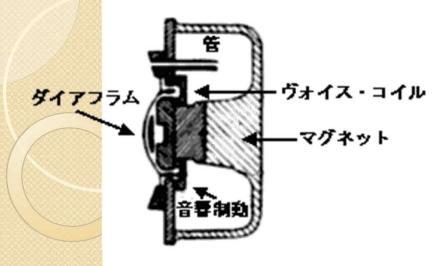
実世界情報処理

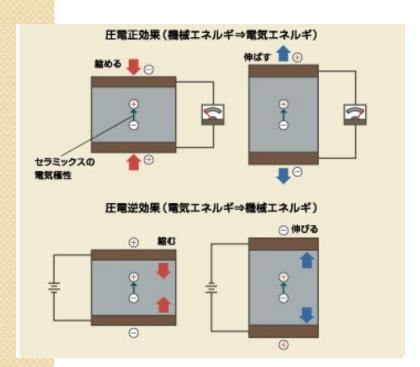
(音声インタフェース)

マイクロフォン(Microphone)

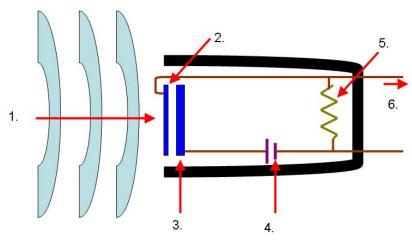
- 音を電気信号に変換するセンサの一種
 - 空気の振動がマイクの中の素子を振動させ、 それによって電気信号が変化する。
- 種類
 - ムービングコイル型
 - 。コンデンサ型
 - ◦圧電マイク
 - ・レーザマイク



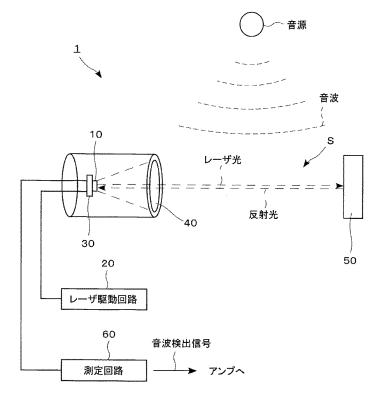
ムービングコイル型



圧電マイク

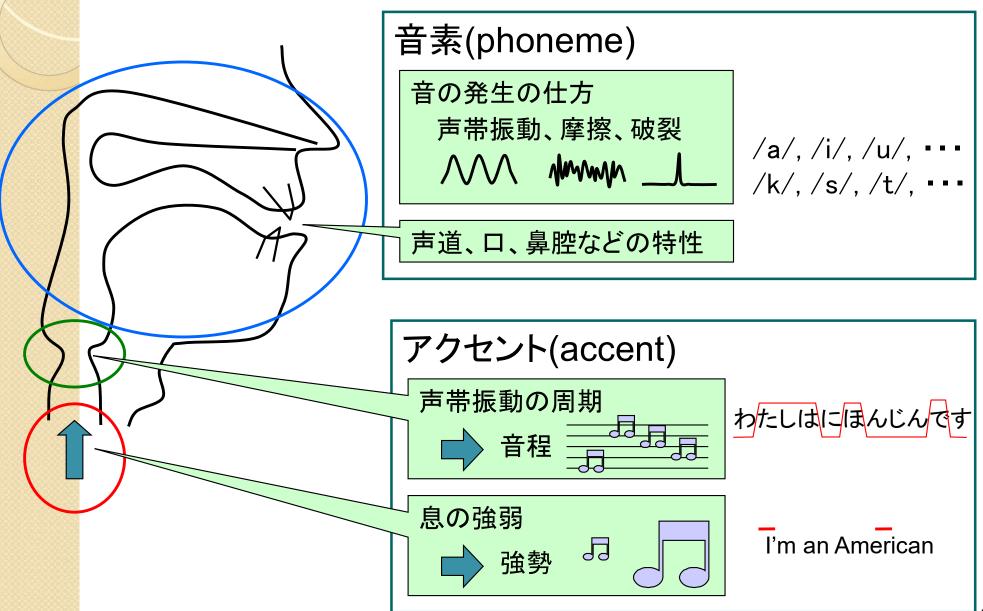


コンデンサ型



レーザマイク

音声の成り立ち



用語(音)

- 単音/音 (phone)
 実際に発話された音。
 [r], [l], [ŋ], [n] などのように[] でくくる。
- 音素 (phoneme)人間の認識する音。/r/, /N/ などのように / / でくくる。
 - 。[r], [l] → 日本人にrとlの区別はつかないのでどちらも/r/
 - [n] → 文脈によって「なにぬねの」の/n/、「ん」の/N/
- 音節(syllable)
 母音のように安定した音を中心とした音素の集まり。
 子音×(0~3) + 母音 + 子音×(0~3)
 - 。 英語 ・・・ a も strength も l 音節。
 - ○日本語 • |子音+|母音。音節の長さがほぼ一定。

音声認識とは

- 入力された音声から、音節・単語を判断する
 - 単音・音素単位での認識は無理
 - ・文脈によって音と音素の対応が変わる
 - ・曖昧な音・発音ミスを、文脈で訂正

具体的な処理

- 音列 $Y = (y_n, y_{n-1}, y_{n-2}, \cdots)$ が与えられたとき、条件付確率 $P(W \mid Y)$ を最大にするような単語列 $W = (w_n, w_{n-1}, w_{n-2}, \cdots)$ を探索・推定
- 実際には、Y が変数なのに $P(W \mid Y)$ を求めるのは難しいので、ベイズの定理を使って、以下の式で計算

 $P(W \mid Y) = P(W)P(Y \mid W) / P(Y)$ $P(Y \mid W) \cdots 音響モデルを使って計算$ P(W) ・・・ 言語モデルを使って計算

P(Y) ・・・ Wには無関係

単語wの発音はy

単語w0の後には単語w1 が来ることが多い

音響モデルと言語モデル

$$P(W \mid Y) = P(W)P(Y \mid W) / P(Y)$$

- ・音響モデル
 - 単語列Wと音声列Yの合致度 P(Y | W) を求める
 - 特徵量解析
- → ケプストラム分析
- 確率・統計的モデル → 隠れマルコフモデル(HMM)
- 言語モデル
 - ullet 単語の発声確率 P(W) を言語の特徴から計算

隠れマルコフモデル (HMM)

 各 y_i は、ケプストラム等の音響的特徴量の実数ベクトル、もしくはそれをベクトル量子化したもの

HMMデータベース

 Λ_0 () 単語 w_0 の音を出力しやすいHMM

 Λ_1 〇・〇・〇:単語 W_1 の音を出力しやすいHMM

 Λ_2 () 単語 w_2 の音を出力しやすいHMM

 Λ_M ()・ 単語 W_M の音を出力しやすいHMM

音声列 Y を最も出力し やすいHMMを探索

$$x = \arg\max_{i \in M} [P(Y \mid \Lambda_i)]$$

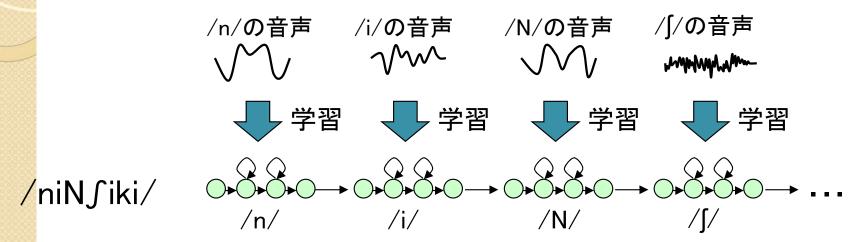
■ そのHMMに対応する単 語 w_xを出力



単語列 W を出力 W_1, W_2, W_3, \cdots

HMMデータベースの作成

1. 音素単位のHMMを作って連結(mono-phoneモデル)



2. 前後の音素も考慮(bi-phone, tri-phoneモデル)