

OBLIGATORISK OPPGAVE 2

STA-2003-Tidsrekker

29. mars 2019

Martin Soria Røvang
Universitetet i Tromsø

Inneholder 12 sider, inkludert forside.

Innhold

1	Oppgave	3
1.1	a	3
1.2	b	4
1.3	c	4
1.4	d	5
2	2	7
2.1	a-b	7
3	Appendix	9
4	Referanser	12

1 Oppgave

1.1 a

Har prosessen,

$$x(t) = x_1(t) + x_2(t) \quad (1)$$

,disse er *ukorrelererte* og *stasjonære* prosesser med forventning $E[x_1] = E[x_2] = 0$.

Vi har Wiener-Khinchin teoremene,

$$S_{xx}(f) = \mathcal{F}\{R_{xx}(\tau)\} = \int_{-\infty}^{\infty} R_{xx}(\tau) e^{-i2\pi f\tau} d\tau \quad (2)$$

$$R_{xx}(\tau) = \mathcal{F}^{-1}\{S_{xx}(f)\} = \int_{-\infty}^{\infty} S_{xx}(f) e^{i2\pi f\tau} df \quad (3)$$

Her er \mathcal{F} Fourier transformasjon. Bruker at,

$$R_{xx}(\tau) = E[x_{t+\tau}x_t] \quad (4)$$

Løser vi denne med tanke på ligning (1) får vi,

$$R_{xx}(\tau) = E[(x_1(t+h) + x_2(t+h))(x_1(t) + x_2(t))] \quad (5)$$

Som gir,

$$R_{xx}(\tau) = E[x_1(t+h)x_1(t)] + E[x_1(t+h)x_2(t+h)] + E[x_1(t+h)x_2(t)] + E[x_2(t+h)x_2(t)] \quad (6)$$

Siden prosessene er ukorrelererte vil man kunne separere forventningene, $E[x_1(t+h)]E[x_2(t+h)]$

Dette gir da,

$$R_{xx}(\tau) = E[x_1(t+h)x_1(t)] + E[x_1(t+h)]E[x_2(t+h)] + E[x_1(t+h)]E[x_2(t)] + E[x_2(t+h)x_2(t)] \quad (7)$$

Dette kan separeres slik at,

$$R_{xx}(\tau) = E[x_1(t+h)x_1(t)] + E[x_1(t+h)]E[x_2(t+h)] + E[x_1(t+h)]E[x_2(t)] + E[x_2(t+h)x_2(t)] \quad (8)$$

Siden $R_{x_1x_1}(\tau) = E[x_1(t+\tau)x_1(t)]$ får vi,

$$R_{xx}(\tau) = R_{x_1x_1}(\tau) + E[x_1(t+h)]E[x_2(t+h)] + E[x_1(t+h)]E[x_2(t)] + R_{x_2x_2}(\tau) \quad (9)$$

Vet at forventningen til prosessene er null, $E[x_1(t+h)]E[x_2(t+h)] = 0$ og $E[x_1(t+h)]E[x_2(t)]$,

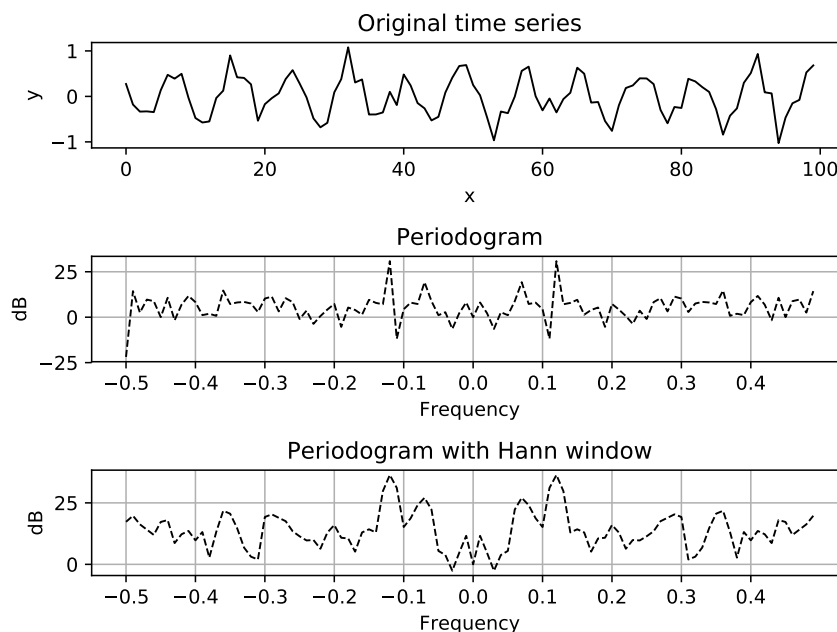
$$R_{xx}(\tau) = R_{x_1x_1}(\tau) + R_{x_2x_2}(\tau) \quad (10)$$

Siden vi har summer kan vi dele integralet opp i sum,

$$S_{xx}(f) = \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} R_{x_1x_1}(\tau) e^{-i2\pi f\tau} d\tau}_{=S_{x_1x_1}(f)} + \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} R_{x_2x_2}(\tau) e^{-i2\pi f\tau} d\tau}_{=S_{x_2x_2}(f)} \quad (11)$$

1.2 b

I figur(1) har vi plot av tidsrekken, periodogrammet og tilslutt periodogram med hann vindu.



Figur 1: Beregnet periodogram av tidsrekken. Man kan se at vindu vil hjelpe med å gi mer tydelig separasjon mellom frekvensene, hvis man ser på rundt frekvens 0.3-0.4 kan man tydelig se stor forskjell. Vindu er svært hjelpsomt hvis man har kraftig signal med et underliggende svakt signal man vil oppdage.

Her ser man at hann vinduet gir en glattere kurve, og lar ikke frekvensene lekke over til de andre frekvensene like mye som i det vanlige periodogrammet. Frekvensene ser ut til å være $f = 0.12$ og $f = 0.07$.

1.3 c

Som nevnt i oppgave b så fjerner vinduet mer av lekkasjen i frekvensspekteret, fordi den har mindre sidelobes enn den idelle $w[k] = 1$, men dette vil øke bredden på hovedloben slik at man får litt dårligere oppløsning. I figure(2) har jeg ikke brukt dB skala slik at differansen er større mellom styrken på frekvensene. Her kan man tydelig se at vinduet hjelper med å se svakere periodisitetet i spectrumet. Periodogram ble laget ved bruk av Fourier transform som vist i ligning(12).

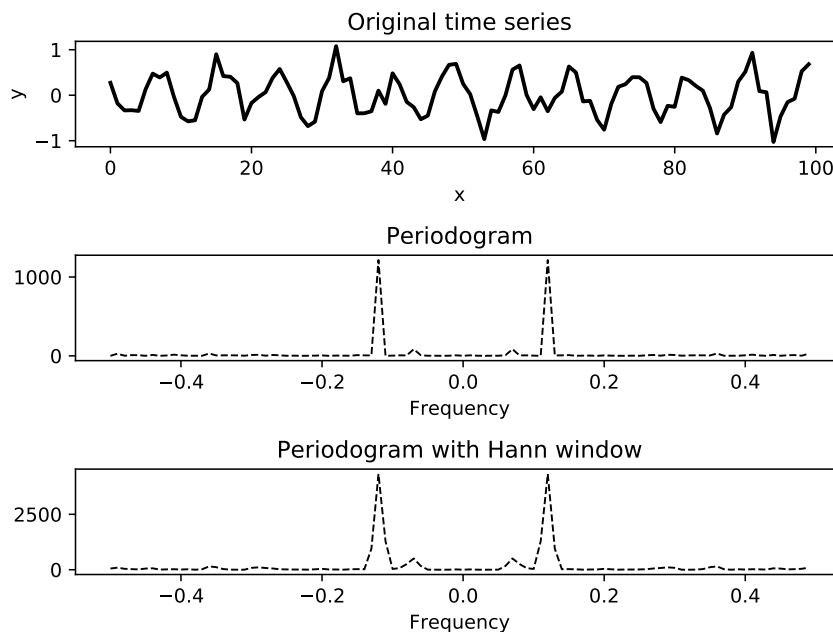
$$S(f) = \frac{1}{N} |\mathcal{F}\{x[n]\}|^2 \quad (12)$$

der \mathcal{F} er DTFT, *Discrete Time Fourier Transform* og N er antall datapunkter. Ved bruk av vindu har vi ligning(13).

$$S_w(f) = \frac{1}{NU} |\mathcal{F}\{w[n]x[n]\}|^2 \quad (13)$$

Her er $w[n]$ vinduet og U er normaliseringskonstant for å fjerne energien som blir lagt til prosessen fra vinduet, i dette tilfelle er $w[n]$ *Hann window*. Vi bruker vindu for å minske spektral lekkasje som kommer av at vi ikke kan ha en *ekte* fourier transform som krever at signal vi har er uendelig langt. Derfor

vil vi alltid ha en ende på signal som man antar er null. Dette betyr at vi bruker et ideelt vindu med lengde M (signal lengden) når vi tar Fourier transform. Når man ganger inn tidsdomenet så konvolverer man i frekvensdomenet, og siden det ideelle vinduet har store sideløber medfører dette til at man får ut nærliggende frekvenser i hverandre og dermed gir spektrallekasje. Ved bruk av vindu som Hann vindu så kan man redusere dette siden de har smalere sideløber.

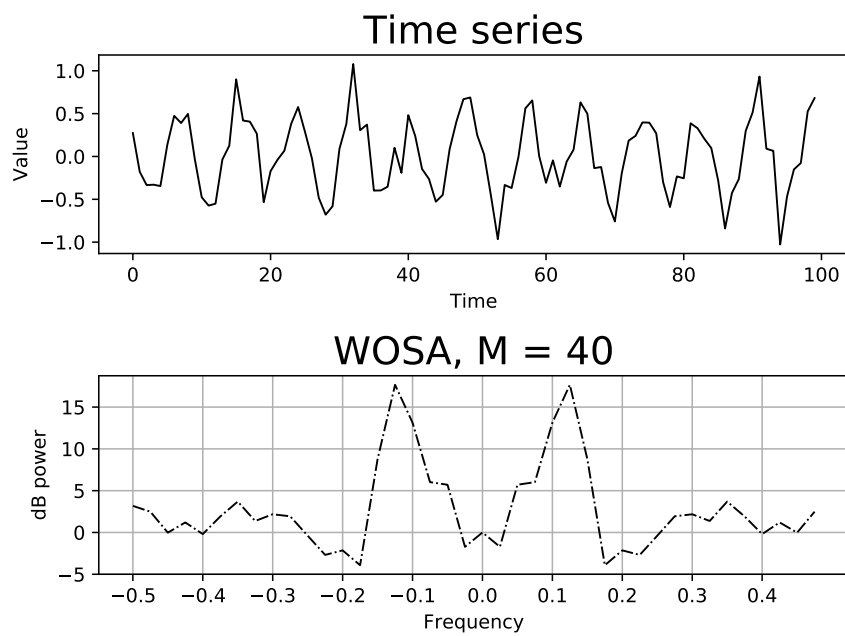


Figur 2: Beregnet periodogram av tidsrekken uten dB skala.

1.4 d

Ved å implementere WOSA (Weighted/Welchs overlapped segment averaging) på tidsrekken fikk vi resultatet vist i figur(3).

Her ble hvert segment vektet som gir et kraftigere utslag der det er sterke periodisiteter i forhold til resten av spekteret. Her ser man at frekvensene på $f = 0.12$ og $f = 0.1$ er ganske kraftige i forhold til alle de andre. Man kan også se at frekvensene er mye tydeligere i WOSA enn i periodogrammet og hann vinduet i dB-skala som vist i figur(1).

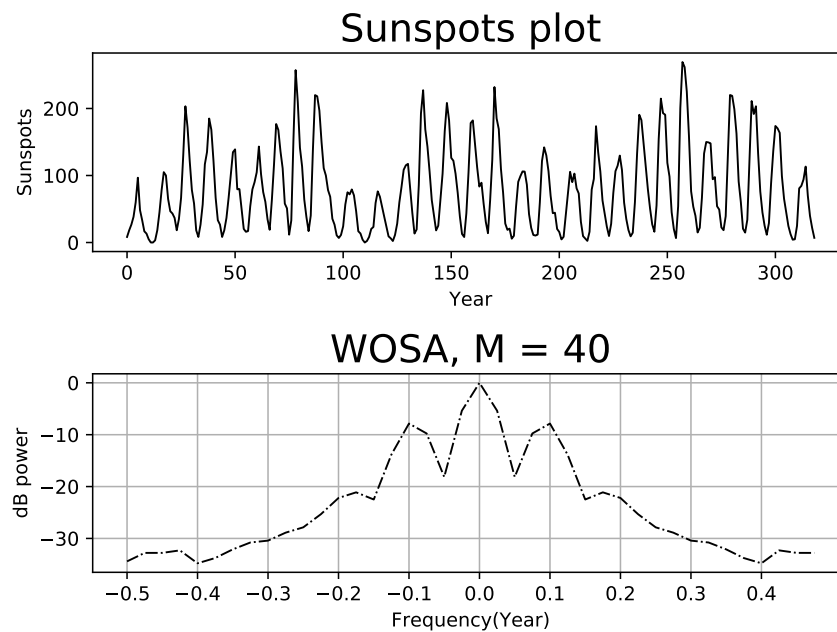


Figur 3: WOSA med 50% overlapp, $N = 40$

2 2

2.1 a-b

Her plottet vi sol-dataen som vist i øverste vindu i figur(4).



Figur 4: Soldata, WOSA med 50% overlapp, $N = 40$. Ser ut som man har en kraftig periode på 10 år.

Her ble det brukt WOSA med 50% overlapp og vindu-størrelse $N = 40$. Her ser man sterk DC($f = 0$) og en frekvens på rundt 0.1, $f \approx 0.1$. Dette gir en periode på $T \approx 10$, noe som ser ut til å stemme hvis man teller antall topper som er ≈ 10 per 100, altså periode på ti år.

3 Appendix

```

1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4
5 data = np.genfromtxt('tidsrekke_oblig2_oppg1.txt')
6
7 def find_freqs(spectrum, freq, freqs = 5):
8     """Find the frequency with highest power"""
9     frequencies = []
10    # Slice away double side
11    spectrum = spectrum[int(len(spectrum)/2):len(spectrum)]
12    freq = freq[int(len(freq)/2):len(freq)]
13    # Find the most powerfull frequencies
14    for i in range(freqs):
15        idx = np.argmax(spectrum)
16        frequencies.append(freq[idx])
17        spectrum = np.delete(spectrum, idx)
18    return frequencies
19
20
21 def periodogram(x, dt):
22     """Regular periodogram"""
23     N = len(x)
24     spectrum = np.abs(np.fft.fftshift(np.fft.fft(x))**2)
25     spectrum *= dt/ N
26     freq = np.fft.fftshift(np.fft.fftfreq(N, dt))
27
28     return freq, spectrum
29
30
31 def w_periodogram(x, dt):
32     """Windowed periodogram"""
33     N = len(x)
34     n = np.arange(0, N, 1)
35     # Hann window
36     window = (1/2)*(1 - np.cos(2*np.pi*n/(N-1)))
37     U = (1/N)*np.sum(window**2)
38     spectrum = np.abs(np.fft.fftshift(np.fft.fft(window*x))**2)
39     spectrum *= (dt/(N*U))
40     freq = np.fft.fftshift(np.fft.fftfreq(N, dt))
41     return freq, spectrum
42
43 dt = 1
44 freq, spectrum = periodogram(data, dt)
45 freqw, wspectrum = w_periodogram(data, dt)
46
47 # Find index corresponding to f = 0
48 idx = np.where(freq == 0)
49 widx = np.where(freqw == 0)
50
51 # Plot
52 fig, ax = plt.subplots(3, 1)
53 ax[0].plot(data, color = 'black', linewidth = 1)
54 ax[0].set_title('Original time series')
55 ax[0].set_xlabel('x')
56 ax[0].set_ylabel('y')
57 ax[1].plot(freq, 10*np.log10(spectrum/spectrum[idx]), '--', color = 'black',
58 linewidth = 1)
59 ax[1].set_title('Periodogram')
60 ax[1].set_xlabel('Frequency')
61 ax[1].set_ylabel('dB')
62 ax[2].plot(freqw, 10*np.log10(wspectrum/wspectrum[widx]), '--', color = 'black',
63 linewidth = 1)
64 ax[2].set_title('Periodogram with Hann window')
65 ax[2].set_xlabel('Frequency')
66 ax[2].set_ylabel('dB')
67 ax[1].set_xticks([x for x in np.arange(-0.5, 0.5, 0.1)])
68 ax[2].set_xticks([x for x in np.arange(-0.5, 0.5, 0.1)])
69 ax[1].grid()
70 ax[2].grid()
71 plt.tight_layout()
72 plt.savefig('rapport/taskb.pdf', bbox_inches = 'tight',
73 pad_inches = 0)

```

```

1  import matplotlib.pyplot as plt
2  import numpy as np
3
4  # Load file
5  data = np.genfromtxt('tidsrekke_oblig2_oppg1.txt')
6
7
8  def WOSA(x, M, dt = 1):
9      """Implementation of WOSA"""
10     n = np.arange(0, M, 1)
11     window = (1/2)*(1 - np.cos(2*np.pi*n/(M-1)))
12     U = (1/M)*np.sum(window**2)
13     spectrum = np.zeros(M)
14     n_windows = 2*int(len(x)/(M-1))
15     for i in range(n_windows):
16
17         # Start with window 0-40
18         if i == 0:
19             spectrum_temp = np.fft.fftshift(np.fft.fft(window*x[0:40]))
20             plt.plot(x[0:40])
21             t = np.arange(0, 40, 1)
22             plt.plot(t, window)
23
24
25         # Start overlapping
26         else:
27             spectrum_temp = np.fft.fftshift(np.fft.fft(window*x[(i*int(M/2)):(i
+2)*int(M/2)]))
28             plt.plot(x[(i+2)*int(M/2)])
29             t = np.arange((i*int(M/2)), (i+2)*int(M/2), 1)
30             plt.plot(t, window)
31             spectrum += (dt/(M*U))*np.abs(spectrum_temp)**2
32     spectrum /= n_windows
33     plt.show()
34     freq = np.fft.fftshift(np.fft.fftfreq(M, dt))
35     print('Number of windows: %s'%n_windows)
36     return freq, spectrum
37
38 M = 40
39 dt = 1
40 freq, spectrum = WOSA(data, M)
41 # Find index corresponding to f = 0
42 idx = np.where(freq == 0)
43
44 # Plot
45 fig, ax = plt.subplots(2,1)
46 ax[0].plot(data, linewidth = '1', color = 'black')
47 ax[0].set_title('Time series', fontsize = '20')
48 ax[0].set_ylabel('Value')
49 ax[0].set_xlabel('Time')
50 ax[1].plot(freq, 10*np.log10(spectrum/spectrum[idx]), '-', linewidth = '1',
color = 'black')
51 ax[1].set_title('WOSA, M = %s'%M, fontsize = '20')
52 ax[1].set_xlabel('Frequency')
53 ax[1].set_ylabel('dB power')
54 ax[1].set_xticks([x for x in np.arange(-0.5,0.5,0.1)])
55 ax[1].grid()
56 plt.tight_layout()
57 plt.savefig('rapport/taskd.pdf', bbox_inches = 'tight',
pad_inches = 0)
58
59 plt.show()
60

```

Figur 6: Task D

```

1 import os
2 import pandas as pd
3 import numpy as np
4 import matplotlib.pyplot as plt
5
6 filedir = os.path.dirname(__file__)
7 filename = 'SN_y_tot_V2.0.txt'
8
9 file = os.path.join(filedir, filename)
10
11 # load file
12 datatable = pd.read_csv(file, sep='\t', header=None, engine='python')
13 time = np.zeros(len(datatable))
14 sunspots = np.zeros(len(datatable))
15
16 for i in range(len(datatable)):
17     time[i] = datatable.values[i,0][0:6]
18     sunspots[i] = datatable.values[i,0][8:13]
19
20
21 def WOSA(x, M, dt = 1):
22     """Implementation of WOSA"""
23     n = np.arange(0, M, 1)
24     window = (1/2)*(1 - np.cos(2*np.pi*n/(M-1)))
25     U = (1/M)*np.sum(window**2)
26     spectrum = np.zeros(M)
27     n_windows = 2*int(len(x)/(M-1))-1
28     x = np.pad(x, (0, M), 'constant')
29     for i in range(n_windows):
30         # Start with window 0-40
31         if i == 0:
32             spectrum_temp = np.fft.fftshift(np.fft.fft(window*x[0:40]))
33             plt.plot(x[0:40])
34             t = np.arange(0, 40, 1)
35             plt.plot(t, 200*window)
36
37         # Start overlapping
38         else:
39             spectrum_temp = np.fft.fftshift(np.fft.fft(window*x[(i*int(M/2)):(i
40 +2)*int(M/2)]))
41             plt.plot(x[0:(i+2)*int(M/2)])
42             t = np.arange((i*int(M/2)), (i+2)*int(M/2), 1)
43             plt.plot(t, 200*window)
44             spectrum += (dt/(M*U))*np.abs(spectrum_temp)**2
45         spectrum /= n_windows
46         plt.show()
47         plt.close()
48         freq = np.fft.fftshift(np.fft.fftfreq(M, dt))
49         print('Number of windows: %s'%n_windows)
50         return freq, spectrum
51
52 M = 40
53 dt = 1
54 freq, spectrum = WOSA(sunspots, M)
55 # Find index corresponding to f = 0
56 idx = np.where(freq == 0)
57
58 # plot
59 fig, ax = plt.subplots(2,1)
60 ax[0].plot(sunspots, linewidth = '3', color = 'black')
61 ax[0].set_title('Sunspots plot', fontsize = '20')
62 ax[0].set_ylabel('Sunspots')
63 ax[0].set_xlabel('Year')
64 ax[1].plot(freq, 10*np.log10(spectrum/spectrum[idx]), '--', linewidth = '1',
65 color = 'black')
66 ax[1].set_title('WOSA, M = %s'%M, fontsize = '20')
67 ax[1].set_xlabel('Frequency')
68 ax[1].set_ylabel('dB power')
69 ax[1].set_xticks([x for x in np.arange(-0.5,0.5,0.1)])
70 ax[1].grid()
71 plt.tight_layout()
72 plt.savefig('rapport/task2.pdf', bbox_inches = 'tight',
73 pad_inches = 0)
74 plt.show()

```

4 Referanser