

ثبت تصویر مبتنی بر شباهت ساختاری تصاویر با کاربرد در وضوح برتر

محمود امین طوسی

دانشگاه علم و صنعت ایران، دانشکده مهندسی کامپیوتر

Email: mamintoosi@iust.ac.ir

محمود فتحی

دانشگاه علم و صنعت ایران، دانشکده مهندسی کامپیوتر

Email: mahfathy@iust.ac.ir

از جمله معروفترین روشهای مبتنی بر ناحیه می توان به شیوهی لوکاس-کاناد^۵ [۳] اشاره نمود که در این مقاله از آن استفاده خواهد شد. اخیراً نویسندگان در [۴]، [۵] شیوهی مشتمل بر استفاده از تصاویر آموزشی با وضوح بالا را برای افزایش وضوح تصویر ورودی ارائه نموده اند؛ در مقالات فوق الذکر مواردی مورد لحاظ قرار نگرفته است که در این مقاله به موارد زیر پرداخته خواهد شد:

- ۱) در [۴] برای ثبت تصویر فقط از یک شیوهی مبتنی بر ویژگی استفاده شده است، در حالیکه این شیوه همیشه نتایج دقیقی تولید نمی کند؛ در این مقاله شیوهی ثبت تصویر لوکاس-کاناد با استفاده از معیار شباهت ساختاری دو تصویر [۶] بهبود داده شده و در شیوهی ارائه شده در [۴] بکار گرفته شده است؛
 - ۲) در [۴]، [۵] مرحلهی هم رنگ نمودن^۶ تصاویر مورد ترکیب، بدون درز^۷ نبوده است؛ در این مقاله با استفاده از روش هم رنگ سازی چند بانده [۷] این نقیصه برطرف شده است.
- در بخش ۲ شیوهی پیشنهادی، در بخش ۳ نتایج پیاده سازی ها و در انتها جمع بندی آورده شده است.

۲. شیوهی پیشنهادی

در شیوهی پیشنهادی برای وضوح برتر توسط نگارندگان در [۴]، هر یک از تصاویر با وضوح بالا، به عنوان تصویر آموزشی، متناظر با قسمتی از تصویر با وضوح پایین هستند. تصاویر آموزشی می توانند تفاوتی با تصویر اصلی از نقطه نظر شدت روشنایی یا زاویهی اخذ داشته باشند. این تفاوتها می تواند ناشی از برداشت عکسها در زمانهای متفاوت و یا با دوربینهای متفاوت و از زوایای مختلف باشد. در این شیوه ابتدا تصویر با وضوح پایین به اندازهی مطلوب بزرگ شده و سپس تبدیل مناسبی برای نگاشت هر یک از تصاویر آموزشی بر روی تصویر مورد نظر با استفاده از نقاط کلیدی SIFT^۸ و الگوریتم RANSAC^۹ در قالب ماتریس هوموگرافی پیدا می شود. در انتها تصویر با وضوح بالای نگاشت شده، با تصویر با وضوح پایین ورودی ترکیب می شود. چارچوب کلی کار در این مقاله در شکل ۱ آمده است. دو مرحلهی « دقیق تر نمودن مدل با استفاده از ثبت تصویر مبتنی بر ناحیه » و « هم رنگ نمودن تصاویر در نواحی مرزی » در این مقاله اضافه شده اند. از آنجا که ذکر روش کار برای یک یا چند تصویر آموزشی تفاوتی ندارد، در اینجا فرض بر آن است که فقط از یک تصویر آموزشی استفاده می شود.

مهمترین قسمت در کار حاضر استفاده از معیار مقایسهی ساختاری دو تصویر (SSIM) برای بهبود شیوهی ثبت تصویر لوکاس-کاناد [۳]

چکیده—روش لوکاس-کاناد از جمله معروفترین روشهای ثبت تصویر مبتنی بر ناحیه است که گونه های مختلفی از آن تاکنون ارائه شده است. هدف اصلی در روشهای مختلف ثبت تصویر پیدا کردن پارامترهای مدل تبدیل، برای نگاشت دقیق یک تصویر بر روی مختصات تصویر دیگر است. در الگوریتم لوکاس-کاناد این امر از طریق کمینه سازی یک تابع مشخص کنندهی میزان تفاوت یک تصویر و تبدیل شدهی دیگری حاصل می شود. معمولاً تابع مذکور مربع تفاضلات بین دو تصویر در نظر گرفته می شود. در این مقاله از معیار شباهت ساختاری دو تصویر به عنوان ضریبی برای این تابع استفاده شده است. نحوهی لحاظ کردن این معیار شباهت در فرمول بندی الگوریتم لوکاس-کاناد به صورت ریاضی بیان شده است. کمینه سازی مورد نظر با استفاده از شیوهی بهینه سازی لونبرگ-مارکورت انجام شده است. نتایج پیاده سازی های انجام شده برتری شیوهی پیشنهادی را در مقایسه با الگوریتم اصلی لوکاس-کاناد (با روشهای کمینه سازی گوس-نیوتن و لونبرگ-مارکورت) از نقطه نظر سرعت همگرایی نشان می دهد. همچنین کارایی شیوهی پیشنهادی در مسئلهی وضوح برتر در مقایسه با چند روش دیگر نشان داده شده است.

کلمات کلیدی—آمیختن، ثبت تصویر، لونبرگ-مارکورت، موجک، وضوح برتر.

۱. مقدمه

یکی از مهمترین مسائل در حوزهی پردازش تصویر و بینایی ماشین ثبت تصویر می باشد. هدف از ثبت تصویر پیدا کردن تبدیل مناسب بین دو یا چند تصویر از یک صحنه است. در حالت کلی، باید تناظری یکتا بین یک نقطه از یک تصویر و نقطه ای دیگر از تصویر دوم به نحوی پیدا نمود که هر دو نشان دهندهی یک نقطه از صحنه باشند. مسئلهی ثبت تصویر قرابت نزدیکی با مسائل تخمین حرکت^۱، تصحیح حرکت^۲ و تطابق تصویر^۳ دارد.

«ثبت تصویر» نقشی کلیدی در مسئلهی وضوح برتر^۴ دارد. هدف در تکنیکهای وضوح برتر، عبارت است از ترکیب یک دنباله از تصاویر با وضوح پایین، نویزی و مات برای تولید یک تصویر با یک دنباله از تصاویر با وضوح بالاتر. یک مرحلهی اصلی در این تکنیکها، تنظیم تصاویر ورودی بر روی یک شبکهی مشترک و ترکیب مناسب آنهاست. معمولاً تنظیم تصاویر نسبت به یک تصویر مرجع صورت می پذیرد. وابستگی کیفیت تصویر نهایی به دقت مرحلهی ثبت تصویر امری واضح در مسئلهی وضوح برتر است [۱]، فلذا هر پیشرفتی در این مرحله می تواند تاثیر بسزایی در نتیجهی وضوح برتر داشته باشد. روشهای مواجهه با مسئلهی ثبت تصویر را می توان به دو دستهی کلی مبتنی بر ویژگی و مبتنی بر ناحیه تقسیم بندی نمود [۲]. متدهای مبتنی بر ناحیه، در صورت مقداردهی اولیهی مناسب می توانند به نتایجی با دقت بالا منتهی شوند.

^۵ Lucas-Kanade

^۶ Blending

^۷ Seam-less

^۸ Scale Invariant Feature Transform (SIFT)

^۹ RANdom SAMple Consensus (RANSAC)

^۱ Motion Estimation

^۲ Motion Compensation

^۳ Image Matching

^۴ Super-Resolution

الگوریتم ۱ الگوریتم ثبت تصویر لوکاس-کاناد مبتنی بر بهینه‌سازی گوس-نیوتون (LK-GN).

Input: The reference image I and template image T .

Output: Reg. parameters $\mathbf{p} = (p_1, \dots, p_n)^T$ as the warp model $\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p})$.

- 1: **repeat**
- 2: Warp I with $\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p})$ to compute $I(\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p}))$.
- 3: Compute the error image $T(\mathbf{x}) - I(\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p}))$
- 4: Warp the gradient ∇I with $\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p})$.
- 5: Evaluate the Jacobian $\frac{\partial \mathbf{W}}{\partial \mathbf{p}}$ at $(\mathbf{x}; \mathbf{p})$.
- 6: Compute the steepest descent images $\nabla I \frac{\partial \mathbf{W}}{\partial \mathbf{p}}$.
- 7: Compute the Hessian matrix using Equation (5).
- 8: Compute $[\nabla I \frac{\partial \mathbf{W}}{\partial \mathbf{p}}]^T$ and $[T(\mathbf{x}) - I(\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p}))]$
- 9: Compute $\Delta \mathbf{p}$ using Equation (4)
- 10: Update the parameters $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{p} + \Delta \mathbf{p}$
- 11: **until** $\|\Delta \mathbf{p}\| \leq \epsilon$ or Reaching to Maximum Iteration allowed

می‌شود. در شیوه‌ی لوکاس-کاناد فرض بر آن است که در ابتدا تخمینی از مدل در دست بوده و در یک فرآیند تکراری این تخمین بهبود داده می‌شود؛ در هر دور ابتدا عبارت زیر بر اساس $\Delta \mathbf{p}$ کمینه شده:

$$\sum_x [I(\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p} + \Delta \mathbf{p})) - T(\mathbf{x})]^2 \quad (2)$$

و سپس پارامترها بروزرسانی می‌شوند:

$$\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{p} + \Delta \mathbf{p} \quad (3)$$

دو مرحله‌ی فوق تا مادامیکه الگوریتم همگرا نشده است تکرار خواهند شد. در فرآیند کمینه‌سازی، $\Delta \mathbf{p}$ به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$\Delta \mathbf{p} = H^{-1} \sum_x [\nabla I \frac{\partial \mathbf{W}}{\partial \mathbf{p}}]^T [T(\mathbf{x}) - I(\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p}))] \quad (4)$$

که در آن H ، ماتریس هسین تقریبی^{۱۰}، به صورت زیر بدست می‌آید:

$$H = \sum_x [\nabla I \frac{\partial \mathbf{W}}{\partial \mathbf{p}}]^T [\nabla I \frac{\partial \mathbf{W}}{\partial \mathbf{p}}] \quad (5)$$

این مراحل در الگوریتم ۱ نشان داده شده است [۸]. گونه‌های مختلفی از این الگوریتم پیشنهاد شده‌اند. سلزکی^{۱۱} در [۹] از روش بهینه‌سازی لونبرگ-مارکورت برای قسمت بهینه‌سازی آن استفاده نموده است که اساس کار ما در بخش‌های آتی می‌باشد.

ب. ارزیابی خطا با محک $SSIM$

در [۶] محک $MSSIM$ ^{۱۲} برای اندازه‌گیری کیفیت یک تصویر، به صورت زیر تعریف شده است:

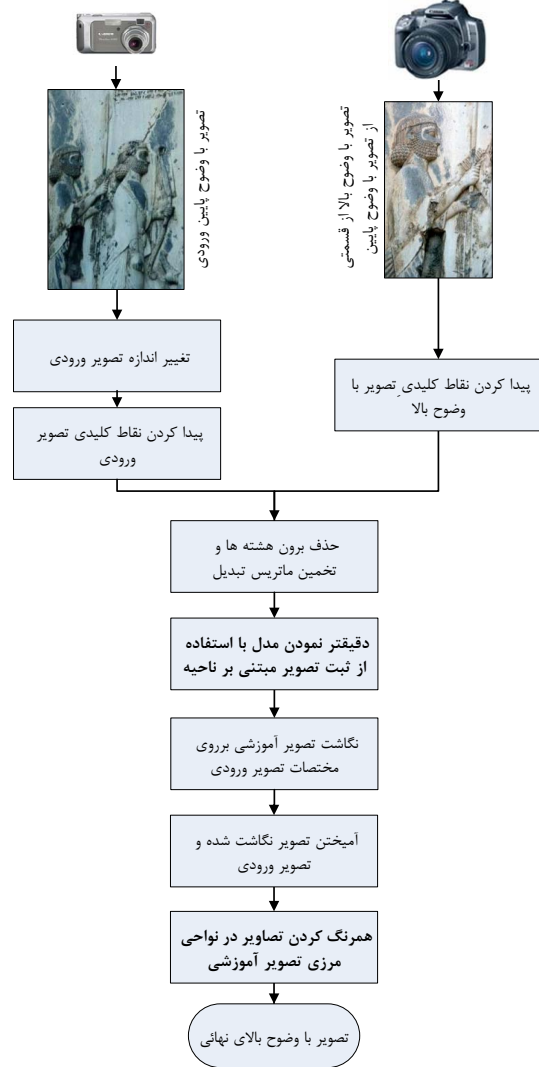
$$MSSIM(X, Y) = \frac{1}{M} \sum_{j=1}^M SSIM(x_j, y_j) \quad (6)$$

که در آن X تصویر مرجع، Y تصویر تخریب شده؛ x_j و y_j اجزاء $SSIM(x, y)$ زامین پنجره در تصاویر و M ، تعداد پنجره‌ها می‌باشد.

^{۱۰} Approximate Hessian Matrix

^{۱۱} Szeliski

^{۱۲} Mean Structural SIMilarity



شکل ۱: چارچوب کلی شیوه‌ی پیشنهادی.

می‌باشد. در مراجع از فرمولبندی‌های متفاوتی برای بیان این شیوه استفاده شده است. در این مقاله از فرمولبندی ذکر شده در [۸] استفاده خواهیم نمود و لذا مروری بر این فرمولبندی ضروری می‌باشد که در ادامه ذکر خواهد شد. پس از آن نگاهی بر معیار مقایسه‌ی $SSIM$ داشته و سپس روش پیشنهادی بر اساس آنها بیان خواهد شد.

آ. الگوریتم لوکاس-کاناد

هدف در شیوه‌ی ثبت تصویر لوکاس-کاناد [۳] کمینه‌سازی مجموع مربع تفاضلات زیر بین تصویر آموزشی $T(\mathbf{x})$ و نگاشت تصویر ورودی $I(\mathbf{x})$ است:

$$SSD = \sum_x [I(\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p})) - T(\mathbf{x})]^2 \quad (1)$$

که در آن $\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p})$ بیانگر مدل تبدیل (در اینجا پروجکتیو)، $\mathbf{p} = (p_1, \dots, p_8)^T$ پارامترهای مدل تبدیل، $I(\mathbf{W}(\mathbf{x}; \mathbf{p}))$ نگاشت تصویر ورودی I بر روی مختصات تصویر آموزشی T و $\mathbf{x} = (x, y)^T$ مختصات یک پیکسل می‌باشد. کمینه‌سازی (۱) نسبت به \mathbf{p} انجام



شکل ۲: (آ) تصویر با وضوح بالا و (ب) تصویر آموزش (ج) نتیجه نهایی در SNR=90dB

شکل ۲: نتیجه نهایی افزایش وضوح تصویر ورودی (ا) با استفاده از تصویر (ب) و با روش پیشنهادی در شکل ۱ که دقیقتر نمودن ثبت تصویر در آن با الگوریتم ۲ و هم‌رنگ نمودن بدون درز با شیوهی ارائه شده در [۷] انجام شده است.

هستند. تفاوت زاویه‌ای اخذ دو تصویر نیز در هنگام نگاشت پروجکتیو تصویر ۲ (ب) بر روی تصویر ۲ (آ) - که در اینجا نشان داده نشده است - مشخص می‌باشد.

هدف اصلی بالابردن وضوح قسمت متناظر با تصویر ۲ (ب) در تصویر ۲ (آ) با شیوهی نشان داده شده در شکل ۱ است. در مقایسات انجام شده، تمام مراحل شکل ۱ به استثنای مرحله‌ی «دقیق‌تر نمودن مدل با استفاده از ثبت تصویر مبتنی بر ناحیه» یکسان بوده است. نقطه‌ی آغازین بهینه‌سازی در هر سه الگوریتم، تخمین ماتریس تبدیل بدست آمده در مرحله‌ی قبل با استفاده از الگوریتم RANSAC می‌باشد. ماهیت تصادفی الگوریتم RANSAC موجب می‌شود که در هر اجرا تخمینی متفاوت با اجرای دیگر داشته باشیم. لذا هر آزمایش را می‌توان جدا از دیگری دانست.

آ. نتایج مقایسه‌ای ثبت تصویر

هر سه شیوهی فوق‌الذکر برای تصاویر شکل ۲ و در نرخ سیگنال به نویز ۱۵ برابر با ۷۰، ۵۰، ۳۰، ۱۰ و ۹۰ dB از تصویر با وضوح پایین اجرا شده‌اند. هر الگوریتم در هر SNR ۲۰ مرتبه اجرا شده است. شکل ۳ میانگین تعداد تکرارها تا همگرا شدن را برای هر سه روش فوق و در مقادیر مختلف نویز نشان می‌دهد. در هیچ یک از آزمایشات روی این تصاویر، روش LK واگرا نشده بود.

ب. کاربرد در وضوح برتر

کیفیت بصری تصویر نهائی تولید شده، لازمه‌ی اعتبارسنجی هر الگوریتم وضوح برتر است. شکل ۲ (ج) نتیجه‌ی نهائی افزایش وضوح تصویر ۲ (آ) با استفاده از تصویر آموزشی ۲ (ب) را نشان می‌دهد. ضریب بزرگ‌نمایی، ۲ در نظر گرفته شده است. برای مقایسه چند شیوهی دیگر پیاده‌سازی شده‌اند. مقایسه‌ی تصاویر شکل ۴ کیفیت برتر شیوهی پیشنهادی را به خوبی نشان می‌دهد. به عنوان روش آمیختن در روش پیشنهادی در این مقاله و روش ارائه شده در [۴] از تبدیل موجک

مطابق زیر تعریف می‌شود:

$$SSIM(x, y) = \frac{(\mu_x \mu_y + C_1)(\sigma_{xy} + C_2)}{(\mu_x^2 + \mu_y^2 + C_1)(\sigma_x^2 + \sigma_y^2 + C_2)} \quad (7)$$

که در آن C_1, C_2 ثوابتی برای پایداری و $\mu_x, \sigma_x, \sigma_{xy}$ تخمین آمارگان محلی تصویر هستند که در [۶] تعریف شده‌اند.

ج. لحاظ کردن SSIM در الگوریتم لوکاس-کاناد

$MSSIM(X, Y)$ به نحوی تعریف شده است که هر چه دو تصویر به هم شبیه‌تر باشند این معیار به ۱ نزدیک‌تر خواهد بود. اما ما در اینجا به معیاری نیاز داریم که میزان تفاوت دو تصویر را نشان دهد. به این منظور از $-SSIM$ استفاده نموده و آنرا $SDIS$ می‌نامیم:

$$SDIS(x, y) = -SSIM(x, y) \quad (8)$$

بر اساس این تعریف، تفاوت بیشتر دو تصویر مقدار بزرگتری از $SDIS$ را نتیجه خواهد داد. $SSIM$ بین پیکسل‌های متناظر دو تصویر تعریف می‌شود: تصویری که از مقایسه‌ی شباهت تک تک پیکسل‌های دو تصویر با این معیار حاصل می‌شود در [۶]، $SSIM \text{ map image}$ نامیده شده است، به صورت متناظر در اینجا تصویری را که از مقایسه‌ی تفاوت دو تصویر بر اساس (۸) ایجاد می‌شود $SDIS \text{ map image}$ می‌نامیم. از آنجا که در ادامه از این معیار به عنوان میزان خطا در ثبت تصویر استفاده خواهیم کرد آنرا با $ESDIS$ نشان می‌دهیم. با در نظر گرفتن این معیار به عنوان ضریبی از میانگین مربعات خطا، رابطه‌ی (۱) به صورت زیر در خواهد آمد:

$$\sum_x E_{SDIS} \cdot [I(W(x; p)) - T(x)]^2 \quad (9)$$

که در آن منظور از نقطه، ضرب عناصر نظیر در دو ماتریس است. برای کمینه‌سازی (۹)، با یک شیوهی تکراری مشابه (۲) بایستی تابع زیر را کمینه نماییم:

$$\sum_x E_{SDIS} \cdot [I(W(x; p + \Delta p)) - T(x)]^2 \quad (10)$$

که در آن $ESDIS$ در $W(x; p)$ ارزیابی می‌شود. با انجام بسط تیلور مرتبه‌ی اول روی $I(W(x; p + \Delta p))$ داریم:

$$SSD = \quad (11)$$

$$\sum_x E_{SDIS} \cdot [I(W(x; p)) + \nabla I \frac{\partial W}{\partial p} \Delta p - T(x)]^2$$

که در آن: $\nabla I = (\frac{\partial I}{\partial x}, \frac{\partial I}{\partial y})$ گرادیان تصویر I ، ارزیابی شده در $W(x; p)$ و $\frac{\partial W}{\partial p}$ ژاکوبین مدل تبدیل می‌باشد. از ادامه مطلب صرف‌نظر می‌کنیم.

۳. نتایج پیاده‌سازی

شیوهی پیشنهادی با شیوهی اصلی لوکاس-کاناد [۳] در الگوریتم ۱ (LK-GN) و شیوهی لوکاس-کاناد با روش بهینه‌سازی لونبرگ-مارکورت [۹] (LK-LM)، از نظر میانگین تعداد تکرار تا همگرایی و میانگین خطا (RMS^{12}) و در مقادیر مختلف نویز مقایسه شده است. تصاویر مورد استفاده در شکل‌های ۲ (آ) و ۲ (ب) نشان داده شده‌اند. این تصاویر از یکی از سی‌دی‌های مربوط به نقش برجسته‌ی داریوش در بیستون اخذ شده‌اند. همانگونه که در شکل ۲ مشاهده می‌شود دو تصویر از نظر وضوح، شدت روشنایی و رنگ‌بندی با یکدیگر متفاوت

¹⁵ Signal to Noise Ratio (SNR)

¹³ Structural Dissimilarity

¹⁴ Root Mean Square



(ب) روش بزرگنمایی Bicubic



(آ) روش بزرگنمایی Replication



(د) روش ارائه شده در [۴]



(ج) روش ارائه شده در [۱۰]

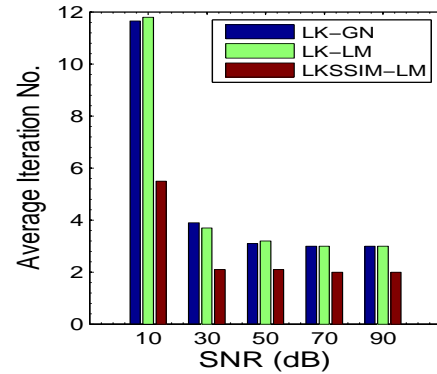


(و) روش پیشنهادی در این مقاله



(ه) روش پیشنهادی در این مقاله بدون مرحله آمیختن با تبدیل موجک

شکل ۴: بزرگ شده‌ی قسمتی از نتیجه‌ی اجرای شیوه‌های مختلف برای افزایش وضوح شکل ۲(آ). دقیق‌تر بودن مدل در شیوه‌ی پیشنهادی نسبت به شیوه‌ی ذکر شده در [۴] که فاقد ثبت تصویر مبتنی بر ناحیه است از مقایسه‌ی قسمت بالایی نیزه در شکل‌های (و) و (د) مشخص است.



شکل ۳: میانگین تعداد تکرار مورد نیاز تا همگرایی.

دوبیشتر و با ۳ سطح استفاده شده است. روش مبتنی بر مثال ارائه شده در [۱۰] نیز به منظور مقایسه پیاده‌سازی شده و برای حفظ سازگاری بلوک‌های مجاور از شیوه‌ی پوشش سطر به سطر ذکر شده در همان مرجع استفاده شده است. روش‌های افزایش اندازه‌ی تصویر Replication و Bicubic در واقع جزو روش‌های افزایش وضوح به حساب نمی‌آیند و نتایج آنها صرفاً برای مقایسه آمده است. ناپدید شدن درز در نواحی مرزی و دقیق‌تر بودن نگاشت در شیوه‌ی پیشنهادی مشخص است.

۴. جمع‌بندی

نویسندگان در [۴] شیوه‌ای جدید برای افزایش وضوح یک تصویر با استفاده از یک تصویر آموزشی ارائه نموده بودند که در مقاله‌ی حاضر به رفع مشکلاتی از آن پرداخته شد. استفاده از یک روش ثبت تصویر مبتنی بر ناحیه به منظور دقیق‌تر شدن مدل نگاشت تصاویر و حذف مرزهای تصاویر با یک روش هم‌رنگ‌سازی بدون درز مرحله‌ی هستند که در کار قبلی انجام نشده بودند. نوآوری اصلی این مقاله لحاظ کردن معیار شباهت ساختاری دو تصویر در فرمول‌بندی شیوه‌ی معروف ثبت تصویر لوکاس-کاناد و استفاده از آن در وضوح برتر می‌باشد. نتایج پیاده‌سازی‌های انجام شده برتری شیوه‌ی ثبت تصویر پیشنهادی و همچنین کارایی آنرا در مسئله‌ی وضوح برتر در مقایسه با برخی از دیگر روش‌ها نشان داده است.

سپاس‌گزاری

مؤلفین وظیفه‌ی خود می‌دانند که از آقای دکتر Peter Kovessi بابت توابع سودمند MATLAB و آقایان وفا خلیقی، مصطفی واحدی و دکتر مهدی امیدعلی بابت زحمات و راهنمایی‌های ارزنده‌ی آنها در زمینه‌ی زی‌پرشین^{۱۶} (که این مقاله با آن آماده شده است) تشکر به عمل آورند.

مراجع

- [5] M. Amintoosi, M. Fathy, and N. Mozayani, "Regional varying image super-resolution," in *(CSO 2009) 2009 IEEE International Joint Conference on Computational Sciences and Optimization*, vol.1, (Sanya, Hainan, China), pp.913-917, April 24-26 2009.
- [6] Z. Wang, A. Bovik, H. Sheikh, and E. Simoncelli, "Image quality assessment: From error visibility to structural similarity," *IEEE Trans. Image Processing*, vol.13, pp.600-612, April 2004.
- [7] P. J. Burt and E. H. Adelson, "A multiresolution spline with application to image mosaics," *ACM Trans. Graph.*, vol.2, no.4, pp.217-236, 1983.
- [8] S. Baker, R. Gross, and I. Matthews, "Lucas-kanade 20 years on: A unifying framework," *International Journal of Computer Vision*, vol.56, pp.221-255, 2004.
- [9] R. Szeliski, "Video mosaics for virtual environments," *IEEE Computer Graphics and Applications*, vol.16, pp.22-30, March 1996.
- [10] W. T. Freeman, T. R. Jones, and E. C. Pasztor, "Example-based super-resolution," *IEEE Comput. Graph. Appl.*, vol.22, no.2, pp.56-65, 2002.
- [1] R. Schultz and R. Stevenson, "Extraction of high-resolution frames from video sequences," *IEEE Trans. on Image Processing*, vol.5, pp.996-1011, June 1996.
- [2] B. Zitová and J. Flusser, "Image registration methods: a survey," *Image and Vision Computing*, vol.21, pp.977-1000, 2003.
- [3] B. Lucas and T. Kanade, "An iterative image registration technique with an application to stereo vision," in *IJCAI81*, pp.674-679, 1981.
- [4] M. Amintoosi, M. Fathy, and N. Mozayani, "Reconstruction+synthesis: A hybrid method for multi-frame super-resolution," in *(MVTIP08) 2008 Iranian Conference on Machine Vision and Image Processing*, (University of Tabriz, Iran), pp.179-184, Nov. 4-7 2008.

^{۱۶} زی‌پرشین با لوگوی Xq Persian بسته‌ی حروف چینی رایگان فارسی مبتنی بر \LaTeX و تحت سیستم‌عامل‌های ویندوز، لینوکس و مک می‌باشد: <http://www.parsilatem.com/>