(자연과학)

주체106(2017)년 제63권 제11호

(NATURAL SCIENCE)

Vol. 63 No. 11 JUCHE106(2017).

프레임과 가우스분포의 동시선택에 의한 본문 독립발성자인증속도 개선에 대한 연구

김덕호, 한철진

GMM-UBM체계는 본문독립형발성자인식에서 가장 널리 쓰이는 방법으로서 점수계산 량이 많아지는 결함이 있는데 이것을 극복하기 위한 여러가지 방법들이 제안되였다.[1-4] 최근에는 정렬된 가우스혼합모형(SGMM)이라고 부르는 새로운 가우스분포선택방법이 제안되였는데[5] 이 방법에서는 UBM(통합배경모형)평균벡토르의 스칼라첨수화를 리용하여모든 가우스분포들에 대한 탐색을 하지 않고 UBM으로부터 우세한 혼합성분들을 찾아 점수계산에 리용한다.

론문에서는 이 방법을 2차원첨수화의 리용 즉 프레임과 가우스분포의 동시선택에로 확장하여 그 성능을 보다 개선할수 있게 하는 새로운 방법을 론의한다.

이를 위해 다음과 같은 2개의 정렬함수를 리용하여 정렬된 가우스혼합모형의 개념을 2차원에로 확장한다.

$$s_1^t = f_1(\mathbf{x}_t) = \langle \mathbf{a}, \ \mathbf{x}_t \rangle$$

$$s_2^t = f_2(\mathbf{x}_t) = \langle \mathbf{b}, \ \mathbf{x}_t \rangle$$
(1)

여기서 x_t 는 t 번째 특징벡토르이며 a와 b는 각각 무게벡토르로서 직교에 가깝도록 설계되고 립자무리최량화(PSO: Particle Swarm Optimization)알고리듬을 리용하여 최량화된다.[6]

정렬된 가우스혼합모형에서는 대응하는 정렬값들이 중심혼합의 정렬값들에 관하여 취한 린접값들의 모임에 놓이는 혼합들에 대하여서만 평가에서 론의되도록 한다. 따라서 2차원에서 대응하는 정렬값들이 $|S_1^{UBM}-s_1^i|<\alpha R_1$ 과 $|S_2^{UBM}-s_2^i|<\alpha R_2$ 에 의하여 지정된 4각형근방에 존재하는 혼합들을 고려하여 평가되는 혼합들을 결정할수 있다. 여기서 α 는 근방을 지적하기 위한 조종파라메터이다. 그리고 S_1^{UBM} 과 S_2^{UBM} 은 $f_1(\cdot)$ 과 $f_2(\cdot)$ 에 따르는 UBM평균들의 정렬값이고 R_1 , R_2 는 대응한 S_1^{UBM} 과 S_2^{UBM} 의 범위들이며 S_1^i , S_2^i 는 미지입력특징벡토르정렬값 S_1^i 와 S_2^i 가 S_1^{UBM} 과 S_2^{UBM} 에 의하여 스칼라량자화된 값들이다.

 $f_1(\cdot)$ 과 $f_2(\cdot)$ 에 의하여 지정되는 탐색구역의 교차구역에 위치한 혼합성분들은 점수평가에 참가하며 만일 이 령역에 어떤 혼합성분도 없다면(이런 경우는 α 가 작은 값일 때나타나게 된다.) 그 특징벡토르는 가우스분포평가에서 제외된다.

새로운 정렬된 가우스혼합모형에 요구되는 기억용량은 GMM-UBM의 경우에 비해 (2D+3)/(2D+1) 배이다. 여기서 D는 파라메터차원수이다. 일부 프레임들이 점수평가에 참가하지 않는 경우가 있는것으로 하여 속도갱신률은 검사토막들에서 서로 다르다. 그러므로 전체 검사토막에 대한 평균속도갱신률을 계산하여 종전의 정렬된 가우스혼합모형방법과 비교분석하여야 한다.

앞에서 언급한것처럼 새로운 2차원정렬된 가우스혼합모형에 대하여 PSO는 a와 b로 표시되는 두 벡토르들을 최량화한다.

선행연구[5]에서 정의된 적합도함수와 2차원정렬된 가우스혼합모형의 정의를 고려하 여 새로운 적합도함수를 다음과 같이 정의한다.

$$F'(\boldsymbol{a}, \ \boldsymbol{b}) = F(\boldsymbol{a}) + F(\boldsymbol{b}) - |(\boldsymbol{a} \cdot \boldsymbol{b}/|\boldsymbol{a}||\boldsymbol{b}|)| \tag{2}$$

여기서

$$F(\cdot) = \sum_{t=1}^{D} \frac{E\{(\mathbf{x}_{t}' - E(\mathbf{x}_{t}'))(s' - E(s'))\}}{\sqrt{E\{(\mathbf{x}_{t}' - E(\mathbf{x}_{t}'))^{2}\}E\{(s' - E(s'))^{2}\}}}$$
(3)

는 선행연구[5]에서 정의된 적합도함수이며 마지막항은 무게벡토르사이의 각의 코시누스 값의 절대값으로서 방향이 반대되는($\pi/2$ 와 $3\pi/2$ 사이의 각) 벡토르들을 고려한다는것을 의미하다.

우리는 제안한 방법의 효과성검증을 위한 실험을 다음과 같은 조건에서 진행하였다.

우선 1인당 1개의 등록음성과 3개의 검사음성으로 이루어진 500명분의 음성자료를 리용하였다. 매 등록음성은 30~60s이고 검사음성은 3~5s이며 모든 음성파형은 22.05kHz, 16bit, Mono형식으로 준비하였다.

다음 특징파라메터를 추출하기 위한 창문너비는 25.6ms, 프레임간격은 10ms로 하고 26차원MFCC를 특징파라메터로 리용하였다. 배경모형의 가우스혼합수는 1 024로 하였다.

여기에 기초하여 진행한 실험결과는 다음과 같다.

등오유률이 2.1이고 2차원정렬된 가우스혼합모형의 조종파라메터 α 가 각각 2.3.5. 10, 15, 20%일 때 평균적인 속도갱신률은 각각 157:1, 85:1, 37:1, 11:1, 5:1, 3:1이였다.

실험결과는 새로운 정렬된 가우스혼합모형을 리용한 경우 발성자인식속도가 보다 개 선되였다는것을 보여준다.

맺 는 말

정렬된 가우스혼합모형의 개념을 2차원으로 확장하여 발성자인식속도를 보다 개선할 수 있는 방법을 제안하고 실험을 통하여 그 효과성을 검증하였다.

참 고 문 헌

- [1] H. R. S. Mohammadi et al.; In Proc. ICASSP'07, 4, 309, 2007.
- [2] M. Roch; Speech Commun., 48, 85, 2006.
- [3] B. Xiang et al.; IEEE Trans. Audio, Speech and Lang. Process., 11, 5, 447, 2003.
- [4] Z. Xiong et al.; Speech Commun., 48, 1273, 2006.
- [5] T. Kinnunen et al.; IEEE Trans. Audio, Speech and Lang. Process., 14, 1, 277, 2006.
- [6] H. Aronowitz et al.; IEEE Trans. Audio, Speech and Lang. Process., Special Issue on Speake r and Language Recognition, 15, 7, 2033, 2007.

주체106(2017)년 7월 5일 원고접수

Improvement of Text-Independent Speaker Verification Speed by Jointly Selecting of Frame and Gaussain

Kim Tok Ho, Han Chol Jin

We proposed the improvement method of text-independent speaker verification speed using 2^{nd} order Sorted Gaussian Mixture Model(SGMM-2).

We introduced the concept of 2^{nd} order Sorted Gaussian Mixture Model, defined fitness function for weight optimization, and verified the effectiveness of the proposed method empirically.

Key words: sorted Gaussian mixture model(SGMM), fitness function, speaker verification