Übungsaufgaben I, SBV1

Lisa Panholzer, Lukas Fiel October 28, 2018

1 Übungsaufgaben I

1.1 Gauss Filter

a) Gauss Filter 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 Heimarbeit wurde die Klasse um die Methode GetGaussMask erweitert. In dieser wird die Verteilung einer Gauss Kurve auf eine 2 dimensionale Maske übertragen.

```
: 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:
           } // setup
           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);
                        \begin{split} ImageJUtility.showNewImage(resultImage, width, height, "mean_with\_kernel \\ \hookrightarrow \_r=" + tgtRadius); \end{split}
           } // 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;
                      \textbf{int} \; [\;] \; [\;] \; \; \textbf{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>
                                                   → ][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++) {
                                      double totalSum = 0.0:
                                      double maskCount = 0.0;

//step2: interate over all mask elements

for(int xOffset = -radius; xOffset <= radius; xOffset
                                             for(int yOffset = -radius ; yOffset <= radius ;

    yOffset++) {
    int nbX = x + xOffset;
}

                                                               int nbY = y + yOffset;
                                                               // step3: check range of coordinates in \hookrightarrow convolution mask if (nbX >= 0 && nbX < width && nbY >= 0 \hookrightarrow && nbY < height) { totalSum += inputImg[nbX][nbY] *
                                                                           }
                                                  }
                                      //step3.5 normalize
totalSum /= maskCount;
                                      //step 4: 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;
                                      //step2: interate over all mask elements
for(int xOffset = -radius; xOffset <= radius; xOffset
                                             \hookrightarrow ++) {
                                                  // step3: check range of coordinates in
                                                               // steps: check range of coordinates in \hookrightarrow convolution mask if (nbX >= 0 && nbX < width && nbY >= 0 

\hookrightarrow && nbY < height) { totalSum += inputImg[nbX][nbY] * 

\hookrightarrow kernel[xOffset + radius]; \hookrightarrow ][yOffset + radius];
                                                               }
                                                  }
                                      //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];
                     \begin{array}{lll} \mbox{for(int $i=0$; $i<size$; $i++)$} \{ & \mbox{for(int $j=0$; $j<size$; $j++)$} \{ & \mbox{kernelImg[i][j]} = maskVal; \end{array}
                     }
                     return kernelImg;
public static double[][] GetGaussMask(int tgtRadius, double sigma) {
      int size = 2 * tgtRadius + 1;
      double constant = 1 / (Math.PI *2* sigma*sigma);
       double[][] kernelImg = new double[size][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}
                                                   \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} \ [] \ [] \ ApplySobelEdgeDetection (\textbf{double} \ [] \ [] \ inputImg \ , \ \textbf{int} \ width \ , \ \textbf{int}
      \begin{array}{lll} \textbf{double}[][][] & \textbf{sobelH} = \textbf{new double}[][] \{ \{1.0, 2.0, 1.0\}, \{0.0, 0.0, 0.0\}, \\ & \hookrightarrow \{-1.0, -2.0, -1.0\} \}; \end{array}
                     int radius = 1;
                     double maxGradient = 1.0;
                     // achtung! hier keine Normierung
double[][] resultSobelV = ConvolveDouble(inputImg,width,height,sobelV,
                     double [][j
                     → radius);

double[][] resultSobelH = ConvolveDouble(inputImg, width, height, sobelH,
→ radius);
                     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]);</pre>
                                                 double resVal = vAbs + hAbs;
returnImg[x][y] = 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}
```

```
returnImg[x][y] /= corrFactor;
}
return returnImg;
}
```

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.

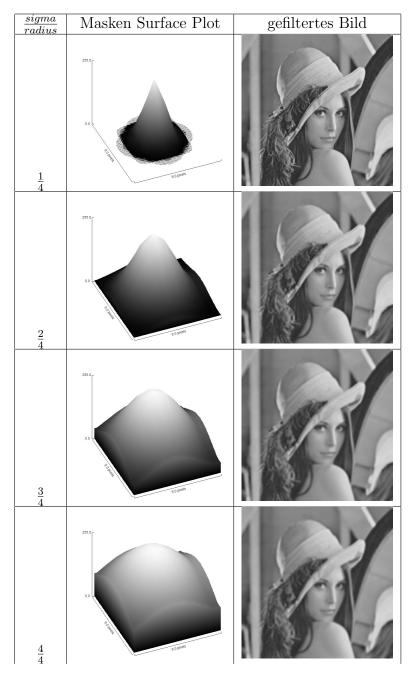


Table 1: Gauss Filter Größen

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 Filtereffeckt sichtbar ist, während Kanten deutlich verschwommen erscheinen. Gewähltes Verhältnis: $\frac{sigma}{radius} = \frac{2}{4}$

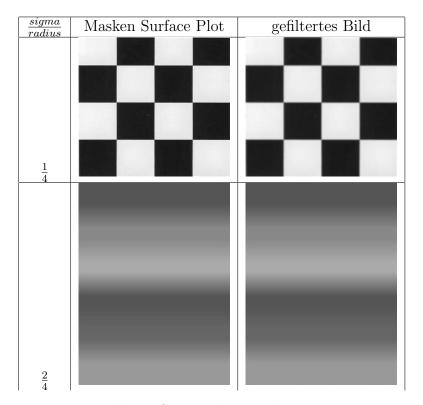


Table 2: Gauss Filter Evaluierung

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

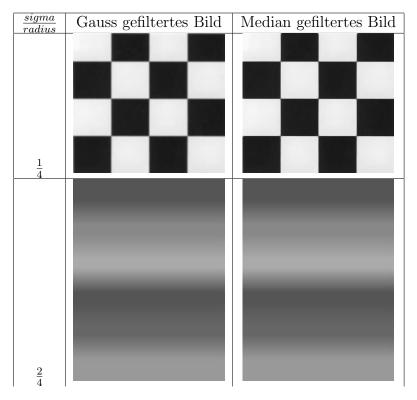


Table 3: Gauss Filter vs. Median Filter

1.2 MedianFilter

a) a)

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.

b) Code

```
: 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;
         } // setup
         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
                  double[][] resultImage = runFilter(ip, radius);
                  System.out.println("Now_show_the_result_image!");
                  ImageJUtility.showNewImage(resultImage, width, height, "mean_with_kernel 

→ _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:
```

```
byte[] pixels = (byte[]) ip.getPixels();
int width = ip.getWidth();
int height = ip.getHeight();
int [][] inArr = ImageJUtility.convertFrom1DByteArr(pixels, width, height
             \begin{array}{ll} \hookrightarrow );\\ \textbf{double}[][] & resultImg = ImageJUtility.convertToDoubleArr2D(inArr, width, \\ \end{array}
                     → height);
             int xCaroLength = width / segments;
int yCaroLength = height / segments;
             // for every region
for (int i = 0; i < segments; i++) {
    for (int j = 0; j < segments; j++) {
        if ((i+j) % 2 == 0) {
            int xIndex = i*xCaroLength;
            int yIndex = j*yCaroLength;
            // calculate region
            Rectangle roi = new Rectang
                                                      Rectangle roi = new Rectangle(xIndex, yIndex,

→ xCaroLength, yCaroLength);

double[][] tmpImg = ImageJUtility.cropImage(

→ filteredImg, roi.width, roi.height, roi);
                                                      \hookrightarrow ] = tmpImg[x][y];
                                                     }
                                       }
             }

→ 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
             \hookrightarrow );\\ \textbf{double}[][] \ \ inDataArrDouble = ImageJUtility.convertToDoubleArr2D(inArr, )
                     → width, height);
             double[][] resultImage = new double[width][height];
// step1: move mask to all possible image pixel positions
for (int x = 0; x < width; x++) {
    for (int y = 0; y < height; y++) {</pre>
                                        return resultImage;
void showAbout() {
             IJ.showMessage("About_Template_...", "this_is_a_PluginFilter_template\n"
                    \hookrightarrow );
} // showAbout
 st get region of interest. defined by a Rectangle with x and y coorinates of the st 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)
                           x = radius;
                                   f' set minimum f' if f' (y - radius < 0) {
                                                    ysize = ysize - (radius - y);
y = radius;
                                   } // set minimum y
                                   \begin{array}{lll} \mbox{if} & (\mbox{$x$} + \mbox{$r$} \mbox{adius} > = \mbox{$w$} \mbox{width} ) \; \{ \\ & \mbox{$int$} \; d = (\mbox{$r$} \mbox{adius} - (\mbox{$w$} \mbox{dith} - \mbox{$x$})) \, ; \\ & \mbox{$x$} \mbox{size} \; = \; \mbox{$x$} \mbox{size} \; - \; 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
                                   \textbf{return new} \ \operatorname{Rectangle} \big( \hspace{.05cm} \boldsymbol{x} \hspace{.1cm} - \hspace{.1cm} \boldsymbol{radius} \hspace{.1cm} , \hspace{.1cm} \boldsymbol{y} \hspace{.1cm} - \hspace{.1cm} \boldsymbol{radius} \hspace{.1cm} , \hspace{.1cm} \boldsymbol{xsize} \hspace{.1cm} , \hspace{.1cm} \boldsymbol{ysize} \hspace{.1cm} \big) \hspace{.1cm} ;
                 }
                  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_
```

c) resultierende Bilder

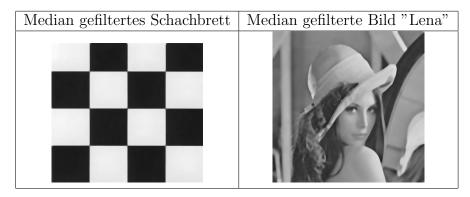


Table 4: Median Filter

1.3 Checkerboard



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



Table 5: Statistische Auswertung

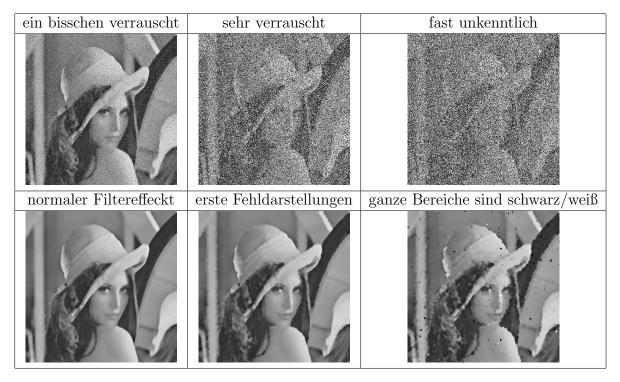


Table 6: Amwendung des Median Filters auf Bilder die mit Salt Pepper Noise verschlechtert wurden.

1.4 Salt & Pepper

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.

2 Steuerung des Filtereffekts

2.1 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.

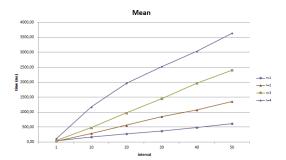


Figure 2: Der Mean Filter wirde mit verschiedenen Radien wiederholt Ausgeführt und dabei die Laufzeit gemessen.

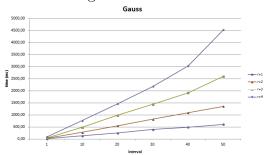


Figure 3: Der Gauss Filter wirde mit verschiedenen Radien wiederholt Ausgeführt und dabei die Laufzeit gemessen.

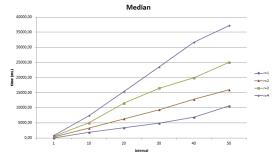


Figure 4: Der Median Filter wirde mit verschiedenen Radien wiederholt Ausgeführt und dabei die Laufzeit gemessen.

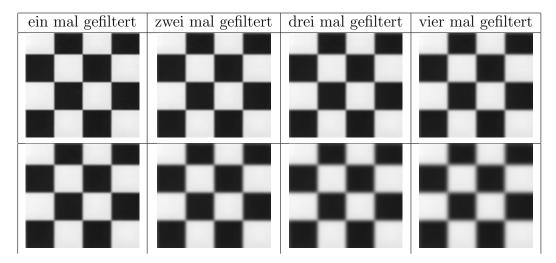


Figure 5: Wiederholte Anwendung des Gauss Filters mit radius = 4 (oben) und radius = 40 (unten)

3D Masken könnten neben dem Filtereffekt zum Beispiel bei einem RGB Bild auch Farbtöne verstärken/abschwächen. Dabei müsen aber im Falle des Median-Filters für jeden Pixel des dreidimensionalen Bildes alle 3 Dimensionen der Maske berechnet werden. Bei Mean- und Gauss-Filter hingegen reicht es einen zweidimensionalen Filter auf jede Ebene der dritten Dimension anzuwenden und die Ergebisse weiterzuverarbeiten.

2.2 Berechnung

 $t_{gP}...timetoget pixel value. Die Zeiteinen Pixel aus der Berechnung mit einer 2DM as ke \\ t_{cM}...timetocal uclateinitial Mas k \\ t_{cMM}...timetocal culate Median Mas k \\ d...Anzahl der Dimensionen$

2.3 Code

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

```
; columns

import ij.*;
import ij.plugin.filter.PlugInFilter;
import ij.process.*;
import ij.gui.GenericDialog;
```

```
\textbf{public class} \ \ \textbf{FiltereffektEvaluierung\_implements} \ \ \textbf{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: _Time_Evaluation");
                    System.out.printin (RON: 21lme_Evalu
// convert to pixel array
int width = ip.getWidth();
int height = ip.getHeight();
int tgtRadius = 4; // default value
int sigma = 4;
                     \begin{array}{ll} \textbf{double} \, [\,] \, [\,] & \text{resultImage} \, = \, \textbf{new} \, \, \, \textbf{double} \, [\, \text{width} \,] \, [\, \text{height} \,] \, ; \\ \textbf{int} & [\,] & \text{iterations} \, = \, \{\, 1 \,, 2 \,, 3 \,, 4 \,, 5 \,\} \, ; \end{array} 
                    System.out.println("Please_Input_the_radius_of_the_mask_for_all_the_
                    - MEAN -
                    long startTime = System.nanoTime();
                    for (int j = 0; j < i iterations.length; j++) {

System.out.println("Run_Mean_Filter_" + iterations[j] + "_times.

\Rightarrow ");
                              → ¬;

startTime = System.nanoTime();

for (int i = 0; i < iterations[j]; i++) {

resultImage = Mean_.runFilter(ip, tgtRadius); // for

→ time measurement the input image is not important
                              System.out.println("Took: =" + (System.nanoTime() - startTime) +
                                        "_nanoseconds.");
                    }
                    // ---- GAUSS ----
                     \begin{array}{lll} \textbf{for (int $j=0$; $j<$ iterations.length; $j++$) {} & \\ & System.out.println("Run\_Gauss\_Filter\_" + iterations[j] + "\_times \\ \end{array} 
                              }
                                  -- MEDIAN --
                    \hookrightarrow times.");
                              //ImageJUtility.showNewImage(resultImage\ ,\ width\ ,\ height\ ,\ "mean\ with
                    System.out.println("SUCCESS:__Time_Evaluation:_DONE.");
```

a) Tests

3 Histogrammeinebnung

a) a) Ablauf und Lösungsidee

Die Histogrammeinebnung wurde mit der, wie im Foliensatz beschriebenen, Formel durchgeführt. Die genaue Implementierung findet sich im Bereich "Code".

b) a) Tests

Die Implementierung wurde anhand der folgenden drei Bilder getestet:

1. Strand: Das Bild "Strand" (siehe Figure 6) enthält eine halbwegs gleichmäßige Verteilung der Grautöne. Nach Anwendung der Histogrammeinebnung (siehe Figure 7) kann man eine Verstärkung des Kontrastes erkennen.

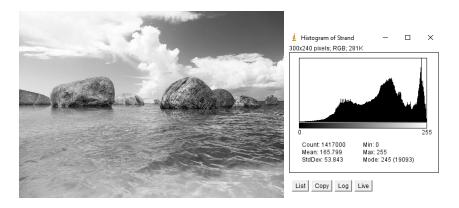


Figure 6: Original Test-Bild "Strand" mit dazugehörigem Histogramm

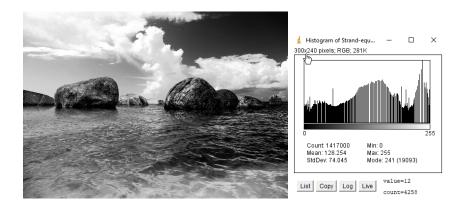


Figure 7: Test-Bild "Strand" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

2. Russland: Das Bild "Russland" (siehe Figure 8) enthält sehr wenig Kontrast und viele der Grautöne sind im Histogram benachbart. Nach der Anwendung der Histogrammeinebnung (siehe Figure 9) verstärkt sich der Kontrast um ein vielfaches und selbst die Wokenformation sind nun detailliert sichtbar.

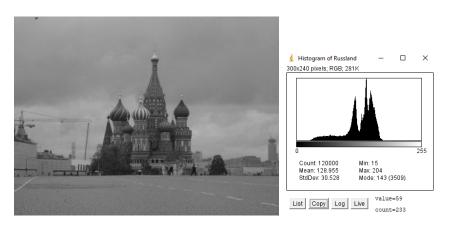


Figure 8: Original Test-Bild "Russland" mit dazugehörigem Histogramm

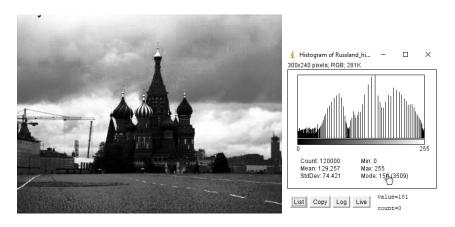


Figure 9: Test-Bild "Russland" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

3. Landschaft: Das Bild "Landschaft" (siehe Figure 10) hat im Vergleich zu den ersten beiden Testbildern einen höheren Kontrast und ist dunkler. Bei der Anwendung der Histogrammeinebnung (siehe Figure 11) kann man nun beobachten, das aufgrund der Gleichverteilung der Grautöne Richtung den Maximalwert (255), das Bild sich aufhellt und der Kontrast erhalten bleibt.

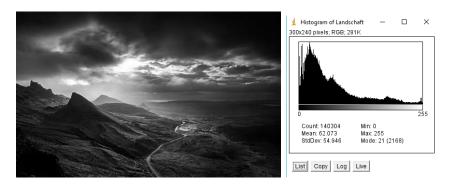


Figure 10: Original Test-Bild "Landschaft" mit dazugehörigem Histogramm

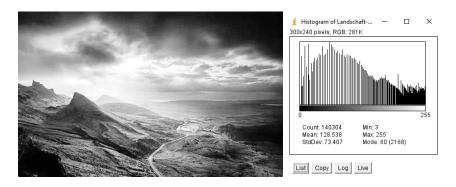


Figure 11: Test-Bild "Landschaft" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

3.1 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 12) sieht man, dass der Großteil der Pixelintensitäten ca. über 200 liegt. Findet nun die Einebnung (siehe Figure 13) statt werden die Verläufe nicht mehr weich dargestellt. Die Unterschiede zwischen den Pixelintensitäten werden zu hoch und Teile des Bildes deshalb kantiger dargestellt.



Figure 12: Original Test-Bild "Überbelichtung" mit dazugehörigem Histogramm

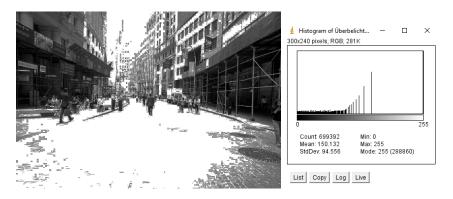


Figure 13: Test-Bild "Überbelichtung" mit dazugehörigem Histogramm nach der Histogrammeinebnung

3.2 Code

```
; columns
import ij.*;
import ij.plugin.filter.PlugInFilter;
import ij.process.*;
public class HistogrammEqualization_BL_ implements PlugInFilter {
             public int setup(String arg, ImagePlus imp) {
    if (arg.equals("about")) {
                                       showAbout();
return DONE;
                           return DOES_8G + DOES_STACKS + SUPPORTS_MASKING;
             } // setup
             public void run(ImageProcessor ip) {
    byte[] pixels = (byte[]) ip.getPixels();
    int width = ip.getWidth();
    int height = ip.getHeight();
                           final int MAXVAL = 255;
                           \mathbf{int}\,[\,]\,[\,]\,\ \mathrm{inDataArrInt}\,=\,\mathrm{ImageJUtility}\,.\,\mathrm{convertFrom1DByteArr}\,(\,\mathrm{pixels}\,\,,\,\,\,\mathrm{width}\,\,,
                                       height);
                           \mathbf{int}\,[\,] \quad \mathtt{tf2} \;=\; \mathbf{GetHistogram}\, \mathbf{Equalization}\, \mathbf{TF2}\, (\mathbf{MAXVAL}, \;\; \mathbf{inDataArrInt}\;, \;\; \mathbf{width}\;,

    height);
                           \begin{array}{ll} \textbf{int} \; [\,] \, [\,] & \text{outDataArrInt2} \; = \; ImageTransformationFilter . \, GetTransformedImage(\\ \hookrightarrow \; inDataArrInt \, , \; width \, , \; height \, , \; tf2 \, ) \, ; \end{array}
                           ImageJUtility.showNewImage(outDataArrInt2, width, height, "Equalized 

→ Image");
             } // run
             \hookrightarrow );
             } // showAbout
             \begin{array}{lll} \textbf{public static int} \ [] \ \ GetHistogramEqualizationTF2(\textbf{int } maxValue, \ \textbf{int} \ [] \ [] \ \ inputImage \\ \hookrightarrow \ , \ \textbf{int } width, \ \textbf{int } height) \ \{ \end{array}
                           int \max ValueTF = \max Value - 0 + 1;
                           int pixelCount = width * height;
double probabilitySum = 0;
                                                                                            width, height, maxValue);
                           int[] histogram = getHisto(inputImage, width,
int[] transferFunction = new int[maxValue +1];
                            \begin{array}{lll} \textbf{for} & (\,\textbf{int}\ i = 0\,;\ i < histogram\,.length\,;\ i++)\,\,\{ \\ & probabilitySum\,+=((\textbf{double})\,histogram\,[\,i\,]\,)\,/\,pixelCount\,; \end{array} 
                                        double tmpSum = probabilitySum * maxValueTF + 0;
transferFunction[i] = (int)(Math.floor(tmpSum));
                                        if(transferFunction[i]>maxValue) {
    transferFunction[i] = maxValue;
                           }
                           return transferFunction;
             public static int[] getHisto(int[][] inImg, int width, int height, int maxValue)
                          int[] histogram = new int[maxValue + 1];
```

```
}
return histogram;
}
// class FilterTemplate_
```

4 Raster-Entfernung im Frequenzraum

4.1 Workflow

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

4.2 a) Beispiele

a) Auge

Es 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 7 zeigt deutlich dass durch ein Entfernen der Randbereiche (höhere Frequenzen) im FFT Bild und die anschließende Rücktransformation die eigentliche Bildinformation gewonnen werden konnte.

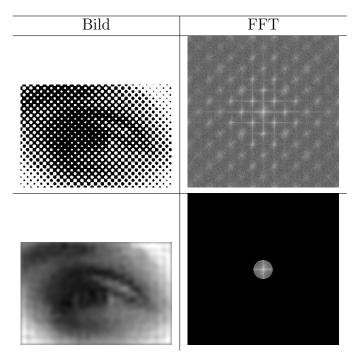


Table 7: Auswertung Auge

b) Elefant

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 ??). 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.

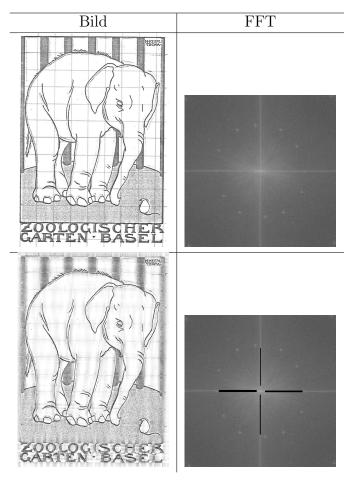


Table 8: Auswertung Elefant

c) Lochgitter

Hier handelt es sich um ein perspektivisch beleuchtetes Lochgitter (siehe Tabelle 9). 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.

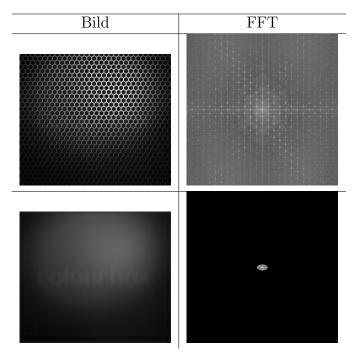


Table 9: Auswertung Lochgitter

4.3 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.

5 Anhang

```
; columns
public class ConvolutionFilter {
        \hookrightarrow height, kernel, radius);
          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>

→ 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];

maskCount += kernel[xOffset +
                                                                }
                                  //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++) {
```

```
int nbX = x + xOffset;
                                                                          int nbY = y + yOffset;
                                                                          // step3: check range of coordinates in
                                                                          // steps: check range of coordinates in \hookrightarrow convolution mask if (nbX >= 0 && nbX < width && nbY >= 0 

\hookrightarrow && nbY < height) { totalSum += inputImg[nbX][nbY] * 

\hookrightarrow kernel[xOffset + radius \hookrightarrow][yOffset + radius];
                                                                         }
                                                            }
                                               //step 4: \ store \ result \ in \ output \ image \\ returnImg [x][y] = totalSum;
                    } // x loop
      return returnImg;
} // ConvolveDouble end
      {\bf 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}{lll} \mbox{for\,(int} & i = 0; & i < size\,; & i++) \; \{ \\ & \mbox{for\,(int} & j = 0; & j < size\,; & j++) \; \{ \\ & & \mbox{kernelImg\,[i\,]\,[j\,]} = maskVal\,; \end{array}
                   return kernelImg;
double constant = 1 / (Math.PI *2* sigma*sigma);
      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++) \; \{ \\ & \textbf{double } \; diffI = i - size\,/2; \\ & \textbf{double } \; diffJ = j - size\,/2; \end{array}
                                               \begin{array}{lll} kernelImg\left[\:i\:\right]\left[\:j\:\right] &= constant &* Math.exp(-( & diffI*diffI \: + \: \\ \hookrightarrow & diffJ*diffJ \: \: ) \: / \: \left(2*sigma*sigma)\right); \end{array} 
                                 }
                   }
                   return kernelImg;
      }
public static double[][] ApplySobelEdgeDetection(double[][] inputImg, int width, int
             height) {
      ouble[][] 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},
                  int radius = 1;
                    double maxGradient = 1.0;
                    double[][] resultSobelH = ConvolveDouble(inputImg, width, height, sobelH,
```