

Algorytmy Przetwarzania Obrazów

Obraz i jego histogram

WYKŁAD 1
Dla studiów stacjonarnych 2021/2022

Dr hab. Anna Korzyńska, prof. IBIB PAN

Zaliczenie przedmiotu Algorytmy Przetwarzania Obrazów (APO)

- 7 wykładów omawiających implementację funkcjonalności obowiązkowych i ponadobowiązkowych w aplikacji na zaliczenie;
- 8 laboratoriów, na których będzie budowana, rozwijana i sprawdzana aplikacja do przetwarzania obrazów (praca indywidualna);
- Dodatkowo projekt egzaminacyjny w formie dodatkowych funkcjonalności w aplikacji rozwijanej w czasie laboratoriów lub oddzielnej aplikacji - do wyboru na następnym wykładzie

Aplikacja

Aplikacja powinna:

- być programem desktopowym z uproszczonym głównym interfejsem użytkownika w postaci typowego menu, ale za to z bardzo intuicyjnym rozbudowanym interfejsem do poszczególnych funkcjonalności;
- wczytywać jednocześnie kilka obrazów monochromatycznych lub/i kolorowych w następujących formatach: tif, png, jpg, bmp;
- obsługiwać funkcjonalność zapisu obrazu z i bez zmiany jego nazwy oraz duplikowania obrazów wczytanych;
- umożliwiać pokazywanie obrazów w kontekście ich histogramów oraz wyników ich przetwarzania;
- korzystać z biblioteki OpenCV (inne biblioteki powinny być uzgodnione z prowadzącym zajęcia)

Aplikacja może:

- być napisana w wybranym przez studenta języku programowania i przy użyciu wybranego przez studenta środowiska;
- być rozwijana na własnym komputerze, tak aby można ją była prezentować prowadzącemu w Teams-ach lub bezpośrednio z laptopa na zajęciach, ale na koniec semestru będzie musiała zostać **wgrana na dysk P (oceanik)** do określonego przez prowadzącego katalogu i powinna otwierać się na Aleksandrze i pracować na obrazach demonstracyjnych zgromadzonych przez studenta (problem uzgodnienia wersji oprogramowania).

Ocena z APO

Laboratoria:

Maksymalnie 50 punktów
{6*(6+1)+4+4};

Zalicza 26 punktów;

Maksymalna liczba nieobecności: 2

Egzamin:

Maksymalnie 50 punktów;
Zalicza 25 punktów;

Wykłady nie są obowiązkowe, ale na wykładzie 2, 4 i 6 będą przedstawiane, omawiane i konsultowane tematy projektów egzaminacyjnych, które należy wybrać do 29.10.2023 (lab 3)

Zaliczanie całego przedmiotu na podstawie sumy punktów z zaliczenia laboratoriów i punktów uzyskanych z projektu egzaminacyjnego (max 100) oceny wystawiane są według skali:

bdb – 91-100; db+ – 81-90; db – 71-80; dst+ – 61-70; dst – 51-60; ndst – mniej niż 51

Przypomnienie definicji i oznaczeń stosownych na POB

Historia dziedziny przetwarzanie obrazów

Rozmiar w pikselach: 1150x1150

Rozdzielczość poziomów szarości: 64

Pole widzenia 8.4x8.4, Kąt 78.3, Dystans 2445.97 km

31 czerwca 1964



Księżyc

<http://nssdc.gsfc.nasa.gov>



Pierwsze kolorowe zdjęcie z lądownika Perseverance wysłane na Ziemię. Zostało wykonane przez jedną z kamer Hazcam. Źródło: NASA/JPL-Caltech.

Przypomnienie ogólnej definicji obrazu

Obraz to ...

Dwuwymiarowa funkcja mówiąca o wartości pewnej mierzalnej wielkości $f(x, y)$, (najczęściej wartość to określa intensywność światła/luminancja lub intensywność kolorów podstawowych) w miejscu o współrzędnych x, y na ograniczonej, spójnej dwuwymiarowej powierzchni.

Obraz niesie informację o odwzorowywanej rzeczywistości lub o wizji autora, umieszczoną na ograniczonej, dwuwymiarowej i spójnej przestrzeni (2D)



Obraz cyfrowy w naukach technicznych i przyrodniczych to:

Zwarty, jednorodny i przestrzennie uporządkowany zbiór sygnałów:

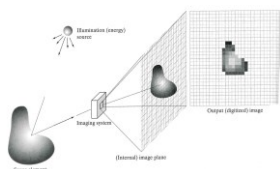
- związanych z cechą/cechami pomiarowymi, na bazie których tworzymy obraz (natężenie fali elektromagnetycznej, akustycznej, wielkości nie falowe np. czas relaksacji)
- dostosowanych do materialnego nośnika obrazu (papieru, kliszy, dyskietki, pamięci dyskowej itp.)
- niosących informację o odwzorowywanej rzeczywistości



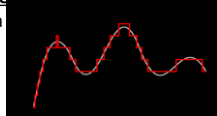
8

Obraz cyfrowy to funkcja $f(x, y)$ podwójnie dyskretna:

- odwzorowuje 3D na **dyskretną** i ograniczoną przestrzeń 2D



- informacja o intensywności **cechy pomiarowej jest dyskretna** (skwantowana) i zakodowana



Podstawowe definicje obowiązujące na APO

Obraz to dyskretna dwuwymiarowa funkcja $f(x, y)$ określona na ograniczonym fragmencie płaszczyzny, której wartości f to **intensywność** (jasność, kolor, odbicie lub pochłanianie fali elektromagnetycznej, itp.) w tym punkcie (x, y) .

- Dla obrazów szaroodcieniowych wartość f to luminancja jest skalarom
- Dla obrazów kolorowych wartość f to wektor o trzech składowych, określający kolor w wybranej przestrzeni koloru $f = \{f_r, f_g, f_b\}$
- Dla obrazów wielomodalnych i multispektralnych wartość f to wielowymiarowy wektor określający różne dane pomiarowe.

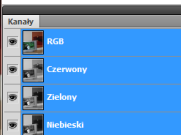
$f \in [L_{min}, L_{max}]$ - skala szarości/intensywności składowej pojedynczego kanału obrazu

$L_{min} = 0$, minimalna intensywność odpowiada czerni

L_{max} = maksymalna intensywność odpowiada bieli

M - liczba poziomów szarości $M = L_{max} - L_{min} + 1$ $M = 2^k$

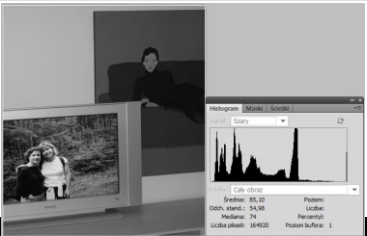
10



Pixel	0	1	2	3	4
0	88	107	103	101	96
1	77	92	30	83	90
2	91	85	85	91	89
3	88	96	93	93	104
4	101	104	99	96	106
5	96	103	105	95	102
6	84	91	89	93	91
7	80	86	83	77	75

Pixel	0	1	2	3	4
108	255	186	91	255	194
109	255	186	88	255	196
161	255	211	101	255	187
162	255	197	96	255	172
163	255	164	78	219	100
164	237	121	38	209	97
165	255	141	66	227	102
166	255	147	94	221	109
167	255	175	99	222	114
168	255	146	72	247	135
169	252	130	69	256	160
170	255	189	103	255	215

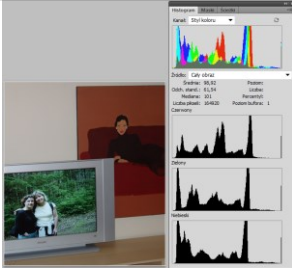
Podstawowa funkcjonalność: wyświetlanie obrazu i jego histogramu



Obraz cyfrowy: $N \times N$ pikseli.

$$f(x, y) = \begin{bmatrix} f(0, 0) & f(0, 1) & \dots & f(0, N-1) \\ f(1, 0) & f(1, 1) & \dots & f(1, N-1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f(N-1, 0) & f(N-1, 1) & \dots & f(N-1, N-1) \end{bmatrix}$$

13



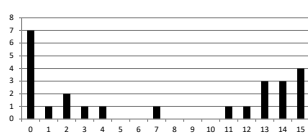
$$f(x, y) = \begin{bmatrix} f(0, 0) & f(0, 1) & \dots & f(0, N-1) \\ f(1, 0) & f(1, 1) & \dots & f(1, N-1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f(N-1, 0) & f(N-1, 1) & \dots & f(N-1, N-1) \end{bmatrix}$$

$$f_g(x, y) = \begin{bmatrix} f_g(0, 0) & f_g(0, 1) & \dots & f_g(0, N-1) \\ f_g(1, 0) & f_g(1, 1) & \dots & f_g(1, N-1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_g(N-1, 0) & f_g(N-1, 1) & \dots & f_g(N-1, N-1) \end{bmatrix}$$

$$f_b(x, y) = \begin{bmatrix} f_b(0, 0) & f_b(0, 1) & \dots & f_b(0, N-1) \\ f_b(1, 0) & f_b(1, 1) & \dots & f_b(1, N-1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_b(N-1, 0) & f_b(N-1, 1) & \dots & f_b(N-1, N-1) \end{bmatrix}$$

Histogram - rozkład ilości wystąpień pikseli o zadanych poziomach jasności w obrazie

15	15	0	0	2
13	13	15	0	0
0	0	7	14	14
0	1	2	3	4
15	14	13	12	11



M=16,
Lmin=0,
Lmax=15

15

Histogram definicja

Histogram to wykres słupkowy przedstawiający ilość pikseli o każdej potencjalnej wartości poziomu jasności lub koloru występującej w obrazie.

- Statystyka odwziewiedlająca rozkład jasności punktów w obrazie.
- Pewna estymata rozkładu jasności oryginalnego obrazu analogowego i rzeczywistości.



Tablica LUT

- Wykorzystywana do:
 - Przekodowania jasności;
 - Definiowania operacji punktowych (UOP)
 - Zapisu histogramu i działania operacji na histogramie

piksel	f(piksel)
0	13
1	34
2	234
...	...
254	11
255	255

13	14	5	13	6	14	8	6	9	8	11	12	7	10	7	7
0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15

Algorytm tworzenia (wyznaczania wartości) histogramu

Algorytm wyznaczania histogramu jest prosty: analizuje każdy piksel obrazu i zlicza piksele o każdym możliwym poziomie jasności.

Oznaczenia: $f(P)$ jest wartością elementu P mieszczącą się w przedziale $[0, Lmax]$. h jest tablicą histogramu czyli tablicą LUT o rozmiarze M .

Wstaw do tablicy $h(Z)$ ($0/1 \leq Z \leq M/Lmax$) wartości zero.

For wszystkich elementów P obrazu do:

Begin.

Zwiększ $h(f(P))$ o 1.

End.

Koniec algorytmu.

Implementacja jest jednak bardziej skomplikowana ze względu na różnorodność typów obrazów: monochromatyczne i kolorowe, wielo-spektalne, itp. oraz ze względu na założoną prezentację wyniku w postaci wykresu słupkowego (dobór obszaru wykresu, opis osi, opis populacji poziomów jasności, regulację prezentacji wykresu)

Generowanie wykresu słupkowego z tablicy LUT

Wyszukaj maksymalną wartość zapisaną w tablicy h – służącą do normalizacji
Przygotuj ramkę histogramu, opis jego osi i wynikającą z nich wartość współczynnika normalizacji $h()$

Zapamiętaj współrzędne ekranowe początku wykresu (x, y)

For wszystkich elementów tablicy LUT do: $\{h(1/0), \dots, h(M/Lmax)\}$ – **zależnie od języka**

Begin.

unormuj wartość $h()$

Narysuj odcinek o długości odpowiadającej wartości unormowanej i punkcie zaczepienia w współrzędnych (x, y)

Przesuń współrzędne (x, y) ;

Kumuluj informacje o parametrach rozkładu statystycznego jasności

End.

Dołącz informacje o rozkładzie statystycznym jasności do wykresu słupkowego

Koniec algorytmu.

Histogram skumulowany

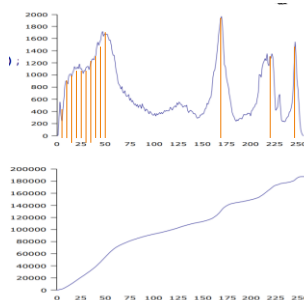
h - histogram

H - histogram skumulowany

(analog do dystrybucyj prawdopodobieństwa)

$$H(0) = h(0)$$

$$H(n) = H(n-1) + h(n)$$



Algorytm tworzenia histogramu skumulowanego

LUT $\{h(1/0), \dots, h(M/Lmax)\}$

$H(0) = h(0)$

For wszystkich elementów h histogramu obrazu P do:

Begin.

$H(H(i-1) + h(i))$

End.

Koniec algorytmu.

Operacje na histogramie

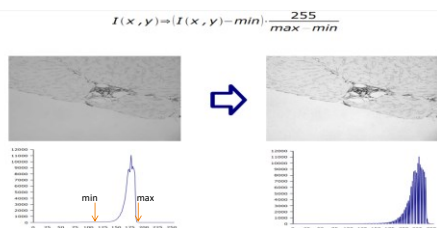
Obrazy zawierają elementy, które są trudne do zauważenia, z powodu słabego zróżnicowania jasności obiektu w stosunku do jasności otoczenia. Podniesienie czytelności obrazu można uzyskać przez manipulację histogramem

Operacje na histogramach:

1. **Linowe rozciąganie (z i bez obcięcia rzadko występujących jasności)**
2. **Nieliniowe rozciąganie: według funkcji gamma o zadanym parametrze**
3. Wyrównywanie według algorytmów zrównania częstotliwości występowania wszystkich poziomów jasności
4. **Wyrównanie typu equalizacja (ang. equalization)**

Rozciąganie histogramu (1)

Obrazy, w których nieefektywnie wykorzystujemy dynamikę/zakres odcieni i barw potencjalnie dostępny – liniowe rozciąganie bez obcinania

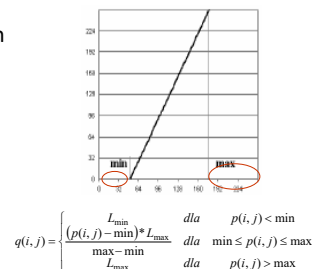


Efekt: podniesienie kontrastu

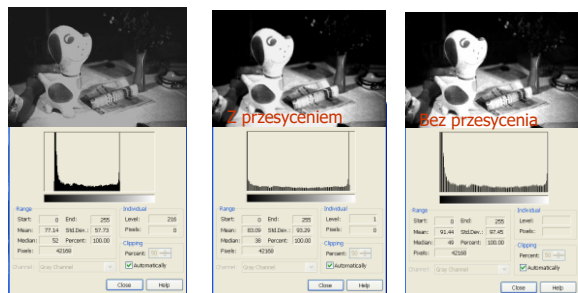
Liniowe rozciąganie histogramu

Optymalne wykorzystanie zakresu poziomów jasności:

- Zagospodarowanie całego zakresu dostępnych poziomów szarości
 - Wykorzystanie skrajnych zakresów do prezentacji zakresów średnich
- (mało liczne, nieistotne wartości skrajne)



Liniowe rozciąganie histogramu



25

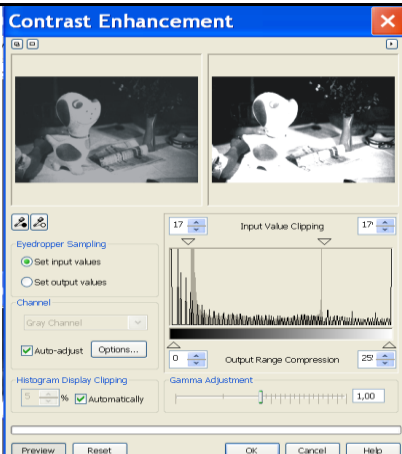
Manipulowanie histogramem według funkcji nieliniowych (np. γ - Gamma)

Obrazy, w których nieefektywnie wykorzystujemy pełną dynamikę odcieni i barw dostępną w danym zakresie – nieliniowe rozciąganie bez obcinania np. według funkcji gamma.

$$LUT(i) = i^{1/\gamma}$$



$\gamma < 1$ oryginal $\gamma > 1$



27

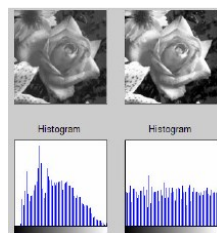
Wyrównywanie histogramu typu Dynamic Histogram Specification (DHS)

według algorytmów zrównania częstotliwości występowanie wszystkich poziomów jasności

Takie przekształcenia jasności, aby **wszystkie jasności były równomiernie reprezentowane w obrazie.**

Splaszczanie – zrównanie ilości wystąpień jasności i ich rozłożenie na osi dostępnych poziomów jasności.

(narzędzie matematyczne to dystrybuenta)



28

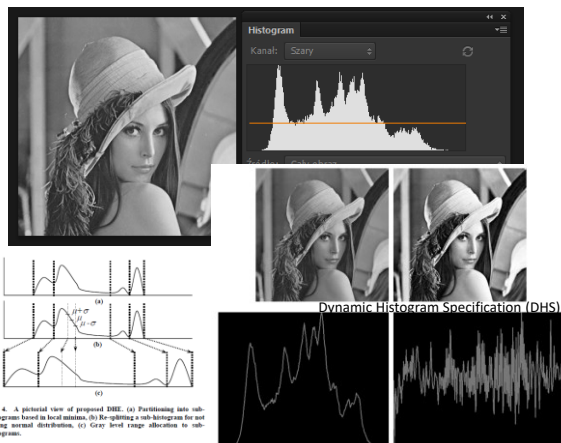
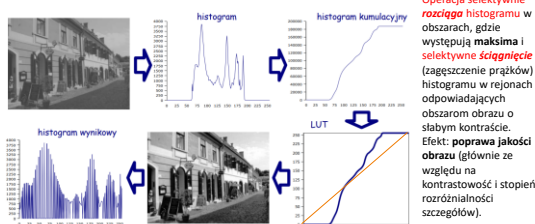


Fig. 4. A pictorial view of proposed DHS. (a) Partitioning into sub-histograms based on local minima. (b) Re-splitting a sub-histogram for not having normal distribution. (c) Color level range allocation in sub-histograms.

Wyrównywanie typu equalizacja

- Wyrównywanie histogramu (*ang. Equalization*) dąży do ujednolicenia rozkładu pikseli we fragmentach osi poziomów jasności.
- Wykorzystanie całki z histogramu (dystrybuenta) do ustalania jasności docelowych (wyjściowych).



Operacja selektywnie rozciąga histogram w obszarach, gdzie występują maksima i selektywnie ściąganie (zagęszczenie prążków) histogramu w rejonach odpowiadających obszarom obrazu o słabym kontraście. Efekt: poprawa jakości obrazu (głównie ze względu na kontrastowość i stopień rozróżnialności szczegółów).

Wyrównanie histogramu

- Do takiego wyrównanie histogramu wykorzystujemy tablicę LUT.
- W pierwszym kroku musimy stworzyć dystrybucję empiryczną (odpowiednik histogramu skumulowanego)

$$D[n] = (h_0 + h_1 + \dots + h_n) / \text{sum}$$

gdzie:

h_n - to ilość punktów na obrazie o n -tym poziomie szarości,
 sum - to liczba wszystkich punktów obrazu.

- W drugim kroku możemy wyliczyć wartości tablicy LUT:

$$\text{LUT}[i] = ((D[i] - D_0) / (1 - D_0)) * (M - 1)$$

gdzie

D_0 - to pierwsza niezerowa wartość dystrybucji obrazu źródłowego,

M to liczba możliwych wartości jasności obrazu (zwykle 256).

Wyrównanie histogramu

L – liczba poziomów szarości

n_k – liczba wystąpień pikseli o tej jasności r_k

$p_r(r_k)$ – prawdopodobieństwo wystąpienia k – tego poziomu szarości określane jako n_k / N gdzie N – całkowita ilość pikseli w obrazie czyli $N_1 * N_2$.

Metodę wyrównywania histogramu opisuje transformata $T(r_k)$ odpowiadająca dystrybucji prawdopodobieństwa

$$p(s_k) = T(r_k) = \sum_{j=0}^k \frac{n_j}{N} = \sum_{j=0}^k p_r(r_j) \quad \begin{matrix} 0 \leq r_k \leq 1 \\ k = 0, 1, 2, \dots, L-1 \end{matrix}$$

Przykład

W obrazie pierwotnym $[p(i, j)]$ poziomy szarości przyjmują dyskretne wartości

gdzie:

L – liczba poziomów szarości

n – liczba wystąpień pikseli o r – tej jasności.

$p_r(r)$ – prawdopodobieństwo wystąpienia r – tego poziomu szarości

N – całkowita ilość pikseli w obrazie.

Metodę wyrównywania histogramu opisuje wzór:

$$\text{LUT}(r) = \frac{D(r) - D(0)}{1 - D(0)} * (L - 1)$$

gdzie:

$$D(0) + D(1) + \dots + D(r)$$

$$D(r) = \frac{\dots}{N}$$

3	2	4	5
7	7	8	2
3	1	2	3
5	4	6	7

Pixel Intensity	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
No. of pixels	1	3	3	2	2	1	3	1	0	0



Przykład - wyrównania histogramu

4	1	5	4	4
4	0	1	4	3
4	0	1	4	3
4	1	1	4	3

histogram	2	5	0	3	9	1
p	0	1	2	3	4	5

dystrybucja histogramu	2	7	7	10	19	20
	0	1	2	3	4	5

D(i)/rozmiar obrazu=dystrybucja prawdopodobieństwa wystąpienia c=i	2/20	7/20	7/20	10/20	19/20	20/20
	0	1	2	3	4	5

wyliczamy LUT(i) - przekształcenie	0	1	3	2	4	5
	0	1	2	3	4	5

4	1	5	4	4
4	0	1	4	2
4	0	1	4	2
4	1	1	4	2

histogram	2	5	3	0	9	1
q	0	1	2	3	4	5

$L, w = 4$; $il, k = 5$;
 liczba pikseli = 20
 $l_{min} = 0$; $l_{max} = 5$;
 $M = 6$

$$D[i] = (h_0 + h_1 + \dots + h_i) / \text{sum}$$

D_0 – pierwsza niezerowa wartość = 2/20

$$\text{LUT}[i] = ((D[i] - D_0) / (1 - D_0)) * (M - 1)$$

$$= ((20 * D[i] / 20 - 2/20) * 20 / 18)$$

Przykład – wyrównania histogramu

4	1	5	4	4
4	0	1	4	3
4	0	1	4	3
4	1	1	4	3

histogram	2	5	0	3	9	1
p	0	1	2	3	4	5

przekształcenie	2/20	7/20	7/20	10/20	19/20	20/20
współczynniki	0.1	0.35	0.35	0.5	0.95	1

D(i)	2/20	7/20	7/20	10/20	19/20	20/20
H(i)	2/20	9/20	16/20	26/20	35/20	55/20

zakończony s(i) - przekształcenie	0.5	1.75	1.75	2.5	4.75	5
	0	1	2	3	4	5

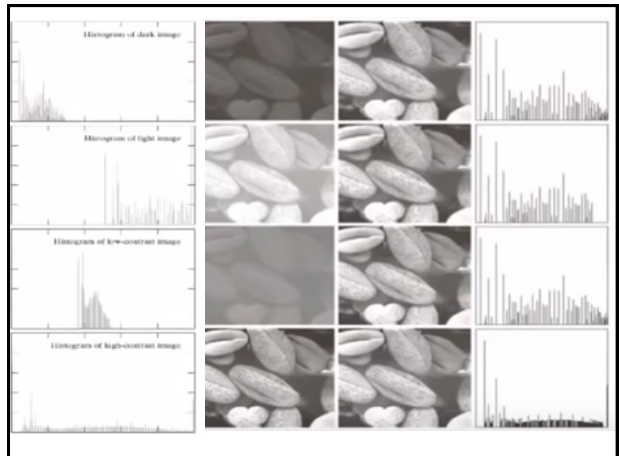
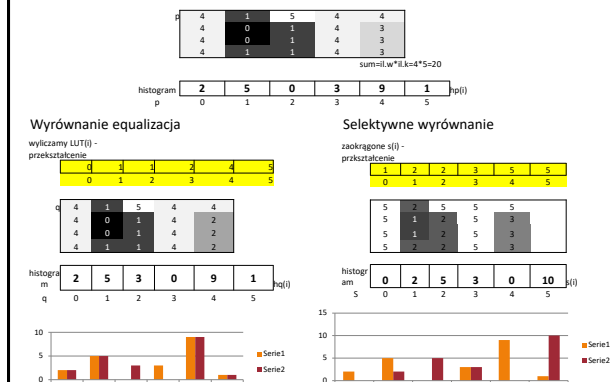
5	2	5	5	5
5	1	2	5	3
5	2	2	5	3
5	2	2	5	3

histogram	0	2	5	3	0	10
s	0	1	2	3	4	5

$L, w = 4$; $il, k = 5$;
 $l_{min} = 0$; $l_{max} = 5$;
 $M = 6$

$$s(i) = T(H(i)) = \text{rounded}(5 * Dp(i))$$

Przykład - porównanie wyników



Operacje na obrazach

➤ Operacje punktowe (jednopunktowe):

Jednoargumentowe

$$[q(i, j)] = f[p(i, j)]$$

Wieloargumentowe

$$[q(i, j)] = f[p_1(i, j), p_2(i, j), \dots, p_k(i, j)]$$

➤ Operacje sąsiedztwa (kontekstowe)

$$[q(i, j)] = f[p(i, j), p(i-1, j-1), p(i+1, j+1), \dots]$$

➤ Operacje globalne transformaty

$$[q(i, j)] = f[P]$$

Algorytm przeszukiwanie obrazu

- Do operacji punktowych F

For i=0 to X do:

Begin.

For j=0 to Y do

Begin.

fnew(i,j):= F(f1(i,j), f2(i,j), ...)

End.

End.

- Do operacji sąsiedztwa

For i=2 to X-2 do:

Begin.

For j=2 to X-2 do

Begin.

f new(i,j):= F(f(i-1, j-1), f(i-1, j),

f(i-1, j+1), f(i, j-1), f(i, j), f(i, j+1),

f(i+1, j-1), f(i+1, j), f(i+1, j+1))

End.

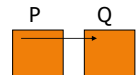
End.

Operacje punktowe (lokalne, jednopunktowe)

Opracować algorytm i uruchomić aplikację realizującą typowe operacje punktowe jednoargumentowe takie jak:

- negacja,
- progowanie binarne z progiem wskazywanym suwakiem i wpisaniem jako parametr,
- progowanie z zachowaniem poziomów szarości z progiem wskazywanym suwakiem,
- progowanie z dwoma progami wskazanymi przez wskazywanym suwakiem i wpisaniem jako parametr.

Operacje punktowe



Definiowane przez:

- Definicję funkcji; z jawnie postawionymi warunkami logicznymi

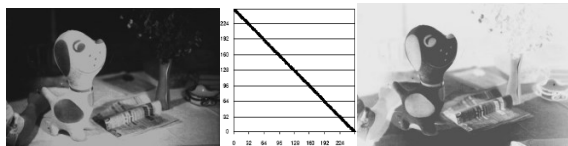
- Wykres funkcji we współrzędnych OXY; na osi OX są **wszystkie potencjalne** wartości poziomów szarości obrazu pierwotnego P, a na OY obrazu po przekształceniu Q;

- Tablica przekodowań (LUT – Look Up Table).

0	1	2	L^P_{max}	L^Q_{max}

Negacja

Negatyw obrazu



$$q(i, j) = L_{\max} - p(i, j)$$

$$q(i, j) = \text{NOT } p(i, j)$$

Do prezentacji informacji zawartej w ciemnych tonach (cieniach)
jeśli jasne tony są nieistotne

45

Dane: $P(z)$ -obraz;

$hr(Z)$ i $F(z)$ - wypełnić
zerami

For $Z \uparrow$ do:

Begin.

$hr(Z) = L_{\max} - Z$

End.

For wszystkich
elementów f obrazu do:

Begin.

$F(z) = hr(P(z))$

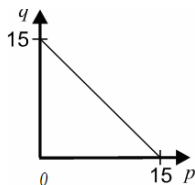
End.

Operacja odwrotności (negacji)

$$q(i, j) = L_{\max} - p(i, j) \text{ dla } L_{\min} \leq p \leq L_{\max}$$

Dla $L_{\min} = 0$, $L_{\max} = 15$ (czyli $M=16$): $q(i, j) = 15 - p(i, j)$

$[q]$



0	0	15	15	13
2	2	0	15	15
15	15	8	1	1
15	14	13	12	11
0	1	2	3	4

47

Progowanie

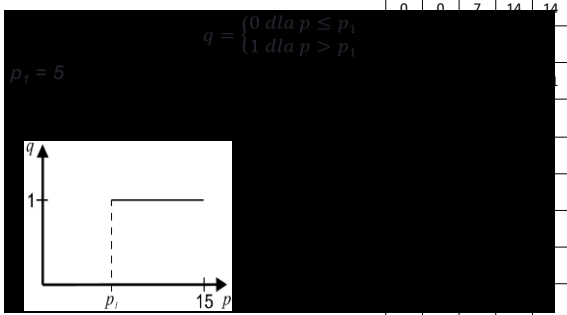
Jest to taka wersja operacji zmniejszenia ilości
poziomów szarości do dwóch, dla której istnieje
możliwość arbitralnego wyboru wartości progu (p_1) czyli
szarości granicznej, od której przyporządkowujemy
wyższy poziom szarości (najczęściej biel) oraz dla której i
poniżej której przyporządkowujemy niższy próg szarości
(najczęściej czern).

$$q = \begin{cases} L_{\min} & \text{dla } p \leq p_1 \\ L_{\max} & \text{dla } p > p_1 \end{cases}$$

48

Operacja progowania (binaryzacji)

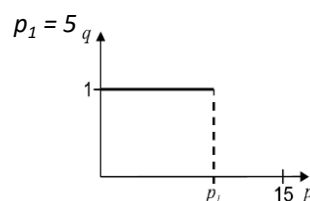
$$q = \begin{cases} 0 & \text{dla } p \leq p_1 \\ 1 & \text{dla } p > p_1 \end{cases}$$



49

Operacja odwrotnego progowania (binaryzacji)

$$q = \begin{cases} 1 & \text{dla } p \leq p_1 \\ 0 & \text{dla } p > p_1 \end{cases}$$



15	15	0	0	2
13	13	15	0	0
0	0	7	14	14
0	1	2	3	4
15	14	13	12	11

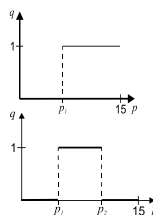
0	0	1	1	1
0	0	0	1	1
1	1	0	0	0
1	1	1	1	1
0	0	0	0	0

50

Różne typy progowania

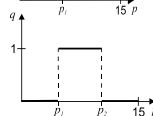
- Progowanie z pojedynczym progiem segmentacji

$$q = \begin{cases} L_{\min} & \text{dla } p \leq p_1 \\ L_{\max} & \text{dla } p > p_1 \end{cases}$$



- Progowanie przedziałami

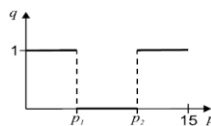
$$q = \begin{cases} L_{\max} & \text{dla } p_1 \leq p \leq p_2 \\ L_{\min} & \text{dla } p < p_1 \text{ lub } p > p_2 \end{cases}$$



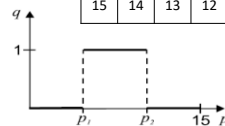
51

Operacje progowania przedziałami (binarne)

$$p_1 = 2, p_2 = 12$$



1	1	1	1	0
1	1	1	1	1
1	1	0	1	1
1	1	0	0	0
1	1	1	0	0



0	0	0	0	1
0	0	0	0	0
0	0	1	0	0
0	0	1	1	1
0	0	0	1	1

52

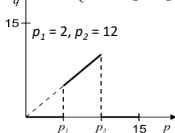
Operacje progowania z zachowaniem poziomów szarości

Dla $L_{\min} = 0, L_{\max} = 15$ (czyli $M=16$)

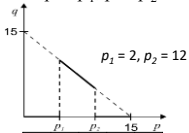
Z zachowaniem odwrotności (negacji)

$$q = \begin{cases} p & \text{dla } p_1 \leq p \leq p_2 \\ 0 & \text{dla } p < p_1, p > p_2 \end{cases}$$

$$q = \begin{cases} L_{\max} - p & \text{dla } p_1 \leq p \leq p_2 \\ 0 & \text{dla } p < p_1, p > p_2 \end{cases}$$



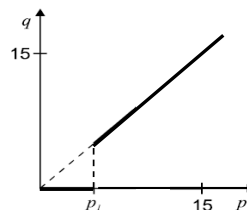
15	15	0	0	2
13	13	15	0	0
0	0	7	14	14
0	1	2	3	4
15	14	13	12	11



0	0	0	0	13
0	0	0	0	0
0	0	8	0	0
0	0	13	12	11
0	0	0	3	4

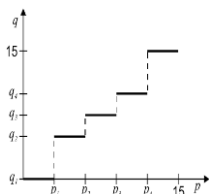
53

Operacja progowania z jednym progiem i zachowaniem poziomów szarości



$$q = \begin{cases} p & \text{dla } p \leq p_1 \\ 0 & \text{dla } p > p_1 \end{cases}$$

Operacja redukcji poziomów szarości z nierównomiernym podziałem zakresu

Przykład dla $L_{\min} = 0, L_{\max} = 15$ (czyli $M=16$)

$$q = \begin{cases} 0 & \text{dla } p \leq p_1 \\ q_2 & \text{dla } p_1 < p \leq p_2 \\ q_3 & \text{dla } p_2 < p \leq p_3 \\ q_4 & \text{dla } p_3 < p \leq p_4 \\ 15 & \text{dla } p_4 < p \leq 15 \end{cases}$$

55

Redukcja liczby poziomów szarości z równomiernym podziałem zakresu

Powtórna kwantyzacja na mniejszą zadaną liczbę poziomów szarości (2, 3, 4, 5, ..., 255)

Cel:

- artystyczny – obraz poste ryzowany o ostrych granicach i niewielkiej ilości tonów,
- prosta segmentacja,
- kompresja



Inż. W. Romer
„Izohelja” w
Kamera Polska

Redukcja liczby poziomów szarości- przykłady



Różne liczby przedziałów kwantowania

