

OBLIG 1

Alle importeringene jeg trenger til oblig 1

```
In [2]: from scipy import ndimage
        from skimage import io,util,color
        from IPython import display
        import numpy
        import sys
        import math

        import ipywidgets as widgets
        from ipywidgets import interactive
        from IPython.display import display, clear_output

        import matplotlib.pyplot as plt

        %matplotlib inline
```

Oppgave 1

Dette er koden for konvolusjons metodene

```

In [93]: def isOutside(x,y,width,height):
        if(x < 0 or y < 0):
            return True
        if(x >= width or y >= height):
            return True
        return False

def convolve(filtr, image, mode, value = 0):
    width, height = image.shape
    Fwidth, Fheight = filtr.shape

    Mx = math.ceil(Fwidth/2)
    My = math.ceil(Fheight/2)

    ret = numpy.zeros(image.shape, dtype=image.dtype)

    for x in range(width):
        for y in range(height):
            s = 0

            for x2 in range(Fwidth):
                for y2 in range(Fheight):
                    imX = x - (x2 + 1 - Mx)
                    imY = y - (y2 + 1 - My)

                    if(isOutside(imX, imY, width, height)):
                        outValue = 0

                    if(mode == 'constant'):
                        outValue = value
                    elif(mode == 'wrap'):
                        outValue = image[imX % width, imY % height]
                    else:
                        outValue = 0

                    s += outValue * filtr[x2,y2]
                else:
                    s += image[imX, imY] * filtr[x2,y2]

            ret[x,y] = s

    return ret

```

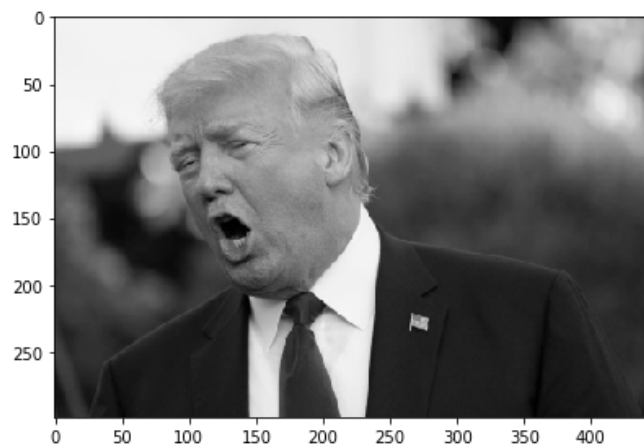
Her kan du velge hvilket bilde som skal bli prosessert

```
In [42]: def readAndShowImage(image):
          im = io.imread(image, as_gray=True)
          io.imshow(im)
          io.show()

          inputImage = widgets.Dropdown(
              options={
                  'Minecraft': 'image.png',
                  'Trump': 'trump1.jpg'
              },
              description='Bilde: ',
              disabled=False,
          )

          interactive(readAndShowImage, image=inputImage)
```

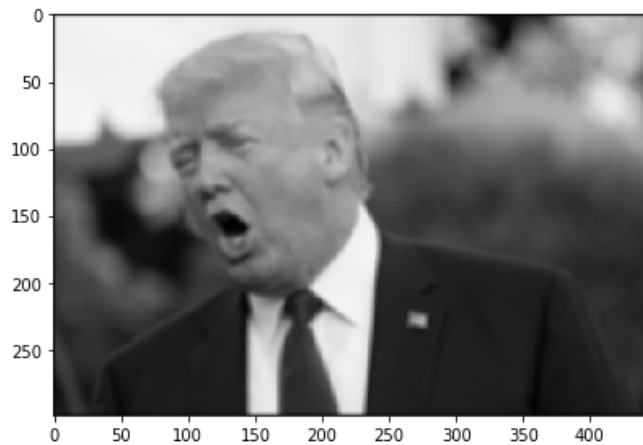
Bilde:



Her kjører jeg en 5*5 box blur på bildet som ble valgt ved hjelp av metoden jeg lagde

```
In [43]: def update(image):  
         im = util.img_as_ubyte(color.rgb2gray(io.imread(image)))  
         filtr = numpy.ones((5,5)) / (5*5)  
  
         image = convolve(filtr, im, 'wrap', 0.0)  
         io.imshow(image, cmap='gray')  
         io.show()  
  
         interactive(update, image = inputImage)
```

Bilde:



For å dokumentere at filtreringen fungerer har jeg valgt å kjøre samme filter på samme bildet ved bruk av min egenskrevene algoritme, og en annen ved hjelp av den innebygde. Da kan jeg se på differansen mellom de to bildene for å sjekke at differansen blir 0 for hver pixel.

Jeg velger også å bruke ett filter som ikke er symmetrisk for å dobbelsjekke at jeg går gjennom filteret i riktig rekkefølge.

```
In [97]: def updateTest(image):
          im = util.img_as_ubyte(color.rgb2gray(io.imread(image)))
          filtr = numpy.array([[1,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])

          mine = convolve(filtr, im, 'wrap', 0.0)

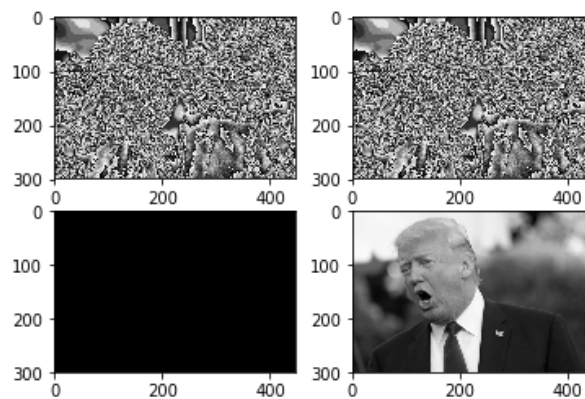
          builtin = ndimage.convolve(im,filtr,mode='wrap', cval=0)

          diff = mine - builtin

          io.imshow_collection([mine,builtin,diff,im], cmap='gray')
          io.show()

interactive(updateTest image = inputImage)
```

Bilde:



Her er enda en test ved hjelp av ett 3x3 bilde og ett 3x3 filter, jeg gjør som i forrige test konvolusjon ved hjelp av min og den innbygde og ser da at jeg får det samme fra begge.

```
In [94]: def updateTest2():
          im = numpy.array([[10,20,30],[40,50,60],[70,80,90]])
          filtr = numpy.array([[1,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])

          mine = convolve(filtr, im, 'wrap', 1)

          builtin = ndimage.convolve(im,filtr,mode='wrap', cval=1)

          print(mine)
          print(builtin)
          io.show()

updateTest2()
[[2550 2460 2550]
 [1740 1650 1740]
 [2550 2460 2550]]
[[2550 2460 2550]
 [1740 1650 1740]
 [2550 2460 2550]]
```

Oppgave 2

Her kan du velge hvilket bilde som skal bli prossessert og se ett histogram over bildet

```
In [44]: def histogram(im):
ret = numpy.zeros(256, dtype=numpy.uint)

height, width = im.shape

for x in range(height):
    for y in range(width):
        ret[im[x][y]] += 1

return ret

def printHistogramBilde(image):
hist = histogram(image)
ind = numpy.arange(len(hist))

fig, ax = plt.subplots()
rects1 = ax.bar(ind, hist)

plt.show()

def readAndShowImageWHistogram(image):
im = util.img_as_ubyte(color.rgb2gray(io.imread(image)))

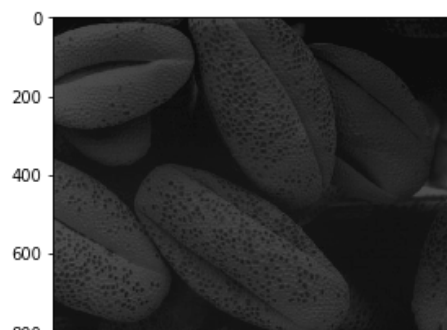
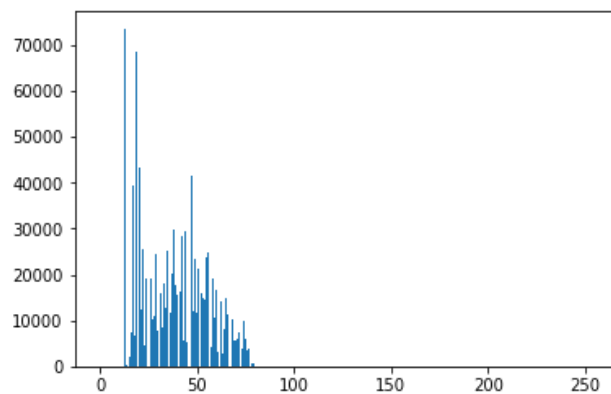
printHistogramBilde(im)

io.imshow(im)
io.show()

inputImage2 = widgets.Dropdown(
    options={
        'Pollen Mørkt': 'magnified-pollen-dark.tif',
        'Pollen Lav Kontrast': 'pollen-lowcontrast.tif',
        'Einstein Lav Kontrast': 'einstein-low-contrast.tif'},
    description='Bilde: ',
    disabled=False,
)

interactive(readAndShowImageWHistogram, image=inputImage2)
```

Bilde:



Her genereres den kumulative distibusjonen for bildet og vises

```
In [45]: def cumulativeDistribution(hist):
    ret = numpy.zeros(256)
    ret[0] = hist[0]

    for x in range(1,256):
        ret[x] = ret[x-1] + hist[x]

    return ret

def cumulativeDistributionImage(im):
    hist = histogram(im)

    width, height = im.shape

    hist2 = numpy.zeros(256)

    for x in range(256):
        hist2[x] = hist[x] / (width*height)

    return cumulativeDistribution(hist2)

def plotCD(image):
    im = util.img_as_ubyte(color.rgb2gray(io.imread(image)))

    CD = cumulativeDistributionImage(im)

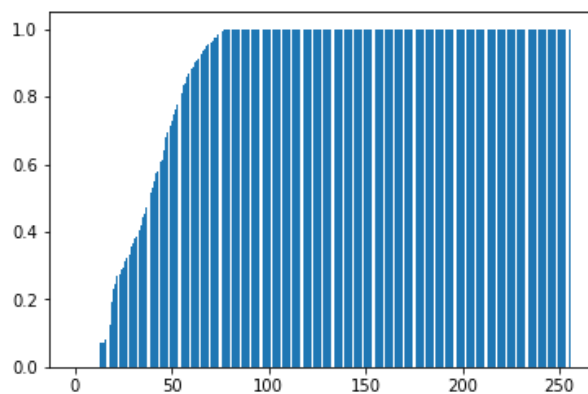
    ind = numpy.arange(len(CD)) # the x locations for the groups

    fig, ax = plt.subplots()
    rects1 = ax.bar(ind, CD)

    plt.show()

interactive(plotCD, image=inputImage2)
```

Bilde:



Bildet etter histogramnormalisering

```
In [46]: def histogramEqualization(im):
width, height = im.shape

CD = cumulativeDistributionImage(im)

for x in range(width):
    for y in range(height):
        im[x,y] = numpy.floor(CD[im[x,y]] * 255)

return im

def histogramEq(image):
    im = util.img_as_ubyte(color.rgb2gray(io.imread(image)))

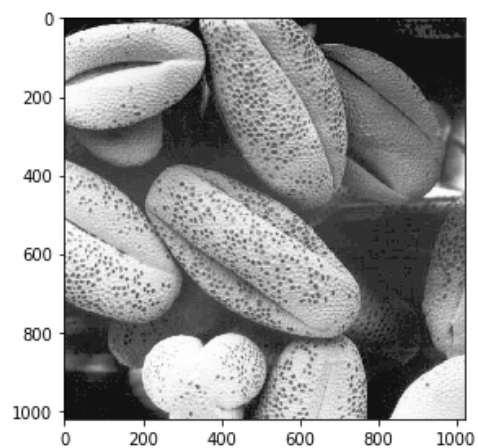
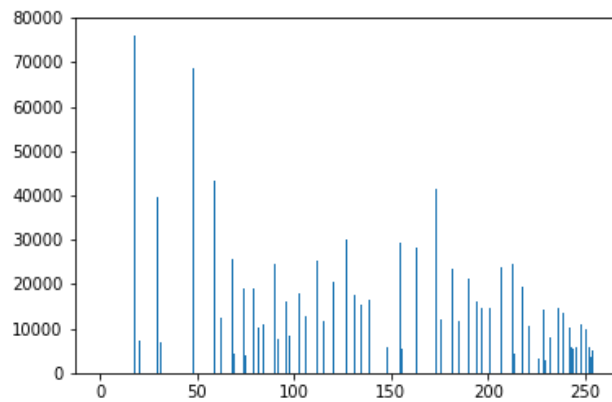
    im = histogramEqualization(im)

    printHistogramBilde(im)

    io.imshow(im, cmap='gray')
    io.show()

interactive(histogramEq, image=inputImage2)
```

Bilde:



Histogramspesifikasjon

Her er ett par ting ikke implementert som i boka, om flere pixler i spesifikasjonen matcher til samme pixler vil den pixelen med høyest verdi være den som blir brukt, jeg så i eksemplet at man skal gjerne bruke den som er nærmest sin originalplassering i originalbildet.

Jeg har implementert noen spesifikasjoner som var enkle å kode og som muligens vil være interessante, om ikke ligger det en fil som heter spec.txt i samme mappe som denne notebook fila som kan brukes til å spesifisere ett egenvalgt spesifikasjon.

```

In [47]: specificationOp = widgets Dropdown(
    options=[
        'Linear Increase', 'Linear Decrease', 'Exponential Growth', 'Exponential
    ],
    description='Specification: ',
    disabled=False,
)

def inverseCumulative(cumulative):
    ret = numpy.zeros(256)

    cumulative = numpy.floor(cumulative*255)

    for x in range(256):
        ret[int(cumulative[x])] = x

    for x in range(1,256):
        if(ret[x] == 0):
            ret[x] = ret[x-1]

    return ret

def histogramMatch(image, specification):
    im = util.img_as_ubyte(color.rgb2gray(io.imread(image)))

    if(specification == 'Linear Increase'):
        specification = numpy.arange(256)
    elif(specification == 'Linear Decrease'):
        specification = numpy.flip(numpy.arange(256))
    elif(specification == 'Exponential Growth'):
        specification = numpy.zeros(256)
        for x in range(256):
            specification[x] = x**2
    elif(specification == 'Exponential Decay'):
        specification = numpy.zeros(256)
        for x in range(256):
            specification[x] = 256/(0.5*(x+1))
    elif(specification == 'Logarithmic'):
        specification = numpy.zeros(256)
        for x in range(256):
            specification[x] = math.log(x+1)
    elif(specification == 'spec.txt'):
        specification = numpy.loadtxt('spec.txt')

    specification = specification / sum(specification)

    ind = numpy.arange(len(specification))

    fig, ax = plt.subplots()
    rectsl = ax.bar(ind, specification)

    plt.show()

    specification = inverseCumulative(cumulativeDistribution(specification))

    width, height = im.shape

    #Normalize before matching
    im = histogramEqualization(im)

    for x in range(width):
        for y in range(height):
            im[x,y] = specification[im[x,y]]

    printHistogramBilde(im)
    io.imshow(im, cmap='gray')
    io.show()

```

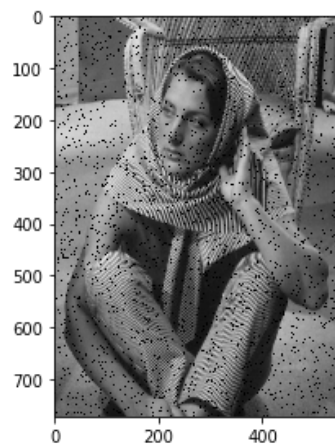
Denne var litt vanskeligere å se at fungerer, men som man kan se om man tar linjær increase, eller decrease, så ser man at bildene blir lysere og mørkere. Man kan også se om man velger exponential decay at histogrammet til bildet blir veldig nærme spesifikasjonen

Oppgave 3

Her kan du velge hvilket bilde som skal bli prosessert

```
In [3]: def readAndShowImage(image):  
        im = io.imread(image, as_gray=True)  
        io.imshow(im, cmap='gray')  
        io.show()  
  
        inputImage3 = widgets.Dropdown(  
            options={  
                'Barbara': 'barbara.png',  
                'Barbara Noise 1': 'barbara_noise1.png',  
                'Barbara Noise 2': 'barbara_noise2.png'  
            },  
            description='Bilde: ',  
            disabled=False,  
        )  
  
        interactive(readAndShowImage, image=inputImage3)
```

Bilde:



Valg av type filter samt størelsen på valgt filter

```

In [31]: filterOptions = widgets Dropdown(
    options=[
        'Box Blur', 'Gaussian Blur', 'UnSharpen', 'Median'
    ],
    description='Filter: ',
    disabled=False,
)

sizeOption = widgets.IntSlider(
    value = 5,
    min = 1,
    max = 30,
    description='Size: ',
    disabled=False,
    continuous_update = False
)

def filterer(image, size, method):
    im = util.img_as_float(color.rgb2gray(io.imread(image)))

    if(method == 'Box Blur'):
        sizeOption.description = 'Size: '
        mask = numpy.ones((size,size))
        mask = mask / numpy.sum(mask)
        im = ndimage.convolve(im,mask,mode='constant', cval=0)
    elif(method == 'Gaussian Blur'):
        sizeOption.description = 'Sigma: '
        im = ndimage.gaussian_filter(im,size)
    elif(method == 'UnSharpen'):
        sizeOption.description = 'Sigma: '
        imBlurred = ndimage.gaussian_filter(im,size)
        imMask = im - imBlurred
        im = im + imMask
    elif(method == 'Median'):
        sizeOption.description = 'Size: '
        im = ndimage.median_filter(im,(size,size))

    io.imshow(numpy.clip(im,0,1), cmap='gray')
    io.show()

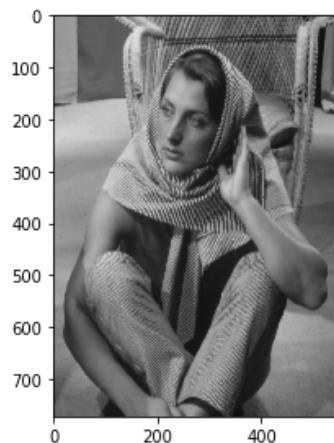
interactive(filterer, image=inputImage3, size=sizeOption, method=filterOptions)

```

Bilde:

Size: 3

Sigma:



Som konklusjon vil oppgave 3 vil jeg si at det filteret som fungerte best til å fjerne støy var medianfilteret, spesielt på bilde nummer 1 med støy. Salt og pepper støy fjernes ekstremt godt ved hjelp av median filtrering.

På dette bildet som har mye tekstur spesielt i buksene og stolen bak fungerer unsharpening ganske dårlig, det genereres mye støy her. Unsharp fungerer også veldig dårlig på bilder med støy da støyen blir amplifisert av skarpingen