

Otros detalles sobre el algoritmo FFT

Para el algoritmo radix-2 se asume que $N = 2^M$
de modo que el # de operaciones = $N \log_2(N)$
= $2^M (\log_2(2^M))$
= $M 2^M$

¿Qué pasa si esto no se cumple?

- 1) calcular DFT directo
- 2) usar divide y conquista (si es divisible por 2)
- 3) usar zeropadding hasta llegar a $N = 2^M$
- 4) si es divisible por otro factor, de modo que

$N = P \cdot 2^M$ OBSJ $P = 3$ (si es entero)

decomponer en 3 FFTs-radix 2 de 2^M puntos (M etapas)

¿Qué pasa si N es un número primo?

- calcular DFT directa
- se debe hacer zero padding hasta llegar al caso más eficiente de los anteriores

¿Hay otras descomposiciones posibles?

si, el caso más general es $N = L \cdot M$
el cual da origen a múltiples versiones de FFTs

¿Por qué MATLAB tiene un FFT tan eficiente?

Porque busca el mejor algoritmo para el largo de la señal ... y además aprende !!!
↳ ver fftw en MATLAB

$$X^{(N)}(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j2\pi kn/N} \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$

$$= \sum_{m=0}^{\frac{N}{3}-1} \underbrace{x(3m)}_{x_0(n)} e^{-j2\pi km/(N/3)}$$

$$+ \sum_{m=0}^{\frac{N}{3}-1} \underbrace{x(3m+1)}_{x_1(n)} e^{-j2\pi k(3m+1)/N} = e^{-j2\pi k/N} \sum_{m=0}^{\frac{N}{3}-1} x_1(n) e^{-j2\pi km/(N/3)}$$

$$+ \sum_{m=0}^{\frac{N}{3}-1} \underbrace{x(3m+2)}_{x_2(n)} \cdot e^{-j2\pi k(3m+2)/N} = e^{-j2\pi k \cdot 2/N} \sum_{m=0}^{\frac{N}{3}-1} x_2(n) e^{-j2\pi km/(N/3)}$$

$$X^N(k) = X_0^{(N/3)}(k) + X_1^{(N/3)}(k) \cdot W_N^k + X_2^{(N/3)}(k) W_N^{2k}$$

$$k = 0, 1, \dots, N-1$$

$X_0^{(N/3)}(k)$, $X_1^{(N/3)}(k)$ y $X_2^{(N/3)}(k)$ tienen $\left(\frac{N}{3}\right) \log_2\left(\frac{N}{3}\right)$ ops

+ 2 multiplicaciones por W_N^k y W_N^{2k} , N veces

$$\Rightarrow \# \text{ operaciones} = 3 \cdot \left(\frac{N}{3}\right) \log_2\left(\frac{N}{3}\right) + 2N$$

$$= N \log_2\left(\frac{N}{3}\right) + 2N$$

Ejemplo : $N = 12 = 3 \cdot 4 = 3 \cdot 2^2$

1) \Rightarrow i) # CO DFT directo = $(12)^2 = 144 //$

3) ii) # CO FFT zeropadding $12 \rightarrow 16 = 2^4$

$\Rightarrow 4 \cdot 2^4 = 4 \cdot 16 = 64 //$

4) iii) # CO special decoup

$N = 3 \cdot 4 = 3 \cdot 2^2 \Rightarrow$ 3 DFTs de $2^2 = N_2 \Rightarrow 3 \cdot N_2$

donde cada una tiene $2^2 - 2 = 8$ CO

$X^{(N)}(k) = X_0^{(N/3)}(k) + W_N^k X_1^{(N/3)}(k) + W_N^{2k} X_2^{(N/3)}(k)$

$k=0, \dots, N-1 \Rightarrow 3 \cdot (\frac{N}{3}) \log(\frac{N}{3}) + 2 \cdot N$

\Rightarrow # CO reales = $3 \cdot 8 \Rightarrow 24$ CO.
 $24 + 2 \cdot 12 = 48$ COs //

2) iv) # CO divide y conquistar : 2 DFTs de 6 puntos directos

a) $\Rightarrow 2 \cdot 36 + 12$
 $72 + 12 = 84 //$

b) 4 DFTs de 3 puntos
(usando divide y conquistar 2 veces)

$\Rightarrow (3)^2 \cdot 4 + 2 \cdot 12 = 60$ COs //

Convolution periódica

El filtrado de señales finitas mediante una respuesta a impulso conocida $x[n]$, $n=0, 1, \dots, N$ conocida $h[n]$, $n=0, 1, \dots, M$, donde $M < N$

(Filtro FIR) está dada por

$$y[n] = \sum_{m=0}^{M-1} h[m] x[n-m]$$

Cada salida $y[n]$ requiere M multiplicaciones y $M-1$ sumas.

Usando la FFT podemos filtrar la señal de modo que

- 1) Calcular $X^{(N)}(k) \rightarrow N \log_2(N)$ operaciones
- 2) Extender $h[n]$ con ceros de modo que tenga largo N y calcular $H^{(N)}(k) \rightarrow N \log_2(N)$ operaciones
- 3) Multiplicar $X^{(N)}(k) \cdot H^{(N)}(k) = Y^{(N)}(k) \rightarrow N$ multiplicaciones
- 4) Calcular la inversa de $Y^{(N)}(k) = y[n] = \text{DFT}^{-1}\{Y^{(N)}(k)\} \rightarrow N \log_2(N)$ operaciones

OBS ¿Cómo se calcula la DFT⁻¹? Usar propiedad de reciprocidad de la DFT.

$$\begin{array}{ccc}
 x[n] & \xleftrightarrow{\text{DFT}} & X(k) \\
 X(k) & \xleftrightarrow{\text{DFT}} & N \cdot x[n]
 \end{array}$$

Es decir tomar $X(k)$ como entrada, e invertirla en el tiempo y normalizarla por N una vez transformada

$$\begin{aligned} X^{(2)}(0) &= X(0) + X(1) \\ X^{(2)}(1) &= X(0) - X(1) \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\begin{aligned} X^{(2)}(0) \\ X^{(2)}(1) \end{aligned}} \right\} \text{DFT 2 puntos}$$

$$X^{(2)}(0) + X^{(2)}(1) = 2X(0)$$

$$\Rightarrow \begin{aligned} X(0) &= \frac{1}{2} (X^{(2)}(0) + X^{(2)}(1)) \\ X(1) &= \frac{1}{2} (X^{(2)}(0) - X^{(2)}(1)) \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\begin{aligned} X(0) \\ X(1) \end{aligned}} \right\} \text{IDFT 2 puntos}$$

- OBS
- $X(-n) = X(N-n)$
 - Para $N=2$ $X^{(N)}(k) = X^{(N)}(-k)$ (caso especial)

us $2M-1$

El total de operaciones 1) - 4) $\Rightarrow 3N \log_2 N + N$

y la cantidad de operaciones por cada salida = $3 \log_2 N + 1$

- \Rightarrow Se necesitan N puntos ^(en la DFT) para reconstrucción perfecta
- \Rightarrow cuando el largo del filtro es igual largo de la señal (i.e, $M=L$) es mucho más eficiente usar el filtrado via FFT
- \Rightarrow Mientras mayor sea M (el largo del filtro) $N < 5$ mejor es filtrar via FFT. Para N muy pequeños \rightarrow la convolución puede ser más eficiente \checkmark si N es muy grande ^{específicamente}

* ver gráfico de ambos métodos para varios N y M

Al tomar la inversa de $Y^{(N)}(k) = H^{(N)}(k) \cdot X^{(N)}(k)$ se obtiene convolución circular donde el resultado es periódico con periodo N .

¿De dónde viene esto?

Considere la inversa IDFT de $Y^{(N)}(k) = H^{(N)}(k) X^{(N)}(k)$

$$\begin{aligned}
y(n) &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} H^{(N)}(k) X^{(N)}(k) e^{j2\pi kn/N} \\
&= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{m=0}^{N-1} x(m) e^{-j2\pi mk/N} H^{(N)}(k) e^{j2\pi kn/N} \\
&= \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} x(m) \sum_{k=0}^{N-1} H^{(N)}(k) e^{j2\pi (n-m)k/N} \\
&= \sum_{m=0}^{N-1} x(m) \left(\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} H^{(N)}(k) e^{j2\pi (n-m)k/N} \right) \\
&= \sum_{m=0}^{N-1} x(m) h(n-m)
\end{aligned}$$

pero $h(n-m) = h(n-m+N) = h(n-m) \text{ mod } N$ por periodicidad DFT

$\Rightarrow y(n) = x(n) \circledast h(n)$ convolución circular
 $y(n) = x(n) \circledast h(n)$ (ambas notaciones son comunes)

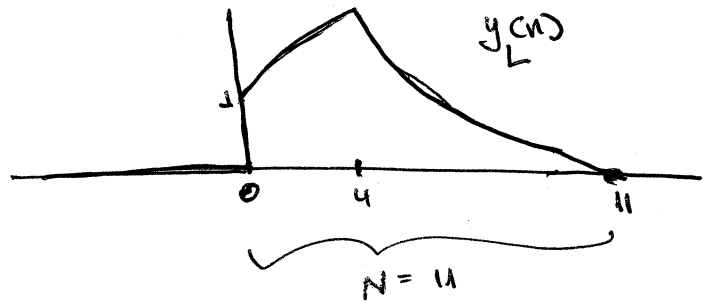
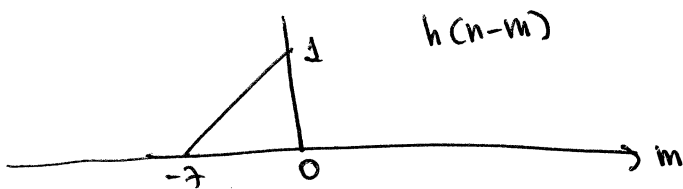
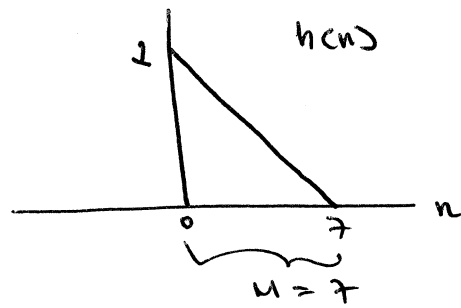
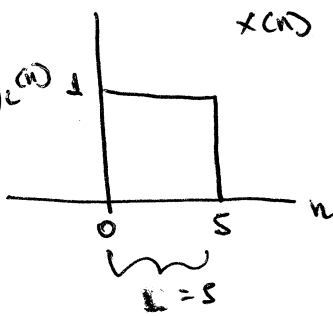
Convolution circular

length(x) = L
length(h) = M
length(y) = N



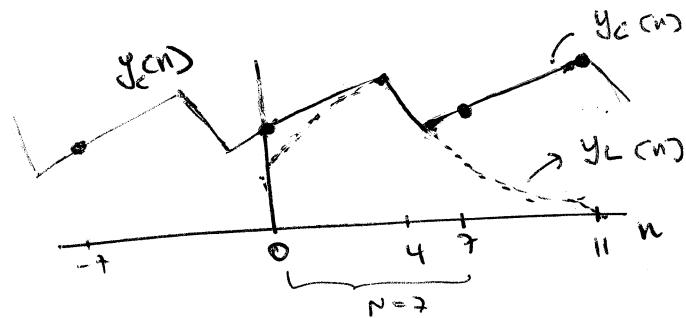
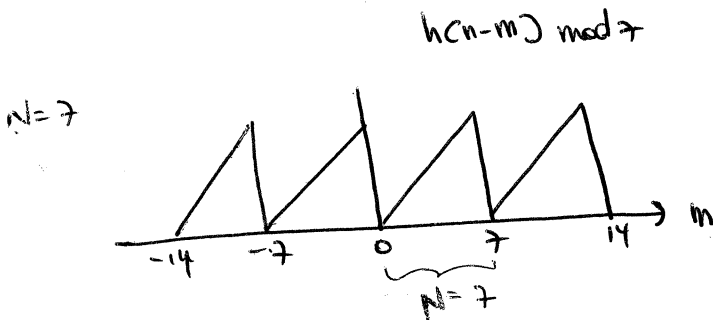
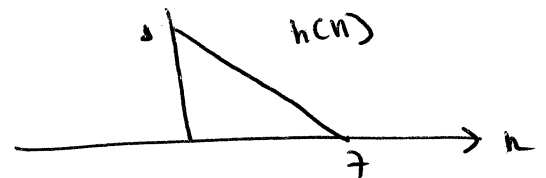
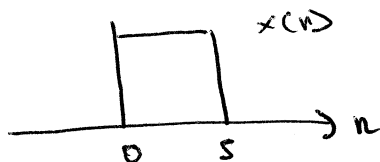
1) lineal

$x(n) * h(n) = y_L(n)$



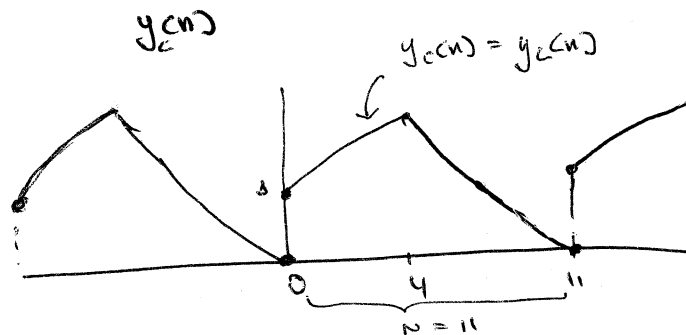
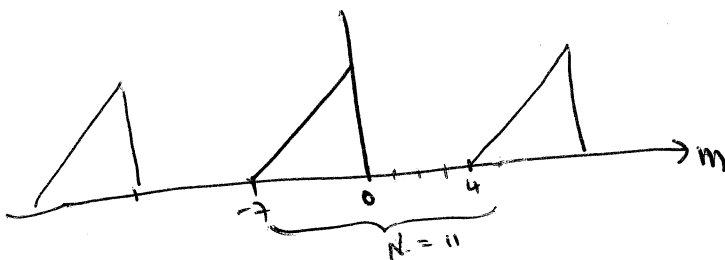
2) circular

$y_C(n) = x(n) \otimes_N h(n)$



$N = 5 + 7 - 1 = 11$
(L+M-1)

$h(n-m) \text{ mod } 11$



OBS) Para lograr la misma señal con convolucion circular se requiere que esto tenga $L+M-1$ puntos o más. (dentro de un periodo)

Filtrado de señales de larga duración usando overlap-save y overlap-add

- Considere una señal de largo L que es filtrada por un filtro FIR de largo M donde $L \gg M$.
- Aunque un filtrado en frecuencia via DFT sea más eficiente usando la señal completa, es conveniente, y a veces necesario, que el filtrado produzca un vector de salida de manera más frecuente.

(obs: mientras más larga la señal, menos frecuentemente tendremos una salida de la IDFT, es decir el filtrado via DFT es en función a cuadros y no muestras)

↳ se refiere a muestras individuales.

↳ se refiere a ventanas de muestras

recordar que por cada muestra:

- convolución directa # $M + M - 1$ operaciones complejas
- DFT para filtrar # $3 \log_2 N + 1$

¿ Donde se cruzan -

$$2M - 1 = 3 \log_2 N + 1$$

$$\frac{2(M-1)}{3} = \log_2 N \Rightarrow N = 2^{\frac{2}{3}(M-1)}$$

$$\Rightarrow M = \frac{3}{2} \log_2(N) + 1$$

entonces si $M < 4$ es mejor filtrar con FIR y convolución directa, pero si $M > 4$ existe una región en la cual es más conveniente usar filtrado DFT (ver gráfico).

⇒ caso voz, $N = 256$ ($\sim 25 \text{ ms}$ @ $f_s = 8 \text{ KHz}$)
 si el filtro tiene orden 12 o más conviene usar filtrado DFT ($M = 13$)

Overlap-Save y overlap-add

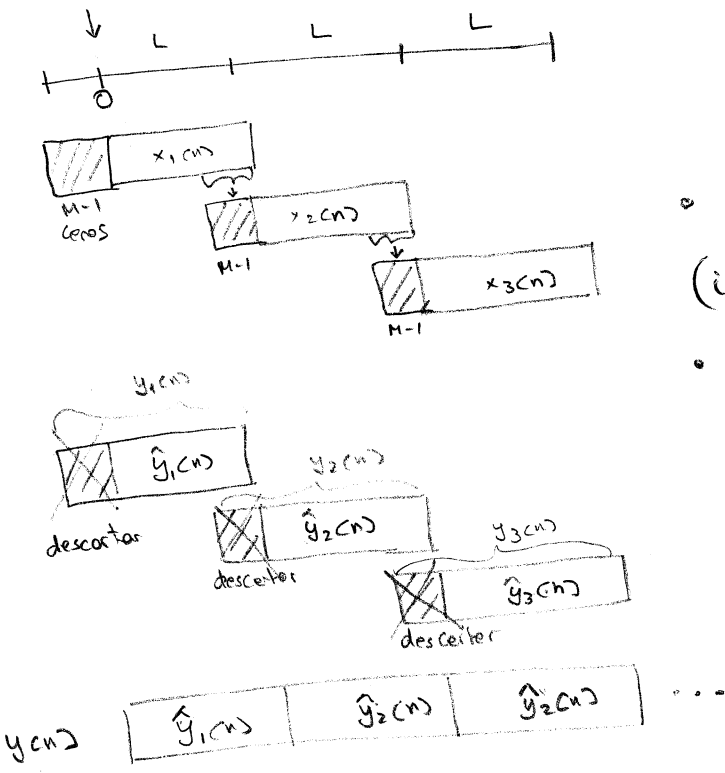
la Convolución $y[n] = \sum_{k=0}^{M-1} h[k] x[n-k]$

donde $x[n]$ tiene largo L y $h[n]$ largo M , entonces $y[n]$ tiene largo $N = L + M - 1$ (asumiendo que $x[n] = 0$ para $0 > n > L$ y $h[n] = 0$ para $0 > n > M$)

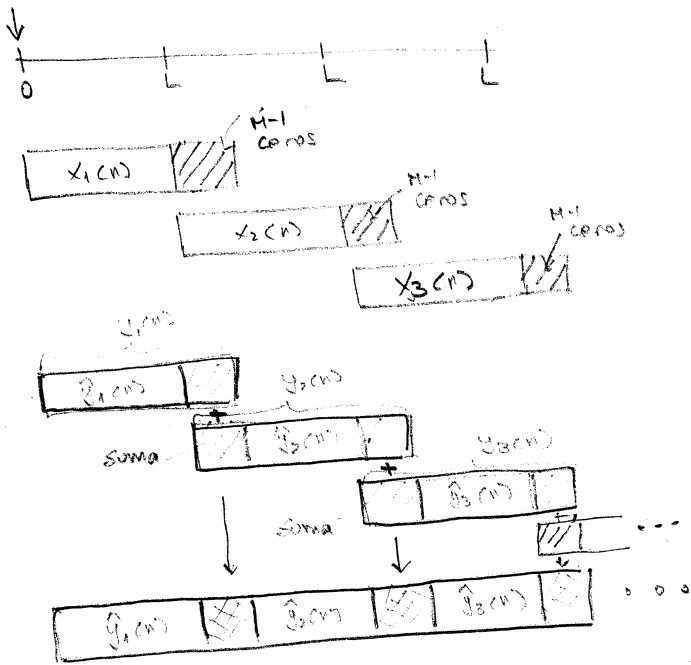
⇒ el largo de la DFT debe ser entonces $N = L + M - 1$, pero podemos dividir la señal $x[n]$ en segmentos de largo L .
hay dos formas de hacer esto

i) overlap-save :

- toma muestras del cuadro anterior ($M-1$ muestras) y las apaga adelante del cuadro para tener el largo $N = L + M - 1$
- Realiza el Filtrado en frecuencia (i.e., $y_0[n] = \text{IFFT}(\text{FFT}(x_0, N) \cdot \text{FFT}(h, N))$)
- Descarta los puntos repetidos en $y_0[n]$ que se usaron en dos cuadros y junta todos los $y_0[n]$



i) Overlap-add :



- Añade ceros a cada cuadro para obtener el largo $N = L + M - 1$ (zero-padding)
- Realiza el filtrado en frecuencia $y_i(n) = \text{IFFT}(\text{FFT}(x, N) \cdot \text{FFT}(h, N))$
- Suma las porciones que se cruzan entre cuadros y puntado todas las demás porciones para obtener $y(n)$

OBS: Ambas técnicas son eficientes cuando se realiza filtrado de señales largas $L \gg M$ y/o cuando se desea procesamiento en tiempo real