## 변분 및 편미분방정식을 리용한 한가지 잡음제거방법

원영준, 리원호

론문에서는 정보기술 및 인공지능에서 중요한 분야의 하나로 되고있는 화상처리방법 들중의 하나인 잡음제거방법에 대하여 연구하였다.

선행연구[1]에서는 비등방성확산을 리용하여 경계를 보존하는 잡음제거방법을 제기하였으며 선행연구[2]에서는 변분 및 편미분방정식을 리용한 잡음제거방법을 제기하였다.

이러한 경계를 보존하는 잡음제거방법들은 경계가 없고 잡음이 있는 부분에서 저주 파려파기보다 잡음제거가 잘 안되는 결함을 가지고있으며 저주파려파기를 리용한 잡음제 거는 경계를 보존하지 못하는 결함을 가지므로 우리는 변분 및 편미분방정식과 저주파려 파기를 결합하여 잡음을 제거하는 한가지 방법을 제기하였다.

먼저 변분 및 편미분방정식을 리용한 화상잡음제거방법에 대하여 론의하자.

일반적으로 화상은 전송 및 보관을 비롯한 과정에 여러가지 잡음의 영향을 받게 된다. 잡음이 있는 화상의 모형을 z(x, y)=u(x, y)+n(x, y),  $(x, y)\in\Omega$ 로 표시한다. 여기서 z(x, y)는 잡음이 있는 관측화상, u(x, y)는 잡음이 없는 원래의 화상, n(x, y)는 가법적 잡음이며  $\Omega$ 는 화상의 령역이다.

잡음제거는 관측화상 z(x, y)로부터 원래의 화상 u(x, y)를 얻어내는것이다.

론문에서는 이 문제를 다음과 같은 변분문제로 풀려고 한다.

$$\min J_{TV}(u), \quad J_{TV}(u) = \int_{\Omega} (\alpha \Phi(|\nabla u|) + (u - z)^2 / 2) dx dy \tag{1}$$

식 (1)에서 함수  $\Phi \vdash R^+ = \{x \mid x \geq 0\}$  에서 정의된 실값함수로서 화상의 경계를 보존하면서도 잡음을 제거할수 있도록 하기 위하여 다음의 성질들을 만족시켜야 한다.

 $\Phi'(s)=0$ ,  $\lim(\Phi'(s)/s)=\lim\Phi''(s)=\Phi''(0)>0$  (극한은  $s\to 0^+$ 일 때의 극한)  $\lim\Phi''(s)=0$ ,  $\lim(\Phi'(s)/s)=\beta>0$  (극한은  $s\to +\infty$ 일 때의 극한)

식 (1)로부터 다음의 초기경계조건을 가진 편미분방정식을 생각할수 있다.

$$u_t = -\alpha \nabla \left( \Phi'(|\nabla u|) \frac{\nabla u}{|\nabla u|} \right) + (u - z), \ u_0(x, y) = z(x, y) \ ((x, y) \in \Omega), \ \frac{\partial u}{\partial N}(x, y) = 0 \ ((x, y) \in \partial \Omega)$$

이 식을 리용하면 경계를 보존하지만 경계가 아닌 실지 잡음이 있는 부분에서 잡음 제거가 잘 안되는 결함이 있으므로 론문에서는 화상의 경계를 리용한 무게함수를 리용하 여 경계를 보존하는 잡음제거방법과 저주파려파기를 리용한 잡음제거방법을 무게결합하 는 방법으로 화상의 잡음을 제거하려고 한다.

변분 및 편미분방정식과 저주파려파기를 결합한 화상잡음제거알고리듬은 다음과 같다. 걸음 1 잡음이 있는 화상 z(x, y)와 반복조건판정을 위한 상수 c를 입력한다.

입력화상에 대한 가우시안평활화를 진행하고 평활화된 화상의 경계를 구하고 이것에 대하여 함수  $p(\cdot)$ 을 실시한다.(함수  $p(\cdot)$ 은 선행연구[2]에서와 같다.)

$$z^* = G \times z$$
,  $d = |\nabla z^*|$ ,  $w(i, j) = p(d(i, j))$ 

초기화상  $u_0(x, y)$  를 입력화상 z(x, y)로 초기화하고 k=0으로 놓는다.

걸음 2 알고리듬의 반복조건  $S = \sum \sum (u_k(i, j) - z(i, j))^2$ 을 계산한다.

이때 S < c 이면 걸음 3-7을 반복수행하고 아니면 걸음 8로 이행한다.

걸음 3 k 번째 반복화상의 x 방향 및 v방향의 경계를 계산한다.

 $d_k^x(i, j) = (u_k(i+1, j) - u_k(i-1, j))/2, d_k^y(i, j) = (u_k(i, j+1) - u_k(i, j-1))/2$ 

걸음 4 k 번째 반복화상의 매 점에서의 경계세기에 함수  $\Phi(\cdot)$  을 실시하고  $D_k^x(i,\ j) = \Phi'(|\nabla u_k|)/|\nabla u_k| \cdot d_k^x(i,\ j)$ ,  $D_k^y(i,\ j) = \Phi'(|\nabla u_k|)/|\nabla u_k| \cdot d_k^y(i,\ j)$  를 계산한다.

걸음 5 식 (2)를 리용한 새로운 화상  $u_{k+1}$ 을 계산한다.

$$u_{k+1}(x, y) = u_k(x, y) + \Delta t \times (a \times ss - (u_k(x, y) - z(x, y))), \quad ss = \operatorname{div}\left(\Phi'(|\nabla u_k|) \frac{\nabla u_k}{|\nabla u_k|}\right), \quad k = k+1$$

걸음 6 새로 계산된 화상  $u_k$ 와 평활화된 화상  $z^*$ 사이의 무게결합을 진행한다.

$$u_k(x, y) = (1-w) \times u_k(x, y) + w \times z^*(x, y), w = w(x, y) - 1$$

걸음 7 알고리듬의 반복조건판정을 위하여 걸음 2로 이행한다.

걸음 8  $u(x, y)=u_k(x, y)$ 를 출력한다.

알고리듬의 잡음제거효과성을 검사하기 위하여 다음과 같은 실험을 진행하였다.

원래의 화상 u에 잡음을 더한 화상 z를 만들고 선행연구[2]의 방법과 론문의 방법에 의하여 잡음을 제거하고 신호 대 잡음비를 계산하여 알고리듬의 효과성을 검증하였다. 이때 신호 대 잡음비계산공식은 다음과 같다.

PSNR = 20 log<sub>10</sub>(255/
$$R(u, u^0)$$
),  $R(u, u^0) = \sqrt{\sum_{i, j} (u_{i, j} - u_{i, j}^0)^2 / (mn)}$ 

표. 성능평가결과

표. 688기르피			
		잡음제거방법	_
	론문의 방법	방법[2]	평활화방법
PSNR	26.3919(DB)	26.3669(DB)	22.37(DB)

표에서 보는바와 같이 론문에서 제기한 잡음제거방법이 경계를 보존하면서도 잡음을 제거하는데 효과적이라는것을 알수 있다.

## 참 고 문 헌

- [1] M. J. Black et al.; IEEE T. Image Process, 7, 3, 421, 1998.
- [2] T. Barubu; EECSS, 342, 25, 2015.

주체107(2018)년 9월 8일 원고접수

## A Method for Total Variation and PDE-based Denoising of Noisy Images

Won Yong Jun, Ri Won Ho

We propose a stable method of total variation and PDE-based denoising of noisy images. This method has a high and stable edge-preserving and denoising ability.

Key word: image processing