

# Laboratorium 3 - Interpolacja

Piotr Karamon

25.03.2024r.

## Treści zadań

### Zadania

1. Dane są trzy węzły interpolacji  $(-1, 2.4)$ ,  $(1, 1.8)$ ,  $(2, 4.5)$ , proszę obliczyć wielomian interpolacyjny 2-go stopnia, wykorzystując:
  - (a) jednomiany
  - (b) wielomiany Lagrange'a
  - (c) wielomiany wg wzoru Newton'a

Pokazać że trzy reprezentacje dają ten sam wielomian

2. Wyrazić następujący wielomian metodą Hornera  $p(t) = 3t^3 - 7t^2 + 5t - 4$
3. Ile mnożeń trzeba wykonać do ewaluacji wielomianu  $p(t)$  stopnia  $n - 1$  w danym punkcie  $t$  jeżeli wybieramy jako reprezentacje:
  - (a) jednomiany
  - (b) wielomiany Lagrange'a
  - (c) wielomiany Newtona

### Zadania domowe

1. Znaleźć kompromis między granicą błędu a zachowaniem wielomianu interpolacyjnego dla funkcji Rungego  $f(t) = 1/(1 + 25t^2)$ , dla równoodległych węzłów na przedziale  $[-1, 1]$
2.
  - (a) sprawdzić czy pierwsze siedem wielomianów Legendre'a są wzajemnie ortogonalne
  - (b) sprawdzić czy one spełniają wzór na rekurencję
  - (c) wyrazić każdy z siedmiu pierwszych jednomianów  $1, t, \dots, t^6$  jako liniową kombinację pierwszych siedmiu wielomianów Legendre'a,  $p_0, \dots, p_6$
3. Dana jest funkcja określona w trzech punktach  $x_0, x_1, x_2$ , rozmieszczonych w jednakowych odstępach ( $x_1 = x_0 + h, x_2 = x_1 + h$ ):
$$f(x_0) = y_0, \quad f(x_1) = y_1, \quad f(x_2) = y_2$$
Proszę wykonać interpolację danej funkcji sklejającymi funkcjami sześciennymi.

## Zadanie 1.

### Jednomiany (metoda algebraiczna)

$$f(x) = ax^2 + bx + c$$

Tworzymy układ równań:

$$\begin{aligned} ax_0^2 + bx_0 + c &= y_0 \\ ax_1^2 + bx_1 + c &= y_1 \\ ax_2^2 + bx_2 + c &= y_2 \end{aligned}$$

Następnie podstawiamy dane z węzłów interpolacji:

$$\begin{aligned} a(-1)^2 + b(-1) + c &= 2.4 \\ a(1)^2 + b(1) + c &= 1.8 \\ 4a + 2b + c &= 4.5 \end{aligned}$$

Układ równań rozwiążemy przy użyciu języka Python i biblioteki numpy.

```
import numpy as np
A = np.array([[ 1, -1, 1],
              [ 1,  1, 1],
              [ 4,  2, 1]])
b = np.array([2.4, 1.8, 4.5])

solution = np.linalg.solve(A, b)
print(solution)
```

```
[ 1.  -0.3  1.1]
```

Czyli:  $P(x) = x^2 - 0.3x + 1.1$

### Wielomiany Lagrange'a

$$L_k(x) = \prod_{i=0, i \neq k}^n \left( \frac{x - x_i}{x_k - x_i} \right)$$

$$P_n(x) = \sum_{k=0}^n f(x_k) L_k(x)$$

$$L_0 = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$

$$L_1 = \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)}$$

$$L_2 = \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}$$

$$\begin{aligned}
P_2(x) &= \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)}y_0 + \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)}y_1 + \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)}y_2 \\
P_2(x) &= \frac{(x-1)(x-2)}{(-1-1)(-1-2)}2.4 + \frac{(x+1)(x-2)}{(1+1)(1-2)}1.8 + \frac{(x+1)(x-1)}{(2+1)(2-1)}4.5 \\
P_2(x) &= \frac{(x-1)(x-2)}{6}2.4 + \frac{(x+1)(x-2)}{-2}1.8 + \frac{(x+1)(x-1)}{3}4.5 \\
P_2(x) &= \left(\frac{1}{6} \cdot 2.4 \cdot (x^2 - 3x + 2)\right) - \left(\frac{1}{2} \cdot 1.8 \cdot (x^2 - x - 2)\right) + \left(\frac{1}{3} \cdot 4.5 \cdot (x^2 - 1)\right) \\
P_2(x) &= (0.4x^2 - 1.2x + 0.8) - (0.9x^2 - 0.9x - 1.8) + (1.5x^2 - 1.5) \\
P_2(x) &= 1.0x^2 - 0.3x + 1.1
\end{aligned}$$

Tak samo jak w ostatniej metodzie otrzymujemy  $P(x) = x^2 - 0.3x + 1.1$ .

## Wielomiany wg wzoru Newton'a

Wielomian interpolacyjny będzie miał wzór:

$$P(x) = f[x_0] + (x-x_0)f[x_0, x_1] + (x-x_0)(x-x_1)f[x_0, x_1, x_2]$$

1. Wypisujemy wzory na ilorazy różnicowe

$$\begin{aligned}
f[x_0] &= f(x_0) \\
f[x_1] &= f(x_1) \\
f[x_2] &= f(x_2) \\
f[x_0, x_1] &= \frac{f[x_1] - f[x_0]}{x_1 - x_0} \\
f[x_0, x_1, x_2] &= \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0}
\end{aligned}$$

2. Podstawiamy węzły interpolacji:

$$\begin{aligned}
f[x_0] &= f(-1) = 2.4 \\
f[x_1] &= f(1) = 1.8 \\
f[x_2] &= f(2) = 4.5 \\
f[x_0, x_1] &= \frac{f[x_1] - f[x_0]}{x_1 - x_0} = \frac{1.8 - 2.4}{1 - (-1)} = \frac{-0.6}{2} = -0.3 \\
f[x_1, x_2] &= \frac{f[x_2] - f[x_1]}{x_2 - x_1} = \frac{4.5 - 1.8}{2 - 1} = \frac{2.7}{1} = 2.7 \\
f[x_0, x_1, x_2] &= \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0} = \frac{2.7 - (-0.3)}{2 - (-1)} = \frac{3.0}{3} = 1.0
\end{aligned}$$

3. Ilorazy różnicowe podstawiamy do wzoru na  $P(x)$

$$\begin{aligned}P(x) &= f[x_0] + (x - x_0)f[x_0, x_1] + (x - x_0)(x - x_1)f[x_0, x_1, x_2] \\&= 2.4 + (x - (-1))(-0.3) + (x - (-1))(x - 1)(1.0) \\&= 2.4 - 0.3(x + 1) + 1.0(x + 1)(x - 1) \\&= 2.4 - 0.3x - 0.3 + 1.0(x^2 - 1) \\&= 2.1 - 0.3x + x^2 - 1 \\&= x^2 - 0.3x + 1.1\end{aligned}$$

Ponownie otrzymaliśmy ten sam wielomian  $P(x) = x^2 - 0.3x + 1.1$

## Wnioski

Każda z tych metod, pomimo różnych podejść i technik obliczeniowych, doprowadziła do identycznego wyniku, co potwierdza empirycznie równoważność i skuteczność tych technik interpolacji.

## Zadanie 2

$$\begin{aligned}p(t) &= 3t^3 - 7t^2 + 5t - 4 \\&= t(3t^2 - 7t + 5) - 4 \\&= t(t(3t - 7) + 5) - 4\end{aligned}$$

## Zadanie 3

Wielomian  $p(t)$  stopnia  $n - 1$  interesuje nas liczba mnożeń potrzebna by obliczyć wartość tego wielomianu w zależności od reprezentacji:

1. **Jednomiany** - można użyć algorytmu Hornera, który wymaga  $n - 1$  mnożeń.
2. **Wielomiany Lagrange'a** - Aby obliczyć  $L_k$  potrzebujemy  $n - 1$  mnożeń. Wyrazów jest  $n$ . Każde  $L_k$  również mnożymy przez odpowiadający  $y_k$ . Sumarycznie dostajemy:  $(n - 1) \cdot n + n = n^2 - n + n = n^2$  mnożeń. Trzeba zaznaczyć, że w obliczenia nie są wliczone mnożenia potrzebne do obliczenia mianowników  $L_k$  ponieważ są one stałe, zatem wystarczy jest obliczyć raz, a nie dla każdej innej wartości  $t$ .
3. **Wielomiany wg wzoru Newton'a** - Możemy zastosować algorytm Hornera dla postaci Newtona. Dzięki temu potrzebne będzie tylko  $n - 1$  mnożeń. Podobnie jak przy wielomianach Lagrange'a trzeba zaznaczyć, że w ilość mnożeń nie są wliczone mnożenia potrzebne by obliczyć ilorazy różnicowe. Z racji tego że jest to wykonywane tylko raz a nie dla każdej innej wartości  $t$ .

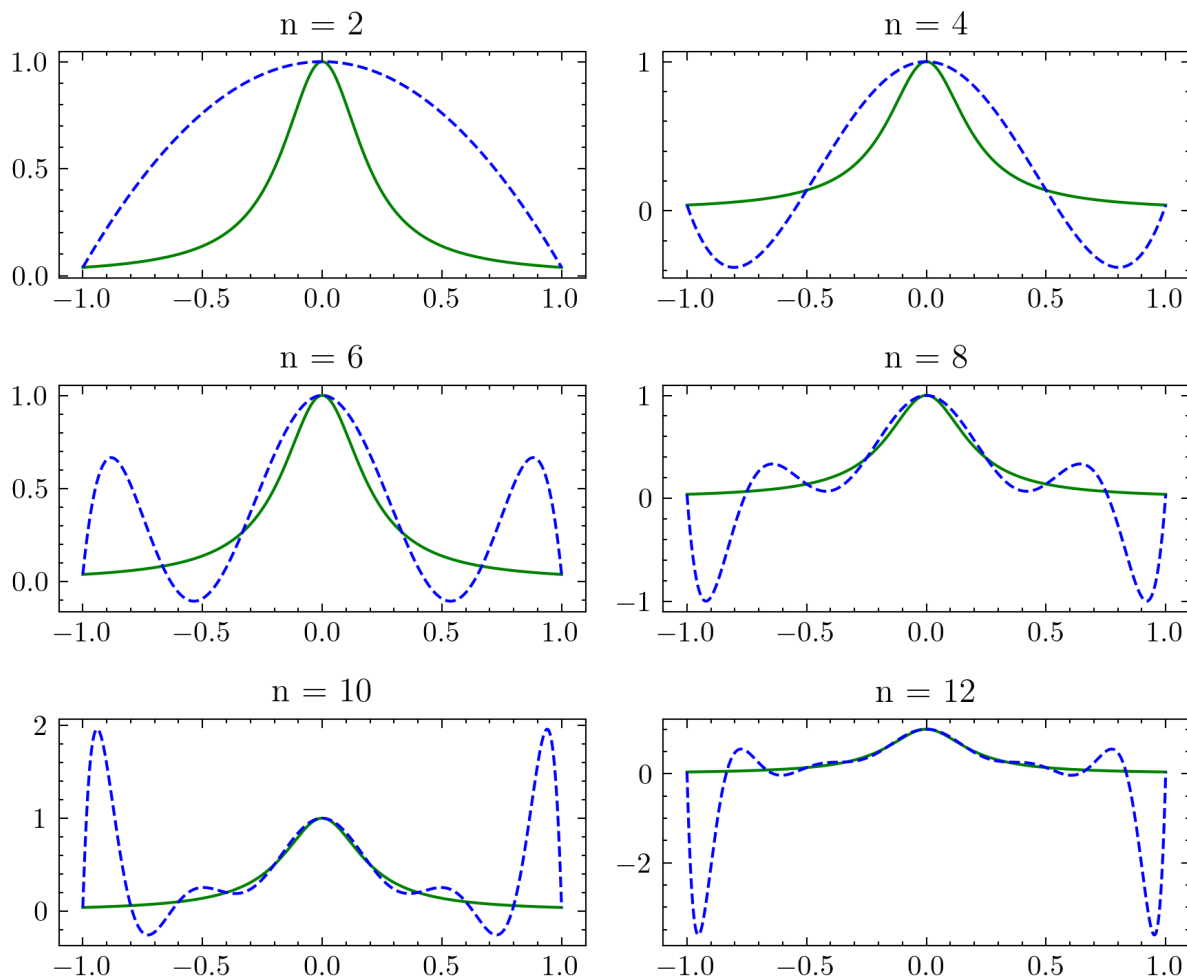
**Wnioski:** Metoda Hornera, stosowana dla jednomianów i wielomianów Newtona, okazuje się najbardziej efektywna obliczeniowo, wymagając tylko  $n - 1$  mnożeń. W porównaniu, wielomiany Lagrange'a wymagają znacznie więcej operacji mnożenia, co czyni je mniej efektywnymi dla wielomianów wysokiego stopnia.

## Zadanie domowe 1

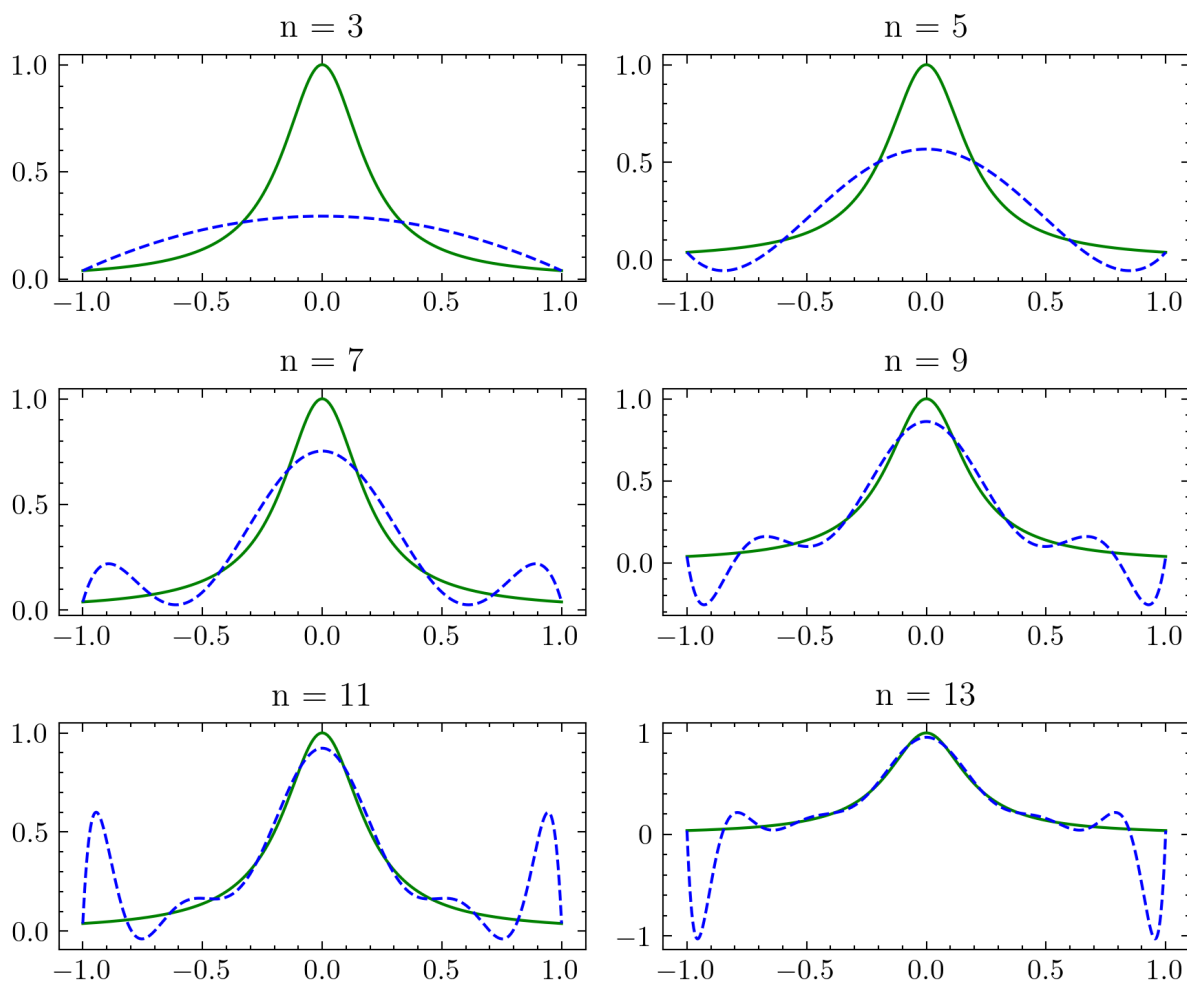
Funkcja Rungego:

$$f(t) = \frac{1}{1 + 25t^2}, t \in [-1, 1]$$

Zielonym kolorem zaznaczona jest funkcja Rungego, przerywaną linią natomiast zaznaczony jest wielomian interpolacyjny o stopniu  $n$ .



**Rysunek 1:** Wielomiany interpolacyjne stopnia parzystego dla funkcji Rungego.



**Rysunek 2:** Wielomiany interpolacyjne stopnia nieparzystego dla funkcji Rungego.

**Wnioski:** Widzimy, że dla wielomianów interpolacyjnych o dużych stopniach różnica między wielomianem a funkcją Rungego jest szczególnie widoczna w okolicy  $-1$  i  $1$ . Dobrym kompromisem jest wielomian stopnia 9. W tej sytuacji jednakże powinniśmy rozważyć specjalny dobór węzłów lub inne typy interpolacji (np. interpolacja funkcjami sześciennymi).

## Zadanie domowe 2

### a) Ortogonalność

Wielomiany Legendre'a to wielomiany określone wzorem:

$$P_n = \frac{1}{2^n n!} \frac{d^n}{dx^n} (x^2 - 1)^n \quad (n = 0, 1, \dots).$$

Pierwsze siedem wielomianów Legendre'a:

$$\begin{aligned}
P_0(x) &= 1 \\
P_1(x) &= x \\
P_2(x) &= \frac{1}{2}(3x^2 - 1) \\
P_3(x) &= \frac{1}{2}(5x^3 - 3x) \\
P_4(x) &= \frac{1}{8}(35x^4 - 30x^2 + 3) \\
P_5(x) &= \frac{1}{8}(63x^5 - 70x^3 + 15x) \\
P_6(x) &= \frac{1}{16}(231x^6 - 315x^4 + 105x^2 - 5)
\end{aligned}$$

Wielomiany są wzajemnie ortogonalne gdy:

$$\int_{-1}^1 P_m(x)P_n(x)dx = 0, \quad \text{dla } m \neq n$$

Całki zostaną policzone symbolicznie używając biblioteki SymPy. Najpierw definiujemy potrzebne wielomiany:

```
import sympy as sp
x = sp.symbols('x')

# pobrane z tablic
P_0 = 1
P_1 = x
P_2 = (1/2)*(3*x**2 - 1)
P_3 = (1/2)*(5*x**3 - 3*x)
P_4 = (1/8)*(35*x**4 - 30*x**2 + 3)
P_5 = (1/8)*(63*x**5 - 70*x**3 + 15*x)
P_6 = (1/16)*(231*x**6 - 315*x**4 + 105*x**2 - 5)
```

Potem liczymy całkę dla każdej pary wielomianów:

```
legendre_polynomials = [P_0, P_1, P_2, P_3, P_4, P_5, P_6]
for i, p1 in enumerate(legendre_polynomials):
    for j, p2 in enumerate(legendre_polynomials[:i]):
        integral = sp.integrate(p1*p2, (x, -1, 1))
        print(f'integral for p_{i} and p_{j} = {integral}')
```

```

integral for p_1 and p_0 = 0
integral for p_2 and p_0 = 0
integral for p_2 and p_1 = 0
integral for p_3 and p_0 = 0
integral for p_3 and p_1 = 0
integral for p_3 and p_2 = 0
integral for p_4 and p_0 = 0
integral for p_4 and p_1 = 0
integral for p_4 and p_2 = 0
integral for p_4 and p_3 = 0
integral for p_5 and p_0 = 0
integral for p_5 and p_1 = 0
integral for p_5 and p_2 = 0
integral for p_5 and p_3 = 0
integral for p_5 and p_4 = 0
integral for p_6 and p_0 = 0
integral for p_6 and p_1 = 0
integral for p_6 and p_2 = 0
integral for p_6 and p_3 = 0
integral for p_6 and p_4 = 0
integral for p_6 and p_5 = 0

```

Jak widać wszystkie całki postaci  $\int_{-1}^1 P_m(x)P_n(x)dx$  wynoszą zero dla pierwszych siedmiu wielomianów Legendre’a.

## Wzór rekurencyjny

$$\begin{aligned}
 P_0(x) &= 1 \\
 P_1(x) &= x \\
 (n+1)P_{n+1}(x) &= (2n+1)xP_n(x) - nP_{n-1}(x)
 \end{aligned}$$

W celu weryfikacji tej rekurencyjnej zależności skorzystamy ponownie z biblioteki SymPy.

```

from sympy import Rational

def legendre(n):
    match n:
        case 0: return 1
        case 1: return x
        case _:
            return sp.expand(Rational(1, n)*((2*n-1)*x*legendre(n-1) - (n-1)*legendre(n-2)))

for i in range(0, 7):
    print(f"legendre({i}) = {legendre(i)}, diff = {sp.simplify(legendre(i) - legendre_polynomials[i])}")

```



```

legendre(0) = 1, diff = 0
legendre(1) = x, diff = 0
legendre(2) = 3*x**2/2 - 1/2, diff = 0
legendre(3) = 5*x**3/2 - 3*x/2, diff = 0
legendre(4) = 35*x**4/8 - 15*x**2/4 + 3/8, diff = 0
legendre(5) = 63*x**5/8 - 35*x**3/4 + 15*x/8, diff = 0
legendre(6) = 231*x**6/16 - 315*x**4/16 + 105*x**2/16 - 5/16, diff = 0

```

Jak widać wielomiany Legendre’a wyliczone ze wzoru rekurencyjnego zgadzają się z wielomianami pobranymi z tablic, o czym świadczy `diff=0` w każdym wierszu wyniku.

## Liniowe kombinacje

Chcąc wyrazić każdy z siedmiu pierwszych jednomianów jako liniową kombinację pierwszych siedmiu wielomianów Legendre’a musimy stworzyć układy równań. Układy te pozyskamy z równań postaci

$$x^i = p_0 \cdot P_0(x) + p_1 \cdot P_1(x) + p_2 \cdot P_2(x) + p_3 \cdot P_3(x) + p_4 \cdot P_4(x) + p_5 \cdot P_5(x) + p_6 \cdot P_6(x)$$

. Musimy podstawić wzory na wielomiany Legendre’a a następnie wyznaczyć współczynniki  $p_0, \dots, p_6$ .

Do tego celu wykorzystamy bibliotekę SymPy.

```

p_0, p_1, p_2, p_3, p_4, p_5, p_6 = sp.symbols('p_0, p_1, p_2, p_3, p_4, p_5, p_6')

for i in range(0, 7):
    equation = sp.Eq(x**i, sp.expand(p_0 * P_0 + p_1 * P_1 + p_2 * P_2 + p_3 * P_3 + p_4 * P_4 + p_5 * P_5
    ↪ + p_6 * P_6))
    coeffs_eq = sp.collect(equation.lhs - equation.rhs, x, evaluate=False)
    eqs = [sp.Eq(coeffs_eq.get(x**i, 0), 0) for i in range(7)]
    solutions = sp.solve(eqs, (p_0, p_1, p_2, p_3, p_4, p_5, p_6), rational=True)
    print(f'x**{i}', solutions)

```

```

x**0 p_0: 1, p_1: 0, p_2: 0, p_3: 0, p_4: 0, p_5: 0, p_6: 0
x**1 p_0: 0, p_1: 1, p_2: 0, p_3: 0, p_4: 0, p_5: 0, p_6: 0
x**2 p_0: 1/3, p_1: 0, p_2: 2/3, p_3: 0, p_4: 0, p_5: 0, p_6: 0
x**3 p_0: 0, p_1: 3/5, p_2: 0, p_3: 2/5, p_4: 0, p_5: 0, p_6: 0
x**4 p_0: 1/5, p_1: 0, p_2: 4/7, p_3: 0, p_4: 8/35, p_5: 0, p_6: 0
x**5 p_0: 0, p_1: 3/7, p_2: 0, p_3: 4/9, p_4: 0, p_5: 8/63, p_6: 0
x**6 p_0: 1/7, p_1: 0, p_2: 10/21, p_3: 0, p_4: 24/77, p_5: 0, p_6: 16/231

```

Podsumowując:

$$\begin{aligned}
 1 &= 1 \cdot P_0 \\
 x &= 1 \cdot P_1 \\
 x^2 &= \frac{1}{3} \cdot P_0 + \frac{2}{3} \cdot P_2 \\
 x^3 &= \frac{3}{5} \cdot P_1 + \frac{2}{5} \cdot P_3 \\
 x^4 &= \frac{1}{5} \cdot P_0 + \frac{4}{7} \cdot P_2 + \frac{8}{35} \cdot P_4 \\
 x^5 &= \frac{3}{7} \cdot P_1 + \frac{4}{9} \cdot P_3 + \frac{8}{63} \cdot P_5 \\
 x^6 &= \frac{1}{7} \cdot P_0 + \frac{10}{21} \cdot P_2 + \frac{24}{77} \cdot P_4 + \frac{16}{231} \cdot P_6
 \end{aligned}$$

### Zadanie domowe 3

Mamy funkcję określoną w trzech punktach  $x_0, x_1, x_2$  takich, że  $x_1 = x_0 + h$  i  $x_2 = x_1 + h$ :  $f(x_0) = y_0$ ,  $f(x_1) = y_1$ ,  $f(x_2) = y_2$

Jako że mamy 3 punkty to musimy znaleźć dwie funkcje sześciennne:

- $S_0(x)$  na odcinku  $[x_0, x_1]$
- $S_1(x)$  na odcinku  $[x_1, x_2]$ .

By wyznaczyć  $S_0$  i  $S_1$  potrzebujemy warunków. Wiemy, że funkcje  $S_0$  powinny przechodzić przez węzły interpolacji, oraz chcemy by nasza funkcja była ciągła, zatem:

$$\begin{aligned}
 S_0(x_0) &= y_0 \\
 S_0(x_1) &= y_1 \\
 S_1(x_1) &= y_1 \\
 S_2(x_2) &= y_2
 \end{aligned}$$

Poza tym chcemy aby nasza funkcja była "gładka", a zatem żądamy by pierwsza i druga pochodna  $S_0$  i  $S_1$  były sobie równe w węzłach "wewnętrznych" w naszym przypadku jest to tylko węzeł  $x_1$ . Zatem:

$$\begin{aligned}
 S'_0(x_1) &= S'_1(x_1) \\
 S''_0(x_1) &= S''_1(x_1)
 \end{aligned}$$

To daje nam łącznie 6 równań, natomiast mamy 8 niewiadomych. Wybór ostatnich dwóch równań jest zależny od tego co chcemy osiągnąć i co opisuje funkcja która interpolujemy. Z racji na abstrakcyjny charakter tego zadania wybiorę opcję najprostszą czyli, zażądam by druga pochodna była równa zero w punktach brzegowych, czyli:

$$\begin{aligned}
 S''_0(x_0) &= 0 \\
 S''_1(x_2) &= 0
 \end{aligned}$$

Pierwsze cztery równania mają postać:

$$a_0(x_0)^3 + b_0(x_0)^2 + c_0(x_0) + d_0 = y_0$$

$$a_0(x_1)^3 + b_0(x_1)^2 + c_0(x_1) + d_0 = y_1$$

$$a_1(x_1)^3 + b_1(x_1)^2 + c_1(x_1) + d_1 = y_1$$

$$a_1(x_2)^3 + b_1(x_2)^2 + c_1(x_2) + d_1 = y_2$$

Kolejne związane z pochodnymi:

$$3a_0(x_1)^2 + 2b_0(x_1) + c_0 = 3a_1(x_1)^2 + 2b_1(x_1) + c_1$$

$$6a_0(x_1) + 2b_0 = 6a_1(x_1) + 2b_1$$

I warunki brzegowe:

$$6a_0(x - x_0) + 2b_0 = 0$$

$$6a_1(x - x_1) + 2b_1 = 0$$

Współczynniki zostaną policzone przy użyciu biblioteki SymPy.

```
import sympy as sp

a0, b0, c0, d0, a1, b1, c1, d1, x0, h, x = sp.symbols('a0 b0 c0 d0 a1 b1 c1 d1 x0 h x')
y0, y1, y2 = sp.symbols('y0 y1 y2')

S_0 = a0*x**3 + b0*x**2 + c0*x + d0
S_1 = a1*x**3 + b1*x**2 + c1*x + d1

solution = sp.solve((
    sp.Eq(S_0.subs(x,x0), y0),
    sp.Eq(S_0.subs(x,x0+h), y1),
    sp.Eq(S_1.subs(x,x0+h), y1),
    sp.Eq(S_1.subs(x,x0+2*h), y2),
    sp.Eq(sp.diff(S_0, x).subs(x,x0+h), sp.diff(S_1, x).subs(x, x0+h)),
    sp.Eq(sp.diff(S_0, x, x).subs(x,x0+h), sp.diff(S_1, x, x).subs(x, x0+h)),
    sp.Eq(sp.diff(S_0, x, x).subs(x,x0), 0),
    sp.Eq(sp.diff(S_1, x, x).subs(x,x0+2*h), 0),
), (a0, b0, c0, d0, a1, b1, c1, d1))

latex_str = "\\begin{align*}\\n"
for key, value in solution.items():
    latex_str += f" {sp.latex(key)} &= {sp.latex(value)} \\n\\n"
latex_str += "\\end{align*}"

print(latex_str)
```

$$\begin{aligned}
a_0 &= \frac{y_0 - 2y_1 + y_2}{4h^3} \\
a_1 &= \frac{-y_0 + 2y_1 - y_2}{4h^3} \\
b_0 &= \frac{-3x_0y_0 + 6x_0y_1 - 3x_0y_2}{4h^3} \\
b_1 &= \frac{6hy_0 - 12hy_1 + 6hy_2 + 3x_0y_0 - 6x_0y_1 + 3x_0y_2}{4h^3} \\
c_0 &= \frac{-5h^2y_0 + 6h^2y_1 - h^2y_2 + 3x_0^2y_0 - 6x_0^2y_1 + 3x_0^2y_2}{4h^3} \\
c_1 &= \frac{-11h^2y_0 + 18h^2y_1 - 7h^2y_2 - 12hx_0y_0 + 24hx_0y_1 - 12hx_0y_2 - 3x_0^2y_0 + 6x_0^2y_1 - 3x_0^2y_2}{4h^3} \\
d_0 &= \frac{4h^3y_0 + 5h^2x_0y_0 - 6h^2x_0y_1 + h^2x_0y_2 - x_0^3y_0 + 2x_0^3y_1 - x_0^3y_2}{4h^3} \\
d_1 &= \frac{6h^3y_0 - 4h^3y_1 + 2h^3y_2 + 11h^2x_0y_0 - 18h^2x_0y_1 + 7h^2x_0y_2 + 6hx_0^2y_0 - 12hx_0^2y_1 + 6hx_0^2y_2 + x_0^3y_0 - 2x_0^3y_1 + x_0^3y_2}{4h^3}
\end{aligned}$$

Obliczenia zostały wykonane symbolicznie z racji na treść zadania.

**Wnioski:** Wzory opisujące interpolację funkcjami sześciennymi potrafią być bardzo skomplikowane. Nie należy je w taki sposób wyprowadzać, ponieważ jest to niepraktyczne. Należy zebrać węzły interpolacji i stworzyć układ równań który można obliczyć już nie symbolicznie a numerycznie.

## Bibliografia

- Marian Bubak, Katarzyna Rycerz: *Metody Obliczeniowe w Nauce i Technice. Interpolacja*
- Marian Bubak, Katarzyna Rycerz: *Metody Obliczeniowe w Nauce i Technice. Funkcja sklejane - spline functions*