

Лектор: Лукин Алексей Сергеевич

Линейное предсказание, интерполяция аудио

План



- Корреляция и автокорреляция, их применения
- Линейное предсказание
 - Авторегрессионная модель сигнала
 - Нахождение коэффициентов регрессии
 - Применения
 - Сжатие
 - Интерполяция
- LSAR-интерполяция звука
- Подавление искажений перегрузки и щелчков

Корреляция



Корреляция (кросс-корреляция): мера похожести двух сигналов при различных сдвигах k одного сигнала относительно другого

$$r_{xv}(k) = E[x(m)y(m-k)]$$

Оценка корреляции

$$r_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} x(m) y(m-k)$$

Вычисление через FFT $r_{xy}(m) = x(m) * y(-m)$

$$r_{xy}(m) = x(m) * y(-m)$$

Применения корреляции: поиск похожих фрагментов сигналов, поиск сдвига кадра в видео

Автокорреляция



Автокорреляция: мера похожести сигнала на собственные сдвинутые копии $r_{xx}(k) = E[x(m)x(m-k)]$

$$R_{xx} = E[x(m-m_1)x(m-m_2)]$$

Оценка автокорреляции
$$r_{xx}(k) = \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} x(m) x(m-k)$$

Вычисление через FFT

$$r_{vx}(m) = x(m) * x(-m)$$

Применение автокорреляции: оценка основного тона звукового сигнала, поиск периодичности



- Линейное предсказание (LPC) $\bar{x}(m) = \sum_{k=1}^{p} a_k x(m-k)$
- Ошибка предсказания $e(m) = x(m) \overline{x}(m) = x(m) \sum_{k=1}^{P} a_k x(m-k)$
- Авторегрессионная модель сигнала

$$x(m) = \sum_{k=1}^{P} a_k x(m-k) + e(m)$$



 Нахождение наилучших параметров регрессионной модели

$$E[e^{2}(m)] = E\left[\left(x(m) - \sum_{k=1}^{P} a_{k}x(m-k)\right)^{2}\right] =$$

$$= E[x^{2}(m)] - 2\sum_{k=1}^{P} a_{k}E[x(m)x(m-k)] + \sum_{k=1}^{P} a_{k}\sum_{j=1}^{P} a_{j}E[x(m-k)x(m-j)] =$$

$$= r_{xx}(0) - 2r_{xx}^{T}a + a^{T}R_{xx}a$$

$$\frac{\partial}{\partial a}E[e^{2}(m)] = -2r_{xx}^{T} + 2a^{T}R_{xx}$$

$$\frac{\partial}{\partial a} = \left(\frac{\partial}{\partial a_{1}}, \frac{\partial}{\partial a_{2}}, \dots, \frac{\partial}{\partial a_{P}}\right)$$



 Нахождение наилучших параметров регрессионной модели

$$\frac{\partial}{\partial a} E[e^{2}(m)] = -2r_{xx}^{T} + 2a^{T}R_{xx} \qquad \qquad \frac{\partial}{\partial a} = \left(\frac{\partial}{\partial a_{1}}, \frac{\partial}{\partial a_{2}}, \dots, \frac{\partial}{\partial a_{P}}\right)$$

■ Приравниваем градиент нулю

$$R_{xx}a = r_{xx}$$
 \Rightarrow $a = R_{xx}^{-1}r_{xx}$

• Матрица R_{xx} — тёплицева, обращаем рекурсией Левинсона-Дурбина за P^2 операций



- Составляющие ошибки
 - 1. Особенности сигнала, не описываемые моделью
 - 2. Неточность параметров модели
 - 3. Шум
- Как выбрать число параметров модели?
 - Модель порядка Р может точно моделировать смесь Р/2 синусоид с различными частотами и амплитудами
 - Выше порядок → меньше ошибка предсказания (но хуже стабильность вычислений)



Применения

- Реставрация сигнала (интерполяция/экстраполяция пропущенных отсчетов)
- Компрессия сигнала (достаточно хранить коэффициенты модели и сигнал ошибки)



 Пусть неизвестный интервал окружен известными отсчетами:

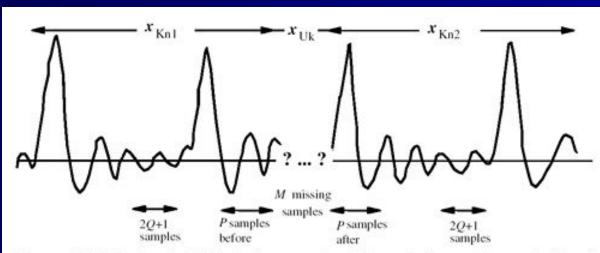


Figure 10.11 A signal with M missing samples. P immediate samples each side of the gap and 2Q+1 samples a pitch period away are used for interpolation.



 Запишем ошибку линейного предсказания (предполагая, что коэффициенты известны):

$$\begin{pmatrix} e(P) \\ e(P+1) \\ \vdots \\ e(k-1) \\ e(k) \\ e(k+1) \\ e(k+2) \\ \vdots \\ e(k+M+P-2) \\ e(k+M+P) \\ e(k+M+P) \\ e(k+M+P) \\ e(k+M+P) \\ e(k+M+P) \\ \vdots \\ e(N-1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x(P) \\ x(P+1) \\ x(R+M+P) \\ x(L+M+P) \\ x(L+M+P+1) \\ \vdots \\ x(N-1) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x(P-1) & x(P-2) & \dots & x(0) \\ x(P) & x(P-1) & \dots & x(1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x(k-2) & x(k-3) & \dots & x(k-P-1) \\ x(k+1) & x(k-2) & \dots & x(k-P+1) \\ x(L+M+P-2) & x(L+M+P-2) & \dots & x(L+P+1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x(L+M+P-3) & x(L+M+P-2) & \dots & x(L+P+2) \\ x(L+M+P-3) & x(L+M+P-1) & \dots & x(L+M+P-1) \\ x(L+M+P-1) & x(L+M+P-1) & \dots & x(L+M+P-1) \\ x(L+M$$



■ Перепишем, отделив неизвестные отсчеты:



• Минимизируем ошибку предсказания:

$$\frac{\partial e^{\mathrm{T}} e}{\partial x_{\mathrm{Uk}}} = 2A_{1}^{\mathrm{T}} A_{1} x_{\mathrm{Uk}} + 2A_{1}^{\mathrm{T}} A_{2} x_{\mathrm{Kn}} = 0$$

$$\hat{\boldsymbol{x}}_{\mathrm{Uk}}^{LSAR} = -\left(\boldsymbol{A}_{1}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{A}_{1}\right)^{-1} \left(\boldsymbol{A}_{1}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{A}_{2}\right) \boldsymbol{x}_{\mathrm{Kn}}$$

- Проблема: коэффициенты LPC неизвестны
- Решение: вычислим их приблизительно, затем оценим х_{Uk} и снова вычислим более точные коэффициенты...

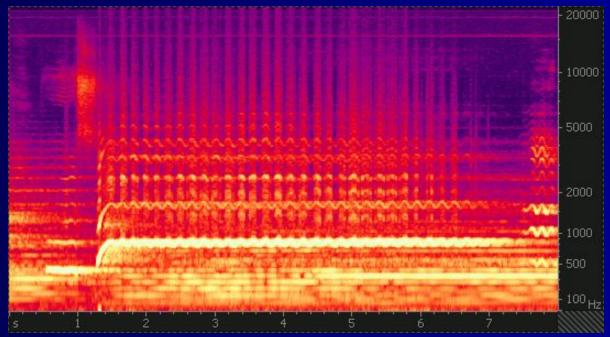
Исправление перегрузки



■ Исходная запись с перегрузкой (clipping)



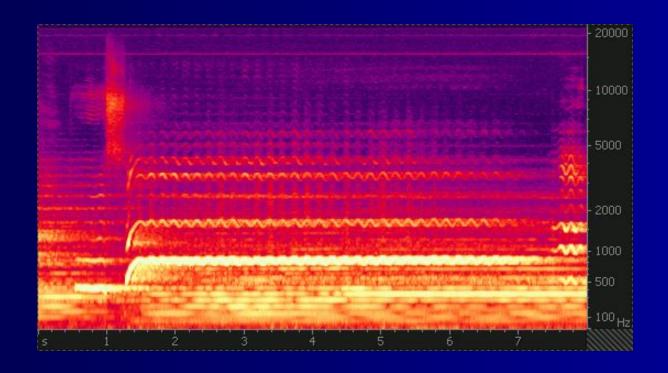
женский вокал с перегрузкой: спектрограмма



Исправление перегрузки



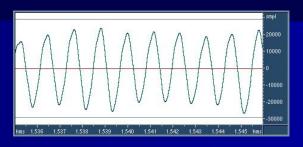
■ После одной итерации LSAR-интерполяции

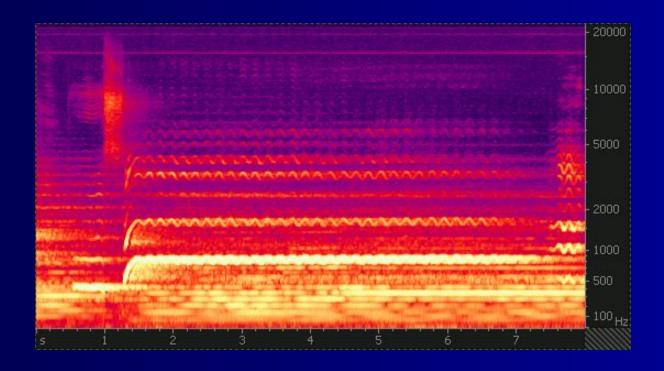


Исправление перегрузки



После трех итераций

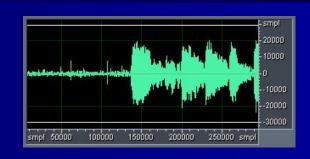




Исправление щелчков



■ Исходная запись со щелчками (clicks)

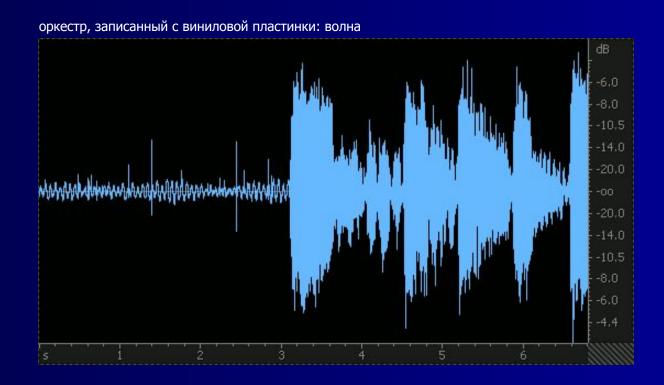


- Детектирование щелчков
 - ▶ Анализ разности между соседними отсчетами
 - ▶ Анализ ошибки LPC (в т.ч. многополосный)
 - Анализ спектрограммы
- Интерполяция щелчков





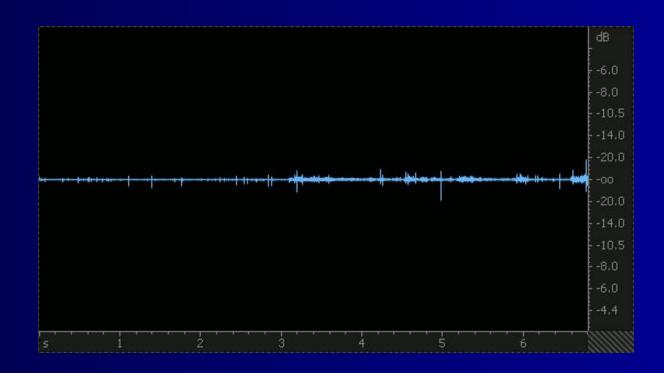
 Исходная запись со щелчками (clicks)



Исправление щелчков



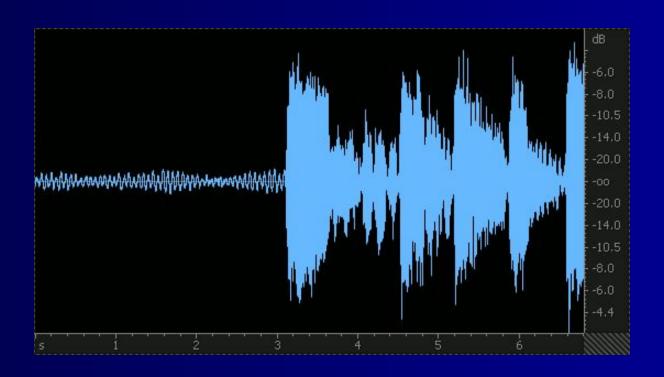
- Остаточный сигнал LPC
 - ▶ Порядок предсказания 100 (но можно было и меньше)







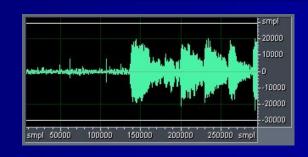
■ После детектирования и интерполяции щелчков методом LSAR (3 итерации)



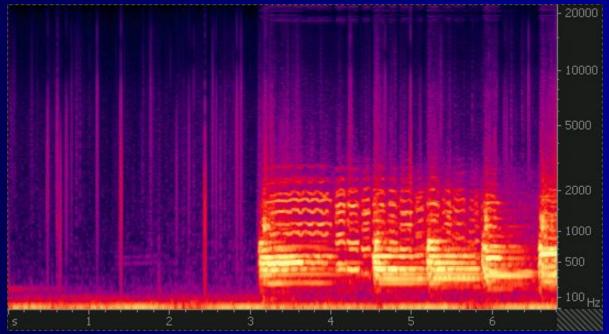




 Исходная запись со щелчками (clicks)







Исправление щелчков



 После автоматического обнаружения и интерполяции щелчков

