Odstraňovanie tieňov

Spracovanie farebného obrazu

Rastislav Kamenický, Michal Piovarči, Matej Kopernický

github.com/misop/shadow_removal

Široké využitie pri úprave fotografií



- Široké využitie pri úprave fotografií
- ► Neexistuje žiadne 100% riešenie





- Široké využitie pri úprave fotografií
- ▶ Neexistuje žiadne 100% riešenie
- Väčšinou sú vyžadované parametre snímacieho zariadenia, vlastnosti scény a pod.





- Široké využitie pri úprave fotografií
- ▶ Neexistuje žiadne 100% riešenie
- Väčšinou sú vyžadované parametre snímacieho zariadenia, vlastnosti scény a pod.
- Cieľ vytvoriť jednoduchú metódu, ktorej vstupom je len obrázok a je potrebné len minimum interakcie





► Hlavné zdroje:

G. D. Finlayson, M. S. Drew, C. Lu: *Intrinsic Images by Entropy Minimization*, European Conference on Computer Vision, Vol. 3 (2004), pp. 582-595

G. D. Finlayson, M. S. Drew, C. Lu: *Entropy Minimization for Shadow Removal*, Int. J. Comput. Vision, Vol. 85 (2009), pp. 35–57

► Hlavné zdroje:

G. D. Finlayson, M. S. Drew, C. Lu: *Intrinsic Images by Entropy Minimization*, European Conference on Computer Vision, Vol. 3 (2004), pp. 582-595

G. D. Finlayson, M. S. Drew, C. Lu: *Entropy Minimization for Shadow Removal*, Int. J. Comput. Vision, Vol. 85 (2009), pp. 35–57

 Intrinsic image: obrázok nezávislý od svetla, a teda aj zbavený tieňov

- ► Hlavné zdroje:
- G. D. Finlayson, M. S. Drew, C. Lu: *Intrinsic Images by Entropy Minimization*, European Conference on Computer Vision, Vol. 3 (2004), pp. 582-595
- G. D. Finlayson, M. S. Drew, C. Lu: *Entropy Minimization for Shadow Removal*, Int. J. Comput. Vision, Vol. 85 (2009), pp. 35–57
 - Intrinsic image: obrázok nezávislý od svetla, a teda aj zbavený tieňov
 - Entropia: "neusporiadanosť, zložitosť" obrázku

Postup

► Nájsť intrinsic obrázok

Postup

- Nájsť intrinsic obrázok
- Na základe neho identifikovať tieň

Postup

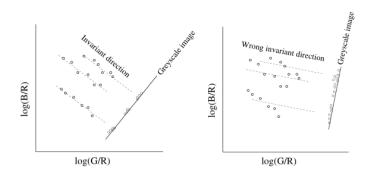
- Nájsť intrinsic obrázok
- Na základe neho identifikovať tieň
- Odstrániť tieň

▶ Špecifikácia farby nezávisle na osvetlení

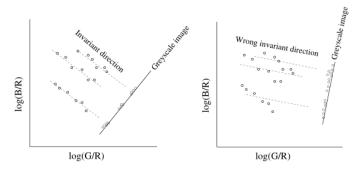
- Špecifikácia farby nezávisle na osvetlení
- Chromaticity colour space
 - greyscale 1D invariant chromaticity $\{log(G/R), log(B/R)\}$
 - 2 D invariant L1 chromaticity

$$X = [\log(R/\sqrt[3]{R*G*B}), \log(G/\sqrt[3]{R*G*B}), \log(B/\sqrt[3]{R*G*B})] \{ [\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, 0] * X^T, [\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{2}{\sqrt{6}}] * X^T \}$$

 Zmena v osvetlení v praxi zodpovedá posunu v chromatickom priestore jedným smerom (za predpokladu jedného zdroju svetla)



- Zmena v osvetlení v praxi zodpovedá posunu v chromatickom priestore jedným smerom (za predpokladu jedného zdroju svetla)
- ► Hľadáme orientáciu pixelov v chromatickom priestore



Hľadanie orientácie

 Projekciou bodov na priamku vo vhodnom smere θ získame šedoúrovňový obrázok

$$\mathcal{I} = \chi_1 cos\theta + \chi_2 sin\theta$$

Hľadanie orientácie

 Projekciou bodov na priamku vo vhodnom smere θ získame šedoúrovňový obrázok

$$\mathcal{I} = \chi_1 cos\theta + \chi_2 sin\theta$$

Najvhodnejší smer θ nájdeme mnimalizáciou entropie

$$-\sum_i p(x_i) * \log p(x_i)$$

 Nepresnosti v reálnych fotkách – vstupný obrázok vyhladíme Gaussianom

- Nepresnosti v reálnych fotkách vstupný obrázok vyhladíme Gaussianom
- Vytoríme histogram šedoúrovňového obrázku, vezmeme iba 90% stredných dát

- Nepresnosti v reálnych fotkách vstupný obrázok vyhladíme Gaussianom
- Vytoríme histogram šedoúrovňového obrázku, vezmeme iba 90% stredných dát
- "Bin width" histogramu na základe Scottovho pravidla

$$3.5$$
std $(data)\sqrt[3]{N}$

- Nepresnosti v reálnych fotkách vstupný obrázok vyhladíme Gaussianom
- Vytoríme histogram šedoúrovňového obrázku, vezmeme iba 90% stredných dát
- "Bin width" histogramu na základe Scottovho pravidla

$$3.5$$
std $(data)\sqrt[3]{N}$

 po normalizácii histogramu a vylúčení malých hodnôt získame entropiu

$$\eta = -\sum_i p_i \log p_i$$

 p_i – veľkosť "binov" histogramu

Získaj 2D logaritmický chromatický obrázok

- Získaj 2D logaritmický chromatický obrázok
- for $\theta = 1..180$

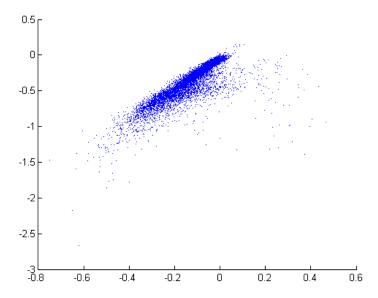
- Získaj 2D logaritmický chromatický obrázok
- for $\theta = 1..180$
 - Získaj šedoúrovňový obrázok $\mathcal I$ na základe projekcie bodov pod uhlom θ

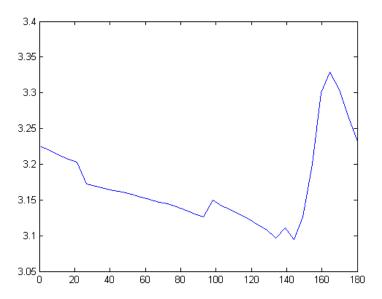
- Získaj 2D logaritmický chromatický obrázok
- for $\theta = 1..180$
 - Získaj šedoúrovňový obrázok $\mathcal I$ na základe projekcie bodov pod uhlom θ
 - Vypočítaj entropiu I

- Získaj 2D logaritmický chromatický obrázok
- for $\theta = 1..180$
 - Získaj šedoúrovňový obrázok $\mathcal I$ na základe projekcie bodov pod uhlom θ
 - Vypočítaj entropiu I
 - Ak je entropia nižšia ako doterajšie minimum, θ je najlepší odhad

- Získaj 2D logaritmický chromatický obrázok
- for $\theta = 1..180$
 - \blacktriangleright Získaj šedoúrovňový obrázok ${\mathcal I}$ na základe projekcie bodov pod uhlom θ
 - Vypočítaj entropiu I
 - Ak je entropia nižšia ako doterajšie minimum, θ je najlepší odhad
- Na základe najlepšej θ zrekonštruujeme šedoúrovňový intrinsic obrázok, pridáme energiu tak, aby medián 1% najjasnejších pixelov mal chromaticitu pôvodného obrázku









► Ako získať tieň?

- ► Ako získať tieň?
- ► Intrinsic X * šedoúrovňový obrázok

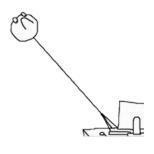
- ► Ako získať tieň?
- ▶ Intrinsic X * šedoúrovňový obrázok
- ▶ Vyhladenie masky, odstránenie šumu a dier pomocou morfológie

- Ako získať tieň?
- ▶ Intrinsic X * šedoúrovňový obrázok
- ▶ Vyhladenie masky, odstránenie šumu a dier pomocou morfológie





Zvolený iný postup ako v pôvodnej práci



Initialization, t = 0, calculate:

$$(\nabla_x \rho'_k(x, y))^t \rightarrow T_S(\nabla_x \rho'_k(x, y), q_s(x, y))$$

 $(\nabla_y \rho'_k(x, y))^t \rightarrow T_S(\nabla_y \rho'_k(x, y), q_s(x, y)).$

Update shadow edge pixels (i, j):

$$\begin{aligned} & \left(\nabla_{x} \rho_{k}^{i}(i,j) \right)^{t} - \\ & \left(\nabla_{x} \rho_{k}^{i}(i-1,j) \right)^{t-1} + \left(\nabla_{x} \rho_{k}^{i}(i,j-1) \right)^{t-1} \\ & \left(\nabla_{x} \rho_{k}^{i}(i+1,j) \right)^{t-1} + \left(\nabla_{x} \rho_{k}^{i}(i,j+1) \right)^{t-1}, \\ & \left(\nabla_{y} \rho_{k}^{i}(i,j) \right)^{t} \rightarrow \\ & \left(\nabla_{y} \rho_{k}^{i}(i-1,j) \right)^{t-1} + \left(\nabla_{y} \rho_{k}^{i}(i,j-1) \right)^{t-1} \\ & + \left(\nabla_{x} \rho_{k}^{i}(i+1,j) \right)^{t-1} + \left(\nabla_{y} \rho_{k}^{i}(i,j+1) \right)^{t-1} \end{aligned}$$

 Enforce integrability by projection onto integrable edge map [43], and integrate:

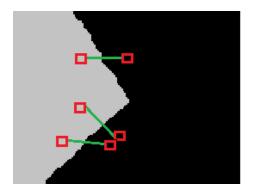
$$\begin{split} F_x(u,v) &= \mathcal{F}[\nabla_x \rho_k'], \quad F_y(u,v) = \mathcal{F}[\nabla_y \rho_k'], \\ a_x &= e^{2\pi i u/N} - 1, \quad a_y = e^{2\pi i v/M} - 1, \\ Z(u,v) &= \frac{a_x^* F_x(u,v) + a_y^* F_y(u,v)}{|a_x|^2 + |a_y|^2}, \quad \rho'(0,0) = 0, \\ (\nabla_x \rho')^t &= \mathcal{F}^{-1}[a_x Z], \quad (\nabla_y \rho')^t = \mathcal{F}^{-1}[a_y Z], \end{split}$$

Odstránenie tieňa (zjednodušená verzia)

Nájdeme obrysy tieňa a dotyčnice k nemu

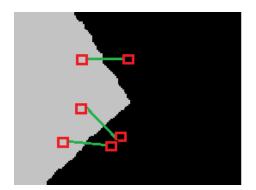
Odstránenie tieňa (zjednodušená verzia)

- Nájdeme obrysy tieňa a dotyčnice k nemu
- ▶ Na základe dotyčníc nájdeme pixely z oboch strán obrysov



Odstránenie tieňa (zjednodušená verzia)

- Nájdeme obrysy tieňa a dotyčnice k nemu
- Na základe dotyčníc nájdeme pixely z oboch strán obrysov
- ► Časť obrazu v tieni prenásobime pomerom priemernej svetlosti pixelov vo svetle a tieni





Problém pri nehomogénnom povrchu



- ▶ Problém pri nehomogénnom povrchu
- Škaredé okraje



- Problém pri nehomogénnom povrchu
- Škaredé okraje
- ▶ Pokus o ich vyhladenie vyprodukoval ešte škaredšie okraje



▶ Pokus o zložitejší prístup pomocou watershed segmentácie

- ► Pokus o zložitejší prístup pomocou watershed segmentácie
- Postupne zosvetliť oblasti v tieni od najsvetlejších okrajov smerom dovnútra

- ► Pokus o zložitejší prístup pomocou watershed segmentácie
- Postupne zosvetliť oblasti v tieni od najsvetlejších okrajov smerom dovnútra
- Horšie výsledky než predošlá metóda



Ukážka & Otázky

