

POBOLJŠANJE SLIKE U PROSTORNOM DOMENU

POGLAVLJE 3

POBOLJŠANJE SLIKE

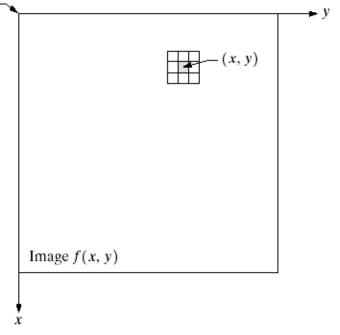
- Proces obrade slike koji kao rezultat ima sliku koja bolje odgovara specifičnoj aplikaciji
 - Različite metode za rentgensku sliku i sliku Marsa
 - Ne postoji univerzalno merilo kvaliteta neke metode
- Metode za poboljšanje slike mogu se podeliti u dve grupe
 - U prostornom domenu operacije se izvode direktno na slici (na pikselima)
 - U frekvencijskom domenu operacije se izvode na transformaciji originalne slike
- Restauracija je postupak obrade oštećene slike koji kao rezultat daje sliku što bližu originalnoj
 - Pojmovi restauracije i poboljšanja se donekle preklapaju

POBOLJŠANJE SLIKE U PROSTORNOM DOMENU

Operacije se izvode direktno na pikselima

$$g(x,y) = T[f(x,y)]$$

- T je operator nad okolinom tačke (x,y) u slici f(x,y) (ili više različitih slika)
- Okolinu definiše prozor (maska)
- Prozor je najčešće kvadratni ili pravougaoni
- Operacije na nivou piksela
 - Prozor dimenzije 1x1
- Operacije na nivou okoline
 - Prozor dimenzije mxn

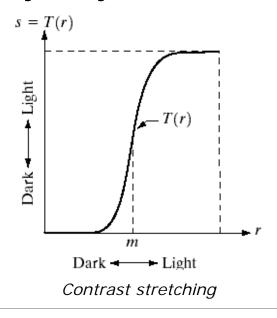


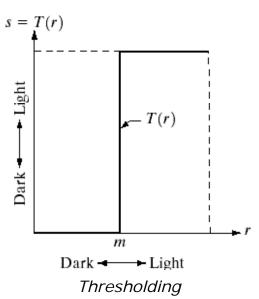
POBOLJŠANJE SLIKE NA NIVOU PIKSELA

- T je funkcija transformacije intenziteta
 - s i r označavaju vrednosti intenziteta datih piksela

$$s = T(r)$$

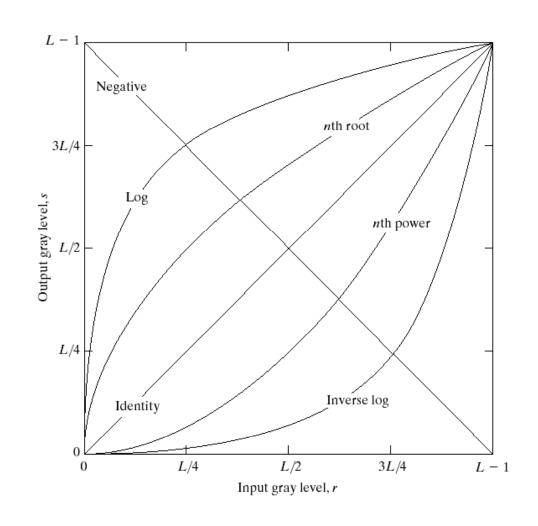
- Primer povećanje kontrasta (contrast stretching)
 - Nelinearno zatamnjivanje vrednosti r ispod nivoa m, i posvetljavanje vrednosti r iznad nivoa m





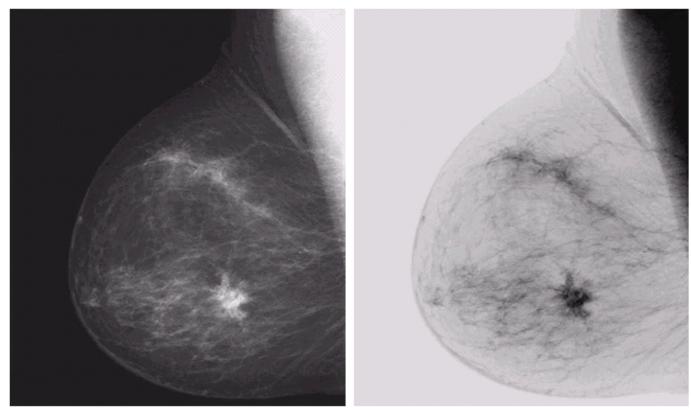
TRANSFORMACIJE INTENZITETA

- Linearne
 - Identitet
 - Negativ
- Logaritamske
 - Log
 - Invertovani log
- Stepene
 - *n*-ti stepen
 - *n*-ti koren
 - Implementacija preko lookup tabela (preslikavanje r u s)



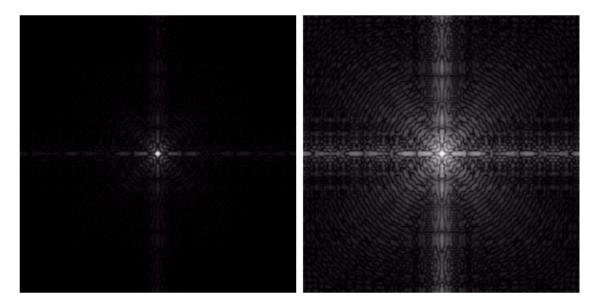
NEGATIV SLIKE

- Transformacija: s = L 1 r
 - Naglašavanje svetlih detalja u tamnim regijama slike
 - Mamogram (lezija i detalji se bolje uočavaju na negativu)



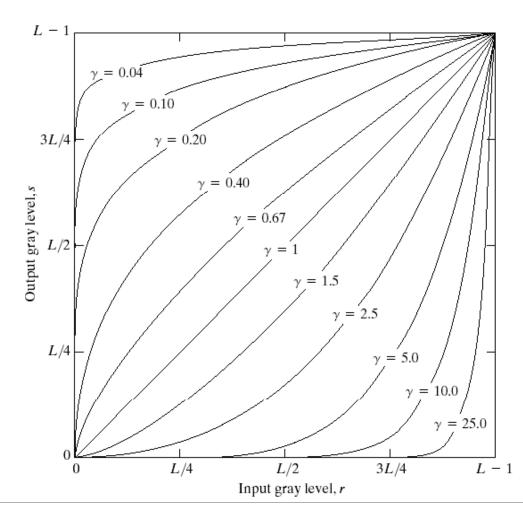
LOG TRANSFORMACIJE

- Opšti izraz: $s = c \cdot \log(1+r), r \ge 0, c = const.$
 - Širi opseg vrednosti tamnih i komprimuje opseg vrednosti svetlih piksela (obrnuto važi za invertovanu log trans.)
 - Slike Furijeovog spektra često su u opsegu od 0 do 10⁶
 - Nemoguće sa 8 bita verno prikazati takav opseg vrednosti
 - Log transformacija nelinearno modifikuje dinamički opseg



STEPENE TRANSFORMACIJE

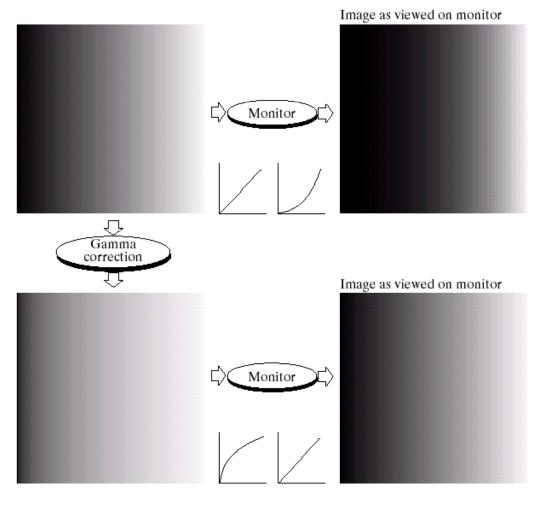
- Opšti izraz: $s = c \cdot r^{\gamma}, \ c \ge 0, \ \gamma \ge 0$
 - Slično kao log transformacija
 - Ovde se promenom parametara može dobiti čitava familija transformacija
 - Mnogi uređaji za snimanje, štampanje i prikaz slika imaju ovakvu karakteristiku
 - Kompenzacija uticaja uređaja naziva se gama korekcija



GAMA KOREKCIJA

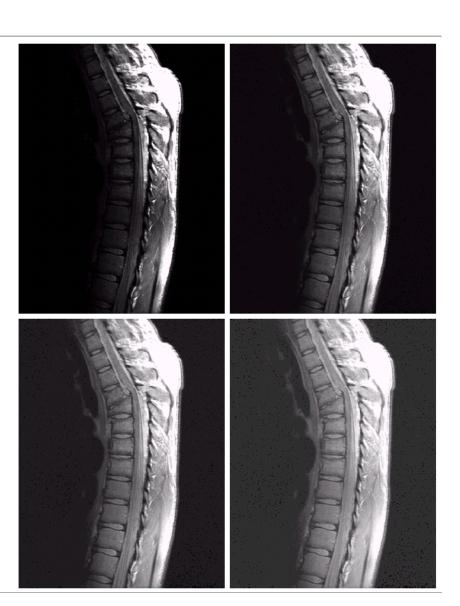
Katodna cev

- Gama faktor u opsegu 1.8-2.5
- Nijanse se prikazuju tamnijim nego što zaista jesu
- Pretprocesiranje transformacijom sa gama faktorom 0.4 otklanja negativan uticaj katodne cevi
- Sličan postupak korekcije i kod printera i skenera (različito gama)



NELINEARNA PROMENA KONTRASTA

- Naglašavanje detalja
 - Primer MRI snimka kičme
 - Slika je dominantno tamna
 - Stepenom transformacijom sa gama manjim od 1, svetli detalji će postati lakše uočljivi
 - Ako je gama previše malo, slika će izgubiti kontrast
 - Gama vrednosti:0.6, 0.4, 0.3
 - -c=1 kod svih slika



NELINEARNA PROMENA KONTRASTA

- Popravka kontrasta
 - Slika deluje isprano
 - Stepenom
 transformacijom sa
 gama većim od 1,
 tamni detalji će
 postati naglašeni
 - Ako je gama previše veliko, detalji će biti previše tamni
 - Gama vrednosti:3.0, 4.0, 5.0



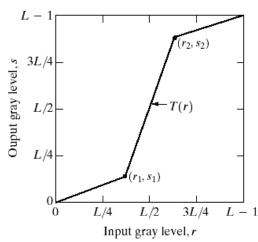




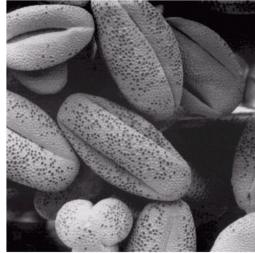


DEO-PO-DEO LINEARNE TRANSFORMACIJE

- Veliki broj ulaznih parametara
 - Tačke koje definišu karakteristiku preslikavanja piksela ulazne u piksele izlazne slike
- U zavisnosti od broja tačaka može se dobiti proizvoljna karakteristika
 - Povećanje kontrasta
 - Binarizacija (thresholding)



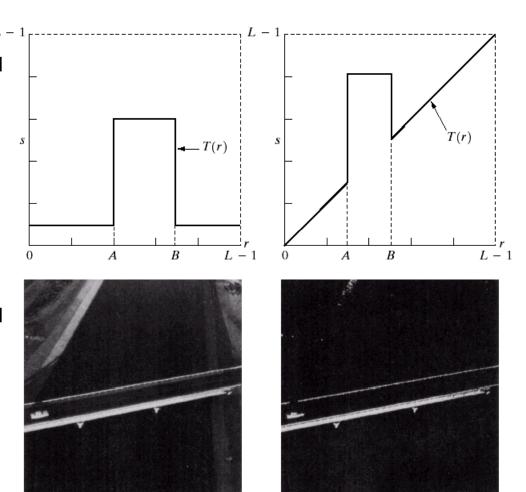




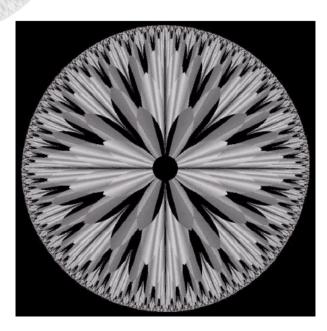


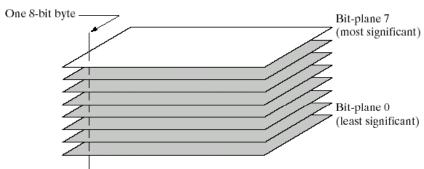
DEO-PO-DEO LINEARNE TRANSFORMACIJE

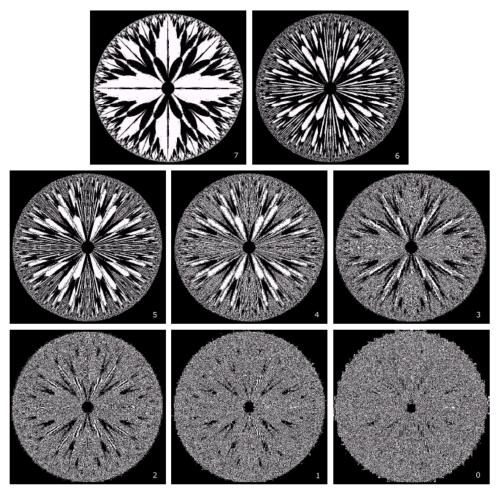
- Binarizacija
 - Pikseli koji su u opsegu vrednosti [A,B] dobijaju vrednost 1, a svi ostali vrednost 0 (primer dole desno)
- Isticanje pojedinih amplitudskih opsega
 - Pikseli koji su u opsegu vrednosti [A,B] dobijaju visoku konstantnu vrednost, a svi ostali ostaju nepromenjeni



DEKOMPOZICIJA NA BITSKE RAVNI





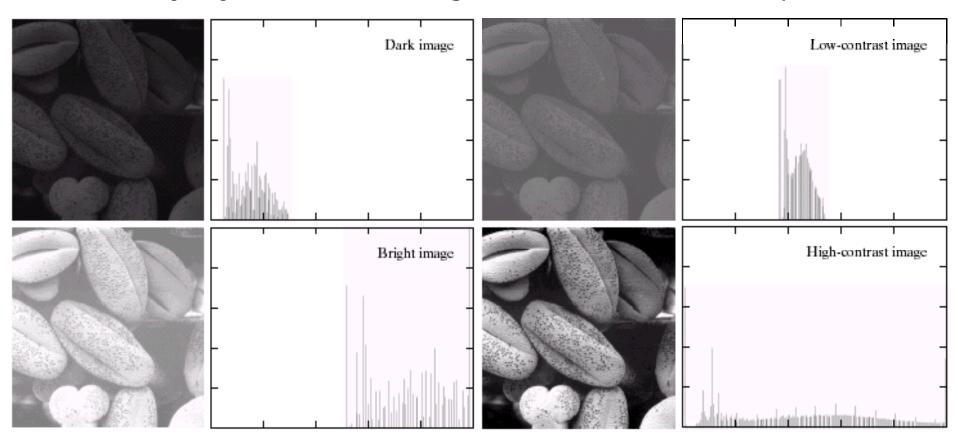


HISTOGRAM SLIKE

- Diskretna funkcija $h(r_k)-n_k$
 - $-r_k$ je k-ti nivo sivog u opsegu [0,L-1]
 - n_k je broj piksela u slici sa vrednošću r_k
- Normalizovani histogram $p(r_k)=n_k/n$
 - n je ukupan broj piksela u slici
 - Predstavlja procenu verovatnoće pojavljivanja određene vrednosti piksela r_k
 - Suma svih komponenti normalizovanog histograma je 1
- Histogram predstavlja osnovu mnogih metoda za obradu slike
 - Pored poboljšanja slike u prostornom domenu, koristi se i u kompresiji, segmentaciji, itd.
 - Jednostavno računanje i hardverska implementacija

HISTOGRAM SLIKE

- Primer iste slike sa 4 različita histograma
 - Najbolja slika ima histogram sa uniformnom raspodelom



EKVALIZACIJA HISTOGRAMA

 $s_k = T(r_k)$

- Postupak transformacije slike tako da histogram postane približno uniforman
- Cilj je pronaći transformaciju *T*

$$s = T(r), \ 0 \le r \le 1,$$

 $r = T^{-1}(s), \ 0 \le s \le 1$



- (a) T(r) je jednoznačna i monotono rastuća u intervalu $0 \le r \le 1$,
- (b) $0 \le T(r) \le 1$ za $0 \le r \le 1$
- Uslov (a) obezbeđuje inverznost transformacije i isti poredak nijansi u novoj i originalnoj slici
- Iz uslova (b) sledi da će pikseli nove slike biti u istom opsegu kao i pikseli originalne slike

EKVALIZACIJA HISTOGRAMA

- Kontinualne slučajne promenljive r i s imaju odgovarajuće funkcije gustine raspodele $p_r(r)$ i $p_s(s)$
- Ako su $p_r(r)$ i T(r) poznate, može se izvesti sledeće

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right|,$$

$$s = T(r) = \int_0^r p_r(w) dw,$$

$$\frac{ds}{dr} = \frac{dT(r)}{dr} = \frac{d}{dr} \left[\int_0^r p_r(w) dw \right] = p_r(r),$$

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right| = p_r(r) \left| \frac{1}{p_r(r)} \right| = 1, \ 0 \le s \le 1$$

- Dobija se uniformna funkcija gustine raspodele $p_s(s)$
- Pikseli u transformisanoj slici će sa jednakom verovatnoćom uzimati sve vrednosti iz opsega [0,1]

EKVALIZACIJA HISTOGRAMA

• Prelaskom na diskretne promenljive u opsegu [0,L-1], dobija se

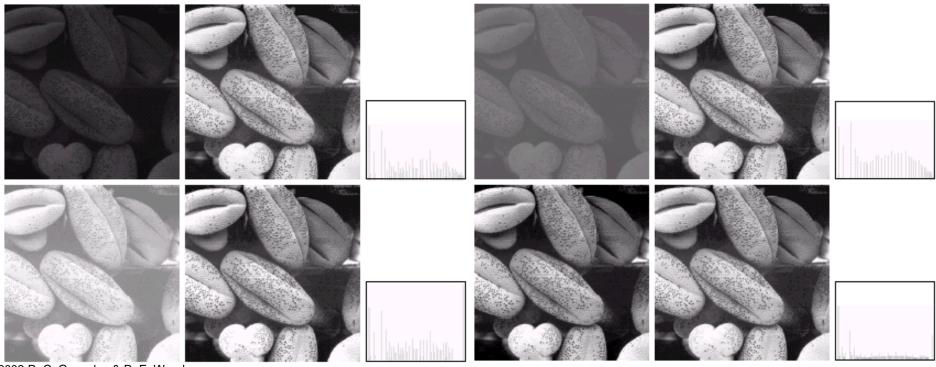
$$p_r(r_k) = \frac{n_k}{n}, \ k = 0, 1, 2, ..., L - 1,$$
 $s_k = T(r_k) = \sum_{j=0}^k p_r(r_j) = \sum_{j=0}^k \frac{n_j}{n}, \ k = 0, 1, 2, ..., L - 1$

$$r_k = T^{-1}(s_k), \ k = 0, 1, 2, ..., L - 1$$

- Slika sa ekvalizovanim histogramom dobija se od originalne slike samo na osnovu poznavanja njenog histograma
- U diskretnom slučaju nije sigurno da će histogram biti potpuno uniforman, ali će pikseli biti u čitavom opsegu
- Iako su uslovi (a) i (b) zadovoljeni, inverzna transformacija će postojati samo ako originalna slika ima sve nijanse

EKVALIZACIJA HISTOGRAMA

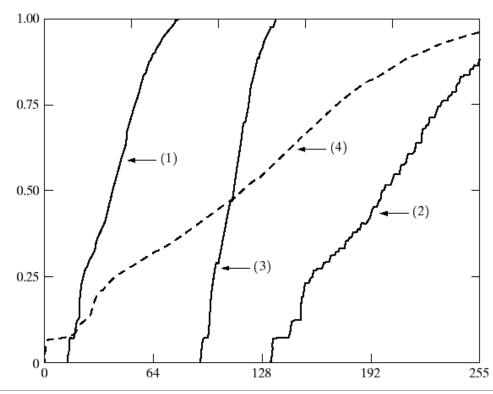
- Rezultat ekvalizacije (linearizacije) histograma
 - Svaka slika ekvalizovana je na osnovu svog histograma
 - Prve tri slike izgledaju značajno bolje nego pre ekvalizacije
 - Histogrami su slični (uniformni), ali ne i sasvim isti



EKVALIZACIJA HISTOGRAMA

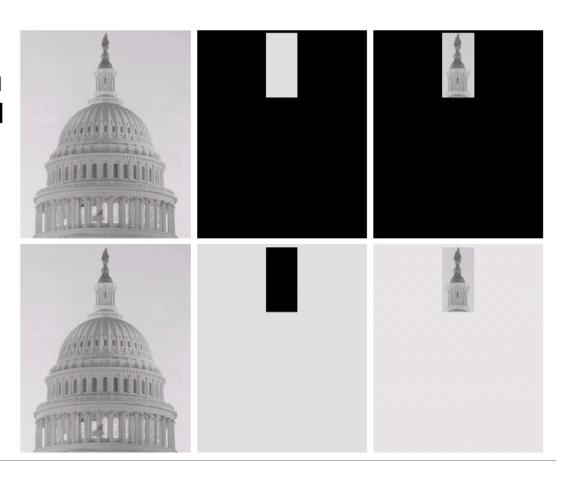
- Adaptivno poboljšanje slike
 - Primenjena transformacija slike zavisi od sadržaja slike
 - Sve četiri slike imaju različite transformacije T(r) na osnovu kojih su ekvalizovani histogrami

 Transformacije kojima su ekvalizovani histogrami slika zrna polena na prethodnom slajdu



ARITMETIČKO-LOGIČKE OPERACIJE NA SLIKAMA

- Operacije se obavljaju između dve ili više slika na nivou piksela – između odgovarajućih piksela
- Logičke operacije
 - Operacije na pikselu vrše se na bitima od kojih se on sastoji
 - {AND, OR, NOT} je kompletan skup
 - Često se koriste u morfološkoj obradi
 - Maskiranje –
 izdvajanje regiona
 od interesa (ROI)
 (primer: AND i OR)



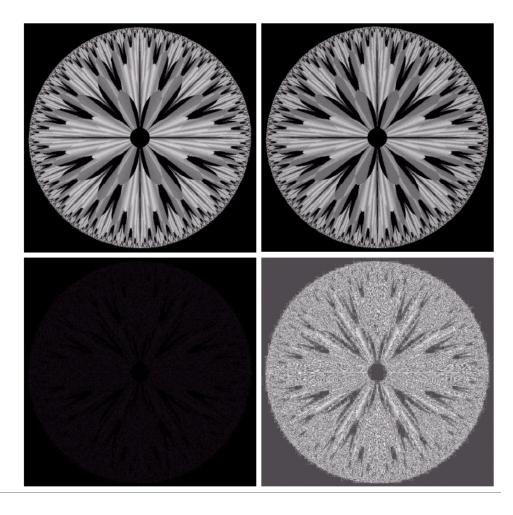
ARITMETIČKE OPERACIJE

- Značaj aritmetičkih operacija u obradi slike:
 - 1) oduzimanje, 2) sabiranje, 3) množenje, 4) deljenje
 - Deljenje slika predstavlja se kao množenje piksela jedne slike sa recipročnom vrednošću datog piksela druge slike
- Množenje
 - Povećanje srednje vrednosti slike množenjem sa konstantom,
 - Maskiranje (ROI) množenjem sa maskom koja nije binarna već ima više nijansi sivog
- Oduzimanje i sabiranje imaju mnogo veći značaj u obradi slike

ODUZIMANJE SLIKA

- Naglašavanje razlika između slika
 - Fraktalna slika i ista ta slika sa samo prve 4 (značajne) bitske ravni
 - Oduzimanjem ove dve slike dobija se slika razlike koja je u 8bitnoj skali gotovo crna
 - Ekvalizacijom
 histograma dobija se
 slika na kojoj se jasno
 uočavaju razlike

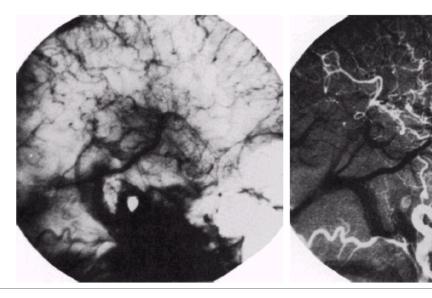
$$g(x,y) = f(x,y) - h(x,y)$$



ODUZIMANJE SLIKA

- Mask mode radiography
 - Početni rentgenski snimak tkiva predstavlja masku
 - U krvotok pacijenta ubrizgava se kontrastno sredstvo, pa se u nekoliko faza prave novi snimci istog tkiva
 - Oduzimanjem maske od snimaka sa kontrastnim sredstvom dobijaju se slike kod kojih su naglašene promene koje su nastale nakon ubrizgavanja sredstva

 MMR snimak kičmene regije (na desnoj slici vide se jasno krvni sudovi)



ODUZIMANJE SLIKA

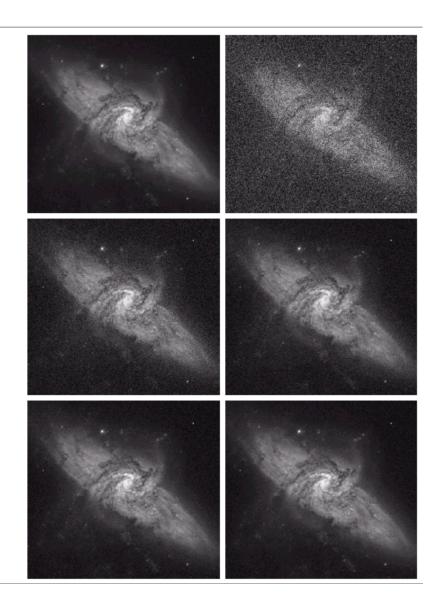
- Oduzimanje generiše negativne vrednosti pa je potrebno izvršiti preskaliranje u radni opseg
 - Dodavanje 255 svakom pikselu i deljenje sa 2
 - Ne osigurava korišćenje celog opsega [0, 255]
 - Zaokruživanje pri deljenju sa dva smanjuje tačnost
 - Dodavnje najmanje vrednosti svim pikselima, pa deljenje sa novom maksimalnom vrednošću i množenje sa 255
- Oduzimanje slike koristi se i u segmentaciji slike
 - Detekcija pokreta oduzimanjem slike pozadine

SABIRANJE SLIKA

- Usrednjavanje slika
 - Sabiranje više slika koje su nastale od iste slike dodavanjem nekorelisanog šuma nulte srednje vrednosti

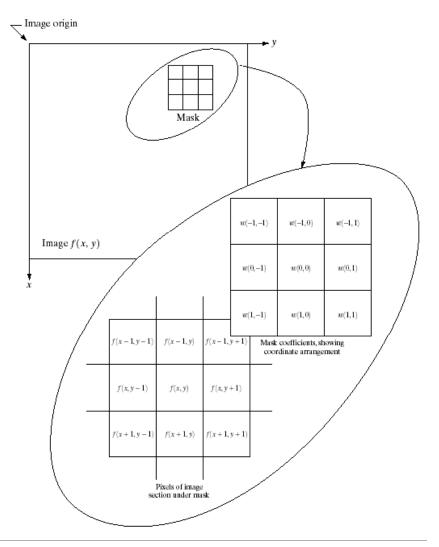
$$g(x,y) = f(x,y) + \eta(x,y)$$
$$\bar{g}(x,y) = \frac{1}{K} \sum_{i=1}^{K} g_i(x,y)$$
$$E\left\{\bar{g}(x,y)\right\} = f(x,y)$$
$$\sigma_{\bar{g}(x,y)}^2 = \frac{1}{K} \sigma_{\eta(x,y)}^2$$

 Kako K raste varijansa opada (rezultat bliži originalu)



PROSTORNO FILTRIRANJE

- Operacije na nivou okoline
 - Vrednost piksela u filtriranoj slici dobija se na osnovu okoline odgovarajućeg piksela u originalnoj slici i koeficijenata pokretne maske koja se koristi
 - Maska se još naziva i prozor, filtar ili kernel
 - Uobičajeno je da je maska neparnih dimenzija $m \times n$ u cilju simetrije oko centralnog piksela: m=2a+1, n=2b+1
 - Najmanja dimenzija maske je 3x3 (1x1 je jedan piksel)



PROSTORNO FILTRIRANJE

- Linearni prostorni filtar
 - Odziv R linearnog filtra sa maskom od 3x3 piksela

$$R = w(-1,1)f(x-1,y-1) + w(-1,0)f(x-1,y) + \cdots +w(0,0)f(x,y) + \cdots +w(1,0)f(x+1,y) + w(1,1)f(x+1,y+1)$$

– Opšti izraz linearnog filtra sa maskom (2a+1)x(2b+1) piksela

$$g(x,y) = \sum_{s=-a}^{a} \sum_{s=-b}^{b} w(s,t) f(x+s,y+t),$$
$$a = (m-1)/2, b = (n-1)/2$$

 U linearnom slučaju proces filtriranja odgovara konvoluciji sa datom maskom (impulsni odziv), pa je tada uobičajen izraz konvoluciona maska ili konvolucioni kernel

PROSTORNO FILTRIRANJE

- Linearni prostorni filtar
 - Skraćena notacija

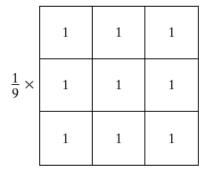
$$R = w_1 z_1 + w_2 z_2 + \dots + w_{mn} z_{mn} = \sum_{i=1}^{n} w_i z_i$$

| w_1 | w_2 | w_3 |
|-------|-------|-------|
| w_4 | w_5 | w_6 |
| w_7 | w_8 | w_9 |

- Nelinearni prostorni filtar
 - Zasnovan na sličnom principu pokretne maske, ali ne koristi samo množenje koeficijenata i sabiranje
 - Npr. median filtar sortira piksele u okviru prozora i kao rezultat daje centralni piksel u poretku
- Granični slučajevi na krajevima slike
 - Filtrirana slika će biti manja ako maska ne ide preko ivice
 - Ubacivanje nula (zero padding) omogućava filtriranje čitave slike uz izvesna izobličenja na krajevima
 - Preslikavanje preko ivice (*mirroring*) daje bolji rezultat

PROSTORNI FILTRI ZA UBLAŽAVANJE SLIKE

- Ublažavanje slike (smoothing)
 - Redukcija šuma šum predstavlja nagle (oštre) promene osvetljaja (ivice u slici su veoma značajne, a takođe predstavljaju nagle promene osvetljaja, pa će i one ublažavanjem slike biti oštećene – neželjeni efekat)
 - Zamućivanje slike (blur) pretprocesiranje slike u kojem se ukidaju sitni detalji pre ekstrakcije velikih objekata
- Linearni filtri za ublažavanje slike
 - Nazivaju se i usrednjivači ili NF filtri
 - Opšti izraz:



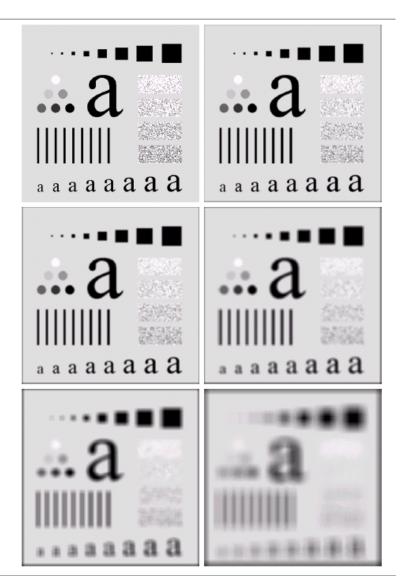
Box filtar

Weighted average

$$g(x,y) = \frac{\sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t) f(x+s,y+t)}{\sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t)}$$

PROSTORNI FILTRI ZA UBLAŽAVANJE SLIKE

- Efekti ublažavanja slike
 - Originalna slika i 5 slika nakon ublažavanja filtrima usrednjivačima sa kvadratnim maskama dimenzija:
 3, 5, 9, 15 i 35 piksela
 - Parametri test slike:
 - Veličine stranice kvadrata na vrhu: 3,5,9,15,25,35,45,55
 - Razmak kvadrata 25
 - Slova na dnu od 10 do 24 piksela sa korakom 2
 - Veliko slovo u sredini 60 piksela
 - Vertikalne linije 5x100 piksela
 - Pravougaonici šuma 50x120

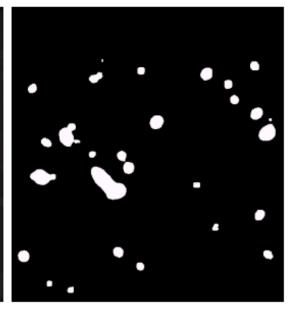


PROSTORNI FILTRI ZA UBLAŽAVANJE SLIKE

- Uklanjanje malih objekata
 - Zamućivanjem prve slike dobija se druga u kojoj gotovo da nema malih objekata
 - Binarizacijom druge slike poredjenjem sa pragom elminišu se u potpunosti mali objekti, pa se dobija maska u kojoj se nalaze samo veliki objekti (ROI) iz originalne slike

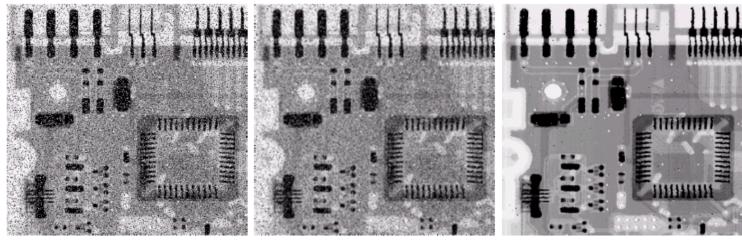






PROSTORNI FILTRI ZA UBLAŽAVANJE SLIKE

- Filtri statistike poretka (order-statistics)
 - Nelinearni filtri zasnovani na sortiranju (poretku) piksela originalne slike koji su obuhvaćeni maskom
 - Najpoznatiji predstavnik je median filtar (centralna vrednost u poretku je izlaz filtra)
 - MAX i MIN filtri najmanja tj. najveća vrednost u poretku
 - Primer: Rentgenski snimak elektronske komponente sa impulsnim šumom, 3x3 usrednjivač, 3x3 median



PROSTORNI FILTRI ZA IZOŠTRAVANJE SLIKE

- Izoštravanje (sharpening) je obrnut proces od ublažavanja (smoothing)
- Cilj izoštravanja
 - Naglašavanje finih detalja u slici
 - Otklanjanje zamućenja (blur) koje je nastalo ili usled greške ili zbog prirode sistema za akviziciju slike
- Pošto se ublažavanje ostvaruje usrednjavanjem (integracija) logično je da se izoštravanje realizuje prostornim diferenciranjem slike
 - Diferenciranje naglašava diskontinuitete (ivice slike)
 - Potrebno je definisati prvi i drugi izvod slike po prostornim koordinatama

PROSTORNI FILTRI ZA IZOŠTRAVANJE SLIKE

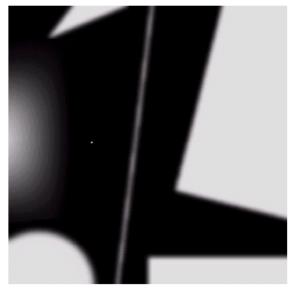
- Osobine prvog i drugog izvoda slike
 - Prvi izvod
 - Nula u oblastima konstantnog osvetljaja
 - Različit od nule na početku step funkcije ili rampe
 - Različit od nule duž rampe
 - Drugi izvod
 - Nula u oblastima konstantnog osvetljaja
 - Različit od nule na početku i kraju step funkcije ili rampe
 - Nula duž rampe
- Prvi i drugi izvod slike f po prostornoj koordinati x

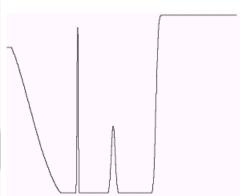
$$\frac{\partial f}{\partial x} = f(x+1) - f(x)$$

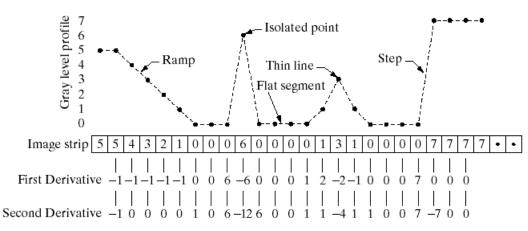
$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = f(x+1) + f(x-1) - 2f(x)$$











Osobine izvoda

- Prvi izvod
 - Daje deblje ivice
 - Bolji odziv na step
- Drugi izvod
 - Bolji odziv na fine detalje (tanke linije i izolovane tačke)
 - Na step funkciju daće dvostruki odziv
 - Veći odziv na liniju nego na step, i veći na tačku nego na liniju
- Češće se koristi drugi izvod od prvog

POBOLJŠANJE SLIKE DRUGIM IZVODOM - LAPLASIJAN

Izotropni filtar

- Nezavisan od pravca prostiranja diskontinuiteta u slici
- Isti se rezultat dobija ako se slika prvo filtrira pa rotira ili rotira pa filtrira (rotation invariant)
- Najprostiji izotropni diferencijalni operator Laplasijan

$$\nabla^2 f = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$$

Zamenom parcijalnih izvoda po koordinatama dobija se

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = f(x+1,y) + f(x-1,y) - 2f(x,y)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = f(x,y+1) + f(x,y-1) - 2f(x,y)$$

$$\nabla^2 f = [f(x+1,y) + f(x-1,y) + f(x,y+1) + f(x,y-1)] - 4f(x,y)$$

POBOLJŠANJE SLIKE DRUGIM IZVODOM - LAPLASIJAN

Realizacija

- Može se jednostavno formirati maska filtra: centralni koeficijent je -4, a 4-susedni su 1 (90° rot.)
- Laplasijan sadrži parcijalne druge izvode po glavnim koordinatama
- Mogu se dodati i izvodi po dijagonalama: centralni je 8, a svi 8-susedi su 1 (45° rot.)

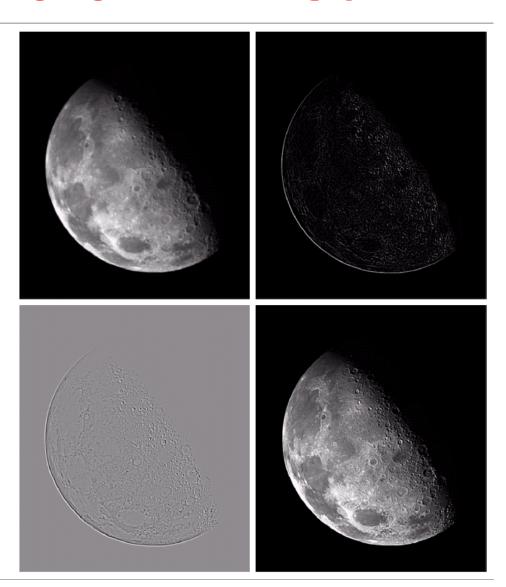
| 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 1 |
|----|----|----|----|----|----|
| 1 | -4 | 1 | 1 | -8 | 1 |
| 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 1 |
| 0 | -1 | 0 | -1 | -1 | -1 |
| -1 | 4 | -1 | -1 | 8 | -1 |
| 0 | -1 | 0 | -1 | -1 | -1 |

- Negativna logika: centralni pozitivan
- Kombinovanjem filtrirane slike sa originalnom f(x,y) dobija se slika g(x,y) sa izoštrenim detaljima

$$g(x,y) = \begin{cases} f(x,y) - \nabla^2 f(x,y), & \text{centralni koef. negativan} \\ f(x,y) + \nabla^2 f(x,y), & \text{centralni koef. pozitivan} \end{cases}$$

POBOLJŠANJE SLIKE DRUGIM IZVODOM - LAPLASIJAN

- Izoštravanje slike primenom Laplasijana
 - Severni pol Meseca
 - Nakon filtriranja
 Laplasijanom dobija se slika koja sadrži samo detalje originalne slike
 - Laplasijan može dati i negativne vrednosti pa je u cilju prikaza sliku potrebno preskalirati
 - Kombinovanjem sa originalnom slikom dobija se slika u kojoj su detalji mnogo oštriji



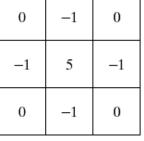
POBOLJŠANJE SLIKE DRUGIM IZVODOM - LAPLASIJAN

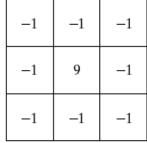
- Pojednostavljena varijanta u jednom koraku
 - Kombinovanje originalne slike i definicije Laplasijana

$$g(x,y) = f(x,y) - [f(x+1,y) + f(x-1,y) + f(x,y+1) + f(x,y-1)] + 4f(x,y)$$

$$= 5f(x,y) - [f(x+1,y) + f(x-1,y) + f(x,y+1) + f(x,y+1)]$$

- Originalna slika *identity* filtar
 - Samo centralni koeficijent maske je 1, a svi ostali 0
- Zbog linearnosti moguće je sabiranje i oduzimanje sa maskom Laplasijana, čime se dobija maska filtra za izoštravanje slike



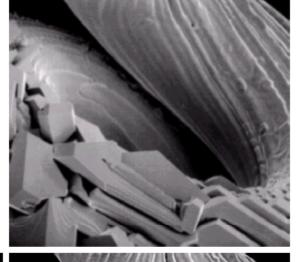


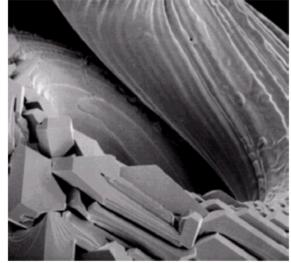
POBOLJŠANJE SLIKE DRUGIM IZVODOM - LAPLASIJAN

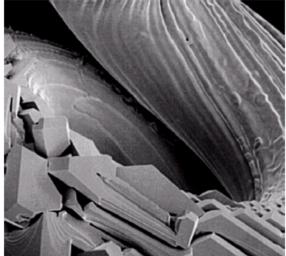
- Izoštravanje slike primenom Laplasijana u jednom koraku
 - VlaknoTungstena
 - Rezultati
 filtriranja sa dve
 različite maske
 - Centralni 5 (dole levo)
 - Centralni 9 (dole desno)
 - 9 daje bolji rezultat od 5

| 0 | -1 | 0 | |
|----|----|----|--|
| -1 | 5 | -1 | |
| 0 | -1 | 0 | |

| -1 | -1 | -1 |
|----|----|----|
| -1 | 9 | -1 |
| -1 | -1 | -1 |





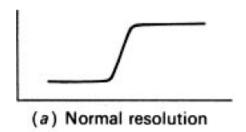


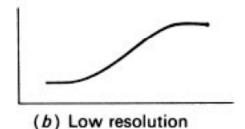
UNSHARP MASKING

- Oduzimanje zamućene (blurred) verzije od originalne slike
 - Standardni postupak u štamparskoj industriji (slika se dva puta skenira: u visokoj i u niskoj rezoluciji)

$$f_s(x,y) = \frac{c}{2c-1}f(x,y) - \frac{1-c}{2c-1}\bar{f}(x,y)$$

- Parametar c određuje odnos originalne i zamućene slike
- Zamućena slika može se dobiti interpolacijom slike niske rezolucije ili NF filtriranjem originalne





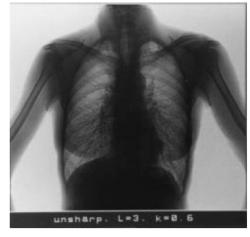


(c) Unsharp masking

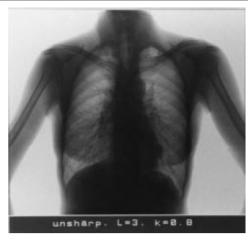
UNSHARP MASKING

Primer

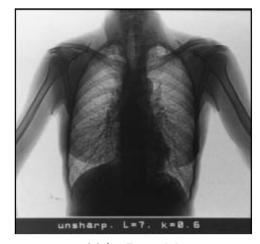
 Zamućena slika dobijena je usrednjavanjem originalne slike maskom jedinica dimenzija LxL



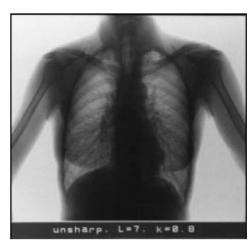
(a) L = 3, c = 0.6



(b) L = 3, c = 0.8



(c) L = 7, c = 0.6



(d) L = 7, c = 0.8

W.K.Pratt: Digital Image Processing, 3rd edition

POBOLJŠANJE SLIKE PRVIM IZVODOM - GRADIJENT

Gradijent slike f(x,y) je vektor

$$abla \mathbf{f} = \left[egin{array}{c} G_x \ G_y \end{array}
ight] = \left[egin{array}{c} rac{\partial f}{\partial x} \ rac{\partial f}{\partial y} \end{array}
ight]$$

Moduo gradijenta je izotropni operator

$$\nabla f = |\nabla \mathbf{f}| = \sqrt{\left[G_x^2 + G_y^2\right]} = \sqrt{\left[\left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y}\right)^2\right]}$$

Zbog jednostavnijeg računa koristi se aproksimacija

$$\nabla f \approx |G_x| + |G_y| = \left| \frac{\partial f}{\partial x} \right| + \left| \frac{\partial f}{\partial y} \right|$$

 Za različito definisane parcijalne izvode, dobijaju se različite varijante gradijenta koje se koriste u obradi slike

POBOLJŠANJE SLIKE PRVIM IZVODOM - GRADIJENT

- Različite varijante gradijentnih operatora
 - Konvolucija sa operatorskim maskama
 - Robertsov kros-gradijentni operator
 - Definisan dijagonalama na parnoj 2x2 okolini

$$G_x = (z_9 - z_5), G_y = (z_8 - z_6),$$

 $\nabla f \approx |z_9 - z_5| + |(z_8 - z_6)|$

- Sobelov operator
- Faktor 2 daje veću važnost centralnom pikselu

$$\nabla f \approx |(z_7 + 2z_8 + z_9) - (z_1 + 2z_2 + z_3)| + |(z_3 + 2z_6 + z_9) - (z_1 + 2z_4 + z_7)|$$

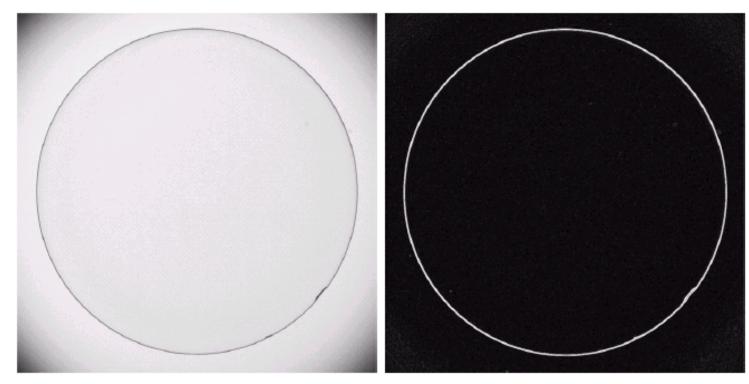
| z_1 | z_2 | z ₃ |
|----------------|----------------|----------------|
| z ₄ | Z ₅ | Z ₆ |
| z ₇ | z_8 | Z9 |

| -1 | 0 | 0 | -1 |
|----|---|---|----|
| 0 | 1 | 1 | 0 |

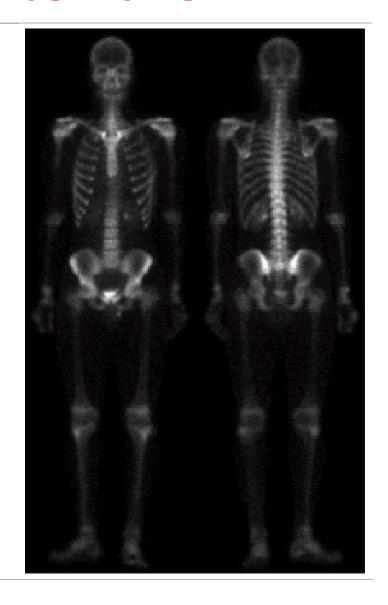
| -1 | -2 | -1 | -1 | 0 | 1 |
|----|----|----|----|---|---|
| 0 | 0 | 0 | -2 | 0 | 2 |
| 1 | 2 | 1 | -1 | 0 | 1 |

POBOLJŠANJE SLIKE PRVIM IZVODOM - GRADIJENT

- Primena Sobelovog operatora u inspekciji sočiva
 - Desna slika dobija se primenom Sobelovog operatora
 - Deformiteti sočiva (odstupanja od kruga) mogu se lako detektovati poređenjem sa krugom (dole desno)

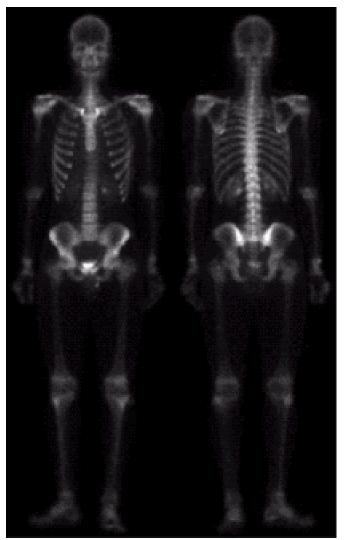


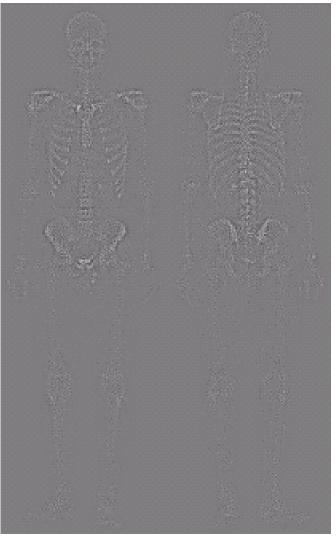
- Gama slika čitavog skeleta
 - Poboljšanje slike izoštravanjem i isticanjem detalja skeleta u cilju detekcije tumora i infekcije kostiju
 - Mali dinamički opseg i visok nivo šuma otežavaju zadatak



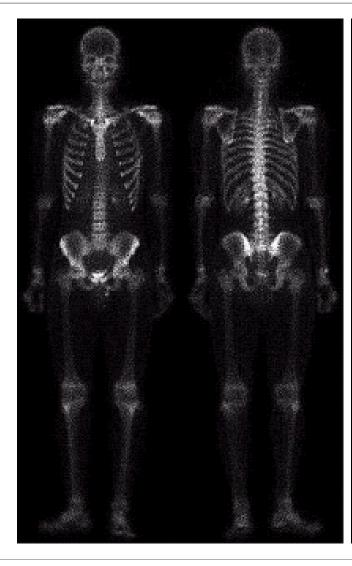
KOMBINOVANJE PROSTORNIH METODA ZA POBOLJŠANJE SLIKE

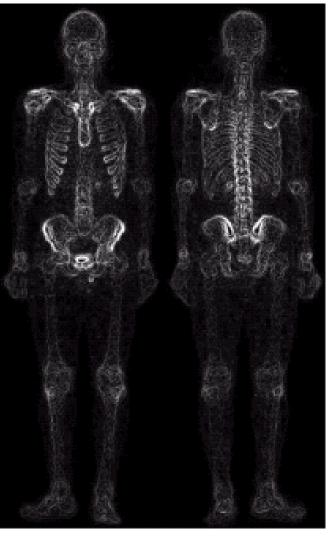
Laplasov
 operator sa
 maskom
 koja ima 8
 u centru i
 -1 na
 ostalim
 mestima





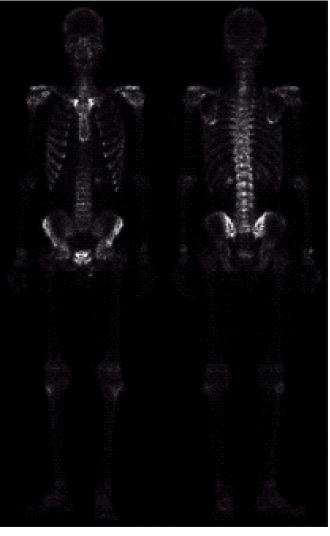
- Slika
 izoštrena
 sabiranjem
 sa
 Laplasovom
 slikom
 (levo)
- Originalna slika nakon obrade Sobelovim operatorom (desno)



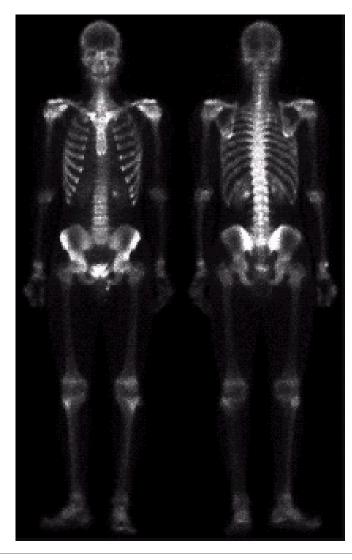


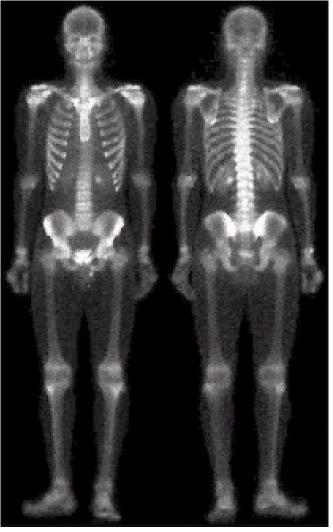
- Sobelova slika ublažena usrednjavanjem sa maskom 5x5 (levo)
- Maska
 dobijena
 množenjem
 izoštrene
 slike i
 ublažene
 Sobelove
 (desno)





- Izoštrena slika dobijena sabiranjem originalne slike i maske (levo)
- Konačna
 slika
 dobijena od
 prethodne
 stepenom
 transfor macijom
 (desno)

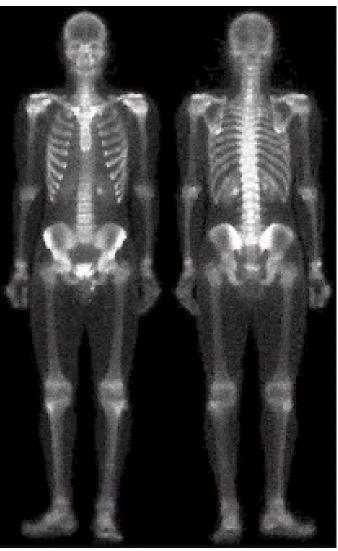




KOMBINOVANJE PROSTORNIH METODA ZA POBOLJŠANJE SLIKE

Poređenje
 početne
 slike (levo)
 i slike
 nakon
 obrade
 (desno)





ZAKLJUČAK

- Poboljšanje slike na nivou piksela
- Transformacije intenziteta
 - Linearne, logaritamske, stepene, gama korekcija, deo-po-deo linearne
 - Dekompozicija na bitske ravni
- Histogram i ekvalizacija histograma
- Aritmetičko-logičke operacije
- Poboljšanje na nivou okoline prostorno filtriranje
- Ublažavanje slike
 - Linearni i nelinearni prostorni filtri
- Izoštravanje slike
 - Laplasov operator, unsharp masking, gradijentni operator