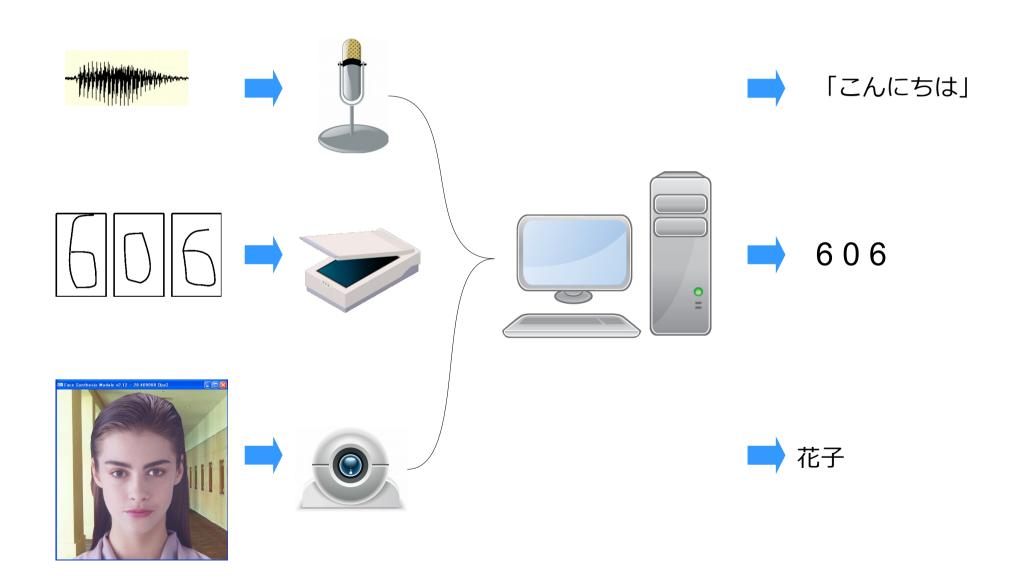
### 第1章 パターン認識って何?

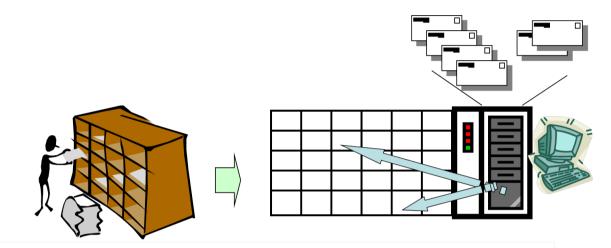


#### 1.1 パターン認識とは

- ・パターン
  - 人間や動物が知覚できる実世界の画像・音声・匂い などの情報
- パターン認識
  - 観測されたパターンをあらかじめ定められた複数の概念(クラス)のうちの一つに対応させる処理
  - パターン認識の例
    - 文字認識 画像 → 文字
    - 音声認識 音声波形 → 文字 or 単語
    - 心電図の分析 波形 → 病気の兆候

#### 1.1 パターン認識とは

• さまざまなパターン認識システム



(a) 郵便物の仕分けの変遷



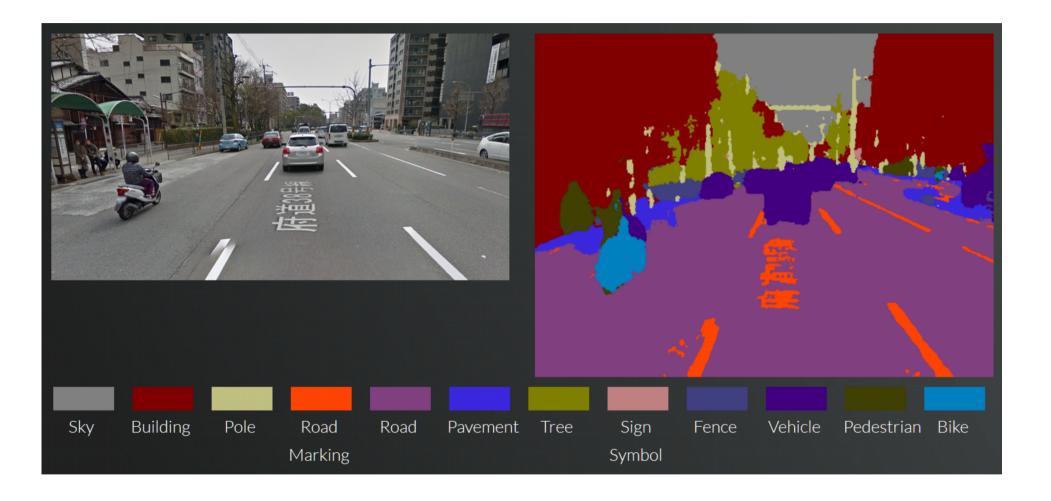
(b) 音声対話アプリ



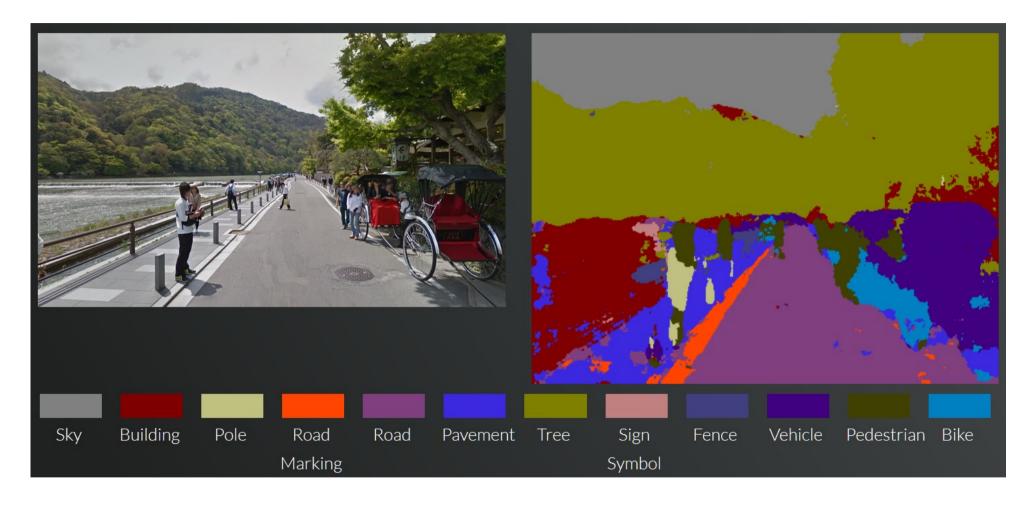
(c) 道路状況認識システム

http://mi.eng.cam.ac.uk/projects/segnet/

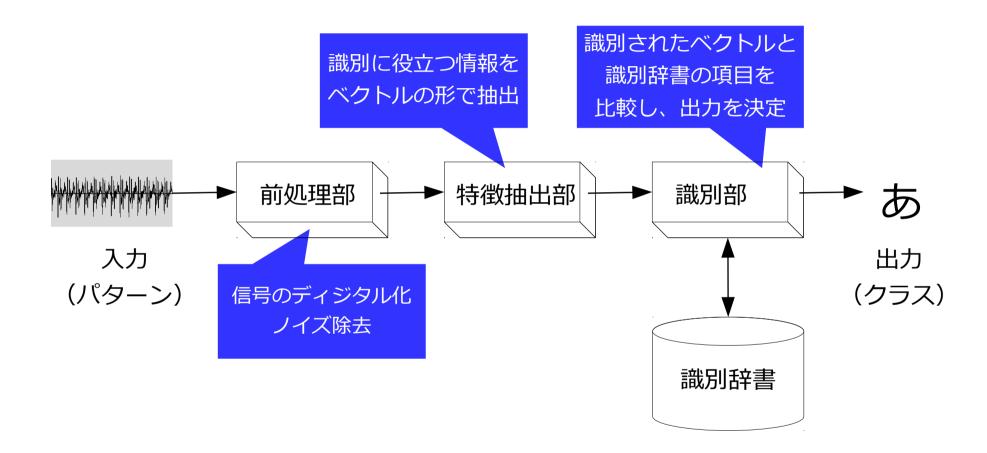
## Segnet の実行例 1



# Segnet の実行例 2



#### 1.2 パターン認識システムの構成

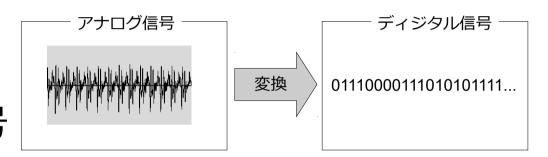


### 1.3 前処理部

• 前処理部の入出力

入力:アナログ信号

• 出力:ディジタル信号



- ただし、単純な AD 変換ではない
  - 識別に必要な情報が落ちていない精度で
  - かつ、後の処理が容易な容量で
- 信号処理レベルで可能なノイズ除去も行う

### 1.4 特徵抽出部

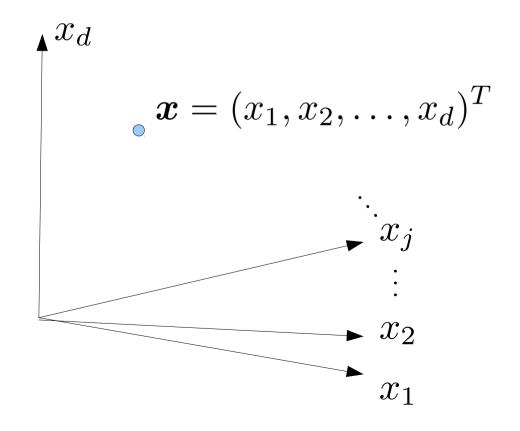
- 特徴抽出部の入出力
  - 入力:ディジタル信号
  - 出力:パターンの特徴を表す d 次元ベクトル

$$\boldsymbol{x} = (x_1, x_2, \dots, x_d)^T$$
  $T$ : 転置記号

- 特徵抽出処理
  - パターンの変動に影響されにくい特徴を選ぶ
    - 例) 文字認識
      - 識別に役立つ特徴:線の本数・傾き・曲率 etc.
      - パターンの変動:文字の大きさ・位置・色 etc.
  - 抽出すべき特徴は認識対象によって異なる
    - 例) 音声認識と話者認識

### 1.4 特徵抽出部

- 特徴空間
  - 特徴ベクトルによって張られる d 次元空間
  - ・同一クラスに属するパターンは、特徴空間上で クラスタ(塊)を形成する



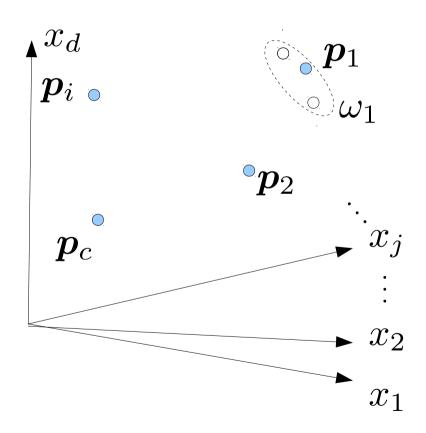
#### 1.5 識別部と識別辞書

#### 1.5.1 基本的な識別手法

- 識別部の入出力
  - 入力:特徴ベクトル
  - 出力:識別結果
- 最近傍決定則( nearest neighbor (NN) 法)
  - 識別辞書に各クラスのプロトタイプ(お手本)を格納
  - 入力された特徴ベクトルと最も近いプロトタイプの属するクラスに識別

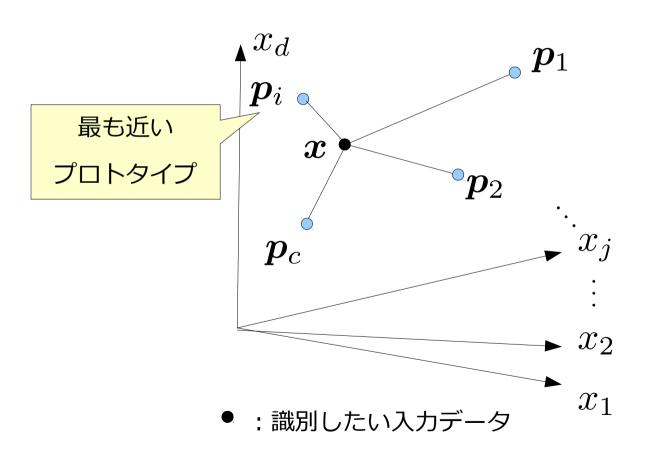
#### 1.5.1 基本的な識別手法

• プロトタイプの設定



#### 1.5.1 基本的な識別手法

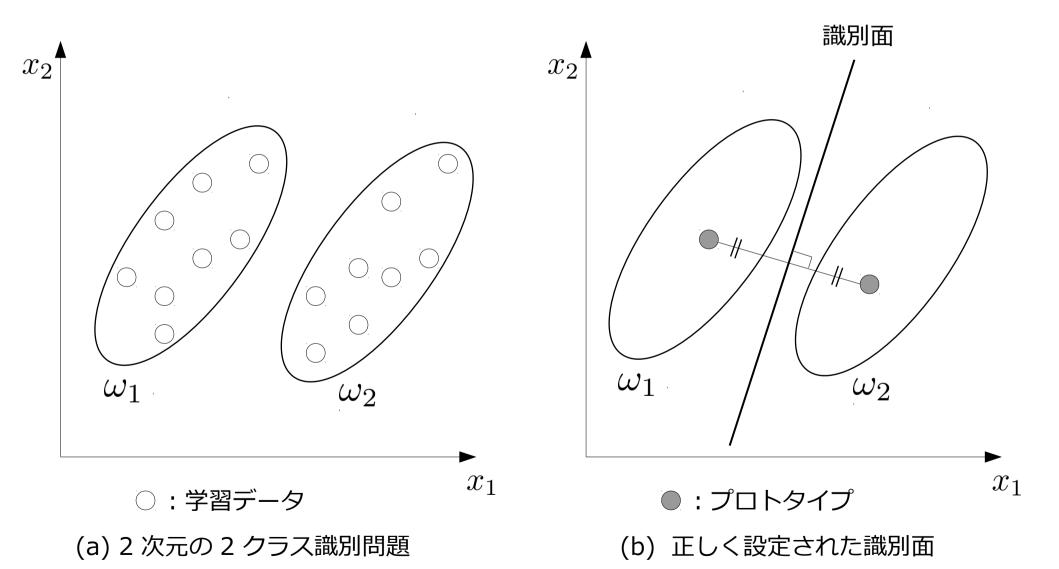
• 最近傍決定則( NN 法)



### 1.5.2 識別辞書の中身

- NN 法を前提にすると
  - 2 つのクラスの分岐点はそれぞれのプロトタイプから等距離にある点の集合
    - → 2 次元ならばプロトタイプの中点の垂直二等分線
    - $\rightarrow d$  次元ならば垂直二等分 d-1 次元超平面
- 識別が非線形な方法なら
  - 境界は非線形曲面
- 収集した「学習データ」からこれらを決定する

## 1.5.2 識別辞書の中身



### 1.5.2 識別辞書の中身

・間違った識別面の例

