2. hét / Prológus

A mari órán a következőkről lesz szó:

- Folytatjuk a Numpy-t: keresés a tömbökben, rendezés, minimum/maximum megtalálása.
 Tömbök összefűzése. (~ 10 perc)
- Grafikonok készítése, egy- és többváltozós függvények ábrázolása. (~ 40 perc)
- Függvények bevezetése (~ 20 perc)

[6 7 9 4 5 6]

2. hét / I. Numpy - Tömbműveletek

```
In [2]: # Importáljuk a numpy libraryt!
import numpy as np
```

A programozás során általános feladat, hogy szeretnénk egy tömbbe beszúrni, kivenni, keresni elemeket. Elemeket hozzáadni tömbökhöz a + operátorral, vagy az egyszerű listák esetén az append(<elem>) metódussal lehet, ekkor az újonnan felvett elem mindig a tömb végére kerül! Arra figyeljünk oda, hogy utóbbival egyszerre legfeljebb egy elemet tudunk hozzáadni ezen módon!

```
In [14]: # Hozzuk Létre a kezdeti tömböt!
A = np.array([2, 3, 5])
print(f"Az A tömb:{A} és típusa: {type(A)}")

A +=[4]
print(A)

A = np.append(A, [4, 5, 6])
print(A)

Az A tömb:[2 3 5] és típusa: <class 'numpy.ndarray'>
[6 7 9]
```

Ha a felhasználó által bekért adattal szeretnénk dolgozni, akkor az input() függvényt használjuk! Ez mindig string et fog eltárolni, ezért ha szeretnénk például számokkal dolgozni, akkor mindig a megfelelő typusra kell *castolnui a bekért adatot*!

Példa: fűzzünk hozzá egy tömbhöz egy felhasználó által bekért elemet!

```
In [5]: # Hozzuk létre a kezdeti tömböt:
A = [2,5,3]

# Adjunk hozzá egy felhasználó által bekért elemet!
A.append(input())
print(A) # Biztos ezt akartuk?

# Castoljuk intre az inputot!
A.append(int(input()))
print(A)

[2, 5, 3, '60']
[2, 5, 3, '60', 60]
```

Természetesen előfordulhat az is, hogy az elemeket nem sorfolytonosan szeretnénk hozzáfűzni egy tömbhöz, hanem például meglévő vektorokat vertikálisan *mátrixxá* összefűzni, vagy egy már meglévő mátrixot kiegészíteni. Erre a .hstack() és .vstack() (esetleg .dstack()) metódusok állnak rendelkezésre. Ennek megfelelően fűzzük össze az alábbi vektorrendszert egy mátrixxá!

$$\mathcal{B} = \left\{ \mathbf{v}_1 = egin{bmatrix} 4 \ 2 \ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_2 = egin{bmatrix} -5 \ 2 \ 9 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_3 = egin{bmatrix} 1 \ -7 \ 6 \end{bmatrix}
ight\}$$

Példa: Vizsgáljuk meg, hogy *bázist alkot-e* \mathcal{B} az \mathbb{R}^3 terén?

```
[[ 4 -5 1]
 [ 2 2 -7]
 [-1 9 6]]
A vertikálisan összefűzött mátrix:
 [[ 4 2 -1]
 [-5 2 9]
 [ 1 -7 6]]
```

A mátrix determinánsa: 345.0000000000017

Megjegyzés: egy $\mathcal B$ vektorrendszer pontosan akkor alkot bázist egy tetszőleges $\mathcal V$ vektortéren, ha először is $\mathcal B$ elemei lineárisan függetlenek. Ezt tudjuk vizsgálni a determinánssal, ugyanis a det $\mathbf A$ pontosan akkor lesz zérus, ha az $\mathbf A$ sorai/oszlopai lineárisan összefüggnek. Mivel a determináns nem zérus, ezért $\mathbf v_1, \mathbf v_2, \mathbf v_3$ lineárisan független kell, hogy legyen. A másik dolog amit garantálni kell, hogy $\mathcal B$ elemei kifeszítik a $\mathcal V$ teret. Mivel az $\mathbb R^n$ teret pontosan n vektornak kell kifeszítenie, ezért ez a feltétel is teljesül; elvégre 3 vektorunk van.

Ezt követően beszéljünk a tömbben való keresésről, és tömbök rendezéséről. Ha szeretnénk meghatározni egy tömb legkisebb/legnagyobb elemét, akkor a .min(), ileltve .max() metódusokkal egyszerűen megtehetjük ezt!

Feladat: Rendelkezésre áll egy tetszőleges mérés után egy a_n adatsorunk. Keressük meg és írassuk ki, az adatsor legkisebb és legnagyobb elemét! Ezek alapján számoljuk ki a terjedelmét az adatoknak!

$$\{a_n\}=\{2,83,-45,25,10,9,-57,120\}$$

```
In [7]: # Definiáljuk a tömböt
a_n = np.array([[2,83,-45,25,10,9,-57,120]])

# Írjuk ki a minimumot és a maximumot!
print("Az a_n tömb legkisebb eleme: " + str(a_n.min()))
print("Az a n tömb legnagyobb eleme: " + str(a n.max()))
```

Az a_n tömb legkisebb eleme: -57 Az a_n tömb legnagyobb eleme: 120

Feladat: Írjuk ki az adathalmaz terjedelmét!

$$R = \max\{a_n\} - \min\{a_n\}$$

```
In [8]: # Az adathalmaz terjedelme:
R = a_n.max()-a_n.min()
print("Az adathalmaz terjedelme: " + str(R))
```

Az adatsor terjedelme: 177

Persze megkönnyíthetjük a dolgunkat, ha rendezzük az adatsort, így könnyedén leolvashatóvá válik a minimum és a maximum! A programozásban kiemelt szerepet foglalnak el a *rendezési algoritmusok*, amelyek mögött egy bonyolult matematikai rendszer húzódik meg. Szerencsére az np.sort(<adatsor>) függvény segítségével könnyedén el tudjuk végeztetni "a piszkos munkát" a számítógéppel!

```
In [9]: # Rendezzük és írassuk ki az a_n adatsort!
print(np.sort(a_n))
```

Megjegyzés: a rendezési algoritmusok során a legnagyobb nehézséget mindig a számítási idő okozza. Az egyik legegyszerűbb eljárás a **bubble sort**, *más néven a buborékrendezés. Ennek hátránya, hogy az elemek számával négyzetesen nő a futtatási ideje! Álljunk meg és gondoljuk át, hogy egészen pontosan mit is jelent ez! Az adathalmaz mennyisége, ha egy nagyságrendet ugrik, akkor közben a futási idő két nagyságrendet! Például, ha 10 helyett 1000 adatot szeretnék rendezni, akkor már 10000-szeresére nő az algoritmus futási ideje! A valós mérnöki problémák során viszont gyakran a több tíz és százmilliós nagyságrendű adathalmazokat vizsgálunk. Ezért az alapvető programozói gyakorlatban olyan algoritmusok terjedtek el, mint a:* **quicksort**, **merge sort**, **timsort**.

2. hét / II. Plotolás

Motiváció és alapok

A adat- és függvényábrázolás, vagy idegen szóval *plotolás*, egy igen központi feladata a mérnöki életnek (és a mérnöki munkát megelőző házi feladatoknak), nagyon sokszor előfordul, hogy valamilyen mennyiség alakulását például az térben/időben szeretnénk megmutatni, valamilyen függvénykapcsoaltot szeretnénk ábrázolni, vagy csak egyszerűen mérési eredményeket szeretnénk megjeleníteni, hogy ezt követően trendvonalat illeszzünk a pontokra. *(Hozzunk példákat erre!)* Ki tudjuk-e találni, hogy az alábbi függvények milyen alakot vesznek fel?

Rezonanciagörbe (Rezgéstan):

$$N(\lambda) = rac{1}{\sqrt{(1-\lambda^2)^2 + 4\zeta^2\lambda^2}}$$

Legegyszerűbb (!) kéttárolós lengőrendszer: (Mechatronika; Rendszer és Irányítástechnika)

$$y(t) = A_0 \left[1 - e^{-\zeta \omega_n t} \left(\cos(\omega_d t) + rac{\zeta}{\sqrt{1-\zeta^2}} \sin(\omega_d t)
ight)
ight]$$

A hővezetési egyenlet megoldása: (Hőtan, Termomechanika alapjai)

$$T(x,t)=rac{1}{2\sqrt{\pi t}}e^{-rac{x^2}{4t}}$$

Megjegyzés: itt nem az az érdekes, hogy tudok olyan függvényeket mondani, amelyeket kapásból/előzetes ismeret nélkül nem tudunk ábrázolni, hanem az, hogy tudok ilyeneket mutatni ÉS ezek a mérnöki gyakorlatban gyakran előjönnek! Itt egy pillanatra álljunk meg és gondoljunk szegény tudósokra, akik még a Python előtt éltek...

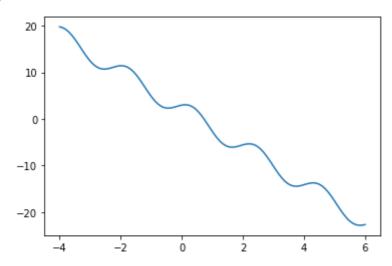
Függvényeket tulajdonképpen úgy tudunk ábrázolni, hogy kiválasztunk valamilyen [a,b] intervallumot, ahol szeretnénk megjeleníteni a függvényt. Ezután ezen intervallum belsejében kiválasztunk n darab, kellően sok pontot, ahol kiszámítjuk a pontos értékeket. Ezt követően ezt a nagyon sok pontot egyenesekkel összekötjök és megkapjuk a grafikont! Ahhoz, hogy elkészítsük a pontokat a np.linspace(a,b,n) függvényt tudjuk használni. Ezt követően az egyes x értékekre kiszámítjuk a függvényértékeket és ezt már a plt.plot(<x>,<f(x)>) függvény segítségével tudjuk ábrázolni!

Feladat: Ábrázoljuk az $f(x)=2\sin(3x+0.5)-4x+2$ függvényt a $[-4,6]\subset\mathbb{R}$ intervallumon!

```
In [10]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

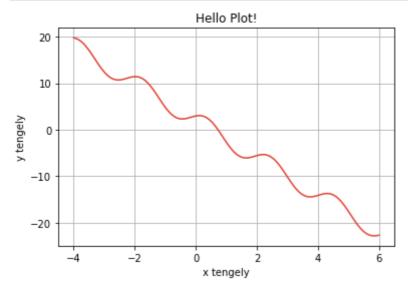
```
In [11]: # Létrehozzuk linspace segítségével a pontokat!
x = np.linspace(-4,6,100)
# Kiszámítjuk a hozzátartozó függvényértékeket!
y = 2*np.sin(3*x+0.5)-4*x+2
# Ezt követően már tudjuk ábrázolni a függvényünket!
plt.plot(x,y)
```

Out[11]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x1f42b4e7250>]



Ha szeretnénk egy kicsit elegánsabbá tenni a plotot, akkor például tegyünk *tengelyfeliratokat*, adjunk *címet* a grafikonnak, a könnyebb leolvasás érdekében pedig készítsünk egy *grid*et! Ahhoz viszont, hogy ennyire belenyúljunk a plotolásba meg kell hívnunk a fig, ax = plt.subplots() függvényt, aholis az ax adattag *metódusaiként* érhetjük el ezeket a tulajdonságokat!

```
In [12]: # Létrehozzuk linspace segítségével a pontokat!
         x = np.linspace(-4,6,100)
         # Kiszámítjuk a hozzátartozó függvényértékeket!
         y = 2*np.sin(3*x+0.5)-4*x+2
         # Hozzuk létre a 'rajzterületet'
         fig, ax = plt.subplots()
         # Mostmár testreszabhatjuk a plotot!
         ax.plot(x,y,color="#e34234")
         ax.set_xlabel("x tengely")
                                         # Beállítjuk az x-tengely feliratot
         ax.set_ylabel("y tengely")
                                         # Beállítjuk az y-tengely feliratot
         ax.set_title("Hello Plot!")
                                       # Elnevezzük a plotot
                                         # Bekapcsoljuk a gridet
         ax.grid(True)
         plt.show()
```



1. feladat - Rezonanciagörbe

Feladat: Készítsük el a *rezonanciagörbét* $\zeta=0.2$ esetén!

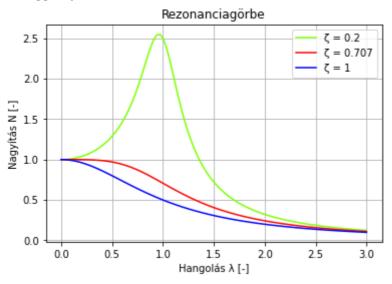
$$N:[0,3]\subset \mathbb{R} o \mathbb{R} \qquad \qquad N(\lambda)=rac{1}{\sqrt{(1-\lambda^2)^2+4\zeta^2\lambda^2}}$$

- A plot színe legyen chartreuse!
- A tengelyfeliratok legyenek: Hangolás λ [-] és Nagyítás N [-]!
- A grafikon neve: Rezonanciagörbe!
- Kapcsoljuk be a gridet!
- Keressük meg a függvény maximumát!
- + Próbáljuk meg kiegészíteni a plotot $\zeta=rac{\sqrt{2}}{2}$ és $\zeta=1$ értékeivel is!

```
In [13]: # Létrehozzuk linspace segítségével a pontokat!
λ = np.linspace(0,3,100)
# Kiszámítjuk a hozzátartozó függvényértékeket!
ζ = 0.2
N1 = 1/np.sqrt((1-λ**2)**2+4*ζ**2*λ**2)
```

```
# Meghatározzuk a .max() metódussal a maximumot!
print("A függvény maximuma: "+str(np.max(N1)))
# + Megcsináljuk a többi zeta értékre is:
\zeta = \text{np.sqrt}(2)/2
N2 = 1/np.sqrt((1-\lambda^{**}2)^{**}2+4^{*}\zeta^{**}2^{*}\lambda^{**}2)
\zeta = 1
N3 = 1/np.sqrt((1-\lambda^{**2})^{**2}+4^{*}\zeta^{**2}\lambda^{**2})
# Hozzuk létre a 'rajzterületet'!
fig, ax = plt.subplots()
# Plotolás és testreszabás
ax.plot(\lambda,N1,color="chartreuse",label="\zeta = 0.2")
ax.plot(\lambda,N2,color="r",label="\zeta = 0.707")
ax.plot(\lambda,N3,color="b",label="\zeta = 1")
ax.set_xlabel("Hangolás λ [-]")
                                         # Beállítjuk az x-tengely feliratot
ax.set ylabel("Nagyítás N [-]")
                                         # Beállítjuk az y-tengely feliratot
ax.set_title("Rezonanciagörbe")
                                        # Elnevezzük a plotot
                                          # Bekapcsoljuk a gridet!
ax.grid(True)
ax.legend()
                                          # Bekapcsoljuk a legendet!
plt.show()
```

A függvény maximuma: 2.5481318333947773



Többváltozós függvények, felületek ábrázolása

Az első pont, ahová ki fogjuk terjeszteni a plotolási tudásunkat, az a *kétváltozós függvény*ek és *felület*ek ábrázolása! Alapvetően nem bonyolutabb itt sem a dolgunk, mindösszességében nem csak az *x-tengely* mentén, hanem egy *x-y* területen kell meghatározunk a függvény pontjait. Ehhez az np.meshgrid(<X>,<Y>) függvényt fogjuk használni. Ezt követően az ax.plot_surface(<X>,<Y>,<f(x,y)>) függvény segítségével elő is áll a felületünk.

Példa: Nézzünk meg egy példát és ábrázoljuk az alábbi függvényt:

$$f:[-2,5] imes[-3,4]\subset\mathbb{R}^2 o\mathbb{R} \qquad \qquad f(x,y)=rac{1}{2}x^2y-y$$

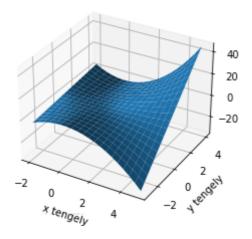
```
In [14]: # Létrehozzuk az alappontokat:
    x = np.linspace(-2,5,20)
    y = np.linspace(-3,4,20)

# Ezek segítségével lefedjük a területet:
    x,y = np.meshgrid(x,y)
```

```
# A grid felett definiáljuk a függvényt:
f = x**2*y/2-y

# Ábárzoljuk a függvényt:
fig,ax = plt.subplots(subplot_kw={"projection":"3d"})
ax.plot_surface(x,y,f)
ax.set_xlabel("x tengely")
ax.set_ylabel("y tengely")
ax.set_title("Hello 3D plot!")
plt.show()
```

Hello 3D plot!



2. feladat - A hővezetési egyenlet megoldása

Feladat: Ábrázoljuk a hővezetési egyenlet megoldását!

- (Praktikusan plotolásnál: t,x,T legyen a sorrend)
- A tengelyfeliratok legyenek: idő t[s] és pozíció x[m]
- A diagramcím legyen: A hővezetési egyenlet megoldása

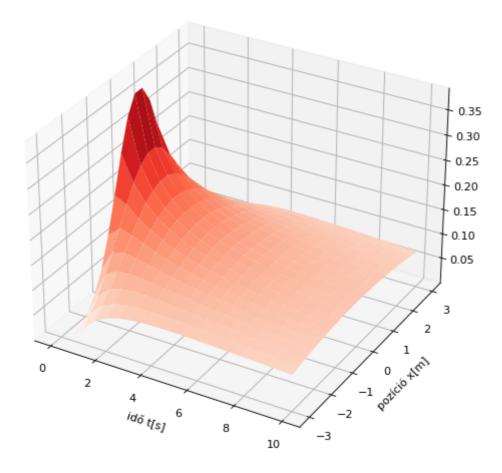
```
In [15]: # Dekorációs elem
         from matplotlib import cm
         plt.style.use('_mpl-gallery')
         # Létrehozzuk az alappontokat:
         x = np.linspace(-3,3,20)
         t = np.linspace(0,10,20)
         # Ezek segítségével lefedjük a területet:
         x,t = np.meshgrid(x,t)
         # A grid felett definiáljuk a függvényt:
         T = 1/(2*np.sqrt(np.pi*t))*np.exp(-x**2/(4*t))
         # Ábárzoljuk a függvényt:
         fig,ax = plt.subplots(subplot_kw={"projection":"3d"})
         ax.plot_surface(t,x,T, cmap = cm.Reds)
         ax.set_xlabel("idő t[s]")
         ax.set_ylabel("pozíció x[m]")
         ax.set_title("A hővezetési egyenlet megoldása")
         # Átméretezzük a plotot
         fig.set_size_inches(10,6)
         fig.set_dpi(80)
```

```
plt.show()

# Mentsük el a szép plotunkat!
fig.savefig('hovezetes.jpg',dpi=300)

C:\Users\mbenc\AppData\Local\Temp\ipykernel_17076\2374565266.py:13: RuntimeWarning: d
ivide by zero encountered in divide
    T = 1/(2*np.sqrt(np.pi*t))*np.exp(-x**2/(4*t))
C:\Users\mbenc\AppData\Local\Temp\ipykernel_17076\2374565266.py:13: RuntimeWarning: i
nvalid value encountered in multiply
    T = 1/(2*np.sqrt(np.pi*t))*np.exp(-x**2/(4*t))
```

A hővezetési egyenlet megoldása



A második pont, ahová majd kiterjesztjük a plotolási tudásunkat majd kiderül a 8-9. heti gyakorlaton...

2. hét / III. Függvények

Bevezetés, szintaktika

A függvényeket célszerű a programozásban is hasonlóan bevezetni, mint azt matematikában tesszük. Analízis ismereteinkből kiindulva valamiféle **hozzárendelés**ként képzeljük most el a függvényeket: például valós számokhoz rendelhetek valós számokat, de akár vektorokat is, illetve vektorokhoz is tudunk rendelni skalár számokat, és természetesen vektorokat is.

Programozás során is praktikusan ezt kell elképzelni azzal a különbséggel, hogy amikor azt mondom, hogy *skalárhoz skalárt rendelek*, igazából egy int típusú változóhoz rendelek egy másik int típusú változót. Természetesen int , float , string , list , bool ... változókkal is működik ugyanez, ha úgy tartja kedvünk. Néhány példa:

- Egy valós számhoz (float) hozzárendeljük a kétszeresét (float)
- Egy egész számhoz (int) hozzárendeljük az osztóinak listáját (list)
- Egy tetszőleges szóhoz (string) hozzárendeljük a karaktereinek számát (int)
- Egy cikkhez (string) hozzárendeljük a kivonatot (string)
- De akár egy plothoz (Figure) is hozzárendelhetünk egy hivatkozást (string)

A Pythonban ennek szintaktikája a következő módon néz ki:

Ekkor azt mondhatjuk, hogy a <név> függvény a <paraméterek> hez rendeli a <visszatérési érték> et a <hozzárendelési szabályok> alapján. Nézzük meg egy konkrét példán keresztül is ezt! Írjuk meg a pelda(a) függvényt, amely bekér egy a számot és visszaadja annak háromszorosánál kettővel nagyobb számot!

```
In [16]: # Definiáljunk egy függvényt:
    def pelda(a):
        return 3*a+2

# Próbáljuk ki néhány számra
    print(pelda(5))
    print(pelda(77))
    print(pelda(-2))
17
```

233 -4

Példa: Írjuk egy masodfoku(a,b,c) függvényt, amely megoldja az:

$$ax^2 + bx + c = 0$$

alakú, másodfokú egyenletet! A visszatérési érték legyen egy string ! Mi a megoldása az $x^2+2x=0$ egyenletnek?

```
In [17]: # Definiáljuk a függvényt!
def masodfoku(a,b,c):
    # Megoldóképlet alapján az egyik gyök
    x1 = (-b+np.sqrt(b**2-4*a*c))/(2*a)
    # Másik gyök
    x2 = (-b-np.sqrt(b**2-4*a*c))/(2*a)
    # Térjünk vissza egy stringgel, amivel kiiratjuk a megoldást!
    return "Az egyenlet megoldásai: x_1 = " + str(x1) + " és x_2 = " + str(x2)

masodfoku(1,2,0)
```

Out[17]: 'Az egyenlet megoldásai: $x_1 = 0.0$ és $x_2 = -2.0$ '

Feladat: Írjunk egy atlag(a,b) függvényt, amely visszaadja az a és b számok számtani átlagát! (Mik lesznek a paraméterek és mi lesz a visszatérési érték?)

```
In [18]: # Definiáljuk a függvényt
def atlag(a,b):
    # Kiszámítjuk az átlagot
    return (a+b)/2
```

```
print(atlag(6,8))
print(atlag(-5,12))
```

7.0 3.5

3. feladat: Fejes Csapszeg

Feladat: Adott egy fejes csapszeg, amit egy egyenes körhengerrel modellezünk! Készítsünk egy tomeg(d,h) függvényt, amely egy felhasználó által bekért d átmérő [mm] és egy h magasság [mm] függvényében meghatározza a ρ=7800 [kg/m^3] sűrűségű gyorsacélból készült alkatrész *tömeg*ét! A szükséges egyenletetk *SI*-ben:

$$V = \frac{d^2\pi}{4} \cdot h$$
 $m = \rho V$

A fejes csapszeg tömege: 5.29 [kg]

2.hét / Epilógus

Hasznos anyagok:

- Dokumentációk
 - Python hivatalos dokumentációja: https://docs.python.org/3/
 - PEP 8 Style Guide for Python Code Melyek a jó és rossz programozási praktikák
 - NumPy hivatalos dokumentációja: https://numpy.org/doc/1.25/
- Tankönyvek
 - Dive Into Python 3
 - Dive into Deep Learning Interaktív tankönyv Deep Learninghez
 - Fluent Python: Clear, Concise, and Effective Programming by Luciano Ramalho -Haladóbb szemléletű Python programozás
- Útmutatók
 - The Official Python Tutorial Self-explanatory?
 - Foglalt Keyword lista Ezeket ne használd változónévnek!
 - Codecademy Interaktív (fizetős) online tutorial
 - CheckIO Tanulj Pythont játékfejlesztésen kersztül
- Competitive Programming
 - Codewars
 - CodeForces

Elérhetőség

Bármilyen kérdés, kérés vagy probléma esetén keressetek minket az alábbi elérhetőségeken:

- Monori Bence m.bence02@outlook.hu
- Wenesz Dominik weneszdominik@gmail.com

Illetve anonim üzenetküldésre is lehetőséget biztosítunk, ezt az alábbi linken tudjátok elérni: https://forms.gle/6VtGvhja3gq6CTT66