Rozpoznávanie na základe dúhovky

Ľuboš Omelina lubos.omelina@etro.vub.ac.be

Obsah



- Vlastnosti dúhovky
- Lokalizácia dúhovky v obraze
 - Používané obrazové transformácie
- Rozpoznávanie, kódovanie dúhovky
 - Daugmanova metóda
 - Gaborove Wavelety
 - Štatistické informácie o dúhovkáe

Prečo dúhovka?



- Medzitriedna variabilita je mešia ako variabilita v rámci triedy
- 2D objekt (približne)
 - napr. v tvárach je problém s natočením
- Možnosť využiť viacero príznakov
- Časová stálosť
- Komplikované zneužitie
- Relatívne jednoduché snímanie

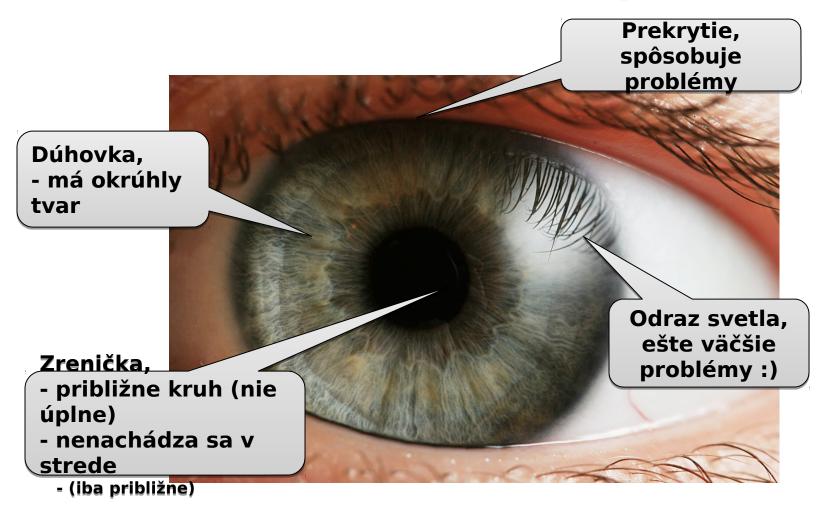
Prečo nie?



- Potreba kvalitného obrazu dúhovky
 - Kamera s dobrým rozlíšením
 - Obmedzenia z technológií existujúcich s enzorov
- Vzdialenosť zachytávania (do 1 metra)
- Potreba dobrého osvetlenia
 - Používa sa IR osvetlenie na neinvazívne snímanie
- Problémy zachytenia v neznámom prostredí
 - Uhol kamery
 - Potreba priameho pohľadu
 - Problém zachytávania pohyblivých cieľov



Vlastnosti dúhovky







- Väzivo (ligaments)
- Vrásky (ridges)
- Vyvýšenia (furrows)
- Kruhy (rings)
- Okolie dúhovky (corona)
- Škvrny (freckles)
- Zig-zag prstenec (zigzag collarette)
- Farba (colour)

Nároky na reprezentáci



- Robustná reprezentácia voči zmenám
 - veľkosti obrazu
 - veľkosti zreničky
 - pozície dúhovky v obraze
 - orientácie vzorov (natočenie)

Identifikácia objektov v digitálnom obraze



- Ako opísať objekt v programe
- Ako súvisí objekt s obrazovou informácoiu
- Ako objekt vyhľadať
 - Aké transformácie použiť
 - Ako generalizovať vyhľadávanie
 - Ako optimalizovať proces hľadania
 - Pamať, čas/výpočtový výkon
- Ako pracovať s nájdeným objektom

Objekty v digitálnom obra



- Jednoduché
 - Kružnica
 - Čiara
 - Elipsa
 - Trojuholník
 - Polygón
 -
- Zložité
 - -Tvár
 - Zložené objekty
 - -3D objekty
 - **—** . . .

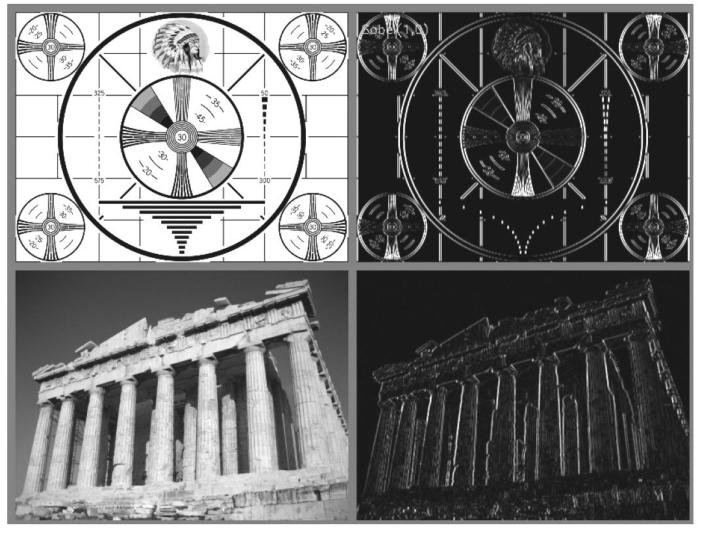




- Aproximácia derivácie
- Použiteľná pre akýkoľvek stupeň derivácie
- Relatívne rýchla
- Iteratívny algoritmus
- Jadro
 - Akékoľvek veľké
 - Väčšie lepšie výsledky
 - Menšie náchylné na šum



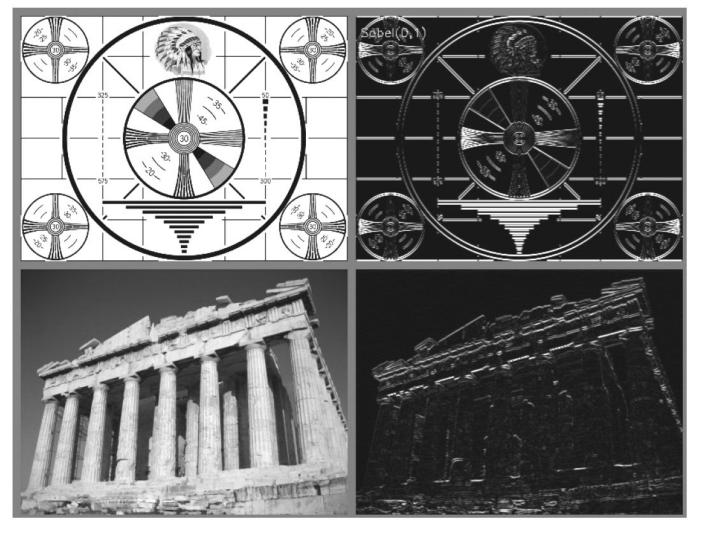




Gary Bradski and Adrian Kaehler. Learning OpenCV: Computer Vision with the OpenCV Library. O'Reilly, Cambridge, MA, 2008.





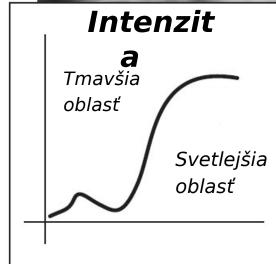


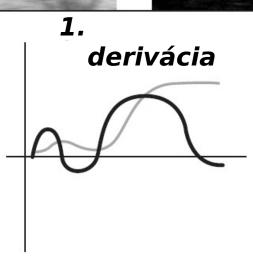
Gary Bradski and Adrian Kaehler. Learning OpenCV: Computer Vision with the OpenCV Library. O'Reilly, Cambridge, MA, 2008.

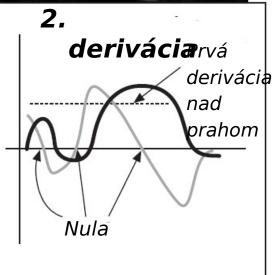
Laplace-ov operátor











Gary Bradski and Adrian Kaehler. Learning OpenCV: Computer Vision Library. O'Reilly, Cambridge, MA, 2008.

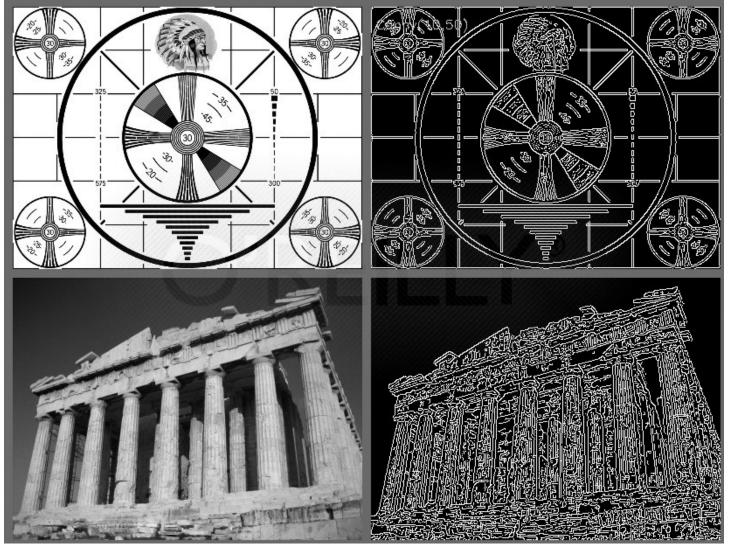
with the OpenCV

Canny-ho transformácia

- J. Canny (1986)
- Canny-ho detektor hrán
- Detekcia hrán
- Druhá derivácia
- OpenCv
- Výsledok
 - Množina bodov vyznačujúcich okraj objektov
 - Množina bodov nie je objekt []







Gary Bradski and Adrian Kaehler. Learning OpenCV: Computer Vision with the OpenCV Library. O'Reilly, Cambridge, MA, 2008.



Hough transformácia

- Paul Hough (1962) (patentované IBM)
- Štandardný nástroj v CV
- Hľadanie priamok, kruhov a iných jednoduchých tvarov
- Relatívne rýchla metóda
- Robustná a odolná voči chybám
- Generalizovateľné z čiar na viacero iných tvarov
 - Akékoľvek iné tvary ktoré sú parametricky vyjadriteľné

Problém



- Nájsť objekt určitého matematického typu, ktorý reprezentuje reálnu scénu
- Objekt množina bodov v obraze, ktorá spĺňa požadované vlastnosti
- Vlastnosti množiny sa dajú explicitne vyjadriť
- Vzťah medzi bodmi a objektami v obraze
 - Parametrické vyjadrenie



Idea

- Akýkoľvek bod (pixel) na obrázku by mohol patriť do množiny bodov objektu
- Hľadanie parametrov do parametrického vyjadrenia geometrického objektu
- Iba jedna kombinácia parametrov definuje všetky body patriace objektu

Hough - čiara



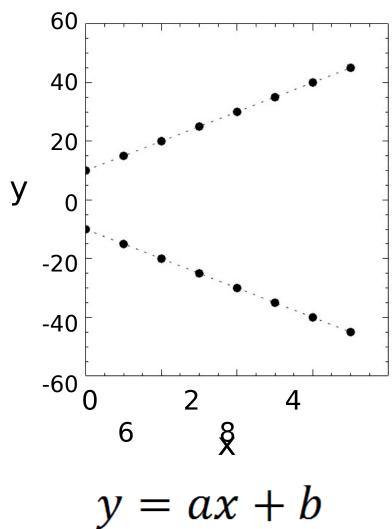
Parametrické vyjadrenie

$$y = ax + b$$

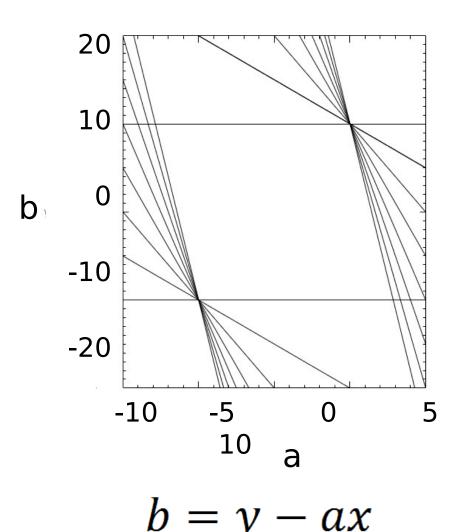
- y = ax + b• Úloha: nájsť **a** a **b**
- Ako napísať automatický program na hľadanie koeficientov?

Hough - čiara





$$y = ax + b$$





Algoritmus

```
For each point (x_n, y_n)

For each ai compute b = -aix_n + y_n

Find the point (ai, bj) closest to (ai, b)

Increment counter for (ai, bj)
```

Praktický problém

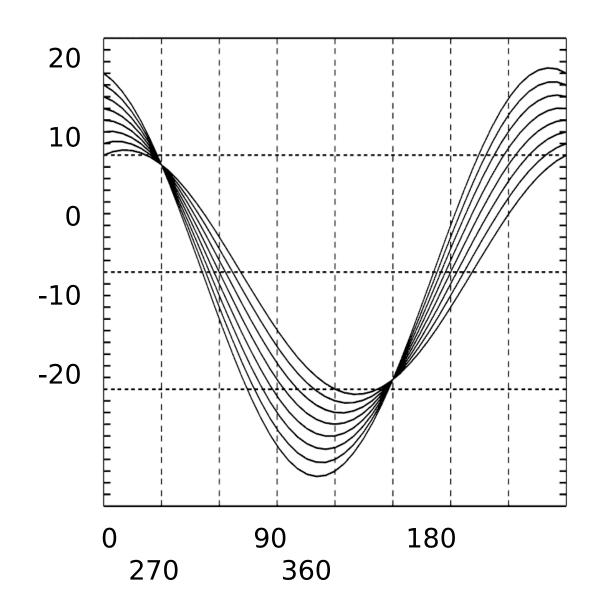


- Veľké hodnoty a pre zvislé čiary y = ax + b
- Riešenie: normálna forma

$$\rho = x \cos(\theta) + y \sin(\theta)$$



Normálna forma







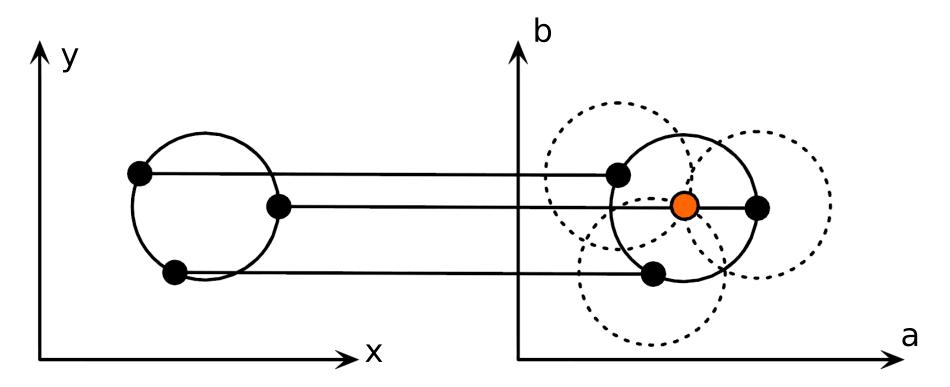
Parametrické vyjadrenie

$$x = a + R \cos(\theta)$$
$$y = b + R \sin(\theta)$$

- Ak R je neznáma vyhľadávame trojice
 - Hľadanie v 3D priestore
 - Náročnejšie na pamäť a čas

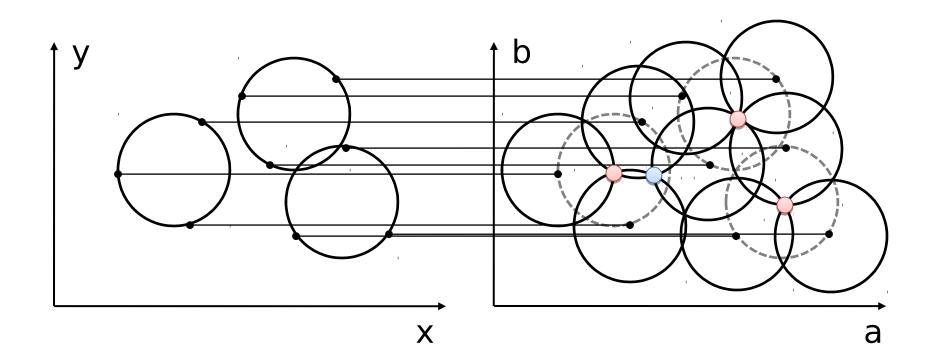


Hľadanie s fixným R



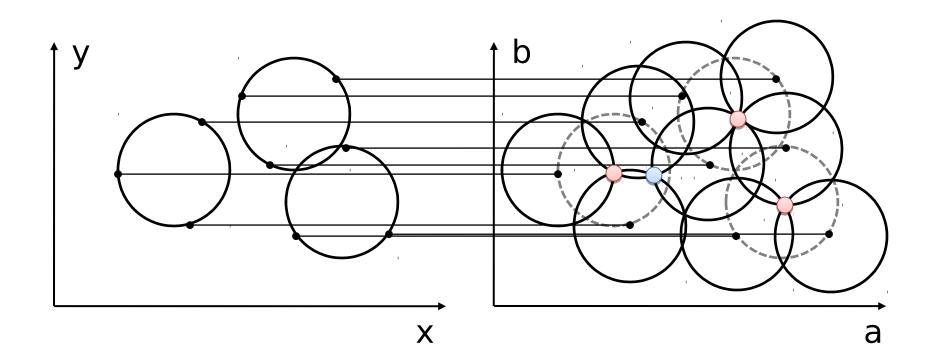
Viacero kružníc so známym R





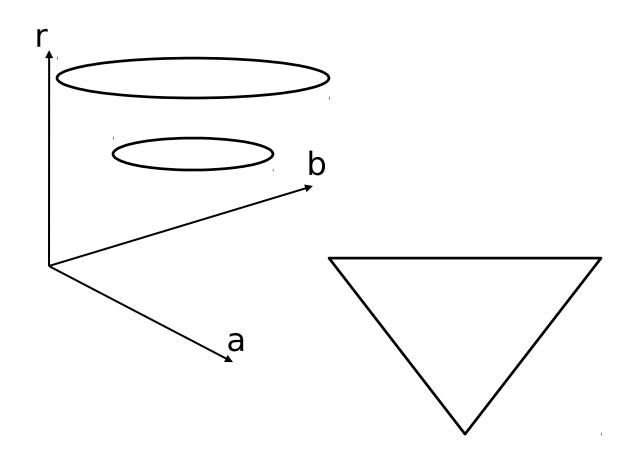
Viacero kružníc so známym R













AlgoritmusPredspracovanie



- Smooth (5x5 px)
- Canny transformácia na určenie základnej množiny bodov



Algoritmus - jadro

```
for(int x=0;x<width;x++) {</pre>
    for(int y=0;y<height;y++) {</pre>
        if((input[y*width+x] & 0xff)== 255) {
            for(int theta=0; theta<360; theta++) {</pre>
                 t = (theta * Math.PI) / 180;
                 a = Convert.ToInt32(x - r * Math.Cos(t));
                 b = Convert.ToInt32(y - r * Math.Sin(t));
                 if( a < width && a > 0 &&
                     b < height && b > 0) {
                    acc[a + (b * width)] += 1;
```



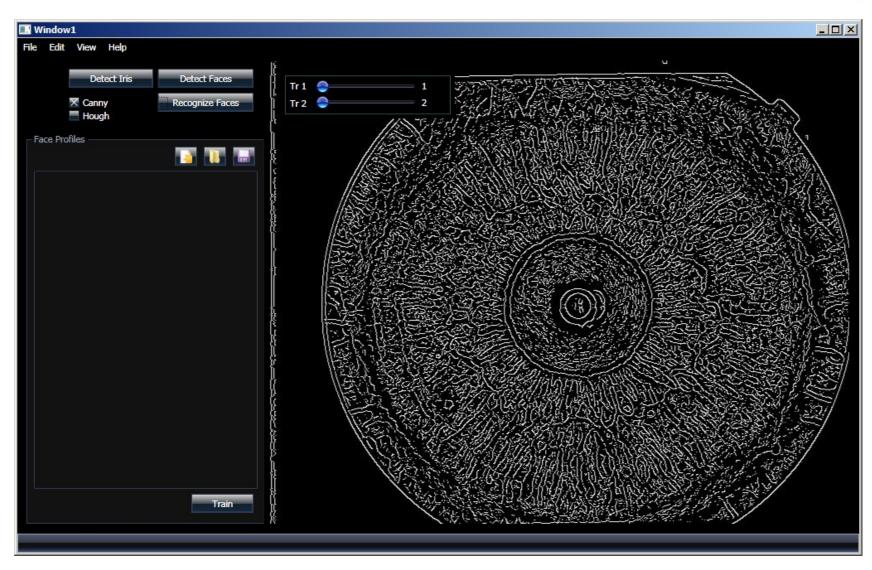
Algoritmus

Postspracovanie

- Hľadanie objektov s najvyšším počtom bodov
 - Akumulátor s najväčším číslom
- Filtrovanie na základe vzdialenosti kružníc
- Normalizácia
- Vytvorenie výstupného vektora trojíc



Ukážka



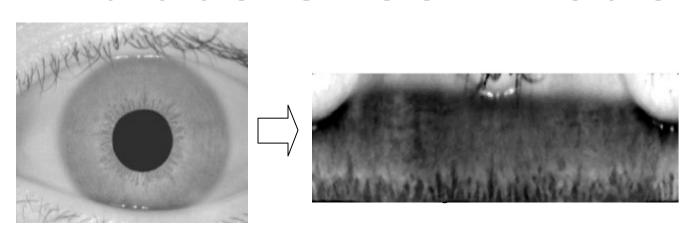


Daugmanova metóda

- 2D Gáborove wavelety
- Zostrojenie 2048 bitového reťazca
- Rozpoznanie v reálnom čase
- False Accept Rate: 0



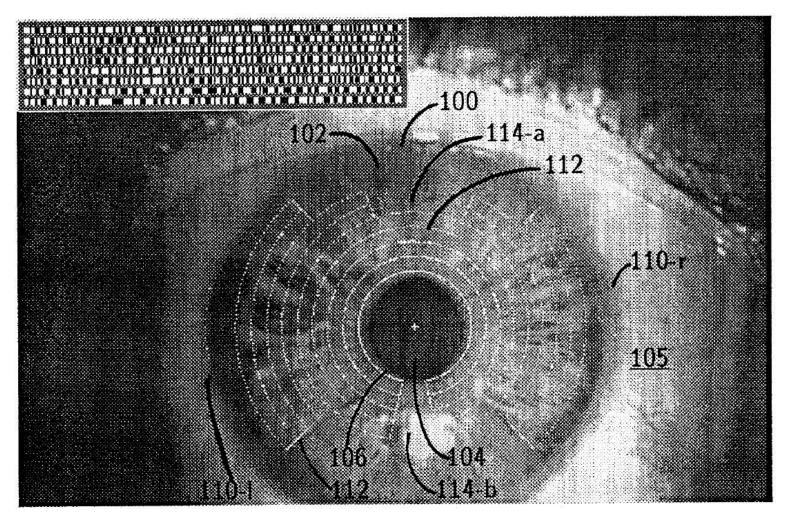
Rubbersheet model



- Každý pixel (x,y) je mapovaný na "polar pair" (r,)
- Kruhová oblasť je rozdelená do 8 rovnako hrubých oblastí



Rubbersheet model



J. Daugman, *United States Patent No. 5,291,560* (issued on March 1994). Biometric Personal Identification System Based on Iris Analysis, *Washington DC: U.S. Government Printing Office,* 1994.

Kódovanie

2D Gáborove wave

$$g(x, y) = s(x, y)w_r(x, y)$$

$$s(x, y) = e^{j(2\pi(u_0x + v_0y) + P)}$$

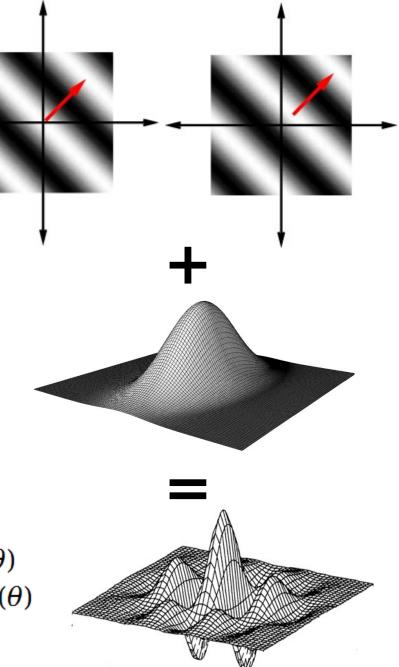
$$Re(s(x, y)) = cos(2\pi(u_0x + v_0y) + P)$$

$$Im(s(x, y)) = \sin(2\pi(u_0x + v_0y) + P)$$

$$g(x, y) = Ke^{-\pi(a^2(x-x_0)_r^2+b^2(y-y_0)_r^2)}$$

$$(x - x_0)_r = (x - x_0)\cos(\theta) + (y - y_0)\sin(\theta)$$

$$(y - y_0)_r = -(x - x_0)\sin(\theta) + (y - y_0)\cos(\theta)$$



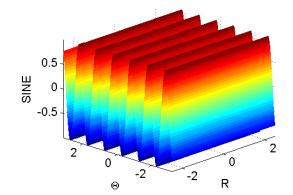
Kódovanie

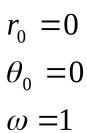


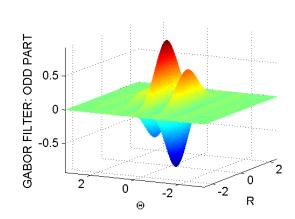
2D Gáborove filtre v polárnych

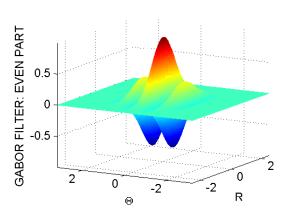
koordinátoch
$$2\pi i\omega(\theta - \theta_0) - \frac{(r - r_0)^2}{a^2} - \frac{(\theta - \theta_0)^2}{b^2}$$

$$a = 1$$
 $b = 0.9$
 0.8
 0.8
 0.8
 0.8
 0.8
 0.8
 0.8
 0.8
 0.8
 0.8
 0.9
 0.9
 0.2
 0.2
 0.2
 0.2
 0.2
 0.2
 0.2
 0.2
 0.2
 0.3
 0.3
 0.3
 0.4







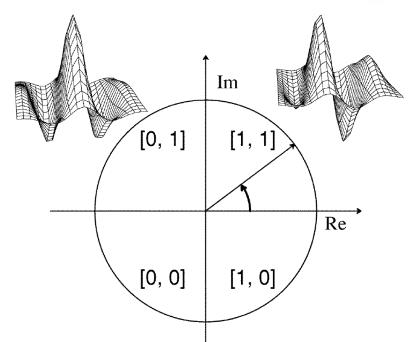


Kódovanie



Setting the Bits in an IrisCode

$$\begin{split} h_{Rc} &= 1 \text{ if } \mathrm{Re} \int_{\rho} \int_{\phi} e^{-i\omega(\theta_{0} - \phi)} e^{-(r_{0} - \rho)^{2}/\alpha^{2}} e^{-(\theta_{0} - \phi)^{2}/\beta^{2}} I(\rho, \phi) \rho d\rho d\phi \geq 0 \\ h_{Rc} &= 0 \text{ if } \mathrm{Re} \int_{\rho} \int_{\phi} e^{-i\omega(\theta_{0} - \phi)} e^{-(r_{0} - \rho)^{2}/\alpha^{2}} e^{-(\theta_{0} - \phi)^{2}/\beta^{2}} I(\rho, \phi) \rho d\rho d\phi < 0 \\ h_{Im} &= 1 \text{ if } \mathrm{Im} \int_{\rho} \int_{\phi} e^{-i\omega(\theta_{0} - \phi)} e^{-(r_{0} - \rho)^{2}/\alpha^{2}} e^{-(\theta_{0} - \phi)^{2}/\beta^{2}} I(\rho, \phi) \rho d\rho d\phi \geq 0 \\ h_{Im} &= 0 \text{ if } \mathrm{Im} \int_{\rho} \int_{\phi} e^{-i\omega(\theta_{0} - \phi)} e^{-(r_{0} - \rho)^{2}/\alpha^{2}} e^{-(\theta_{0} - \phi)^{2}/\beta^{2}} I(\rho, \phi) \rho d\rho d\phi < 0 \end{split}$$

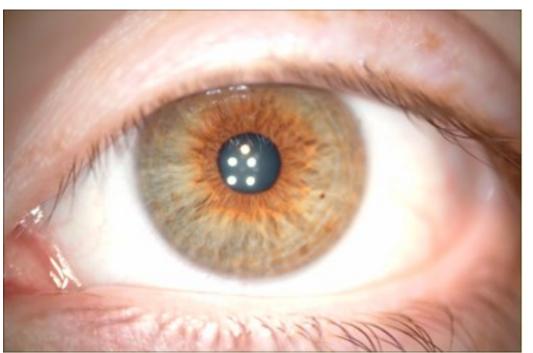


- Neuvažuje sa intenzita, iba fáza
 - (kvadrant, v ktorom sa nachádza)
- Ako by vyzeral obrázok po transformácii pomocou 2D Gáborových filtrov?

J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.

Pred:

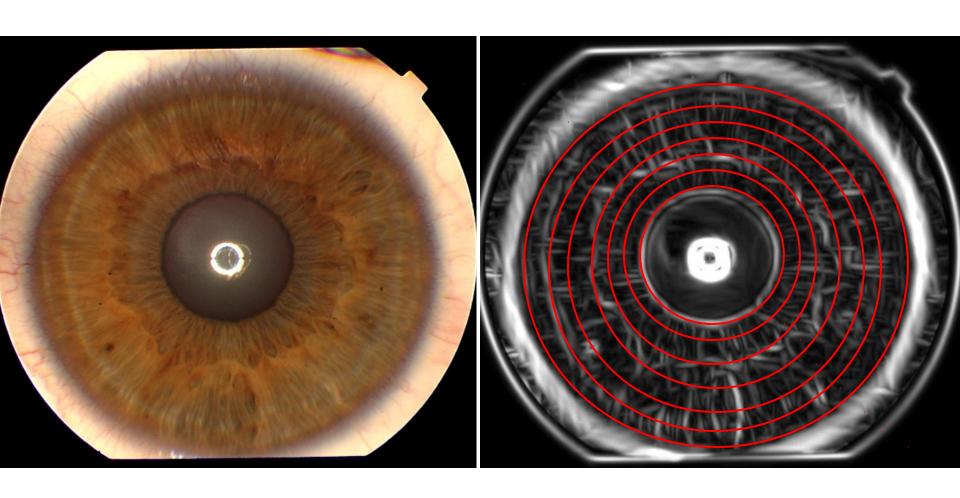
Po:





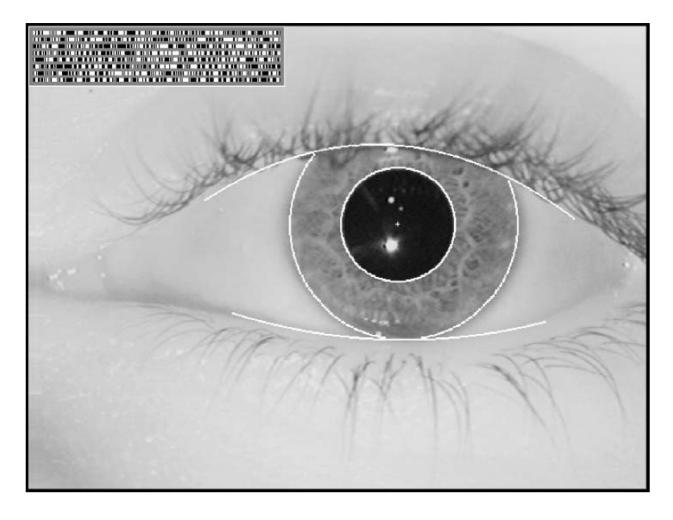












J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.



Meranie úspešnosti

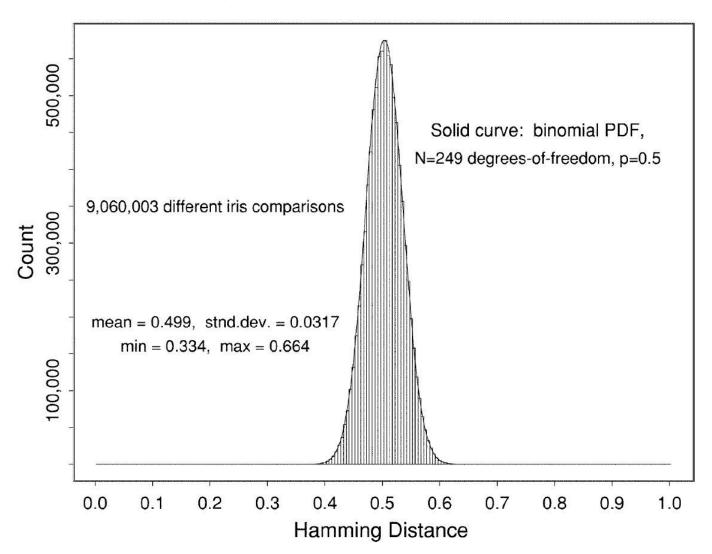
Hammingova vzdialenosť

- Štandardný spôsob na porovnávanie binárnych (nie len) reťazcov
- Miera akou sa reťazce odlišujú
- A a Y sú kódované dúhovky
- eXclusive OR operátor

$$D = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} x_k \oplus y_k$$

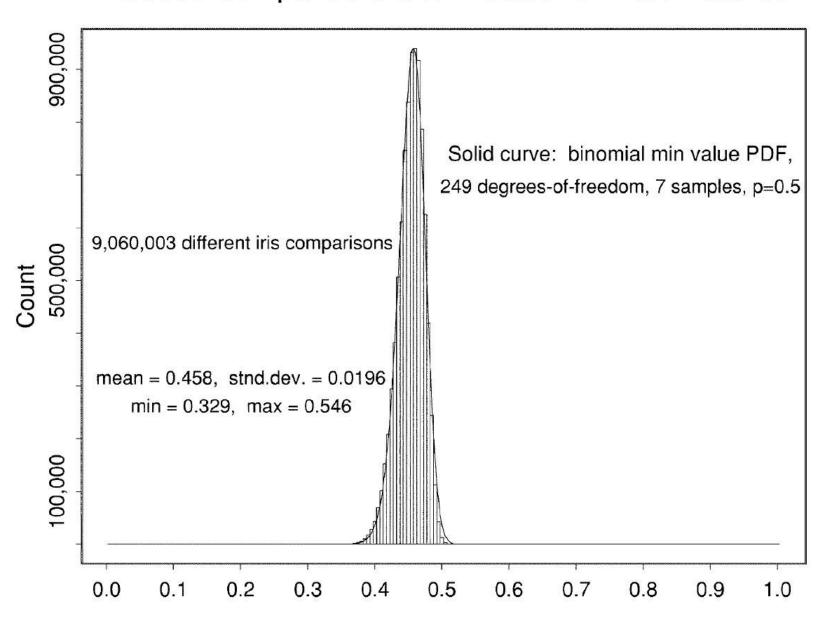
Hamingova vzdialenosť





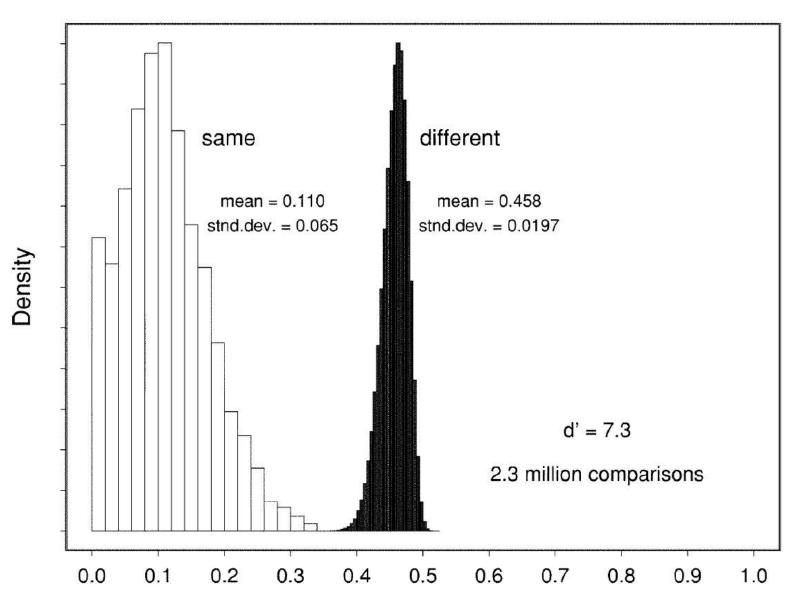
J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.

IrisCode Comparisons after Rotations: Best Matches



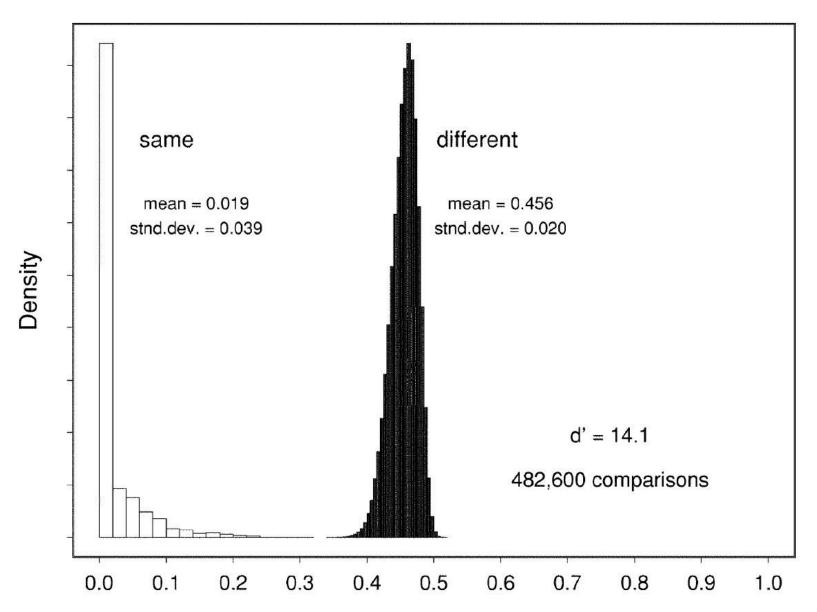
J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.

Decision Environment for Iris Recognition: Non-Ideal Imaging



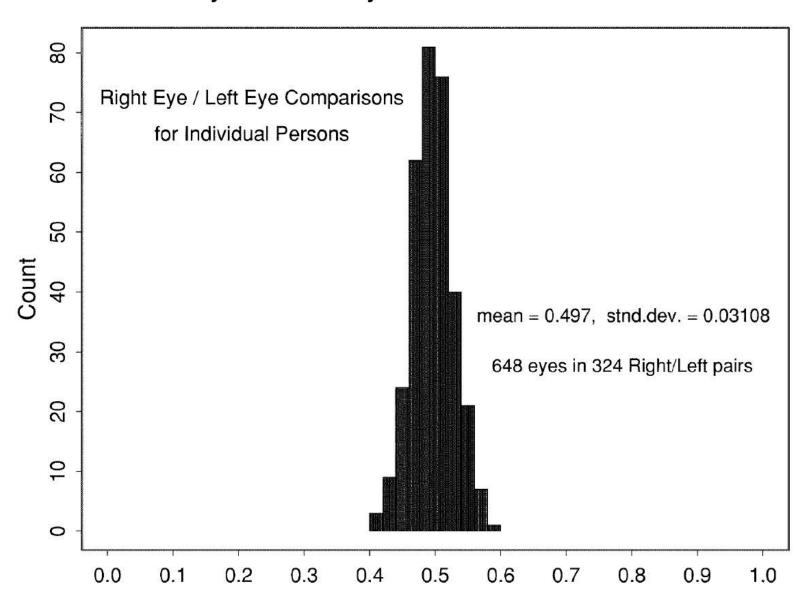
J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.

Decision Environment for Iris Recognition: Ideal Imaging



J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.

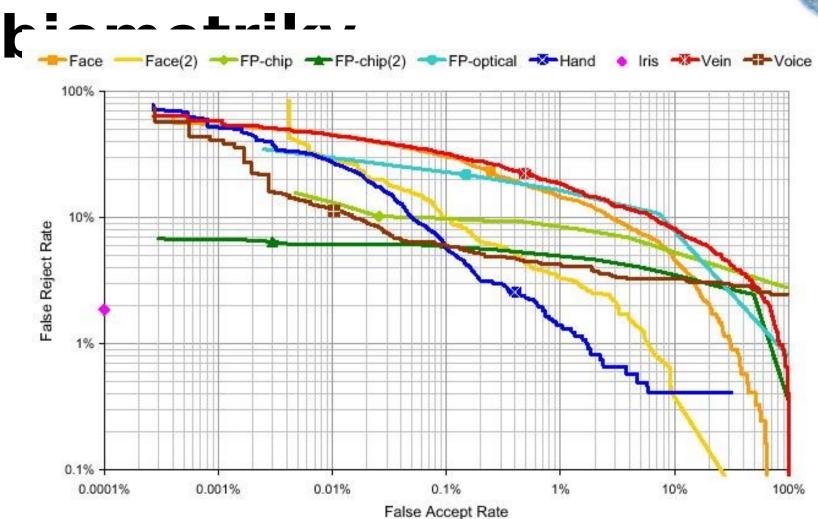
Genetically Identical Eyes Have Uncorrelated IrisCodes



J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.

Dúhovka vs. Iné





UK National Physical Laboratory test report, 2001.

Výsledky testov

Testing Organisation	Number of Cross-Comparisons	False Matches
Sandia Labs ¹ , USA (1996)	19,701	0
British Telecom Labs ² , UK (1997)	222,743	0
Sensar Corp. ³ , USA (2000)	499,500	0
Joh.Enschedé ⁴ , NL (2000)	19,900	0
EyeTicket ⁵ , USA (2001)	300,000	0
National Physical Lab ⁶ , UK (2001)	2.73 million	0
J. Daugman ⁷ , UK (2003)	9.1 million	0
Iridian Technologies ⁸ , USA (2003)	984 million	0

http://www.cl.cam.ac.uk/users/jgd1000/iristests.pdf



Budúcnosť "Iris recognition

- Zvýšenie vzdialenosti od snímaného objektu
- Odolnosť voči natočeniu
- Odolnosť voči pohybu
- Doplnok/náhrada k otlačkom prstov

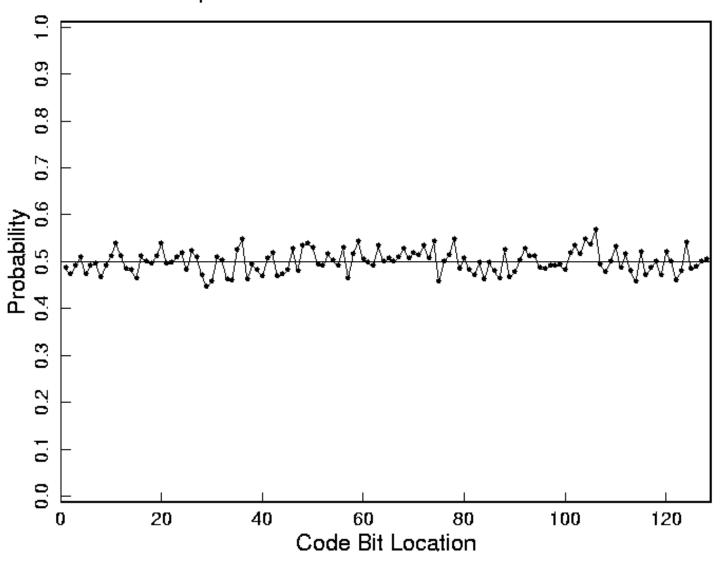
http://www.pittsburghlive.com/x/pittsburghtrib/news/pittsburgh/s 621234.html



Literatúra

- J. Daugman's web site. URL: http://www.cl.cam.ac.uk/users/jgd1000/
- J. Daugman, "How Iris Recognition Works", IEEE Trannsactions On Circuits And Systems For Video Technology, 2004
- J. Daugman, *United States Patent No. 5,291,560* (issued on March 1994). Biometric Personal Identification System Based on Iris Analysis, *Washington DC: U.S. Government Printing Office*, 1994.
- J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.
- R. P. Wildes, "Iris Recognition: An Emerging Biometric Technology," *Proc. of the IEEE*, vol. 85, no. 9, 1997, pp. 1348-1363.
- Iris Recognition (Gabor Filtering): http://cnx.org/content/m12493/latest/
- R. O. Duda and P. E. Hart: *Use of the Hough Transformation to Detect Lines and Curves in Pictures*, Communications of Association for Computing Machinery, 15(1):11-15, 1972.
- Hough Transform (nice presentation): http://www.cs.jhu.edu/~misha/Fall04/GHT1.pdf
- Preprocessing and edge detectors:
 http://dip.sccg.sk/predspra/predspra.htm
- Gary Bradski and Adrian Kaehler. Learning OpenCV: Computer Vision with the OpenCV Library. O'Reilly, Cambridge, MA, 2008.

Independence of Bits across IrisCodes



J. Daugman, "The Importance of Being Random: Statistical Principles of Iris Recognition," *Pattern Recognition*, vol. 36, no. 2, pp 279-291, 2003.