# 한가지 베이즈결정리론에 의한 방향성마당내보간순차화방법

조동철, 리철균

론문에서는 TV방송의 현대화에서 중요한 문제로 제기되는 간차식동영상의 순차화를 위한 마당내보간방법에 대하여 연구하였다.

선행연구[1]에서 제기한 선반복법(LR)과 선평균법(LA)은 안정하고 속도가 빠른 우점이 있지만 일반적으로 경계근방에서 계단효과가 뚜렷이 나타나는 부족점이 있다.

선행연구[2]에서 제기한 경계기반선평균법(ELA)에서는 보간하려는 화소점근방의 정보를 리용하여 경계방향을 결정하고 결정된 방향에 기초하여 보간을 진행한다. 이 방법은 앞의 방법들에 비하여 경계처리가 현저히 향상된다. 그러나 이 방법은 수평에 가까운 방향까지로 경계추정범위를 늘이는 경우에 잡음에 예민하며 얇은 선경계나 반복무늬구역에서 불안정하게 된다.

또한 선행연구[2]에서는 방향성마당내보간법(DOI)도 제기하였다. 이 방법은 경계방향추정이 ELA보다 안정하며 따라서 순차화의 질이 개선된다. 현재 많이 리용되고있는 순차화체계들은 대부분 마당내보간방법으로 우의 방법을 리용하고있다. 이 방법의 부족점은 얇은 선경계나 반복무늬가 있는 화상구역에서 순차화의 결과가 잘못되는 현상들이 나타나는것이다.

이 론문에서는 우에서 지적된 부족점들을 극복하기 위하여 방향성마당내보간법(DOI) 과 베이즈추정을 결합하여 한가지 안정한 마당내보간순차화방법을 제기하고 실험을 통하여 그 효과성을 검증하였다.

## 1. 문 제 설 정

이 방법에서는 보간하려는 점에서의 경계방향을 베이즈사후확률공식에 의해 찾고 그 경계방향에 따르는 보간을 진행한다.

#### 1) 경계방향찾기

보간하려는 점을 X(i)라고 하고 그 웃줄을  $U_0$ , 그우의 유효선을  $U_1$ 이라고 하자. 마찬가지로 아래줄에 대해서도  $L_0$ ,  $L_1$ 이라고 하자.

 $w_k$  는 웃줄의 17개 점들( $U_0(i+t)$ ,  $t=-8\sim 8$ )중 k 번째 점이 X(i) 와 화소값이 제일 류사할 사건 즉  $U_0(i+k)$ 가 보간에 참가할 사건이고 A는 미지점의 2\*3근방

$$\begin{pmatrix} U_0(i-1) & U_0(i) & U_0(i+1) \\ L_0(i-1) & L_0(i) & L_0(i+1) \end{pmatrix}$$

과 웃줄의 17개 방향에서의 2\*3블로크

$$\begin{pmatrix} U_1(i-1+2*k) & U_1(i+2*k) & U_1(i+1+2*k) \\ U_0(i-1+2*k) & U_0(i+2*k) & U_0(i+1+2*k) \end{pmatrix}, \ k=-8 \sim 8$$

들의 차(6차원벡토르)로 이루어진 102차원관측벡토르라고 하자.

그러면 경계방향을 찾는 문제는 최대우도추정문제 즉  $P(w_k \mid A)$ 가 최대인 k를 결정하는 문제로 귀착되다.

$$\widetilde{k} = \arg\max_{k} P(w_k \mid A) \tag{1}$$

한편 베이즈사후확률공식으로부터 다음식이 성립한다.

$$P(w_k \mid A) = \frac{P(w_k)P(A \mid w_k)}{P(A)}$$
 (2)

여기서  $P(w_k)$ 는 사전확률 즉 웃줄의 17개 방향점들중 k번째 점이 미지점과 제일 가까울 확률이고  $P(A|w_k)$ 는 조건부확률함수 즉 웃줄의 17개 방향점들중 k번째 점이 미지점과 제일 가까울 때 102차원관측벡토르 A가 얻어질 확률함수이다.

이로부터  $P(w_k \mid A)$ 의 최대우도추정문제는 다음과 같은 문제로 귀착된다.

$$\widetilde{k} = \arg\max_{k} P(w_k) P(A \mid w_k)$$
(3)

#### 2) 방향에 따르는 보간

우의 방법에 따라 미지점에서 찾아진 웃방향을  $k_0$ 이라고 하자.

우의 방법과 마찬가지로 아래줄에 대하여 최대사후확률을 추정하여 찾아진 아래방향을  $k_1$ 이라고 하자.

이제 다음과 같이 방향에 따르는 보간을 진행한다.

$$X(i) = \begin{cases} \frac{U_0(i+k_0) + L_0(i+k_1)}{2}, & k_0 + k_1 = 0\\ \frac{U_0(i) + L_0(i)}{2}, & \forall \mid \vec{\epsilon} \mid \end{cases}$$
 (4)

#### 3) 사전확률과 조건부확률함수의 추정

남은 문제는 사전확률  $P(w_k)$ 와 조건부확률함수  $P(A|w_k)$ 를 계산하는것이다.

#### ① 사전확률 $P(w_k)$ 의 추정

 $P(w_k)$ 는 비파라메터추정방법의 하나인 기둥도표법으로 계산한다. 즉 수천장의 화상에 대하여 임의의 점의 웃줄의 점들가운데서 그 점과 화소값이 제일 가까운 점의 첨수  $k \in [-8, 8]$ 을 루적하여 총수로 나누어 계산한다. 이렇게 해서 얻어진  $P(w_k)$ 는 k = 8에서 올리뜨는데 그 원인은 수평경계에 가까운 경계들에서 7이나 6보다 8이 선택될 가능성이더 크기때문이다. k = -8에서도 마찬가지이다.

### ② 조건부확률함수 $P(A|w_k)$ 의 추정

 $P(A|w_k)$ 는 A의 차원수가 크기때문에 비파라메터추정의 방법으로는 추정할수가 없다.

론문에서는 먼저 102차원벡토르에 대하여 주성분분석을 진행하여 10차원까지 차원수를 줄이고 이 차원수가 줄어든 특징벡토르에 대하여 우의 조건부확률함수를 계산한다. 구체적으로 몇장의 화상의 매 점에 대하여 우의 102차원특징벡토르를 구하고 이 벡토르들을 리용하여 공분산행렬을 계산하며 그 행렬의 고유값과 고유벡토르를 계산한다. 고유값을  $\operatorname{eig} D_1$ ,  $\operatorname{eig} D_2$ , …,  $\operatorname{eig} D_{102}$ 라고 하고 그것에 대응하는 고유벡토르는  $\operatorname{eig} V_1$ ,  $\operatorname{eig} V_2$ , …,  $\operatorname{eig} V_{102}$ 라고 하자. 고유값을 작아지는 순서로 배렬하고 앞의 10개만을 선택한다. 그것

을  $\operatorname{eig} D_1'$ ,  $\operatorname{eig} D_2'$ , …,  $\operatorname{eig} D_{10}'$ 이라고 하고 그것에 대응하는 고유벡토르를  $\operatorname{eig} V_1'$ ,  $\operatorname{eig} V_2'$ , …,  $\operatorname{eig} V_{10}'$ 이라고 하자. 이 고유벡토르들을 렬벡토르로 하여 이루어진 행렬을  $\operatorname{Trans\_Mat}$  (102 \*10)라고 하자. 이 행렬이 주성분변환을 진행하는 변환행렬이다.

임의의 점과 그 웃줄의 점들중 화소값이 제일 가까운 k 번째 점이 선택되였을 때 공분산행렬은 다음과 같이 계산한다.

중심블로크와 웃줄의 17개의 블로크들의 차(개개는 6차원벡토르)로 이루어진 102차원 관측렬벡토르를 A라고 하자.

$$Cov\_Mat_k = \sum A \times A^{\mathrm{T}}, \ k = -8 \sim 8$$
 (5)

*Trans\_Mat* (102 \* 10)에 의하여 공분산행렬들(*Cov\_Mat*<sub>k</sub>, k = -8 ~ 8)과 102차원벡토르를 다음과 같이 변화하자.

$$\Sigma_k = Trans \_Mat^{\mathrm{T}} \times Cov \_Mat_k \times Trans \_Mat, \ k = -8 \sim 8$$
 (6)

$$A_1 = Trans\_Mat^{\mathrm{T}} \times A \tag{7}$$

다음

$$P(A|w_k) = \frac{1}{(2\pi)^{1/2} |\Sigma_k|^{1/2}} \exp\left(-\frac{1}{2} A_1^{\mathsf{T}} \Sigma_k^{-1} A_1\right), \ k = -8 \sim 8$$
 (8)

에 따라 조건부확률함수  $P(A|w_k)$ 를 계산한다.

## 2. 실험결과

론문에서 제기한 방법의 효과성을 검증하기 위하여 2개의 실험화상에 대하여 론문에서 제기한 방법과 선행문헌들에서 제기한 4가지 방법의 결과를 비교하였다.

아래의 계산공식에 따라 원화상과 보간된 결과사이의 평균두제곱오차를 계산한다.

$$MSE = \frac{1}{Height \times Width} \sum_{i=1}^{Height} \sum_{j=1}^{Width} (I_{i,j} - O_{i,j})^{^{2}}$$

$$(9)$$

여기서  $I_{i,j}$ 는 원화상의 (i, j)화소의 밝기값,  $O_{i,j}$ 는 보간된 화상의 (i, j)화소의 밝기값, Height는 화상의 높이, Width는 화상의 너비이다.

신호대 잡음비를 다음공식에 따라 계산한다.

$$PSNR = 10\log_{10} \frac{255 \times 255}{MSE}$$
 (10)

여러 화상에 대한 5가지 방법의 성능을 비교하였다.(표)

#. 성능미교						
BAYES						
22.568 67						
13.281 62						
13.025 85						
23.205 93						
25.503 49						

ㅠ 서느비교

표계속					
대상	LR	LA	ELA	DOI	BAYES
대동문	17.893 95	21.961 47	21.558 34	21.704 28	24.469 19
보통문	20.024 41	24.098 37	22.740 82	22.824 28	25.043 1
평양대극장	17.974 38	19.243 43	20.481 2	20.639	21.670 26
만수대예술극장	17.086 24	17.827 23	19.781 39	19.961 32	20.400 23
평균	17.474 5	19.294 35	19.383 64	19.578 21	21.018 71

표에서 보는바와 같이 여러가지 특성을 가진 화상들에 대하여 보간을 진행할 때 론 문에서 제기한 방법이 전반적으로 보간오차를 줄인다는것을 알수 있다.

# 참 고 문 헌

- [1] L. Zheng, H. R. Myler; Speech and Signal Processing, 13, 335, 1998.
- [2] B. Yulai et al.; Communic. Comput. Informat. Science Book Series(CCIS), 685, 12, 2016.

주체107(2018)년 9월 8일 원고접수

# A De-Interlacing Method of Direction Oriented Intrafield-Interpolation using Bayes Decision Theory

Jo Tong Chol, Ri Chol Gyun

We propose a de-interlacing method of direction oriented intrafield-interpolation using Bayes decision theory. The experiment shows that this method is useful.

Key words: Bayes decision theory, intrafield-interpolation, de-interlacing