# Obligatorisk oppgave 1

## IN2070 - vår 2022

#### Dette oppgavesettet er på 3 sider, og består av 2 bildebehandlingsoppgaver som skal besvares.

Besvarelsen av denne og neste obligatoriske oppgave må være godkjent for at du skal få anledning til å gå opp til endelig skriftlig eksamen i kurset. Besvarelsene kan utarbeides i smågrupper på opp-til to studenter, men det er ikke noe i veien for å arbeide alene. Studenter i samme smågruppe kan levere identisk besvarelse, men samarbeidet må framgå av navnene på forsiden av besvarelsen.

Av forsiden skal det fremgå hvem som har utarbeidet besvarelsen.

Det forventes at arbeidet er et resultat av egen innsats. Å utgi andres arbeid for sitt eget er uetisk og kan medføre sterke reaksjoner fra IFIs side. Se http://www.uio.no/studier/admin/obligatoriske-aktiviteter/mn-ifi-oblig.html.

Den skriftlige rapporten leveres primært som en PDF-fil som inneholder hele besvarelsen, med figurer og bilder. Kode skal leveres i tillegg til PDF-en. Besvarelsen skal leveres via https://devilry.ifi.uio.no.

Legg merke til følgende:

- Alle filene må lastes opp hver gang man skal levere.
- PDF-en skal ha følgende navn: inf2310-oblig1-brukernavn.pdf, der brukernavn byttes ut med ditt eget sådan.
- Oppgaven skal kunne kjøres fra Matlab- eller Python- skript med navn: oppgave1.m eller oppgave1.py (evt. oppgave1a.m osv.).
- Spørsmål angående innlevering: vildesbo@uio.no

Bildene det refereres til vil være å finne under: https://www.uio.no/studier/emner/matnat/ifi/IN2070/v21/undervisningsmateriale/bilder/.

Oppgaven utleveres onsdag 23. februar 2022. Innleveringsfrist er tirsdag 25. mars 2022.

Lykke til!

## 1 - Preprosessering av portrett for ansiktsgjennkjenning

Viktig: Dere skal her programmere transformene "fra bunnen av", altså ikke bruke ferdige programpakker!

Denne oppgaven går ut på å klargjøre (preprosessere) portrettbilder slik at det senere kan sendes til en ansiktsgjenkjenningsalgoritme.

Bildet vi skal jobbe med er portrett.png. Som vi ser er bildet både skjevt og det har lav kontrast. For å lettere kunne sammenligne dette bildet med andre bilder i en data-base, vil vi her standardisere både geometrien og kontrasten. I denne oppgaven skal vi gjøre dette på følgende måte:

- 1. Standardisere kontrasten ved å benytte en lineær gråtonetransform spesifisert slik at resultatbildet får en middelverdi på 127 og standardavvik på 64. Bildet skal kunne lagres med 8 bit (uint8, altså ha verdier mellom 0 og 255.)
- 2. Standardisere geometrien ved å utføre en affin transform slik at øyne og munn passer over en forhåndsdefinert maske. Masken er gitt ved filen geometrimaske.png.

Lag en implementasjon av både forlengs- og baklengstransformasjon. Ved baklengs tranformasjonen, prøv ut både nærmeste nabo og bilineær interpolasjon.

Dere skal altså ende opp med et resultatbilde som er like stort som maske-bildet ( $512 \times 600$  piksler), har god kontrast, og hvor øyne og munn finnes på de samme pikselkoordinatene som i maske-bildet.

NB! Dere kan benytte ferdige Matlab/Python-funksjoner til å lese/skrive fra/til fil. Gråtonetransformen og den geometriske transformen MÅ dere implementere selv.

### Hva skal leveres:

- 1. Mellom-resultat-bildet etter gråtonetransformen.
- 2. Forklaring på hvordan dere fant koeffisientene til den affine transformen.
- 3. Resultat-bilder for både forlengs- og baklengstranformasjonen, samt nærmeste nabo og den bilineære interpolasjonen.
- 4. Kommentarer/forklaringer på eventuelle forskjeller i resultatene ved forlengs- og baklengsmapping, og ved nærmeste nabo og bilineær interpolasjon.
- 5. Programkode.

# 2 - Detektering av cellekjerner

Viktig: Dere skal her programmere hele Cannys algoritme fra "fra bunnen av", altså ikke bruke andres implementasjon for verken Cannys algoritme eller noen av dets bestanddeler, inkludert utvidelsen av inn-bildet, alle filtreringene, tynningen av gradientmagnitudebildet og hysterese-tersklingen.

Vi skal i denne oppgaven detektere kanten til cellekjernene i bildet cellekjerner.png. Dette bildet er et lysmikroskopibilde av DNA-fargede cellekjerner i et tynt snitt av svulsten til en prostatakreftpasient. Deteksjon av cellekjernene er nødvendig for å kunne separat analysere cellekjernene for å f.eks. avgjøre aggressiviteten til kreftsvulsten, noe som er viktig for å kunne bestemme hvor kraftig etterbehandling pasienten bør bli utsatt for.

- a) Programmér en generell implementasjon av konvolusjon av et bilde med et konvolusjonsfilter. Du kan anta at naboskapet er rektangulært med odde lengder og har origo i senterpikselen. Ut-bildet skal ha samme størrelse som inn-bildet og bilderandproblemet skal bli behandlet ved å utvide inn-bildet med nærmeste pikselverdi.
- b) Implementér Cannys algoritme. Bruk et ekte Gauss-filter slik som det er definert på side 36 i notatet til den første filtreringsforelesningen, ikke en tilnærming slik som f.eks. på den påfølgende siden i samme notat. Bruk den symmetriske 1D-operatoren til å estimere gradientene og benytt 8-tilkobling i hysterese-tersklingen. For å tynne gradientmagnituden skal du benytte metoden i notatet til den andre filtreringsforelesningen og som også er beskrevet på side 720-722 i lærebokas 3. utgave, side 730-731 i 4. utgave, d.v.s. at man går igjennom hver piksel i gradientmagnitudebildet og setter verdien til 0 dersom minst én av de to 8-naboene i eller mot gradientretningen har større gradientmagnitude.

#### Tips:

- 1. For å tilpasse Gauss-filterets størrelse til parameteren sigma kan du sette hver lengde av filteret som én pluss 8 ganger sigma rundet opp til nærmeste heltall. I prinsippet er Gauss-filterets størrelse ubegrenset, men verdiene til h(x,y) utenfor det angitte området er så små at det ikke har noen markant praktisk betydning å kutte ut disse.
- 2. Benytt implementasjon din fra a) til Gauss-filtrering og estimering av gradientene.
- 3. Det er selvsagt tillatt å benytte andres implementasjoner for avrunding og beregning av kvadratrot og tangens invers, f.eks. MATLAB-funksjonene ceil, sqrt og atan.
- c) Anvend din implementasjon av Cannys algoritme på bildet cellekjerner.png. Eksperimenter med parametrene sigma,  $T_h$  og  $T_l$ , til du har funnet noen verdier som gir et resultatbilde med flest mulig av kantene til cellekjernene og færrest mulig andre kanter.

Bildet detekterte\_kanter.png viser et mulig resultatbilde, men det er på ingen måte en fasit – det er godt mulig du vil få et annet resultat (men lignende) ved å bruke andre parameterverdier!

Tips: For å lettere sammenligne forskjellige parameterverdier er det lurt å normalisere gradientmagnitudebilde slik at maksimalverdien er 1.

Du kan benytte andres implementasjoner, f.eks. MATLAB-funksjonene imread og imwrite, for å lese/skrive fra/til fil.

#### Hva skal leveres:

- 6. Tekstlig beskrivelse av implementeringene i a) og b).
- 7. Resultatbildet med tilhørende parameterverdier i c).
- 8. Drøfting av resultatbildet, inkludert hva som kjennetegner det metoden er bra på og det metoden ikke er bra på, samt hvordan dette blir påvirket av å endre parameterverdiene.
- 9. Programkode.