Projekt 3

June 7, 2022

Wiktoria Lewicka 184915

1 Aproksymacja profilu wysokościowego

1.1 Metoda Lagrange'a

Dla 3 tras zostanie przetestowane działanie metody interpolacji Lagrange'a.

1.1.1 Implementacja niezbędnych funkcji

Funkcja mnożąca wielomiany:

```
[44]: def multiply_polynomials(polynomials):
    result = [1]

    for polynomial in polynomials:
        result = np.convolve(result, polynomial)

    return np.array(result)
```

Funkcja zwracająca wielomian powstały poprzez interpolację Lagrange'a:

```
[45]: def get_lagrange_polynomial(x, y):
    if len(x) != len(y):
        raise Exception('Wrong data length')

# Generate all possible monomials
monomials = [np.array([1, -v]) for v in x]

# Construct polynomials to the result
lagrange_polynomials = []
for i in range(len(x)):
    polynomial = multiply_polynomials(monomials[:i] + monomials[i + 1:])
    lagrange_polynomials.append(polynomial * y[i])

# Construct divider
dividers = np.ones(len(y))
for i in range(len(y)):
    for j in range(len(y)):
```

Funkcja obliczająca wartość wielomianu: - coefficients- współczynniki wielomianu od najwyższej do najniższej potęgi - x - x, dla którego obliczana jest wartość funkcji

```
[46]: def get_polynomial_value(coefficients, x):
    n = len(coefficients)
    y = 0
    for i in range(n):
        y = y + coefficients[n - i - 1] * (x ** i)
    return y
```

1.1.2 Mount Everest

Interpolacja trasy dla wycieczki po Mount Everest.

```
[70]: path = 'profile_wysokosciowe/2018_paths/MountEverest.csv'

with open(path, 'r') as f:
    reader = csv.reader(f, delimiter=',')
    headers = next(reader)
    data = np.array(list(reader)).astype(float)

data_x = [row[0] for row in data]
    data_y = [row[1] for row in data]
```

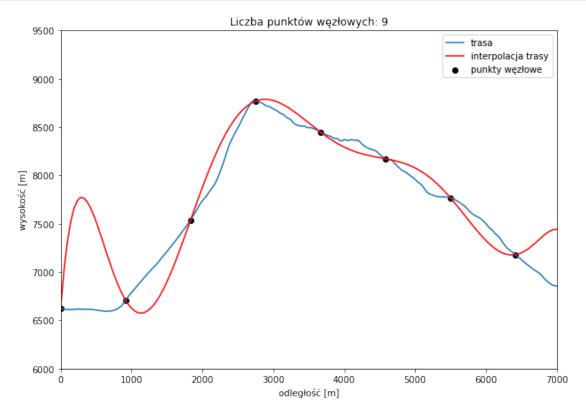
```
[73]: for i in [60, 50, 40, 30]:
    samples_x = [row[0] for row in data[::i]]
    samples_y = [row[1] for row in data[::i]]
    coefficients = get_lagrange_polynomial(samples_x, samples_y)

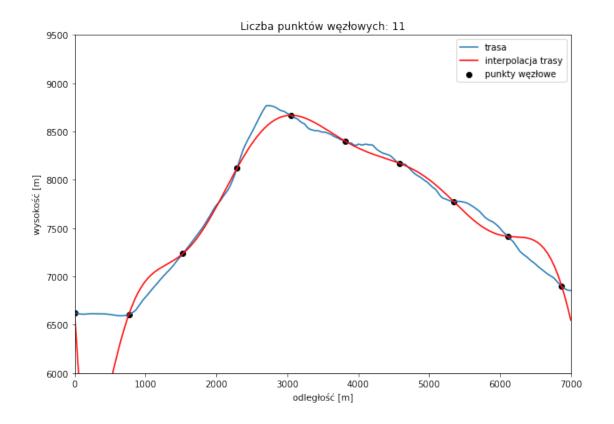
x = np.linspace(0, 7000, 150)
y = get_polynomial_value(coefficients, x)

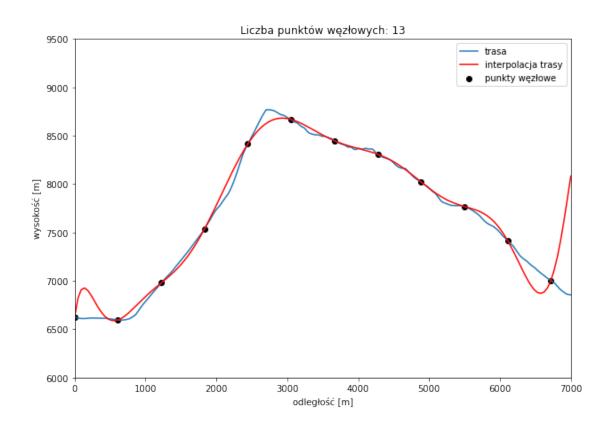
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 7))
ax.plot(data_x, data_y)
ax.plot(x, y, color='red')
ax.scatter(samples_x, samples_y, color='black')

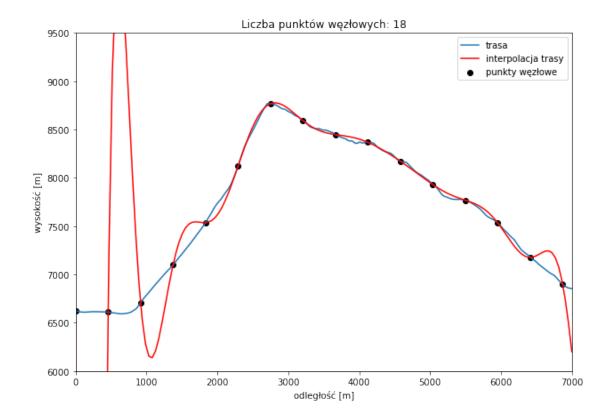
ax.set(xlim=[0, 7000], ylim=[6000, 9500])
ax.legend(["trasa", "interpolacja trasy", "punkty węzłowe"])
plt.title("Liczba punktów węzłowych: " + str(len(samples_x)))
```

```
plt.xlabel("odległość [m]")
plt.ylabel("wysokość [m]")
plt.plot()
```









1.1.3 Wielki Kanion Kolorado

Interpolacja trasy dla wycieczki po Wielkim Kanionie Kolorado.

```
[74]: path = 'profile_wysokosciowe/2018_paths/WielkiKanionKolorado.csv'

with open(path, 'r') as f:
    reader = csv.reader(f, delimiter=',')
    headers = next(reader)
    data = np.array(list(reader)).astype(float)

data_x = [row[0] for row in data]
    data_y = [row[1] for row in data]
```

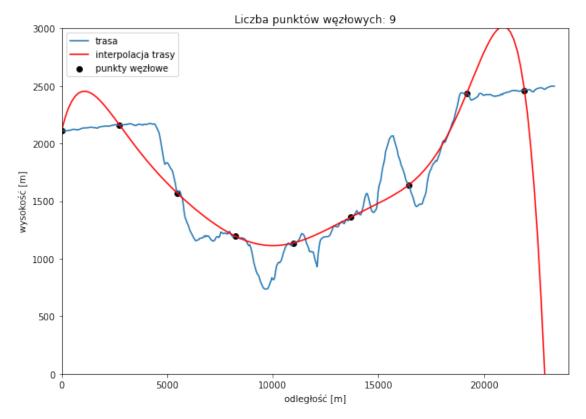
```
for i in [60, 50, 40, 30]:
    samples_x = [row[0] for row in data[::i]]
    samples_y = [row[1] for row in data[::i]]
    coefficients = get_lagrange_polynomial(samples_x, samples_y)

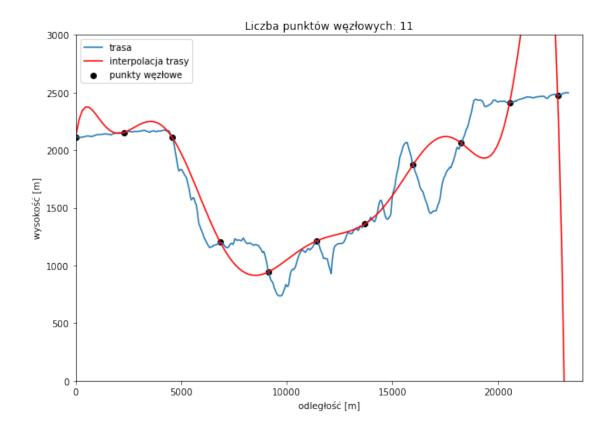
x = np.linspace(0, 24000, 150)
```

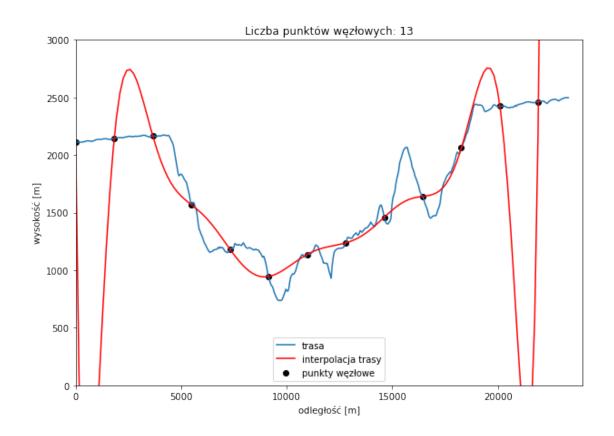
```
y = get_polynomial_value(coefficients, x)

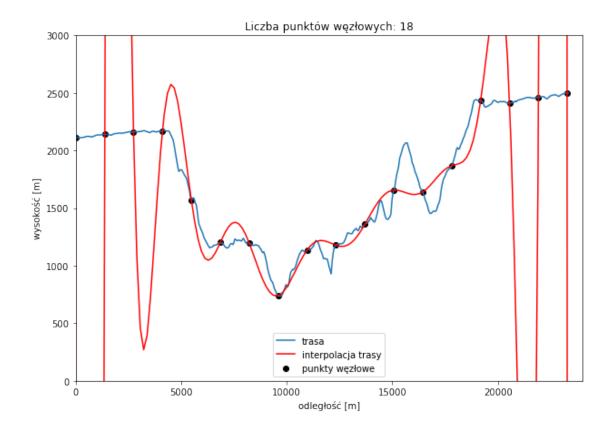
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 7))
ax.plot(data_x, data_y)
ax.plot(x, y, color='red')
ax.scatter(samples_x, samples_y, color='black')

ax.set(xlim=[0, 24000], ylim=[0, 3000])
ax.legend(["trasa", "interpolacja trasy", "punkty węzłowe"])
plt.title("Liczba punktów węzłowych: " + str(len(samples_x)))
plt.xlabel("odległość [m]")
plt.ylabel("wysokość [m]")
```









1.1.4 Tczew-Starogard

Interpolacja trasy podróży od Tczewa do Starogardu.

```
[51]: path = 'profile_wysokosciowe/2018_paths/tczew_starogard.txt'

with open(path, 'r') as f:
    reader = csv.reader(f, delimiter=' ')
    headers = next(reader)
    data = np.array(list(reader)).astype(float)

data_x = [row[0] for row in data]
    data_y = [row[1] for row in data]
```

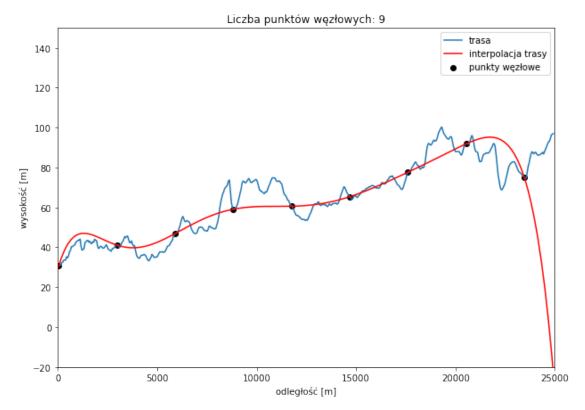
```
[82]: for i in [60, 50, 40, 30]:
    samples_x = [row[0] for row in data[::i]]
    samples_y = [row[1] for row in data[::i]]
    coefficients = get_lagrange_polynomial(samples_x, samples_y)

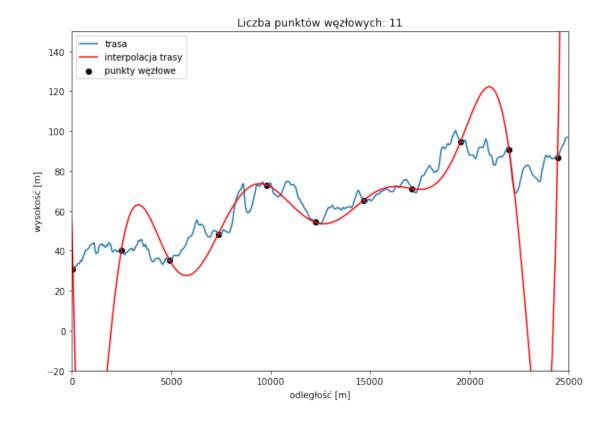
x = np.linspace(0, 25000, 150)
```

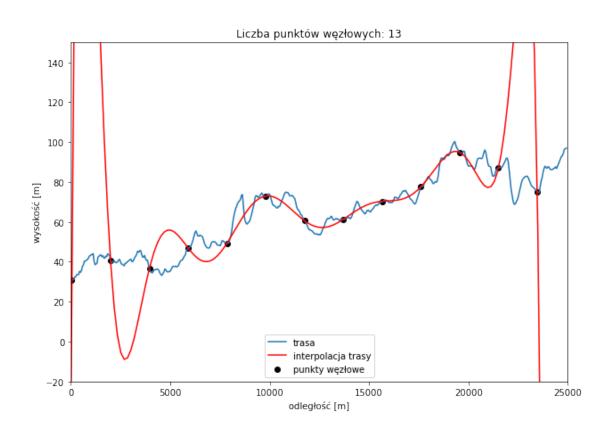
```
y = get_polynomial_value(coefficients, x)

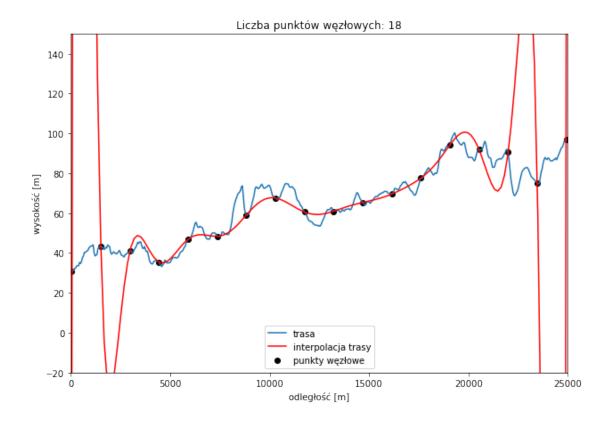
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 7))
ax.plot(data_x, data_y)
ax.plot(x, y, color='red')
ax.scatter(samples_x, samples_y, color='black')

ax.set(xlim=[0, 25000], ylim=[-20, 150])
ax.legend(["trasa", "interpolacja trasy", "punkty węzłowe"])
plt.title("Liczba punktów węzłowych: " + str(len(samples_x)))
plt.xlabel("odległość [m]")
plt.ylabel("wysokość [m]")
```









1.1.5 Obserwacje i wnioski

Interpolacja Langange'a pozwala przybliżyć trasę z dobrą dokładnością, ale jest podatna na efekt Rungego. #### Wpływ liczby punktów węzłowych na wyniki Zbyt duża liczba punktów powoduje efekt Rungego. #### Wpływ rozmieszczenia punktów węzłowych na wyniki Gdy punkty są bliżej siebie, interpolacja jest dokładniejsza. #### Wpływ dokładności pomiaru punktów węzłowych na wyniki Dla mniej dokładnych pomiarów interpolacja jest lepsza. #### Wpływ charakteru trasy na wyniki Dla bardziej zróżnicowanej trasy interpolacja jest mniej dokładna (bardziej podatna na efekt Rungego). Nie da się wyznaczyć bardzo dokładnej interpolacji takiej trasy.

1.2 Metoda funkcji sklejanych trzeciego stopnia

Metoda ta polega na wyznaczeniu przebiegu funkcji przy użyciu połączonych ze sobą wielomianów trzeciego stopnia.

1.2.1 Implementacja

Funkcja implementująca interpolację metodą funkcji sklejanych trzeciego stopnia: - argumenty x i y: tablice zawierające współrzędne punktów węzłowych - wartość zwracana: coefficients - tablica zawierająca współczynniki kolejnych wielomianów

```
[94]: def get_spline_coeffs(x, y):
          functions_count = len(x) - 1
          matrix = [[0 for x in range(functions_count * 4)] for y in_
       →range(functions_count * 4)]
          b = []
          empty_row = [0] * 4 * functions_count
          current_row = 0
          # values in given nodes
          for i in range(functions_count):
              matrix[current_row][i * 4] = 1
              b.append(y[i])
              current_row = current_row + 1
              val = x[i + 1] - x[i]
              matrix[current row][i * 4] = 1
              matrix[current_row][i * 4 + 1] = val
              matrix[current_row][i * 4 + 2] = val**2
              matrix[current_row][i * 4 + 3] = val**3
              current_row = current_row + 1
              b.append(y[i + 1])
          # intern nodes
          for i in range(1, len(x) - 1):
              # derivatives 1st degree
              val = x[i] - x[i - 1]
              matrix[current_row][(i - 1) * 4 + 1] = 1
              matrix[current_row][(i - 1) * 4 + 2] = 2 * val
              matrix[current_row][(i - 1) * 4 + 3] = 3 * val**2
              matrix[current_row][i * 4 + 1] = -1
              current_row = current_row + 1
              b.append(0)
              # derivatives 2nd degree
              matrix[current_row][(i - 1) * 4 + 2] = 2
              matrix[current_row][(i - 1) * 4 + 3] = 6 * val
              matrix[current_row][i * 4 + 2] = -2
              current_row = current_row + 1
              b.append(0)
```

```
# extern nodes
matrix[current_row][2] = 1 # for min x

current_row = current_row + 1
b.append(0)

value = x[len(x) - 1] - x[len(x) - 2]

matrix[current_row][(functions_count * 4) - 2] = 2
matrix[current_row][(functions_count * 4) - 1] = 6 * val
b.append(0)

coefficients = solve(matrix, b)

return coefficients
```

Funkcje obliczające wartość dla danego x interpolacji:

```
[108]: def get_spline_value(coefficients, x, x0):
    n = len(coefficients)
    y = 0
    for i in range(n):
        y = y + coefficients[n - i - 1] * ((x - x0) ** i)
    return y
```

```
def get_interpolated_value(coefficients, x_vals, x):
    coefficients = [coefficients[i:i+4] for i in range(0, len(coefficients), 4)]
    interval = len(coefficients) - 1

# Check interval
for i in range(len(x_vals)):
    if x <= x_vals[i]:
        interval = i - 1
        break

if interval < 0:
    interval = 0

return get_spline_value(list(reversed(coefficients[interval])), x,_u

-x_vals[interval])</pre>
```

```
[110]: c, m = get_spline_coeffs([1,3,5], [6, -2, 4])
```

```
ValueError Traceback (most recent call last)
Input In [110], in <cell line: 1>()
----> 1 c, m = get_spline_coeffs([1,3,5], [6, -2, 4])
```

```
ValueError: too many values to unpack (expected 2)
```

```
[111]: m
[111]: [[1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
        [1, 2, 4, 8, 0, 0, 0, 0],
        [0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0],
        [0, 0, 0, 0, 1, 2, 4, 8],
        [0, 1, 4, 12, 0, -1, 0, 0],
        [0, 0, 2, 12, 0, 0, -2, 0],
        [0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0],
        [0, 0, 0, 0, 0, 0, 2, 12]]
[112]: def get_spline_value(coefficients, x, x0):
           n = len(coefficients)
           y = 0
           for i in range(n):
               y = y + coefficients[n - i - 1] * ((x - x0) ** i)
           return y
[113]: def get_interpolated_value(coefficients, x_vals, x):
           coefficients = [coefficients[i:i+4] for i in range(0, len(coefficients), 4)]
           interval = len(coefficients) - 1
           # Check interval
           for i in range(len(x_vals)):
               if x <= x_vals[i]:</pre>
                   interval = i - 1
                   break
           if interval < 0:</pre>
               interval = 0
           return get_spline_value(list(reversed(coefficients[interval])), x,__
        →x_vals[interval])
```

1.2.2 Mount Everest

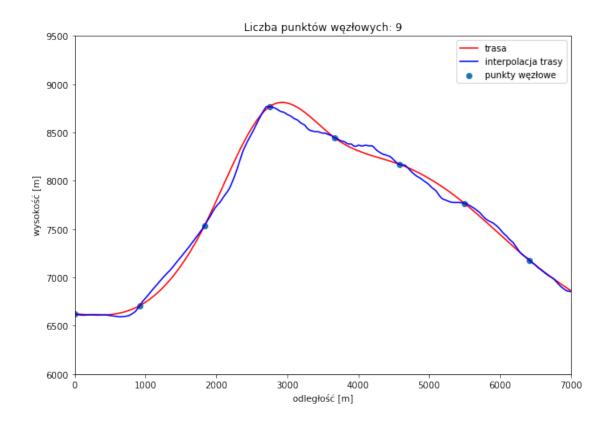
Interpolacja trasy dla wycieczki po Mount Everest.

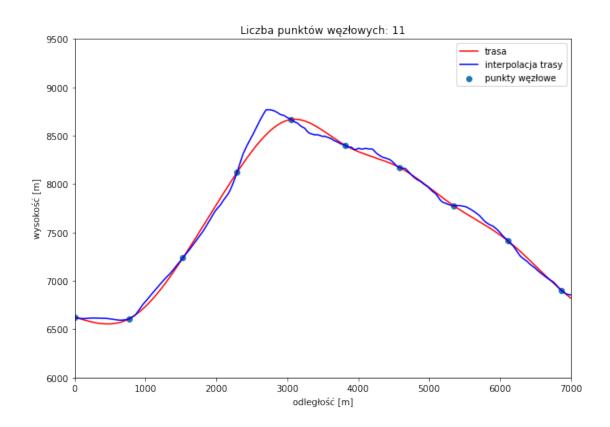
```
[114]: path = 'profile_wysokosciowe/2018_paths/MountEverest.csv'

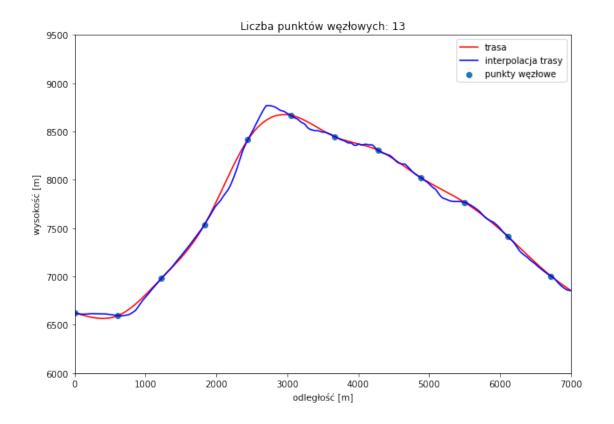
with open(path, 'r') as f:
    reader = csv.reader(f, delimiter=',')
    headers = next(reader)
    data = np.array(list(reader)).astype(float)
```

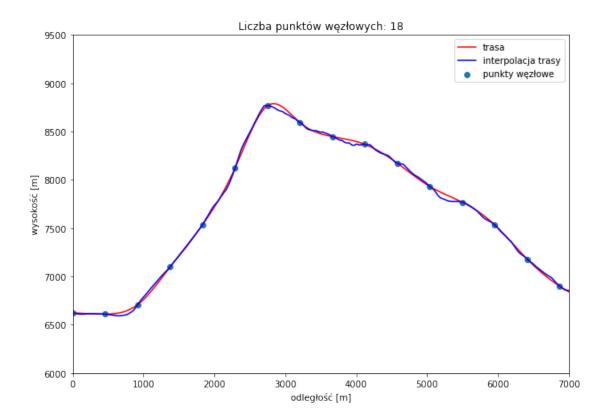
```
data_x = [row[0] for row in data]
data_y = [row[1] for row in data]
```

```
[115]: for i in [60, 50, 40, 30]:
           x_vals = [row[0] for row in data[::i]]
           y_vals = [row[1] for row in data[::i]]
           coefficients = get_spline_coeffs(x_vals, y_vals)
           x = np.linspace(0, 7000, 150)
          y = list(map(lambda el: get_interpolated_value(coefficients, x_vals, el),__
        →x))
           fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 7))
           ax.plot(x, y, color='red')
           ax.plot(data_x, data_y, color='blue')
           ax.scatter(x_vals, y_vals)
           ax.set(xlim=[0, 7000], ylim=[6000, 9500])
           ax.legend(["trasa", "interpolacja trasy", "punkty węzłowe"])
           plt.title("Liczba punktów węzłowych: " + str(len(x_vals)))
           plt.xlabel("odległość [m]")
           plt.ylabel("wysokość [m]")
           plt.plot()
```









1.2.3 Wielki Kanion Kolorado

Interpolacja trasy dla wycieczki po Wielkim Kanionie Kolorado.

```
path = 'profile_wysokosciowe/2018_paths/WielkiKanionKolorado.csv'

with open(path, 'r') as f:
    reader = csv.reader(f, delimiter=',')
    headers = next(reader)
    data = np.array(list(reader)).astype(float)

data_x = [row[0] for row in data]
    data_y = [row[1] for row in data]
```

```
[117]: for i in [60, 50, 40, 30]:
    x_vals = [row[0] for row in data[::i]]
    y_vals = [row[1] for row in data[::i]]
    coefficients = get_spline_coeffs(x_vals, y_vals)
    x = np.linspace(0, 24000, 150)
```

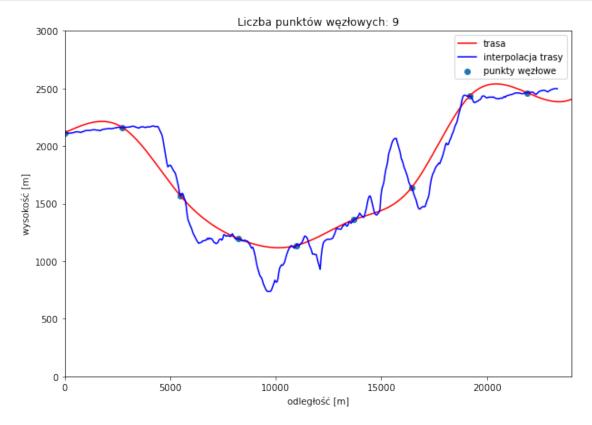
```
y = list(map(lambda el: get_interpolated_value(coefficients, x_vals, el),_u

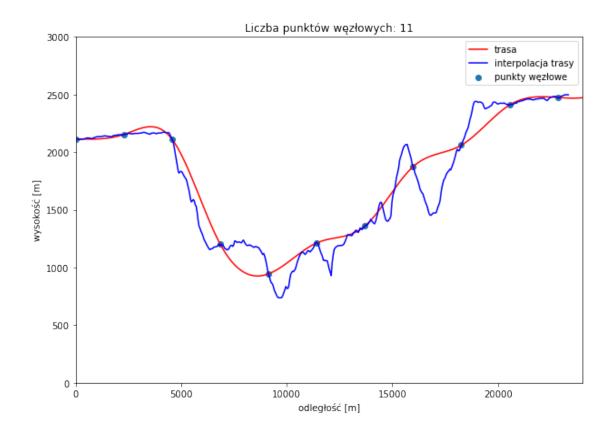
in x))

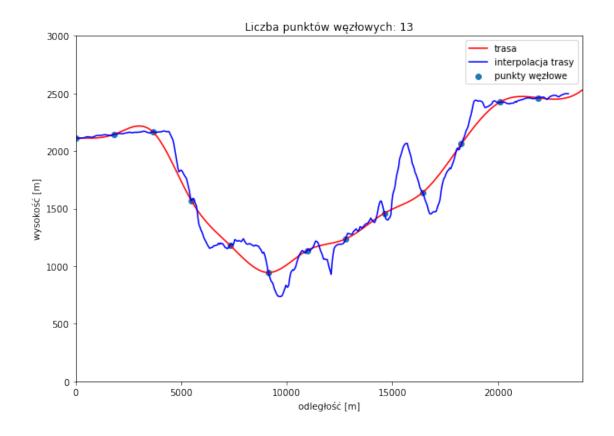
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 7))
   ax.plot(x, y, color='red')
   ax.plot(data_x, data_y, color='blue')
   ax.scatter(x_vals, y_vals)
   ax.set(xlim=[0, 24000], ylim=[0, 3000])

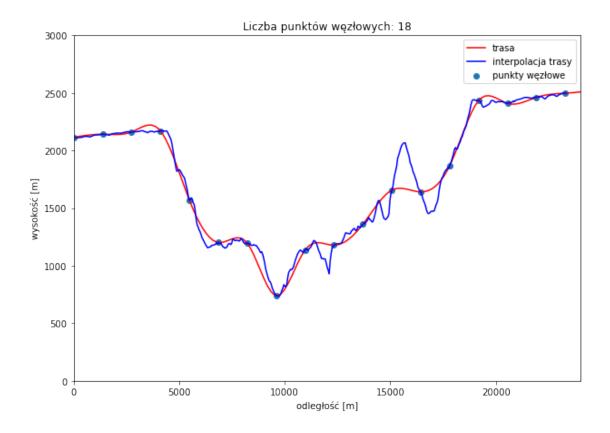
ax.legend(["trasa", "interpolacja trasy", "punkty węzłowe"])
   plt.title("Liczba punktów węzłowych: " + str(len(x_vals)))
   plt.xlabel("odległość [m]")
   plt.ylabel("wysokość [m]")

plt.plot()
```









1.2.4 Tczew-Starogard

Interpolacja trasy podróży od Tczewa do Starogardu.

```
[118]: path = 'profile_wysokosciowe/2018_paths/tczew_starogard.txt'

with open(path, 'r') as f:
    reader = csv.reader(f, delimiter=' ')
    headers = next(reader)
    data = np.array(list(reader)).astype(float)

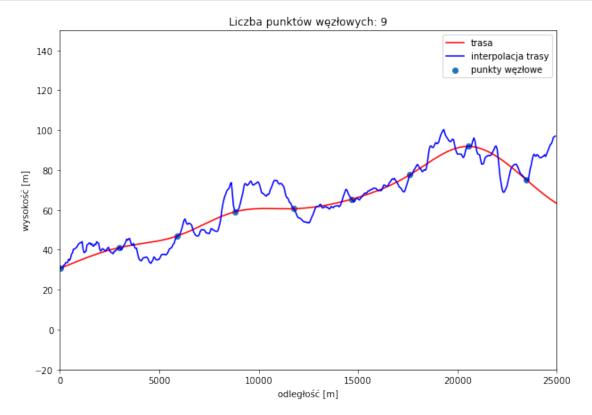
data_x = [row[0] for row in data]
    data_y = [row[1] for row in data]
```

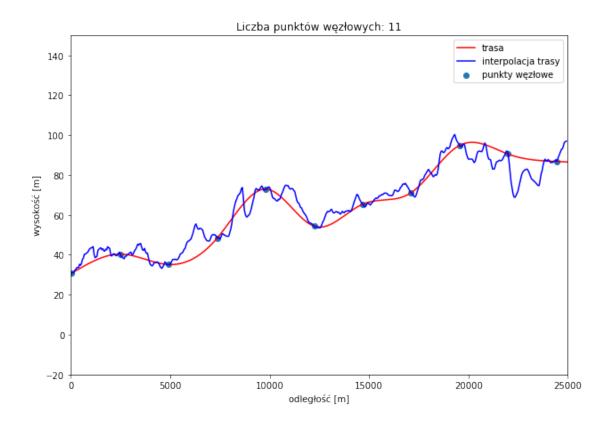
```
[119]: for i in [60, 50, 40, 30]:
    x_vals = [row[0] for row in data[::i]]
    y_vals = [row[1] for row in data[::i]]
    coefficients = get_spline_coeffs(x_vals, y_vals)
```

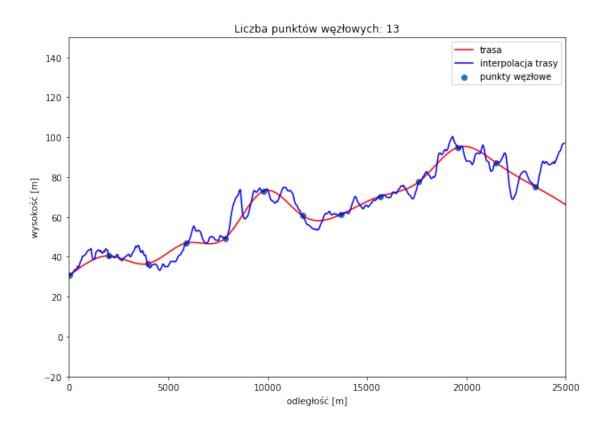
```
x = np.linspace(0, 25000, 150)
y = list(map(lambda el: get_interpolated_value(coefficients, x_vals, el),

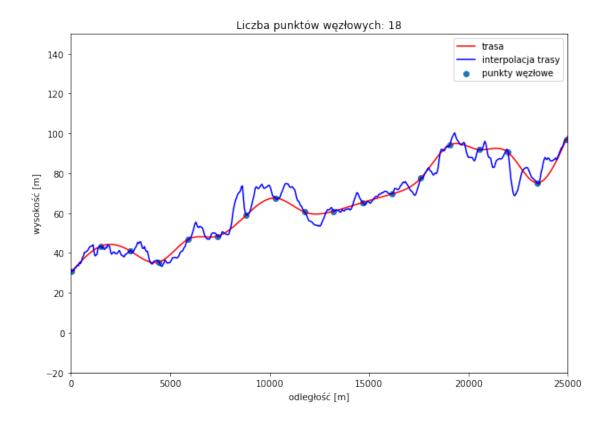
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 7))
ax.plot(x, y, color='red')
ax.plot(data_x, data_y, color='blue')
ax.scatter(x_vals, y_vals)
ax.set(xlim=[0, 25000], ylim=[-20, 150])

ax.legend(["trasa", "interpolacja trasy", "punkty węzłowe"])
plt.title("Liczba punktów węzłowych: " + str(len(x_vals)))
plt.xlabel("odległość [m]")
plt.ylabel("wysokość [m]")
```









1.2.5 Obserwacje i wnioski

Do przeprowadzonych interpolacji zostały użyte takie same punkty jak przy interpolacji Lagrange'a. Metoda interpolacji funkcjami sklejanymi trzeciego stopnia, w przeciwieństwie do metody interpolacji Lagrange'a, jest niepodatna na efekt Rungego. #### Wpływ liczby punktów węzłowych na wyniki Im więcej punktów, tym lepsza interpolacja. Brak efektu Rungego. #### Wpływ rozmieszczenia punktów węzłowych na wyniki Gdy punkty są bliżej siebie, interpolacja jest dokładniejsza. #### Wpływ dokładności pomiaru punktów węzłowych na wyniki Dla dokładniejszych pomiarów potrzeba większej ilości punktów, żeby interpolacja była dokładna. #### Wpływ charakteru trasy na wyniki Charakter trasy nie ma znaczącego wpływu na wyniki.

1.3 Ogólne wnioski

Metoda interpolacji przy użyciu funkcji sklejanych jest dokładniejsza i stabilniejsza od metody Lagrange'a.