Gruppe 6: Benjamin Hamm (2060696), Jan Klotter (2060690), Anna Kuhn (2051063), Michael Schulze (2061282)

Labor zur Prozesskontrolle

clear

1) Auswahl des Prozesses

Übertragungsgeschwindigkeit eines USB2.0 Sticks

Gemessen wird mit CrystalDiskMark, 10mal von jedem Gruppenteilnehmer (1x 1GiB Zufallsdaten Read SEQ1M Q8T1 in MB/s)

Die Toleranz sollte eigentlich von der Spezifikation vorgegeben werden, aber man kann nicht die Spezifikation von USB2.0 nehmen, da es theoretische Werte sind und diese abhängig vom verwendeten Rechner und des verbauten USB-Chips sind. Wir haben uns auf eine untere Spezifikation von 16 MB/s festgelegt (unterhalb des langsamsten Wertes unserer Messugen, damit wir die Analyse überhaupt durchführen können). Die obere Spezifikation haben wir auf 100 MB/s gesetzt, da für die Geschwindigkeit nach oben in unserem Anwendungsfall "Lesen eines USB-Sticks" keine Grenzen gesetzt sind.

```
%Spezifikationsgrenzen
specLow = 16
```

specLow = 16

specHigh = 100

specHigh = 100

2) Datensätze auf Normalverteilung prüfen

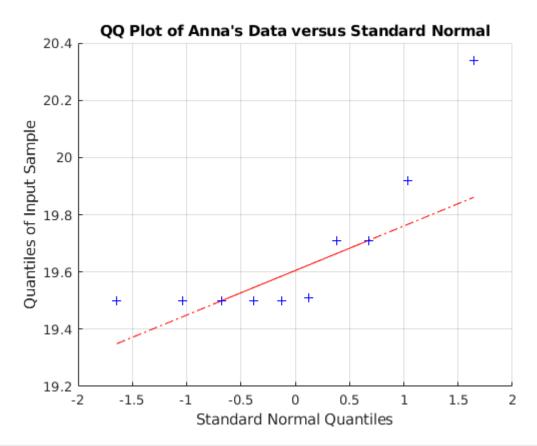
```
%Daten einlesen
data=readtable('USB.xlsx')
```

data = 10×5 table

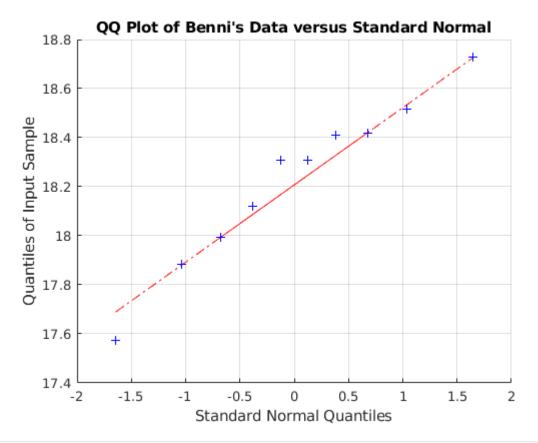
	Var1	Anna	Benni	Michael	Jan
1	1	19.7100	17.9950	17.3870	18.4500
2	2	19.9200	18.4100	16.9600	18.8800
3	3	19.5000	18.7300	17.6390	18.8800
4	4	19.5000	18.4200	16.6480	18.8800

	Var1	Anna	Benni	Michael	Jan
5	5	20.3400	18.3100	18.5410	18.8700
6	6	19.5000	18.3100	18.0240	18.6600
7	7	19.7100	18.5150	18.5530	18.8700
8	8	19.5000	18.1200	17.6750	19.0800
9	9	19.5100	17.8850	18.1690	19.0800
10	10	19.5000	17.5750	16.7470	19.0900

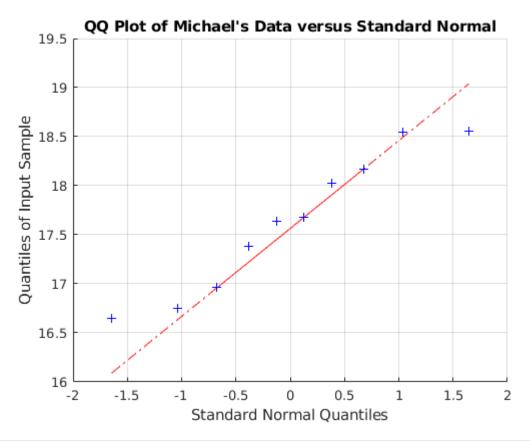
```
%qq-Plot
figure
qqplot(data(:,2).Variables) % Anna
title('QQ Plot of Anna''s Data versus Standard Normal')
grid on
```



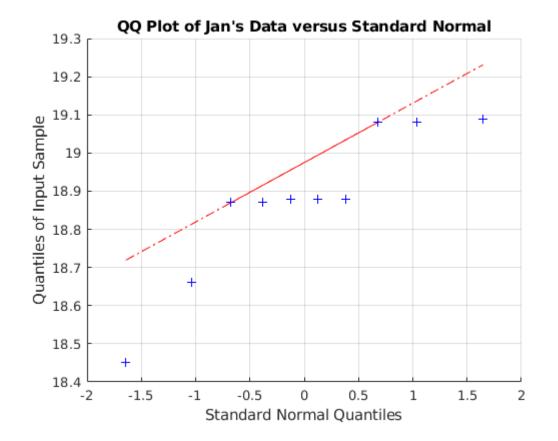
```
figure
qqplot(data(:,3).Variables) % Benni
title('QQ Plot of Benni''s Data versus Standard Normal')
grid on
```



```
figure
qqplot(data(:,4).Variables) % Michael
title('QQ Plot of Michael''s Data versus Standard Normal')
grid on
```



```
figure
qqplot(data(:,5).Variables) % Jan
title('QQ Plot of Jan''s Data versus Standard Normal')
grid on
```



3) Prozesskennzahlen und Standardabweichung

cp_Anna=capability(data(:,2).Variables,[specLow specHigh])

```
cp_Anna = struct with fields:
    mu: 19.6690
sigma: 0.2758
    P: 1
    Pl: 1.1245e-40
    Pu: 0
    Cp: 50.7577
    Cpl: 4.4341
    Cpu: 97.0814
    Cpk: 4.4341
```

cp_Benni=capability(data(:,3).Variables,[specLow specHigh])

```
cp_Benni = struct with fields:
    mu: 18.2270
    sigma: 0.3379
        P: 1.0000
    Pl: 2.1992e-11
    Pu: 0
        Cp: 41.4279
    Cpl: 2.1967
    Cpu: 80.6591
    Cpk: 2.1967
```

```
cp_Michael=capability(data(:,4).Variables,[specLow specHigh])
  cp_Michael = struct with fields:
         mu: 17.6343
      sigma: 0.6977
         P: 0.9904
        Pl: 0.0096
        Pu: 0
        Cp: 20.0650
        Cpl: 0.7808
        Cpu: 39.3492
        Cpk: 0.7808
  cp_Jan=capability(data(:,5).Variables,[specLow specHigh])
  cp_Jan = struct with fields:
        mu: 18.8740
      sigma: 0.1992
         P: 1
         Pl: 1.7908e-47
        Pu: 0
        Cp: 70.2699
        Cpl: 4.8085
        Cpu: 135.7313
        Cpk: 4.8085
  std_Anna = std(data.Anna)
  std Anna = 0.2758
  std_Benni = std(data.Benni)
  std Benni = 0.3379
  std_Michael = std(data.Michael)
  std_Michael = 0.6977
  std_Jan = std(data.Jan)
  std_Jan = 0.1992
Ist der Prozess für die Anwendung ausreichend fähig?
 % cpk = 4.4(Anna), 2.1(Benni), 0.7(Michael), 4.8(Jan).
 % Alle Prozesse sind beherrscht (da innerhalb von UCL und OCL).
```

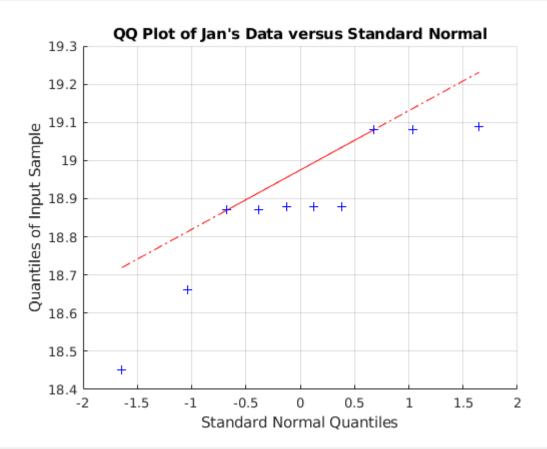
% Anna's, Benni's und Jan's Prozess sind für die HLI fähig, bei Michael ist

% In Halbleiterindustrie (HLI) muss cpk >= 1,3 sein.

% der cpk zu klein.

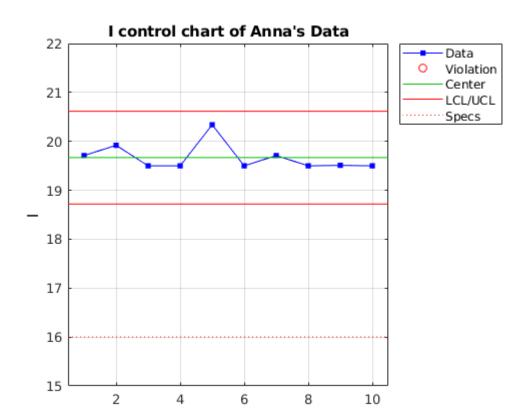
4a) Einzelne Regelkarten

grid on

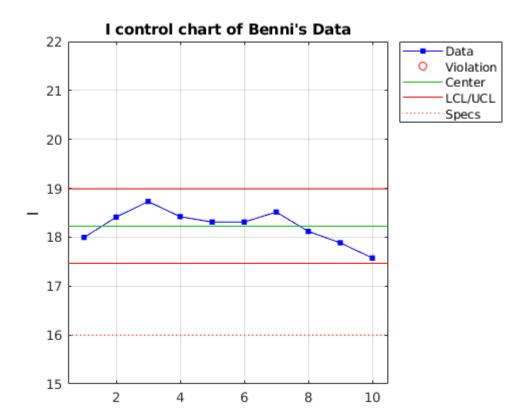


[stats_i2,plot_i2]=controlchart(data(:,2:2).Variables,data.Var1,'charttype','i','specs',[spec

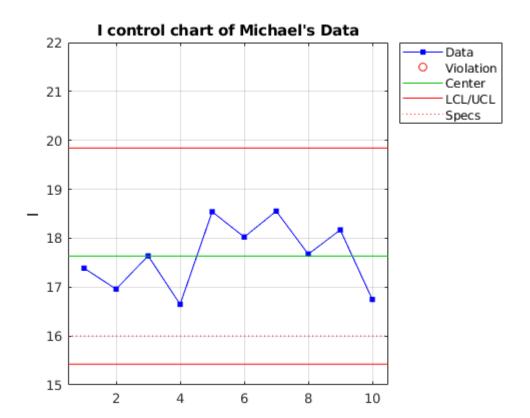
```
stats_i2 = struct with fields:
        n: [10×1 double]
     mean: [10×1 double]
        i: [10×1 double]
       mr: [10×1 double]
       mu: 19.6690
    sigma: 0.3160
plot_i2 = struct with fields:
    pts: [10×1 double]
     cl: [10×1 double]
    lcl: [10×1 double]
    ucl: [10×1 double]
     se: [10×1 double]
      n: [10×1 double]
    ooc: [10×1 logical]
ylim([15,22])
title('I control chart of Anna''s Data')
grid on
```



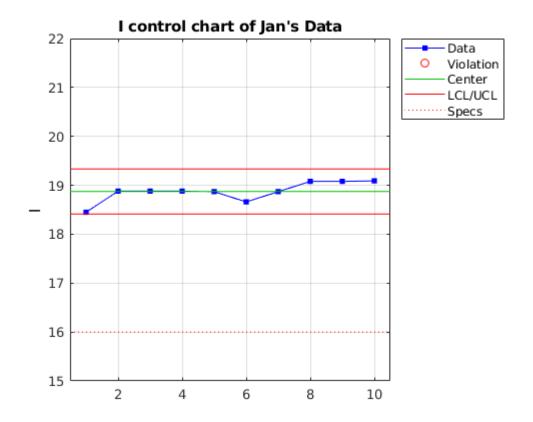
```
[stats_i2,plot_i2]=controlchart(data(:,3:3).Variables,data.Var1,'charttype','i','specs',[spec
stats_i2 = struct with fields:
        n: [10×1 double]
     mean: [10×1 double]
       i: [10×1 double]
       mr: [10×1 double]
      mu: 18.2270
    sigma: 0.2537
plot_i2 = struct with fields:
    pts: [10×1 double]
    cl: [10×1 double]
    lcl: [10×1 double]
    ucl: [10×1 double]
    se: [10×1 double]
     n: [10×1 double]
    ooc: [10×1 logical]
ylim([15,22])
title('I control chart of Benni''s Data')
grid on
```



[stats_i2,plot_i2]=controlchart(data(:,4:4).Variables,data.Var1,'charttype','i','specs',[spec stats_i2 = struct with fields: n: [10×1 double] mean: [10×1 double] i: [10×1 double] mr: [10×1 double] mu: 17.6343 sigma: 0.7366 plot_i2 = struct with fields: pts: [10×1 double] cl: [10×1 double] lcl: [10×1 double] ucl: [10×1 double] se: [10×1 double] n: [10×1 double] ooc: [10×1 logical] ylim([15,22]) title('I control chart of Michael''s Data') grid on



[stats_i2,plot_i2]=controlchart(data(:,5:5).Variables,data.Var1,'charttype','i','specs',[spec stats_i2 = struct with fields: n: [10×1 double] mean: [10×1 double] i: [10×1 double] mr: [10×1 double] mu: 18.8740 sigma: 0.1533 plot_i2 = struct with fields: pts: [10×1 double] cl: [10×1 double] lcl: [10×1 double] ucl: [10×1 double] se: [10×1 double] n: [10×1 double] ooc: [10×1 logical] ylim([15,22]) title('I control chart of Jan''s Data') grid on



4b) XBAR-Chart

Bieten Regelkarten zusätzliche Informationen? Z. B. hat ein Datensatz eine größere Streuung?

Man kann beispielsweise erkennen welcher Messprozess größere Streuung besitzen, als andere.

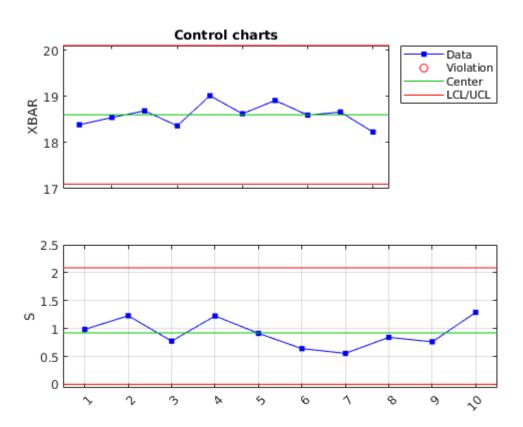
Halten Sie die Regelkarte für diese Prozess für nützlich?

Für diesen Prozess halten wir Regelkarte nicht sinnvoll, da jeder seinen eigenen Prozess mit seinen eigenen Umweltparametern hatte.

```
%XBAR-Chart mit s und R
[stats_xs,plot_xs]=controlchart(data(:,2:5).Variables,data.Var1,'charttype',{'xbar'} 's'})
stats_xs = struct with fields:
    mean: [10×1 double]
    std: [10×1 double]
    n: [10×1 double]
    range: [10×1 double]
    mu: 18.6011
    sigma: 1.0000
plot_xs = 1×2 struct array with fields:
    pts
    cl
    lcl
    ucl
```

```
se
n
ooc
```

```
% aus XBAR s kann man erkennen, zu welchem Zeitpunkt die größte Streuung
% war
grid on
axes=gca;
axes.XTickLabelRotation=45;
```



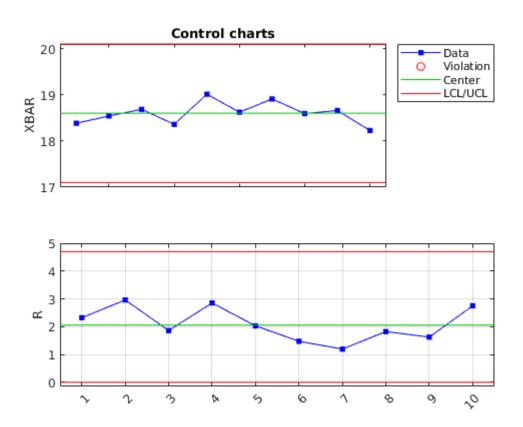
```
[stats_xr,plot_xr]=controlchart(data(:,2:5).Variables,data.Var1,'charttype',{'xbar'} 'r'})

stats_xr = struct with fields:
    mean: [10×1 double]
    std: [10×1 double]
        n: [10×1 double]
    range: [10×1 double]
    mu: 18.6011
    sigma: 1.0000

plot_xr = 1×2 struct array with fields:
    pts
    cl
    lcl
    ucl
    se
    n
```

grid on

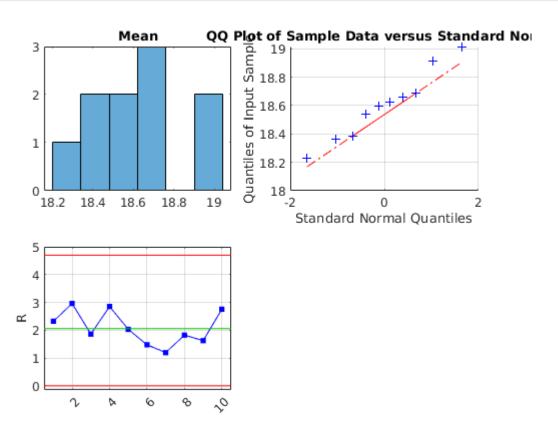
000



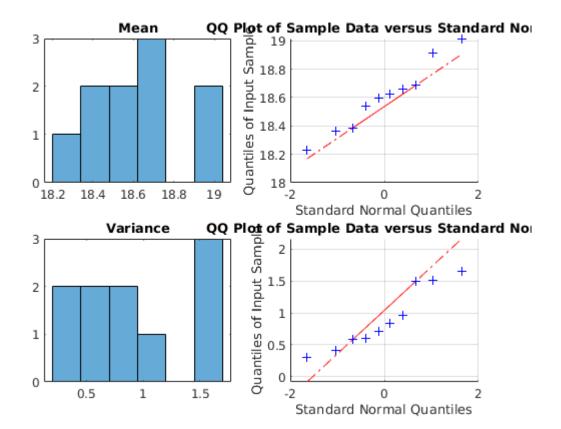
5) Datensätze vergleichen

```
%Darstellung Histogramme und qq-Plots zu Mean und sigma bzw. Varianz, Test
%auf Normalverteilung
sigma=std(data(:,2:5).Variables')
sigma =
    0.9845
             1.2293
                      0.7742
                               1.2254
                                        0.9126
                                                 0.6396
                                                          0.5553
                                                                   0.8419 ...
variance=var(data(:,2:5).Variables')
variance =
                                                                   0.7088 ...
    0.9693
             1.5111
                      0.5995
                               1.5015
                                        0.8328
                                                 0.4091
                                                          0.3084
mean_daten=mean(data(:,2:5).Variables')
mean_daten =
   18.3855 18.5425 18.6872
                                                                  18.5938 ...
                              18.3620
                                       19.0153
                                                18.6235
                                                         18.9120
subplot(2,2,1)
histogram(mean_daten,round(2*sqrt(10),0))
title("Mean")
```

```
subplot(2,2,2)
qqplot(mean_daten)
grid on
```



```
subplot(2,2,3)
histogram(variance,round(2*sqrt(10),0))
title("Variance")
%histogram(sqrt(variance),round(2*sqrt(21),0))
%title("sigma")
subplot(2,2,4)
qqplot(variance)
grid on
```



[h_mean,p_mean]=adtest(mean_daten)

h_mean = Logical
 0
p_mean = 0.8092

[h_var,p_var]=adtest(variance)

h_var = logical
 0
p_var = 0.2044

% Anderson Darlington Test sagt, dass H0 angenommen wird und somit Daten
% normalverteilt sind
[h_anna,p_anna]=adtest(data(:,2).Variables)

h_anna = logical 1 p_anna = 9.5840e-04

[h_benni,p_benni]=adtest(data(:,3).Variables)

h_benni = logical
0

[h_michael,p_michael]=adtest(data(:,4).Variables)

```
h_michael = logical
    0
p_michael = 0.7106
```

[h_jan,p_jan]=adtest(data(:,5).Variables)

```
h_jan = logical
1
p jan = 0.0457
```

% Wir werden im folgenden trotzdem die anoval-Funktion verwenden, obwohl einige

% Stichproben nicht normalverteilt sind, da es in Matlab zu aufwändig ist,

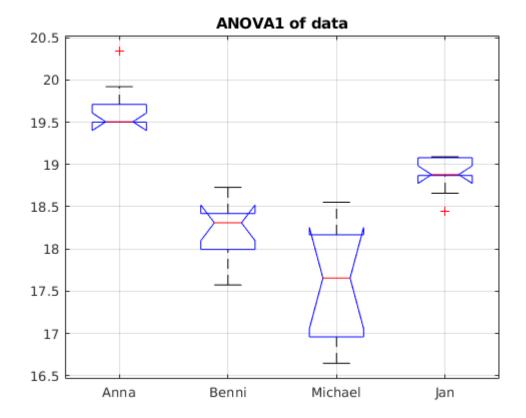
% Varianzanalysen mit anderen Verteilungen durchzuführen. (2 Stichproben sind normalverteilt)

```
%ANOVA nur machen, wenn Normalverteilt
[p,tbl,stats] = anova1(data(:,2:5).Variables,{'Anna', 'Benni', 'Michael', 'Jan'})
```

```
p = 6.2486e-12
tbl = 4 \times 6 cell array
                                           } {'F'
   {'Source' } {'SS'
                      } {'df'}
                                  {'MS'
                                                         } {'Prob>F'
   {'Error' } {[ 6.4512]}
                          {[36]}
                                  {[ 0.1792]} {0×0 double} {0×0 double }
   {'Total' } {[29.3466]}
                          {[39]}
                                  \{0\times0 \text{ double}\} \{0\times0 \text{ double}\} \{0\times0 \text{ double}\}
stats = struct with fields:
   gnames: {4×1 cell}
      n: [10 10 10 10]
   source: 'anova1'
   means: [19.6690 18.2270 17.6343 18.8740]
     df: 36
       s: 0.4233
```

```
ANOVA Table
                               F
Source
          SS
                df
                       MS
                                      Prob>F
Columns
        22.8954 3
                     7.63179
                              42.59 6.24855e-12
        6.4512
Error
                36
                     0.1792
Total
        29.3466 39
```

```
grid on
title("ANOVA1 of data")
```



%Mittelwerte sind nicht gleich zwischen den Messreihen %Streuung bei Michael ist besonders groß