in [a, b]$, com $x_0 = a$ e $x_n = b$, ou usamos uma função já representada por n pontos de uma tabela proveniente de um levantamento de dados. Tomamos um polinômio interpolador na forma canônica de grau n por:

$$P_n(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + \dots + a_n x^n \quad (5)$$

E aplicamos a seguinte condição:

$$P_n(x_i) = y_i, i = 1, 2, \dots, n$$

Com isso, temos como resultado a seguinte expressão:

$$\begin{cases} P_n(x_0) = a_0 + a_1 x_0 + \dots + a_{n-1} x_0^{n-1} + a_n x_0^n = y_0 \\ P_n(x_1) = a_0 + a_1 x_1 + \dots + a_{n-1} x_1^{n-1} + a_n x_1^n = y_1 \\ \dots \\ P_n(x_n) = a_0 + a_1 x_n + \dots + a_{n-1} x_n^{n-1} + a_n x_n^n = y_n \end{cases} \quad (6)$$

que é um sistema com n equações lineares e n incógnitas a_i , com a seguinte forma matricial, chamada de **matriz de Vandermonde**:

$$\begin{bmatrix} 1 & x_0 & \cdots & x_0^{n-1} & x_0^n \\ 1 & x_1 & \cdots & x_1^{n-1} & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^{n-1} & x_n^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

Resolvendo o sistema, obtemos os n coeficientes a_i do polinômio que passa por todos os n pontos $(x_i, y_i = f(x_i))$.

A seguir serão apresentadas as saídas obtidas na execução das funções implementadas para encontrar tanto o polinômio interpolador na forma canônica quanto o gráfico da função polinomial encontrada para cada uma das três alternativas, com os seus respectivos valores (x_i, y_i) previamente fornecidos:

```
A)
    Coeficientes a = [[ 0.9          -0.94833333  1.54166667 -0.51979167  0.06770833 -0.00296875]]
    P(x) = 0.900 - 0.948x^1 + 1.542x^2 - 0.520x^3 + 0.068x^4 - 0.003x^5

B)
    Coeficientes a = [[ 1.          -170.82775      163.42947917 -46.6376875    4.33925521]]
    P(x) = 1.000 - 170.828x^1 + 163.429x^2 - 46.638x^3 + 4.339x^4

C)
    Coeficientes a = [[ 1.00000000e+00 -6.81976190e+01  8.07393353e+01 -3.40510417e+01
    7.23161892e+00 -8.50000000e-01  5.59353299e-02 -1.92522321e-03
    2.69329737e-05]]
    P(x) = 1.000 - 68.198x^1 + 80.739x^2 - 34.051x^3 + 7.232x^4 - 0.850x^5 + 0.056x^6 - 0.002x^7 + 0.000x^8
```

Figura 3: Saída para o polinômio interpolador na forma canônica

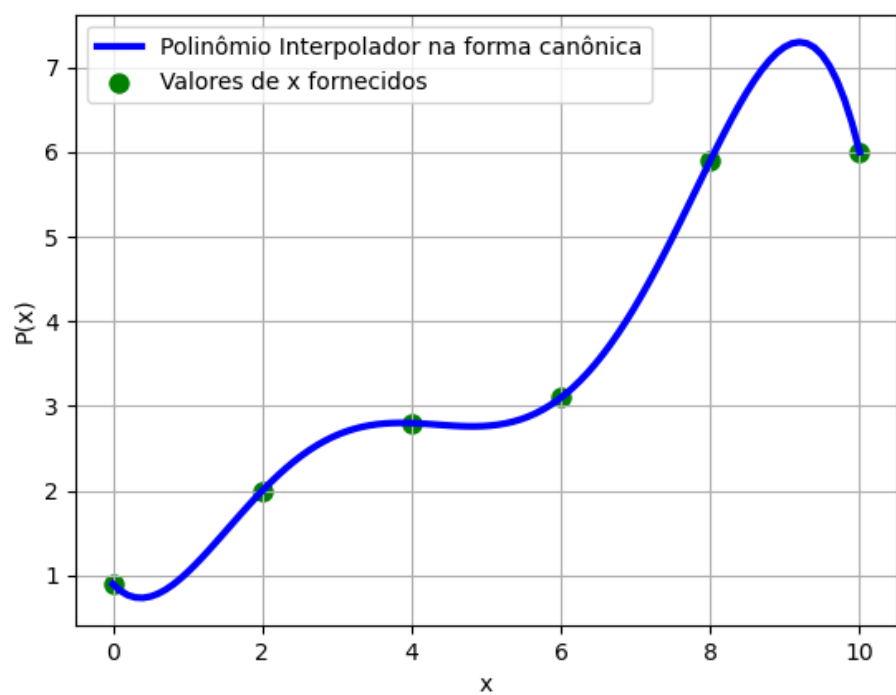


Figura 4: Gráfico do polinômio interpolador na forma canônica da letra a)

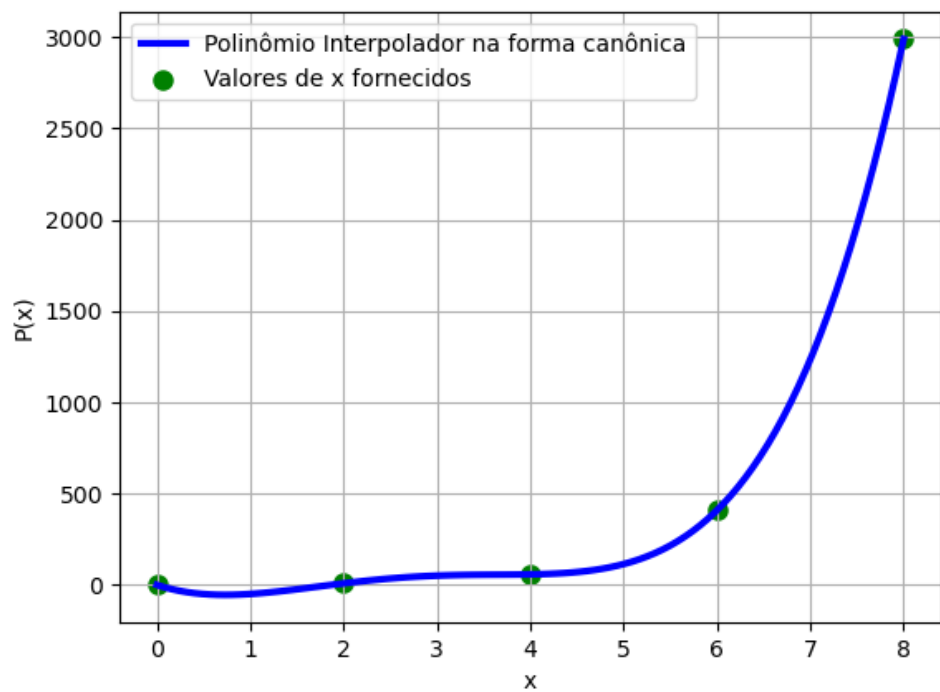


Figura 5: Gráfico do polinômio interpolador na forma canônica da letra b)

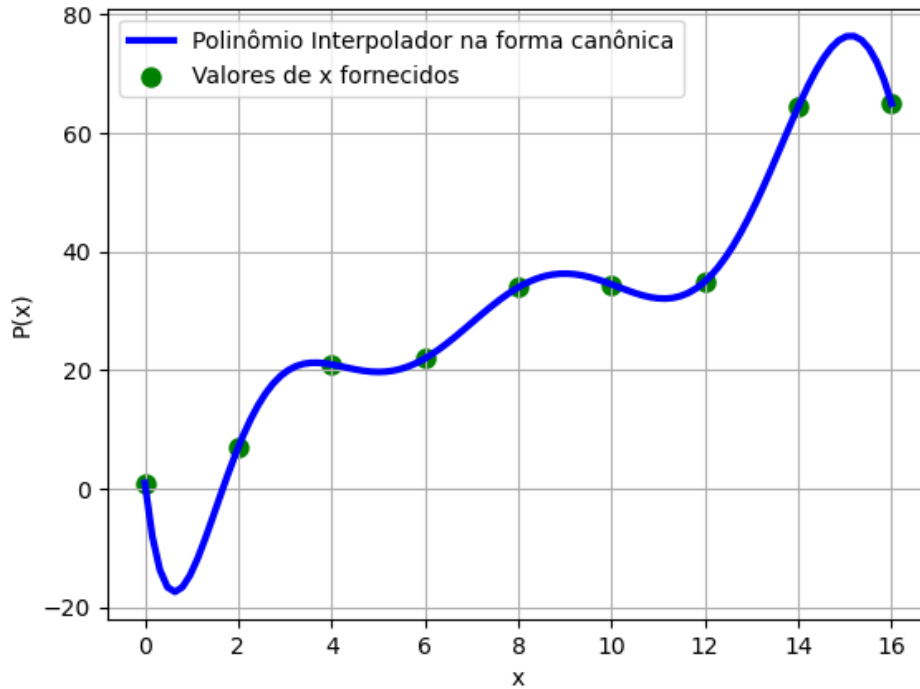


Figura 6: Gráfico do polinômio interpolador na forma canônica da letra c)

3 Análise dos resultados

Após a execução dos diferentes métodos, é possível afirmar que cada método será mais eficiente de acordo com a aplicação e o número de valores a serem estimados. O método de Newton, por exemplo, é mais eficiente quando é necessário realizar muitas estimativas em um mesmo conjunto de pontos, uma vez que as diferenças divididas podem ser reutilizadas sempre que necessário. Por outro lado, o método de Lagrange é mais eficiente quando é necessário efetuar estimativas em várias funções discretas com os mesmos valores independentes x , de maneira que os produtórios que envolvem apenas x , e que acompanham os valores independentes y_i , possam ser calculados anteriormente e reutilizados.

Na letra a), é possível notar que o valor estimado $P(5, 2) = 2,7868928$ condiz com o gráfico gerado a partir do seu polinômio. O polinômio interpolador não oscila tanto, a tabela de diferenças divididas mostra uma diminuição gradual dos seus valores e o polinômio na forma canônica possui coeficientes com valores baixos.

Em relação a letra b), o valor estimado $P(5, 2) = 146,8936$ também condiz com o gráfico. Além disso, valores maiores de x produzem uma maior oscilação nos valores de y , a tabela de diferenças divididas mostra como os valores de ordem mais alta são muito maiores e os coeficientes do polinômio na forma canônica possui coeficientes bastante elevados, evidenciando a instabilidade do polinômio interpolador.

Por fim, na letra c), o valor estimado $P(5, 2) = 19,81$ também condiz com o gráfico. O polinômio interpolador oscila constantemente com mudanças de concavidade, a tabela de diferenças divididas mostra valores muito próximos de zero nas ordens menores e valores mais elevados nas ordens maiores e os coeficientes do polinômio na forma canônica variam de valores mais elevados para valores mais próximos de zero.

4 Referências

JUSTO, Dagoberto Adriano Rizzotto; SAUTER, Esequia; AZEVEDO, Fabio Souto de; GUIDI, Leonardo Fernandes; KONZEN, Pedro Henrique de Almeida (org.). Cálculo numérico: Um livro colaborativo versão Python. Porto Alegre: 2020. Disponível em: <https://www.ufrgs.br/reatmat/CalculoNumerico/livro-py/livro-py.pdf>. Acesso em: 24 jan. 2023.

PETERS, Sérgio; SZEREMETA, Júlio Felipe. Cálculo numérico computacional. Florianópolis: Editora UFSC, 2018. 526 p. (Série Didática). Disponível em: <https://sergiopeters.prof.ufsc.br/livro-calculo-numerico-computacional/>. Acesso em: 27 maio 2025.