

Aflevering 5

Lucas Bagge

- kommentar til `*plot`, det betyder den folder listen ud således vi plotter alle elementer.

**Vi skal se hvordan vi kan flytte en figur i planen til en standard position.
Betragt et ottetalsfigur i planen givet ved**

$$(3 \cos(t), \sin(2t)), \quad \text{for } 0 \leq t \leq 2\pi.$$

Vi vil danne nogle datapunkter der ligge tæt på en drejet version af denne figur.

(a) Plot kurven i python.

a)

I den første del af opgaven skal vi tage de angivende funktioner:

$$(3\cos(t), \sin(2t)), \text{ for } 0 \leq t \leq 2\pi$$

Hertil vil jeg hente 'numpy' og matplotlib modulerne.

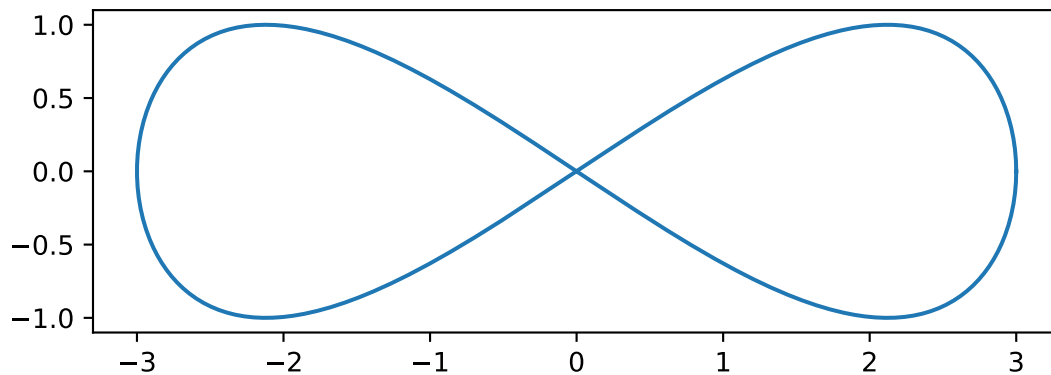
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

Nu kan jeg således danne vores punkter til figuren.

```
t = np.linspace(0, 2*np.pi, 1000)
y_1 = 3 * np.cos(t)
y_2 = np.sin(2*t)
eight = np.array([y_1, y_2])
```

Herefter kan vi plotte det.

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.set_aspect('equal')
ax.plot(*eight)
plt.show()
```



Som giver mig det ønskede 8 tal.

(b) Brug

```
rng = np.random.default_rng()
theta = rng.uniform(...)
```

til at vælge en tilfældig vinkel θ mellem $\pi/10$ og $9\pi/10$. Drej kurven med rotationsmatricen $R = \begin{bmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{bmatrix}$ og plot resultatet.

b)

Jeg opskriver funktioner der skal til for at lave vores plot med støj.

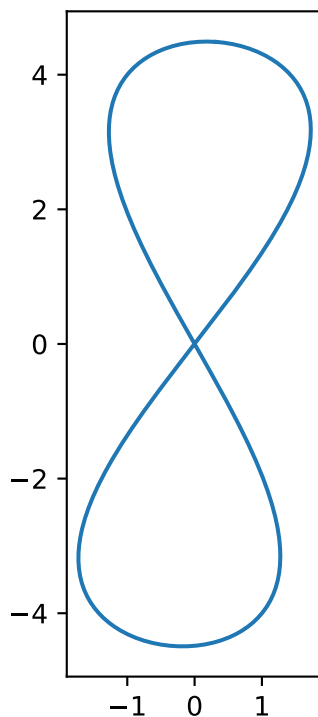
```
rng = np.random.default_rng()
theta = rng.uniform(np.pi / 10, (9 * np.pi) / 10)
```

Herefter definerer jeg min rotationsmatrice:

```
c = np.cos(theta)
s = np.sin(theta)
R = np.array([[c * theta, -s * theta],
              [s * theta, c * theta]])
```

```
rotated = R @ eight
fig, ax = plt.subplots()
ax.set_aspect('equal')
ax.plot(*(rotated))

plt.show()
```



Her kan vi se at vores ottetals er blevet roteret

c)

(c) For et rimeligt stort n , f.eks. $n = 1000$, dan en $(2 \times n)$ -matrix hvis søjler er tilfældige punkter fra den drejede kurve. Ved hjælp af

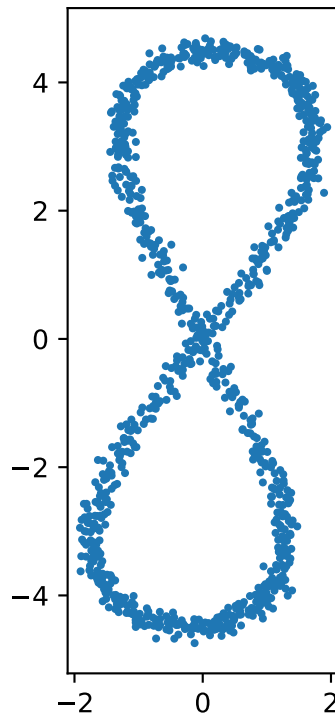
`rng.normal(0.0, 0.1, (2,n)),`

eller noget lignende, tilføj støj til alle indgange til at få en matrix A . Plot punkterne i resultatet.

Dan den matrixen angivet i opgave beskrivelsen:

```
noise = rng.normal(0.0, 0.1, (2, 1000))
A = rotated + noise
```

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.set_aspect('equal')
ax.plot(*A, 'o', markersize = 2)
plt.show()
```



Jeg har tilføjet noget støj til ottetallet og herefter plottet det.

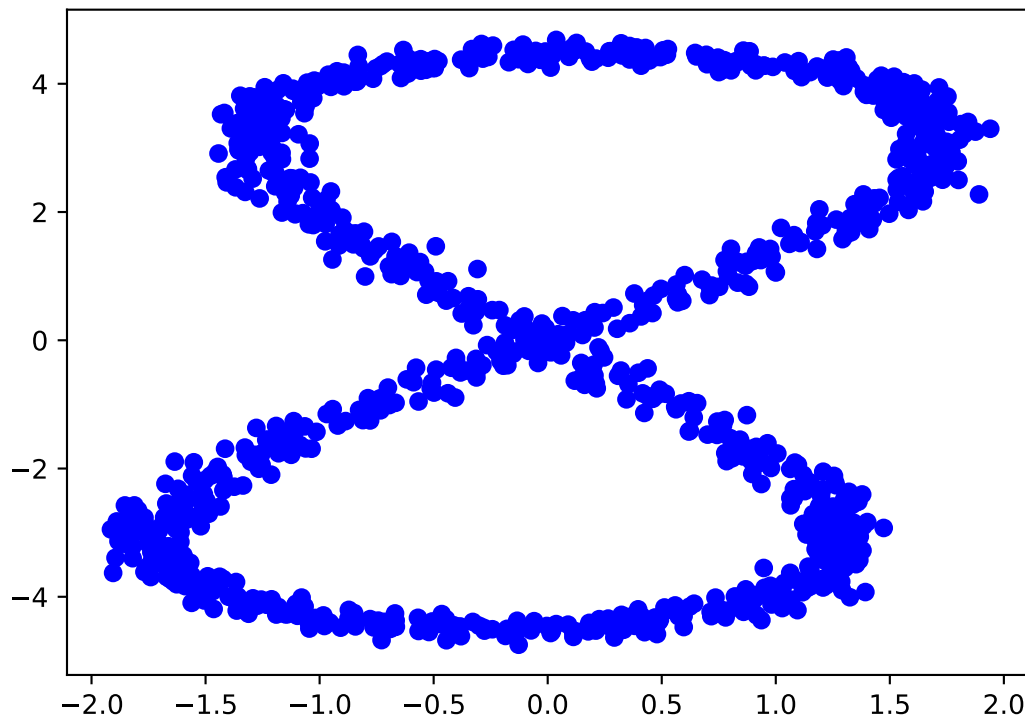
d)

(d) For hver række i A , træk middelværdien fra, og dermed dan en ny matrix B hvor hver række har middelværdi 0. Der må gerne anvendes `np.mean()`.

For at gøre ovenstående skal jeg trække mean fra hver enkelt vektor i A .

```
B = np.vstack([A[0] - np.mean(A[0]), A[1] - np.mean(A[1])])
```

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.scatter(*B, color = "blue")
plt.show()
```



e)

(e) Brug python til at beregne singulærværdidekomponeringen $B = U\Sigma V^T$ af B . Angiv $U \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ og singulærværdierne.

SVD er en matrix dekomponering metode der reducerer en matrix i tre komponenter for senere at gøre udregninger til andre matrixer simpler.

U er en $m \times m$ matrix, Σ er en $m \times n$ diagonal matrix og V^T er den transponerede af en $n \times n$ matrix.

De diagonale værdier i Σ kendes som singulærværdierne af den originale matrix. Kolonnerne af U kaldes venstre-singulær vektor af den originale matrix og kolonnen af V kaldes højre singulær vektor af A .

For vores B matrices komponenter er givet som følgende:

```
u, s, vt = np.linalg.svd(B, full_matrices = False)

print("Dimensioner af vores singulærværdier: \n", u.shape, s.shape, vt.shape)

## Dimensioner af vores singulærværdier:
## (2, 2) (2,) (2, 1000)

print("Værdien af u: \n", u)
```

```
## Værdien af u:
## [[ 0.07213994  0.99739452]
## [ 0.99739452 -0.07213994]]
```

```
print("Værdien af s, som er vores singularværdier: \n", s)
```

```
## Værdien af s, som er vores singularværdier:
## [100.60403772  33.85680076]
```

```
print("Værdien af vt: \n", vt)
```

```
## Værdien af vt:
## [[ 0.04427162  0.04575242  0.04613981 ... 0.04487614  0.04443512
##      0.0438742 ]
## [ 0.0001328  0.00081373 -0.0003768 ... -0.00164568  0.00086055
##      -0.00158132]]
```

f)

se på 10.3.2 bemærk at værdier kan vi se hvilken er størst, og se på de retnings vektor i matricen. i matricen U får vi to vektor ud og tegn dem ind i vores. Hvilken retning giver mest varians. Hvilken retning er figuren længst.

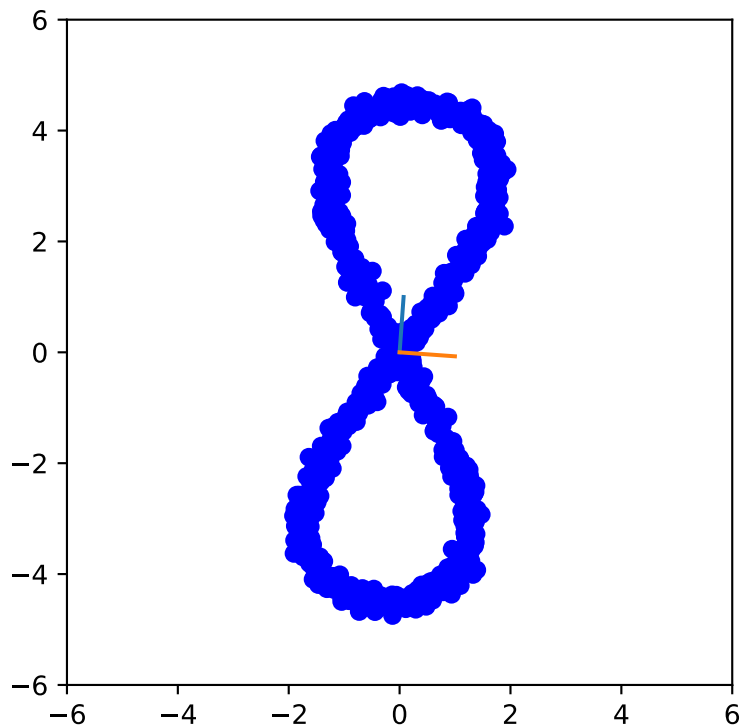
```
n = 1000
scale = 2/np.sqrt(n)
tscale = 1.2*scale
origo = np.zeros((2,1))
fig, ax = plt.subplots()
ax.set_aspect('equal')
ax.scatter (*B, color = "blue")
ax.plot(*np.hstack([origo, u[:,[0]]]))
ax.plot(*np.hstack([origo, u[:,[1]]]))
plt.ylim([-6.0,6.0])
```

```
## (-6.0, 6.0)
```

```
plt.xlim([-6.0, 6.0])
```

```
## (-6.0, 6.0)
```

```
plt.show()
```



Når vi ser på vores singulærværdier:

```
print("Singulærværdier: \n", s)
```

```
## Singulærværdier:
## [100.60403772  33.85680076]
```

Her kan vi se at 43 er størst som er vores $s[0]$.

Denne singulærværdi har venstresingulærvektor som er den første følge af u . Vores figur foroven viser at det således er de venstresingulærvektorer giver retningerne hvor variationen af punkterne er størst.

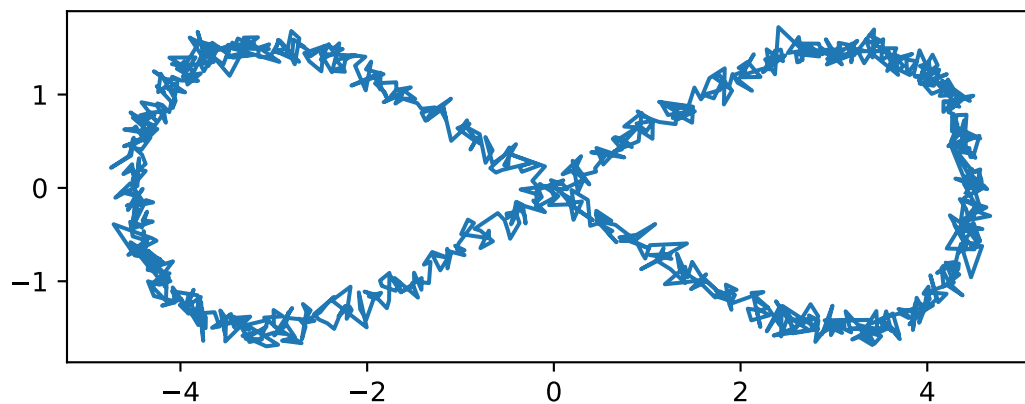
- (f) **Beskriv hvordan singulærværdierne og de venstre singulærvektorer for B er relateret til den oprindelige figur.**
- (g) **Vis hvordan den ortogonale matrix U kan bruges til at flytte figuren givet ved B , så den ligger tæt på den oprindelige ottetalsfigur.**

g)

Her forsøger jeg at gange u med B :

```
opg_g = u @ B
```

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.set_aspect('equal')
ax.plot(*opg_g)
plt.show()
```



Her foroven ser vi at vi tilnærmelsesvis har fået den samme figur som i a.