

# **Arrayer, plotting, animering og differenslikninger**

**Ole Christian Lingjærde, Dept of Informatics, UiO**

27. september 2021

- Kort repetisjon av arrayer, plotting og animering
- Plenumsøvelser 5.29, 5.39, A.1 og A.4 fra Langtangens bok
- Differenslikninger

# Mange valg å ta når man programmerer

Python byr på mange (store og små) valg:

- Ulike versjoner av Python
- Bruke lister eller arrayer?
- Bruke `matplotlib` eller `scitools` til å plotte?
- Skrive `np.linspace(..)` og `plt.plot(..)` eller bare `linspace(..)` og `plot(..)`?
- Bruke `from numpy import *` etc?
- Initiere lister med `a = [0]*n` eller bruke `a.append(..)`?
- ...OSV OSV

# Tupler, lister eller arrayer?

Tupler, lister og arrayer kan alle brukes til å lagre mange verdier.

## **Tupler:**

- Relativt fleksible (kan blande datatyper)
- Matematiske operasjoner gjøres ett element av gangen

## **Lister:**

- Svært fleksible (kan blande datatyper, kan modifieres)
- Matematiske operasjoner gjøres ett element av gangen

## **Arrayer:**

- Mindre fleksible (bare én datatype)
- Vektoriserte matematiske operasjoner tilgjengelig
- Raskere å skrive, raskere å kjøre

# Valget mellom liste og array

- **Arrayer:** spesielt nyttige for å håndtere numeriske vektorer og matriser i situasjoner hvor det gir mening å utføre matematiske operasjoner samtidig på alle elementene
- **Lister:** alltid en opsjon (hvis ikke det er krav om arrayer)
- **Fra array til liste:** `l = list(a)`
- **Fra liste til array:** `a = np.array(l)`

NB: konvertering mellom array og liste er ikke effektivt når det er veldig lange lister/arrayer.

# Sammenlikning av lister og arrayer

Liste	Array
<code>x = [1,2,3,4]</code>	<code>x = np.array([1,2,3,4])</code>
<code>x = [0]*n</code>	<code>x = np.zeros(n)</code>
<code>x = [1]*n</code>	<code>x = np.ones(n)</code>
<code>x = range(n)</code>	<code>x = np.arange(n)</code>
<code>xnew = x</code>	<code>xnew = x</code>
<code>xnew = x[:]</code>	<code>xnew = x.copy()</code>
<code>xnew = x+x</code>	<code>xnew = np.append(x,x)</code>
<code>h = float(b-a)/(n-1)</code>	
<code>x = [a+i*h for i in range(n)]</code>	<code>x = np.linspace(a,b,n)</code>
<code>for elem in x:</code> <code>    print(elem)</code>	<code>for elem in x:</code> <code>    print(elem)</code>
<code>xnew = [0]*len(x)</code> <code>for i in range(len(x)):</code> <code>    xnew[i] = math.sin(x[i])</code>	<code>xnew = np.sin(x)</code>
<code>xnew = [0]*len(x)</code> <code>for i in range(len(x)):</code> <code>    xnew[i] = x[i] + 2*x[i]**2</code>	<code>xnew = x + 2*x**2</code>

# Hvordan bruke numpy-funksjoner

- **Generell regel:** Bruk `import numpy as np` og referer til numpy-funksjoner som `np.linspace(..)`, `np.zeros(..)`
- **Unntak:** For matematiske funksjoner (`sin`, `cos`, `log`, ...) kan du bruke `from numpy import sin, cos` og referere til dem som `sin(..)`, `cos(..)`, etc.

For flere detaljer, se læreboka (5th ed.), side 235 og 243.

# Vektorisering (repetisjon)

Viktig å forstå begrepet *vektorisert beregning*. Eksempel på ikke-vektorisert kode:

```
def f_list(N):
    import math
    x = [0]*N; y = [0]*N; z = [0]*N
    for i in range(N):
        x[i] = 1 + i**2
    for i in range(N):
        y[i] = 1 + i * x[i] - math.tanh(x[i])
    for i in range(N):
        z[i] = abs(y[i])
    return z
```

Tilsvarende vektorisert kode:

```
def f_array(N):
    import numpy as np
    x = 1 + np.arange(N)**2
    y = 1 + np.arange(N) * x - np.tanh(x)
    z = np.abs(y)
    return z
```



# Hvor mye raskere er vektorisert kode?

## Sammenlikning av CPU-tid:

```
import time
N = 10**7

t0 = time.clock()
f list(N)
t1 = time.clock() - t0
print('Nonvectorized: %4.2f seconds' % t1)

t0 = time.clock()
f array(N)
t1 = time.clock() - t0
print('Vectorized: %4.2f seconds' % t1)
```

```
Terminal> python compare_time.py
Nonvectorized: 6.67 seconds
Vectorized: 0.29 seconds
```

Den vektoriserte (numpy) løsningen er 23 ganger raskere!

## Plotting (repetisjon)

- Boka nevner en rekke muligheter for grafplotting: `matplotlib.pyplot`, `scitools.std`, `EasyViz`, `Mayavi`. Bare den første av disse er nødvendig i dette kurset.
- Den anbefalte måten å bruke plottefunksjonene på er å skrive `import matplotlib.pyplot as plt` og så bruke `plt.plot(..)` etc (se side 243 i læreboka).
- Når du bruker `plt.plot(x, y)` kan variablene `x` og `y` være enten arrayer eller lister.

# Plotte en enkelt kurve

Anta  $x$  og  $y$  er numeriske lister eller arrayer av samme lengde.

Bare plotte kurve:

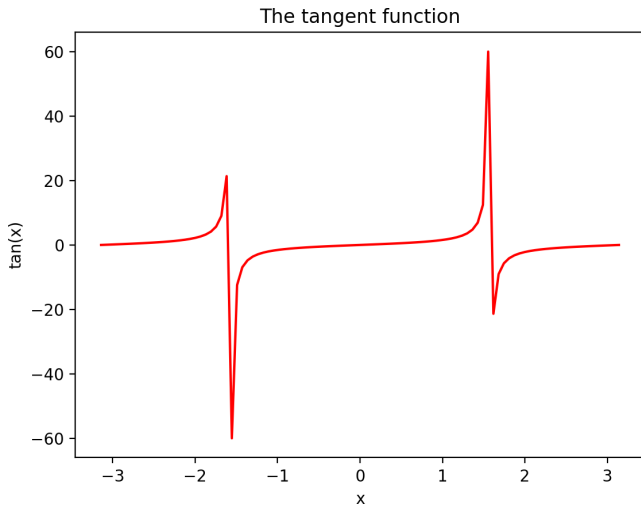
```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(x, y)           # Create plot
plt.savefig('Figure1.pdf') # Save plot as pdf
plt.show()              # Show plot on screen
```

Plotte kurve med dekorering:

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(x, y, 'r-') # Red line (use 'ro' for red circle)
plt.xlabel('x')      # Label on x-axis
plt.ylabel('y')      # Label on y-axis
plt.title('My plot') # Title on top of plot
plt.axis([0,5,0,1]) # Range on x-axis [0,5] and y-axis [0,1]
plt.show()
```

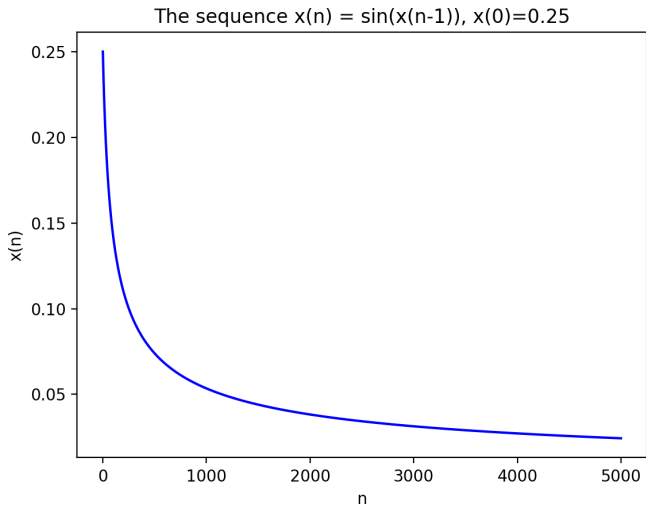
## Tangentfunksjonen:

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
x = np.linspace(-3.14, 3.14, 100)
y = np.tan(x)
plt.plot(x, y, 'r-') #Red line (use 'ro' for red circle)
plt.xlabel('x')      #Label on x-axis
plt.ylabel('tan(x)') #Label on y-axis
plt.title('The tangent function')
plt.show()
```



Følgen  $0.25, \sin(0.25), \sin(\sin(0.25)), \dots$ :

```
import matplotlib.pyplot as plt
import math
N = 5000
y = [0]*N
y[0] = 0.25
for i in range(1,N):
    y[i] = math.sin(y[i-1])
plt.plot(range(N), y, 'b-') # Blue line
plt.xlabel('n')           # Label on x-axis
plt.ylabel('x(n)')        # Label on y-axis
plt.title('The sequence  $x(n) = \sin(x(n-1))$ ,  $x(0)=0.25$ ')
plt.show()
```



# Plotte flere kurver oppå hverandre

Anta at  $x_1$  og  $y_1$  er numeriske lister eller arrayer av samme lengde, og tilsvarende for  $x_2$  og  $y_2$ .

Bare plott kurvene:

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(x1, y1, 'r-')
plt.plot(x2, y2, 'b-')
plt.show()
```

Plott kurvene med dekorering:

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(x1, y1, 'r-')
plt.plot(x2, y2, 'b-')
plt.legend(['y1', 'y2'])
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('My multiplot')
plt.axis([0, 7, 0, 7])
plt.show()
```



# Eksempel 1: Polynomier

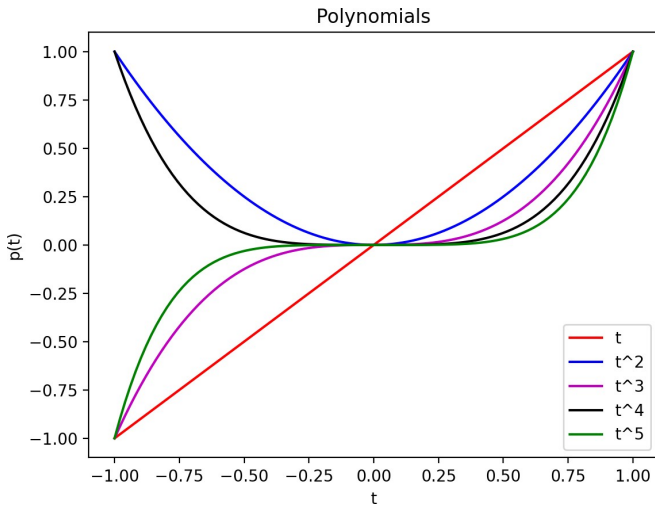
```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

def p(t,k):
    return t**(k+1)

col = ['r-', 'b-', 'm-', 'k-', 'g-']

t = np.linspace(-1, 1, 100)
for k in range(5):
    plt.plot(t, p(t,k), col[k]) # Plot  $t^1, t^2, \dots, t^5$ 

plt.xlabel('t')
plt.ylabel('p(t)')
plt.legend(['t', 't^2', 't^3', 't^4', 't^5'])
plt.title('Polynomials')
plt.show()
```

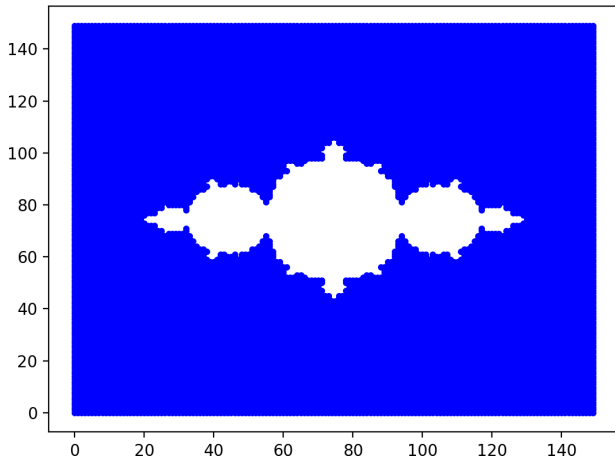


## Eksempel 2: Julia set

Vi kan plote mer enn grafer i Python! Kan du se hva som plottes her? Hint:  $z$  representerer et komplekst tall.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
n = 150
x = np.linspace(-2, 2, n); z = [0, 0]
for i in range(n):
    for j in range(n):
        z[0] = x[i]; z[1] = x[j]; k = 0
        while abs(z[0])+abs(z[1]) < 100 and k < 100:
            z = [z[0]**2-z[1]**2-0.75, 2*z[0]*z[1]]
            k = k+1
        if k < 100:
            plt.plot(i, j, 'b.')
plt.show()
```

# Resultat: en fraktal



# Multipanel plott

Anta at  $x_1$  og  $y_1$  er numeriske lister eller arrayer av samme lengde, og tilsvarende for  $x_2$  and  $y_2$ .

Kurver med titler:

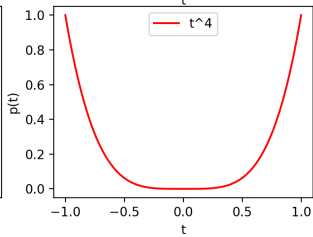
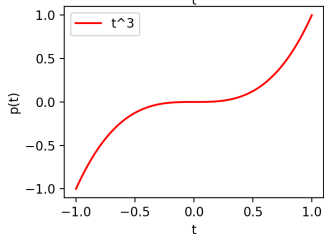
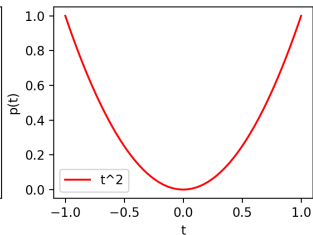
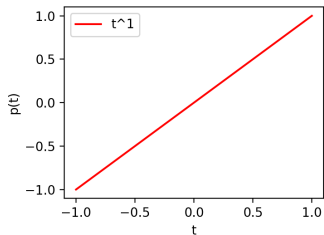
```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.subplot(1,2,1)
plt.plot(x1, y1, 'r-')
plt.title('Title for left panel')
plt.subplot(1,2,2)
plt.plot(x2, y2, 'b-')
plt.title('Title for right panel')
plt.show()
```

## Eksempel: polynomier

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

def p(t,k):
    return t**k

t = np.linspace(-1, 1, 100)
for k in range(1,5):
    plt.subplot(2,2,k)
    plt.plot(t, p(t,k), 'r-')
    plt.xlabel('t')
    plt.ylabel('p(t)')
    plt.legend(['t^%d' % k])
plt.show()
```



Mange mulige fremgangsmåter for å lage en "film" av en sekvens med plott. Tre mulige teknikker:

- **Metode A:** Vis plottene mens programmet kjører
- **Metode B:** Lagre plottene som nummererte bildefiler
- **Metode C:** Bruke `FuncAnimation` i `matplotlib.animation`

Se forrige ukes forelesning for detaljer.



**Oppgave:** Lag en animasjon som fortløpende viser grafene til polynomene

$$x^1, x^2 \dots x^{20}$$

for  $x \in [-2, 2]$ .

## Metode A: vis film under kjøring

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Sett opp plott
plt.axis([-2, 2, -20, 20]) # xmin, xmax, ymin, ymax

# Definer x-verdier
x = np.linspace(-2, 2, 100) # x-verdier til plotting

# Plott y=x
lines = plt.plot(x, x)
plt.title("y = x")
plt.draw()
plt.pause(0.5)

# Plott y=x^2, y=x^3, ..., y=x^20
for k in range(2,21):
    lines[0].set_ydata(x**k) # Oppdater plottedata
    plt.title(f"y = x^{k}")
    plt.draw() # Oppdater plottet
    plt.pause(0.5) # Kort pause mellom hvert plott
```

## Metode B: lag bildefiler og konvertér til film

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Sett opp plott
plt.axis([-2, 2, -20, 20]) # xmin, xmax, ymin, ymax

# Definer x-verdier
x = np.linspace(-2, 2, 100) # x-verdier til plotting

# Plott y=x
lines = plt.plot(x, x)
plt.savefig("figures/tmp_0000.png")

# Plott  $y=x^2$ ,  $y=x^3$ , ...,  $y=x^{20}$ 
for k in range(2, 21):
    lines[0].set_ydata(x**k)
    plt.draw()
    plt.savefig(f"figures/tmp_{k-1:04d}.png")

# Terminal> convert -delay 30 tmp_*.png movie.gif
```

NB: Du trenger eksternt programvare som *ImageMagick* (brukt over) eller *ffmpeg* for å kombinere bildefilene til en film.

**Følge:**  $x_0, x_1, x_2, \dots$

Eksempler:

$$\begin{aligned}x_n &= \frac{n(n+1)}{2}, & n &= 1, 2, \dots \\y_n &= n^2 - n, & n &= 1, 2, \dots \\z_n &= \log\left(1 + \frac{1}{n}\right), & n &= 1, 2, \dots\end{aligned}$$

**Differenslikning:** formel som knytter sammen  $x_n$  med en eller flere tidligere ledd  $x_{n-1}, x_{n-2}, \dots$

Eksempler:

$$\begin{aligned}x_n &= x_{n-1} + x_{n-2}, & n &= 2, 4, 5, \dots \\y_n &= 2y_{n-1} + 2^{-n}, & n &= 1, 2, 3, \dots \\z_n &= a_1 z_{n-1} + a_2 z_{n-2} + \dots + a_r z_{n-r}\end{aligned}$$

# Hvorfor er differenslikninger viktige?

## (A) De opptrer naturlig i mange sammenhenger:

- $L\ddot{a}n(t) = l\ddot{a}n(t-1) + \text{renter} - \text{avdrag}$
- $\text{Antall ulv}(t) = \text{antall ulv}(t-1) + \text{f\ddot{o}dte} - \text{d\ddot{o}de}$
- $\text{Antall bakterier}(t) = 2 * \text{antall bakterier}(t-1)$
- $\text{Posisjon}(t) = \text{Posisjon}(t-1) + \text{forflytning}$

Eksempel:

Vi setter inn  $x_0$  kroner i banken. Hvis det er  $p$  prosent rente pr \ddot{a}r kan verdien etter  $n$  \ddot{a}r uttrykkes som

$$x_n = \left( 1 + \frac{p}{100} \right) x_{n-1}$$

# Hvorfor er differenslikninger viktige?

## (B) De kan spare oss beregningstid:

Eksempel 1:

Vi kan finne de første 1000 leddene av  $x_n = n!$  raskt ved å sette  $x_1 = 1$  og benytte formelen

$$x_n = nx_{n-1}, \quad n = 2, 3, \dots$$

Eksempel 2:

Vi kan finne de første 1000 leddene av  $x_n = n(n+1)(2n+1)/6$  raskere ved å sette  $x_1 = 1$  og benytte formelen

$$x_n = x_{n-1} + n^2, \quad n = 2, 3, \dots$$

# Hvorfor er differenslikninger viktige?

## (C) Ofte eneste alternativ:

Eksempel:

$$x_n = x_{n-1}(a - x_{n-1})(b - x_{n-2})$$

Her er det vanskelig å finne et eksplisitt uttrykk for det  $n$ te leddet.

Dvs vi klarer ikke å finne en (nyttig) formel for å regne ut  $x_n$  uten å referere til tidligere verdier i følgen.

## Exercise 5.29: Judge a plot

Assume you have the following program for plotting a parabola:

```
import numpy as np
x = np.linspace(0, 2, 20)
y = x*(2 - x)
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(x, y)
plt.show()
```

Then you switch to the function  $\cos(18\pi x)$  by altering the computation of  $y$  to  $y = \cos(18\pi x)$ . Judge the resulting plot. Is it correct? Display the  $\cos(18\pi x)$  function with 1000 points in the same plot.

Filename: judge\_plot.



## Exercise 5.39: Animate the evolution of Taylor polynomials

A general series approximation (to a function) can be written as

$$S(x; M, N) = \sum_{k=M}^N f_k(x).$$

For example, the Taylor polynomial of degree  $N$  for  $e^x$  equals  $S(x; 0, N)$  with  $f_k(x) = x^k / k!$ . The purpose of the exercise is to make a movie of how  $S(x; M, N)$  develops and improves as an approximation as we add terms in the sum. That is, the frames in the movie correspond to plots of  $S(x; M, M)$ ,  $S(x; M, M + 1)$ ,  $S(x; M, M + 2)$ ,  $\dots$ ,  $S(x; M, N)$ .

## Exercise 5.39: Animate the evolution of Taylor polynomials

A general series approximation (to a function) can be written as

$$S(x; M, N) = \sum_{k=M}^N f_k(x).$$

For example, the Taylor polynomial of degree  $N$  for  $e^x$  equals  $S(x; 0, N)$  with  $f_k(x) = x^k/k!$ . The purpose of the exercise is to make a movie of how  $S(x; M, N)$  develops and improves as an approximation as we add terms in the sum. That is, the frames in the movie correspond to plots of  $S(x; M, M)$ ,  $S(x; M, M + 1)$ ,  $S(x; M, M + 2)$ ,  $\dots$ ,  $S(x; M, N)$ .

Eksempel:

Taylorpolynom for  $e^x$ :

$$S(x; M, N) = \frac{x^M}{M!} + \dots + \frac{x^N}{N!}$$

$$f_k(x) = x^k/k!$$

I Python: funksjon av to variabler:

```
def f(x,k):  
    return x**k/math.factorial(k)
```

a) Make a function

```
animate_series(fk, M, N, xmin, xmax, ymin, ymax, n, exact)
```

for creating such animations. The argument `fk` holds a Python function implementing the term  $f_k(x)$  in the sum, `M` and `N` are the summation limits, the next arguments are the minimum and maximum  $x$  and  $y$  values in the plot, `n` is the number of  $x$  points in the curves to be plotted, and `exact` holds the function that  $S(x)$  aims at approximating.

*Hint* Here is some more information on how to write the `animate_series` function. The function must accumulate the  $f_k(x)$  terms in a variable  $s$ , and for each  $k$  value,  $s$  is plotted against  $x$  together with a curve reflecting the exact function. Each plot must be saved in a file, say with names `tmp_0000.png`, `tmp_0001.png`, and so on (these filenames can be generated by `tmp_%04d.png`, using an appropriate counter). Use the `movie` function to combine all the plot files into a movie in a desired movie format.

In the beginning of the `animate_series` function, it is necessary to remove all old plot files of the form `tmp_*.png`. This can be done by the `glob` module and the `os.remove` function as exemplified in Sect. 5.3.4.

- b) Call the `animate_series` function for the Taylor series for  $\sin x$ , where  $f_k(x) = (-1)^k x^{2k+1}/(2k+1)!$ , and  $x \in [0, 13\pi]$ ,  $M = 0$ ,  $N = 40$ ,  $y \in [-2, 2]$ .
- c) Call the `animate_series` function for the Taylor series for  $e^{-x}$ , where  $f_k(x) = (-x)^k/k!$ , and  $x \in [0, 15]$ ,  $M = 0$ ,  $N = 30$ ,  $y \in [-0.5, 1.4]$ .

Filename: `animate_Taylor_series`.