

Tratamiento Digital de Imágenes

Tema 5: Operadores Globales

...transformadas lineales, transformadas morfológicas...

José María Martínez Sánchez
Miguel Ángel García García



Escuela Politécnica Superior



Universidad Autónoma de Madrid
E28049 Madrid (SPAIN)



Video Processing and Understanding Lab
Grupo de Tratamiento e Interpretación de Vídeo



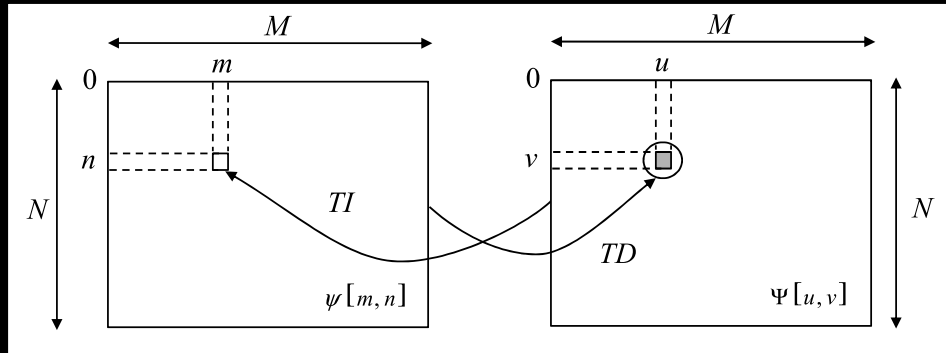
Índice



- Introducción
- Transformadas discretas lineales
- Transformadas morfológicas

Los operadores globales efectúan una transformación

del tipo: $\psi[m, n] \xrightleftharpoons[TI]{TD} \Psi[u, v]$, $m, u \in \{0, \dots, M-1\}$, $n, v \in \{0, \dots, N-1\}$



Tipos:

- *Fourier, seno, coseno, etc (directa e inversa): Análisis, Restauración, Filtrado, Codificación*
- *Karhunen-Loewe (directa e inversa): Codificación*
- *Hadamard, Haar, Slant (directa e inversa): Análisis, Restauración, Filtrado, Codificación*
- *Hough (directa): Análisis*

- **Introducción**
- **Transformadas discretas lineales**
 - Introducción
 - Transformadas unidimensionales
 - Transformadas bidimensionales
 - Transformada discreta de Fourier (DFT)
 - Transformada discreta del coseno (DCT)
 - Transformada discreta del seno (DST)
 - Transformada discreta de Haar (DHT)
- **Transformadas morfológicas**

En el caso de las transformadas discretas lineales:

- Relación entre imagen original e imagen transformada:

$$\Psi[u, v] = \sum_{n=0}^{N-1} \sum_{m=0}^{M-1} \psi[m, n] \cdot w'[u, v, m, n]$$

$$\psi[m, n] = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} \Psi[u, v] \cdot w[m, n, u, v]$$

- Los conjuntos de valores $w'[m, n, u, v]$ y $w[u, v, m, n]$ son los núcleos de las transformaciones directa e inversa.
- La señal original es combinación lineal de funciones de igual dimensión (cambio de base), que representan componentes espectrales (Filtrado) u otras características (Análisis, Restauración), o buscan compactar la energía de la señal (Codificación).

Transformación discreta lineal:

$$f[n] \xrightleftharpoons[\text{TI}]{\text{TD}} F[k], \quad n, k \in \{0, \dots, N-1\}$$

$$F[k] = \sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot w'[k, n] = \sum_{n=0}^{N-1} w'[k, n] \cdot f[n]$$

$$f[n] = \sum_{k=0}^{N-1} F[k] \cdot w[n, k] = \sum_{k=0}^{N-1} w[n, k] \cdot F[k]$$

Representación matricial:

- Definiendo las matrices:

$$\mathbf{W}' = \begin{bmatrix} w'[0,0] & \dots & w'[0, N-1] \\ \dots & w'[k, n] & \dots \\ w'[N-1,0] & \dots & w'[N-1, N-1] \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{f} = [f[0], \dots, f[N-1]]^T$$

$$\mathbf{W} = \begin{bmatrix} w[0,0] & \dots & w[0, N-1] \\ \dots & w[n, k] & \dots \\ w[N-1,0] & \dots & w[N-1, N-1] \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{F} = [F[0], \dots, F[N-1]]^T$$

- Las transformadas pueden escribirse:
$$\left. \begin{aligned} \mathbf{F} &= \mathbf{W}' \cdot \mathbf{f} \\ \mathbf{f} &= \mathbf{W} \cdot \mathbf{F} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \mathbf{f} = \mathbf{W} \cdot \mathbf{W}' \cdot \mathbf{f} \Rightarrow \mathbf{W} \cdot \mathbf{W}' = \mathbf{I} \Rightarrow \mathbf{W}' = \mathbf{W}^{-1}$$

- Basta conocer el núcleo de la transformación inversa: \mathbf{W} .

- La ecuación de síntesis inicial se puede reescribir como:

$$f[n] = \sum_{k=0}^{N-1} F[k] \cdot w[n, k] = \sum_{k=0}^{N-1} F[k] \cdot \mathbf{W}_n[k]$$

columna n de la matriz \mathbf{W}

- $\mathbf{W}_n[k]$ son los **vectores base** de la transformación.
- Los vectores base se definen **ortonormales**, por lo que forman un conjunto completo de vectores base del espacio N -dimensional, \mathbb{C}^N . El núcleo o matriz que define la transformación es así una **matriz unitaria**:

$$\mathbf{W} \cdot \mathbf{W}^{*T} = \mathbf{W}^{*T} \cdot \mathbf{W} = \mathbf{I} \Rightarrow \mathbf{W}^{-1} = \mathbf{W}^{*T}$$

- Su determinante es unitario: $|\det(\mathbf{W})| = 1$

- La transformación es así una **isometría** o **automorfismo isométrico**: mantiene la longitud euclidiana de los vectores (es una rotación en \mathbb{C}^N que mantiene la energía o información de las señales que representan los vectores):

$$|\mathbf{f}|^2 = \mathbf{f}^{*T} \cdot \mathbf{f} = (\mathbf{W} \cdot \mathbf{F})^{*T} \cdot (\mathbf{W} \cdot \mathbf{F}) = \mathbf{F}^{*T} \cdot \mathbf{W}^{*T} \cdot \mathbf{W} \cdot \mathbf{F} = \mathbf{F}^{*T} \cdot \mathbf{I} \cdot \mathbf{F} = \mathbf{F}^{*T} \cdot \mathbf{F} = |\mathbf{F}|^2$$

• Separabilidad:

- Si el núcleo de la transformación es una matriz separable, el número de operaciones necesario para llevarla a cabo se puede reducir.

• Ejemplo: la Transformada Discreta de Fourier (DFT)

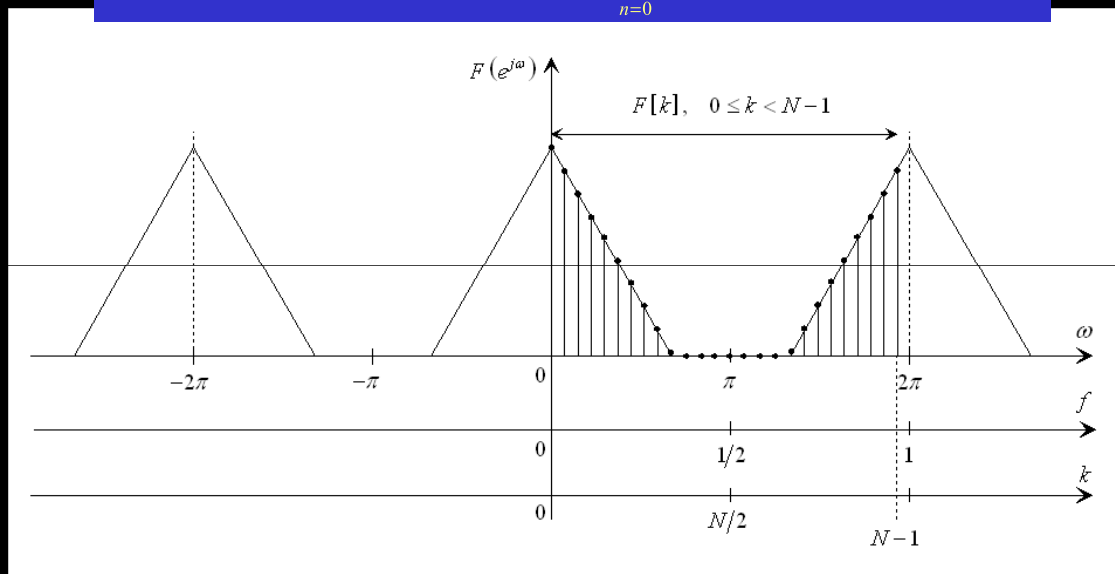
- Dada una señal discreta de duración finita: $f[n] / f[n] = 0, n < 0, n > N - 1$
- Transformada de Fourier de Tiempo Discreto (DTFT): representación espectral exacta, **continua** y periódica de la señal discreta:

$$f[n] \xrightarrow{DTFT} F(e^{j\omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} f[n] \cdot e^{-j\omega n}$$

- La Transformada Discreta de Fourier (DFT) es una aproximación discreta de la DTFT. Por ser transformada discreta tiene el mismo número de valores que la señal original. Puede interpretarse como N muestras equiespaciadas de la DTFT de $f[n]$:

$$f[n] \xrightarrow{DFT} F[k] = F(e^{j\omega})|_{\omega=2k\pi/N} = \sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot e^{-j\frac{2k\pi}{N}n}, \quad 0 \leq k \leq N-1$$

$$f[n] \xrightarrow{DFT} F[k] = F(e^{j\omega})|_{\omega=2k\pi/N} = \sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot e^{-j\frac{2k\pi}{N}n}, \quad 0 \leq k \leq N-1$$



- Coincide, salvo por un factor de escala, con el Desarrollo en Serie de Fourier (DTFS) de una señal periódica cuyo periodo coincide con $f[n]$:

$$\tilde{f}[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} f[n - kN] \xrightarrow{FS} F[k] = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{f}[n] \cdot e^{-j\frac{2k\pi}{N}n} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot e^{-j\frac{2k\pi}{N}n}$$

- Para que la matriz de transformación sea unitaria y de determinante unidad, la DFT suele definirse como:

$$\left. \begin{aligned} F[k] &= \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot e^{-j\frac{2k\pi}{N}n} \\ f[n] &= \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{k=0}^{N-1} F[k] \cdot e^{j\frac{2k\pi}{N}n} \end{aligned} \right\} \Rightarrow w[n, k] = \mathbf{W}(n, k) = \frac{1}{\sqrt{N}} \cdot e^{j\frac{2k\pi}{N}n}$$

Núcleo de la transformación inversa

$$\mathbf{W} = \frac{1}{\sqrt{N}} \cdot \begin{bmatrix} e^{j\frac{2 \cdot 0 \pi}{N} \cdot 0} & \dots & e^{j\frac{2 \cdot 0 \pi}{N} \cdot n} & \dots & e^{j\frac{2 \cdot 0 \pi}{N} \cdot (N-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ e^{j\frac{2 \cdot k \pi}{N} \cdot 0} & \dots & e^{j\frac{2 \cdot k \pi}{N} \cdot n} & \dots & e^{j\frac{2 \cdot k \pi}{N} \cdot (N-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ e^{j\frac{2 \cdot (N-1) \pi}{N} \cdot 0} & \dots & e^{j\frac{2 \cdot (N-1) \pi}{N} \cdot n} & \dots & e^{j\frac{2 \cdot (N-1) \pi}{N} \cdot (N-1)} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{W}_0[k] \quad \dots \quad \mathbf{W}_n[k] \quad \dots \quad \mathbf{W}_{N-1}[k]$$

Bajas frecuencias

Altas frecuencias

Bajas frecuencias

$$\mathbf{W}_8[k] = \mathbf{W}_{N/2}[k]$$

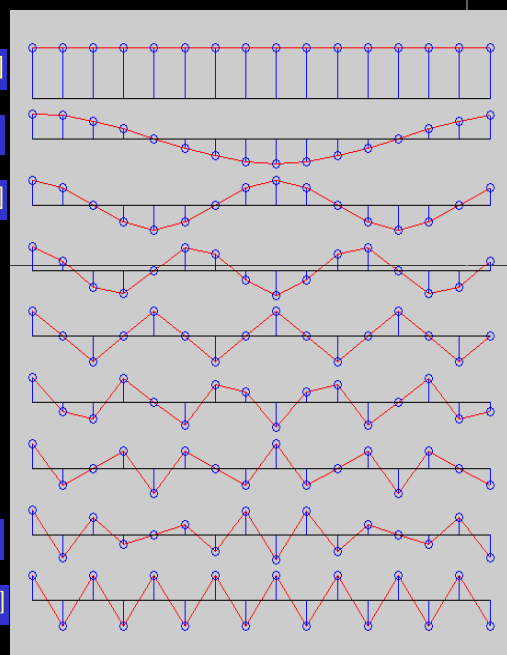
Vectores de la nueva base (N=16) – parte real

$\mathbf{W}_0[k]$

$\mathbf{W}_1[k]$

$\mathbf{W}_2[k]$

$\mathbf{W}_7[k]$



$$\Psi[u, v] = \sum_{n=0}^{N-1} \sum_{m=0}^{M-1} \psi[m, n] \cdot w'[u, v, m, n]$$

$$\psi[m, n] = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} \Psi[u, v] \cdot w[m, n, u, v]$$

• Separabilidad:

$$w'[u, v, m, n] = w'_1[u, m] \otimes w'_2[v, n] = \mathbf{W}'_1 \otimes \mathbf{W}'_2$$

$$w[m, n, u, v] = w_1[m, u] \otimes w_2[n, v] = \mathbf{W}_1 \otimes \mathbf{W}_2$$

- Los núcleos de la transformación se pueden separar en un producto externo de matrices:

DFT de las filas de $\psi = \psi[m, n]$

$$\left. \begin{aligned} \Psi_{aux}[u, n] &= \sum_{m=0}^{M-1} \psi[m, n] \cdot w'_1[u, m], \quad \forall u \Rightarrow \Psi_{aux} = \mathbf{W}'_1 \cdot \psi \\ \Psi[u, v] &= \sum_{n=0}^{N-1} \Psi_{aux}[u, n] \cdot w'_2[v, n], \quad \forall v \Rightarrow \Psi = \Psi_{aux} \cdot \mathbf{W}'_2{}^T \end{aligned} \right\} \Rightarrow \Psi = \mathbf{W}'_1 \cdot \psi \cdot \mathbf{W}'_2{}^T$$

DFT de las columnas de $\Psi_{aux} = \Psi_{aux}[u, n]$

• Separabilidad:

- Permite calcular la transformada en dos pasos, reduciendo operaciones de N^4 a $2N^3$.
- Normalmente se escogen transformadas en las que se verifica $\mathbf{W}'_1 = \mathbf{W}'_2 = \mathbf{W}'$, por lo que la expresión matricial de las transformadas directa e inversa resulta (para imágenes cuadradas de $N \times N$):

$$\left. \begin{aligned} \Psi &= \mathbf{W}' \cdot \psi \cdot \mathbf{W}'^T \\ \psi &= \mathbf{W} \cdot \Psi \cdot \mathbf{W}^T \end{aligned} \right\} \Rightarrow \mathbf{W}' = \mathbf{W}^{-1}$$

Imágenes base:

- Si el núcleo de la transformación es un conjunto completo de imágenes base ortonormales, las matrices en que se separa son unitarias:

$$\mathbf{W}' = \mathbf{W}^{-1} = \mathbf{W}^{*T} \Rightarrow \begin{cases} \Psi = \mathbf{W}^{*T} \cdot \psi \cdot \mathbf{W}^* \\ \psi = \mathbf{W} \cdot \Psi \cdot \mathbf{W}^T \end{cases}$$

- Al ser \mathbf{W} matriz unitaria, sus columnas son vectores ortonormales entre sí. Sea el conjunto de $N \times N$ matrices generado por el producto externo (tensorial) de los vectores columna de la matriz unitaria: $\mathbf{B}_{u,v} = \mathbf{W}_u [k] \otimes \mathbf{W}_v^T [k]$

- Definiendo el producto interno de dos matrices como: $\langle \mathbf{F}, \mathbf{G} \rangle = \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f[m,n] \cdot g^*[m,n]$

- Las transformadas inversa y directa se redefinen como:

$$\psi[m,n] = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} \Psi[u,v] \cdot w[m,n,u,v] \Rightarrow \psi = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} \Psi[u,v] \cdot \mathbf{B}_{u,v}$$

$$\Psi[u,v] = \sum_{n=0}^{N-1} \sum_{m=0}^{M-1} \psi[m,n] \cdot w'[u,v,m,n] \Rightarrow \Psi[u,v] = \langle \psi, \mathbf{B}_{u,v} \rangle$$

- Cada coeficiente de la transformada resulta del producto interno (escalar) o proyección de la imagen original con cada una de las imágenes base.

Definición:

- El núcleo viene definido por la matriz unitaria compleja y simétrica:

$$\mathbf{W}(n,u) = \mathbf{W}(m,v) = \frac{1}{\sqrt{N}} \cdot e^{j \frac{2u\pi}{N} n}, \quad \mathbf{W} = \mathbf{W}^T, \quad \mathbf{W}^{-1} = \mathbf{W}^{*T} = \mathbf{W}^*$$

- Las expresiones de la transformada resultan:

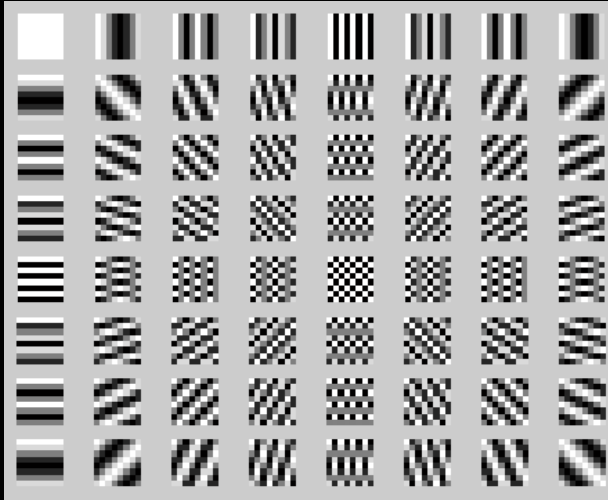
$$\begin{aligned} \Psi &= \mathbf{W}^* \cdot \psi \cdot \mathbf{W}^* \\ \psi &= \mathbf{W} \cdot \Psi \cdot \mathbf{W} \end{aligned}$$

Interpretación y cálculo

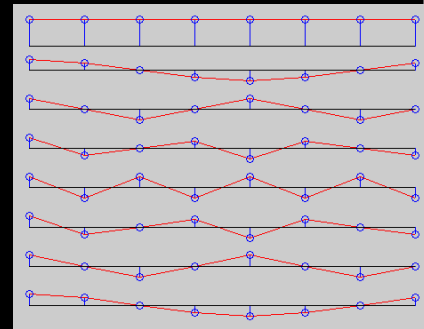
- Vectores base e imágenes base de la transformación
- Relación con la DSFT: $N \times N$ muestras equiespaciadas
- Ejemplos de cálculo

- Vectores base e imágenes base de la transformación

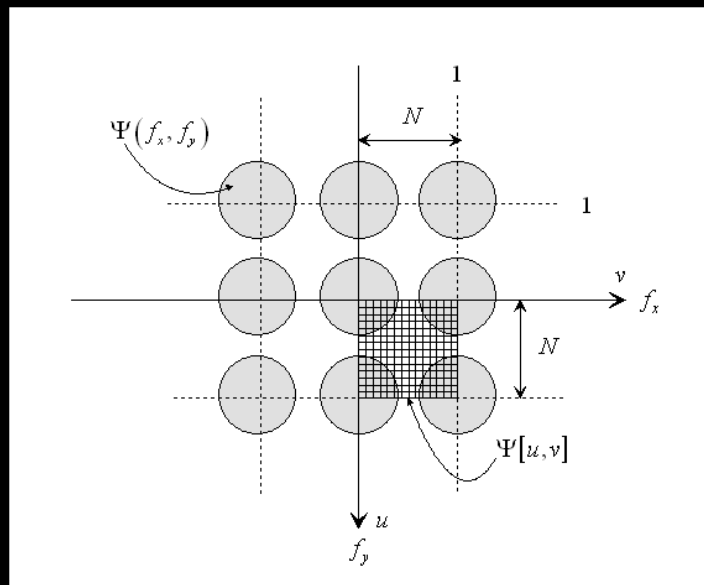
Imágenes base (N=8) : parte real



Vectores base (N=8) – parte real



- Relación con la DSFT: N x N muestras equiespaciadas



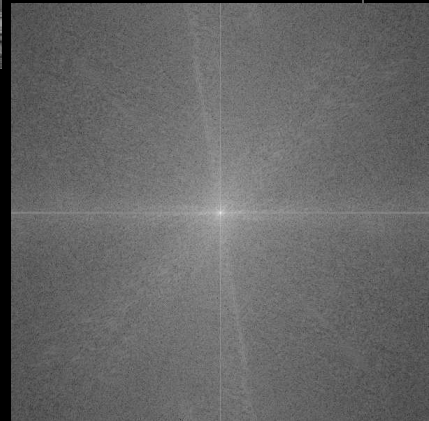
- Ejemplos de cálculo



DFT - módulo



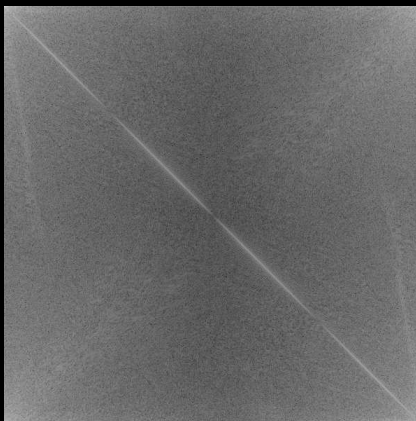
DFT centrada - módulo



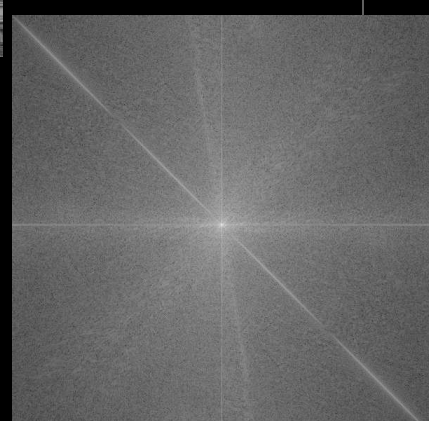
- Ejemplos de cálculo



DFT - módulo



DFT centrada - módulo



Propiedades y aplicaciones

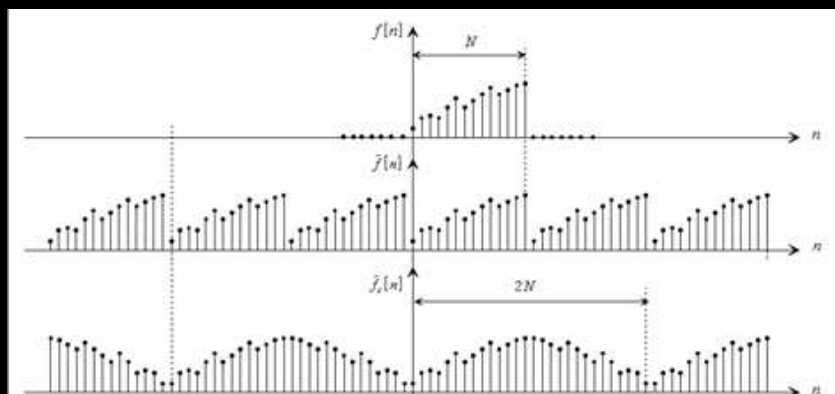
- Es una transformada rápida (FFT).
- Aprovechamiento de la propiedad de convolución circular para realizar filtrados en frecuencia.
- Análisis de características de imágenes y secuencias de vídeo.

Definición:

- Es el desarrollo en serie de Fourier de la extensión par y periódica de una señal de duración finita, lo que resulta en una serie de términos reales de frecuencia creciente en forma de coseno:

$$f_c[n] = f[n] + f[-n-1], \quad \tilde{f}_c[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} f_c[n-2kN]$$

$$\tilde{f}_c[n] \xrightarrow{FS} F_c[k] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{2N-1} \tilde{f}_c[n] \cdot e^{-j\frac{2k\pi}{N}n}, \quad 0 \leq k \leq 2N-1$$



- Operando sobre esta expresión se llega a:

$$f[n] \xrightarrow{DCT} F[k] = c[k] \cdot \sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot \cos \frac{(2n+1)k \cdot \pi}{2N}, \quad 0 \leq k \leq N-1$$

- donde $c[0] = \sqrt{\frac{1}{N}}, c[k] = \sqrt{\frac{2}{N}}$

- El núcleo de la transformación viene dado por la matriz unitaria real (no simétrica):

$$\mathbf{W}(n, u) = \mathbf{W}(m, v) = \begin{cases} \sqrt{\frac{1}{N}} & u = 0, 0 \leq n \leq N-1 \\ \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{(2n+1)u \cdot \pi}{2N} & 1 \leq u \leq N-1, 0 \leq n \leq N-1 \end{cases}$$

$$\mathbf{W} = \mathbf{W}^*, \quad \mathbf{W}^{-1} = \mathbf{W}^{*T} = \mathbf{W}^T$$

- Las expresiones de las transformadas resultan:

$$\Psi = \mathbf{W}^T \cdot \psi \cdot \mathbf{W}$$

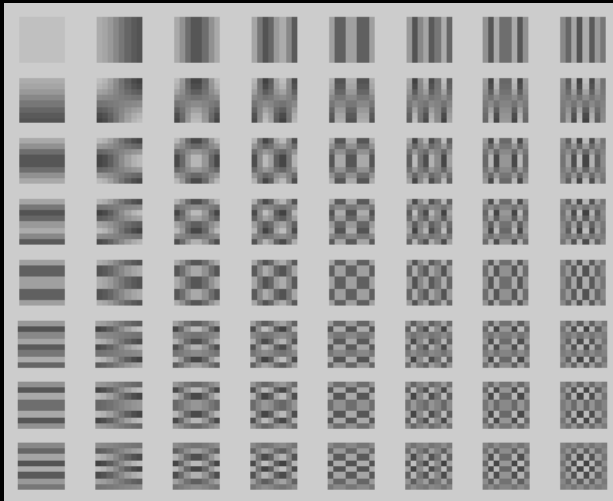
$$\psi = \mathbf{W} \cdot \Psi \cdot \mathbf{W}^T$$

Interpretación y cálculo

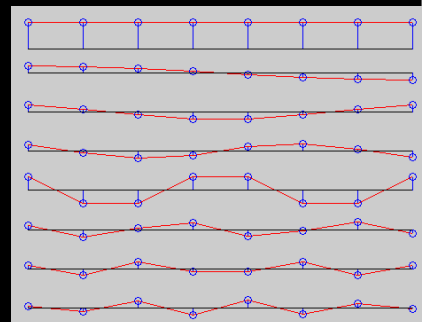
- Vectores base e imágenes base de la transformación
- Relación con la DSFT: $N \times N$ muestras equiespaciadas de las frecuencias positivas de la DTFT
- Ejemplos de cálculo

- Vectores base e imágenes base de la transformación

Imágenes base (N=8)



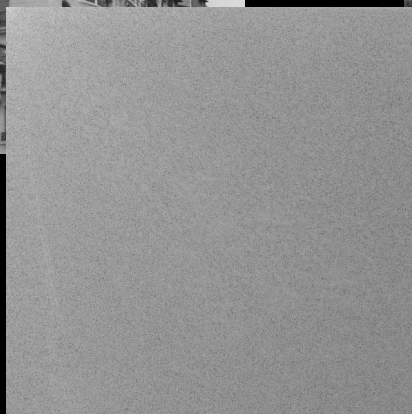
Vectores base (N=8)



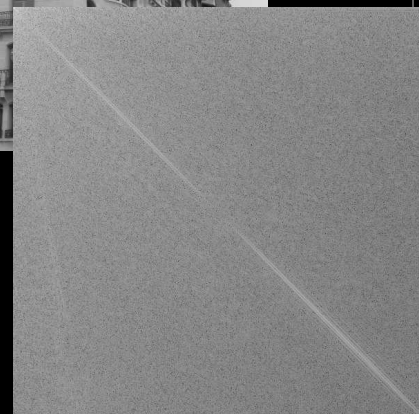
- Ejemplos de cálculo



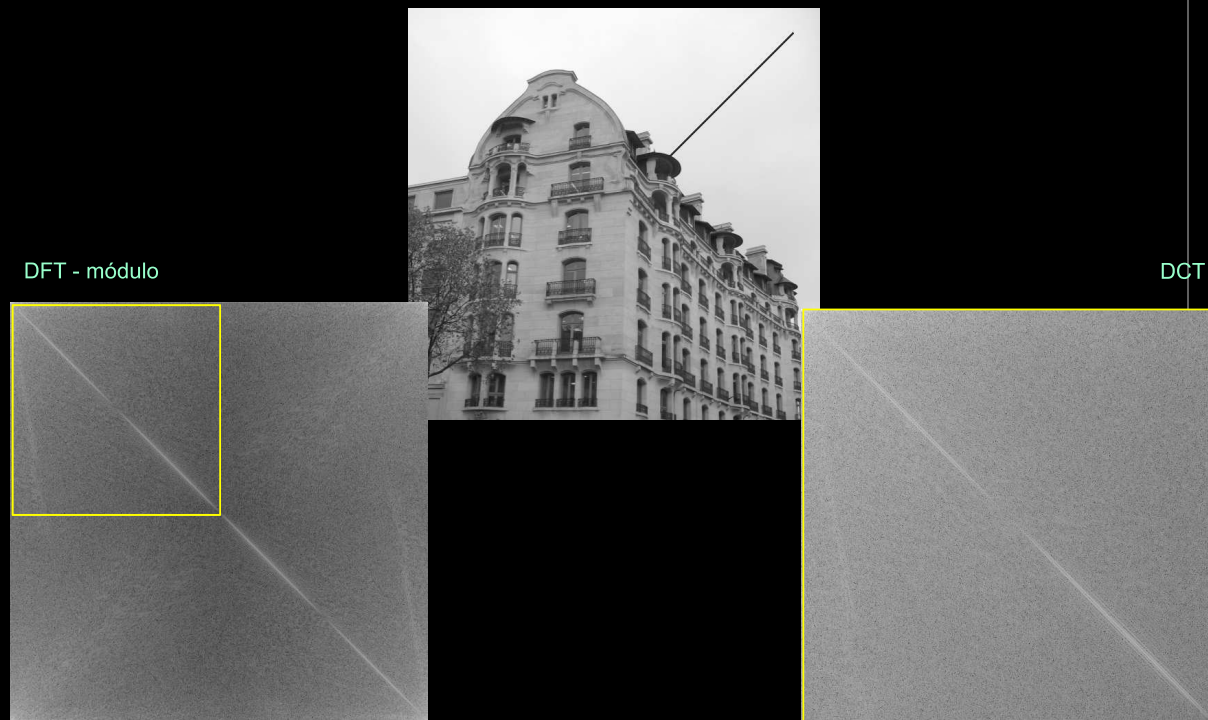
DCT



DCT



■ DFT vs. DCT

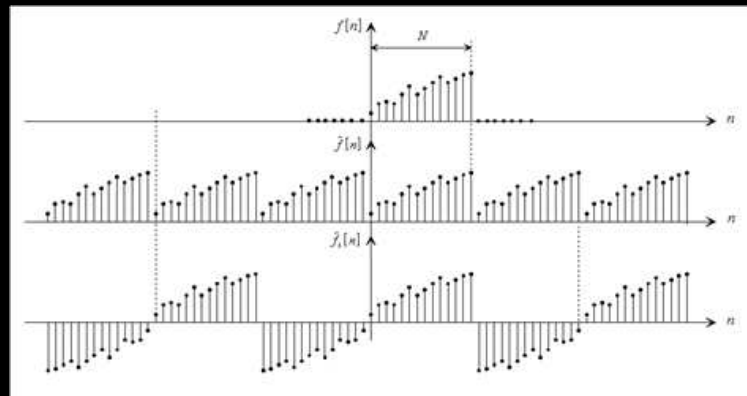


✿ Propiedades y aplicaciones

- *Eliminación de las altas frecuencias ficticias generadas por la DFT*
- *Doble resolución de coeficientes que la DFT en cada dimensión.*
- *Transformada rápida: calculable con una FFT*
- *Alta compactación: Los coeficientes significativos suelen estar concentrados en las frecuencias bajas (primeros coeficientes)*
- *Codificación por bloques en JPEG y MPEG.*

Definición:

- Es el desarrollo en serie de Fourier de la extensión impar y periódica de una señal de duración finita, lo que resulta en una serie de términos reales de frecuencia creciente en forma seno.
- Su desarrollo es idéntico al de la DCT pero partiendo de: $f_s[n] = f[n] - f[-n-1]$



Definición:

- El resultado es un núcleo que queda definido por la matriz real, unitaria y simétrica:

$$W(n, u) = W(m, v) = \sqrt{\frac{2}{N+1}} \sin \frac{(n+1)(u+1) \cdot \pi}{N+1}, \quad 0 \leq n, u \leq N-1$$

$$W = W^* = W^T, \quad W^{-1} = W^{*T} = W$$

- Las expresiones de las transformadas resultan:

$$\Psi = W \cdot \psi \cdot W$$

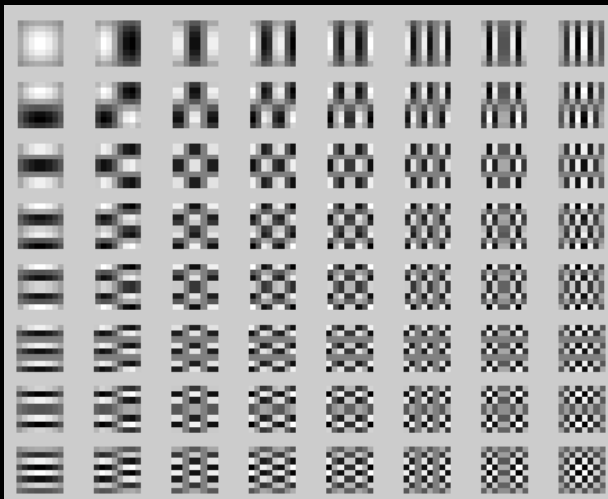
$$\psi = W \cdot \Psi \cdot W$$

• Interpretación y cálculo

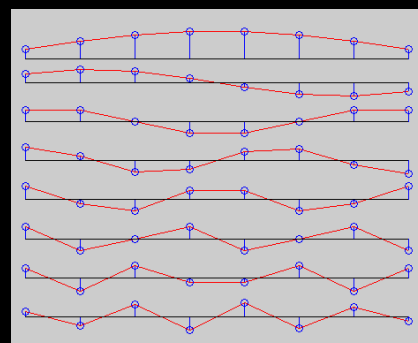
- *Vectores base e imágenes base de la transformación*
- *Ejemplos de cálculo*

- *Vectores base e imágenes base de la transformación*

Imágenes base (N=8)

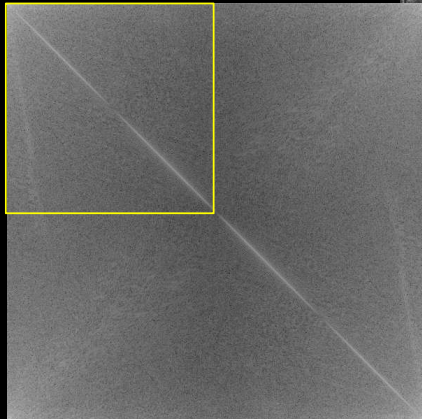


Vectores base (N=8) – parte imaginaria

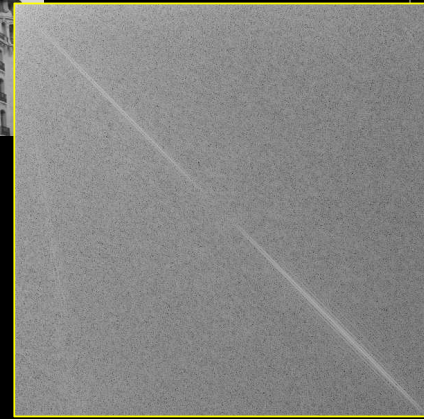


■ Ejemplos de cálculo

DFT - módulo

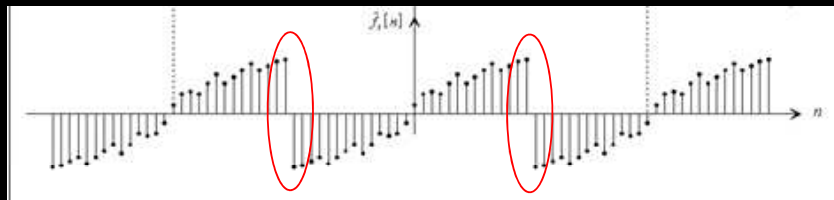


DST - parte imaginaria



● Propiedades y aplicaciones

- Genera altas frecuencias ficticias por las discontinuidades de la extensión impar:



- Doble resolución de coeficientes que la DFT en cada dimensión
- Transformada rápida: calculable con una FFT

Definición:

- Basadas en las funciones de Haar, familias de N funciones (orden N) continuas distintas:

$$h_k(x), \quad k \in \{0, \dots, N-1\}, \quad N = 2^n$$

- La definición de la función k -ésima se basa en la definición intermedia de dos índices, p y q , asociados a cada k , que toman N valores según el criterio (en notación MatLab):

- $p = [\text{zeros}(1,2) \text{ ones}(1,2^1) 2^* \text{ones}(1,2^2) \dots (N-1)^* \text{ones}(1,2^{(N-1)})]$
- $q = [0 \ 1 \ 1:2^1 \ 1:2^2 \ \dots \ 1:2^{(N-1)}]$
- $k = [0:N-1]$

Para $N = 4$:

- $p = [0 \ 0 \ 1 \ 1 \ 2 \ 2 \ 2 \ 2 \ 3 \ 3 \ 3 \ 3 \ 3 \ 3 \ 3 \ 3]$
- $q = [0 \ 1 \ 1 \ 2 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7 \ 8]$
- $k = [0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6 \ 7 \ 8 \ 9 \ 10 \ 11 \ 12 \ 13 \ 14 \ 15]$

- A partir de estos índices, las k funciones se definen según la expresión:

$$h_k(x) = h_{pq}(x) = \begin{cases} \frac{2^{p/2}}{\sqrt{N}} & , \frac{q-1}{2^p} \leq x < \frac{q-0.5}{2^p} \\ -\frac{2^{p/2}}{\sqrt{N}} & , \frac{q-0.5}{2^p} \leq x < \frac{q}{2^p} \\ 0 & \text{resto} \end{cases}, \quad x \in [0,1]$$

- Los vectores de una transformada de Haar de $N \times N$ son N muestras equiespaciadas de las N funciones de una familia de funciones de Haar de orden N .

- La matriz resultante es real y ortogonal:

$$\mathbf{W} = \mathbf{W}^*, \quad \mathbf{W}^{-1} = \mathbf{W}^{*T} = \mathbf{W}^T \Rightarrow \begin{cases} \Psi = \mathbf{W}^T \cdot \psi \cdot \mathbf{W}^T \\ \psi = \mathbf{W} \cdot \Psi \cdot \mathbf{W} \end{cases}$$

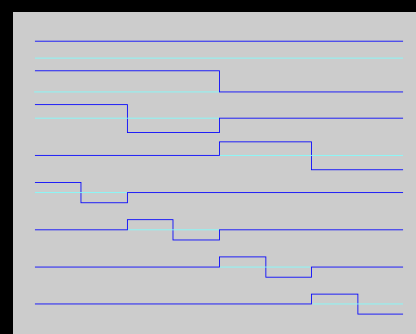
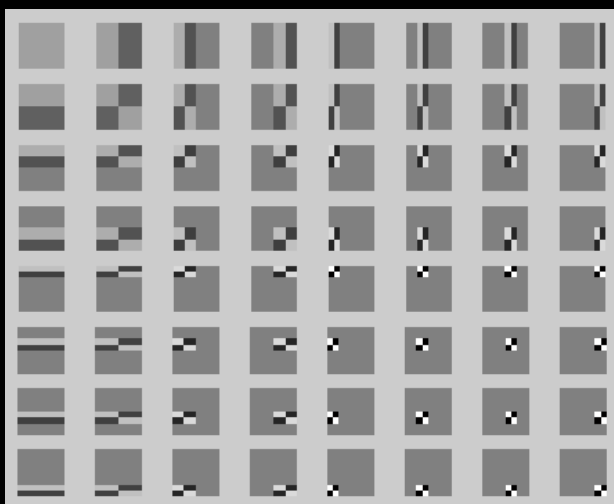
• Interpretación y cálculo

- *Vectores base e imágenes base de la transformación*
- *Ejemplos de cálculo*

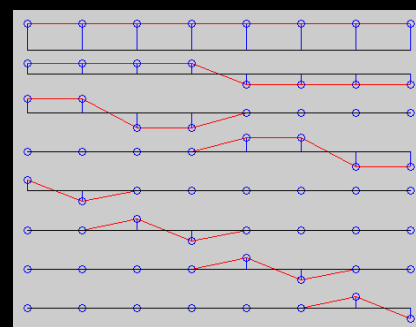
■ *Vectores base e imágenes base de la transformación*

Funciones de Haar (N=8)

Imágenes base (N=8)

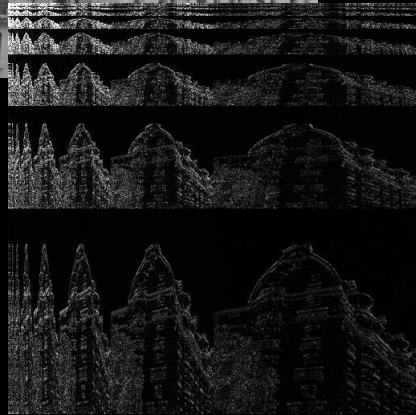


Vectores base (N=8)

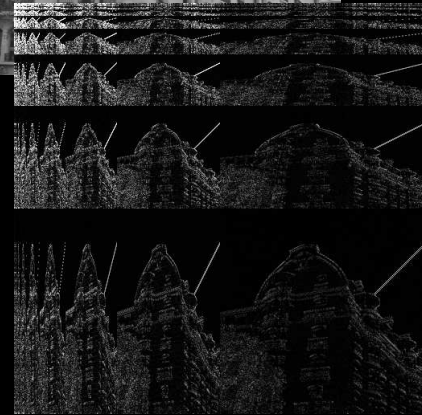




DHT



DHT



Propiedades y aplicaciones

- Transformada muy rápida: $O(N)$
- No compacta energía tanto como las anteriores.
- Codificación escalable: permite codificar la imagen a distintas resoluciones (escalas)

- Introducción
- Transformadas discretas lineales
 - Introducción
 - Transformadas unidimensionales
 - Transformadas bidimensionales
 - Transformada discreta de Fourier (DFT)
 - Transformada discreta del coseno (DCT)
 - Transformada discreta del seno (DST)
 - Transformada discreta de Haar (DHT)
- Transformadas morfológicas
 - Transformada de Hough (Tema 6)

Estas transparencias están editadas a partir de las generadas por el profesor
Jesús Bescós Cano durante sus años de impartición de esta asignatura.