

Proceeding Series of the Brazilian Society of Computational and Applied Mathematics

Detecção de Bordas e Suavização de Imagens Digitais via Métodos Variacionais

Italo Messias Felix Santos ¹ Abimael Dourado Loula ² Gilson Antonio Giraldi ³
 Laboratório Nacional de Computação Científica (LNCC)
 Gastão Florêncio Miranda Junior ⁴
 Universidade Federal de Sergipe (UFS)

1 Introdução

Este trabalho tem como objetivo detecção de bordas e suavização de imagens digitais. Para este fim, seguimos o esquema sugerido pelo artigo [1] partindo do modelo de Mumford e Shah [2] o qual é reduzido a uma expressão mais simples e elegante usando artifícios de Γ -convergência. Uma aproximação para a nova expressão pode ser obtida por um esquema iterativo totalmente linear o que possibilita a utilização do método dos elementos finitos garantindo consistência e estabilidade. O custo computacional pode ser reduzido usando malhas não estruturadas com nós determinados por um filtro do tipo passa-alta.

2 Desenvolvimento do método

A premissa é determinar $u_{min} \in H^1(\Omega) = \left\{ f \in L^2(\Omega); \frac{\partial f}{\partial x} \in L^2(\Omega) \text{ e } \frac{\partial f}{\partial y} \in L^2(\Omega) \right\}$, onde Ω é o domínio da imagem, que minimiza o funcional $E(u)$ proposto por Mumford e Shah [1]. Para isto, é definindo um novo funcional $E_c(u, v)$ onde $E_c \rightarrow E$ quando $c \rightarrow 0$ de tal forma que as sequências minimizantes u_c, v_c de E_c converjam para (u_{min}, v_{min}) .

Consideramos u e v restritos a um espaço de dimensão finita $V(\Omega) \subset H^1(\Omega)$ gerado por uma base linear por partes com N elementos. Desta forma, queremos determinar $(u, v) \in V(\Omega) \times V(\Omega) = V(\Omega)^2$ que minimiza o funcional:

$$\int_{\Omega} \left\{ \beta(u - g_c)^2 + (v^2 + k_c) \|\nabla u\|^2 + \frac{2\alpha}{\pi} \left(c \|\nabla v\|^2 + \frac{(1-v)^2}{4c} \right) \right\} d\Omega, \quad (1)$$

onde c é um número pequeno, $\alpha > 0$ e $\beta > 0$ são parâmetros, $k_c \ll \alpha$ controla o grau de suavização e $g_c \rightarrow g \in H^1(\Omega)$ quando $c \rightarrow 0$. No contexto de processamento de imagens g , u e v representam a imagem original, a imagem suavizada e as bordas respectivamente.

¹italof@lncc.br

²aloc@lncc.br

³gilson@lncc.br

⁴gastao@mat.ufs.br

Utilizando a diferencial de Gateaux chegamos ao seguinte esquema iterativo:

$$\begin{cases} u_n \in V; \int_{\Omega} \{\beta(u_n - g_c)\hat{u} + (v_{n-1}^2 + k_c)\nabla u_n \cdot \nabla \hat{u}\} d\Omega = 0, \forall \hat{u} \in V(\Omega) \\ v_n \in V; \int_{\Omega} \left\{ \|u_n\|^2 v_n \hat{v} + \frac{\alpha}{\pi} \left(2c \nabla v_n \cdot \nabla \hat{v} - \frac{(1 - v_n)\hat{v}}{2c} \right) \right\} d\Omega = 0, \forall \hat{v} \in V(\Omega) \end{cases} \quad (2)$$

o qual tem a propriedade $u_n \rightarrow u_{min}$ e $v_n \rightarrow v_{min}$ quando $n \rightarrow \infty$. Observe que precisamos fornecer condições iniciais u_0 e v_0 para o esquema acima.

O algoritmo foi implementado em Python3 e para reduzir o tempo computacional de cada iteração, utilizamos malhas não estruturadas geradas com a triangulação de Delaunay a partir de um conjunto de pontos obtidos pelo filtro de *Canny*. A malha adaptada junto ao método dos elementos finitos permite dar ênfase maior em regiões onde existe maior variação de intensidade de pixel. A Figure 1 mostra um experimento efetuado onde g representa a imagem ilustrada na Figura 1.(a). As Figuras 1.(b)-(c) representam as imagens obtidas das funções u e v , as quais foram resultantes das equações (2).

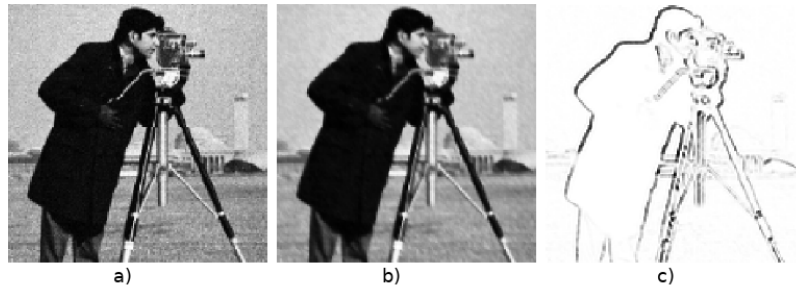


Figura 1: (a) Imagem original. (b) Versão suavizada. (c) Bordas extraídas

Agradecimentos

Agradecimentos a CAPES pelo apoio financeiro permitindo que este trabalho seja desenvolvido.

Referências

- [1] B. Blaise. Image segmentation with a finite element method. *M2AN*, Vol. 33, Nº 2, 229–244, 1999.
- [2] D. Mumford and J. Shah. Optimal approximation by piecewise smooth functions and associated variational problems. *Comm. Pure Appl. Math.* XLII 577–685, 1989.