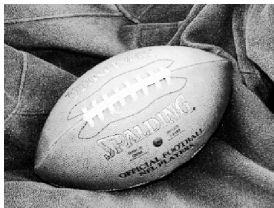
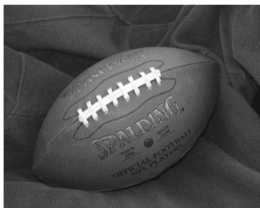


INF2310 - Gråtonemapping

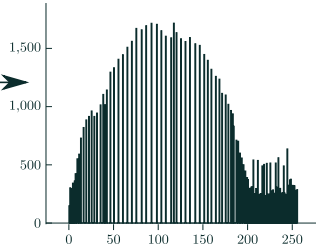
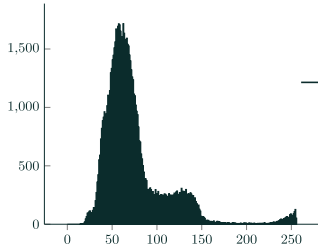
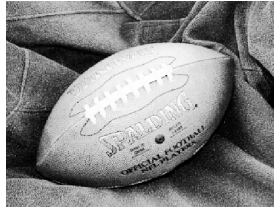
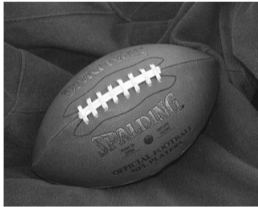
5. februar 2020

- Histogrammer
- Lineære gråtone transformasjoner
- Standardisering av bilder med lineær transformasjon
- Ikke-lineære parametriske transformasjoner

Hvordan endre kontrast i et bilde?



Hvordan endre kontrast i et bilde?



Endre bildets histogram!

Hva menes med kontrast?

- Sier noe om forskjell i farge, lysstyrke eller andre fysiske egenskaper på objekter
- Ser kun på kontrast i **lysstyrke**:
- Typiske metrikker på kontrast:



Weber-kontrast ("Weber fraction"):

$$\frac{f_{\text{OBJ}} - f_{\text{BAK}}}{f_{\text{BAK}}}$$

Michelson-kontrast ("Visibility"):

$$\frac{f_{\text{max}} - f_{\text{min}}}{f_{\text{max}} + f_{\text{min}}}$$

RMS-kontrast (standardavvik):

$$\sqrt{\frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} (f(x, y) - \mu)^2}$$

- Når vi jobber med bilder, har vi oftest
 - Et bilde som datasett
 - Pikselintensiteter som målinger

- Når vi jobber med bilder, har vi oftest
 - Et bilde som datasett
 - Pikselintensiteter som målinger
- Et histogram er en diskret funksjon som viser antall målinger innenfor intervaller i et datasett (ofte uniforme intervaller)

- Når vi jobber med bilder, har vi oftest
 - Et bilde som datasett
 - Pikselintensiteter som målinger
- Et histogram er en diskret funksjon som viser antall målinger innenfor intervaller i et datasett (ofte uniforme intervaller)
→ Gir oss en oversikt over forekomsten til intensitetsverdiene i bildet

- Når vi jobber med bilder, har vi oftest
 - Et bilde som datasett
 - Pikselintensiteter som målinger
- Et histogram er en diskret funksjon som viser antall målinger innenfor intervaller i et datasett (ofte uniforme intervaller)
 - Gir oss en oversikt over forekomsten til intensitetsverdiene i bildet
- Kan også ha histogrammer over egenskaper til objektene i bildet

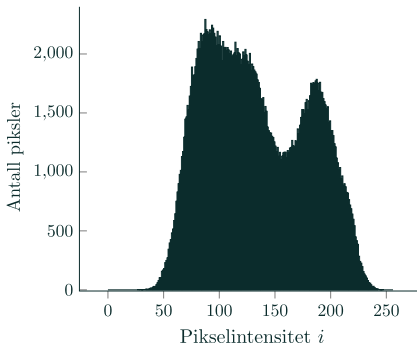
Gråtonehistogrammer

- Et histogram: $h(i)$ = antall piksler i bildet med verdi i
- Dannes ved å telle pikselverdiene i bildet
- $\sum_{i=0}^{G-1} h(i) = N \times M$ for et $N \times M$ bilde med G gråtoner

Bilde



Gråtonehistogram

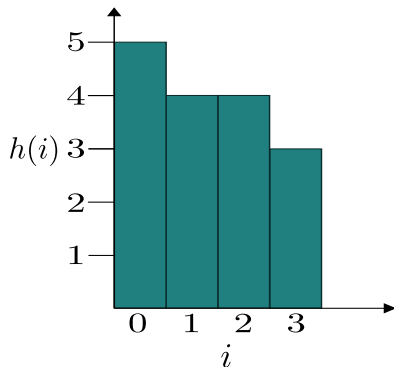


Eksempel: Histogram

Bilde:

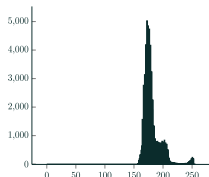
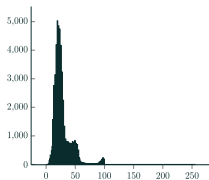
0	2	1	0
1	3	3	2
3	0	0	2
1	2	1	0

Histogram:



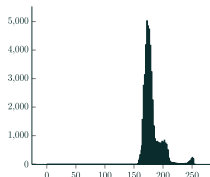
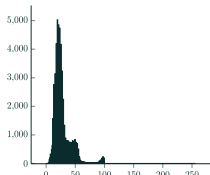
Eksempel: Histogram til bilder med ulik belysning og kontrast

Lite/mye lyshet

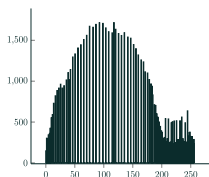
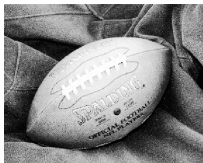
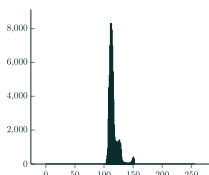


Eksempel: Histogram til bilder med ulik belysning og kontrast

Lite/mye lyshet



Lite/mye kontrast



Hva fanges opp av et histogram?

Bilde 1:

0	255	0	255
255	0	255	0
0	255	0	255
255	0	255	0

Bilde 2:

255	0	255	0
255	0	255	0
255	0	255	0
255	0	255	0

Hva fanges opp av et histogram?

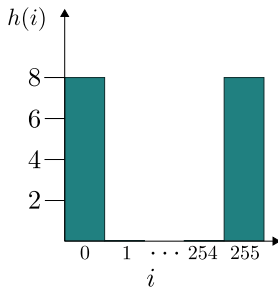
Bilde 1:

0	255	0	255
255	0	255	0
0	255	0	255
255	0	255	0

Bilde 2:

255	0	255	0
255	0	255	0
255	0	255	0
255	0	255	0

Histogram:



Hva fanges opp av et histogram?

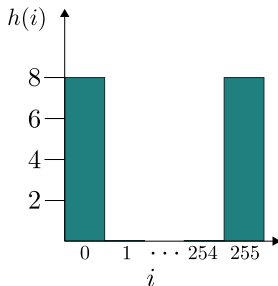
Bilde 1:

0	255	0	255
255	0	255	0
0	255	0	255
255	0	255	0

Bilde 2:

255	0	255	0
255	0	255	0
255	0	255	0
255	0	255	0

Histogram:



Bildene har
samme histogram!

All romlig informasjon
er borte i histogrammene

Normalisert histogram

- $\sum_{i=0}^{G-1} h(i) = N \times M$

- Normaliserte histogrammet:

$$p(i) = \frac{h(i)}{N \times M} \quad \sum_{i=0}^{G-1} p(i) = 1$$

- $p(i)$ "uavhengig" av størrelsen på bildet
- $p(i)$ som estimat på sannsynlighetsfordeling til pikselintensiteter

- Kumulativt histogram:

$c(j)$ = antall gråtoner mindre eller lik gråtone j

$$= \sum_{i=0}^j h(i)$$

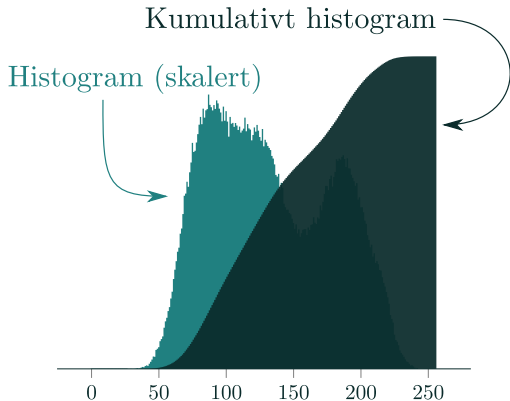
- Normalisert kumulativt histogram:

$$\frac{c(j)}{N \times M}$$

(Estimat på hvor sannsynlig en tilfeldig piksel har gråtone mindre eller lik j)

Eksempel: Kumulativt histogram

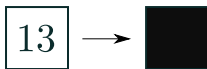
Bilde:



Histogrammer vil også være nyttig i digital bildeanalyse!

- Kan også lage histogrammer over egenskaper, f.eks:
 - Objekt-størrelse
Fordeling av størrelser på objekter
 - Objekt-momenter
Et mål på formen til objektene. Kan danne grunnlag for gruppering av objekter

- Pikkseintensitet på skjerm er bestemt av tilhørende verdi i bildematrixe:

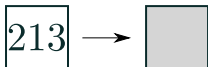


- Pikselintensitet på skjerm er bestemt av tilhørende verdi i bildematrise:



- Bruke avbildningsfunksjon $T[i]$ til:
 - Vise pikselintensiter annerledes på skjerm
 - Endre verdier i bildematrise

- Pikselintensitet på skjerm er bestemt av tilhørende verdi i bildematrise:



- Bruke avbildningsfunksjon $T[i]$ til:
 - Vise pikselintensiter annerledes på skjerm
 - Endre verdier i bildematrise
- Vi ser kun på transformasjon på pikselverdier til ett og ett piksel → en **global** transformasjon

Lineær transformasjon:

$$T[i] = ai + b$$

$$g(x, y) = af(x, y) + b$$

a regulerer kontrast og b regulerer lysheten

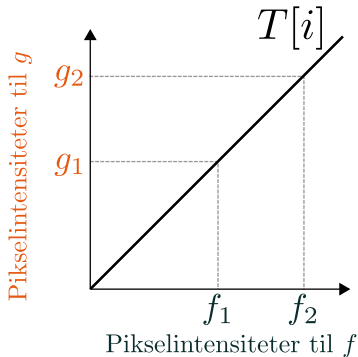
- $|a| > 1$: Mer kontrast
- $|a| < 1$: Mindre kontrast
- b flytter alle gråtoner b nivåer

Negativer: $a = -1$, $b =$ største mulige pikselverdi til bildet

- Identitet: $T[i] = i$
 $\rightarrow g(x, y) = f(x, y)$

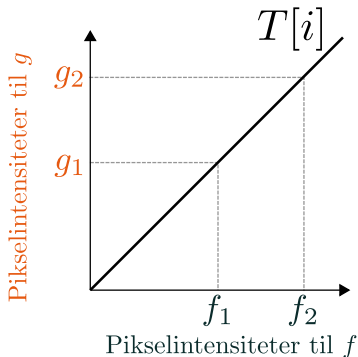
Identitetstransmasjon

- Identitet: $T[i] = i$
 $\rightarrow g(x, y) = f(x, y)$



Identitetstransmasjon

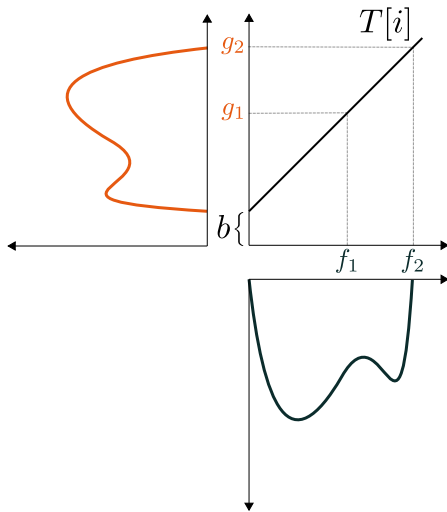
- Identitet: $T[i] = i$
 $\rightarrow g(x, y) = f(x, y)$



Tegn sammenhengen mellom pikselverdiene til innbilde $f(x, y)$ og pikselverdiene til utbilde $g(x, y)$ etter transformasjonen!

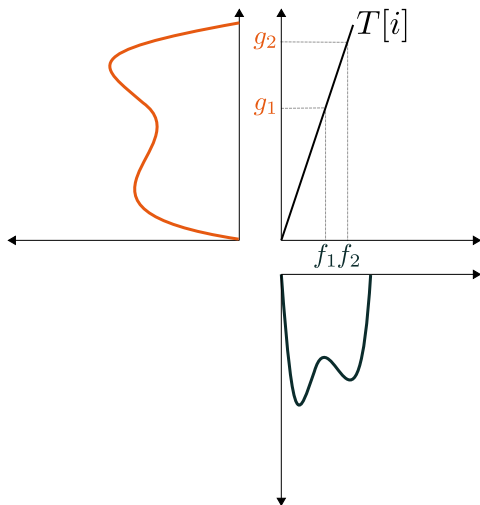
Endre lysheten (brightness)

- Endre lyshet: $T[i] = i + b$
 $\rightarrow g(x, y) = f(x, y) + b$
- b bestemmer hvor "lyst" bildet blir
- $b > 0$ flytter histogrammet mot høyre
- $b < 0$ flytter histogrammet mot venstre



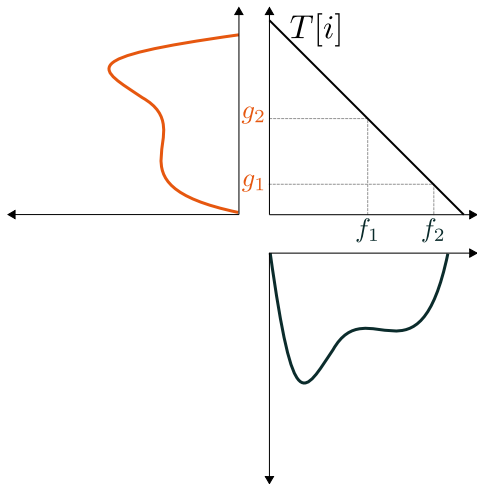
Endre kontrasten

- Endre kontrast: $T[i] = ai$
→ $g(x, y) = af(x, y)$
- a bestemmer hvor "spredt" histogrammet blir
- $|a| > 1$ øker kontrast
- $|a| < 1$ minker kontrast



Invertiert grätonebilde

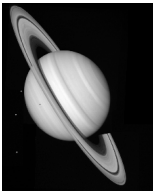
- Negativ: $T[i] = -i + b$,
 $b = \max_{(x,y)} (f(x, y))$
 $\rightarrow g(x, y) = -f(x, y) + b$



Klipping etter transformasjon

- Hvis utbildet $g(x, y)$ får verdier utenfor støttet intervall, kan vi klippe verdiene

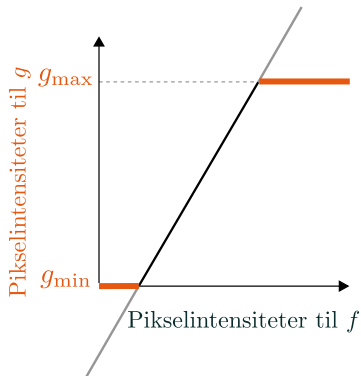
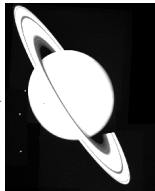
Bilde:



$$T[i] = 3i$$

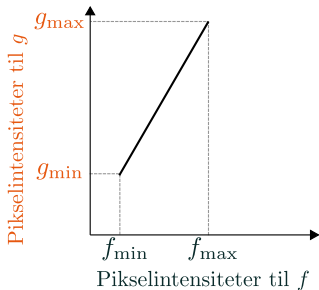


Transformert og
klippet bilde:



Fra gråtonenivå $[f_{\min}, f_{\max}]$ til $[g_{\min}, g_{\max}]$

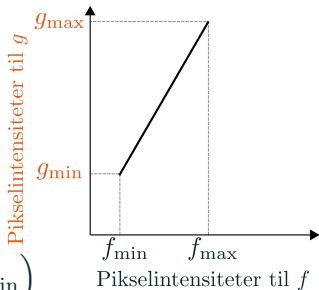
- Endre intensiteter i intervallet $[f_{\min}, f_{\max}]$ til å ligge i $[g_{\min}, g_{\max}]$



Fra gråtonenivå $[f_{\min}, f_{\max}]$ til $[g_{\min}, g_{\max}]$

- Endre intensiteter i intervallet $[f_{\min}, f_{\max}]$ til å ligge i $[g_{\min}, g_{\max}]$
- En lineær gråtone transformasjon fra f til g :

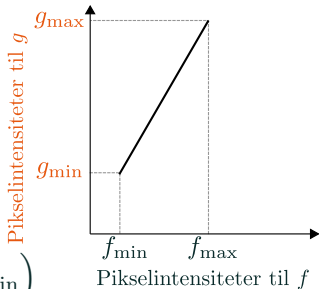
$$g(x, y) = g_{\min} + \frac{g_{\max} - g_{\min}}{f_{\max} - f_{\min}} (f(x, y) - f_{\min})$$



Fra gråtonenivå $[f_{\min}, f_{\max}]$ til $[g_{\min}, g_{\max}]$

- Endre intensiteter i intervallet $[f_{\min}, f_{\max}]$ til å ligge i $[g_{\min}, g_{\max}]$
- En lineær gråtone transformasjon fra f til g :

$$g(x, y) = g_{\min} + \frac{g_{\max} - g_{\min}}{f_{\max} - f_{\min}} (f(x, y) - f_{\min})$$



- Rett linje med

stigningstall: $a = \frac{g_{\max} - g_{\min}}{f_{\max} - f_{\min}}$

konstantledd: $b = g_{\min} - af_{\min}$

Standardisering av bilder

- Hensikt:
 - Fjerne variasjoner i lyshet og kontrast i en serie bilder

Standardisering av bilder

- Hensikt:
 - Fjerne variasjoner i lyshet og kontrast i en serie bilder
- Hvorfor? Fjerne effekt av:
 - Døgnvariasjon i belysning
 - Aldringseffekter i lamper og detektorer
 - Samling av støv på linjer o.l

Standardisering av bilder

- Hensikt:
 - Fjerne variasjoner i lyshet og kontrast i en serie bilder
- Hvorfor? Fjerne effekt av:
 - Døgnvariasjon i belysning
 - Aldringseffekter i lamper og detektorer
 - Samling av støv på linjer o.l
- Metode:
 - Lineær transformasjon til å endre **middelverdi** og **standardavvik**

Standardisering av bilder

- Hensikt:
 - Fjerne variasjoner i lyshet og kontrast i en serie bilder
- Hvorfor? Fjerne effekt av:
 - Døgnvariasjon i belysning
 - Aldringseffekter i lamper og detektorer
 - Samling av støv på linjer o.l
- Metode:
 - Lineær transformasjon til å endre **middelverdi** og **standardavvik**
- Hvor:
 - Produkt-inspeksjon i industri
 - Medisinsk avbildning
 - Mikroskopering av celler
 - ...

Middelverdien av gråtonene

Middelverdien av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan finnes ved

- Direkte fra pikselverdiene
- Indirekte fra bildets histogram $h(i)$ eller normaliserte histogram $p(i)$

$$\mu = \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(x, y)$$

Middelverdien av gråtonene

Middelverdien av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan finnes ved

- Direkte fra pikselverdiene
- Indirekte fra bildets histogram $h(i)$ eller normaliserte histogram $p(i)$

$$\begin{aligned}\mu &= \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(x, y) \\ &= \frac{1}{N \times M} (0 \times h(0) + 1 \times h(1) + \dots + (G - 1) \times h(G - 1))\end{aligned}$$

Middelverdien av gråtonene

Middelverdien av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan finnes ved

- Direkte fra pikselverdiene
- Indirekte fra bildets histogram $h(i)$ eller normaliserte histogram $p(i)$

$$\begin{aligned}\mu &= \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(x, y) \\ &= \frac{1}{N \times M} (0 \times h(0) + 1 \times h(1) + \dots + (G - 1) \times h(G - 1)) \\ &= \frac{1}{N \times M} \sum_{i=0}^{G-1} ih(i)\end{aligned}$$

Middelverdien av gråtonene

Middelverdien av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan finnes ved

- Direkte fra pikselverdiene
- Indirekte fra bildets histogram $h(i)$ eller normaliserte histogram $p(i)$

$$\begin{aligned}\mu &= \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(x, y) \\ &= \frac{1}{N \times M} (0 \times h(0) + 1 \times h(1) + \dots + (G-1) \times h(G-1)) \\ &= \frac{1}{N \times M} \sum_{i=0}^{G-1} ih(i) \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} ip(i), \quad p(i) = \frac{1}{N \times M} h(i)\end{aligned}$$

Varians av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan også finnes ved bildets histogram

$$\sigma^2 = \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} (f(x, y) - \mu)^2$$

Varians av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan også finnes ved bildets histogram

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} (f(x, y) - \mu)^2 \\ &= \frac{1}{N \times M} \sum_{i=0}^{G-1} h(i)(i - \mu)^2\end{aligned}$$

Varians av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan også finnes ved bildets histogram

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} (f(x, y) - \mu)^2 \\ &= \frac{1}{N \times M} \sum_{i=0}^{G-1} h(i)(i - \mu)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} p(i)(i - \mu)^2\end{aligned}$$

Varians av gråtonene

Varians av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan også finnes ved bildets histogram

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} (f(x, y) - \mu)^2 \\ &= \frac{1}{N \times M} \sum_{i=0}^{G-1} h(i)(i - \mu)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} p(i)(i - \mu)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2\end{aligned}$$

Varians av gråtonene

Varians av pikselverdiene i et $N \times M$ bilde med G gråtoner kan også finnes ved bildets histogram

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= \frac{1}{N \times M} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{M-1} (f(x, y) - \mu)^2 \\ &= \frac{1}{N \times M} \sum_{i=0}^{G-1} h(i)(i - \mu)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} p(i)(i - \mu)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2\end{aligned}$$

Varians: σ^2
Standardavvik: σ

Varians/standard-
avvik sier noe om
kontrasten i bildet

Justering av μ og σ^2

$$\mu = \sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \qquad \sigma^2 = \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2$$

• Lineær transformasjon $T[i] = ai + b$

Ny middelvei μ_T :

$$\mu_T = \sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i)$$

Justering av μ og σ^2

$$\mu = \sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \qquad \sigma^2 = \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2$$

• Lineær transformasjon $T[i] = ai + b$

Ny middelvei μ_T :

$$\begin{aligned} \mu_T &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \\ &= a\mu + b \end{aligned}$$

Justering av μ og σ^2

$$\mu = \sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \qquad \sigma^2 = \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2$$

• Lineær transformasjon $T[i] = ai + b$

Ny middelværdi μ_T :

$$\begin{aligned} \mu_T &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \\ &= a\mu + b \end{aligned}$$

Ny varians σ_T^2 :

$$\sigma_T^2 = \sum_{i=0}^{G-1} T[i]^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \right)^2$$

Justering av μ og σ^2

$$\mu = \sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \qquad \sigma^2 = \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2$$

• Lineær transformasjon $T[i] = ai + b$

Ny middelvei μ_T :

$$\begin{aligned} \mu_T &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \\ &= a\mu + b \end{aligned}$$

Ny varians σ_T^2 :

$$\begin{aligned} \sigma_T^2 &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \right)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} (a^2 i^2 + 2aib + b^2) p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} (ai + b) p(i) \right)^2 \end{aligned}$$

Justering av μ og σ^2

$$\mu = \sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \qquad \sigma^2 = \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2$$

• Lineær transformasjon $T[i] = ai + b$

Ny middelværdi μ_T :

$$\begin{aligned} \mu_T &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \\ &= a\mu + b \end{aligned}$$

Ny varians σ_T^2 :

$$\begin{aligned} \sigma_T^2 &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \right)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} (a^2 i^2 + 2aib + b^2) p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} (ai + b) p(i) \right)^2 \\ &= a^2 \left(\sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2 \right) \end{aligned}$$

Justering av μ og σ^2

$$\mu = \sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \qquad \sigma^2 = \sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2$$

• Lineær transformasjon $T[i] = ai + b$

Ny middelværdi μ_T :

$$\begin{aligned} \mu_T &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \\ &= a\mu + b \end{aligned}$$

Ny varians σ_T^2 :

$$\begin{aligned} \sigma_T^2 &= \sum_{i=0}^{G-1} T[i]^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} T[i]p(i) \right)^2 \\ &= \sum_{i=0}^{G-1} (a^2 i^2 + 2aib + b^2) p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} (ai + b) p(i) \right)^2 \\ &= a^2 \left(\sum_{i=0}^{G-1} i^2 p(i) - \left(\sum_{i=0}^{G-1} ip(i) \right)^2 \right) \\ &= a^2 \sigma^2 \end{aligned}$$

$$T[i] = ai + b$$

Etter transform: $\mu_T = a\mu + b$ $\sigma_T^2 = a^2\sigma^2$

$$T[i] = ai + b$$

Etter transform: $\mu_T = a\mu + b$ $\sigma_T^2 = a^2\sigma^2$

- Kan velge nye μ_T og σ_T^2

$$T[i] = ai + b$$

Etter transform: $\mu_T = a\mu + b$ $\sigma_T^2 = a^2\sigma^2$

- Kan velge nye μ_T og σ_T^2
- Kan finne a og $b \rightarrow$ får $T[i]$

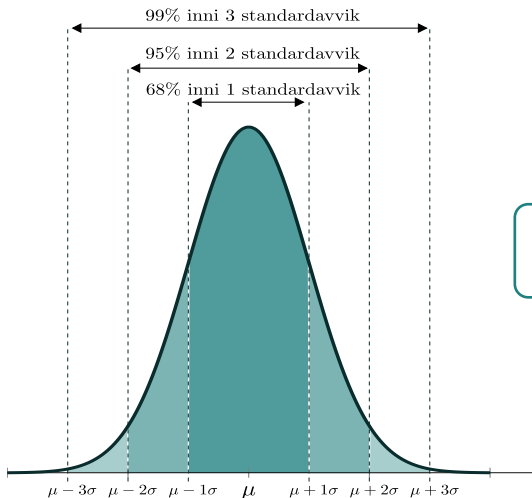
$$T[i] = ai + b$$

Etter transform: $\mu_T = a\mu + b$ $\sigma_T^2 = a^2\sigma^2$

- Kan velge nye μ_T og σ_T^2
- Kan finne a og $b \rightarrow$ får $T[i]$
- Bruke $T[i]$ på innbilde og få utbilde med ønsket μ_T og σ_T^2

Valg av standardavvik

Hvis histogram til bildet er normalfordelt $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$,
kan vi bl.a kontrollere hvor stor del av piksler som blir klipt



Kjent som
"68-95-99.7 rule"

- Logaritmisk skalering: $T[i] = c \log(i + r)$
- Eksponentiell skalering: $T[i] = \exp(i)$
- Gamma-skalering: $T[i] = ci^\gamma$
- Stykkevis-lineær skalering

Ulik endring i mørke og lyse delene av bildet!

Innbilde:



$$T[i] = \log(i + 1)$$



Innbilde:



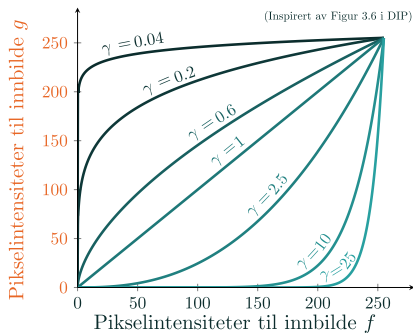
$$T[i] = \exp(i)$$



Power-law (gamma) transformasjoner

$$T[i] = ci^\gamma$$

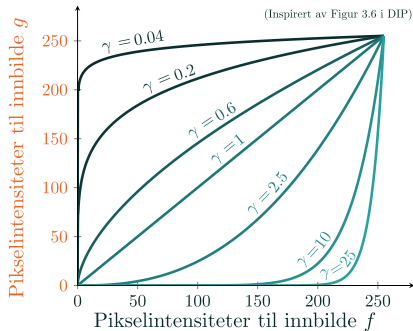
- $\gamma < 1$: Mørke del av skalaen strekkes ut
- $\gamma = 1$: Identitets-transformasjon
- $\gamma > 1$: Lyse del av skalaen strekkes ut



Power-law (gamma) transformasjoner

$$T[i] = ci^\gamma$$

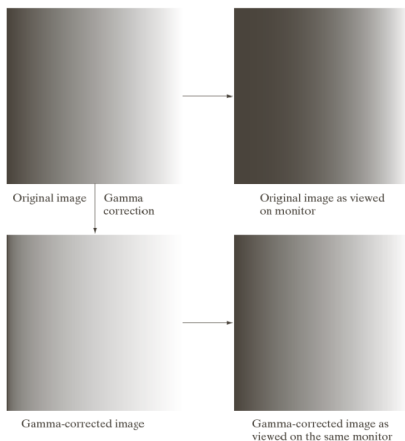
- $\gamma < 1$: Mørke del av skalaen strekkes ut
- $\gamma = 1$: Identitets-transformasjon
- $\gamma > 1$: Lyse del av skalaen strekkes ut



- Generell manipulasjon av kontrast
- Kun èn parameter

Gamma-korreksjon før fremvisning

- Anta intensiteten til et bilde $f(x, y)$ vises på skjerm som $f(x, y)^{2.5}$
- For $\gamma > 1$, vil lyse deler av bildet bli mørke
- Vi kan korrigere dette ved å bruke $T[i] = i^{1/2.5} = i^{0.4}$ på bildet før det sendes til fremvisning
- Tilsvarende gjelder for scannere og printere

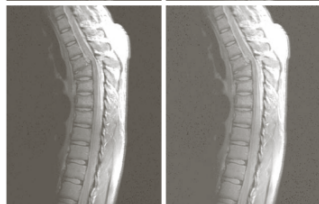


(Figur 3.7 fra DIP)

$$T[i] = i^\gamma$$

$\gamma = 1$

$\gamma = 0.6$



$\gamma = 0.4$

$\gamma = 0.3$

(Figur 3.8 fra DIP)

$\gamma = 1$

$\gamma = 3$



$\gamma = 4$

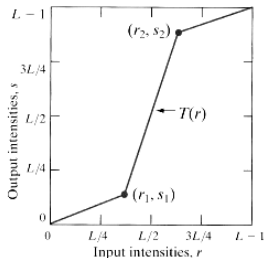
$\gamma = 5$

(Figur 3.9 fra DIP)

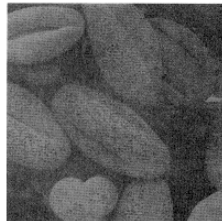
Stykkevis lineær transformasjon

Stykkevis lineær transformasjon for å fremheve visse intervaller av gråtoneskalaen

(Figur 3.10 i DIP)



Innbilde:



Utbilde:

Bit-plan oppdeling

- Binære bilder basert på pikslenes n -te bitplassering
- Hvis et 8-bit piksel har verdi 42, er

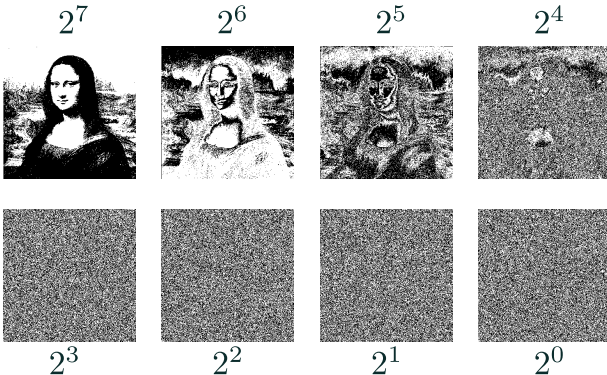
$$\begin{aligned}42 &= \mathbf{0} \times 2^7 + \mathbf{0} \times 2^6 + \mathbf{1} \times 2^5 + \mathbf{0} \times 2^4 + \mathbf{1} \times 2^3 + \mathbf{0} \times 2^2 + \mathbf{1} \times 2^1 + \mathbf{0} \times 2^0 \\ &= \mathbf{00101010}_2\end{aligned}$$

Bit-plan oppdeling

- Binære bilder basert på pikslenes n -te bitplassering
- Hvis et 8-bit piksel har verdi 42, er

$$42 = 0 \times 2^7 + 0 \times 2^6 + 1 \times 2^5 + 0 \times 2^4 + 1 \times 2^3 + 0 \times 2^2 + 1 \times 2^1 + 0 \times 2^0$$
$$= 00101010_2$$

- Bitplanene til Mona:

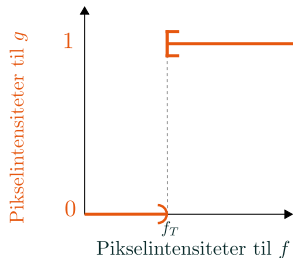


Terskling

- Grense-tilfelle av lineær transformasjon
- Ett intervall av innbildets verdier settes lik 0, og de resterende verdiene lik 1
- Gir et binært (to-nivå) bilde:



$$T[i] = \begin{cases} 0, & i < f_T \\ 1, & i \geq f_T \end{cases}$$



- Mål: Effektivisere implementasjonen
- Avbildningsfunksjonen utføres på alle mulige intensiteter og resultatene lagres in en tabell, en look up table (LUT)
- Gråtone-avbildningen utføres så som oppslag i en tabell

Implementasjon av gråtonetransformasjoner

Eksempel: $T[i] = c \log(i + r)$

Direkte implementasjon

```
for  $x = 0, \dots, N - 1$  do
  for  $y = 0, \dots, M - 1$  do
     $g(x, y) = c \log(f(x, y) + r)$ 
```

Fyll inn en LUT ...

```
for  $i = 0, \dots, G - 1$  do
   $T[i] = c \log(i + r)$ 
```

... så endre pikselverdiene

```
for  $x = 0, \dots, N - 1$  do
  for  $y = 0, \dots, M - 1$  do
     $g(x, y) = T[f(x, y)]$ 
```

Implementasjon av gråtonetransformasjoner

Eksempel: $T[i] = c \log(i + r)$

Direkte implementasjon

```
for  $x = 0, \dots, N - 1$  do
  for  $y = 0, \dots, M - 1$  do
     $g(x, y) = c \log(f(x, y) + r)$ 
```

Fyll inn en LUT ...

```
for  $i = 0, \dots, G - 1$  do
   $T[i] = c \log(i + r)$ 
```

... så endre pikselverdiene

```
for  $x = 0, \dots, N - 1$  do
  for  $y = 0, \dots, M - 1$  do
     $g(x, y) = T[f(x, y)]$ 
```

Implementasjon av gråtonetransformasjoner

Eksempel: $T[i] = c \log(i + r)$

Direkte implementasjon

```
for  $x = 0, \dots, N - 1$  do
  for  $y = 0, \dots, M - 1$  do
     $g(x, y) = c \log(f(x, y) + r)$ 
```

Fyll inn en LUT ...

```
for  $i = 0, \dots, G - 1$  do
   $T[i] = c \log(i + r)$ 
```

... så endre pikselverdiene

```
for  $x = 0, \dots, N - 1$  do
  for  $y = 0, \dots, M - 1$  do
     $g(x, y) = T[f(x, y)]$ 
```


- Gråtonehistogrammer
- Lineær transformasjon
 - Forstå hva a og b gjør med bildet
 - Bestemme a og b
 - Eksplisitt
 - Gå fra ett intensitetsintervall til et annet
 - Bestemme ønsket middelværdi μ_T og standardavvik σ_T
- Ikke-lineære, parametriske transformasjoner:
 - Logaritmisk
 - Eksponentiell
 - Power-law (gamma) transformasjon
 - Stykkevis lineær
 - Hvordan kontrasten endres i mørke og lyse deler av bildet
 - Skisse av funksjonene