OBLIGATORISK OPPGAVE 2

STA-2003-Tidsrekker

28. 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
1	Referencer	19

1 Oppgave

1.1 a

Har prosessen,

$$x(t) = x_1(t) + x_2(t) \tag{1}$$

, disse er ukorrelerte og stasjonære prosesser med forventning $E[x_1] = E[x_2] = 0$. Vi har Wiener-Khinchin theoremene,

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

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

Her er Fourier transormasjon. Bruker at,

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

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

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

Som gir,

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

Siden prosessene er ukorrelerte vil man kunne separere forventingene, $E[x_1(t+h)]E[x_2(t+h)]$ Dette gir da,

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

Dette kan separeres slik at,

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

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

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

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

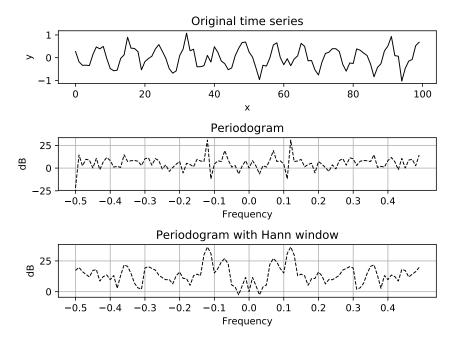
$$R_{xx}(\tau) = R_{x_1x_1}(\tau) + R_{x_2x_2}(\tau) \tag{10}$$

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

$$S_{xx}(f) = \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} R_{x_1 x_1}(\tau) e^{-i2\pi f \tau} d\tau}_{= S_{x_1 x_1}(f)} + \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} R_{x_2 x_2}(\tau) e^{-i2\pi f \tau} d\tau}_{= S_{x_2 x_2}(f)}$$
(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 tydlig seperasjon mellom frekvensene, hvis man ser på rundt frekvens 0.3-0.4 kan man tydlig 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 lekasjen i frekvensspekteret, fordi den har mindre sidelober 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).

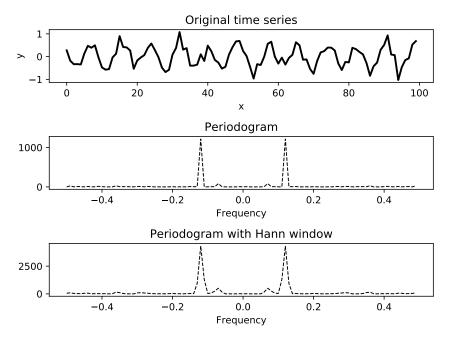
$$S(f) = \frac{1}{N} |\mathscr{F}\{x[n]\}|^2 \tag{12}$$

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

$$S_w(f) = \frac{1}{NU} |\mathscr{F}\{w[n]x[n]\}|^2$$
 (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 lekasje 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 ideele vinduet har store sidelober 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 sidelober.

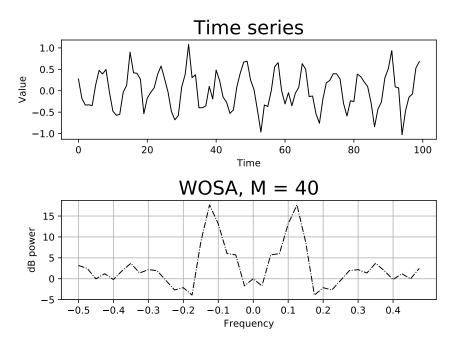


Figur 2: Beregnet periodogram av tidsrekken uten dB skala.

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 tydligere i WOSA enn i periodogrammet og hann vinduet i dB-skala som vist i figur(1).

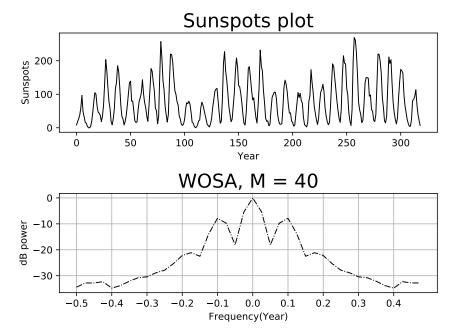


Figur 3: WOSA med 50% overlapp, N = 40

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

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

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

Figur 6: Task D

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

4 Referanser