## KAUNO TECHNOLOGIJOS UNIVERSITETAS INFORMATIKOS FAKULTETAS

# Skaitiniai metodai ir algoritmai (P170B115) *Laboratorinių darbų ataskaita*

Atliko:

IFF-1/4 gr. studentas

Mildaras Karvelis

2023 m. gruodžio 29 d.

Priėmė:

Prof. Barauskas Rimantas

**KAUNAS 2023** 

## **TURINYS**

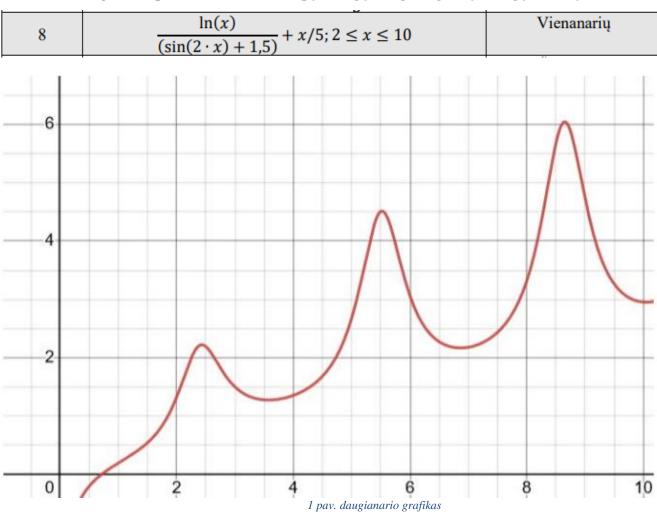
1.	Pirma užduotis. Interpoliavimas daugianariu	
	1.1. a dalis. Taškai pasiskirstę tolygiai	
	1.2. b dalis. Taškai apskaičiuojami naudojant Čiobyševo abscises	5
	1.3. Programos kodas	5
2.	Antra užduotis. Interpoliavimas splainu per duotus taškus	8
	2.1. Programos kodas	
3.	Trečia užduotis. Aproksimavimas	12
	3.1. Programos kodas	
4.	Ketvirta užduotis. Parametrinis aproksimavimas	
	4.1. Pradiniai duomenys	
	4.2. Aproksimavimo rezultatai	18
	4.3. Programos kodas	22

### 1. Pirma užduotis. Interpoliavimas daugianariu

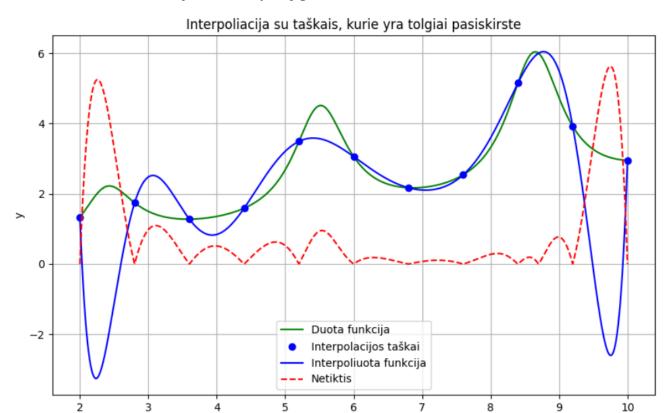
1 lentelėje duota interpoliuojamos funkcijos analitinė išraiška. Pateikite interpoliacinės funkcijos išraišką naudodami 1 lentelėje nurodytas bazines funkcijas, kai:

- a. Taškai pasiskirstę tolygiai.
- b. Taškai apskaičiuojami naudojant Čiobyševo abscises.

Interpoliavimo taškų skaičių parinkite laisvai, bet jis turėtų neviršyti 30. Pateikite du grafikus, kai interpoliuojančios funkcijos apskaičiuojamos naudojant skirtingas abscises ir gautas interpoliuojančių funkcijų išraiškas. Tame pačiame grafike vaizduokite duotąją funkciją, interpoliuojančią funkciją ir netiktį.



#### 1.1. a dalis. Taškai pasiskirstę tolygiai



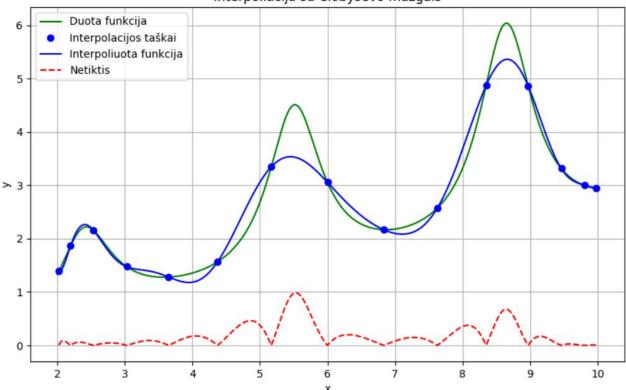
Gautos konstantos:

Interpoliuojančios funkcijos išraiška:

$$f(x) = a(0) + a(1) * x + a(2) * x2 + a(3) * x3 + a(4) * x4 + a(5) * x5 + a(6) * x6 + a(7) * x7 + a(8) * x8 + a(9) * x9 + a(10) * x10$$

#### 1.2. b dalis. Taškai apskaičiuojami naudojant Čiobyševo abscises

Interpoliacija su Čiobyševo mazgais



#### Gautos konstantos:

```
a0 = 5.26709; a1 = -1.64347; a2 = 2.31521; a3 = -1.95243; a4 = 1.10175; a5 = -4.40390; a6 = 1.28691; a7 = -2.79547; a8 = 4.54047; a9 = -5.49316; a10 = 4.87710; a11 = -3.08639 a12 = 1.31665, a13 = -3.39313, a14 = 3.98924
```

Interpoliuojančios funkcijos išraiška:

$$f(x) = a(0) + a(1) * x + a(2) * x2 + a(3) * x3 + a(4) * x4 + a(5) * x5 + a(6) * x6 + a(7) * x7 + a(8) * x8 + a(9) * x9 + a(10) * x10 + a(11) * x11 + a(12) * x12 + a(13) * x13 + a(14) * x14$$

#### 1.3. Programos kodas

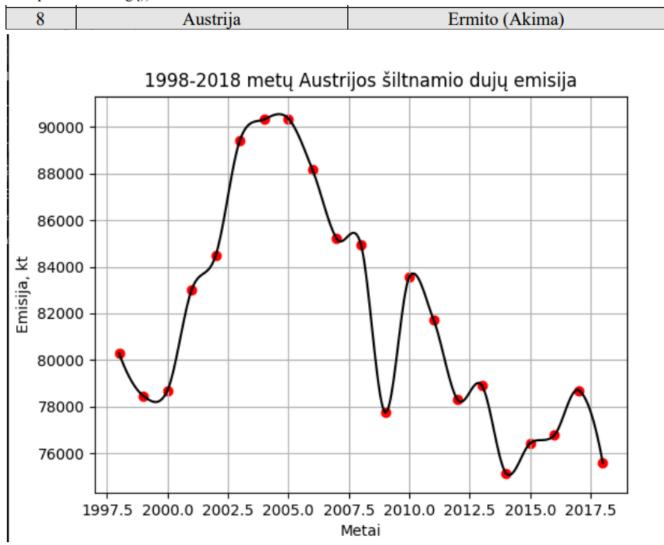
```
import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt  \frac{def LF(x):}{return \ np.log(x) / (np.sin(2*x) + 1.5) + x / 5}   \frac{def \ base(x, n):}{return \ np.power(x, n)}   \frac{def \ chebyshevRange(count, start, end):}{xRange = []}   for \ i \ in \ range(1, count + 1):}{temp = (start + end) / 2 + (end - start) / 2 * np.cos((2*i - 1)*np.pi / (2*count))}   xRange.append(temp)   return \ xRange   \frac{def \ InterpolationEvenlyXY():}{m = 12}
```

```
n = 11
  rangeStart = 2
  rangeEnd = 10
  xRange = np.linspace(rangeStart, rangeEnd, n)
  yRange = [LF(x) \text{ for } x \text{ in } xRange]
  xP = np.linspace(rangeStart, rangeEnd, 1000)
  yP = LF(xP)
  # Sukuriama Vandermonde matrica
  N = len(xRange)
  A = np.zeros((N, N), dtype=float)
  for i in range(N):
     A[:, i] = base(xRange, i)
  # Gaunami koeficientai
  coeff = np.linalg.solve(A, yRange)
  print("Koeficientai:", coeff) # Spausdinami koeficientus konsoleje
  # Ivertiname interpoliuojanti daugianari
  xxx = np.linspace(xRange[0], xRange[-1], 1000)
  yyy = np.zeros(xxx.size, dtype=float)
  for i in range(N):
     yyy += base(xxx, i) * coeff[i]
  # Skaičiuoja netiktis
  loss = np.abs(yyy - LF(xxx))
  plt.figure(figsize=(10, 6))
  plt.plot(xP, yP, 'g', label='Duota funkcija')
  plt.plot(xRange, yRange, 'bo', label='Interpolacijos taškai')
  plt.plot(xxx, yyy, 'b-', label='Interpoliuota funkcija')
  plt.plot(xxx, loss, 'r--', label='Netiktis')
  plt.legend()
  plt.title('Interpoliacija su taškais, kurie yra tolgiai pasiskirste')
  plt.xlabel('x')
  plt.ylabel('y')
  plt.grid(True)
  plt.show()
def ChebushevRangeInterpolation():
  #pradiniai duomenys
  #15
  n = 11
  rangeStart = 2
  rangeEnd = 10
  xRange = chebyshevRange(n, rangeStart, rangeEnd)
  yRange = [LF(x) \text{ for } x \text{ in } xRange]
  xP = np.linspace(rangeStart, rangeEnd, 1000)
  yP = LF(xP)
```

```
# Vandermonde matrix
  N = len(xRange)
  A = np.zeros((N, N), dtype=float)
  for i in range(N):
     A[:, i] = base(xRange, i)
  # koeficientu sprendimas
  coeff = np.linalg.solve(A, yRange)
  print("Koeficientai:", coeff)
  xxx = np.linspace(xRange[0], xRange[-1], 1000)
  yyy = np.zeros(xxx.size, dtype=float)
  for i in range(N):
    yyy += base(xxx, i) * coeff[i]
  # netiktis
  loss = np.abs(yyy - LF(xxx))
  plt.figure(figsize=(10, 6))
  plt.plot(xP, yP, 'g', label='Duota funkcija')
  plt.plot(xRange, yRange, 'bo', label='Interpolacijos taškai')
  plt.plot(xxx, yyy, 'b-', label='Interpoliuota funkcija')
  plt.plot(xxx, loss, 'r--', label='Netiktis')
  plt.legend()
  plt.title('Interpoliacija su Čiobyševo mazgais')
  plt.xlabel('x')
  plt.ylabel('y')
  plt.grid(True)
  plt.show()
# Funckijų vykdymas
InterpolationEvenlyXY()
ChebushevRangeInterpolation()
```

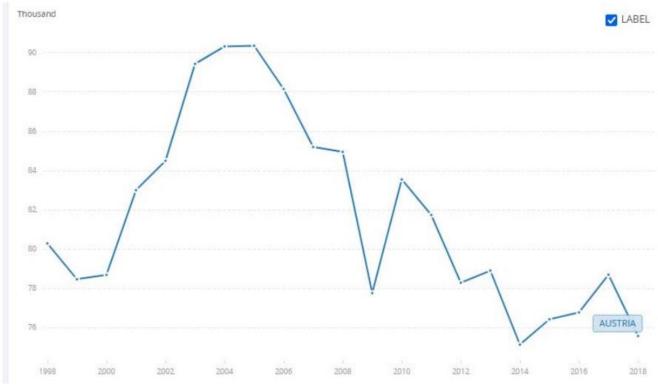
#### 2. Antra užduotis. Interpoliavimas splainu per duotus taškus

Sudarykite *2 lentelėje* nurodytos šalies 1998-2018 metų šiltnamio dujų emisiją (galimo duomenų šaltinio nuoroda apačioje) interpoliuojančias kreives, kai interpoliuojama *2 lentelėje* nurodyto tipo splainu. Pateikite rezultatų grafiką (interpoliavimo mazgus ir gautą kreivę (vaizdavimo taškų privalo būti daugiau nei interpoliavimo mazgų)).



Gautas grafikas su panaudotais duomenimis:

- Metai: [1998, 1999, 2000, 2001, 2002, 2003, 2004, 2005, 2006, 2007, 2008, 2009, 2010, 2011, 2012, 2013, 2014, 2015, 2016, 2017, 2018]
- Šiltnamio dujų emisijos duomenys (kiekvienų metų): [80295, 78470, 78694, 83002, 84500, 89432, 90323, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 78909, 75143, 76430, 76781, 78699, 75582] Grafiko patikrinimas su interneto šaltiniu:



2 pav. https://data.worldbank.org/indicator/EN.ATM.GHGT.KT.CE?end=2018&start=1998

#### 2.1. Programos kodas

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
def spline(x_array, y_array):
  print("Metai")
  print(x_array)
  print("Ismestos dujos, kt")
  print(y_array)
  dy_array = akima(x_array, y_array)
  # Patikrinimas ar isvestines yra tikslios
  dy = np.gradient(y_array, x_array)
  for i in range(len(x_array)):
     print(f''x = \{x\_array[i]\}: derivative = \{dy[i]\}, Akima derivative = \{dy\_array[i]\}'')
  plt.scatter(x_array, y_array, color="red")
  count = len(x_array)
  print("Mazgu skaicius N")
  print(count)
  for i in range(count - 1):
     nnn = 100
     xxx = np.linspace(x_array[i], x_array[i + 1], nnn)
     fff = 0
     for j in range(2):
       U, V = hermite(np.array([x\_array[i], x\_array[i+1]]), j, xxx)
       fff = fff + U * y\_array[i + j] + V * dy\_array[i + j]
     plt.plot(xxx, fff, color="black")
  plt.title("1998-2018 metu Austrijos siltnamio duju emisija")
  plt.xlabel("Metai")
  plt.ylabel("Emisija, kt")
  plt.grid()
```

```
plt.show()
# skaiciuoja lagranzo daugianario isvestine pagal x
def d_lagrange(x_array, j, x):
      count = len(x_array)
      dl = np.zeros(x.shape, dtype=np.double) # dl israiskos skaitiklis
      for i in range(0, count): # ciklas per atmetamus narius
            if i == j:
                   continue
            lds = np.ones(x.shape, dtype=np.double)
            for k in range(0, count):
                  if k != j and k != i:
                         lds = lds * (x - x_array[k])
            dl = dl + lds
      ldv = np.ones(x.shape, dtype=np.double) # dl israiskos vardiklis
      for k in range(0, count):
            if k != j:
                  ldv = ldv * (x_array[j] - x_array[k])
      dl = dl / ldv
      return dl
# sumuoja visas daugianario koeficientu vertes
def lagrange(x_array, j, x):
      n = len(x_array)
      lagrange_val = np.ones(x.shape, dtype=np.double)
      for k in range(0, n):
            if i != k:
                  lagrange\_val = lagrange\_val * ((x - x\_array[k]) / (x\_array[j] - x\_array[k]))
      return lagrange_val
def f_dy(x, xi, x1, x_{-}, y, y, y_{-}):
      return (2 * x - xi - x_{-}) / ((x1 - xi) * (x1 - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x_{-})) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x_{-}) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (2 * x - x1 - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - x1) / ((xi - x1) * (xi - x1)) * _y + (xi - 
                   2 * x - x1 - xi) / ((x_ - x1) * (x_ - xi)) * y_
def hermite(X, j, x):
      lagr_val = lagrange(X, j, x)
      lagr_deriv = d_lagrange(X, j, X[j])
      U = (1 - 2 * lagr_deriv * (x - X[j])) * np.square(lagr_val)
      V = (x - X[j]) * np.square(lagr_val)
      return U, V
def akima(x, y):
      dy = []
      n = len(x)
      for i in range(n):
            if i == 0:
                   x1 = x[0]
                  xi = x[1]
                  x_{-} = x[2]
                  _{\mathbf{y}} = \mathbf{y}[0]
                  _{y} = y[1]
                  y_{\perp} = y[2]
```

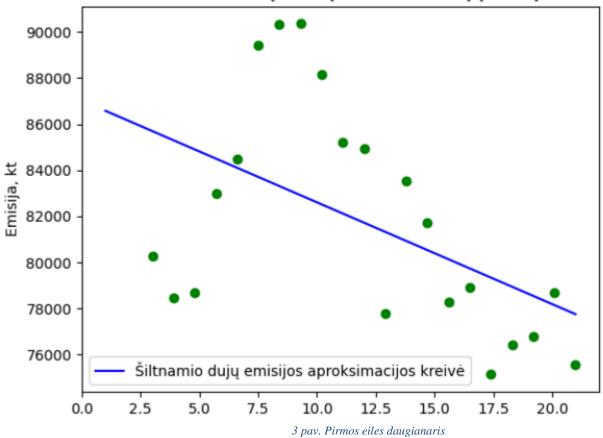
```
\overline{\text{dy.append}}(f_{\text{dy}}(x1, xi, x1, x_{\text{-}}, y, y_{\text{-}}, y_{\text{-}}))
                   elif i == n - 1:
                             x1 = x[n - 3]
                             xi = x[n - 2]
                              \mathbf{x}_{-} = \mathbf{x}[\mathbf{n} - 1]
                             _y = y[n - 3]
                             _y_ = y[n - 2]
                              y_{-} = y[n - 1]
                              dy.append(f_dy(x_, xi, x1, x_, y, y_, y_))
                   else:
                             x1 = x[i - 1]
                             xi = x[i]
                             \mathbf{x}_{-} = \mathbf{x}[\mathbf{i} + 1]
                             _y = y[i - 1]
                             _y_ = y[i]
                             y_{-} = y[i+1]
                              dy.append(f\_dy(xi,\,xi,\,x1,\,x\_,\,\_y,\,\_y\_,\,y\_))
         return dy
years = np.array(
         [1998, 1999, 2000, 2001, 2002, 2003, 2004, 2005, 2006, 2007, 2008, 2009, 2010, 2011, 2012, 2013, 2014, 2015, 2016, 2017, 2017, 2018, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 2019, 201
emission = np.array([80295, 78470, 78694, 83002, 84500, 89432, 90323, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739,
78293, 78909, 75143, 76430, 76781, 78699, 75582])
spline(years, emission)
```

## 3. Trečia užduotis. Aproksimavimas

Mažiausių kvadratų metodu sudarykite *2 lentelėje* nurodytos šalies 1998-2018 metų šiltnamio dujų emisiją (galimo duomenų šaltinio nuoroda apačioje) aproksimuojančias kreives (**pirmos, antros, trečios** ir **penktos** eilės daugianarius). Pateikite gautas daugianarių išraiškas ir grafinius rezultatus.

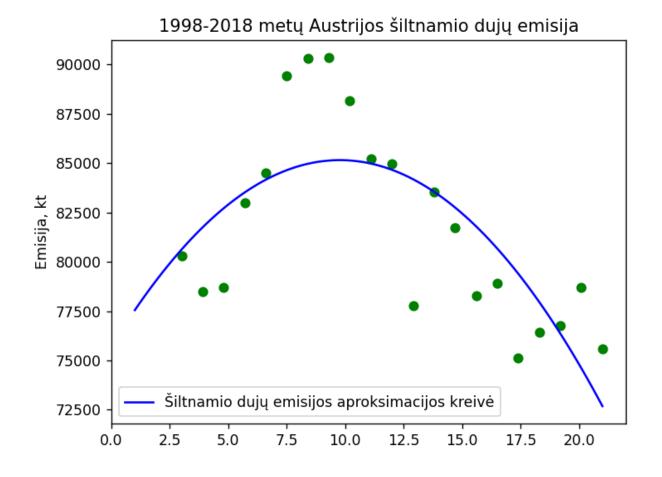
8 Austrija Ermito (Akima)

## 1998-2018 metų Austrijos šiltnamio dujų emisija



Aproksimacijos funkcijos koeficientai: [79525.28138528, 401.38528139]

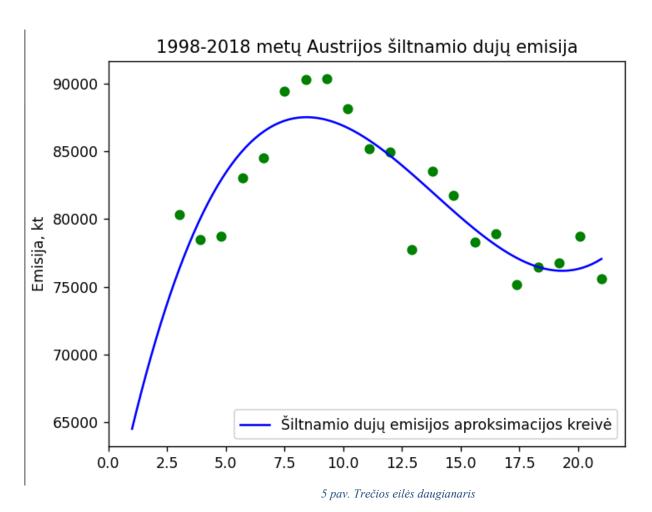




4 pav. Antros eilės daugianaris

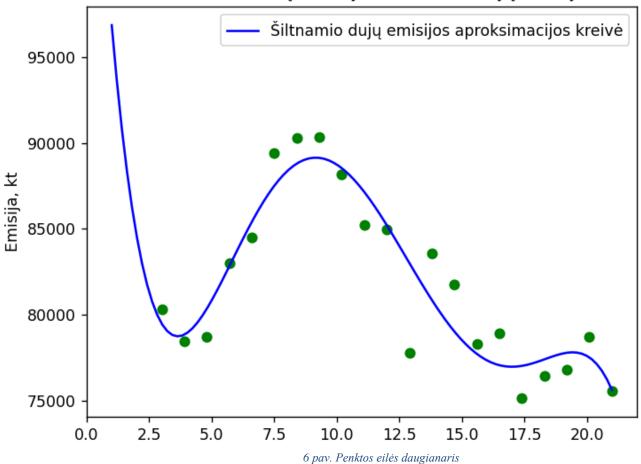
**\* ← →** | **+ Q =** | **B** 

Aproksimacijos funkcijos koeficientai: [[75717.6223794 1932.40089794 -98.89988109]]



Aproksimacijos funkcijos koeficientai: [[ 5.66523047e+04 8.56591313e+03 -7.29491851e+02 1.75164436e+01]]

## 1998-2018 metų Austrijos šiltnamio dujų emisija



Aproksimacijos funkcijos koeficientai: [[ 1.19700123e+05 -2.93836667e+04 7.25741176e+03 -7.37694628e+02 3.28162977e+01 -5.33262589e-01]]

#### 3.1. Programos kodas

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# suranda daugianario reikšmes mažiausių kvadratų metodu
def base(degree, x_array):
  count = len(x_array)
  g_{array} = np.zeros((count, degree + 1))
  for index in range(0, count):
    for j in range(0, degree + 1):
       g_{array}[index, j] = x_{array}[index] ** j
  return g_array
# suranda daugianares funkcijos koeficientus
def coefficients(g_array, y_array):
  tmp1 = (g array.transpose()).dot(g array)
  tmp2 = (g_array.transpose()).dot((np.matrix(y_array)).transpose())
  coefficient_array = np.linalg.solve(tmp1, tmp2)
  return coefficient_array
# funkcijos Y atsakymo reikšmės
def answers(c arr, x):
  y = 0
```

```
for index in range(0, len(c arr)):
               y = y + c_arr[index] * (x ** index)
       return y
Y = \text{np.array}([80295, 78470, 78694, 83002, 84500, 89432, 90323, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 85204, 84954, 77767, 83551, 81739, 78293, 90357, 88153, 90357, 88153, 90357, 88153, 90357, 88153, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 90357, 9035
78909, 75143, 76430, 76781, 78699, 75582])
n = len(Y)
X = np.linspace(3, n, n)
# aproksimuojancios kreivės eilė
deg = 7
draw_points = 100
G = base(deg, X)
c = coefficients(G, Y)
print("Aproksimacijos funkcijos koeficientai:")
print(c.transpose())
draw_x = np.linspace(1, n, draw_points)
draw_y = np.zeros(draw_points)
for i in range(0, draw_points):
        draw_y[i] = answers(c, draw_x[i])
fig = plt.figure()
ax = fig.add\_subplot()
ax.plot(X, Y, 'go')
plt.title("1998-2018 met\u0173 Austrijos \u0161iltnamio duj\u0173 emisija")
plt.ylabel("Emisija, kt")
ax.plot(draw_x, draw_y, 'b-', label='Šiltnamio dujų emisijos aproksimacijos kreivė')
plt.legend()
plt.draw()
```

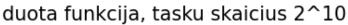
plt.show()

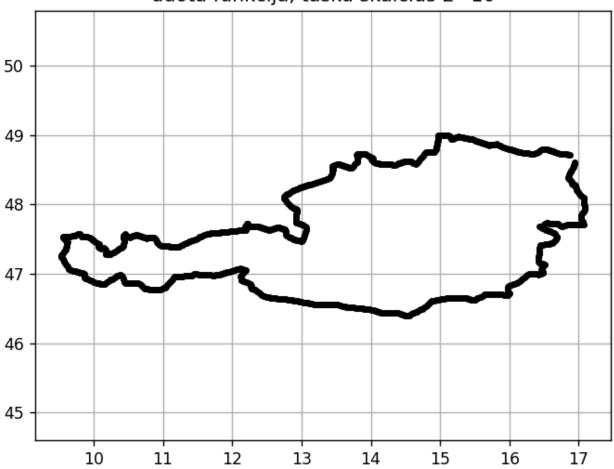
## 4. Ketvirta užduotis. Parametrinis aproksimavimas

Naudodami **parametrinį aproksimavimą Haro bangelėmis** suformuokite *2 lentelėje* nurodytos šalies kontūrą. Analizuokite bent 10 detalumo lygių. Pateikite aproksimavimo rezultatus (aproksimuotą kontūro kreivę) ne mažiau kaip 4 skirtinguose lygmenyse. Jei šalis turi keletą atskirų teritorijų (pvz., salų), pakanka analizuoti didžiausią iš jų.

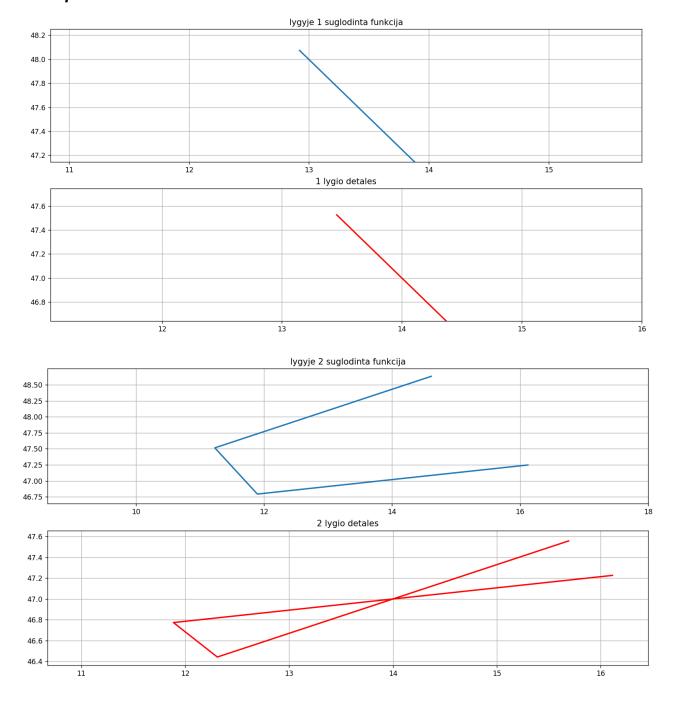
8	Austrija	Ermito (Akima)
•	11454114	Ellino (likilia)

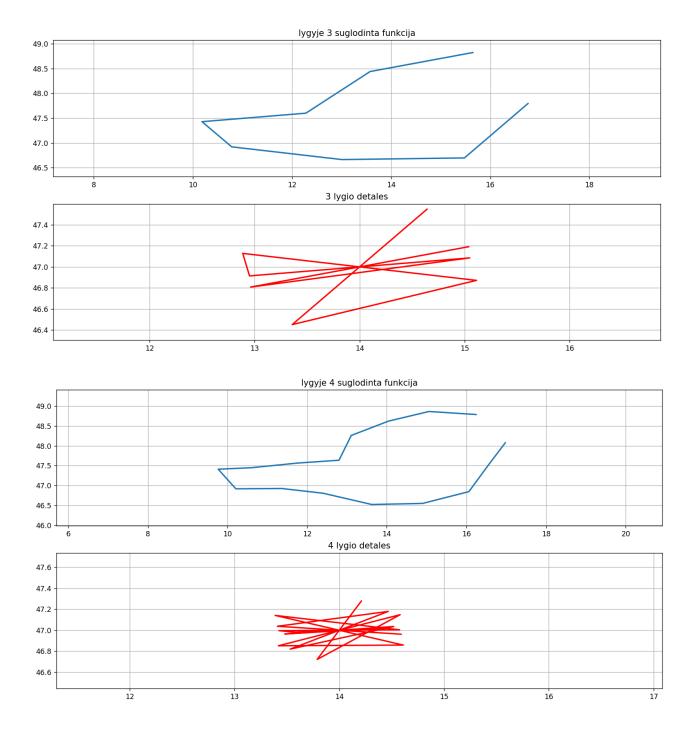
#### 4.1. Pradiniai duomenys

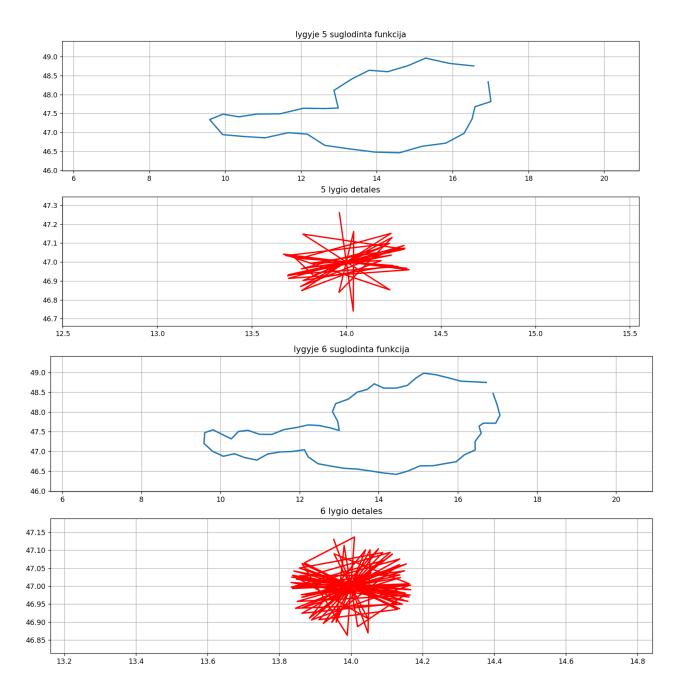


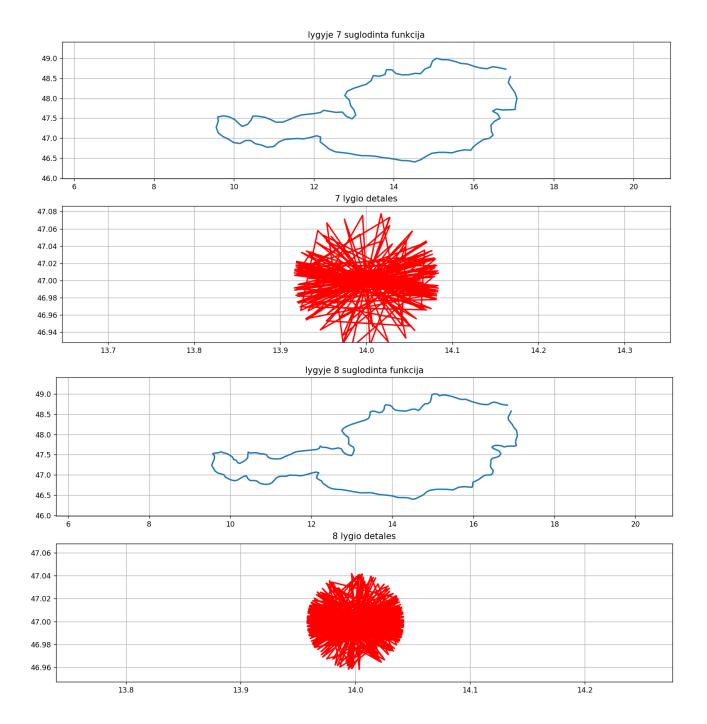


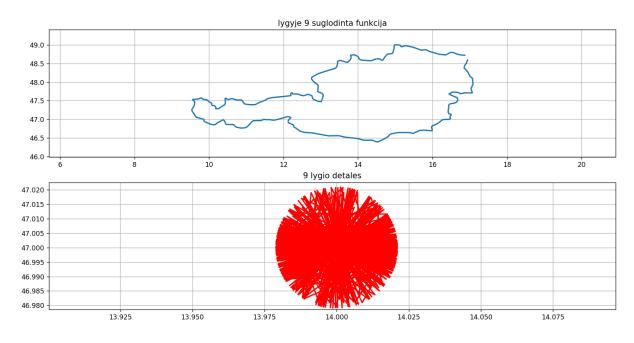
## 4.2. Aproksimavimo rezultatai

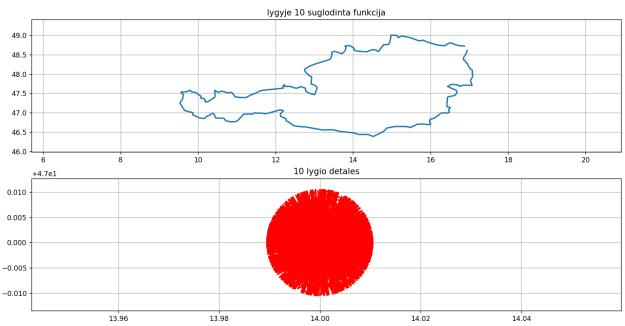












## 4.3. Programos kodas

```
import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt from matplotlib import gridspec  \begin{aligned} &\text{def Haar\_scaling}(x,j,k,a,b): \\ &\text{eps} = 1\text{e-9} \\ &\text{xtld} = (x-a) / (b-a) \\ &\text{xx} = 2^{**}j * \text{xtld} - k \\ &\text{h} = 2^{**}(j/2) * (\text{np.sign}(xx + \text{eps}) - \text{np.sign}(xx - 1 - \text{eps})) / (2 * (b-a)) \\ &\text{return h} \end{aligned}   \begin{aligned} &\text{def Haar\_wavelet}(x,j,k,a,b): \\ &\text{eps} = 1\text{e-9} \\ &\text{xtld} = (x-a) / (b-a) \\ &\text{xx} = 2^{**}j * \text{xtld} - k \end{aligned}
```

```
h = 2**(j/2) * (np.sign(xx + eps) - 2 * np.sign(xx - 0.5) + np.sign(xx - 1 - eps)) / (2 * (b - a))
  return h
def Haar_wavelet_approximation(SX, SY, n, m):
  a = min(SX)
  b = max(SX)
  nnn = 2**n
  smooth = (b - a) * SY * 2**(-n/2)
  details = \{ \}
  for i in range(1, m + 1):
     smooth1 = (smooth[::2] + smooth[1::2]) / np.sqrt(2)
     details[i] = (smooth[::2] - smooth[1::2]) / np.sqrt(2)
     print(f'\n details {i}: ', details[i])
     smooth = smooth1
  print(f'\n smooth {i} : ', smooth)
  return smooth, details
def main():
  plt.close('all')
  n = 10
  nnn = 2**n
  fhx = open(r'austriax.txt', 'r')
  fhy = open(r'austriay.txt', 'r')
  plt.figure(1)
  plt.axis('equal')
  plt.grid(True)
  SX = np.array(fhx.read().split(), dtype=float)
  SY = np.array(fhy.read().split(), dtype=float)
  t = np.zeros like(SX)
  t[1:] = np.cumsum(np.linalg.norm(np.column\_stack((SX[1:], SY[1:])) - np.column\_stack((SX[:-1], SY[:-1])), \ axis=1))
  a, b = min(t), max(t)
  t1 = np.linspace(a, b, nnn)
  tsx = np.interp(t1, t, SX)
  tsy = np.interp(t1, t, SY)
  SX, SY, t = tsx, tsy, t1
  plt.plot(SX, SY, 'k.')
  plt.title(f'duota funkcija, tasku skaicius 2^{n}')
  xmin, xmax = min(SX), max(SX)
  ymin, ymax = min(SY), max(SY)
  m = 10
  smoothx, detailsx = Haar_wavelet_approximation(t, SX, n, m)
  smoothy, detailsy = Haar_wavelet_approximation(t, SY, n, m)
  print("smoothx:", smoothx)
  print("smoothy:", smoothy)
  hx = np.zeros(nnn)
  hy = np.zeros(nnn)
```

```
for k in range(2**(n-m)):
     hx += smoothx[k] * Haar_scaling(t, n-m, k, a, b)
    hy += smoothy[k] * Haar_scaling(t, n-m, k, a, b)
  plt.figure(2)
  plt.figure(2)
  plt.axis('equal')
  plt.axis([xmin, xmax, ymin, ymax])
  plt.grid(True)
  plt.plot(hx, hy, '.', linewidth=2)
  plt.title(f'lygyje {0} suglodinta funkcija')
  leg = [f'suglodinta funkcija, detalumo lygmuo {n-m}']
  for i in range(m):
     h1x = np.zeros(nnn)
     h1y = np.zeros(nnn)
     for k in range(2**(n-m+i)):
       h1x += detailsx[m-i][k] * Haar_wavelet(t, n-m+i, k, a, b)
       h1y += detailsy[m-i][k] * Haar_wavelet(t, n-m+i, k, a, b)
     hx += h1x
     hy += h1y
     plt.figure(i + 3, figsize=(10, 10))
     plt.subplot(2, 1, 1) # First subplot
     plt.axis('equal')
     plt.axis([xmin, xmax, ymin, ymax])
     plt.grid(True)
     plt.plot(hx, hy, linewidth=2)
     plt.title(f'lygyje {i+1} suglodinta funkcija')
     plt.subplot(2, 1, 2) # Second subplot
     plt.axis('equal')
     plt.axis([xmin, xmax, ymin, ymax])
     plt.grid(True)
     plt.plot(h1x + 14, h1y + 47, 'r-', linewidth=2)
     plt.title(f'{i+1} lygio detales')
     leg.append(f'lygmens {n-m+i} detales')
  plt.show()
if __name__ == "__main__":
  main()
```