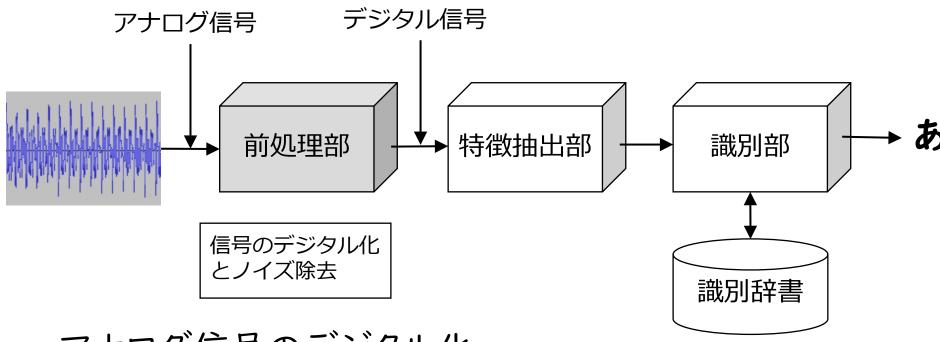
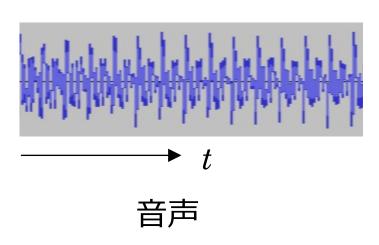
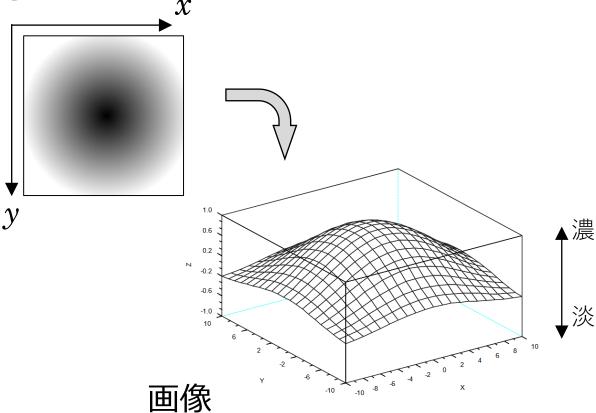
2. データをきちんと取り込もう



- アナログ信号のデジタル化
 - ◆ 標本化、量子化
- 特徴抽出を容易にする処理
 - ◆ ノイズ除去

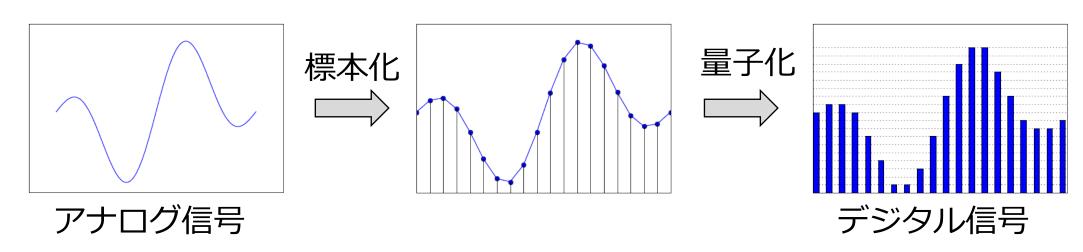
- 2.1 アナログ信号のディジタル化
- 2.1.1 アナログ信号は波である
- 波としてのパターンの表現





2.1.2 標本化と量子化

- 波をディジタル化する手順
 - ◆標本化:一定間隔で波をサンプリング
 - ◆ 量子化:離散値に丸める
- 目標
 - ◆ なるべく情報を落とさずに、かつ、なるべくコンパクトに



2.1.2 標本化と量子化

• 標本化

◆ 時間または空間に連続して分布している信号を、離散的な観測 点で代表させる。

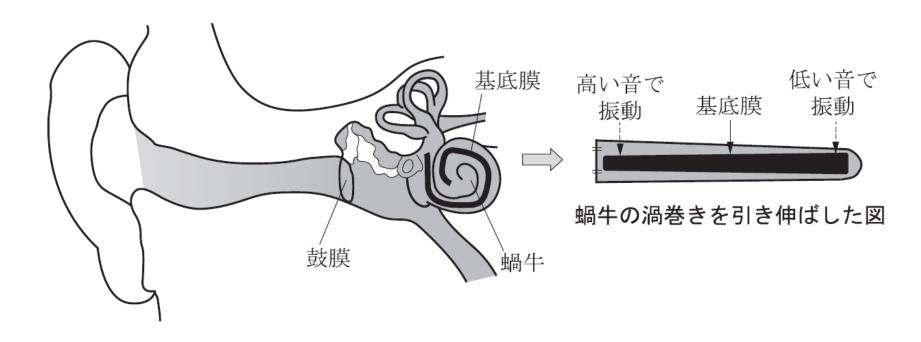
• 標本化定理

- ◆ 元の波に含まれる周波数の中で最も高いものをfとしたときに、 2fより高い周波数で標本化すれば、元の波を完全に再現できる
- ◆ 例) 人間の可聴範囲は20Hz~20,000Hz程度
 - ⇒ コンパクトディスク (CD) は44,100Hzで音を標本化

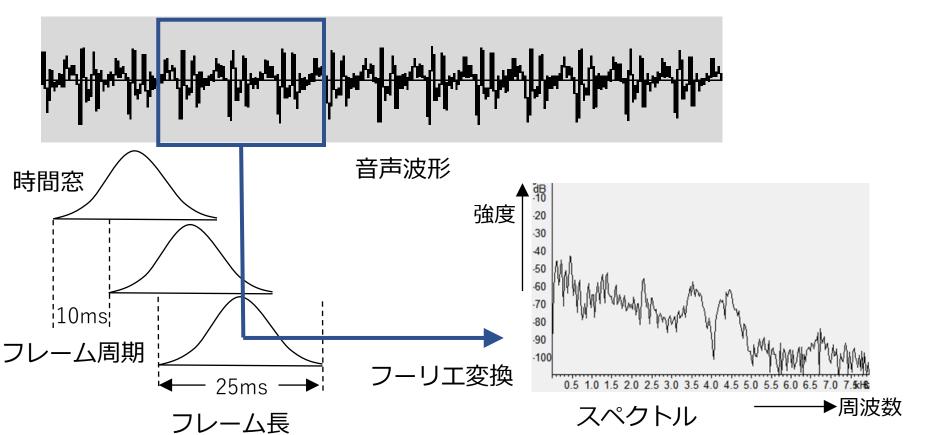
2.1.2 標本化と量子化

- 量子化
 - ◆ 連続値を取る信号強度を、有限の離散値で近似
 - ◆ 人間の識別能力を基準にする
 - ◆ 例) 聴覚のダイナミックレンジ はほぼ I OOdB
 - = 聞き取れるもっとも小さな音の100万倍の大きさまで聞こえる
 - よく使われる量子化ビット数: I 6bit=65,536段階 ≒96dB
 - ✓ 教科書 演習問題2.1参照

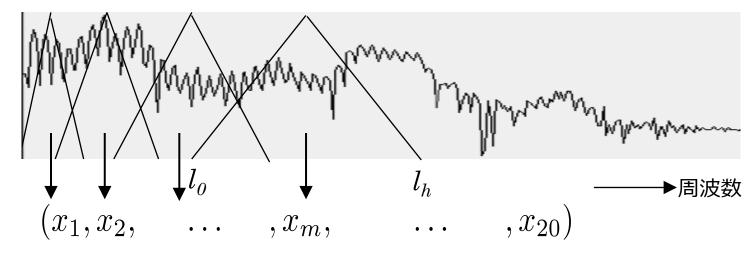
- 音声の知覚
 - ◆ 音は空気の粗密波
 - 鼓膜を振動させる → 蝸牛内の基底膜で共振周波数をピックアップ



- 音声の知覚原理を活用
 - ◆ 音声信号をフーリエ変換し、ピークとなる周波数を見つける



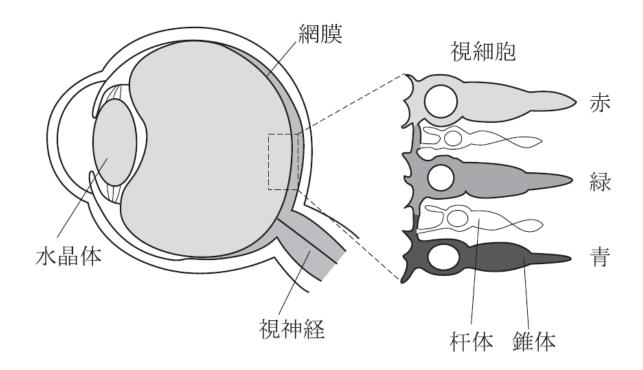
- 音声の知覚原理を活用
 - ◆ 低い音ほど周波数分解能が高い → メルフィルタバンクの適用



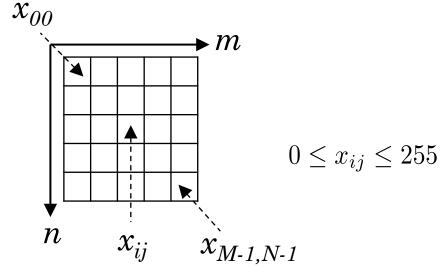
- ◆ 各帯域の振幅スペクトル値
 - m番目の三角窓関数 W_m にパワースペクトルSをかけたものの帯域内周波数についての和

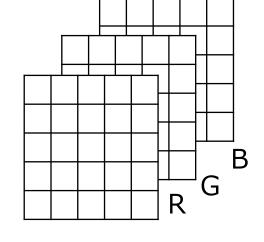
$$x_m = \sum_{k=l_0}^{l_h} W_m(k) |S(k)|$$

- 画像の知覚
 - ◆ 光の波長によって感度が異なる赤錐体・緑錐体・青錐体が脳に信 号を伝えている



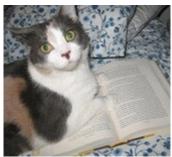
- 画像の知覚原理を活用
 - ◆ 光の強さを感じる網膜の細胞を2次元配列で表現





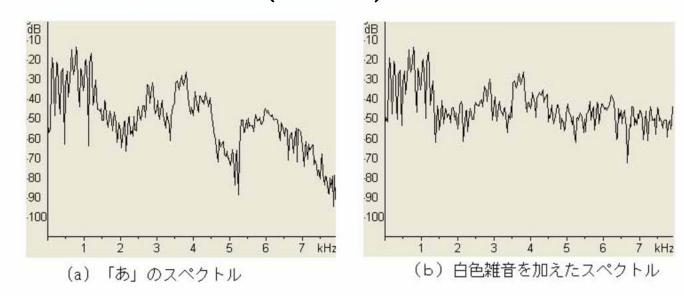


濃淡画像



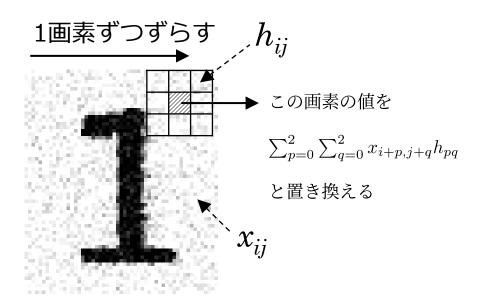
カラー画像

- ノイズの除去
 - ◆音声の場合
 - 背景雑音(加法性):周波数空間で引き算
 - マイクの特性(乗法性):周波数の対数空間で引き算



加法性雑音の例

- ノイズの除去
 - ◆ 画像の場合
 - フィルタの適用
 - → 特定の画像入力に反応する脳の視覚野領域の処理に対応



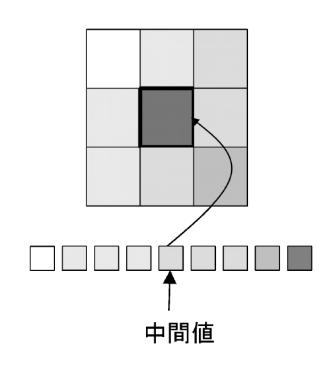
1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9

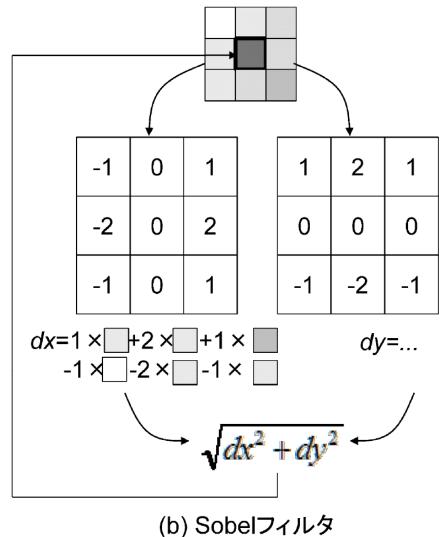
平均値フィルタ

-1	0	1
-1	0	1
-1	0	1

(縦) エッジフィルタ

• さまざまな画像フィルタ





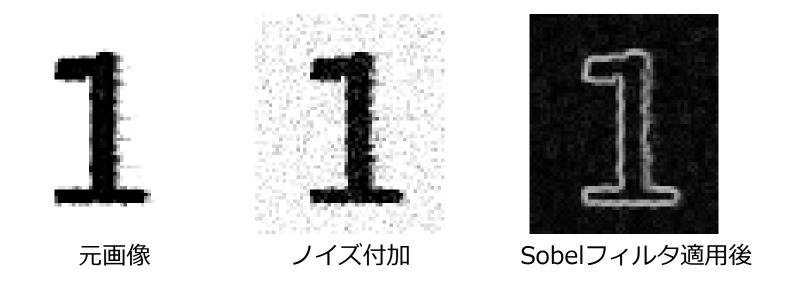
(a) メディアンフィルタ

• メディアンフィルタ適用の結果





• Sobelフィルタ適用の結果



第2章 まとめ

- 前処理部の役割
 - ◆ アナログ信号のデジタル化
 - 標本化:一定間隔で波をサンプリング
 - 量子化:離散値に丸める
 - ◆ 後の特徴抽出のために人の知覚に近づけておく
 - ◆ 特徴抽出を容易にする処理
 - ノイズ除去
 - ✓ 音声はノイズを引き算できる形に変形する
 - ✓ 画像はフィルタを用いる