基于水平集改进的水下目标轮廓提取方法

王兴梅¹,印桂生¹,门志国²,叶秀芬²

(1.哈尔滨工程大学 计算机科学与技术学院,哈尔滨 150001, wangxingmei@ hrbeu.edu.cn;2.哈尔滨工程大学 自动化学院,哈尔滨 150001)

摘 要:为以更快的计算速度提取到更加精确的轮廓,提出一种基于水平集改进的水下目标轮廓提取方法. 即利用水下目标检测结果确定目标演化子区域,缩小目标区域范围,同时在目标检测结果中,根据目标高亮 区和阴影区的位置,确定各个目标演化子区域初始闭合曲线的中心坐标,通过 Vese - Chan 分段常量四相水 平集方法的演化函数进行目标高亮区和阴影区的轮廓提取.对不同原始声纳图像的实验比较分析表明,提出 的水下目标轮廓提取方法具有较高的适应性和较快的计算速度,能精确地提取到目标高亮区和阴影区的 轮廓.

关键词:水下目标;水平集;轮廓提取;子区域
 中图分类号: TP391
 文献标志码: A

文章编号:0367-6234(2010)04-0660-05

An improved method of underwater objects contours extraction based on level set

WANG Xing-mei¹, YIN Gui-sheng¹, MEN Zhi-guo², YE Xiu-fen²

(1. College of Computer Science and Technology, Harbin Engineering University, Harbin 150001, China, wangxingmei
 @ hrbeu. edu. cn; 2. College of Automation, Harbin Engineering University, Harbin 150001, China)

Abstract: In order to improve the accuracy of extracted contours and raise calculation speed, this paper presents an improved method based on level set for underwater objects contours extraction. Object evolution subregion, which is determined by the underwater objects detection results, is proposed to dwindle the search region. At the same time, the centers coordinates of initial closed curves of each object evolution sub-region are determined by the location of object-highlight and shadow regions. The contours of object-highlight and shadow regions are extracted by the four-phase piecewise constant Vese-Chan level set evolution functions. Experimental results and analysis of different kinds of real sonar images demonstrate that the method proposed here is highly adaptable and the calculation speed is faster, moreover, it can more accurately extract object-highlight and shadow contours.

Key words: underwater objects; level set; contour extraction; sub-region

水下目标的正确分类识别是建立在有效的特征提取基础之上的,提取目标高亮区和阴影区的 轮廓可以用到特征提取的过程中^[1].基于水平集 的轮廓提取方法充分考虑了拓扑性和各相之间的

收稿日期: 2009-08-12.

- 基金项目:中央高校基本科研业务费专项资金资助项目 (HEUCF061005);哈尔滨市基金资助项目 (2009RFQXC026).
- 作者简介:王兴梅(1978—),女,博士后; 印桂生(1964—),男,教授,博士生导师.

相互独立性,能对不规则形状(有空洞和重叠)的 水下目标进行精确的轮廓提取^[2-3].

本文在综合分析现有文献算法的基础上,结 合声纳图像的特点,提出了一种基于水平集改进 的水下目标轮廓提取方法.在轮廓提取的过程中, 针对利用水平集方法对整幅声纳图像处理,可能 会将背景噪声当成目标高亮区或阴影区进行了轮 廓提取,同时,还存在运算时间过长的问题,提出 利用水下目标检测结果^[4]在原始图像上确定目 标演化子区域,缩小目标区域范围;为避免初始闭 合曲线选取不当,可能不能同时提取目标高亮区 和阴影区的轮廓,提出在目标检测结果中,根据目 标高亮区和阴影区的位置,确定各个目标演化子 区域初始闭合曲线的中心坐标,最后通过 Vese – Chan 分段常量四相水平集方法的演化函数进行 目标高亮区和阴影区的轮廓提取.

1 水下目标轮廓提取

1.1 Vese - Chan 分段常量四相水平集方法

Vese – Chan 分段常量四相水平集方法的能量泛函为^[5-6]

$$F_{4}(c,\phi) = \int_{\Omega} (u_{0} - c_{11})^{2} \cdot H_{\varepsilon}(\phi_{1}) \cdot H_{\varepsilon}(\phi_{2}) \cdot dxdy + \int_{\Omega} (u_{0} - c_{10})^{2} \cdot H_{\varepsilon}(\phi_{1}) \cdot (1 - H_{\varepsilon}(\phi_{2})) \cdot dxdy + \int_{\Omega} (u_{0} - c_{01})^{2} \cdot (1 - H_{\varepsilon}(\phi_{1})) \cdot H_{\varepsilon}(\phi_{2}) \cdot dxdy + \int_{\Omega} (u_{0} - c_{00})^{2} \cdot (1 - H_{\varepsilon}(\phi_{1})) \cdot (1 - H_{\varepsilon}(\phi_{2})) \cdot dxdy + \nu \int_{\Omega} |\nabla H_{\varepsilon}(\phi_{1})| \cdot dxdy + \nu \int_{\Omega} |\nabla H_{\varepsilon}(\phi_{2})| \cdot dxdy.$$

$$(1)$$

其中, c 为一个常数向量, 且 $c = (c_{11}, c_{10}, c_{01}, c_{00}), \phi = (\phi_1, \phi_2), \Omega$ 为整个声纳图像区域.

1.2 Vese – Chan 分段常量四相水平集方法的数 值算法

水平集演化函数 $\phi_{1,i,j}^{n+1}$ 和 $\phi_{2,i,j}^{n+1}$ 采用半隐式有限差分来处理^[7]:

对第1个水平集函数 $\phi_{1,i,i}^{n+1}$,设

$$\begin{split} B_{1} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{1,i+1,j}^{n} - \phi_{1,i,j}^{n}}{h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{1,i,j+1}^{n} - \phi_{1,i,j-1}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2}},\\ B_{2} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{1,i,j}^{n} - \phi_{1,i-1,j}^{n}}{h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{1,i-1,j+1}^{n} - \phi_{1,i-1,j-1}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2}},\\ B_{3} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{1,i+1,j}^{n} - \phi_{1,i-1,j}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{1,i,j+1}^{n} - \phi_{1,i,j}^{n}}{h}\right)^{2}},\\ B_{4} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{1,i+1,j-1}^{n} - \phi_{1,i-1,j-1}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{1,i,j}^{n} - \phi_{1,i,j-1}^{n}}{h}\right)^{2}},\\ \hat{c} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{1,i+1,j-1}^{n} - \phi_{1,i-1,j-1}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{1,i,j}^{n} - \phi_{1,i,j-1}^{n}}{h}\right)^{2}},\\ \hat{c} &= \frac{1}{h^{2}} \cdot \delta_{\varepsilon}(\phi_{1,i,j}) \cdot \nu, B = 1 + m_{1} \cdot (B_{1} + B_{2} + B_{3} + B_{4}),\\ \eta &= \frac{1}{h^{2} \cdot \phi_{1,i-1,j}^{n} + B_{3} \cdot \phi_{1,i,j+1}^{n} + B_{4} \cdot \phi_{1,i,j-1}^{n}) + \\ \Delta t \cdot \delta_{\varepsilon}(\phi_{2,i,j}) \cdot \left(- (u_{0,i,j} - c_{11}^{n})^{2} \cdot H_{\varepsilon}(\phi_{2,i,j}^{n}) - \right) + \\ \end{split}$$

$$\begin{split} &(u_{0,i,j} - c_{10}^{n})^{2} \cdot (1 - H_{\varepsilon}(\phi_{2,i,j}^{n})) + (u_{0,i,j} - c_{01}^{n})^{2} \cdot \\ &H_{\varepsilon}(\phi_{2,i,j}^{n}) + (u_{0,i,j} - c_{00}^{n})^{2} \cdot (1 - H_{\varepsilon}(\phi_{2,i,j}^{n}))) \}. \\ &\exists \mathbb{P}_{\pi}, \forall \mathbb{P} 2 \land \mathbb{K} \mathbb{P} \notin \mathrm{ad} \phi_{2,i,j}^{n+1}, \eth \end{split}$$

$$\begin{split} D_{1} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{2,i+1,j}^{n} - \phi_{2,i,j}^{n}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{2,i,j+1}^{n} - \phi_{2,i,j-1}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2}}},\\ D_{2} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{2,i,j}^{n} - \phi_{2,i-1,j}^{n}}{h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{2,i-1,j+1}^{n} - \phi_{2,i-1,j-1}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2}},\\ D_{3} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{2,i+1,j}^{n} - \phi_{2,i-1,j}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{2,i,j+1}^{n} - \phi_{2,i,j}^{n}}{h}\right)^{2}}},\\ D_{4} &= \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\phi_{2,i+1,j-1}^{n} - \phi_{2,i-1,j-1}^{n}}{2 \cdot h}\right)^{2} + \left(\frac{\phi_{2,i,j-1}^{n} - \phi_{2,i,j-1}^{n}}{h}\right)^{2}}},\\ \hat{\Leftrightarrow} & m_{2} &= \frac{\Delta t}{h^{2}} \cdot \delta_{\varepsilon}(\phi_{2,i,j}) \cdot \nu, D = 1 + m_{2} \cdot \left(D_{1} + D_{2} + D_{3} + D_{4}\right), \\ \eta \end{bmatrix}}\\ \phi_{2,i,j}^{n+1} &= \frac{1}{D} \cdot \left\{\phi_{2,i,j}^{n} + m_{2} \cdot \left(D_{1} \cdot \phi_{2,i+1,j}^{n} + D_{2} \cdot \phi_{2,i-1,j}^{n}\right) + D_{3} \cdot \phi_{2,i,j+1}^{n} + D_{4} \cdot \phi_{2,i,j-1}^{n}\right) + \Delta t \cdot \delta_{\varepsilon}(\phi_{2,i,j}) \cdot \\ &(- \left(u_{0,i,j} - c_{11}^{n}\right)^{2} \cdot H_{\varepsilon}(\phi_{1,i,j}^{n}) - \left(u_{0,i,j} - c_{10}^{n}\right)^{2} \cdot \\ &(1 - H_{\varepsilon}(\phi_{1,i,j}^{n})) + \left(u_{0,i,j} - c_{01}^{n}\right)^{2} \cdot H_{\varepsilon}(\phi_{1,i,j}^{n}) + \\ &(u_{0,i,j} - c_{00}^{n})^{2} \cdot \left(1 - H_{\varepsilon}(\phi_{1,i,j}^{n})\right) \right\}. \end{split}$$

1.3 轮廓提取算法的描述

提出的基于水平集改进的水下目标轮廓提取 方法的具体说明如下:

 1)设定初始值 n =0,为了提高轮廓提取的精 度和计算速度,利用水下目标检测的结果^[4]来确 定目标演化子区域,并对各个目标演化子区域进 行维纳滤波;

目标演化子区域的确定是在水下目标检测结 果中^[4],根据各个连续区域横纵方向上的顶点坐 标^[8],得出 F 个互不重叠的窗口. 然后分别映射 到原始声纳图像的相应位置,最终得到 F 个互不 重叠的目标演化子区域.

2)在各个目标演化子区域内,根据初始闭合 曲线,确定基于 Vese – Chan 分段常量四相水平集 方法的初始水平集函数 $\phi_1(0,x,y) = \phi_{1,0}(x,y)$ 和 $\phi_2(0,x,y) = \phi_{2,0}(x,y)$;

经过大量的实验发现,声纳图像初始闭合曲 线位置不同,轮廓提取结果将不同.只有当初始闭 合曲线分别取在目标高亮区和阴影区上时,最终 才能提取到目标高亮区和阴影区的轮廓,取其他 任何一种位置形式都可能不能同时得到最终目标 高亮区和阴影区的轮廓,针对这个问题,提出一种 初始闭合曲线的确定方法.具体方法为

①在水下目标检测结果所得出的 F 个互不 重叠的窗口中,根据各个窗口中连续区域横纵方 向上的顶点坐标,确定连续区域的中心坐标;

②保持中心坐标的横坐标不变,纵坐标分别向左、右移动g个单位(g根据各个窗口连续区域宽度的一半作适当调整).即得到了各个目标演化子区域的初始闭合曲线圆心坐标.

③初始闭合曲线的半径 r 根据各个窗口中连续区域宽度的一半作适当选择.

这样各个目标演化子区域的初始闭合曲线分 别取在了目标高亮区和阴影区上.

3) 更新 Vese – Chan 分段常量四相水平集方法的演化函数^[9-10];

对于每个 n >0,利用 Vese - Chan 分段常量 四相水平集方法在各个目标演化子区域内计算



(a)原始声纳图像(177×274)



(b)水下目标最终检测结果图







 c_{11}^{n} , c_{10}^{n} , c_{01}^{n} , c_{00}^{n} 和水平集演化函数 $\phi_{1,i,j}^{n+1}$ 和 $\phi_{2,i,j}^{n+1}$; 4)若迭代达到稳定状态,则停止迭代;否则

转到步骤3)继续迭代直到稳定.2 实验结果分析

根据水下目标检测的结果^[4]给出了本文提出的轮廓提取方法的实验结果及分析.针对目标 形状有空洞的原始声纳图像进行的轮廓提取见 图 1.

为了比较,给出了维纳滤波后声纳图像的初 始闭合曲线和轮廓提取结果见图1(e)和(f).

由于把整幅图像变成了只包含各个目标的演 化子区域,提高了轮廓提取的精度和计算速度,同 时,由于初始闭合曲线取在了目标高亮区和阴影 区上,能同时准确地提取到目标高亮区和阴影区 的轮廓.



(d)各个目标演化子区域的轮廓提取结果



(e)初始闭合曲线



(f)轮廓提取结果

图1 目标形状有空洞的原始声纳图像轮廓提取结果 第2组实验是针对目标形状有空洞和重叠的 原始声纳图像进行的轮廓提取,如图2所示.





图 2 目标形状有空洞和重叠的原始声纳图像轮廓提取结果

表1给出了各组实验在主频为2.40 GHz、内存为2 GB的计算机上,利用 Matlab7.0 软件运行程序,所得轮廓提取结果运算时间的比较.

1 组		2 组	
改进的方法	整幅图像	改进的方法	整幅图像
26	3 103.6	77.6	4 310.8

通过对不同的原始声纳图像轮廓提取结果的 比较可以看出, Vese - Chan 分段常量四相水平集 方法的轮廓提取虽然可以对不规则形状的水下目 标进行精确的轮廓提取,但是轮廓提取结果含有 较多的非目标噪声点轮廓,并且初始闭合曲线位 置的选取没有规律性,需要根据真实声纳图像人 为给值;本文所提出的轮廓提取方法提高了轮廓 提取的精度和计算速度,同时能准确地提取到目 标高亮区和阴影区的轮廓,有利于更高层次的声 纳图像分析和识别.

3 结 论

1)提出利用水下目标检测结果确定目标演 化子区域,缩小目标区域范围.

2)提出在目标检测结果中,根据目标高亮区

和阴影区的位置,确定各个目标演化子区域初始 闭合曲线的中心坐标.

3)通过对不同的原始声纳图像轮廓提取结 果分析,验证了此方法在没有考虑水下目标形状 规则程度的情况下,提高了轮廓提取的精度和计 算速度,并且能准确地提取到目标高亮区和阴影 区的轮廓,具有较好的适应性.

参考文献:

- [1] 田晓东,刘忠,周德超.基于形状描述直方图的声呐 图像目标识别算法系统[J].工程与电子技术, 2009,29(7):1049-1052.
- [2] LIANANTONAKIS M, PETILLOT Y R. Sidescan sonar segmentation using active contours and level set methods[C]//IEEE Oceans – Europe. Brest, France, 2005:719 – 724.
- [3] SANG Enfang, SHEN Zhengyan, FAN Chang, et al. Sonar image segmentation based on implicit active contours [C]//2009 IEEE International Conference on Intelligent Computing and Intelligent Systems. Shanghai, 2009:228 - 231.
- [4] 叶秀芬,王兴梅,门志国,等.改进的 MRF 水下目标 检测方法研究[J].哈尔滨工业大学学报,2009,41

(上接第606页)

- [7] CLEMENT A O, VASUDEVA S. Physico chemical properties of the flours and starches of two cowpea varieties (Vigna unguiculata (L.) Walp)[J]. Innovative Food Science & Emerging Technologies, 2008, 9(1): 92 100.
- [8] SINGH J, SINGH N. Studies on the morphological, thermal and rheological properties of starch separated from some Indian potato cultivars [J]. Food Chemistry, 2001, 75(1): 67 - 77.
- [9] SINGH N, SINGH S K, KAUR M. Characterization of starches separated from Indian chickpea (Cicer arietinum L.) cultivars[J]. Journal of Food Engineering, 2004, 63(4): 441-449.
- [10] STOLT M, OINONEN S, AUTIO K. Effect of high pressure on the physical properties of barley starch
 [J]. Innovative Food Science & Emerging Technologies, 2001, 1(1): 167 175.
- [11] BOLDYREV V V, PAVLOV S V, GOLDBERG E L. Interrelation between fine grinding and mechanical activation [J]. International Journal of Mineral Processing, 1996, 44/45:181 - 185.
- [12] MORRISON W R, TESTER R F, GIDLEY M J. Properties of damaged starch granules. II. crystallinity, molecular order and gelatinisation of ball – milled starches [J]. Journal of Cereal Science,

(7):682-685.

- [5] LUMINITA A, CHAN T F. A multiphase level set framework for image segmentation using the mumford and shah model [J]. International Journal of Computer Vision, 2002, 50(3):271-293.
- [6] LI Canfei, WANG Yaonan, LIU Guocai. A new splitting active contour framework based on Chan – Vese piecewise smooth model [J]. Acta Automatica Sinica, 2008, 34(6):659-664.
- [7] BROX T, WEICKERT J. Level set segmentation with multiple regions [J]. IEEE Transactions on Image Processing, 2006, 15(10):3213-3218.
- [8] 郑世友.动态场景图像序列中运动目标检测与跟踪 [D].南京:东南大学,2006.
- [9] CAO Guo, MAO Zhihong, YANG Xin, et al. Optical aerial image partitioning using level sets based on modified Chan – Vese model [J]. Pattern Recognition Letters, 2008, 29(4):457 – 464.
- [10] MANSOURI, A R, KONRAD J. Multiple motion segmentation with level sets [J]. IEEE Transactions on Image Processing, 2003, 12(2):201-220.
 (编辑 刘 彤)

1994, 19(3): 209 - 217.

- [13] 张本山,徐立宏,高大维.用差示扫描量热法研究高交联非糊化淀粉的物态性质[J].食品科学, 2002,23(5):91-93.
- [14] VITURAWONG Y, ACHAYUTHAKAN P, SU-PHANTHARIKA M. Gelatinization and rheological properties of rice starch/xanthan mixtures: Effects of molecular weight of xanthan and different salts [J]. Food Chemistry, 2008, 111(1): 106 - 114.
- [15] JUHÁSZ R, SALGÓ A. Pasting behavior of amylose, amylopectin and their mixtures as determined by RVA curves and first derivatives[J]. Starch, 2008, 60(2): 70-78.
- [16] 傅献彩, 沈文霞, 姚天扬. 物理化学[M].5 版. 北京:高等教育出版社, 2006.
- [17] NÚÑEZ SANTIAGO M C, BELLO PÉREZA L A, TECANTE A. Swelling – solubility characteristics, granule size distribution and rheological behavior of banana (Musa paradisiaca) starch[J]. Carbohydrate Polymers, 2004, 56(1): 65 – 75.
- [18] JEONG H Y, LIM S T. Crystallinity and pasting properties of freeze - thawed high amylose maize starch[J]. Starch, 2003, 55(11): 511-517.

(编辑 刘 形)