## Pengenalan Pembicara dengan Ekstraksi Ciri MFCC Menggunakan Kuantisasi Vektor (VQ)

Yoyo Somantri & Erik Haritman dosen tek elektro fptk UPI.

# Tujuan

Tujuan dari penelitian ini adalah untuk mengidentifikasi pembicara berdasarkan ekstraksi ciri ucapan *mel frequency cepstrum coeffisient* menggunakan *vector quantization*.

## Batasan Masalah

Masalah yang diteliti pada penelitian ini dibatasi pada :

- Ekstraksi ciri menggunakan Mel Frequency Cepstral Coefficients (MFCC)
- Menggunakan text dependent speaker.
- Algoritma pemecahan masalah menggunakan Kuantisasi Vektor.

## Pemodelan

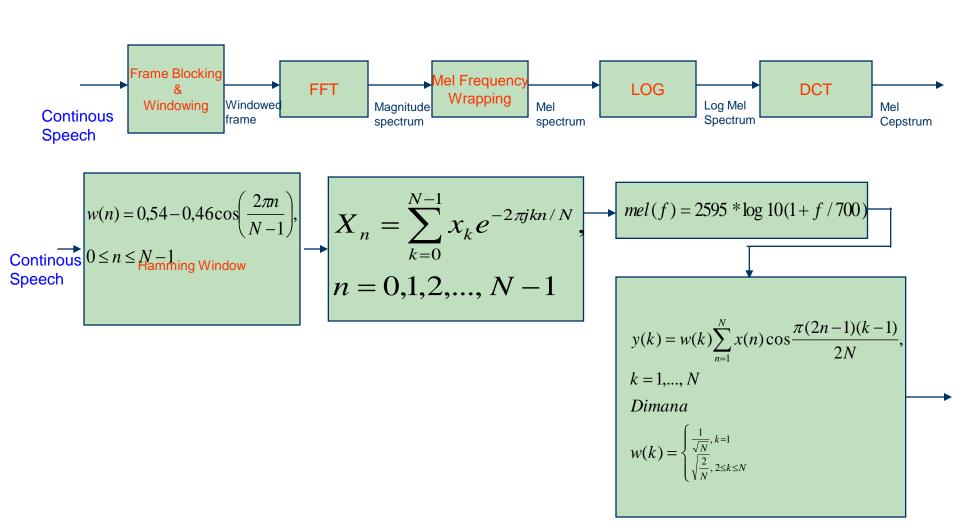


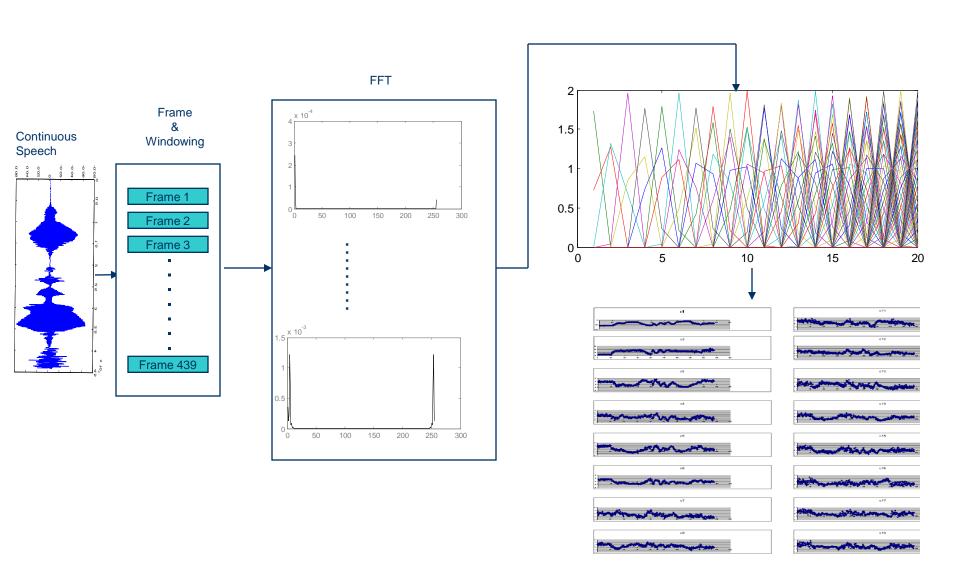
## **Dasar Teori**

Mel Frequency Cepstrum Coefficients (MFCC)

Model ini didasarkan pada bukti-bukti bahwa komponen frekuensi rendah dari sinyal ucapan lebih penting dibandingkan dengan komponen frekuensi tingginya.

## Diagram Blok Proses MFCC





### **Vector Quantization**

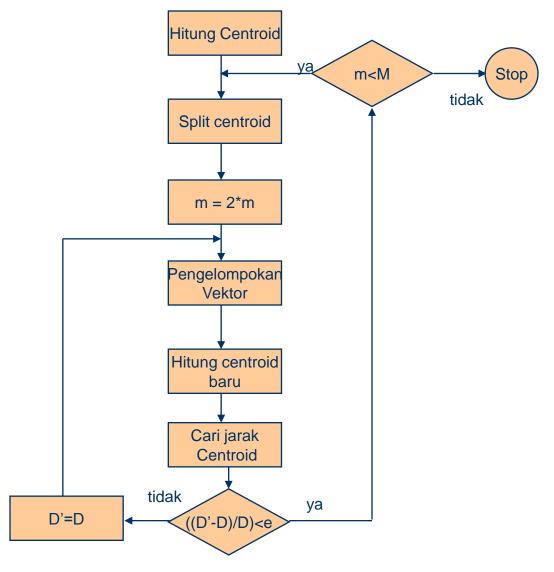
Vector quantization adalah proses pemetaan vektor dari ruang vektor ke bagian dari ruang vektor. Bagian dari ruang vektor ini disebut sebagai cluster dan direpresentasikan dengan pusat vektor atau centroids. Suatu himpunan centroids yang merepresentasikan seluruh ruang vektor disebut codebook.

## Clustering vektor training

Vektor akustik diekstrak dari masukan sinyal ucapan pembicara dan membentuk suatu himpunan vektor training.

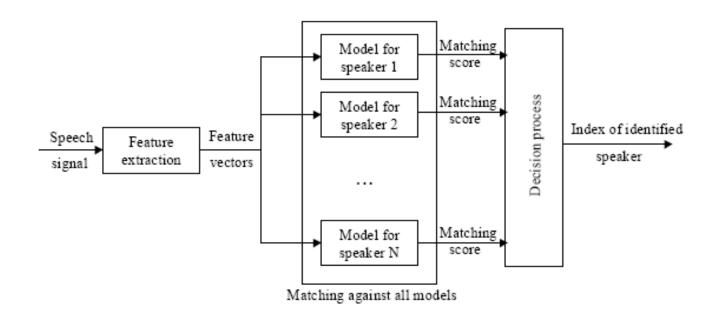
Algoritma LBG(Linde, Buzo dan Gray,1980)digunakan untuk clustering himpunan vektor training L kedalam himpunan vektor codebook M.

## **Algotitma LBG**

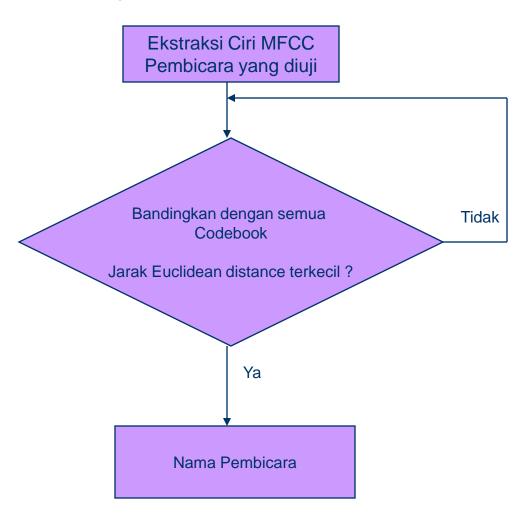


## Speaker Identifikasi menggunakan VQ

Pembicara yang dikenal berdasarkan harga distorsi kuantisasi yang paling minimum/ harga jarak Euclidean distance



### Diagram Alir Proses identifikasi



## **Data Pembicara**

No	Identitas	Jenis Kelamin	Usia	Daerah asal	Sample 1	Sample 2	Sample 3	
1	Pembicara 1	Pria	25	jabar	4	<b>(</b> )	<b>(</b> )	
2	Pembicara 2	Pria	30	jakarta	<b>(</b> )	4	<b>(</b> )	
3	Pembicara 3	Pria	25	jabar	<b>(</b> )	•		
4	Pembicara 4	wanita	30	Jabar		<b>(</b> )		
5	Pembicara 5	wanita	18	jabar	<b>(</b> )			
6	Pembicara 6	pria	33	jabar			4	
7	Pembicara 7	pria	40	jabar			<b>(</b> )	
8	Pembicara 8	pria	18	jabar	4			
9	Pembicara 9	pria	18	jabar		<b>(</b> )	<b>(</b> )	
10	Pembicara 10	pria	18	jabar	<b>(</b> )	4		
11	Pembicara 11	pria	21	jabar	4	<b>(</b> )		
12	Pembicara 12	pria	19	jabar	4	4	•	
13	Pembicara 13	pria	19	jabar	4	<b>(</b> )	4	
14	Pembicara 14	pria	19	jabar	<b>(</b> )	<b>(</b> )	<b>(</b> )	
15	Pembicara 15	pria	19	padang	<b>(</b> )	4		
16	Pembicara 16	pria	19	jabar	<b>(</b> )	4	<b>(</b> )	
17	Pembicara 17	pria	19	jabar	<b>(</b> )	4	<b>(</b> )	
18	Pembicara 18	wanita	18	jabar		•	<b>(</b> )	
19	Pembicara 19	wanita	18	jabar	4	<b>(</b> )	4	
20	Pembicara 20	wanita	18	jabar	4	<b>4</b>	4	
21	Pembicara 21	wanita	18	jabar	4	4	<b>(</b> )	
22	Pembicara 22	wanita	18	jabar	<b>4</b>	4	<b>(</b> )	
23	Pembicara 23	wanita	18	jabar	4	<b>4</b>	<b>(</b> )	
24	Pembicara 24	pria	18	kalimantan	4	4	•	
25	Pembicara 25	pria	18	sulawesi	4	4	<b>(</b> )	

### **Prosedur Percobaan**

- Sampel yang sama diambil pada waktu yang berbeda Sample suara 'hallo apa kabar' yang di pecah menjadi 2 ucapan, yaitu 'hallo' dan 'apakabar'.
- Masing-masing ucapan diuji pada Kuantisasi vektor

# Hasil

### Perbandingan Hasil Uji Coba Vector Quantization

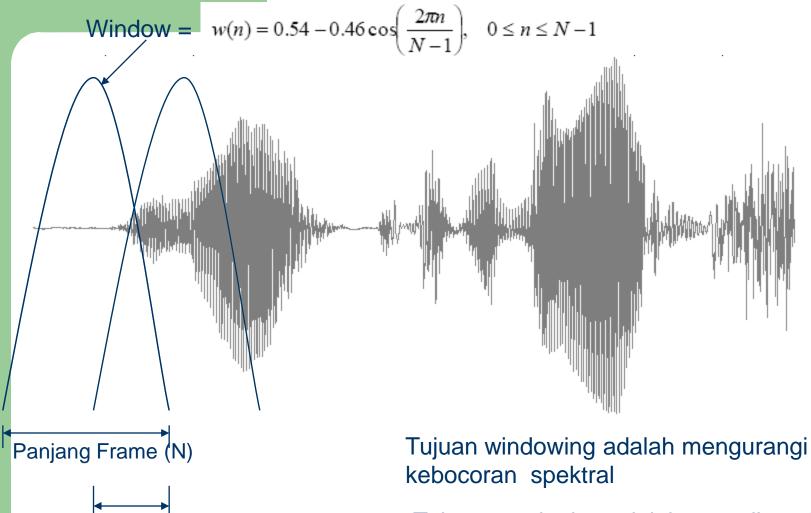
Voice Drint	4 centroid		8 centroid		16 centroid			32 centroid				
Voice Print	t1	t2	t3	t1	t2	t3	t1	t2	t3	t1	t2	t3
Hallo Apa Kabar	100%	80%	64%	100%	92%	72%	100%	92%	72%	100%	96%	80%
Hallo	100%	56%	60%	100%	60%	64%	60%	48%	44%	100%	64%	<b>72%</b>
Apa Kabar	100%	80%	72%	100%	88%	76%	100%	92%	80%	100%	84%	84%

# Kesimpulan

- Ekstraksi ciri MFCC dapat digunakan masukan untuk mengenali identitas pembicara.
- Kuantisasi vektor dapat mengenali pembicara berdasarkan eksstraksi ciri MFCC dengan hasil yang cukup baik.

#### **FRAME BLOCKING dan WINDOWING**





Pada penelitian ini dipilih N = 256 (30ms) M = 100

Overlaping antar frame (M)

Tujuan overlaping adalah agar diperolah korelasi antar frame yang berdampingan

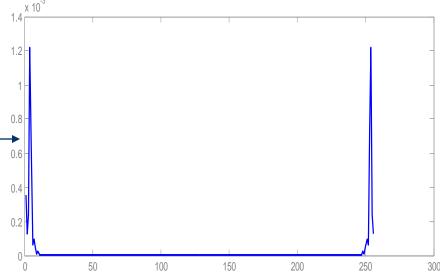
Sehingga jumlah Frame = ((I-N)/M)+1= ((44091 - 256)/100) + 1 = 439



## **Fast Fourier Transform (FFT)**

FFT akan mengkonversi masing-masing frame dari domain waktu ke domain frekuensi. FFT adalah sebuah algoritma yang cepat untuk mengimplementasikan Discrete Fourier Transform (DFT).

 $X_{n} = \sum_{k=0}^{N-1} x_{k} e^{-2\pi j k n/N},$  n = 0,1,2,...,N-1





## **Mel Frequency Wrapping**

Skala mel frequency adalah frekuensi linier pada daerah di bawah 1 KHz dan logaritmik untuk daerah di atas 1 KHz. Sebagai pendekatan diberikan formula sebagai berikut :

$$mel(f) = 2595 * log_{10}(1 + f / 700)$$



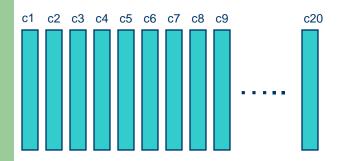
## cepstrum

Spektrum Log mel dikonversi kembali ke dalam waktu. Hasilnya disebut sebagai mel frequency cepstrum coefficients (MFCC). Oleh karena koefisien mel spekrum merupakan bilangan real, kita dapat mengkonversinya dalam domain waktu menggunakan discrete cosine transform (DCT), kita dapat menghitung MFCC sebagai:

$$\widetilde{c}_n = \sum_{k=1}^K (\log \widetilde{S}_k) \cos \left[ n \left( k - \frac{1}{2} \right) \frac{\pi}{K} \right], \qquad n = 1, 2, ..., K$$



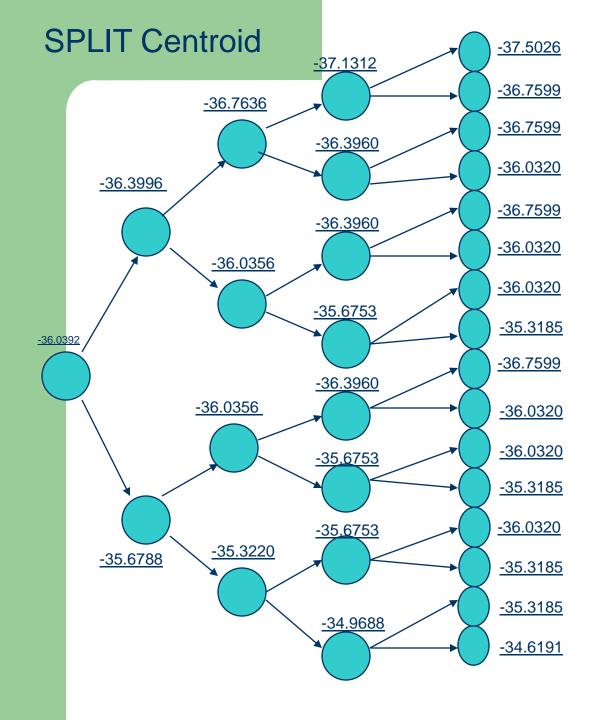
# **Menghitung Centroid**



Rata-rata dari masing-masing MFCC =

00 000
<u>-36.0392</u>
13.0268
13.0200
<u>1.6690</u>
<u>1.7284</u>
0.0889
<u>-0.7103</u>
1.1984
<u>1.0933</u>
<u>-0.7756</u>
<u>0.5638</u>
0.8033
<u>0.5879</u>
<u>0.6014</u>
<u>-0.2787</u>
0.0177
<u>0.5424</u>
0.0506
<u>-0.0939</u>
0.2578
<u>-0.0676</u>







## Pengelompokan vektor

- Pengelompokan berdasarkan jarak terdekat antara vektor ciri(MFCC) dengan centroid yang telah displit.
- Menggunakan Euclidean Distance :

$$d(i,j) = \sqrt{(|x_{i_1} - x_{j_1}|^2 + |x_{i_2} - x_{j_2}|^2 + \dots + |x_{i_p} - x_{j_p}|^2)}$$

```
Misal vektor ciri MFCC
```

$$V = \begin{cases} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 6 & 7 & 8 & 9 & 10 \\ 11 & 12 & 13 & 14 & 15 \end{cases} = \begin{array}{c} c1 \\ = c2 \\ = c3 \end{array}$$

Centroid masing-masing coeffisient yaitu:

$$r = 8$$

$$13$$

Centroid kita split 2x (4 code), maka centroid menjadi :

centroid kita spiit 2x (4 code), maka centroi  

$$r^+ = r(1 + \epsilon)$$
  
 $r^- = r(1 - \epsilon)$   
dipilih  $\epsilon = 0.01$   
 $3.0603$  2.9997 2.9997 2.9403  
 $r = 8.1608$  7.9992 7.9992 7.8408  
 $13.2613$  12.9987 12.9987 12.7413

Cari jarak antar matrik kolom menggunakan rumus Euclidean Distance :

$$d(i,j) = \sqrt{(x_{i1} - x_{j1})^2 + |x_{i2} - x_{j2}|^2 + \dots + |x_{ip} - x_{jp}|^2}$$

dengan

$$d(1,1) = \sqrt{(1-3,0603)^2 + |6-8,1608|^2 + |11-13,2613|^2)}$$

$$= \sqrt{14,0274} = 3,7453$$

$$d(2,1) = \sqrt{(2-3,0603)^2 + |7-8,1608|^2 + |12-13,2613|^2)}$$

$$= \sqrt{4,0626} = 2,0156$$

$$d(3,1) = \sqrt{(3-3,0603)^2 + |8-8,1608|^2 + |13-13,2613|^2)}$$

$$= \sqrt{0,0978} = 0,3127$$

$$d(4,1) = \sqrt{(4-3,0603)^2 + |9-8,1608|^2 + |14-13,2613|^2)}$$

$$= \sqrt{2,1330} = 1,4605$$

$$d(5,1) = \sqrt{(5-3,0603)^2 + |10-8,1608|^2 + |15-13,2613|^2)}$$

$$= \sqrt{10,1682} = 3,1888$$

$$\frac{3.7453}{2.0156}$$

$$d(:,1)^2 = 0.3127$$

$$1.4605$$

3.1888

```
Dengan cara yang sama maka diperoleh :
        2 3 4
                    5
V = 6 \quad 7 \quad 8 \quad 9 \quad 10
    11 12 13 14 15
dengan
      2.9997 2.9997 2.9997 2.9997
R(2) = 7.9992 7.9992 7.9992 7.9992
     12.9987 12.9987 12.9987 12.9987 12.9987
        3.4627
        1.7307
d(:,2)'= 0.0016
        1.7334
        3.4655
Dengan cara yang sama akan diperoleh:
        2 3 4 5
V = 6 \quad 7 \quad 8 \quad 9 \quad 10
    11
       12 13 14 15
dengan
      2.9997 2.9997 2.9997 2.9997
r(3) = 7.9992 7.9992 7.9992 7.9992
     12.9987 12.9987 12.9987 12.9987 12.9987
        3.4627
        1.7307
d(:,3)=0.0016
        1.7334
        3.4655
```

#### Dengan cara yang sama akan diperoleh:

dengan

3.1915 1.4631 d (:,4)'= 0.3096 2.0127 3.7425

3.7453 3.4627 3.4627 3.1915 2.0156 1.7307 1.7307 1.4631 0.0016 d = 0.31270.0016 0.3096 1.4605 1.7334 1.7334 2.0127 3.1888 3.4655 3.4655 3.7425