Voice Activity Detection

П. А. Холявин

p.kholyavin@spbu.ru





Определение пауз (Praat)

- 1. Вычисление контура интенсивности
- 2. Интервалы над и под заданным порогом отмечаются как речь и пауза соответственно
- 3. Короткие звучащие интервалы убираются
- 4. Короткие паузы убираются

```
По умолчанию:
порог = -25 dB
минимальный звучащий интервал = 0.1 с
минимальная пауза = 0.1 с
```



Voice Activity Detection

- 1. Извлечение признаков
- 2. Принятие решения

А какие могут быть признаки?..



Voice Activity Detection

- 1. Спектральная мощность
- 2. Соотношение сигнал/шум (SNR)
- 3. Zero-crossing rate
- 4. Автокорреляция
- 5. Спектральная энтропия
- 6. Формантная структура
- 7. Стационарность
- 8. Темпоральная структура (периодические изменения энергии)



Y. Ma & A. Nishihara (2013): "Efficient voice activity detection algorithm using long-term spectral flatness measure.", EURASIP Journal on Audio, Speech, and Music Processing, 2013:21

Long-term spectral flatness measure (LSFM)

LSFM высокий \rightarrow спектр однородный (шум) LSFM низкий \rightarrow спектр неоднородный



N_w, N_{sh} – длина окна и шаг (в отсчётах) R – количество окон для анализа ("длинное" окно) М – количество окон для вычисления мгновенного спектра

 $X(p, f_k)$ — значение спектра Фурье в окне p и частоте f_k (с окном Ханна) Обрабатываемые частоты — от 500 до 4000 Гц (вопрос: как, имея ЧД и размер окна ДПФ, определить номер отсчёта для частоты 500 Гц?)

1. Спектр по методу Уэлча-Бартлетта:

$$S(n, f_k) = \frac{1}{M} \sum_{p=n-M+1}^{n} |X(p, f_k)|^2$$



2. Среднее геометрическое по всем S в "длинном" окне

$$GM(m,f_k) = \sqrt[R]{\prod_{n=m-R+1}^{m} S(n,f_k)}$$

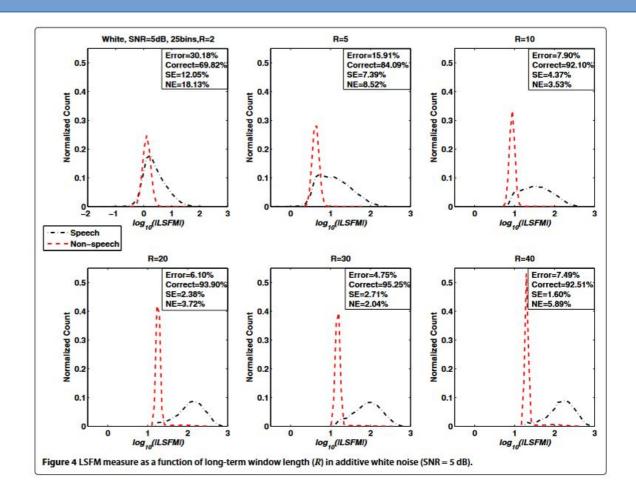
3. Среднее арифметическое по всем S в "длинном" окне

$$AM(m, f_k) = \frac{1}{R} \sum_{n=M-R+1}^{m} S(n, f_k)$$



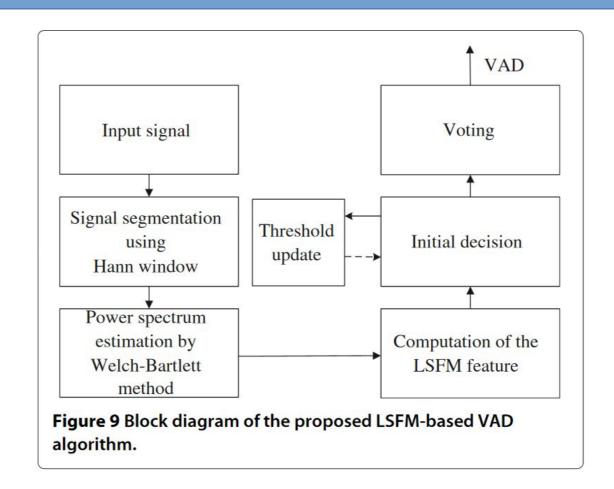
4. Вычисление LSFM

$$L_{x}(m) = \sum_{k} \log_{10} \frac{GM(m, f_{k})}{AM(m, f_{k})}$$





5. Собственно алгоритм





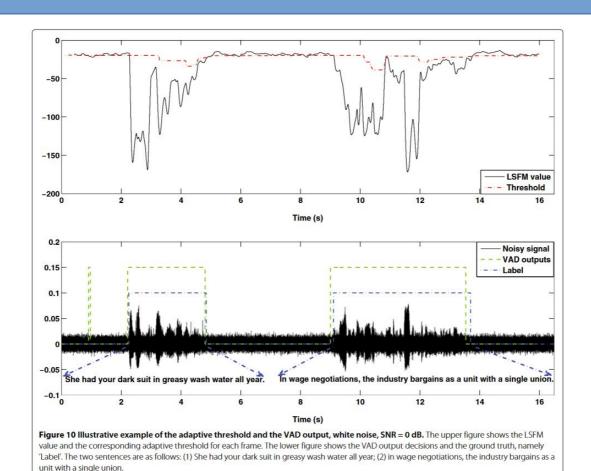
- 5.1. Первая часть сигнала (1.39 с для R = 30 и M = 10) считается неречевой.
- 5.2. Значение порога вычисляется как $\min(\mathsf{L}_{_{\mathtt{v}}})$ на этом промежутке
- 5.3. На каждом окне m ($N_w = 20$ мс, $N_{sh} = 10$ мс) обновляем порог следующим образом: 1) берём min(L_{speech}) за последние 100 "длинных" речевых окон 2) берём max($L_{non-speech}$) за последние 100 "длинных" неречевых окон

- 3) складываем их с коэффициентами λ и 1– λ соответственно (λ = 0.55)
- 5.4. Для каждого окна получаем предварительные решения V_{INI} (m): если в предыдущих R окнах есть хотя бы одно речевое окно, $V_{INI}(m) = 1$, иначе 0



- 5.5. Делим сигнал на целевые промежутки = Nsh
- 5.6. Для каждого промежутка определяем, какие окна пересекаются с ним, и для каждого из них собираем V_{INI} (m), V_{INI} (m + 1), ..., V_{INI} (m + R 1)
- 5.7. Если среди собранных значений 80% речевые, отмечаем промежуток как речь
- 5.8. Иначе отмечаем его как паузу





Оценка

1. Accuracy rate:

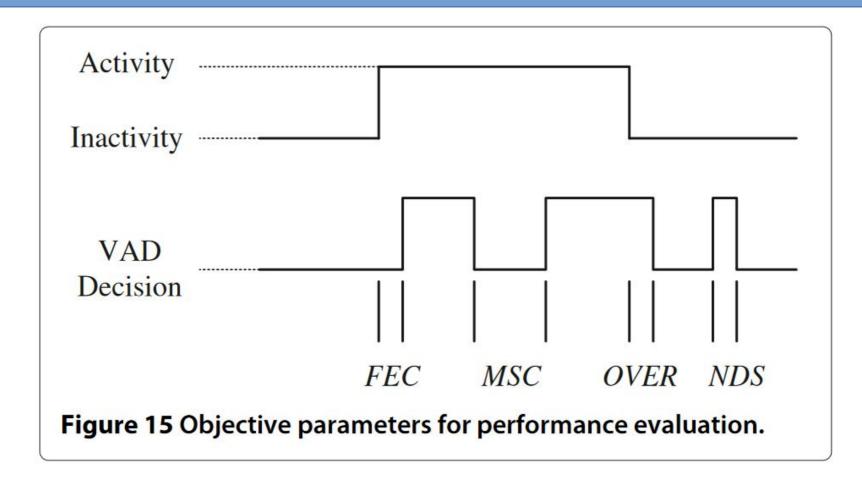
- а) CORRECT доля правильно принятых решений
- б) speech hit rate (HR1) доля правильно определённых речевых фрагментов
- в) non-speech hit rate (HR0) доля правильно определённых неречевых фрагментов

2. Error rate:

- a) Front-end clipping (FEC) начало речи, определённое как шум
- б) Mid-speech clipping (MSC) фрагмент в середине речи, определённый как шум
- в) Noise detected as speech (NDS) определение речи внутри паузы
- г) Carry over (OVER) шум после конца речевого фрагмента, определённый как речь



Оценка



Спасибо за внимание!

