#### 11. HTK を使って単語を認識してみよう

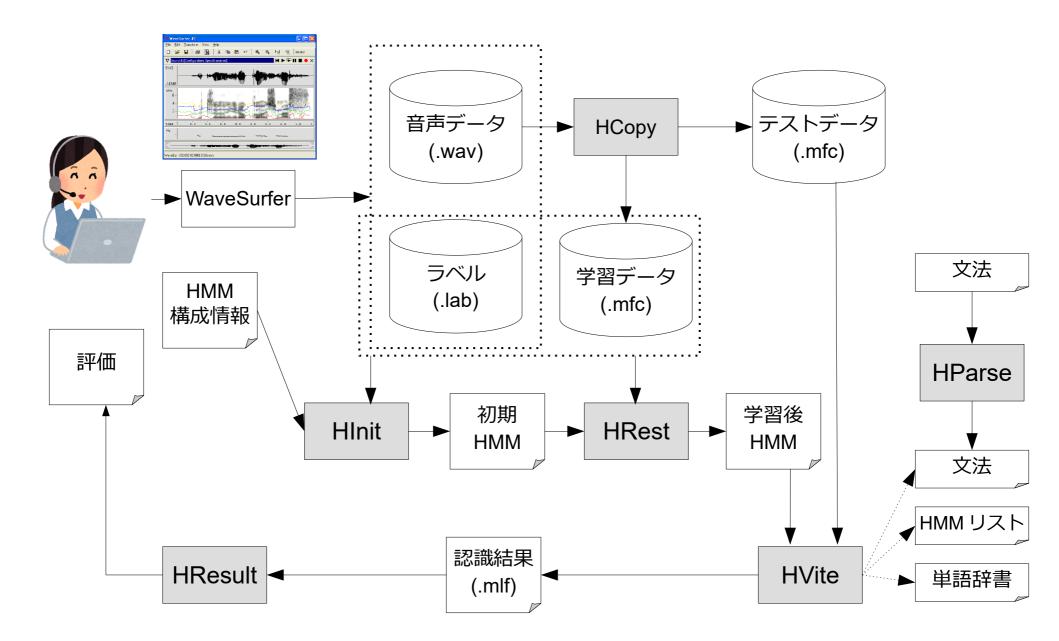
- HTK(Hidden Marcov Model Toolkit) とは
  - HMM の構築・学習・認識・評価などのためのコマンドの集合からなるツールキット
  - 安定版バージョン: 3.4.1
    - GMMベース
  - 開発版バージョン:3.5β
    - 音響モデルにニューラルネットワークをサポート
    - リカレントネットワーク言語モデルを用いたデコードを サポート

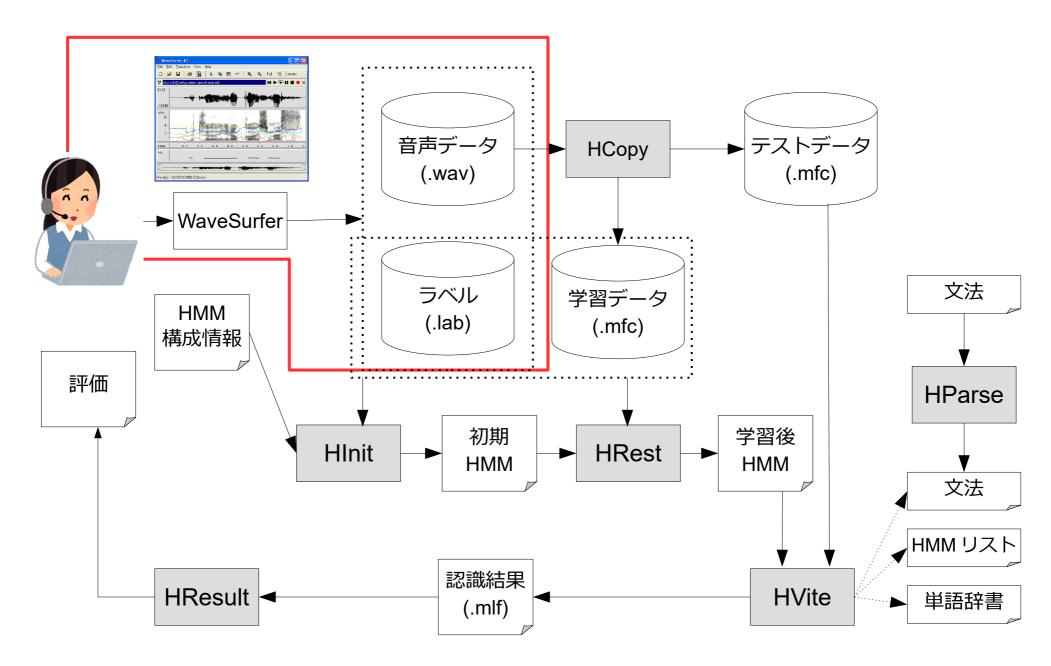
# 11.1 HTK の構成

#### • HTK の基本コマンド

コマンド名	機能
НСору	特徴抽出
HInit	HMM の初期化
HRest	HMM の学習
HParse	文法記述をネットワーク表現に変換
HVite	ビタビアルゴリズムによる認識
HResults	認識結果の集計

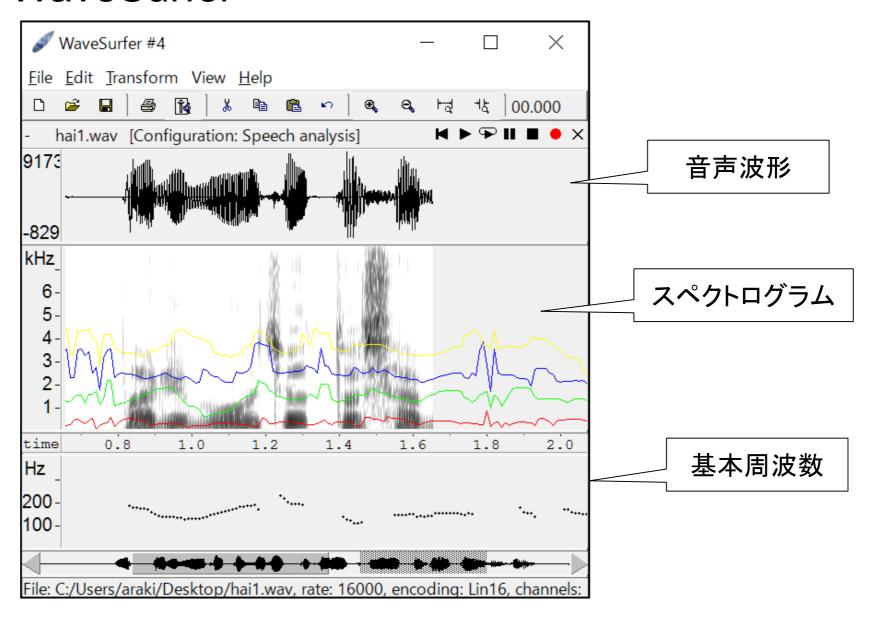
# 11.1 HTK の構成



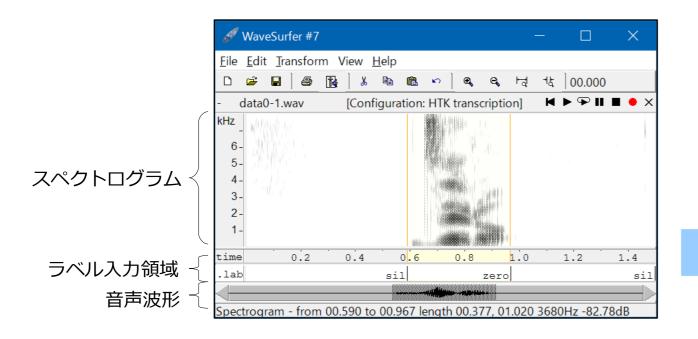


- 学習データを集める
  - 設定した認識タスクに合わせて音声を録音する
  - 場合によっては、性別・年齢・背景雑音などの条件 を設定する
- ラベル付け
  - 正解データ:音声に対する書き起こし
- 使用可能なソフトウェア
  - HSLab, WaveSurfer, Audacity, ...

#### WaveSurfer

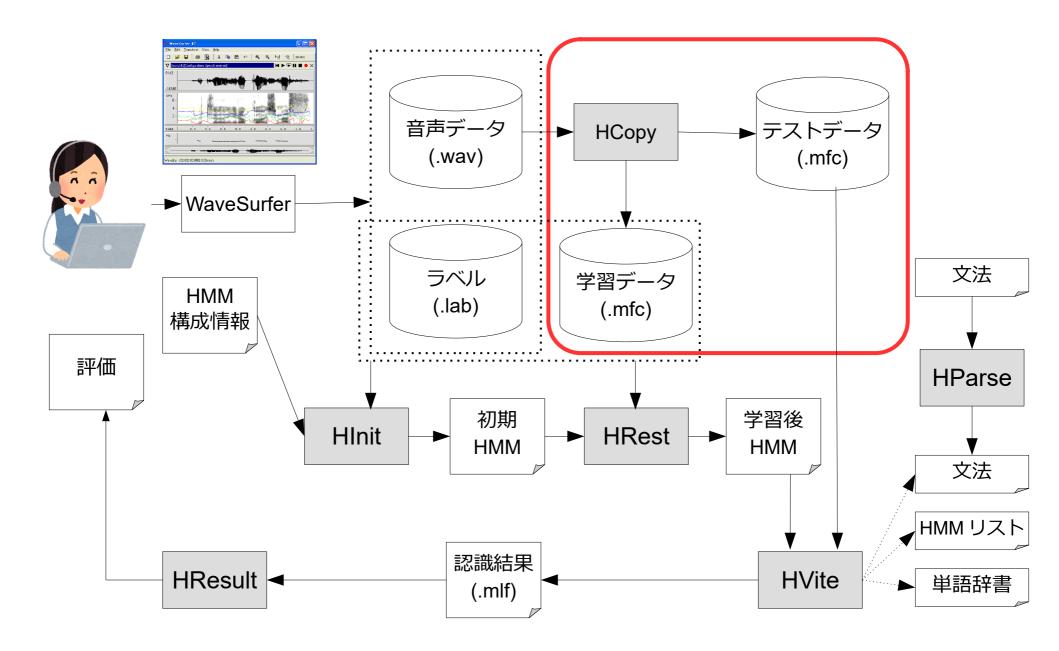


• ラベル付けの GUI

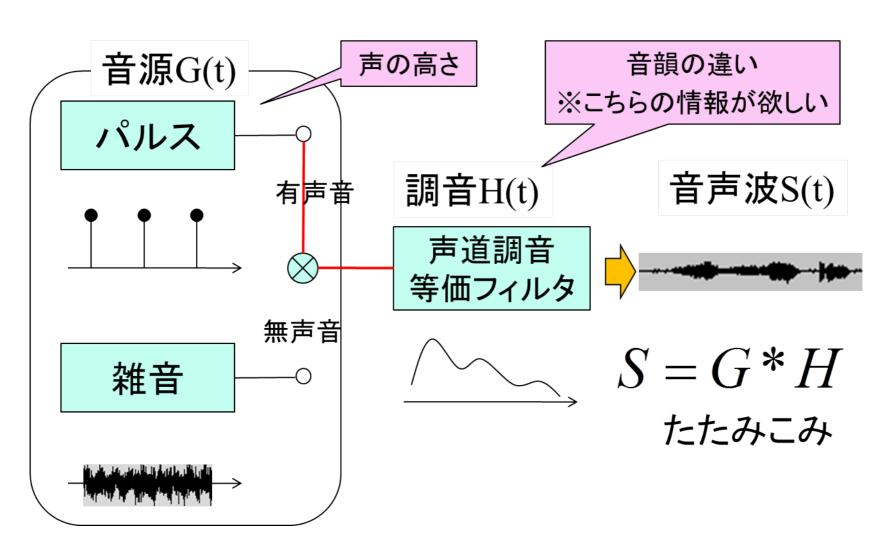


0 6350000 sil 6350000 8500000 hai 8500000 12125000 sil

ラベルファイル (0.1 マイクロ秒単位)



• 音声生成過程のモデル



• 調音フィルタ特性の取り出し

音声信号 
$$S = G * H$$



フーリエ変換

人間の感覚上の 音の高さを反映 (高周波ほど鈍感)

スペクトル 
$$S = G \cdot H$$



絶対値・メルフィルタ・対数化

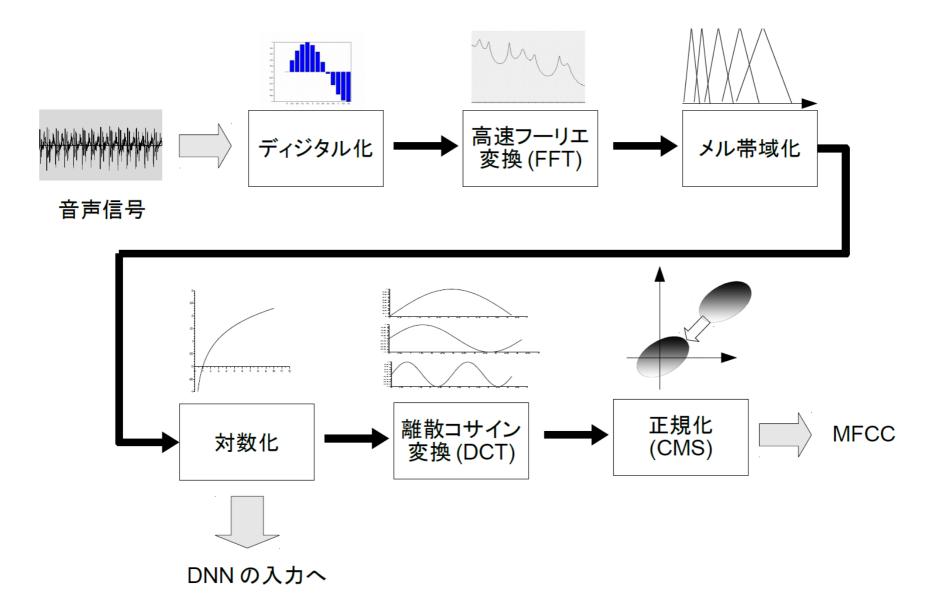
$$\log |S| = \log |G| + \log |H|$$
 離散コサイン変換

ケプストラム ※音のスペクトルを 信号と見なしてフー リエ変換したもの

ケプストラム 
$$DCT \log |S| = DCT \log |G| + DCT \log |H|$$

# 11.3 特徴抽出

• MFCC の計算過程



- HCopy コマンド
  - 音声データから特徴ベクトル系列を求める
    - スクリプトファイルで対応を記述することもできる
  - 抽出方法は構成ファイルで指定する

HCopy [ オプション ] 音声ファイル名 特徴ファイル名

-C configFile: 構成ファイルを指定

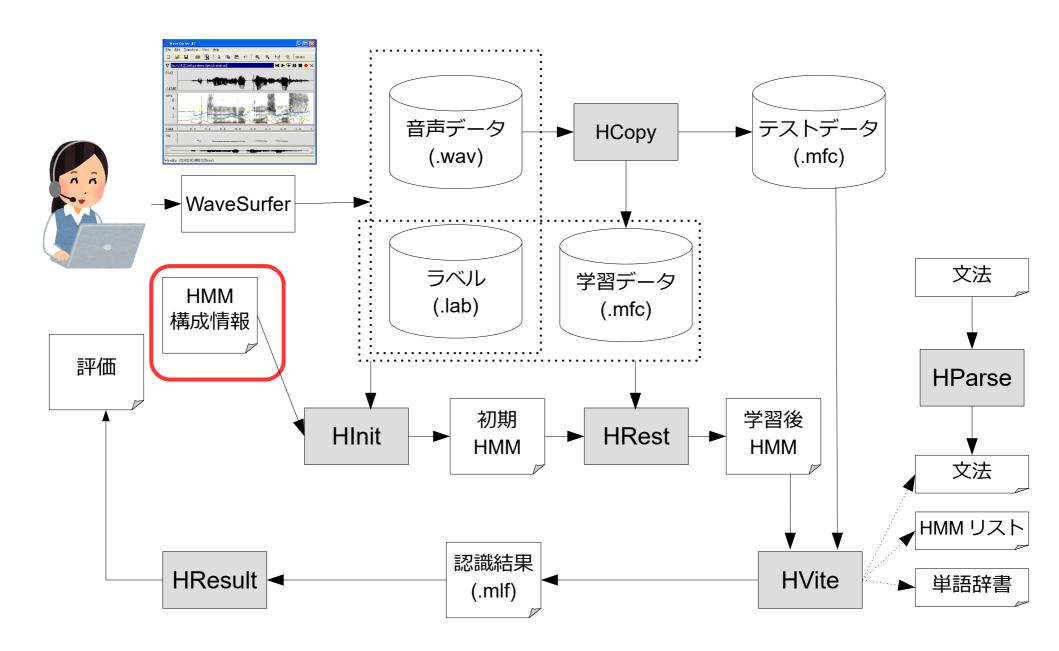
-S scriptFile: スクリプトファイルを指定

• HCopy のスクリプトファイル

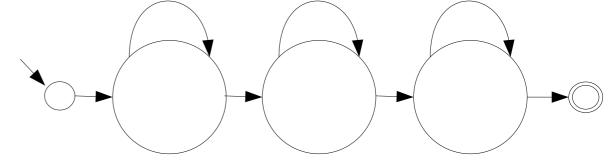
```
hail.wav hail.mfc
hai5.wav hai5.mfc
iiel.wav iiel.mfc
iie5.wav iie5.mfc
  入力
            出力
```

• HCopy の構成ファイル

```
SOURCEKIND = WAVEFORM # wav 形式
SOURCERATE = 625 # サンプリングレート 16KHz
TARGETKIND = MFCC 0 D A # MFCC \sigma指定
TARGETRATE = 100000.0 # フレーム周期 10[ms]
WINDOWSIZE = 250000.0 # 窓の広さ 25 [ms]
                      # ハミング窓の適用
USEHAMMING = T
                      # highpass フィルタの適用
PREEMCOEF = 0.97
                      # filterbank のチャネル数
NUMCHANS = 24
                      # MFCC の次元数 12
NUMCEPS = 12
```



- HMM の構成ファイルの作成
  - 特徴ベクトルの内容
  - HMM の名前
  - 状態数



- 各音素 3 状態が標準
- 平均・共分散行列の次元数
- 遷移確率行列による HMM のトポロジーの指定

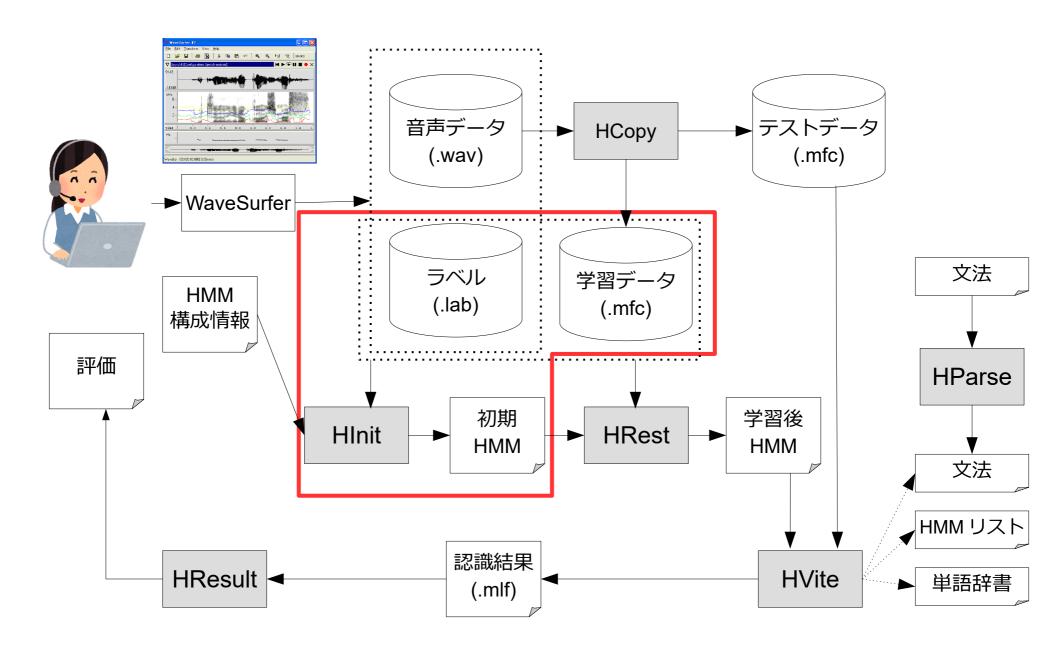
• HMM の構成ファイル (1/2)

```
~o <VecSize> 39 <MFCC 0 D A>
~h "hai"
<BeginHMM>
<NumStates> 5
     1: 初期状態、5: 最終状態なので、
\langle State \rangle 2 -
       状態2から4までを定義
<Mean> 39
対角成分
<Variance> 39
                  のみ
```

• HMM の構成ファイル (2/2)

```
<State> 3
<State> 4
<TransP> 5
0.0 1.0 0.0 0.0 0.0
0.0 0.5 0.5 0.0 0.0
                              left-to-right 構造
0.0 0.0 0.5 0.5 0.0
0.0 0.0 0.0 0.5 0.5
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0
<EndHMM>
```

#### 11.5 初期値の設定



#### 11.5 初期値の設定

- 適切な初期値の重要性
  - Baum-Welch アルゴリズムは局所最適解を求める ものなので、よい初期値から学習を始めることが 重要

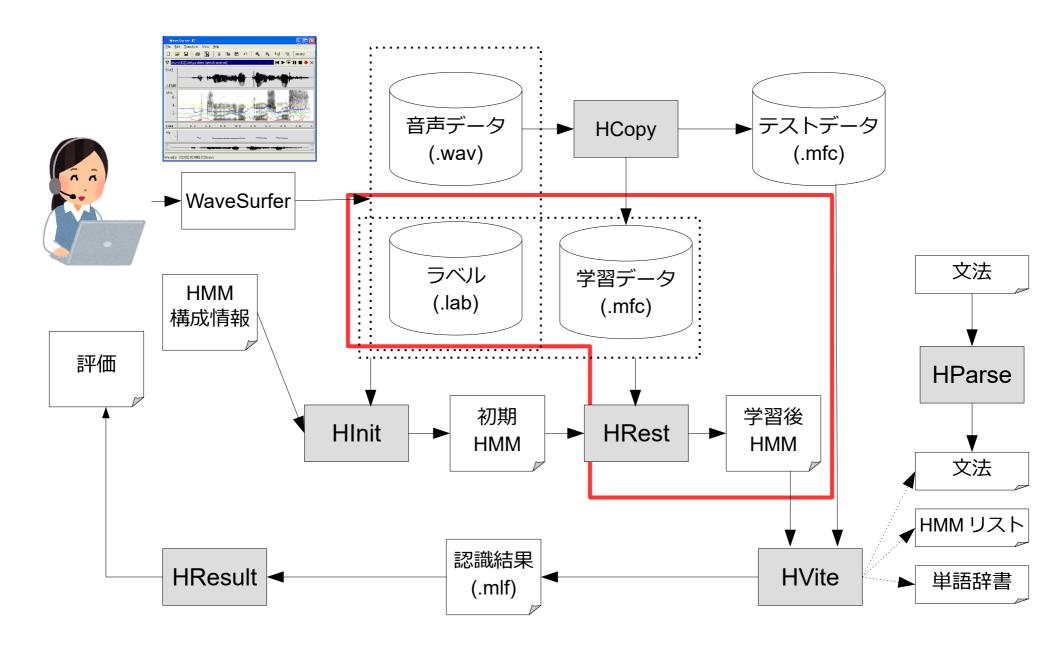
#### 11.5 初期値の設定

- HInit コマンド
  - 学習データからモデルの初期値を求める
    - 強制整列から平均・分散を繰り返し計算

#### HInit [ オプション ] HMM 名

- -T Num: 出力トレースレベル
- -S listFile: 学習データリスト
- -M folderName: 初期 HMM フォルダ名
- -H hmmFile: HMM 定義ファイル
- -l String: ラベル名
- -L folderName: ラベルフォルダ名

# 11.6 HMM の学習



#### 11.6 HMM の学習

- HRest コマンド
  - Baum-Welch アルゴリズムの実行

HRest [オプション] HMM 名

-T Num: 出力トレースレベル

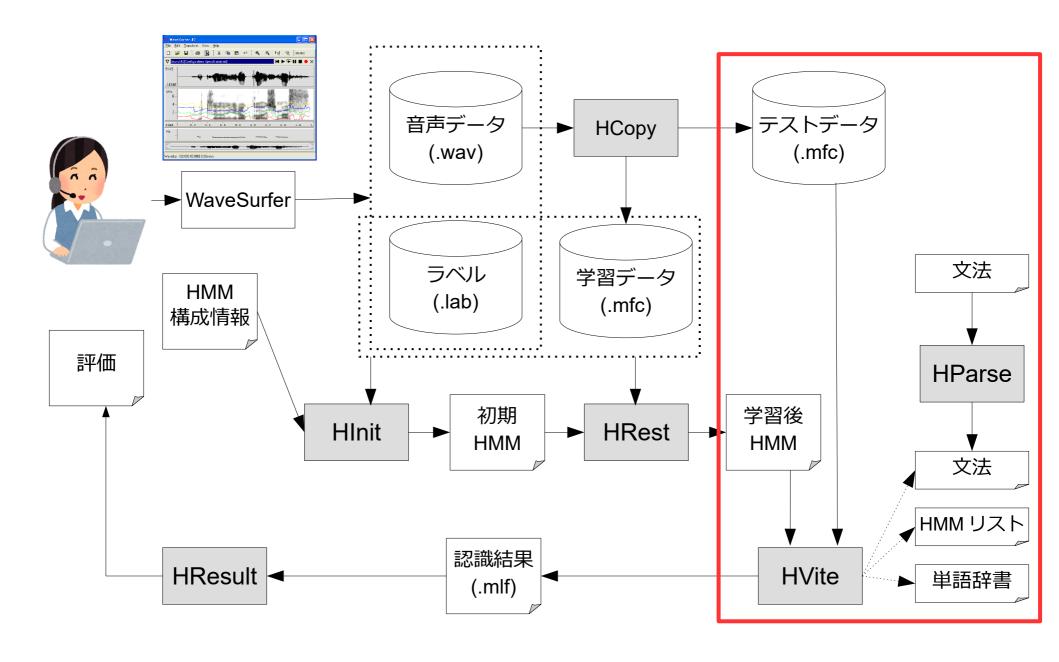
-S listFile: 学習データリスト

-M folderName: 学習後の HMM フォルダ名

-H hmmFile: HMM 定義ファイル

-I String: ラベル名

-L folderName: ラベルフォルダ名



- 単語認識のための文法を記述
- 文法から HMM のネットワークを生成
- ビタビアルゴリズムによる認識の実行

- 単語認識のための文法を記述
  - \$: 非終端記号
  - { }:0回以上の繰り返し
  - []:0回または1回の出現
  - (): 要素のまとまりを表現

```
$WORD = HAI | IIE;
({SIL} [$WORD] {SIL})
```

- HParse コマンド
  - 文法から HMM のネットワークを生成

HParse 文法ファイル名 ネットワークファイル名

- HVite コマンド
  - ビタビアルゴリズムによる認識の実行

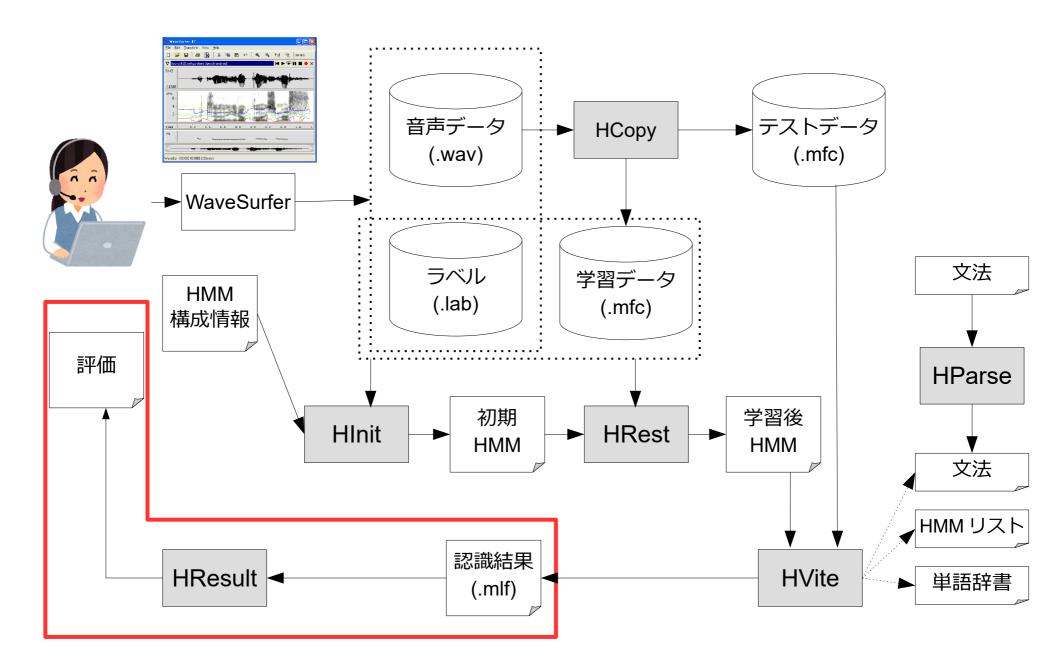
HVite [オプション] 単語辞書 HMM リスト 入力ファイル

-T Num: 出力トレースレベル

-H hmmFile: HMM 定義ファイル

-i resultFile: 認識結果ファイル

-w networkFile: ネットワークファイル



- HResult コマンド
  - 認識率の計算

HResult [ オプション ] HMM リスト 認識結果

-e label1 label2: label1を label2に置換

-I refFile: 正解ファイル

-L labelFolder: ラベルファイルのフォルダ

• HResult コマンドの出力

- 評価基準
  - 系列パターン認識の評価
    - 置換・削除・挿入の誤り
    - 認識率 (Correct)

$$Correct = \frac{H}{N}$$
 H: 正解数、N: データ数

- 認識精度 (Accuracy)

$$Accuracy = \frac{H - I}{N}$$