·图形图像处理 ·

文章编号: 1000-3428(2018)08-0263-05

文献标志码: A

中图分类号: TP391

基于双目视觉的自适应匹配优化方法

黄 超,张雨菲

(中国民航大学中欧航空工程师学院,天津300300)

摘 要:自适应支持权重(SAW)算法在精度和感光度方面性能较优,但在运行时间方面耗时过长。为此,提出一种优化的自适应支持权重方法。简化 ASW 算法支持权重公式中的颜色相似度函数,引入左右连续一致性检验,找出初始视差图中的遮挡点并进行遮挡填充。通过中值滤波消除遮挡填充可能出现的水平条纹并对图像进行平滑化处理。实验结果表明,该方法在支持窗口不变的情况下比 ASW 算法平均运行时间减少 20%,平均误匹配率降低2.76%,且对光照具有良好的鲁棒性。

关键词: 立体匹配;自适应支持权重;颜色相似度函数;左右连续一致性;遮挡填充;中值滤波

中文引用格式:黄 超,张雨菲.基于双目视觉的自适应匹配方法优化[J]. 计算机工程,2018,44(8):263-267. 英文引用格式:HUANG Chao,ZHANG Yufei. Adaptive matching optimization method based on binocular vision[J]. Computer Engineering,2018,44(8):263-267.

Adaptive Matching Optimization Method Based on Binocular Vision

HUANG Chao, ZHANG Yufei

(Sino-European Institution of Aviation Engineering, Civil Aviation University of China, Tianjin 300300, China)

[Abstract] The Adaptive Support Weight(SAW) algorithm performs better on accuracy and sensitivity, but it takes too much time on running time. Therefore, an optimized adaptive support weighting method is proposed. It simplifies the ASW algorithm to support the color similarity function in the weight formula, introduces the lleft-right continuity consistency check, finds the occluded point in the initial disparity map and performs occlusion filling. The median filter removes the horizontal stripes that may appear in the occluded filling and smooths the image. Experimental results show that the method can reduce the average running time of ASW algorithm by 20% and the average false match rate by 2.76% when the support window is unchanged, and has good robustness to illumination.

[Key words] stereo matching; Adaptive Support Weight (SAW); color similarity function; left-right continuity consistency; occluded filling; median filtering

DOI: 10. 19678/j. issn. 1000-3428. 0048671

0 概述

作为计算机视觉研究领域的热点问题,立体匹配在匹配精度方面和算法运行时间的表现引起了国内外专家学者的广泛关注^[13]。根据采用的最优化理论算法不同,现有的立体匹配算法可分为全局算法和局部算法^[4]。一般来说,局部算法比全局算法的匹配精度低,但算法运行时间相对较短,适合于工程和工业应用^[5]。2005年,Yoon等人提出的自适应支持权重(Adaptive Support Weight,ASM)算法^[6]将局部算法的视差精度提升到了一个新的高度,但由于其能量代价函数的计算过于复杂,该算法的运行时间比较长^[7],因此近年来许多学者都对 ASW 算法进行优化,例如使用稀疏匹配方

法^[8]、优化能量代价函数^[9]和引入随机游走的树结构^[10]等,在不降低原 ASW 算法精确度的同时减少程序的运行时间。但这些算法在兼顾匹配精度和运行时间方面存在着一定的缺陷。因此,本文提出一种新的优化算法,在降低算法复杂度的同时引入多项后续处理。

1 ASW 算法

ASW 算法依据格式塔理论[11],在计算一点像素的支持权重时,自适应地根据该点与待匹配点的颜色相似度和空间距离相似度为该点分配一个支持权值。

以生成一张左右视差图为例,左图中一待匹配像素点p对其支持窗口中一像素点的支持权值为:

基金项目:中央高校基本科研业务费中国民航大学专项(3122015Z003);中国民航大学科研启动基金(2017QD02S)。

作者简介:黄 超(1988一),女,助教、硕士,主研方向为图形图像处理、航空电子;张雨菲,学士。

$$w(p,q) = f(\Delta c_{pq}) \cdot f(\Delta g_{pq}) \tag{1}$$

其中, $f(\Delta c_{pq})$ 代表由颜色相似性确定的 q 点对 p 点的支持权值, $f(\Delta g_{pq})$ 代表由空间相似性确定的 q 点对 p 点的支持权值,其表达式分别为:

$$f(\Delta c_{pq}) = \exp\left(-\frac{\Delta c_{pq}}{\gamma_c}\right) \tag{2}$$

$$f(\Delta g_{pq}) = \exp\left(-\frac{\Delta g_{pq}}{\gamma_g}\right) \tag{3}$$

其中, Δc_{pq} 代表 p 点和 q 点的颜色相似度,是两像素点的 RGB 颜色在 CIELab 颜色空间的投影 c(p) = $[L_p, a_p, b_p]$ 和 c(q) = $[L_q, a_q, b_q]$ 的几何距离, γ_c 是用于调整颜色相似度对支持权重影响大小的用户指定参数,一般设为 7,代表 p 点和 q 点的空间位置相近度,是两像素点的欧氏距离, γ_p 是用于调整空间位置相近度对支持权值影响大小的用户指定参数,一般设为 36。

$$\Delta c_{pq} = \sqrt{(L_p - L_q)^2 + (a_p - a_q)^2 + (b_p - b_q)^2}$$
(4)

记 p_d 是像素点 p 在视差为 d 时,右视图中对应的像素匹配点,则 p_d 点和 p 点的匹配代价为:

$$E(p, \overline{p_d}) = \frac{\sum_{q \in N_p, \overline{q} \in N_{\overline{p_d}}} w(p, q) w(\overline{p_d}, \overline{q_d}) e_0(q, \overline{q_d})}{\sum_{q \in N_p, \overline{q} \in N_{\overline{p_d}}} w(p, q) w(\overline{p_d}, \overline{q_d})}$$

$$\sum_{q \in N_p, \overline{q} \in N_{\overline{p_d}}} w(p, q) w(\overline{p_d}, \overline{q_d})$$
(5)

其中, p_a 是像素点 p 在视差为 d 时,右视图中对应的像素匹配点, q_a 是像素点 q 在视差为 d 时,右视图中对应的匹配像素点;N 为支持窗口大小,一般为奇数, $e_0(q,q_a)$ 代表利用 q 和 q_a 两像素点 RGB 颜色计算出的基于像素的原始匹配代价,计算公式如下:

$$e_0(q, \overline{q_d}) = \sum_{c \in [r, e, h]} |I_c(q) - I_c(\overline{q_d})|$$
 (6)

计算初始匹配代价后,通过赢者通吃策略(Winner-Takes-All, WTA)选取每个像素点的视差,计算公式如下:

$$d_p = \arg\min_{d \in S_d} E(p, \overline{p_d})$$
 (7)

其中, $S_d = \{d_{\min}, \dots, d_{\max}\}$ 是所有可能选取的视差值组成的集合。

2 改进的自适应支持权重算法

2.1 优化理论

2.1.1 颜色相似度函数

由于 ASW 算法在计算颜色支持权重时涉及到 3 个颜色通道的运算,计算量比较大^[12],考虑到计算 颜色支持权重将三维计算问题简化为一维计算问题,这一步通过将左视图和右视图由彩色图片转化 为灰度图实现,同时对于像素点 q 和待匹配像素点

p,其颜色相似度计算公式为:

$$\Delta c'_{na} = \sqrt{\left(I(p) - I(q)\right)^2} \tag{8}$$

2.1.2 左右一致性检测和遮挡填充

由于遮挡和光照等原因,拍摄到的左右视图中同一场景的场景信息存在差别,这就导致一些相同像素点在经过立体匹配后生成的左右视差图和右左视差图中的视差并不相同。为了充分利用两张视差图的视差信息,对那些在两张视差图中视差不一致的像素点的视差进行视差修正,就可以提高视差图的精度^[13]。

因此,以最后得到一张左右视差图为例,考虑对改进算法生成的初始左右视差图和初始右左视差图进行左右一致性检测(left-right-continuity check)和遮挡填充(occluded filling),其中左右连续性检测用于检测出在左右视差图和右左视差图中视差不一致的像素点,其检测过程如下:

对于左右视差图的一像素点 p,求得的视差值是 d1,p 在左右视差中的对应像素点 (p-d1),其视差值记作 d2,若 |d1-d2| > threshold,则标记为遮挡点。其中 threshold 代表判断是否为遮挡点的用户设定阈值,一般设为 1。

经过左右一致性检测后,可以得到一张由遮挡点组成的图像,通过将该图像与初始左右视差图进行对比,就可以针对遮挡点进行视差填充,填充过程如下:

对于遮挡点 p,分别水平向左和向右找到第 1 个非遮挡点,记作 pl 和 pr,点 p 的视差值取这 2 个视差值中较小的那个,即 $d(p)=\min(d(pl),d(pr))$ 。其中,d(p)代表为遮挡点 p 重新定义的视差值,d(pl)为点 pl 的视差值,d(pr)为点 pr 的视差值。

2.1.3 中值滤波

初始视差图经过左右一致性检测和遮挡填充后,视差图精度将会得到进一步提升,但由于遮挡区域多存在与视差不连续区域和无法检测区域,因此在进行遮挡填充后会产生水平条纹。为了消除这些水平条纹,这里引入中值滤波^[14]对经过遮挡填充处理后的视差图进行最终处理,其原理如下:

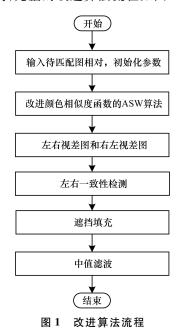
对视差图中一像素点 p,以 p 为中心建立一个边长为(2N+1)的正方形窗口,将窗口内所有像素点的灰度值进行降序或升序排列,取这些灰度值的中值作为点 p的灰度值。

由于窗口太大会影响算法运行时间,并且降低 视差图的精度,窗口太小又会无法实现中值滤波的 意义,因此这里取 N=3。

2.2 优化算法实现

经过对原 ASW 算法的分析,改进了原 ASW 算法的颜色相似度函数,通过将三维问题转化为一维问题,大大减少了算法的计算量,节约了算法的运行时间。接下来引入后续处理来进一步高视差图精度,通过左右一致性检测筛选出在左右视差图和右

左视差图中视差不一致的像素点,利用遮挡填充为 这些遮挡点重新赋予视差值,最后通过中值滤波消 除遮挡填充可能产生的水平条纹。以生成一张左右 视差图为例,完整的改进算法流程如图 1 所示。



3 实验与结果分析

3.1 实验环境

本文使用了 C++语言,基于 OpenCV 实现该算法, 并 在 CPU Inter Core i 51.6 GHz, 内 存 4 GB, 操 作 系 统 macOS Sierra 10.12.6 的环境下对 Middlebury 网站提供的立体数据集 Cones、Teddy、Tsukuba 和 Venus 进行测试,并验证了不同光照条件下算法的 鲁棒性。

3.2 算法复杂度

为了方便测试优化算法的性能,本文只考虑算法的时间复杂度。表 1 为改进算法和原 ASW 在支持窗口大小为 11 × 11 时,处理 4 个标准图像测试对的运行时间对比,可以看到改进算法的运行时间平均比原 ASW 算法减少了 20% 左右。说明改进原算法颜色相似度函数后,算法计算量得到有效的减少,进而算法的运行时间得到了有效节约。同时考虑到改进算法计算了生成两张视差图的运行时间,而原算法只计算了生成一张视差图的运行时间,两原算法只计算了生成一张视差图的运行时间,因此,若使 2 个算法都生成两张视差图,改进算法运行时间预计比原算法运行时间减少 40% ~60%。

 表 1 算法运行时间 s

 算法
 Cones
 Teddy
 Tsukuba
 Venus

 原 ASW 算法
 606
 597
 104
 202

 改进算法
 454
 452
 82
 155

3.3 视差图匹配精度

表 2 为改进算法和原算法在支持窗口大小为 11 × 11 时,处理 4 个数据集生成左右视差图的误匹 配率对比,其中 IMP 代表改进算法。

表 2	算	法	误	兀	配	率
-----	---	---	---	---	---	---

0/0

算法	Avg.	Cones		Teddy		Tsukuba			Venus				
		noncc	all	Disc	noncc	all	Disc	noncc	all	Disc	noncc	all	Disc
ASW 算法	17.89	17.89	17.52	19.69	16.48	23.29	25.08	26.10	13.70	15.41	12.72	12.85	28.82
IMP 算法	15.13	19.37	18.91	16.71	23.63	24.74	25.78	11.71	11.88	13.27	5.00	5.00	21.51
SAD 算法	18.30	21.02	23.20	20.57	27.81	28.84	32.65	14.45	14.74	29.52	6.77	6.69	39.48
SSD 算法	18.67	20.21	23.03	20.82	27.77	29.11	23.13	15.45	15.76	36.93	6.84	6.77	42.74
NCC 算法	17.10	19.50	22.66	16.48	21.42	24.20	26.10	15.51	15.79	15.41	5.80	5.73	28.82

从平均误匹配率看,改进算法针对 4 幅标准图像测试对的平均误匹配率比原 ASW 算法的平均误匹配率比原 ASW 算法的平均误匹配率低 2.76%,说明改进算法在视差图精度平均表现优于原 ASW 算法。

从单个数据集测试结果看,针对 Cones 数据集,改进算法在非遮挡区域和所有区域的匹配精度不如原 ASW 算法,比原 ASW 算法的误匹配率高 1.5%,但改进算法在不连续区域的匹配精度比原算法高出 2.98%;针对 Teddy 数据集,改进算法在非遮挡区域的误匹配率高达 23.63%,比原算法高出 7.15%,在所有区域和不连续区域,改进算法误匹配率和原 ASW 算法相差不到 1%;针对 Tsukuba 数据集,改进

算法在遮挡区域的误匹配率为 11.71%, 比原 ASW 算法的误匹配率低了 14.39%, 在所有区域和不连续区域, 改进算法的误匹配率均低于原 ASW 算法, 分别比原算法误匹配率减少了 1.84% 和 2.14%; 针对 Venus 数据集, 改进算法在 3 个区域的匹配精度均优于原 ASW 算法, 在遮挡区域, 改进算法比原 ASW 算法的误匹配率减少了 7.72%, 在所有区域, 改进算法比原 ASW 算法的误匹配率减少了 7.85%, 在不连续区域, 改进算法比原 ASW 算法的误匹配率减少了 7.85%, 在不连续区域, 改进算法比原 ASW 算法的误匹配率减少了 7.31%。同时改进算法在 3 个区域的匹配精度也高于如 SAD [15]、SSD 和 NCC [16]等常见算法。

图 2~图 5 为立体图像数据集的测试结果,对比

改进算法前后生成的视差图可以看出,改进算法提高了生成视差图的精度,特别是 Tsukuba 和 Venus 图像对生成的视差图精度提高明显,这与表 2 提供的数据吻合。

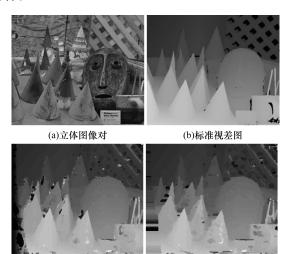


图 2 Cones 图像实验结果

(d)改进算法视差图

(c)ASW算法视差图

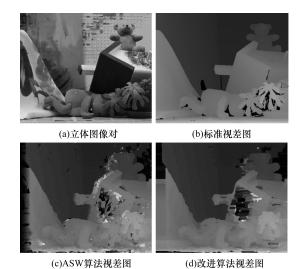
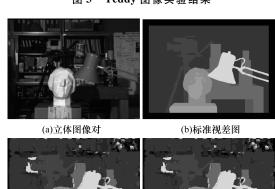


图 3 Teddy 图像实验结果



(c)ASW算法视差图

(d)改进算法视差图

图 4 Tsukuba 图像实验结果

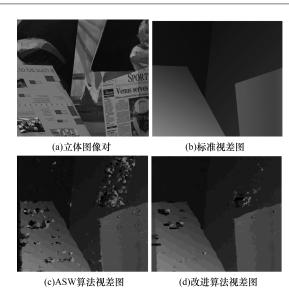


图 5 Venus 图像实验结果

图 6 为改进算法在同一场景 3 种不同光照下生成的视差图,可以看出,在光照不足、光照一般和光照充足的情况下,改进算法生成的 3 张视差图差别不大。这说明在一定的光照范围内,改进算法生成的视差图稳定性良好,进一步说明改进算法在一定光照范围内具有良好的鲁棒性。



图 6 不同光照下同一场景及对应改进算法生成的视差图

4 结束语

针对 ASW 算法运行时间长、算法复杂度高的问题,本文基于 OpenCV 平台提出一种自适应匹配优化方法。该方法通过优化 ASW 算法中的颜色相似度度量函数,以降低算法的复杂度;引入左右连续性检测、遮挡填充和中值滤波等后续处理实现对初始

生成视差图的后续优化,提高算法的视差精度。实验结果表明,该优化方法将 ASW 算法的平均运行时间降低到原来的 80%,并将生成视差图的误匹配率降低了 2.67%,且优化算法具有良好的鲁棒性。下一步将简化 ASW 算法的能量函数,并尝试寻找不依赖于生成两张视差图的后续处理办法,以提高匹配精度,同时减少匹配时间。

参考文献

- [1] YONG S H,LEE K M,SANG U L. Robust stereo matching using adaptive normalized cross-correlation [J]. IEEE Transactions on Pattern Analysis & Machine Intelligence, 2011,33(4):807-822.
- [2] YANG Q. Stereo matching using tree filtering [J]. IEEE Transactions on Pattern Analysis & Machine Intelligence, 2015,37(4):834-846.
- [3] 罗嗣卿,贾子书. 基于动态规划的快速立体匹配算法[J]. 计算机工程,2015,41(11):224-231.
- [4] SZELISKI R. 计算机视觉——算法与应用[M]. 艾海舟, 兴军亮,译. 北京:清华大学出版社,2012.
- [5] 赵 鹏. 机器视觉研究与发展[M]. 北京: 科学出版 社,2012.
- [6] YOON K J, KWEON I S. Locally adaptive support-weight approach for visual correspondence search [C]//Proceedings of IEEE Computer Society Conference on Computer Vision and Pattern Recognition. Washington D. C., USA: IEEE Press, 2005: 924-931.
- [7] ZHAO J, CHEN H. An improved adaptive support-weight method for stereo correspondence [C]//Proceedings of the 20th International Conference on Measuring Technology and Mechatronics Automation. Washington D. C., USA; IEEE Press, 2015; 106-108.
- [8] LU Di,LIN Xue. An improved adaptive support-weight sparse region-based algorithm for stereo matching [J]. International Journal of Control and Automation, 2016, 9(9):79-88.
- [9] ZHAO M, LI Xiaobai. Improved adaptive stereo matching algorithm with double dynamic programming

- with row and column [J]. Computer Engineering & Applications, 2011, 47(23):177-180.
- [10] BAI X, LUO X, LI S, et al. Adaptive stereo matching via loop-erased random walk [C]//Proceedings of IEEE International Conference on Image Processing. Washington D. C., USA: IEEE Press, 2015;3788-3795.
- [11] RICHTSFELD A, ZILLICH M, VINCZE M. Implementation of gestalt principles for object segmentation [C]// Proceedings of International Conference on Pattern Recognition. Washington D. C., USA: IEEE Press, 2012: 1330-1333.
- [12] HU W, ZHANG K, SUN L, et al. Virtual support window for adaptive-weight stereo matching [C]// Proceedings of Conference on Visual Communications and Image Processing. Washington D. C., USA: IEEE Press, 2011:1-4.
- [13] CHANG J Y, LEE K M, SANG U L. A new stereo matching model using visibility constraint based on disparity consistency [C]//Proceedings of Advanced Concepts for Intelligent Vision Systems. Berlin, Germany: Springer, 2014:598-609.
- [14] SINGH M, KAUR H. A robust median-mean filter for impulse noise suppression [C]//Proceedings of International Conference on Recent Advances in Engineering & Computational Sciences. Washington D. C., USA: IEEE Press, 2016:1-5.
- [15] DANG K H, LE D, DZUNG N T. Efficient determination of disparity map from stereo images with modified sum of absolute differences algorithm [C]//Proceedings of International Conference on Advanced Technologies for Communications. Washington D. C., USA: IEEE Press, 2014:657-660.
- [16] HISHAM MB, YAAKOB S N, RAOF R A A, et al. Template matching using sum of squared difference and normalized cross correlation [C]//Proceedings of 2015 IEEE Student Conference on Research and Development. Washington D. C., USA; IEEE Press, 2016; 100-104.

编辑 索书志

(上接第262页)

- [14] ARBELAEZ P, PONTTUSET J, BARRON J, et al. Multiscale combinatorial grouping [C]//Proceedings of IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition. Washington D. C., USA: IEEE Press, 2014;328-335.
- [15] GUPTA S, GIRSHICK R, ARBELÁEZ P, et al. Learning rich features from RGB-D images for object detection and segmentation [C]//Proceedings of ECCV '14. Berlin, Germany: Springer, 2014:345-360.
- [16] GEIGER A, WANG C. Joint 3D object and layout inference from a single RGB-D image [C]//Proceedings

- of the 37th Conference on Pattern Recognition. Berlin, Germany: Springer, 2015:183-195.
- [17] DENG Z, TODOROVIC S, LATECKI L J. Unsupervised object region proposals for RGB-D indoor scenes [J]. Computer Vision and Image Understanding, 2016, 21(5):79-87.
- [18] LEVIN A, LISCHINSKI D, WEISS Y. Colorization using optimization [J]. ACM Transactions on Graphics, 2004,23(3):686-691.

编辑 金胡考