### TU Berlin Fakultät IV Institut für Energie und Automatisiertungstechnik Fachgebiet Elektronische Mess- und Diagnosetechnik Praktikum Messdatenverarbeitung

# Praktikum Messdatenverarbeitung Termin 7

Özgü Dogan (326 048) Timo Lausen (325 411) Boris Henckell (325 779)

4. Juli 2012

Gruppe: G1 Fr 08-10

Betreuer: Jürgen Funk

## Inhaltsverzeichnis

## 1 Vorbereitungsaufgaben

## 1.1 Vorbereitungsaufgaben zu Termin 7

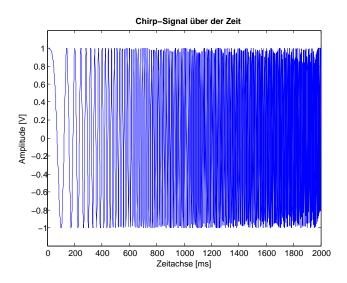
### 1.1.1 Chirp-Signal erzeugen

Als erstes sollte anhand Matlab ein chirp-Signal erzeugt und untersucht werden. Dieser wurde mit dem Aufruf chirp() erzeugt, dem man einen Zeitvektor, die Startfrequenz und weitere Angaben über den Verlauf geben konnte. Bei unserem Signal sollte ein linearer Frequenzanstieg erfolgen.

Als Beispiel wurde folgendes Signal erstellt:

t = 0 : 0.001 : 2chirp(t,0,1,100)

Das Chirp-Signal und das Spektrogram dazu sehen so aus:



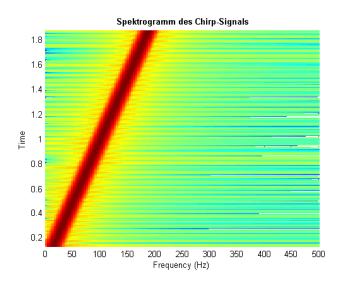
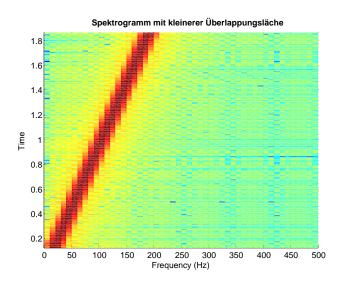


Abbildung 1: erzeugtes Chirp-Signal über der Zeit

Abbildung 2: Spektrogramm des erzeugten Chirp-Signals

Man sieht einen Sinusverlauf, dessen Frequenz mit der Zeit immer größer wird. Wir vermuten einen linearen Abstieg der Frequenz. Im Spektrogramm kann man deutlich sehen, dass nach einer Sekunde die Frequenz den erwünschten Wert von 100 Hz annimmt.

Weiterhin kann man die Auswirkung der Eingabevariablen des Spektrogrammaufrufs auf das entstehende Spektrogramm untersuchen. Hier sind zwei Beispiele, in denen einmal die Überlappungsfläche zwischen zwei Segmenten verkleinert wird und einmal die verwendete Fenstergröße vergrößert wird.



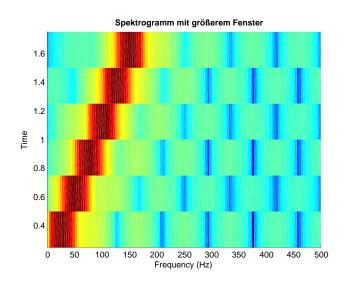


Abbildung 3: Überlappung zwischen den Segmenten im Spektrogram wird kleiner gewählt

Abbildung 4: verwendete Fensterfolge wird größer gewählt

Innerhalb des gewählten Fensters, kann das verwendete Signal als stationär angenommen werden. Wird das Beobachtungsfenster kürzer, nimmt auch die Frequenzauflösung ab. Wird das Fenster zu groß, kann wiederum das Signal innerhalb des Fensters nicht mehr als stationär angenommen werden. Die Verschlechterung und Ungenauigkeiten im Spektrogramm kann man in den Plots oben gut erkennen.

### 1.1.2 Matlab-Funktion: Frequenzverlau über der Zeit

Als nächstes sollte eine Matlab-Funktion erstellt werden, die im Zeitbereichdie momentane Frequenz ermittelt. Dieser berechnete Frequenzverlauf über der Zeit sollte geplottet und mit dem erwarteten Verlauf verglichen werden. In die erstellte Funktion kann in den Codes am Ende des Protokolls eingesehen werden. Der entstandene Plot ist hier zu sehen:



Abbildung 5: Chirp-Signal und der dazugehörige Frequenzanstieg, berechnet aus dem Zeitsignal

Da beim Erstellen des Chirpsignals ein linearer Ansteig der Frequenz vorausgesetzt war, wurde auch ein linearer Frequenzverlauf erwartet. Das Ergebnis bestätigt die Erwartung.

### 1.1.3 Matlab-Funktion: Frequenzverlauf anhand Spektrogram

Nun sollte der gleiche Frequenzverlauf anhand des Spektrogramms ermittelt werden. Dafür implementierten wir eine weitere Matlab-Funktion, welche in den Codes zu sehen ist. Das erwartete Ergebnis war wieder ein positiver linearer Anstieg.

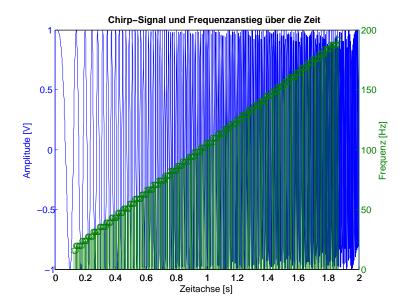
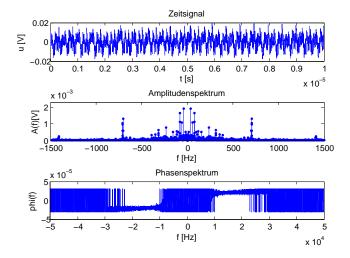


Abbildung 6: Chirp-Signal und der dazugehörige Frequenzanstieg, berechnet aus dem Spektrogramm

### 1.1.4 Drehzahl-Berechnung anhand Amplitudenspektrum des Motorstroms

Zuletzt wurde die Drehzahl des verwendeten Motors berechnet. Dafür wurden uns drei Messreihen mit jeweils Strom- und Tachomesswerten vorgegeben. Zunächst sollten die Amplitudenspektren der Motorströme erstellt werden, welche uns durch die DFT der Stromwerte gelang. Die erhöhten Amplitudenwerte entsprachen dabei den einfachen Vielfachen der Drehfrequenz des Motors mit der jeweiligen Versorgungsspannung. Die deutlich herausstehenden Peaks dagegen traten nur bei dem 18- oder 36-fachen Vielfachen der Drehfrequenz auf. Dieses Wissen nutzen wir, indem wir anhand eines Matlabalgorithmuses den höhsten Peak mit Index ausgaben lassen (die höchsten Peaks waren stets jene, die am nächsten zu der null standen), um daraus eine Frequenz zu bestimmen und durch 18 zu teilen. So berechneten wir die drei geforderten Drehfrequenzen. Der Algorithmus steht in den Codes, die drei Amplitudenspektren sehen folgendermaßen aus:



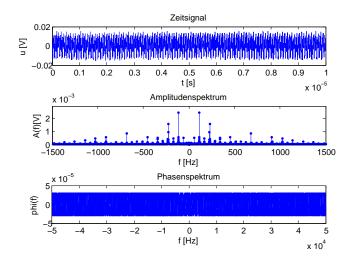


Abbildung 7: Spektrum des Motorstroms bei 10V

Abbildung 8: Spektrum des Motorstroms bei 20V

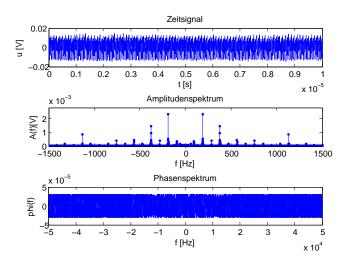


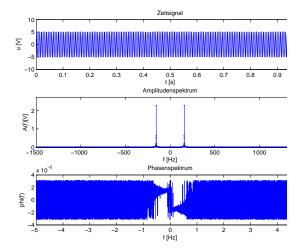
Abbildung 9: Spektrum des Motorstroms bei 30V

Die berechneten Drehfrequenzen betragen für die erste Messung (10V) = 2.1389Hz, für die zweite Messung (20V) = 6.3056Hz und für die dritte Messung (30V) = 10.4723Hz.

### TODO:

Hier sind die Werte falsch, weil wir die falschen Paeks rausgesucht haben, Fehler muss noch korrigiert werden

Außerdem wurden die Drehfrequenzen auch aus den jeweiligen Tachosignalen bestimmt. Dafür wurde genauso vogegangen wie bei den Motorströmen. Die Spektren sind hier:



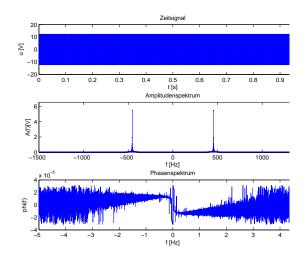


Abbildung 10: Spektrum des Tachosignals bei 10V

Abbildung 11: Spektrum des Tachosignals bei 20V

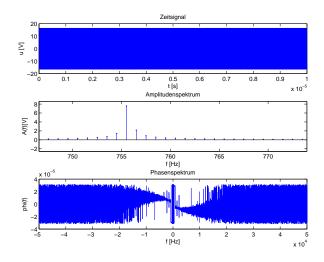


Abbildung 12: Spektrum des Tachosignals bei 30V

Die anhand der Tachosignale berechneten Drehfrequenzen betragen für die erste Messung (10V) = 19.5627Hz, für die zweite Messung (20V) = 56.8131Hz und für die dritte Messung (30V) = 94.3134Hz.

Es fällt auf, dass die Drehzahlen, welche über die Ströme berechnet werden, ca. 4mal kleiner sind als die Drehzahlen über die Tachowerte. Ein konstanter Faktor von 4 kann angenommen werden.

## 1.2 Vorbereitungsaufgaben zu Termin 8

### 1.2.1 Zerlegung des Signals mittels Haar-Tranformation

In der ersten Vorbereitungsaufgabe des 8.Praktikumstermins wird eine vorgegebene strom.m Datei verwendet, welche einen angechnittenen Sinus im Bereich  $[0,8\pi]$  darstellt. Dieses Signal wird mit der Schnellen Haar-Transformation zerlegt. Außerdem wird die Approximation und die Details dür die Skalierungen  $m=1\dots 5$  berechnet werden, wofür die drei Funktionen haardec.m, haardeclevel.m und getAppDet.m implementiert werden. Diese stehen unter den Codes.

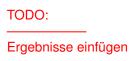
### 1.2.2 Darstellung der Approximationen

Als nächstes werden die Approximationen und die Details des angeschnittenen Sinus-Signals dargestellt und das stationäre Spektrum sowie das Spektrogramm berechnet. Diese spektralen Darstellungen werden mit den Darstellungen mittels Wavelets verglichen. Am Ende soll ermittelt werden, welche Darstellung bestimmte Informationen über das verwendete Signal besser veranschaulicht.



### 1.2.3 Daubechies-Wavelets

Nun wird das angeschnitte Sinus-Signal mit Hilfe von Daubechies-Wavelets zerlegt. Dazu verwenden wir die Matlab-Fuktionen wavedec, appcoef und detcoaf und variieren die Anzahl der verschwindenen Momente der Wavelets.



### 1.2.4 Vergleich der Zerlegungen mittels Daubechies-Wavelets und Haar-Wavelets

Zuletzt wird in der Vorbereitung des Praktikums die Zerlegungen mittels Daubechies-Wavelets mit den Zerlegungen mittels Haar-Wavelets verglichen. Die Unterschiede sind folgende:



## 2 Durchführungen

## 2.1 Durchführung zu Termin 7

## 2.2 Durchführung zu Termin 8

## 3 Auswertung

- 3.1 Auswertung Termin 7
- 3.2 Auswertung Termin 8

## 4 Quellcodes

- 4.1 Codes aus Termin 7
  - 4.1.1 Frequenzverlauf über der Zeit

Listing 1: frequenz $_imZeitbereich_ausSignal$ 

```
%Funktion zum Errechnen der Frequenz aus dem Zeitsignal
   function frequenz_imZeitbereich_ausSignal (u, t)
  p = length(t);
   q = max(t)/p;
   for k = 1:1:length(u)-1 %i = Anzahl der Nulldurchge
       if (u(k) < 0 \&\& u(k+1) >= 0) || (u(k) > 0 \&\& u(k+1) <= 0)
11
           i = i+1;
      end
12
   end
13
14
  nulldurchgang = ones(1,i)*-9;
                                   %Vektor der Le i
15
16
   i = 1;
17
   for indx = 1:1:length(u)-1
18
       if (u(indx) < 0 \&\& u(indx+1) >= 0) || (u(indx) > 0 \&\& u(indx+1) <= 0)
           if abs(u(indx)) > abs(u(indx+1))
20
              nulldurchgang(j) = indx+1;
21
22
           else
                                              %Index, welcher am nsten am Nulldurchgang ist, wird
              nulldurchgang(j) = indx;
23
                   bernommen
           end
24
           j = j+1;
25
      end
26
   end
27
28
   %Vektor fr Frequenzeintr
   v = length(nulldurchgang);
frequenzen = ones(1,v)*-9;
```

```
32
   for n = 1:1:v-4
                                   %4 Nulldurchge, also 2 Perioden werden betrachtet
33
       diff = nulldurchgang(n+4)-nulldurchgang(n);
34
       frequenzen(n) = 1/(diff *0.5*q);
35
   end
36
37
   figure(1);
38
   [AX H1 H2] = plotyy(t,u,nulldurchgang*(max(t)/p),frequenzen,'plot', 'stem');
   % AXIS([0 2 -1.1 1.1]);
  xlabel('Zeitachse_[s]');
   set(get(AX(1),'Ylabel'), 'String', 'Amplitude_[V]');
   set(get(AX(2),'Ylabel'), 'String', 'Frequenz_[Hz]');
43
   title ('\bf_u-Signal_und_Frequenzanstieg_ber_die_Zeit');
44
45
```

### 4.1.2 Frequenzverlauf aus dem Spektrogram

Listing 2: frequenz  $durch_S pektogramm$ 

```
% Funktion zur Errechnung der Frequenzen durch das Spektogramm
   function frequenz_durch_Spektogramm(x_t,t)
   N=length(t);
   fs=N/max(t);
   wnsize=256:
9
   wnoverlap= 250;
10
   nr_abtastwerte_frequenz= 256;
11
12
   [S,F,T]=spectrogram(x_t,wnsize,wnoverlap,nr_abtastwerte_frequenz,fs);
13
14
   %spectrogram(x_t,wnsize,wnoverlap,nr_abtastwerte_frequenz,fs);
15
16
   groesse = size(S);
17
   maxfrequ = ones(1, groesse(1)) \times -9;
18
   maxfrequ\_umgerechnet = ones(1,groesse(1))*-9;
   maxindx = ones(1, groesse(1)) \times -8;
20
   maxindx_umgerechnet = ones(1,groesse(1))*-8;
21
22
   for i=1:groesse(2)
23
      [maxfrequ(i) maxindx(i)] = max(abs(S(:,i)));
24
      maxfrequ_umgerechnet(i) = F(round(maxindx(i)+1));
25
      maxindx_umgerechnet(i) = T(round(i));
   end
28
   maxindx_umgerechnet
29
30
   figure(204);
31
32 [AX H1 H2] = plotyy(t, x_t, maxindx_umgerechnet, maxfrequ_umgerechnet, 'plot', 'stem');
   % AXIS([0\ 2\ -1.1\ 1.1]);
33
  xlabel('Zeitachse_[s]');
set(get(AX(1),'Ylabel'), 'String', 'Amplitude_[V]');
set(get(AX(2),'Ylabel'), 'String', 'Frequenz_[Hz]');
   title ('\bf_Chirp-Signal_und_Frequenzanstieg_ber_die_Zeit');
   end
```

### 4.1.3 Algorithmus zur Drehfrequenzberechnung

Listing 3: Algorithmus zur Drehfrequenzberechnung

```
%MDV Praktikum 7 Vorbereitungsaufgabe 4 – Testprogramm
  clear all; clc; close all;
  %Messwerte laden
  messung1 = load('MotorStrom_10V_100kS.mat');
  messung2 = load('MotorStrom_20V_100kS.mat');
  messung3 = load('MotorStrom_30V_100kS.mat');
% Strme und Tachos identifizieren
strom1 = messung1.strom;
tacho1 = messung1.tacho;
13 strom2 = messung2.strom;
  tacho2 = messung2.tacho;
14
  strom3 = messung3.strom;
  tacho3 = messung3.tacho;
  %Versorgungsspannungen
18
  A1 = 10;
19
20 A2 = 20:
A3 = 30;
22
  f_T = 100000;
T_{ges} = 1/f_{T};
  %plottet Spektren der strme
  [y_DFT_abs_10V_strom f_DFT_10V_strom]= MotorStrom_Amplitudenspektrum(strom1,T_ges,f_T,10,'b',1)
   [y_DFT_abs_20V_strom f_DFT_20V_strom]= MotorStrom_Amplitudenspektrum(strom2,T_ges,f_T,10,'b',2)
   [y_DFT_abs_30V_strom f_DFT_30V_strom]= MotorStrom_Amplitudenspektrum(strom3,T_ges,f_T,10,'b',3)
29
30
  %findet Index vom hchsten Peak
31
   [maxwert10_strom maxind10_strom] = max(y_DFT_abs_10V_strom);
32
   [maxwert20_strom maxind20_strom] = max(y_DFT_abs_20V_strom);
   [maxwert30_strom maxind30_strom] = max(y_DFT_abs_30V_strom);
  %berechnet entsprechende Drehzahl
36
  Drehzahl_Motor_10V_strom = abs(f_DFT_10V_strom(maxind10_strom))/18
37
  Drehzahl_Motor_20V_strom = abs(f_DFT_20V_strom(maxind20_strom))/18
38
  Drehzahl_Motor_30V_strom = abs(f_DFT_30V_strom(maxind30_strom))/18
39
  %plottet Spektren der tachos
  [y_DFT_abs_10V_tacho f_DFT_10V_tacho]= MotorStrom_Amplitudenspektrum(tacho1,T_ges,f_T,10,'b',4)
  [y_DFT_abs_20V_tacho f_DFT_20V_tacho]= MotorStrom_Amplitudenspektrum(tacho2,T_ges,f_T,20,'b',5)
   [y_DFT_abs_30V_tacho f_DFT_30V_tacho]= MotorStrom_Amplitudenspektrum(tacho3,T_ges,f_T,30,'b',6)
   %findet Index vom hchsten Peak
   [maxwert10_tacho maxind10_tacho] = max(y_DFT_abs_10V_tacho);
47
  [maxwert20_tacho maxind20_tacho] = max(y_DFT_abs_20V_tacho);
   [maxwert30_tacho maxind30_tacho] = max(y_DFT_abs_30V_tacho);
50
```

```
51
  %berechnet entsprechende Drehzahl
52
  Drehzahl_Motor_10V_tacho = abs(f_DFT_10V_tacho(maxind10_tacho))/8
53
  Drehzahl_Motor_20V_tacho = abs(f_DFT_20V_tacho(maxind20_tacho))/8
54
  Drehzahl_Motor_30V_tacho = abs(f_DFT_30V_tacho(maxind30_tacho))/8
55
56
57
  % Drehzahl_Motor_10V_tacho/Drehzahl_Motor_10V_strom
58
  % Drehzahl_Motor_20V_tacho/Drehzahl_Motor_20V_strom
  % Drehzahl_Motor_30V_tacho/Drehzahl_Motor_30V_strom
61
  Drehzahl_Motor_10V_tacho/Drehzahl_Motor_10V_strom
62
  Drehzahl_Motor_20V_tacho/Drehzahl_Motor_20V_strom
63
  Drehzahl_Motor_30V_tacho/Drehzahl_Motor_30V_strom
```

### 4.2 Codes aus Termin 8

#### 4.2.1 Funktion haardec.m

Listing 4: Funktion haardec.m

```
%MDV Praktikum 8 Vorbereitungsaufgabe 1
   %Funktion haardec
   function [u, v] = haardec(x)
   % fhrt einen Zerlegungsschritt der schnellen Haartransformation durch
               x ? zu zerlegendes Signal
   % input:
   % output:
                  u ? Approximationen
8
                  v? Details
9
   % Bemerkung: u,v sind halb so lang wie x
10
11
12
   %Haar-Matrix sieht wie folgt aus:
13
   % haar_matrix = ones(2,2);
14
   % haar_matrix(4) = -1;
15
   % haar_matrix = haar_matrix*(1/sqrt(2));
17
                              % Le des Eingangssignals
  n = length(x);
18
19
  u_u = x(1:2:n-1);
                              %ungerade Komponenten des Signals
20
u_g = x(2:2:n);
                              %gerade Komponenten des Signals
22
u = (u_u + u_g)/sqrt(2);
                              %Approximationen
   v = (u_u - u_g)/sqrt(2);
                              %Details
  plot(x)
27 hold on
  plot(u, 'r')
  hold on
29
   plot(v, 'g')
30
   hold off
31
32
   end
```

#### 4.2.2 Funktion haardeclevel.m

Listing 5: Funktion haardeclevel.m

```
%MDV Praktikum 8 Vorbereitungsaufgabe 1
  %Funktion haardeclevel
  function [S] = haardeclevel(x, lvl)
  % fhrt die Schnelle Haar-Transformation bis zu einem
  % vorgegebenen Sakalierungslevel durch
                 x - zu zerlegendes Signal
  % input:
8
  %
                lvl - Skalierungslevel
9
  % output :
                  S - Matrix mit Skalierungen und Details
10
  %
                      Dimensionen: lvl+1: Signalle
11
  % Bemerkung: Jede Zeile enth die Approximationen gefolgt von den
12
  %
                  Details eines Levels
                  Skalierungslevel ist eine Potenz von zwei = ganzzahlig
  %
  n1 = length(x);
  S = ones(lvl+1, n1)*-4;
                                  %Hat lvl+1 Zeilen und n Spalten
17
  U = X:
19
  S(1,:) = x;
                                  %erste Zeile ist das Originalsignal
20
21
  for i=2:(|v|+1)
22
      [u, v] = haardec(u)
23
      n2 = length(u);
24
      S(lvl,:) = [u, v, S(i-1,((2*n2)+1):n1)];
25
  end
```

### 4.2.3 Funktion getAppDet.m

### Listing 6: Fuktion getAppDet.m

```
%MDV Praktikum 8 Vorbereitungsaufgabe 1
  %Funktion getAppDet
  function [u, v] = getAppDet(S,lvl)
  % extrahiert die Approximaionen und Details eines Levels
                  S - Matrix mit Signalzerlegung
  % input:
                 lvl - Skalierungslevel
  %
8
                  u – Aproximationen
  % output:
9
  %
                  v - Details
10
  % Bemerkung: Jede Zeile in S enth die Approximationen gefolgt von den
11
  %
                  Details eines Levels
12
  %
                  Skalierungslevel ist eine Potenz von zwei = ganzzahlig >0
13
  m = length(S(lvl,:));
                              %gibt Le der lvl . Zeile wieder
16
17
      u = S((|v|+1), (1:m/(2^|v|)));
18
      V = S((|V|+1), ((m/(2^|V|))+1):(m/(2^|V|))*2);
19
20
  % V = S((|V|+1), (m/(2^{|V|}))+1:m)
                                                       %Details aus der gesamten Zeile
21
                                                          der Zeile
22
```

## 4 QUELLCODES

```
% disp(['Approximationen u im gewten Level ', num2str(lvl) ' : ', num2str(u)]);
% disp(['Details v im gewten Level ', num2str(lvl) ' : ', num2str(v)]);

end

end
```