Übungsaufgaben I, SBV1

Lisa Panholzer, Lukas Fiel October 29, 2018

1 Übungsaufgaben I

1.1 Gauss Filter

a) Implementierung

Es wurde ein Gauss Filter als ImageJ Filter implementiert. Die Behandlung der Randpixel wurde aus der Lehrveranstaltung übernommen. Gemeinsam mit dem Vortragenden Gerald Zwettler wurde die Java Klasse Convolution-Filter erweitert um auch die Randbereiche eines Bildes angemessen zu behandeln. In der Hausübung wurde die Klasse um die Methode GetGaussMask erweitert. In dieser wird die Verteilung einer Gauss Kurve auf eine 2 dimensionale Maske übertragen. Das Verhältnis von Sigma zur Masken-Abmessung wird detailliert in Punkt B beschrieben.

```
; columns
import ij.*
import ij.plugin.filter.PlugInFilter;
import ij.process.*;
import ij.gui.GenericDialog;
public class Gauss_ implements PlugInFilter {
          public int setup(String arg, ImagePlus imp) {
    if (arg.equals("about")) {
                               showAbout();
                               return DONE;
                     return DOES_8G + DOES_STACKS + SUPPORTS_MASKING;
          public void run(ImageProcessor ip) {
                    int width = ip.getWidth();
int height = ip.getHeight();
int tgtRadius = getUserInput(4, "radius");
int sigma = getUserInput(4, "sigma");
                     double[][] resultImage = runFilter(ip, tgtRadius, sigma);
                     ImageJUtility.showNewImage(resultImage, width, height, "mean_with_kernel

→ _r=" + tgtRadius);
          } // run
          void showAbout() {
                     IJ.showMessage("About_Template_...", "this_is_a_PluginFilter_template\n"
          } // showAbout
            * Asks the user to input.
              @return value from user input. 0 if failed.
          public static int getUserInput(int defaultValue, String nameOfValue) {
                     // user input
System.out.print("Read_user_input:_" + nameOfValue);
                     GenericDialog gd = new GenericDialog("user_input:");
gd.addNumericField("defaultValue", defaultValue, 0);
gd.showDialog();
if (gd.wascanceled()) {
                               return 0;
```

```
int radius = (int) gd.getNextNumber();
System.out.println(radius);
                         return radius;
            }
            public static double[][] runFilter(ImageProcessor ip, int radius, int sigma) {
    // convert to pixel array
    byte[] pixels = (byte[]) ip.getPixels();
    int width = ip.getWidth();
    int height = ip.getHeight();
    int tgtRadius = radius;
    int size = 2 * radius +1;
                         int[][] inArr = ImageJUtility.convertFrom1DByteArr(pixels, width, height
                         double[][] filterMask = ConvolutionFilter.GetGaussMask(tgtRadius, sigma)
                         int[][] filterMaskInt = convert2Int(filterMask);
ImageJUtility.showNewImage(filterMaskInt, size, size, "GaussMask");
                         return ConvolutionFilter.ConvolveDoubleNorm(inDataArrDouble, width, 
→ height, filterMask, tgtRadius);
            }
            public static int [][] convert2Int(double[][] inMask) {
    double[][] tmpMask = inMask.clone();
    int size = inMask.length;
    int[][] maskInt = new int[size][size];
    int maxInt = 255;
                         // get maximum
double maxDouble = 0;
                         for (int i = 0; i < size; i++) {
    for (int j = 0; j < size; j ++) {
        if (maxDouble < tmpMask[i][j] ) { maxDouble = tmpMask[i]</pre>
                                                          \hookrightarrow \ ]\,[\,\,j\,\,]\,;\,\}
                                      }
                         }
                          // scale mask
                         for (int i = 0; i < size; i++) {
    for (int j = 0; j < size; j ++) {
                                                  }
                         }
                         return maskInt;
            }
} // class FilterTemplate_
```

```
//step1: move mask to all possible image pixel positions for ( int x=0; x< width; x++) { for ( int y=0; y< height; y++) {
                                                                                            \begin{array}{lll} \textbf{double} & totalSum = 0.0; \\ \textbf{double} & maskCount = 0.0; \\ \end{array} 
                                                                                             //step2: interate over all mask elements
for(int xOffset = -radius; xOffset <= radius; xOffset
                                                                                                            // step3: check range of coordinates in
                                                                                                                                                       // step3: check range of coordinates in

coord
                                                                                                                                                                                                      }
                                                                                             //step3.5 normalize
                                                                                            totalSum /= maskCount;
                                                                                           //step4:\ store\ result\ in\ output\ image\\ returnImg\left[\,x\,\right]\left[\,y\,\right]\ =\ totalSum\,;
                              } // y loop
} // x loop
                              return returnImg;
//step1: move mask to all possible image pixel positions for ( int x=0; x< width; x++) { for ( int y=0; y< height; y++) {
                                                                                           double totalSum = 0.0;
//step2: interate over all mask elements
for(int xOffset = -radius; xOffset <= radius; xOffset</pre>

    y Offset++) {
    int nbX = x + xOffset;
    int nbY = y + yOffset;
}

                                                                                                                                                         // step3: check range of coordinates in
                                                                                                                                                         \begin{array}{cccc} \text{bX} >= 0 & \text{& kac } & \text{hbX} < & \text{width} & \text{& kac } & \text{hbY} >= 0 \\ & \hookrightarrow & \text{& keright}) & \{ & & & \\ & & & \text{totalSum} & += & \text{inputImg} [\text{nbX}] [\text{nbY}] & * \\ & \hookrightarrow & & \text{kernel} [\text{xOffset} + \text{radius}] \\ & \hookrightarrow & & ] [\text{yOffset} + \text{radius}]; \end{array}
                                                                                                                                                       }
                                                                                                                         }
                                                                                           //step4:\ store\ result\ in\ output\ image\\ returnImg\left[\,x\,\right]\left[\,y\,\right]\ =\ totalSum\,;
```

```
} // y loop
} // x loop
                    return returnImg;
      } // ConvolveDouble end
      public static double[][] GetMeanMask(int tgtRadius) {
   int size = 2 * tgtRadius + 1;
                    int numOfElements = size * size;
double maskVal = 1.0 / numOfElements;
double[][] kernelImg = new double[size][size];
                     \begin{array}{llll} \textbf{for(int} & i = 0; & i < size; & i++) \  \, & \\ & \textbf{for(int} & j = 0; & j < size; & j++) \  \, & \\ & & & kernelImg[i][j] = maskVal; \end{array}
                    return kernelImg;
double constant = 1 / (Math.PI *2* sigma*sigma);
      \mathbf{double}\,[\,]\,[\,] \quad \mathtt{kernelImg} \,=\, \mathbf{new} \ \mathbf{double}\,[\,\,\mathtt{size}\,\,]\,[\,\,\mathtt{size}\,\,]\,;
                    \begin{array}{lll} \textbf{for(int} & i = 0; \ i < size; \ i++) \ \{ \\ & \textbf{for(int} \ j = 0; \ j < size; \ j++) \ \{ \\ & \textbf{double } \ diffI = i - size/2; \\ & \textbf{double } \ diffJ = j - size/2; \end{array}
                                                }
                    }
                    return kernelImg;
      }
public static double[][] ApplySobelEdgeDetection(double[][] inputImg, int width, int
      double[][] returnImg = new double[width][height];
double[][] sobelV = new double[][]{{1.0, 0.0, -1.0}, {2.0, 0.0, -2.0}, {1.0, 0.0, -1.0}};

→ 0.0, -1.0};
                    double[][] sobelH = new double[][]{{1.0, 2.0, 1.0}, {0.0, 0.0, 0.0}, \longleftrightarrow {-1.0, -2.0, -1.0}};
                     int radius = 1:
                    double maxGradient = 1.0;
                    for( int x = 0; x < width; x++) {
    for( int y = 0; y < height; y++) {
        double vAbs = Math.abs(resultSobelV[x][y]);
        double hAbs = Math.abs(resultSobelH[x][y]);
        double resVal = vAbs + hAbs;</pre>
                                                \mathtt{returnImg}\,[\,x\,]\,[\,y\,] \ = \ \mathtt{resVal}\,;
                                                // new max gradient?
                                                if(resVal >maxGradient) maxGradient = resVal;
                                  }
                     \label{eq:constraint} \begin{subarray}{ll} //finally & normalize & by & max & gradient & value \\ \textbf{double} & corrFactor & = & maxGradient / 255.0; \\ \end{subarray}
                     for (int x = 0; x < width; x++) {
```

b) Darstellung der Gauss-Maske mittels Surface-Plot

Anschließend wurde eruiert welches Verhältnis von Sigma zum Radius der Maske eine klar zu erkennende Glocke darstellte. $\frac{2}{4}$ hat die gewünschte Eigenschaft.

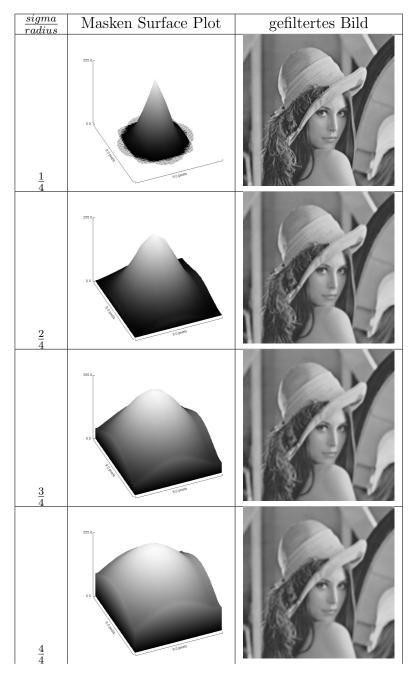


Table 1: Gauss Filter Größen

c) Auswirkungen im Bereich von Kanten und ansteigenden Intensitäten

Weiters wurde der Übergang von scharfen Kanten und Verläufen mit dem Gauss Filter gefiltert. Man bemerkt gut, dass bei einem Intensitätsverlauf kaum ein Filtereffekt sichtbar ist, während Kanten deutlich verschwommen erscheinen. Gewähltes Verhältnis: $\frac{sigma}{radius} = \frac{2}{4}$

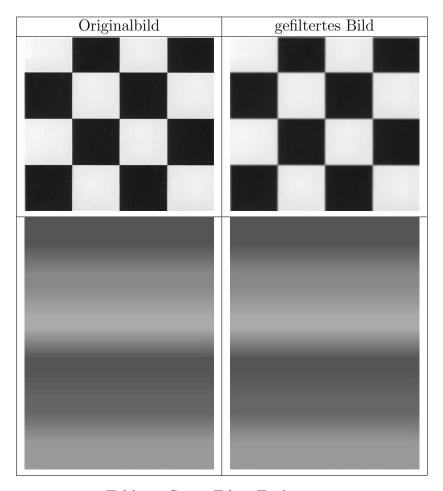


Table 2: Gauss Filter Evaluierung

Interessant ist der Unterschied zum Median-Filter des nächsten Beispiels. Dieser stellt Kanten viel deutlicher dar und macht auch bei glatten Übergängen kaum einen bemerkenswerten Effekt.

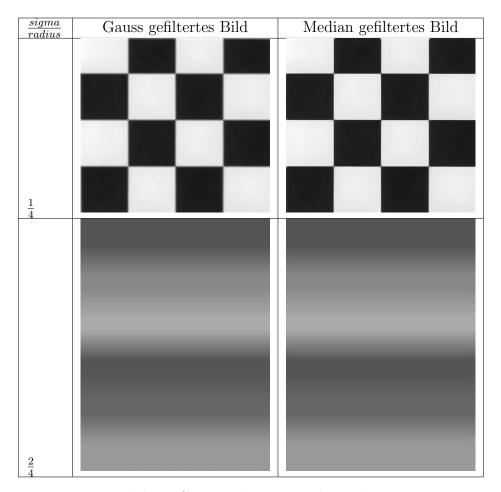


Table 3: Gauss Filter vs. Median Filter

1.2 MedianFilter

a) Implementierung

Der MedianFilter kann leider nicht mittels der Klasse ConvolutionFilter implementiert werden, da die Maske für dieses Vorgehen konstant sein müsste. Das Prinzip ist allerdings sehr ähnlich. Es wird ein Pixel in Mitten einer quadratischen Umgebung betrachtet. Dieses Pixel soll im resultierenden Bild als der Median Wert der Umgebung gesetzt werden.

Implementiert wurde dies durch das Herausschneiden der interessanten Umgebung aus einer Kopie des Ursprungsbildes und anschließender Medianwertberechnung.

```
; columns
import ij.*;
import ij.plugin.filter.PlugInFilter;
import ij.process.*;
import ij.gui.GenericDialog;
import java.awt.Rectangle;
import java.util.Arrays;
public class Median_implements PlugInFilter {
          public int setup(String arg, ImagePlus imp) {
    if (arg.equals("about")) {
        showAbout();
                               return DONE
                     return DOES_8G + DOES_STACKS + SUPPORTS_MASKING;
          public void run(ImageProcessor ip) {
                     System.out.println("RUN:_Plugin_Median");
int width = ip.getWidth();
int height = ip.getHeight();
                     int radius = getUserInputRadius(4);
// int radius = 2; // default value for debugging
                     if (2 * radius > width || 2 * radius > height) {
         System.out.println("Be_aware_that_double_the_radius_has_to_fit_
                                     \hookrightarrow \  \, \text{in\_the\_image!"});\\
                     }
                     double[][] resultImage = runFilter(ip, radius);
                     System.out.println("Now_show_the_result_image!");
ImageJUtility.showNewImage(resultImage, width, height, "mean_with_kernel

\( \to \_r=" + radius);
                     System.out.println("SUCCESS: _MEDIAN_FILTER_DONE.");
                     System.out.println("Now_plot_4x4_to_see_filtereffect.");
                     plot4x4(ip, resultImage);
          } // run
          private void plot4x4(ImageProcessor ip, double[][] filteredImg) {
                     int segments = 4;
```

```
double[][] resultImg = ImageJUtility.convertToDoubleArr2D(inArr, width,

    height);
         int xCaroLength = width / segments;
int yCaroLength = height / segments;
        }
                  }
         }
         ImageJUtility.showNewImage(resultImg\ ,\ width\ ,\ height\ ,\ "4x4\_caro\_for\_]

→ filter_effect_evaluation"):
}
public static double[][] runFilter(ImageProcessor ip, int radius) {
   byte[] pixels = (byte[]) ip.getPixels();
   int width = ip.getWidth();
         int height = ip.getHeight();
         int[][] inArr = ImageJUtility.convertFrom1DByteArr(pixels, width, height
         \overset{\hookrightarrow}{\hookrightarrow});\\ \textbf{double}[][] \ \ \text{inDataArrDouble} = ImageJUtility.convertToDoubleArr2D(inArr,

    width , height);
         double[][] resultImage = new double[width][height];
         for (int y = 0; y < height; y++) {</pre>
                            }
         return resultImage;
}
         IJ.show Message ("About\_Template\_...", "this\_is\_a\_PluginFilter\_template \n"
               \hookrightarrow );
} // showAbout
 * get region of interest. defined by a Rectangle with x and y coorinates of the * upper left corner and width and hight as parameters.
 * @param width of the image
* @param height of the image
* @param x the x coordinate of the center of the mask
* @param y the y coodrinate of the center of the mask
* @param radius of the mask
 * @return
public static Rectangle getROI(int width, int height, int x, int y, int radius)
```

```
 \begin{array}{l} \hookrightarrow \ \{ \\ \quad \mbox{int } \ \mbox{xsize} = 2 \ * \ \mbox{radius} + 1; \\ \mbox{int } \ \mbox{ysize} = 2 \ * \ \mbox{radius} + 1; \end{array} 
                               ysize = ysize - (radius - y);
y = radius;
                               \begin{array}{lll} \mbox{if} & (x + {\rm radius} > = {\rm width}) \; \{ \\ & \mbox{int } d = ({\rm radius} - ({\rm width} - x)); \\ & \mbox{xsize} = {\rm xsize} - d - 1 \; ; \end{array}
                               xsize = xsize - d - 1;
}// set maximum x
if (y + radius >= height) {
    int d = (radius - (height - y));
    ysize = ysize - d - 1;
} // set maximum y
                               return new Rectangle (x - radius, y - radius, xsize, ysize);
               public static double getMedian(double[][] inputImg, int width, int height) {
   int size = width * height;
                              // fill array
double[] arr = new double[size];
int index = 0;
for (int i = 0; i < width; i++) {
    for (int j = 0; j < height; j++) {
        arr[index] = inputImg[i][j];
        index++;
                               }
                               // sort array
Arrays.sort(arr);
return arr[(int) (size / 2 + 1)];
               * \ @ return \ radius \ from \ user \ input. \ 0 \ if \ failed \ .
               public static int getUserInputRadius(int defaultValue) {
                               // user input
System.out.println("Read_user_input:_radius");
GenericDialog gd = new GenericDialog("user_input:");
gd.addNumericField("radius", defaultValue, 0);
                               gd.showDialog();
if (gd.wasCanceled()) {
                                              return 0;
                               return (int) gd.getNextNumber();
} // class FilterTemplate_
```

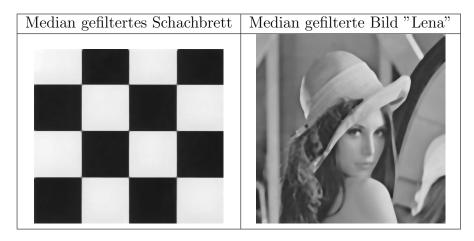


Table 4: Median Filter

${\bf b}$) $\,$ 4x4 Segment Darstellung und Statistische Werte



Figure 1: $4\mathrm{x}4$ Darstellung des Originalbildes überlagert mit Segmenten des gefilterten Bildes



Table 5: Statistische Auswertung

c) Salt & Pepper Rauschen

Der Salt & Pepper Filter wird auf ein Testbild so oft angewendet, bis die Anzahl der Rausch-Pixel den Anteil der ursprünglichen Bild-Pixel übersteigt. Dies wird ca. bei einem Rausch-Anteil von über 50% stattfinden. Da bei der Anwendung des Median-Filters immer der mittlerste Maskenwert herangezogen wird, kann bei einem Rausch-Anteil von über 50% nur mehr Schwarz oder Weiß auftreten. Ab diesem Zeitpunkt kann der Median-Filter die Störsignale des Salt & Pepper Filter nicht mehr korrigieren.

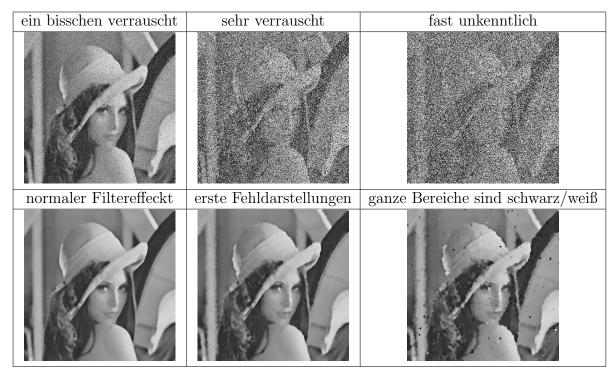


Table 6: Anwendung des Median Filters auf Bilder die mit Salt Pepper Noise verschlechtert wurden.

1.3 Steuerung des Filtereffekts

a) Vergleich

Das selbstgeschriebene Plugin FiltereffektEvaluierung_ wurde geschrieben um die Laufzeiten der einzelnen Filter zu erfassen. Hierbei wurde darauf geachtet, dass mittels der Methode System.nanoTime() im Gegensatz zu System.millis() einge genauere Zeitmessung möglich ist. Als eine sehr große Maske wurde radius = 40 gewählt. Das Setzen der Größe sigma ist bei der Messung der Laufzeit irrelevant, da sie nur für das initiale Erstellen der Maske ausschlaggebend ist.

Ein Vergrößern der Maske steigert die benötigte Rechenzeit enorm. Man erkennt auch gut, dass eine große Filtermaske nicht unbedingt mit einem enormen Filtereffekt zu tun haben muss. Da hier ein kleines *sigma* gewählt wurde, ist auch die Auswirkung des Filters nicht groß, aber deutlich von der des Filters mit der kleinen Maske unterscheidbar (siehe Figure 6).

Zusätzlich zur Klasse FiltereffektEvaluierung_.java werden auch viele der anderen in diesem Papier besprochenen Klassen benötigt.

```
System.out.println("Run\_Mean\_Filter\_" \ + \ iterations[j] \ + \ "\_times.
                                                                  System.out.println("Took: " + (System.nanoTime() - startTime) +
                                                                              }
                                                                ----- GAUSS ---
                                            for (int j = 0; j < iterations.length; j++) { System.out.println("Run_Gauss_Filter_" + iterations[j] + "_times \hookrightarrow .");
                                                                  startTime = System.nanoTime();
for (int i = 0; i < iterations[j]; i++) {
    resultImage = Gauss_.runFilter(ip, tgtRadius, sigma);</pre>
                                                                                                   \hookrightarrow // for time measurement the input image is not \hookrightarrow important
                                                                  System.out.println("Took:_" + (System.nanoTime() - startTime) +
                                                                              }
                                                                                 MEDIAN -
                                            startTime = System.nanoTime();
for (int i = 0; i < iterations[j]; i++) {
    resultImage = Median_.runFilter(ip, tgtRadius);</pre>

    → time measurement the input image is not important

                                                                  .
System.out.println("Took: " + (System.nanoTime() - startTime) +
                                                                              //ImageJUtility.showNewImage(resultImage, width, height, "mean with it is a substitution of the property of 
                                            System.out.println("SUCCESS: __Time_Evaluation: _DONE.");
                     } // run
                      void showAbout() {
                                            IJ.showMessage("About_Template_...", "this_is_a_PluginFilter_template\n"
                     } // showAbout
                       \begin{tabular}{lll} /** \\ * Asks & the & user & to & input . \\ \end{tabular} 
                             @return value from user input. 0 if failed.
                      public static int getUserInput(int defaultValue, String nameOfValue) {
                                           // user input
System.out.print("Read_user_input:_" + nameOfValue);
GenericDialog gd = new GenericDialog("user_input:");
gd.addNumericField("defaultValue", defaultValue, 0);
gd.showDialog():
                                            gd.showDialog();
                                            if (gd.wasCanceled()) {
                                                                 return 0:
                                           int radius = (int) gd.getNextNumber();
System.out.println(radius);
return radius;
} // class FilterTemplate_
```

Die so gewonnenen Daten wurden in eine Excel Tabelle eingetragen und in Figure 2 und 3 dargestellt. Man erkennt gut den linearen Zusammenhang den eine mehrmalige Ausführung des Codes mit sich bringt. Zu beachten gilt auch dass Gauss und Mean Filter wie erwartet ähnliche Ergebnisse liefern da Sie auf den selben Methoden aufgebaut sind und lediglich die initiale Maskenerstellung die Filter unterscheidet. Unsere Messungen zeigten, dass auch der selbst geschriebene Median Filter eine lineare Laufzeit aufweist. Diese ist aber deutlich höher als die von Mean und Gauss Filter.

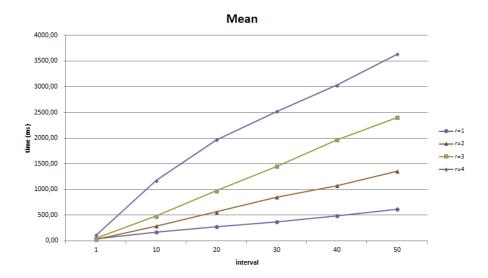


Figure 2: Mehrfachausführung des Mean Filters

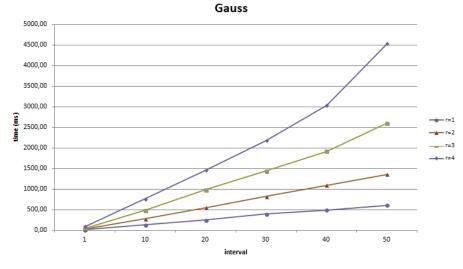


Figure 3: Mehrfachausführung des Gauss Filters

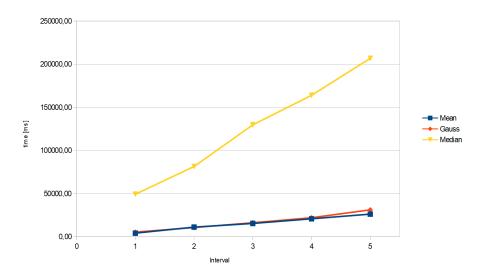


Figure 4: Zeitmessungen mit radius = 40

Ein Vergleich der Maskengrößen ergab auch hier einen linearen Zusammenhang bei allen 3 Filterarten. Siehe Figure 5.

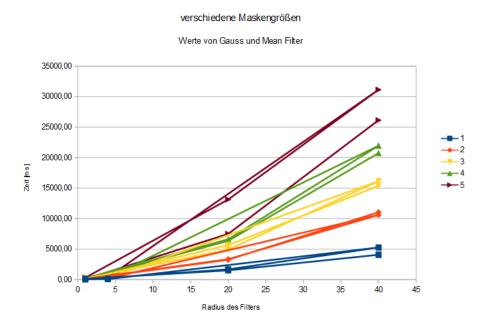


Figure 5: Vergleich verschiedener Maskengrößen

t_{qP}	time to get pixel value. Die Zeit einen Pixel aus der
	Berechnung mit einer 2D Maske
d = dimensions - 1	Anzahl der zusätzlichen Einträge in der dritten Dimension
size = length * width	Anzahl der Pixel im zweidimensionalen Bild
$t_{2D} = size * t_{gP}$	Laufzeit eines 2D Bildes:
$t_{3D} = d * size * t_{gp}$	Laufzeit eines 3D Bildes
$t_{multible3D} = d * size * (d * t_{gP})$	quadratische Laufzeit da bei jedem Pixel alle Dimensionen
$=d^2*size*t_{gP}$	berücksichtigt werden müssen

Table 7: Berechnung der Laufzeit bei 3D Bildern.

Allgemein würde ein mehrdimensionales Bild eine mehrfache Ausführung des 2D Filters erfordern. Das dieser Zusammenhang linear ist wurde bereits gezeigt. 3D Masken könnten aber neben dem Filtereffekt zum Beispiel bei einem RGB Bild auch Farbtöne verstärken/abschwächen. Es könnte zum Beispiel der Rot-Ton abhängig vom Grün-Ton verändert werden. Hierzu müsste für jeden Pixel im dreidimensionalen Bild die gesamte Information aller 3 Dimensionen im Bereich der Maske eingelesen und verarbeitet werden. Dies würde eine erhebliche Laufzeitsteigerung bedeuten.

b) Diskussion der Ergebnisse

Wie in Tabelle 6 gut erkennbar ist, kann durch wiederholtes Anwenden einer kleinen Maske nur sehr schwer das Ergebnis einer großen Maske erreicht werden. Es kommt daher darauf an, welchen optischen Effekt man erzielen möchte.

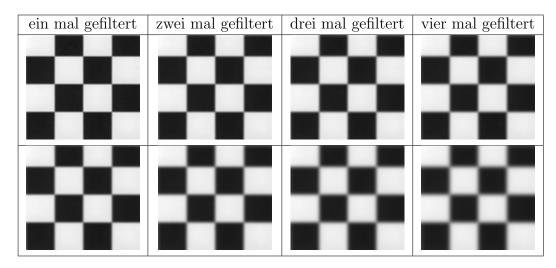


Figure 6: Wiederholte Anwendung des Gauss Filters mit radius=4 (oben) und radius=40 (unten)

1.4 Histogrammeinebnung

To-Do Lisa

a) Implementierung

```
; columns
import ij.*;
import ij.plugin.filter.PlugInFilter;
import ij.process.*;
\mathbf{public} \quad \mathbf{class} \quad \mathrm{HistogrammEqualization\_BL\_} \quad \mathbf{implements} \quad \mathrm{PlugInFilter} \quad \{
                              public int setup(String arg, ImagePlus imp) {
    if (arg.equals("about")) {
        showAbout();
                                                                                          return DONE;
                                                             return DOES_8G + DOES_STACKS + SUPPORTS_MASKING;
                             public void run(ImageProcessor ip) {
    byte[] pixels = (byte[]) ip.getPixels();
    int width = ip.getWidth();
    int height = ip.getHeight();
                                                             final int MAXVAL = 255;
                                                             int[][] inDataArrInt = ImageJUtility.convertFrom1DByteArr(pixels, width,

    height);
                                                             int[] tf2 = GetHistogramEqualizationTF2(MAXVAL, inDataArrInt, width,
                                                                               → height);
                                                             \label{eq:continuous} Image JUtility.showNewImage(outDataArrInt2, width, height, "Equalized $$$$ \hookrightarrow Image");
                              } // run
                              \begin{tabular}{ll} \bf void & show About () & \{ & & IJ.show Message ("About\_Template\_...", "this\_is\_a\_PluginFilter\_template \n" & this\_is\_a\_PluginFilter\_template \n'' & this\_a\_PluginFilter\_template \n'' & this\_a\_Plug
                              } // showAbout
                              \begin{array}{lll} \textbf{public static int} \ [] \ \ GetHistogram Equalization TF2 (int \ maxValue \,, \ int \ [] \ [] \ \ inputImage \\ \hookrightarrow \ , \ int \ width \,, \ int \ height) \ \ \{ \end{array}
                                                             \begin{array}{lll} \textbf{int} & \max \text{ValueTF} = \max \text{Value} - 0 + 1;\\ \textbf{int} & \text{pixelCount} = \text{width} * \text{height};\\ \textbf{double} & \text{probabilitySum} = 0; \end{array} 
                                                             int[] histogram = getHisto(inputImage, width,
int[] transferFunction = new int[maxValue +1];
                                                                                                                                                                                                                width, height, maxValue);
                                                            for (int i = 0; i < histogram.length; i++) {
    probabilitySum+=((double)histogram[i])/pixelCount;
    double tmpSum = probabilitySum * maxValueTF + 0;
    transferFunction[i] = (int)(Math.floor(tmpSum));</pre>
                                                                                           if(transferFunction[i]>maxValue) {
                                                                                                                         transferFunction[i] = maxValue;
                                                            return transferFunction;
```

Die Implementierung wurde anhand der folgenden drei Bilder getestet:

1. Strand: Das Bild "Strand" (siehe Figure 7) enthält eine halbwegs gleichmäßige Verteilung der Grautöne. Nach Anwendung der Histogrammeinebnung (siehe Figure 8) kann man eine Verstärkung des Kontrastes erkennen.

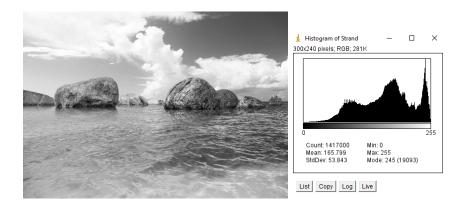


Figure 7: Original Test-Bild "Strand" mit dazugehörigem Histogramm

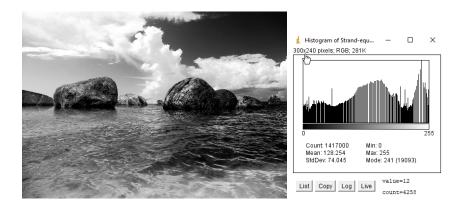


Figure 8: Test-Bild "Strand" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

2. Russland: Das Bild "Russland" (siehe Figure 9) enthält sehr wenig Kontrast und viele der Grautöne sind im Histogram benachbart. Nach der Anwendung der Histogrammeinebnung (siehe Figure 10) verstärkt sich der Kontrast um ein vielfaches und selbst die Wolkenformation sind nun detailliert sichtbar.

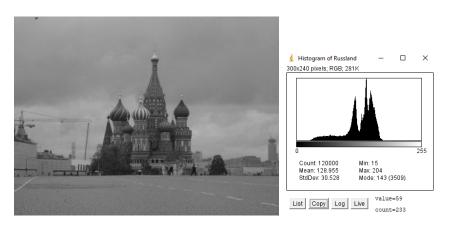


Figure 9: Original Test-Bild "Russland" mit dazugehörigem Histogramm

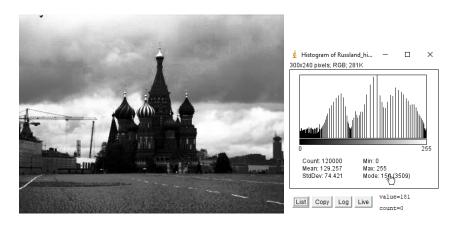


Figure 10: Test-Bild "Russland" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

3. Landschaft: Das Bild "Landschaft" (siehe Figure 11) hat im Vergleich zu den ersten beiden Testbildern einen höheren Kontrast und ist dunkler. Bei der Anwendung der Histogrammeinebnung (siehe Figure 12) kann man nun beobachten, das aufgrund der Gleichverteilung der Grautöne Richtung den Maximalwert (255), das Bild sich aufhellt und der Kontrast erhalten bleibt.

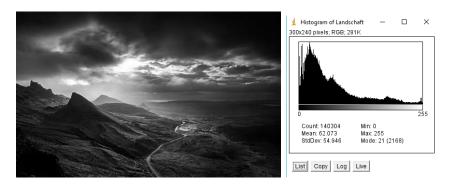


Figure 11: Original Test-Bild "Landschaft" mit dazugehörigem Histogramm

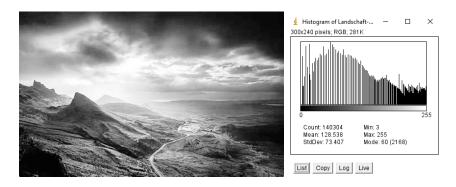


Figure 12: Test-Bild "Landschaft" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

b) Diskussion Histogrammeinebnung

Es kann zu einer Verschlechterung der Bildqualität kommen, wenn die Histogrammeinebnung zum Beispiel auf ein stark überbelichtetes Bild angewandt wird. Bei dem Testbild "Straße mit Fußgängern" (siehe Figure 13) sieht man, dass der Großteil der Pixelintensitäten ca. über 200 liegt. Findet nun die Einebnung (siehe Figure 14) statt werden die Verläufe nicht mehr weich dargestellt. Die Unterschiede zwischen den Pixelintensitäten werden zu hoch und Teile des Bildes deshalb kantiger dargestellt.

In den von uns getesteten Bildern konnte dieser Effekt immer wieder beobachtet werden. Was aber für das menschliche Auge unschön und kantig wirkt, kann sehr hilfreich bei der digitalen Analyse von Bildern sein. Hier kann unter Umständen eine Histogrammdehnung und der damit verbundene Kontrastanstieg für die Weiterverarbeitung (Kantendetektion) wesentlich sein.

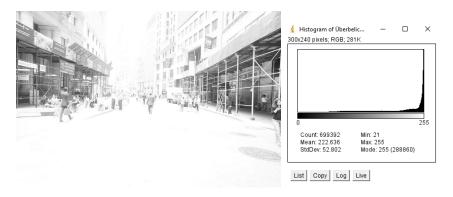


Figure 13: Original Test-Bild "Überbelichtung" mit dazugehörigem Histogramm



Figure 14: Test-Bild "Überbelichtung" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

1.5 Raster-Entfernung im Frequenzraum

a) Entfernen von horizontalen und vertikalen Balken

- Starten von imageJ.exe
- Öffnen eines Bildes
- $Process \rightarrow FFT \rightarrow FFT$
- Zuschneiden des interessanten Bereichs im FFT Bild
- $Process \rightarrow FFT \rightarrow inverse \ FFT$

Testdatensatz 1)

In diesem Bild sind viele periodisch auftretende Elemente enthalten. Es wurde versucht die Schrift, die Gitterstäbe im Hintergrund und natürlich die beiden Tiere gut sichtbar zu erhalten (siehe Tabelle 8). Da aber die Gitterstäbe selbst periodisch im Bild vorkommen und auch die Schrift sich wiederholende senkrechte Kanten hat, ist dies nicht einfach. Ein Auslöschen der horizontalen und vertikalen Anteile aus dem Bild brachte in unseren Versuchen das beste Ergebnis. Hierbei ist aber zu beachten, dass das Zentrum des FFT Bildes die meiste Information enthält. Daher wurde diese belassen. Auch die Randbereiche der FFT wurden belassen, da diese für scharfe Kanten im Bild verantwortlich sind. Ein Wegschneiden dieser Bereiche würde auch die Konturen des Elefanten und die Schrift unscharf machen.

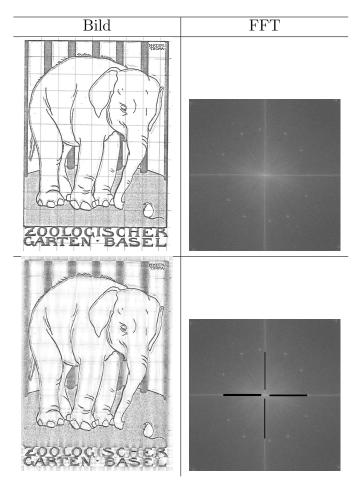


Table 8: Auswertung Elefant

Testdatensatz 2)

Zu Testzwecken wurde ein Bild gewählt, welches (wie bei einem Plakatdruck) Punkte in regelmässigen Abständen aufweist. Die eigentliche Bildinformation steckt in der Dicke der Punkte. Eine FFT zeigt deutlich ein periodisches Muster. Will man nun die eigentliche Bildinformation gewinnen, müssen hochfrequente Anteile des Bildes entfernt werden. Tabelle 9 zeigt deutlich dass durch ein Entfernen der Randbereiche (höhere Frequenzen) im FFT Bild und die anschließende Rücktransformation die eigentliche Bildinformation gewonnen werden konnte.

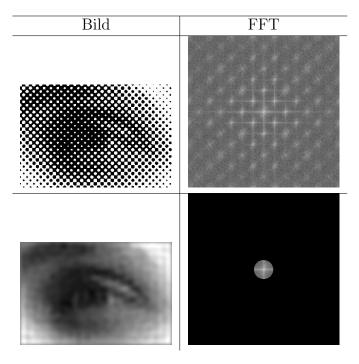


Table 9: Auswertung Auge

Testdatensatz 3)

Als weiteres Beispiel wirde ein perspektivisch beleuchtetes Lochgitter herangezogen (siehe Tabelle 10). Die Löcher sind sechseckig. In der FFT erkennt man gut die Periodizität. Ein Wegschneiden der äusseren Bereiche der FFT und eine Rücktransformation zeigt deutlich die perspektivische Beleuchtung. Das Lochgitter konnte vollkommen entfernt werden. Es ist auch anzumerken, dass im rücktransformierten Bild eine Schrift "colourbox" deutlich zu erkennen ist. Bei genauerer Betrachtung des Ursprungsbildes ist diese hinter dem Gitter zu erkennen.

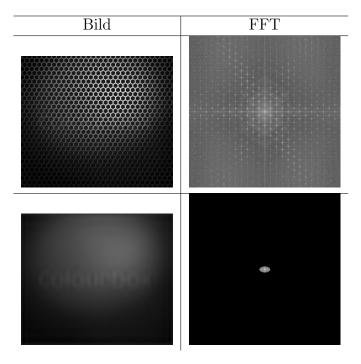


Table 10: Auswertung Lochgitter

b) Analyse eines Frequenzmusters

Ein sich wiederholendes Muster in einem Bild ist mittels FFT gut vom eigentlichen Bildinhalt zu unterscheiden. So kann das Muster entfernt werden und das eigentliche Bild mittels inverseFFT ermittelt werden.

Leider sind reale Bilder meist nicht genau horizontal ausgerichtet. Auch kann man nicht davon ausgehen, dass wiederholende Elemente in der Realität unverzerrt in einem Bild dargestellt sind. Kanten werden nur in den seltensten Fällen genau durch einen Pixel des Bildes dargestellt. All diese Umstände machen es schwer aus einem Alltagsfoto wiederkehrende Elemente herauszufiltern.

Um den Raster möglichst gut zu entfernen sollten die Linien regelmäßig, in gleichen Abständen auf dem Bild vorhanden sein. Diese sollten auch sehr klar dargestellt werden, dann können diese möglichst exakt vom restlichen Bildinhalt getrennt werden.

1.6 Anhang

```
; columns
public class ConvolutionFilter {
          }
            return returnImg;
          //step1: move mask to all possible image pixel positions for ( int x = 0; x < width; x++) { for ( int y = 0; y < height; y++) {
                                          double totalSum = 0.0;
                                          double maskCount = 0.0;
//step2: interate over all mask elements
for(int xOffset = -radius; xOffset <= radius; xOffset</pre>
                                                \hookrightarrow ++) { for(int yOffset = -radius ; yOffset <= radius ;
                                                           → yOffset++) {
  int nbX = x + xOffset;
  int nbY = y + yOffset;
                                                               // step3: check range of coordinates in
                                                               // step3: check range of coordinates in 

\( \to \) convolution mask

if (nbX >= 0 && nbX < width && nbY >= 0 \)
\( \to && nbY < height) \{ \)
totalSum \( += inputImg[nbX][nbY] \) *
\( \to \) kernel[xOffset + radius \)
\( \to \) [yOffset + radius];

maskCount \( += kernel[xOffset + radius \) \)
\( \to \) radius[xOffset + radius \)
                                                                               }
                                                     }
                                          }
//step3.5 normalize
                                          totalSum /= maskCount;
                                          //step4: store \ result \ in \ output \ image \\ returnImg[x][y] = totalSum;
                    } // y loop
} // x loop
                     return returnImg;
          //step1: move mask to all possible image pixel positions for ( int x = 0; x < width; x++) { for ( int y = 0; y < height; y++) {
                                          double totalSum = 0.0;
                                          for(int yOffset = -radius ; yOffset <= radius ;

→ yOffset++) {
    int nbX = x + xOffset;
    int nbY = y + yOffset;
}
```

```
// step3: check range of coordinates in
                                                            }
                                                }
                                      //step 4: store \ result \ in \ output \ image \\ returnImg [x][y] = totalSum;
               } // y loop
} // x loop
                return returnImg;
     } // ConvolveDouble end
     public static double[][] GetMeanMask(int tgtRadius) {
   int size = 2 * tgtRadius + 1;
                int numOfElements = size * size;
                double maskVal = 1.0 / numOfElements;
double[][] kernelImg = new double[size][size];
                }
                return kernelImg;
public static double[][] GetGaussMask(int tgtRadius, double sigma) {
   int size = 2 * tgtRadius + 1;
     \mathbf{double} \hspace{0.1cm} \mathtt{constant} \hspace{0.1cm} = \hspace{0.1cm} 1 \hspace{0.1cm} / \hspace{0.1cm} (\hspace{0.1cm} \mathtt{Math.PI} \hspace{0.1cm} *2 * \hspace{0.1cm} \mathtt{sigma*sigma}) \hspace{0.1cm} ;
     \mathbf{double}\,[\,]\,[\,] \quad \mathtt{kernelImg} \; = \; \mathbf{new} \; \; \mathbf{double}\,[\; \mathtt{size}\;]\,[\; \mathtt{size}\;]\,;
                \begin{array}{llll} \textbf{for (int } i = 0; \ i < size; \ i++) \ \{ \\ & \textbf{for (int } j = 0; \ j < size; \ j++) \ \{ \\ & \textbf{double } diffI = i - size/2; \\ & \textbf{double } diffJ = j - size/2; \end{array}
                                       \begin{array}{lll} & \texttt{kernelImg[i][j]} = \texttt{constant} & \texttt{Math.exp(-(diffI*diffI} + \\ & \hookrightarrow \texttt{diffJ*diffJ}) / (2*\texttt{sigma*sigma))}; \end{array} 
                          }
                }
                return kernelImg;
     }
\textbf{public static double} \ [] \ [] \ Apply Sobel Edge Detection (\textbf{double} \ [] \ [] \ input Img \ , \ \textbf{int} \ width \ , \ \textbf{int}
     int radius = 1;
double maxGradient = 1.0;
```