1

※本資料は課題の理解を助けるための資料であり、厳密な説明ではない部分がある.

## <u>第4回</u> 音声処理実験 SP-2

距離最小パターン選択による単語音声認識

参考文献:

[荒木 2007] 荒木雅弘, "フリーソフトで作る音声認識システム," 森北出版, 2007.

1



# <u>4-1</u> 音声認識とパターン認識





3

3

## (狭義の)音声認識 … 1/2

■ 音声をテキスト(文字列)に変換する











- ■情報理論の問題であれば?
  - 圧縮:符号系列のエントロピーを削減
    - → 符号間の辞書があれば正縮(認識)ができるのでは?
  - ・必要な辞書:<u>長い符号</u>から<u>短い符号</u>への変換規則

音声信号



→ "長い符号"の"完全一致"は実現できるの?

ļ

#### (狭義の)音声認識 … 2/2

#### (アプローチ)辞書の逆引きによる音声認識

- 1. 入力の長い符号  $\tilde{y}$  と"<mark>類似した</mark>"長い符号 y を辞書から探す
- 2.辞書から<u>長い符号 y</u> に変換できる<mark>短い符号 x</mark> を選ぶ
  - → 音声信号



縦横 W ピクセル



- "類似した(似ている)"とは?
  - ・2者の間の距離が短い
- 音と音の"距離"とは?
  - 画像なら2枚の画像で画素値を比較 すれば距離が測れた(ホントに? [右図])

2枚の距離は?

第4回 (SP-2) → 特徴量に基づく音の距離の計算 第5回 (SP-3) → 時間変動に頑健な音の距離の計算

5

5

#### パターン認識 Pattern Recognition

- 入力パターンが属する**クラス**を見つける問題
- 分類器 (Classifier) は「分ける」ことしかできない
  - 分類した結果に何らかの意味を与えて「認識」

Input

Dictionary (辞書)

Preprocessing

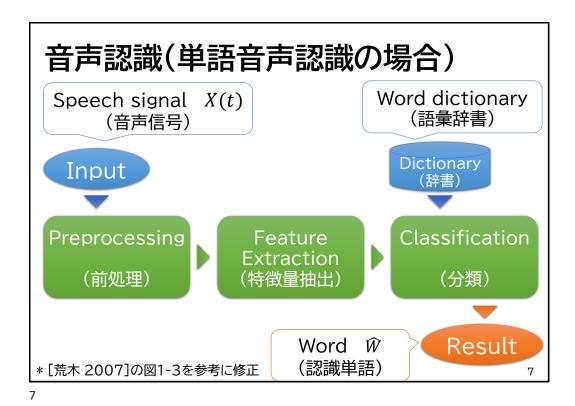
(前処理)

Feature Extraction (特徴量抽出) Classification

(分類)

Result

\*[荒木 2007]の図1-3を参考に修正



#### 本講義の実装方針

- ■前処理 (Preprocessing)
  - 本講義では考えないことにする
  - 一般には雑音除去などをして「きれい」な音にする
- ■特徴量抽出(Feature extraction)
  - SP-2:パワースペクトル(SP-1/問題2)を用いる
  - SP-3:スペクトログラム(SP-1/問題3)を用いる
- 分類 (Classification)
  - ・最近傍法(Nearest Neighbor)を用いる

R

#### 最近傍法 Nearest Neighbor

- クラスごとに参照パターンを<u>1つ以上</u>用意する  $\mathcal{C}(z_1) = \bigcirc \mathcal{C}(z_2) = \boxed \mathcal{C}(z_3) = \bigcirc \mathcal{C}(z_4) = \triangle \cdots$
- ■入力データxに最も近い参照パターン $z_k$ が属するクラスを,入力データのクラスとみなす

$$\mathcal{C}(\boldsymbol{x}) = \mathcal{C}\left( \operatorname*{arg\,min}_{z_k} D(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{z_k}) \right)$$

- 近い → 距離を計算する必要がある!
- ・最も近い → 全部調べる必要がある?→"探索"

9

9

# 例題4-1:Nearest Neighbor <u>全探索による解法</u> ・全ての参照パターンとの距離を計算 ・最小距離のパターンが属するクラスを入力パターンのクラスと判定(例は、O, △, □, のいずれか) 発展的考察の参考: k-NN

# <u>4-2</u> 音声の基礎知識





11

11

#### 音声の構成単位

- 音節: ひらがなの単位とほぼ同じ
  - ・例:かわいい → 「か」「わ」「い」「い」
  - ・例:しょっぱい →「しょっ」「ぱ」「い」
- 音素:ローマ字のアルファベットとほぼ同じ
  - アルファベットと区別するために//で囲って表記する
  - ・例:かわいい → /k/, /a/, /w/, /a/, /i:/
  - ・例:しょっぱい → /sh/, /o/, /Q/, /p/, /a/, /i/
- モーラ:俳句で考えるような拍とほぼ同じ
  - ・例:かわいい →「か」「わ」「い」「い」
  - ・例:しょっぱい →「しょ」「っ」「ぱ」「い」

12

#### 本講義での音素の表記

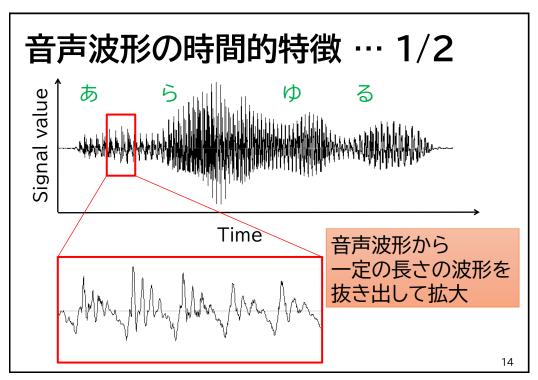
- 基本的にヘボン式のローマ字で書く
  - 忘れがちな例
    - $\cup \rightarrow /sh//i/$   $\rightarrow /ch//i/$   $\cup (5) \rightarrow /j//i/$
    - $\rightarrow$  /ts/ /u/  $\hat{N} \rightarrow$  /f/ /u/ ( $\vec{\sigma}N \rightarrow$  /z/ /i/)

#### ■ 特殊な音

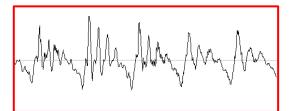
- 促音(そくおん)
  - ・ ずごつく → /z/ /u/ /g/ /o/ /Q/ /k/ /u/
- ・撥音(はつおん)
  - ・ ぎゃ<mark>ん →</mark> /gy/ /a/ /N/
- 拗音(ようおん)→ 子音にくっつける(例: /gy/)
- 長音(ちょうおん)→ 母音にくっつける(長母音)
  - ・ ベーす → /b/ /e:/ /s/ /u/

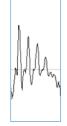
13

13



#### 音声波形の時間的特徴 … 2/2





- ■特徴的な波形の繰り返しが現れる (例: 左上の波形は右上の波形を5個つなげたような波形)
- ① 形状 ・・・・「音素」の種類に相当
- ② 繰返し回数 ・・・「音素」を発声する長さに相当
- ③ 長さ(幅) ・・・基本周波数(声の高さ)に相当

15

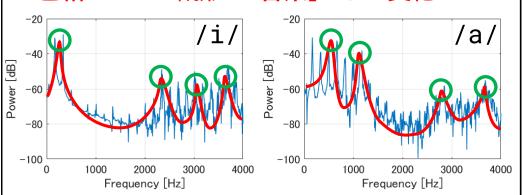
15

### 母音の対数パワースペクトル

※ 微細構造は、 青線から赤線 を引いた成分

- ■微細構造 → 幅が「声の高さ」により変化
- ■包絡

→ 概形が「音素」により変化



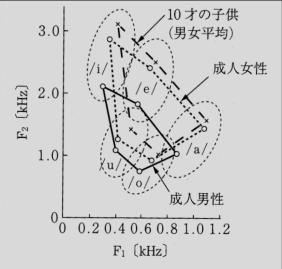
参考: 包絡のピークをフォルマントと呼ぶ

低域から順に**第1フォルマント** $(F_1)$ , **第2フォルマント** $(F_2)$ , …

# 受受 母音の知覚\*

- ■第1フォルマントと 第2フォルマントの 周波数を散布図と して作図
- ■日本語の5母音では右図のような5角形になる

※これは、ページ数合わせの白紙ページです.



日本語の母音ホルマント Nakagawa (1980)

図4.13 母音の知覚と F<sub>1</sub>, F<sub>2</sub>

\* 鈴木陽一他, "音響学入門," 図4.13, p. 96, コロナ社, 2011.

17

18

# <u>4-3</u> パワースペクトルと距離





教科書「応用数学」pp. 49-56

19

19

## パワースペクトルと距離

- ■パワースペクトル推定をおこない,2つの波形のパワースペクトル間の誤差の二乗和(の根)を計算
- ■誤差の二乗和

$$D_{euc}(\boldsymbol{u}, \boldsymbol{v})^2 = \sum_{i} (u_i - v_i)^2$$

■誤差の二乗和の根

$$D_{euc}(\boldsymbol{u}, \boldsymbol{v}) = \sqrt{D_{euc}(\boldsymbol{u}, \boldsymbol{v})^2}$$

※ 本講義では通常のパワースペクトルの誤差ではなく, 対数パワースペクトルの誤差を用いることにする. 20

#### 距離とユークリッドノルム

■ ベクトルu, vの内積

教科書 2.2節 pp. 49 - 50

$$u(\boldsymbol{u}, \boldsymbol{v}) = \boldsymbol{u}^{\top} \boldsymbol{v} = \sum u_i v_i$$

(2.65)

■ ベクトル $\boldsymbol{u}$ のユークリッドノルム

$$||u|| = \sqrt{(u, u)} = \sqrt{u_1^2 + u_2^2 + \cdots}$$
 (2.66)

■ ベクトル*u*, *v*の差のユークリッドノルム

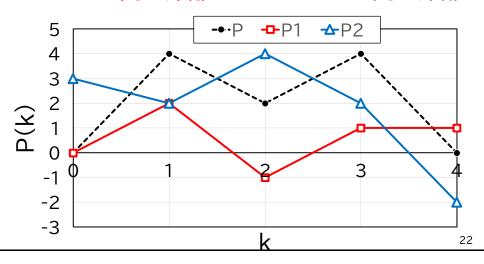
$$||u - v|| = \sqrt{(u - v, u - v)}$$
  
=  $\sqrt{(u_1 - v_1)^2 + (u_2 - v_2)^2 + \cdots}$ 

21

## 例題4-2:距離の計算例

以下の距離として誤差の二乗和の根を計算せよ.

1. P1とPの間の距離 2. P2とPの間の距離



#### 例題4-2:距離の計算例(解答例)

$$D_{euc}(\mathbf{P_1}, \mathbf{P})^2 = (0 - 0)^2 + (2 - 4)^2 + (-1 - 2)^2 + (1 - 4)^2 + (1 - 0)^2$$
$$= 23$$

$$D_{euc}(\mathbf{P_2}, \mathbf{P})^2 = (3-0)^2 + (2-4)^2 + (4-2)^2 + (2-4)^2 + (-2-0)^2 + (2-4)^2 + (-2-0)^2$$

$$= 25$$

$$\therefore D_{euc}(\mathbf{P_1}, \mathbf{P}) = \sqrt{23} \qquad D_{euc}(\mathbf{P_2}, \mathbf{P}) = \sqrt{25} \mid_{23}$$

23

※これは、ページ数合わせの白紙ページです.