

# A Série e a Transformada Discreta de Fourier



# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Considere  $\{w_k[n]\}_{k=0,1,\dots,N-1}$ , um conjunto de sequências de comprimento  $N$  amostras, tal que

$$\langle w_k[n] \cdot w_r[n] \rangle = \sum_{n=0}^{N-1} w_k[n] w_r[n] = 0 \text{ se } k \neq r.$$

$$\langle w_k[n] \cdot w_k[n] \rangle = \sum_{n=0}^{N-1} w_k[n] w_k[n] = \sum_{n=0}^{N-1} |w_k[n]|^2 = \|w_k[n]\|^2$$

# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Este conjunto de sequências é dito um conjunto ortogonal de ortogonal de sequências.
- Gostaríamos de aproximar um período de uma sequência periódica  $\tilde{x}[n]$  de período N amostras por:

$$\tilde{x}[n] \cong \sum_{k=0}^{N-1} \alpha_k w_k[n]$$



# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- O erro médio quadrático desta aproximação pode ser calculado por meio de

$$\xi = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \left| \tilde{x}[n] - \sum_{k=0}^{N-1} \alpha_k w_k[n] \right|^2$$

# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Gostaríamos de achar  $\alpha_r, r = 0, 1, \dots, N - 1$  de forma a minimizar o erro médio quadrático entre a sequência original e sua aproximação por meio da série finita.
- Para achar o mínimo da função erro  $\xi$  com respeito aos coeficientes da série, precisamos derivar  $\xi$  com respeito a todos os coeficientes e igualar a 0(zero).
- Como  $\xi$  é um paraboloide com concavidade para cima essa condição já nos indicará a condição de mínimo.

- Assim, é necessário fazer:

$$\frac{\partial \xi}{\partial \alpha_r} = 0, r = 0, 1, \dots, N - 1$$



# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Tomando a derivada parcial com respeito a  $\alpha_r$  resulta

$$\frac{\partial \xi}{\partial \alpha_r} = \frac{1}{N} \frac{\partial}{\partial \alpha_r} \left( \sum_{n=0}^{N-1} \left| \tilde{x}[n] - \sum_{k=0}^{N-1} \alpha_k w_k[n] \right|^2 \right) = 0$$

# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Desenvolvendo a derivada

$$\frac{\partial \xi}{\partial \alpha_r} = -\frac{2}{N} \sum_{n=0}^{N-1} 2 \left( \tilde{x}[n] - \sum_{k=0}^{N-1} \alpha_k w_k[n] \right) w_r[n] = 0$$

$$-\sum_{n=0}^{N-1} w_r[n] \tilde{x}[n] + \sum_{n=0}^{N-1} \sum_{k=0}^{N-1} \alpha_k w_k[n] w_r[n] = 0$$



# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Invertendo a ordem dos somatórios no segundo termo da equação, resulta

$$-\sum_{n=0}^{N-1} w_r \tilde{x}[n] + \sum_{k=0}^{N-1} \alpha_k \sum_{n=0}^{N-1} w_k[n] w_r = 0$$

# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Face à ortogonalidade

$$-\sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n]w_r[n] + \alpha_r \sum_{k=0}^{N-1} w_r^2[n] = 0$$

- Isolando  $\alpha_r$  podemos escrever:

$$\alpha_r = \frac{\sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n]w_r[n]}{\sum_{k=0}^{N-1} w_r^2[n]} = \frac{\langle \tilde{x}[n] \cdot w_r[n] \rangle}{\|w_r[n]\|^2}, r = 0, 1, \dots, N - 1$$



# Representação de uma sequência genérica pela combinação de sequências ortogonais

- Assim, o coeficiente “ótimo” com respeito ao erro médio quadrático pode ser calculado por meio de

$$\alpha_r = \frac{\sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] w_r[n]}{\sum_{k=0}^{N-1} w_r[n] w_r[n]} = \frac{\langle \tilde{x}[n] \cdot w_r[n] \rangle}{\|w_r[n]\|^2}, r = 0, 1, \dots, N - 1$$

- Isso é válido para qualquer conjunto de sequências ortogonais.
- Esse conjunto (ortogonal e completo) também é chamado de base para a representação de um sinal em tempo discreto



# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- Considere uma sequência periódica  $\tilde{x}[n]$  de período  $N$  amostras

$$\tilde{x}[n] = \tilde{x}[n + kN], k = 1, 2, \dots$$

- Como  $\tilde{x}[n]$  é periódica com período  $N$  amostras, a sua frequência fundamental pode ser calculada por meio de

$$\omega_0 = \frac{2\pi}{N}$$

# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- As sequências exponenciais complexas são da forma

$$\tilde{e}_k[n] = e^{j\omega_0 kn} = e^{j\frac{2\pi}{N}kn} = \tilde{e}_k[n + kN], k = 1, 2, \dots$$

- Observe que  $\omega_0 = \frac{2\pi}{N}$  corresponde à frequência fundamental e  $\omega_0 k = \frac{2\pi}{N}k$  são as componentes (harmônicos) de ordem superior.

# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- É fácil mostrar que as exponenciais complexas são ortogonais entre si quando  $k \neq r$ ,  $k, r \in \mathbb{Z}$ .

$$\langle e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \cdot e^{j\frac{2\pi}{N}rn} \rangle = \sum_{n=0}^{N-1} e^{j\frac{2\pi}{N}kn} e^{-j\frac{2\pi}{N}rn} = 0 \text{ se } k \neq r.$$



# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- Analogamente, é fácil mostrar que a norma quadrática das sequências exponenciais complexas apresentam o mesmo valor para todas as frequências

$$\begin{aligned} & \langle e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \cdot e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \rangle \\ &= \sum_{n=0}^{N-1} e^{j\frac{2\pi}{N}kn} e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} = \sum_{n=0}^{N-1} |e^{j\frac{2\pi}{N}kn}|^2 = \|e^{j\frac{2\pi}{N}kn}\|^2 = N \end{aligned}$$

# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- A sequência periódica  $\tilde{x}[n]$  pode ser escrita como uma combinação linear de sequências exponenciais complexas na forma

$$\tilde{x}[n] = \sum_{k=0}^{N-1} a_k e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$

- onde

$$a_k = \frac{\langle \tilde{x}[n], e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \rangle}{\|e^{j\frac{2\pi}{N}kn}\|^2} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- Por convenção faz-se:

$$a_k = \frac{\tilde{X}[k]}{N}$$

- $\tilde{X}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$  é denominado “coeficiente da série discreta de Fourier”.



# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- A série discreta de Fourier pode ser postulada como

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$

$$\tilde{X}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- Notação para a DFS

$$\tilde{X}[k] = DFS\{\tilde{x}[n]\}$$

$$\tilde{x}[n] = DFS^{-1}\{\tilde{X}[k]\}$$

$$\tilde{x}[n] \overset{DFS}{\longleftrightarrow} \tilde{X}[k]$$

# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- Vimos que sequências compostas por combinação linear de sequências exponenciais complexas, apesar de não serem absolutamente somáveis, possuem uma transformada de Fourier em tempo discreto (DTFT), na forma:

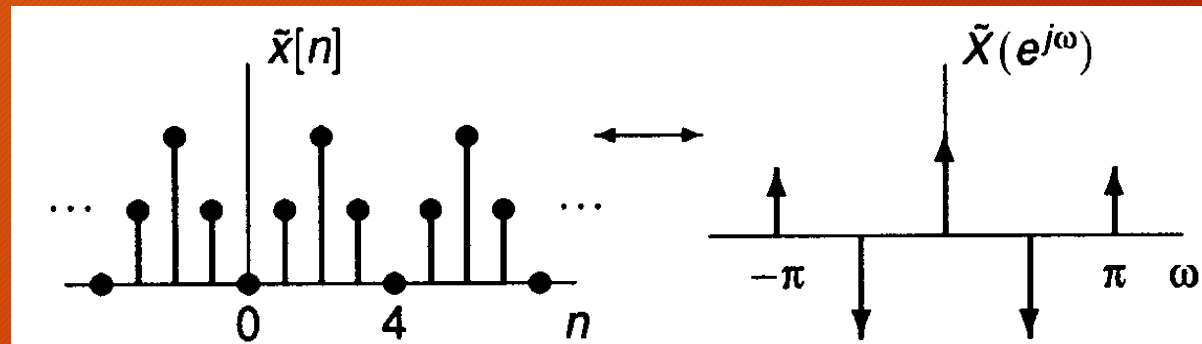
$$\sum_k a_k e^{j\omega_k n} \longleftrightarrow 2\pi \sum_k a_k \delta(\omega - \omega_k)$$



# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- A Transformada de Fourier em Tempo-Discreto (DTFT) da DFS por ser calculada por meio de

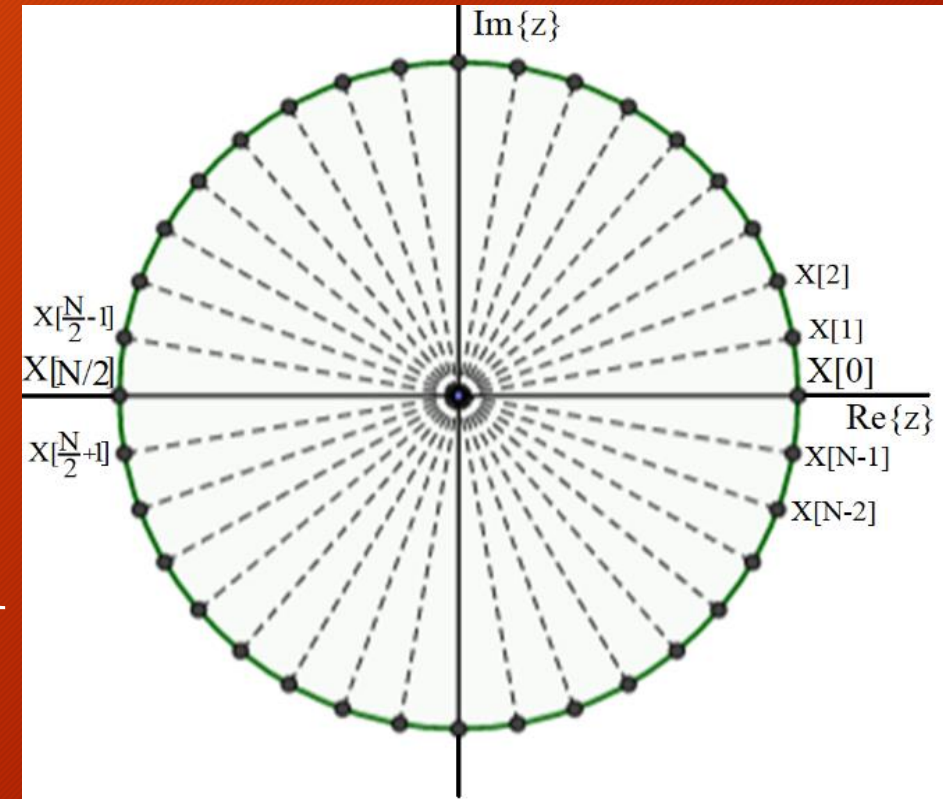
$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \leftrightarrow X(e^{j\omega}) = \frac{2\pi}{N} \sum_k \tilde{X}[k] \delta(\omega - \frac{2\pi}{N}k)$$



# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- A DTFT  $X(e^{j\omega})$  é periódica com respeito a  $2\pi$ .
- Os coeficientes da DFS  $\tilde{X}[k]$  se repetem periodicamente com um período  $N$ .
- Para o cálculo da DFS, o círculo unitário é amostrado periodicamente em frequência

$$\omega_0 k = \frac{2\pi}{N} k, k = 0, 1, 2, \dots, N-1, N-1$$





# A Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- Observe que  $\tilde{X}[0]$  e  $\tilde{X}\left[\frac{N}{2}\right]$  são frequências amostradas sobre o eixo real logo, são coeficientes puramente reais.
- Todos os outros são conjugados complexos:

$$\tilde{X}[1] = \tilde{X}^*[N - 1]$$

$$\tilde{X}[2] = \tilde{X}^*[N - 2]$$

•

•

•

$$\tilde{X}\left[\frac{N}{2} - 1\right] = \tilde{X}^*\left[\frac{N}{2} + 1\right]$$



## Exercício 7.1

- Dada a sequência periódica mostrada na figura a seguir, determine as respectivas DFS e DTFT



## Exercício 7.1: solução.

- O período da sequência é  $N = 10$ .
- Os coeficientes da série podem ser calculados por meio de:

$$\tilde{X}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

- e a DFS pode ser escrita como:

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$

## Exercício 7.1: solução.

- Cálculo dos coeficientes  $\tilde{X}[k]$

$$\begin{aligned}\tilde{X}[k] &= \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} = \sum_{n=0}^9 \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{10}kn} \\ &= \sum_{n=0}^9 \tilde{x}[n] e^{-j\frac{\pi}{5}kn} = \sum_{n=0}^4 e^{-j\frac{\pi}{5}kn}\end{aligned}$$



## Exercício 7.1: solução.

- Expandindo a série que calcula os coeficientes  $\tilde{X}[k]$ , resulta

$$\begin{aligned}\tilde{X}[k] &= 1 + e^{-j\frac{\pi}{5}k} + e^{-j\frac{2\pi}{5}k} + e^{-j\frac{3\pi}{5}k} + e^{-j\frac{4\pi}{5}k} \\ &= \left\{ 1 + \cos\left(\frac{\pi}{5}k\right) + \cos\left(\frac{2\pi}{5}k\right) + \cos\left(\frac{3\pi}{5}k\right) + \cos\left(\frac{4\pi}{5}k\right) \right\} \\ &\quad - j \left\{ \sin\left(\frac{\pi}{5}k\right) + \sin\left(\frac{2\pi}{5}k\right) + \sin\left(\frac{3\pi}{5}k\right) + \sin\left(\frac{4\pi}{5}k\right) \right\}\end{aligned}$$

## Exercício 7.1: solução.

- O coeficiente  $\tilde{X}[k]$  pode ser representado na forma polar

$$\tilde{X}[k] = \text{Re}\{\tilde{X}[k]\} + j\text{Im}\{\tilde{X}[k]\} = |\tilde{X}[k]|e^{j\angle\tilde{X}[k]}$$

$$|\tilde{X}[k]| = \sqrt{(\text{Re}\{\tilde{X}[k]\})^2 + (\text{Im}\{\tilde{X}[k]\})^2}$$

$$\angle\tilde{X}[k] = \arctan\left(\frac{\text{Re}\{\tilde{X}[k]\}}{\text{Im}\{\tilde{X}[k]\}}\right)$$

## Exercício 7.1: solução.

- A DFS pode ser escrita como:

$$\begin{aligned}\tilde{x}[n] &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn} = \frac{1}{10} \sum_{k=0}^9 |\tilde{X}[k]| e^{j\angle \tilde{X}[k]} e^{j\frac{\pi}{5}kn} \\ &= \frac{1}{10} \sum_{k=0}^9 |\tilde{X}[k]| e^{j\left(\frac{\pi}{5}kn + \angle \tilde{X}[k]\right)}\end{aligned}$$



## Exercício 7.1: solução.

- Outra solução analítica para  $\tilde{X}[k]$

$$\begin{aligned}\tilde{X}[k] &= \sum_{n=0}^9 \tilde{x}[n] e^{-j\frac{\pi}{5}kn} = \sum_{n=0}^4 e^{-j\frac{\pi}{5}kn} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} - \sum_{n=5}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} = \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} - \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}k(n+5)}\end{aligned}$$

## Exercício 7.1: solução.

- Como o índice do somatório apresenta um incremento linear, é possível fazer

$$\begin{aligned}\tilde{X}[k] &= \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} - e^{-j\pi k} \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} \\ &= (1 - e^{-j\pi k}) \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} = (1 - e^{-j\pi k}) \sum_{n=0}^{\infty} \left(e^{-j\frac{\pi}{5}k}\right)^n\end{aligned}$$

## Exercício 7.1: solução.

- O somatório em  $\tilde{X}[k]$  converge para um valor conhecido

$$\begin{aligned}\tilde{X}[k] &= \frac{1 - e^{-j\pi k}}{1 - e^{-j\frac{\pi}{5}k}} = \frac{1 - e^{-j\pi k}}{1 - e^{-j\frac{\pi}{5}k}} \frac{e^{j\frac{\pi}{2}k}}{e^{j\frac{\pi}{2}k}} \frac{e^{j\frac{\pi}{10}k}}{e^{j\frac{\pi}{10}k}} \\ &= \frac{e^{j\frac{\pi}{2}k} - e^{-j\frac{\pi}{2}k}}{e^{j\frac{\pi}{10}k} - e^{-j\frac{\pi}{10}k}} e^{j\left(\frac{\pi}{10} - \frac{\pi}{2}\right)k}\end{aligned}$$



## Exercício 7.1: solução.

- Dividindo  $\tilde{X}[k]$  no numerador e no denominador por  $2j$ , resulta

$$\tilde{X}[k] = \frac{\left(e^{j\frac{\pi}{2}k} - e^{-j\frac{\pi}{2}k}\right) / 2j}{\left(e^{j\frac{\pi}{10}k} - e^{-j\frac{\pi}{10}k}\right) / 2j} e^{-j\frac{2\pi}{5}k} = \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} e^{-j\frac{2\pi}{5}k}$$

## Exercício 7.1: solução.

- Na forma polar  $\tilde{X}[k]$  pode ser escrito como:

$$\tilde{X}[k] = \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} e^{-j\frac{2\pi}{5}k}$$

Magnitude de  $\tilde{X}[k]$ :

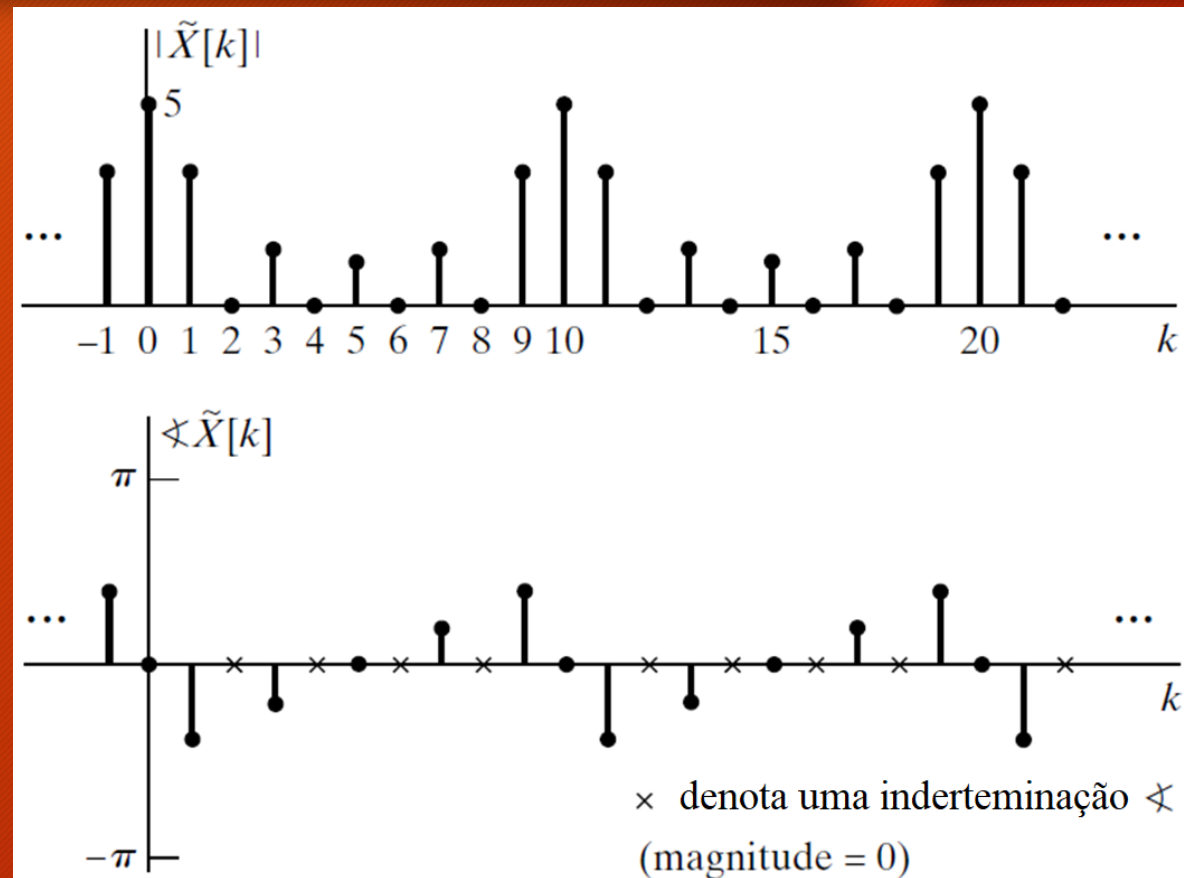
$$|\tilde{X}[k]| = \left| \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} \right|$$

Fase de  $\tilde{X}[k]$ :

$$\angle \tilde{X}[k] = \arctan\left(\frac{-\text{sen}\left(\frac{2\pi}{5}k\right)}{\cos\left(\frac{2\pi}{5}k\right)}\right) = -\frac{2\pi}{5}k$$

# Exercício 7.1: solução.

- Espectros de magnitude e de fase dos coeficientes da Série Discreta de Fourier:  $\tilde{X}[k]$





## Exercício 7.1: solução.

- Substituindo os valores de  $\tilde{X}[k]$  na DFS, resulta

$$\begin{aligned}\tilde{x}[n] &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn} = \frac{1}{10} \sum_{k=0}^{N-1} |\tilde{X}[k]| e^{j\angle \tilde{X}[k]} e^{j\frac{\pi}{5}kn} \\ &= \frac{1}{10} \sum_{k=0}^{N-1} |\tilde{X}[k]| e^{j\left(\frac{\pi}{5}kn + \angle \tilde{X}[k]\right)} = \frac{1}{10} \sum_{k=0}^{N-1} \left| \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} \right| e^{j\left(\frac{\pi}{5}kn - \frac{2\pi}{5}k\right)}\end{aligned}$$

## Exercício 7.1: solução.

- A DTFT de  $\tilde{x}[n]$  é computada a partir de sua DFS, por meio de

$$\sum_k a_k e^{j\omega_k n} \longleftrightarrow 2\pi \sum_k a_k \delta(\omega - \omega_k)$$

- Substituindo na expressão da DFS

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \longleftrightarrow \frac{2\pi}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] \delta\left(\omega - \frac{2\pi}{N}k\right)$$

## Exercício 7.1: solução.

- Substituindo a forma obtida no cálculo da DFS, resulta

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{10} \sum_{k=0}^9 \left| \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} \right| e^{-j\frac{2\pi}{5}kn} e^{j\frac{\pi}{5}kn} \leftrightarrow X(e^{j\omega}) = \frac{\pi}{5} \sum_{k=0}^9 \left| \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} \right| e^{-j\frac{2\pi}{5}kn} \delta\left(\omega - \frac{\pi}{5}k\right)$$



# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 1. Linearidade: sejam duas sequências  $\tilde{x}_1[n]$  e  $\tilde{x}_2[n]$  periódicas de período N amostras, tal que

$$\tilde{X}_1[k] = DFS\{\tilde{x}_1[n]\}$$

- e

$$\tilde{X}_2[k] = DFS\{\tilde{x}_2[n]\}$$

- então

$$DFS\{\alpha_1 \tilde{x}_1[n] + \alpha_2 \tilde{x}_2[n]\} = \alpha_1 \tilde{X}_1[k] + \alpha_2 \tilde{X}_2[k]$$

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 2. Deslocamento linear de uma sequência periódica de período  $N$  amostras

$$DFS\{\tilde{x}[n - M]\} = e^{-j\frac{2\pi}{N}M} \tilde{X}[k]$$

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 3. Dualidade tempo-frequência

- se  $\tilde{x}[n] \xleftrightarrow{DFS} \tilde{X}[k]$

- então  $\tilde{X}[n] \xleftrightarrow{DFS} N\tilde{x}[-k]$



# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

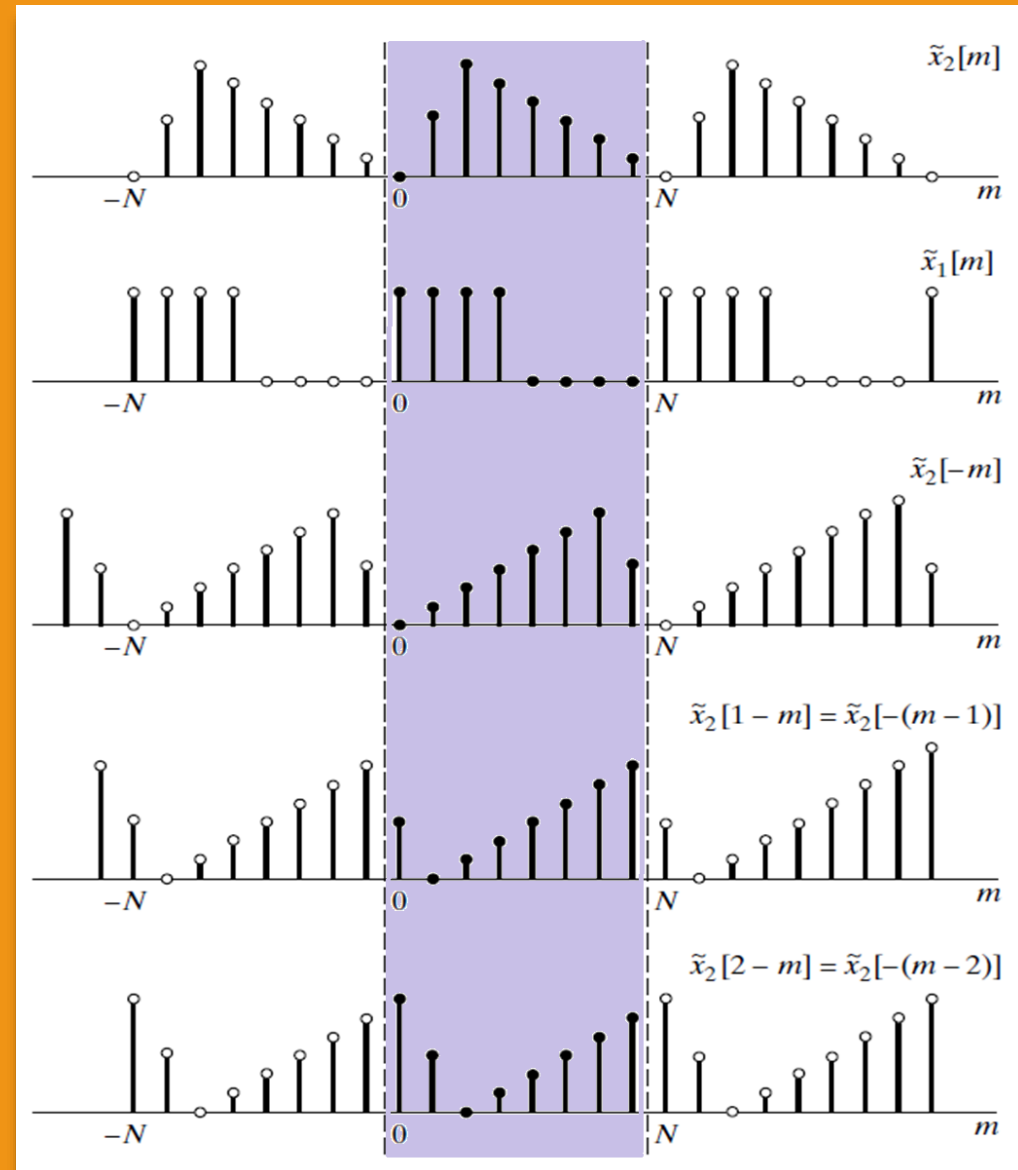
- 4. Convolução periódica: sejam duas sequências  $\tilde{x}_1[n]$  e  $\tilde{x}_2[n]$  periódicas de período  $N$  amostras. A convolução periódica entre  $\tilde{x}_1[n]$  e  $\tilde{x}_2[n]$ , é definida com

$$\tilde{x}_1[n] \circledast \tilde{x}_2[n] \equiv \sum_{m=0}^{N-1} \tilde{x}_1[m] \tilde{x}_2[n - m]$$

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- Se  $\tilde{X}_1[k] = DFS\{\tilde{x}_1[n]\}$
- e  $\tilde{X}_2[k] = DFS\{\tilde{x}_2[n]\}$
- Então  $DFS\{\tilde{x}_1[n] \odot \tilde{x}_2[n]\} = \tilde{X}_1[k]\tilde{X}_2[k]$
- Observe que a convolução periódica de duas sequências de período N amostras, produz como resultado outra sequência periódica e de período N amostras.

Exemplo:  
convolução  
periódica de duas  
sequências  $\tilde{x}_1[n]$   
e  $\tilde{x}_2[n]$





# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 5. DFS do produto de sequências

$$DFS\{\tilde{x}_1[n]\tilde{x}_2[n]\} = \tilde{X}_1[k] \odot \tilde{X}_2[k] = \frac{1}{N} \sum_{l=0}^{N-1} \tilde{X}_1[l] \tilde{X}_2[k - l]$$

- A expressão acima é denominada “convolução complexa periódica”.

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 6. Propriedades de simetria para  $\tilde{x}[n]$  complexa

$$\tilde{x}^*[n] \xleftrightarrow{DFS} \tilde{X}^*[-k]$$

$$\tilde{x}^*[-n] \xleftrightarrow{DFS} \tilde{X}^*[k]$$

$$\Re\{\tilde{x}[n]\} \xleftrightarrow{DFS} \tilde{X}_e[k] = \frac{1}{2}(\tilde{X}[k] + \tilde{X}^*[-k])$$

$$\jmath\text{Im}\{\tilde{x}[n]\} \xleftrightarrow{DFS} \tilde{X}_o[k] = \frac{1}{2}(\tilde{X}[k] - \tilde{X}^*[-k])$$

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 6. Propriedades de simetria para  $\tilde{x}[n]$  complexa  
(continuação)

$$\tilde{x}_e[n] = \frac{1}{2} (\tilde{x}[n] + \tilde{x}^*[-n]) \xleftrightarrow{DFS} \Re\{\tilde{X}[k]\}$$

$$\tilde{x}_o[n] = \frac{1}{2} (\tilde{x}[n] - \tilde{x}^*[-n]) \xleftrightarrow{DFS} j\Im\{\tilde{X}[k]\}$$



# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 7. Propriedades de simetria para  $\tilde{x}[n]$  real

$$\tilde{X}[k] = \tilde{X}^*[-k]$$

$$\Re\{\tilde{X}[k]\} = \Re\{\tilde{X}[-k]\} \quad \Im\{\tilde{X}[k]\} = -\Im\{\tilde{X}[-k]\}$$

$$|\tilde{X}[k]| = |\tilde{X}[-k]| \quad \angle \tilde{X}[k] = -\angle \tilde{X}[-k]$$

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

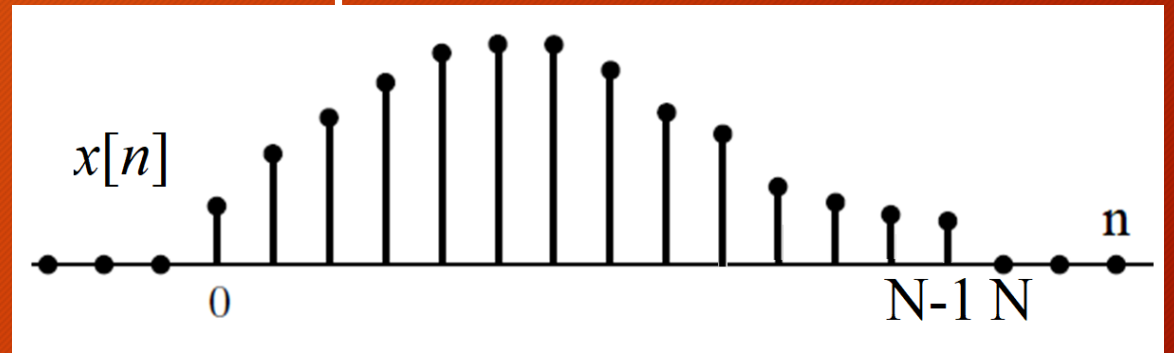
- 7. Propriedades de simetria para  $\tilde{x}[n]$  real (continuação)

$$\tilde{x}_e[n] = \frac{1}{2} (\tilde{x}[n] + \tilde{x}^*[-n]) \xleftrightarrow{DFS} \Re\{\tilde{X}[k]\}$$

$$\tilde{x}_o[n] = \frac{1}{2} (\tilde{x}[n] - \tilde{x}^*[-n]) \xleftrightarrow{DFS} j\Im\{\tilde{X}[k]\}$$

# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Considere uma sequência finita de comprimento N amostras:



- A DTFT de  $x[n]$  pode ser escrita como

$$X(e^{j\omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n]e^{-j\omega n}$$



# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Como a sequência  $x[n]$  tem comprimento finito, podemos simplificar a DTFT na forma:

$$X(e^{j\omega}) = \sum_{n=0}^{N-1} x[n]e^{-j\omega n}$$

- Observe que, apesar de  $x[n]$  ser discreta e de comprimento finito em amostras,  $X(e^{j\omega})$  é função da variável contínua  $\omega$  e,  $e^{j\omega}$  mapeia de forma contínua e uniforme o círculo unitário.

# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- A sequência  $x[n]$  possui comprimento finito, assim, podemos expandir o somatório na forma

$$\begin{aligned} X(e^{j\omega}) &= \sum_{n=0}^{N-1} x[n]e^{-j\omega n} \\ &= x[0] + x[1]e^{-j\omega} + x[2]e^{-j2\omega} + \dots + x[n-1]e^{-j(N-1)\omega} \end{aligned}$$

# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Como temos  $N$  amostras em  $x[n]$  é possível construir um sistema de equações **linearmente independentes** discretizando a frequência  $\omega$  da seguinte maneira

$$\omega = \omega_0, \omega_1, \omega_2, \dots, \omega_{N-2}, \omega_{N-1}$$



# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- O sistema de equações fica na forma:

$$X(e^{j\omega_0}) = x[0] + x[1]e^{-j\omega_0} + x[2]e^{-j2\omega_0} + \dots + x[n-1]e^{-j(N-1)\omega_0}$$

$$X(e^{j\omega_1}) = x[0] + x[1]e^{-j\omega_1} + x[2]e^{-j2\omega_1} + \dots + x[n-1]e^{-j(N-1)\omega_1}$$

$$X(e^{j\omega_2}) = x[0] + x[1]e^{-j\omega_2} + x[2]e^{-j2\omega_2} + \dots + x[n-1]e^{-j(N-1)\omega_2}$$

⋮

$$X(e^{j\omega_{N-1}}) = x[0] + x[1]e^{-j\omega_{N-1}} + x[2]e^{-j2\omega_{N-1}} + \dots + x[n-1]e^{-j(N-1)\omega_{N-1}}$$

# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Representado o sistema de equações na forma matricial, resulta em

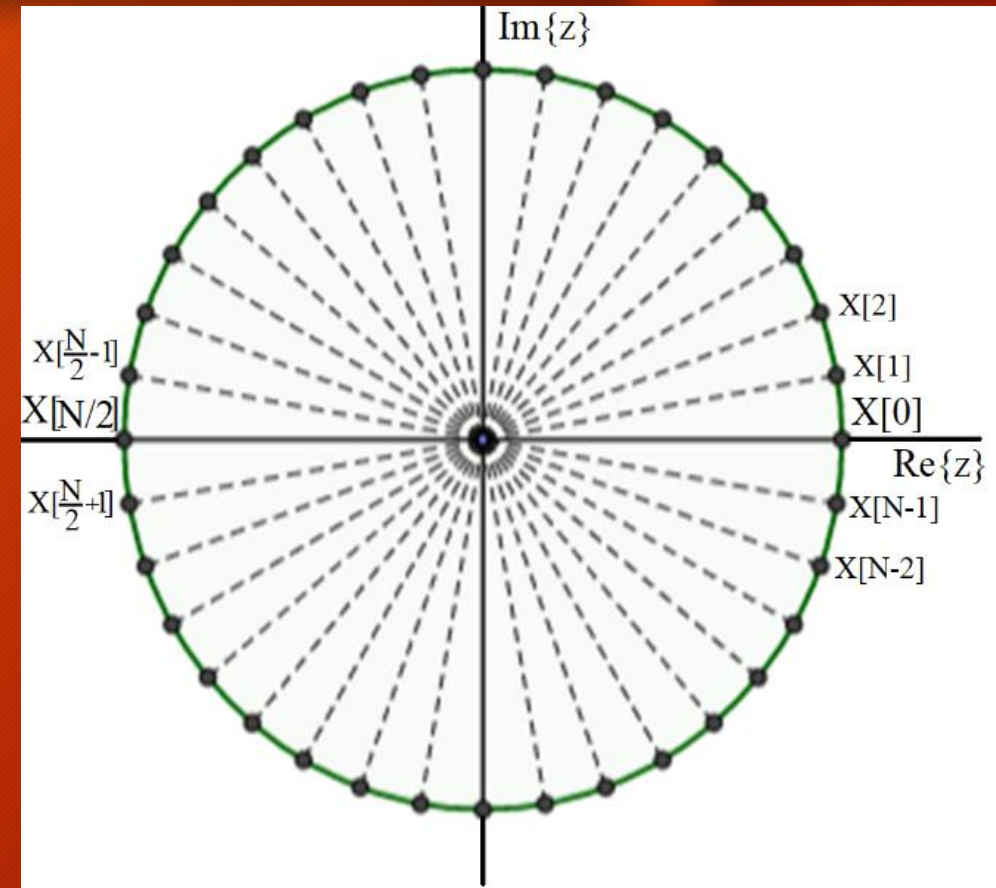
$$\begin{bmatrix} X[0] \\ X[1] \\ X[2] \\ \vdots \\ X[N-1] \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X(e^{j\omega_0}) \\ X(e^{j\omega_1}) \\ X(e^{j\omega_2}) \\ \vdots \\ X(e^{j\omega_{N-1}}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & e^{-j\omega_0} & e^{-j2\omega_0} & \dots & e^{-j(N-1)\omega_0} \\ 1 & e^{-j\omega_1} & e^{-j2\omega_1} & \dots & e^{-j(N-1)\omega_1} \\ 1 & e^{-j\omega_2} & e^{-j2\omega_2} & \dots & e^{-j(N-1)\omega_2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & e^{-j\omega_{N-1}} & e^{-j2\omega_{N-1}} & \dots & e^{-j(N-1)\omega_{N-1}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x[0] \\ x[1] \\ x[2] \\ \vdots \\ x[N-1] \end{bmatrix}$$

- Na forma compacta fica como  $\underline{X} = \underline{W} \underline{x}$
- Para obter a transformação inversa, precisamos obter  $\underline{x} = \underline{W}^{-1} \underline{X}$



# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Convenientemente pode-se escolher
$$\omega_k = \frac{2\pi}{N}k, \quad k = 0, 1, 2, \dots, N-1$$
- Isto significa amostrar o círculo unitário de maneira uniforme na frequência digital





# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Esta escolha da amostragem sobre o círculo unitário produz um conjunto de equações no qual a matrix  $\underline{W}$  é **ortogonal**, pois as sequências exponenciais apresentam frequências que são múltiplas inteiras da componente  $\frac{2\pi}{N}$  (análogo ao que acontece com a série discreta de Fourier).
- Assim  $\underline{W}^{-1} \propto (\underline{W}^t)^*$

# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Coma a matriz  $\underline{W}$  é uma matriz complexa simétrica e ortogonal:
  - 1 – Simetria: A sua transposta é igual a ela mesma.
  - 2 – Os seus elementos linha/coluna  $a_{ij}$  são exponenciais complexas, logo para tomar a complexa conjugada basta trocar o sinal do expoente.
- Para se obter a inversa da matriz complexa  $\underline{W}$  tem-se o seguinte cenário:  $\underline{W}^{-1} \propto (\underline{W}^t)^* = \frac{1}{N} \underline{W}^*$ ,  $\|e^{\frac{2\pi}{N}k}\|^2 = N$



# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- O par de equações de transformação tempo-frequência e frequência-tempo, pode ser resumido por

$$\underline{X} = \underline{W} \underline{x} \qquad \underline{x} = \frac{1}{N} \underline{W}^* \underline{X}$$

- $\underline{X}$  corresponde ao vetor coeficientes de Fourier obtidos pela discretização da DTFT:  $X(e^{j\omega}) \big|_{\omega=\omega_k=\frac{2\pi}{N}k}$ ,  $\underline{x}$  corresponde ao vetor de N amostras temporais e  $\underline{W}$  representa a matriz (NxN) complexa de transformação tempo-freqüência.



# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Observe que o produto linha-coluna é um produto interno e cada respectivo produto representa um coeficiente de Fourier (na transformação direta) ou uma amostra temporal (na transformação inversa).

$$\underline{X} = \underline{W} \underline{x} \qquad \underline{x} = \frac{1}{N} \underline{W}^* \underline{X}$$

- É possível, então, escrever a lei de transformação direta e inversa para cada elemento tempo-frequência. Assim, é possível escrever um par de equações para cada elemento da transformada direta e inversa.

# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- O par de equações para se obter Transformada Discreta de Fourier

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

$$x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$

# A Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Notação para a DFT

$$X[k] = DFT \{x[n]\}$$

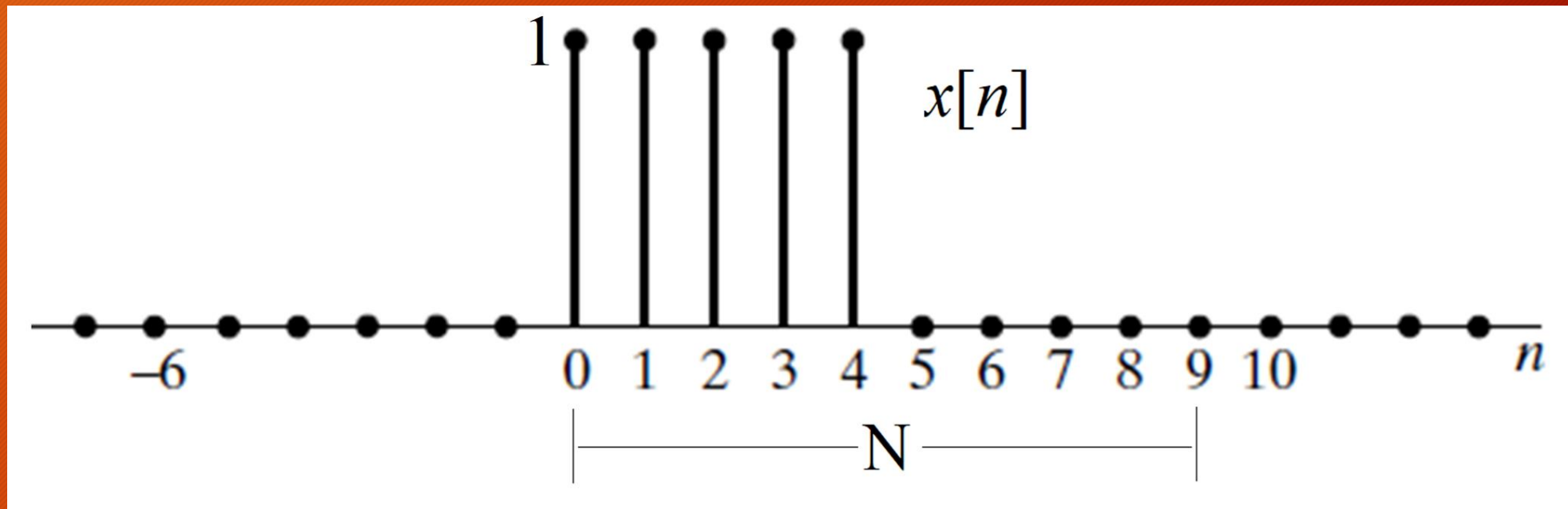
$$x[n] = DFT^{-1} \{X[k]\}$$

$$x[n] \overset{DFT}{\longleftrightarrow} X[k]$$



## Exercício 7.2:

- Determine para a sequência mostrada na figura a seguir:  
1) A sua DTFT, 2) A respectiva DFT. Considere  $N = 10$  amostras.



## Exercício 7.2: solução.

- 1) Cálculo da DTFT de  $x[n]$ .
- $x[n]$  pode ser representada como uma combinação linear de sequências degrau unitário

$$x[n] = u[n] - u[n - M], M = 5$$

- Tomando a transformada z em  $x[n]$ , resulta

$$X(z) = \mathcal{Z}\{x[n]\} = \frac{1}{1 - z^{-1}} - \frac{z^{-M}}{1 - z^{-1}} = \frac{1 - z^{-M}}{1 - z^{-1}}$$

## Exercício 7.2: solução.

- Fazendo  $z = e^{j\omega}$  em  $X(z)$  obtém-se

$$\begin{aligned} X(e^{j\omega}) &= X(z) \Big|_{z=e^{j\omega}} = \frac{1 - e^{-j\omega M}}{1 - e^{-j\omega}} \\ &= \frac{1 - e^{-j\omega M}}{1 - e^{-j\omega}} \frac{e^{j\omega \frac{M}{2}}}{e^{j\omega \frac{M}{2}}} \frac{e^{j\omega \frac{\omega}{2}}}{e^{j\omega \frac{\omega}{2}}} = \frac{e^{j\omega \frac{M}{2}} - e^{-j\omega \frac{M}{2}}}{e^{j\omega \frac{\omega}{2}} - e^{j\omega \frac{\omega}{2}}} e^{-j\omega \frac{M-1}{2}} \end{aligned}$$



## Exercício 7.2: solução.

- Dividindo o numerador e o denominador por  $2j$

$$X(e^{j\omega}) = \frac{e^{j\omega\frac{M}{2}} - e^{-j\omega\frac{M}{2}}}{e^{j\frac{\omega}{2}} - e^{j\frac{\omega}{2}}} e^{-j\omega\frac{M-1}{2}} = \frac{\frac{e^{j\omega\frac{M}{2}} - e^{-j\omega\frac{M}{2}}}{2j}}{\frac{e^{j\frac{\omega}{2}} - e^{j\frac{\omega}{2}}}{2j}} e^{-j\omega\frac{M-1}{2}}$$

## Exercício 7.2: solução.

- Finalmente obtém-se

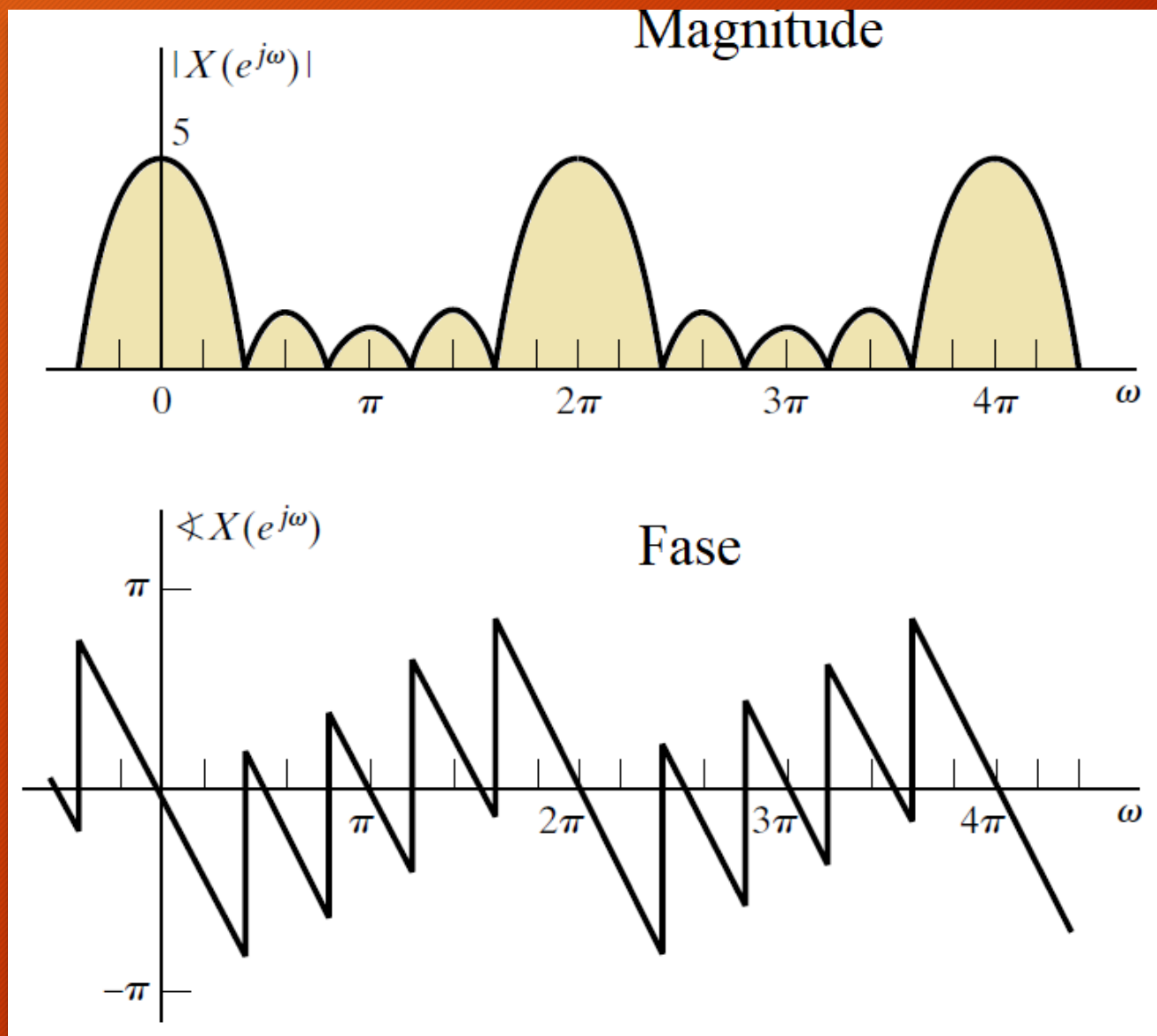
$$X(e^{j\omega}) = \frac{\text{sen}\left(\omega \frac{M}{2}\right)}{\text{sen}\left(\frac{\omega}{2}\right)} e^{-j\omega \frac{M-1}{2}}$$

- Fazendo  $M = 5$

$$X(e^{j\omega}) = \frac{\text{sen}\left(\frac{5\omega}{2}\right)}{\text{sen}\left(\frac{\omega}{2}\right)} e^{-j2\omega}$$

## Exercício 7.2: solução.

- Representação gráfica para os espectros magnitude e de fase para a DTFT de  $x[n]$





## Exercício 7.2: solução.

- 2) Cálculo da DFT de  $x[n]$ .
- Desenvolvendo de forma análoga ao cálculo da DFS no Exercício 7.1. Podemos desenvolver a DFT como

$$\begin{aligned} X[k] &= \sum_{n=0}^9 x[n] e^{-j\frac{\pi}{5}kn} = \sum_{n=0}^4 e^{-j\frac{\pi}{5}kn} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} - \sum_{n=5}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} = \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} - \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}k(n+5)} \end{aligned}$$

## Exercício 7.2: solução.

- Como o índice do somatório apresenta um incremento linear, é possível fazer

$$\begin{aligned} X[k] &= \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} - e^{-j\pi k} \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} \\ &= (1 - e^{-j\pi k}) \sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\frac{\pi}{5}kn} = (1 - e^{-j\pi k}) \sum_{n=0}^{\infty} \left(e^{-j\frac{\pi}{5}k}\right)^n \end{aligned}$$

## Exercício 7.2: solução.

- O somatório em  $X[k]$  converge para um valor conhecido

$$\begin{aligned} X[k] &= \frac{1 - e^{-j\pi k}}{1 - e^{-j\frac{\pi}{5}k}} = \frac{1 - e^{-j\pi k}}{1 - e^{-j\frac{\pi}{5}k}} \frac{e^{j\frac{\pi}{2}k}}{e^{j\frac{\pi}{2}k}} \frac{e^{j\frac{\pi}{10}k}}{e^{j\frac{\pi}{10}k}} \\ &= \frac{e^{j\frac{\pi}{2}k} - e^{-j\frac{\pi}{2}k}}{e^{j\frac{\pi}{10}k} - e^{-j\frac{\pi}{10}k}} e^{j\left(\frac{\pi}{10} - \frac{\pi}{2}\right)k} \end{aligned}$$



## Exercício 7.2: solução.

- Dividindo  $X[k]$  no numerador e no denominador por  $2j$ , resulta

$$X[k] = \frac{\left(e^{j\frac{\pi}{2}k} - e^{-j\frac{\pi}{2}k}\right) / 2j}{\left(e^{j\frac{\pi}{10}k} - e^{-j\frac{\pi}{10}k}\right) / 2j} e^{-j\frac{2\pi}{5}k} = \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} e^{-j\frac{2\pi}{5}k}$$

## Exercício 7.2: solução.

- Na forma polar  $X[k]$  pode ser escrito como:

$$X[k] = \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} e^{-j\frac{2\pi}{5}k}$$

Magnitude de  $X[k]$ :

$$|X[k]| = \left| \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} \right|$$

Fase de  $X[k]$ :

$$\angle X[k] = \arctan\left(\frac{-\text{sen}\left(\frac{2\pi}{5}k\right)}{\cos\left(\frac{2\pi}{5}k\right)}\right) = -\frac{2\pi}{5}k$$

## Exercício 7.2: solução.

- Observe a semelhança entre a DTFT e a DFT. Na realidade isso faz sentido, pois, a DFT foi obtida por meio da discretização da DTFT a intervalos constantes em frequência:

$$X[k] = X(e^{j\omega}) \Big|_{\omega=\omega_k=\frac{2\pi}{N}k}$$

- DTFT de  $x[n]$ :

$$X(e^{j\omega}) = \frac{\text{sen}\left(\frac{5\omega}{2}\right)}{\text{sen}\left(\frac{\omega}{2}\right)} e^{-j2\omega}$$

- DFT de  $x[n]$ :

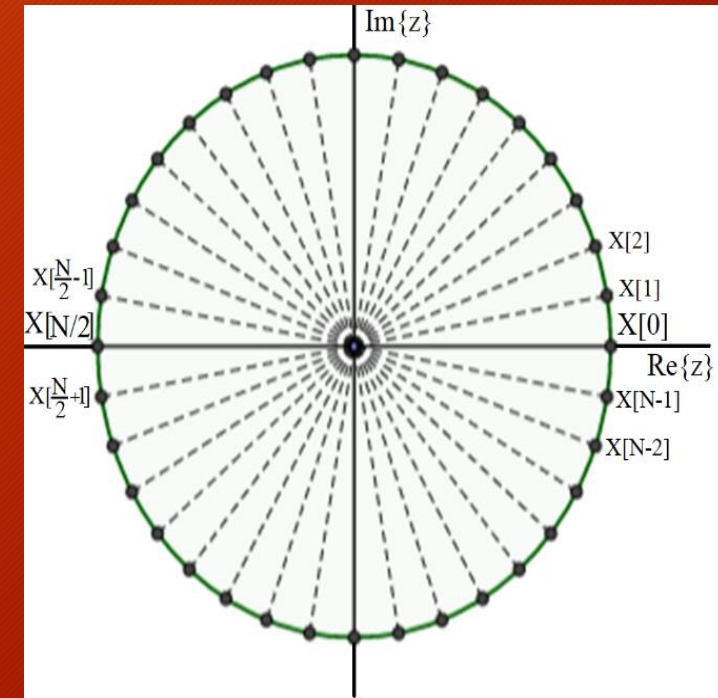
$$X[k] = \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} e^{-j\frac{2\pi}{5}k}$$



## Exercício 7.2: solução.

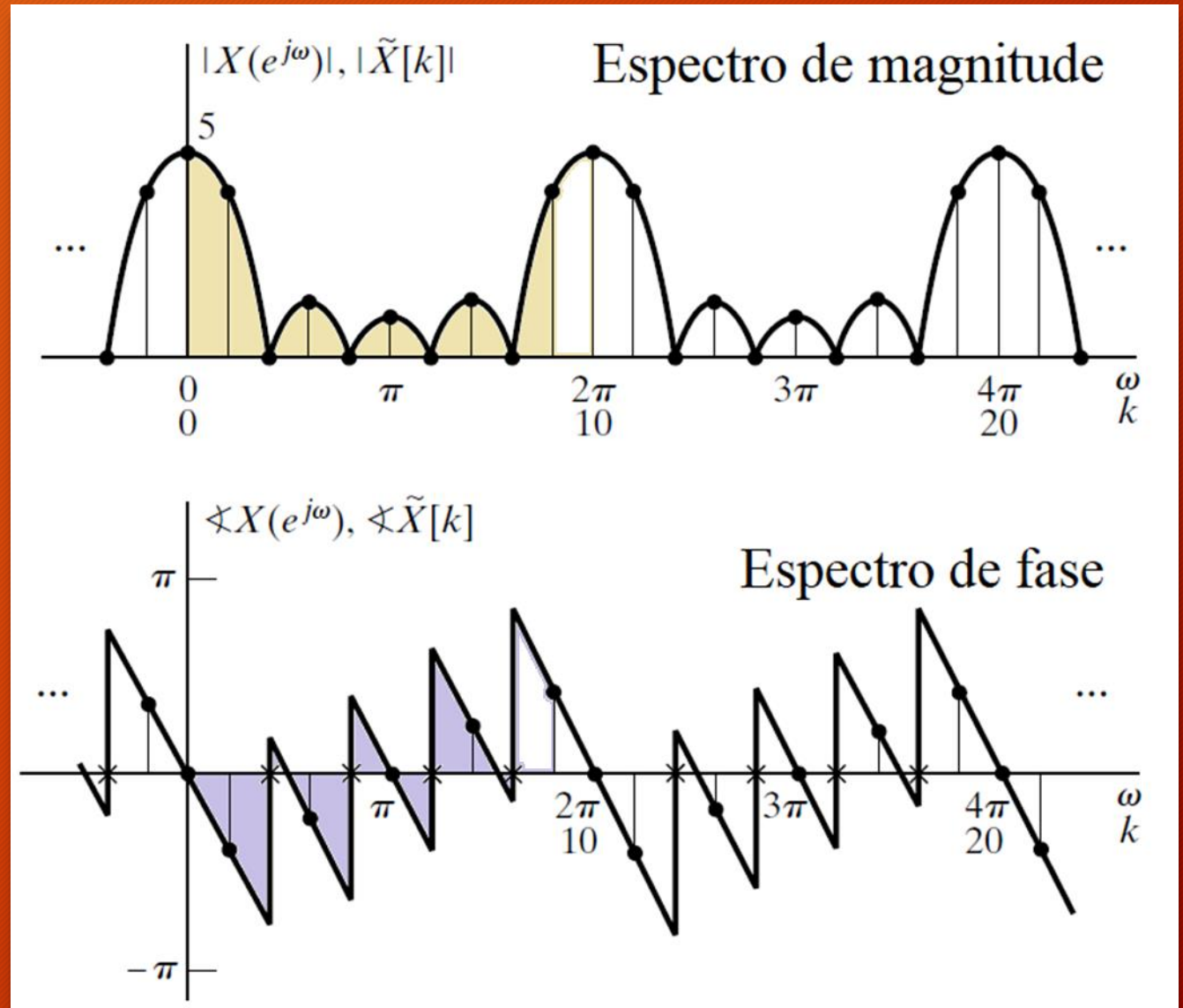
- Observe que discretizando a DTFT em frequências equidistantes sobre o círculo unitário, obtem-se a DFT

$$\begin{aligned} X(e^{j\omega}) \Big|_{\omega=\omega_k=\frac{2\pi}{N}k} &= \frac{\text{sen}\left(\frac{5\omega}{2}\right)}{\text{sen}\left(\frac{\omega}{2}\right)} e^{-j2\omega} \Big|_{\omega=\omega_k=\frac{2\pi}{N}k=\frac{2\pi}{10}k=\frac{\pi}{5}k} \\ &= \frac{\text{sen}\left(\frac{5\pi}{2\cdot 5}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{1\pi}{2\cdot 5}k\right)} e^{-j2\frac{\pi}{5}k} = \frac{\text{sen}\left(\frac{\pi}{2}k\right)}{\text{sen}\left(\frac{\pi}{10}k\right)} e^{-j\frac{2\pi}{5}k} = X[k] \end{aligned}$$



## Exercício 7.2: solução.

- Na figura ao lado estão superpostos os espectros da DTFT (que é contínuo em frequência) com os espectros da DFT (que é discreto em frequência).





# Relação entre DFS e DFT

- DFS: sequências periódicas de comprimento infinito.

$$\tilde{X}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$

- DFT: sequências finitas e circulares.

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

$$x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X[k] e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$



# Relação entre DFS e DFT

- Observe que, se

$$x[(n)_N] = \begin{cases} \tilde{x}[n], & 0 \leq n \leq N - 1 \\ 0, & \forall \text{ outro } n \end{cases}$$

- então  $X[k] = \tilde{X}[k]$ .

# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- 1. Linearidade: sejam duas sequências  $x_1[n]$  e  $x_2[n]$  finitas e de comprimento igual a N amostras, tal que

$$X_1[k] = DFS\{x_1[n]\}$$

- e

$$X_2[k] = DFS\{x_2[n]\}$$

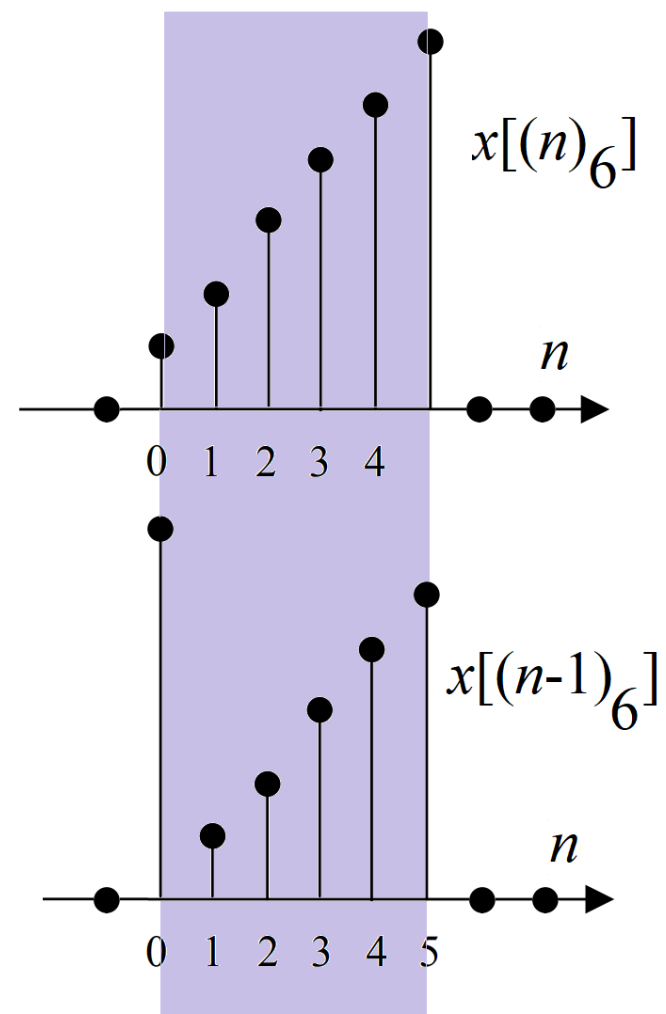
- então

$$DFT\{\alpha_1 x_1[n] + \alpha_2 x_2[n]\} = \alpha_1 X_1[k] + \alpha_2 X_2[k]$$

## Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- 2. Deslocamento circular de uma sequência circular módulo N amostras

$$x[(n - M)_N] \xleftrightarrow{DFT} e^{-j\frac{2\pi}{N}M} X[k]$$





# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- 3. Dualidade tempo-frequência

- se  $x[n] \xleftrightarrow{DFT} X[k]$

- então  $X[n] \xleftrightarrow{DFT} Nx[-k]$

# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- 4. Convolução circular: sejam  $x_1[n]$  e  $x_2[n]$  duas sequências circulares módulo  $N$  amostras. A convolução circular entre  $x_1[n]$  e  $x_2[n]$ , é definida com

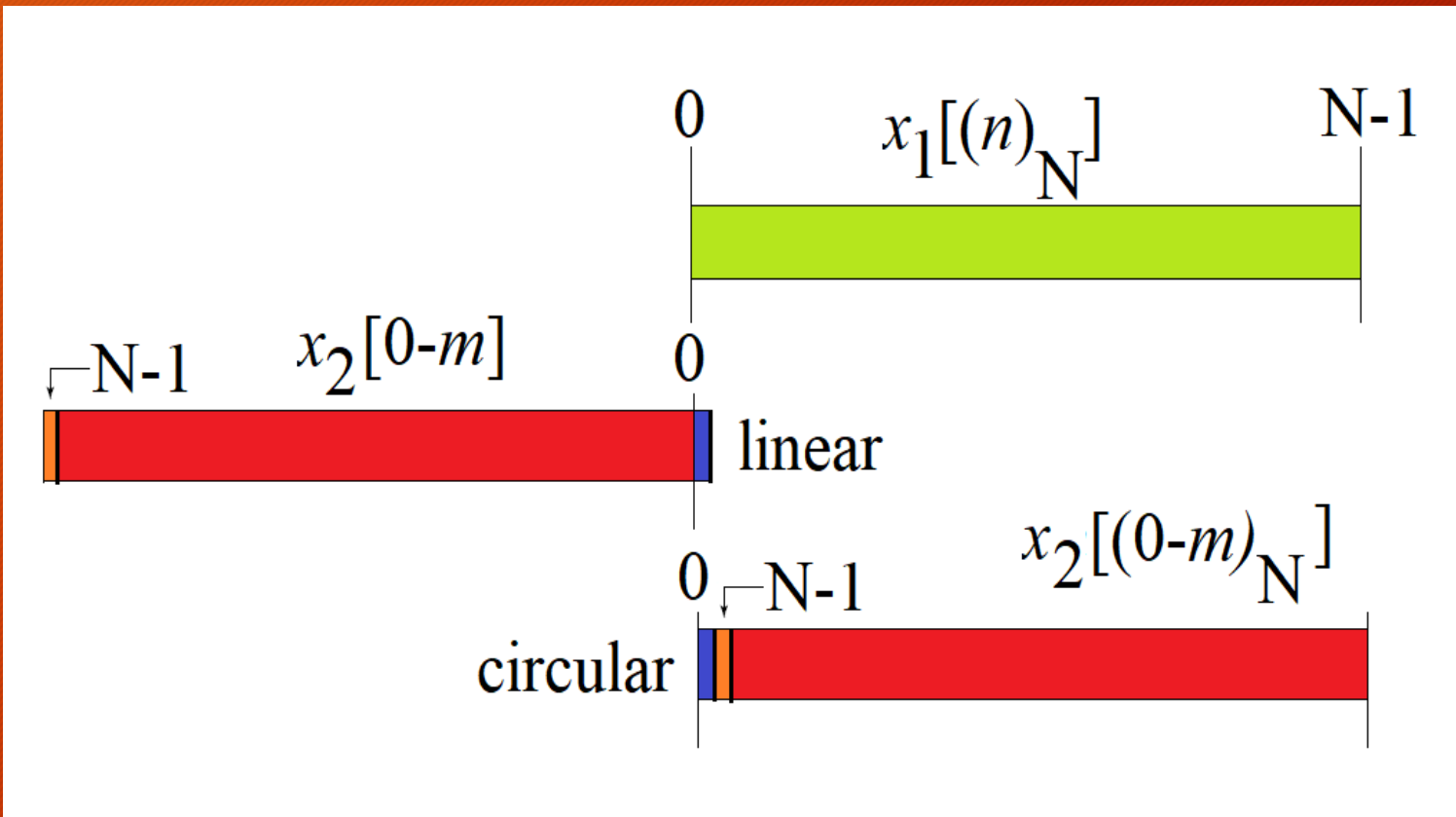
$$x_2[n] \textcircled{N} x_1[n] = \sum_{m=0}^{N-1} x_1[((m))_N] x_2[((n - m))_N], \quad 0 \leq n \leq N - 1.$$

# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT – Discrete Fourier Transform)

- Interpretação gráfica da convolução circular – inversão temporal:

linear x circular.

$$\sum_{m=0}^{N-1} x_1[(m)_N] x_2[(n - m)_N]$$





# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- Se  $X_1[k] = \text{DFT}\{x_1[n]\}$
- e  $X_2[k] = \text{DFT}\{x_2[n]\}$
- então  $\text{DFT}\{x_1[n] \odot x_2[n]\} = X_1[k]X_2[k]$
- Observe que a convolução circular de duas sequências de circulares módulo N amostras, produz como resultado outra sequência circular módulo N amostras.

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 5. DFS do produto de sequências circulares módulo N

$$x_1[(n)_N]x_2[(n)_N] \xleftrightarrow{DFT} \frac{1}{N} \sum_{l=0}^{N-1} X_1[(l)_N] X_2[(k-l)_N]$$

- A expressão acima é denominada “convolução complexa circular”.



# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- 6. Propriedades de simetria para  $x[n]$  complexa módulo  $N$

$$x^*[(n)_N] \xleftrightarrow{DFT} X^*[(-k)_N]$$

$$\tilde{x}^*[(-n)_N] \xleftrightarrow{DFT} X^*[(k)_N]$$

$$\Re\{x[(n)_N]\} \xleftrightarrow{DFT} X_e[(k)_N] = \frac{1}{2} (X[(k)_N] + X^*[(-k)_N])$$

$$\jmath \Im\{x[(n)_N]\} \xleftrightarrow{DFT} X_o[(k)_N] = \frac{1}{2} (X[(k)_N] - X^*[(-k)_N])$$



# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- 6. Propriedades de simetria para  $\tilde{x}[n]$  complexa (continuação)

$$\tilde{x}_e[(n)_N] = \frac{1}{2} (x[(n)_N] + x^*[(-n)_N]) \xleftrightarrow{DFT} \Re\{X[(k)_N]\}$$

$$\tilde{x}_o[(n)_N] = \frac{1}{2} (x[(n)_N] - x^*[(-n)_N]) \xleftrightarrow{DFT} j\Im\{X[(k)_N]\}$$

# Propriedades da Série Discreta de Fourier (DFS - Discrete Fourier Series)

- 7. Propriedades de simetria para  $\tilde{x}[n]$  real módulo N

$$X[(k)_N] = X^*[(-k)_N]$$

$$\Re\{X[(k)_N]\} = \Re\{X[(-k)_N]\} \quad \Im\{X[(k)_N]\} = -\Im\{X[(-k)_N]\}$$

$$|X[(k)_N]| = |X[(-k)_N]| \quad \angle X[(k)_N] = -\angle X[(-k)_N]$$

# Propriedades da Transformada Discreta de Fourier (DFT - Discrete Fourier Transform)

- 7. Propriedades de simetria para  $x[n]$  real módulo  $N$  (continuação)

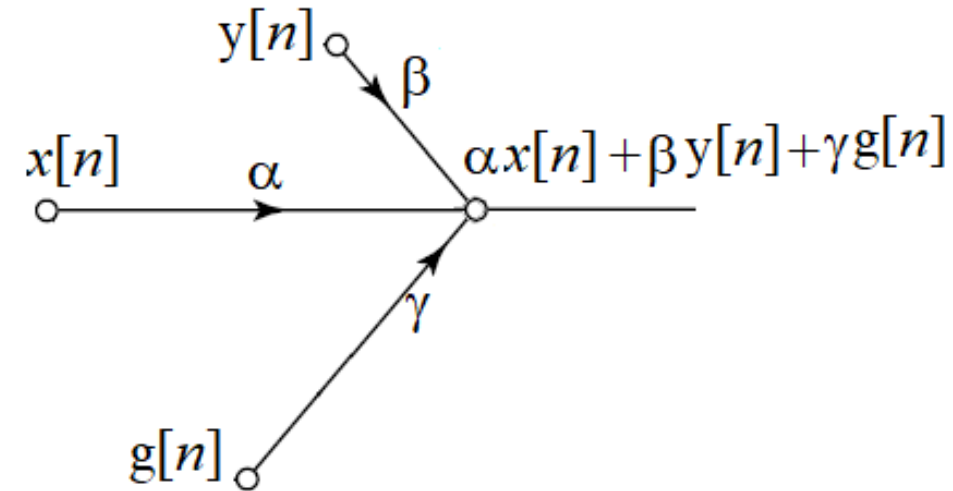
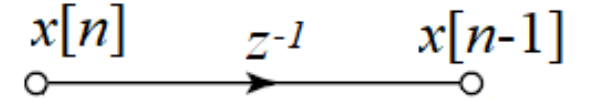
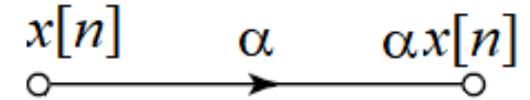
$$x_e[(n)_N] = \frac{1}{2} (x[(n)_N] + x^*[(-n)_N]) \xleftrightarrow{DFT} \Re\{X[(k)_N]\}$$

$$x_o[(n)_N] = \frac{1}{2} (x[(n)_N] - x^*[(-n)_N]) \xleftrightarrow{DFT} j\Im\{X[(k)_N]\}$$



# Grafo de fluxo orientado

- Fluxo orientado pela seta com respectivo ganho (pode ser complexo).
- Um círculo indica a terminação do fluxo orientado e realiza a adição (somador) das diversas entradas.



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform): **Algoritmo da Dizimação no tempo**

- A DFT é implementada na forma

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

- Na forma original a DFT apresenta complexidade computacional:  $\mathcal{O}(N^2)$  operações complexas.
- Para cada  $X[k]$  são necessárias  $N$  operações complexas. Para todos os  $N$  coeficientes significa  $N^2$  operações complexas.



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform): **Algoritmo da Dizimação no tempo**

- O algoritmo rápido para cálculo rápido da FFT se utiliza da periodicidade e da simetria das sequências exponenciais que constituem a base de Fourier para obter melhor eficiência do ponto de vista de complexidade computacional.

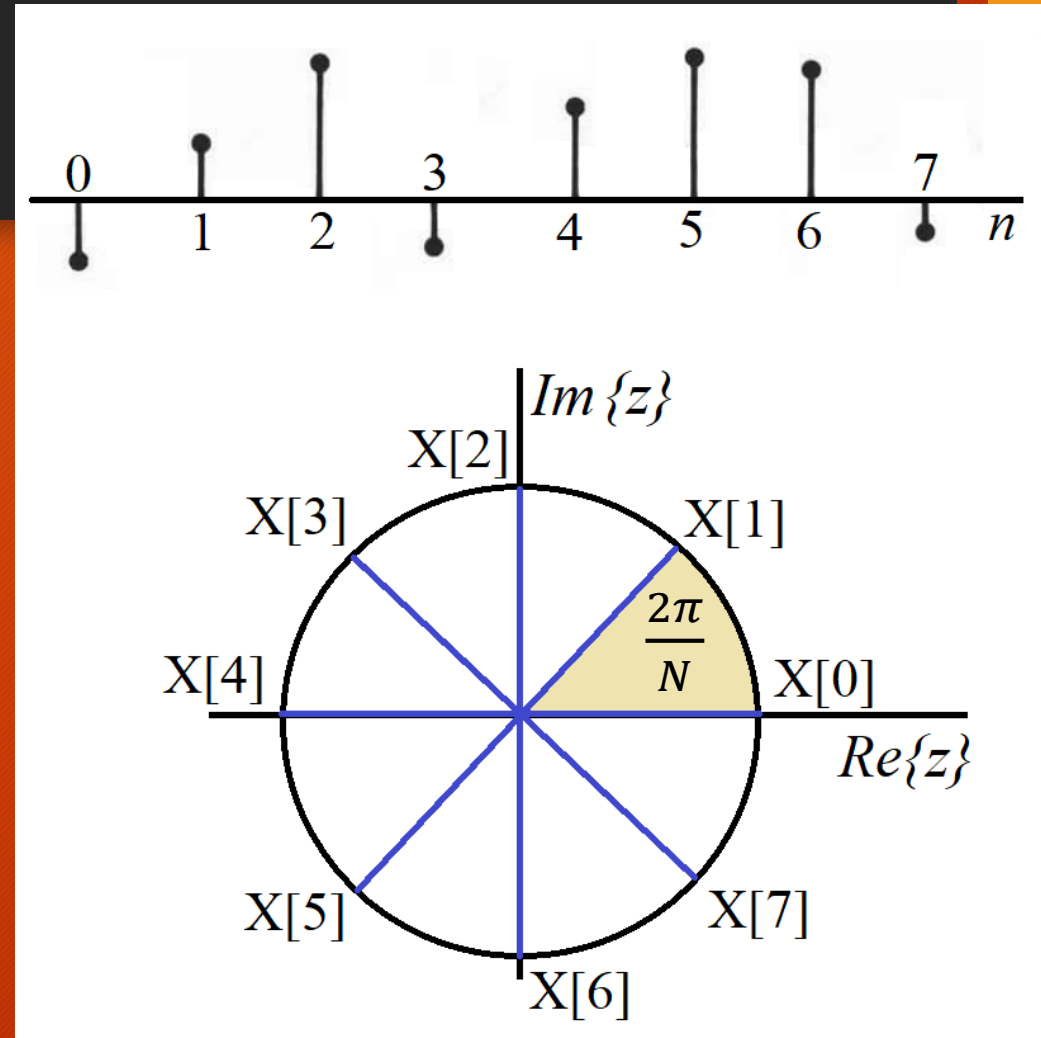


A Transformada Rápida de Fourier  
(FFT - Fast Fourier Transform):  
Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Considere a figura à direita

$$X[k] = \sum_{n=0}^7 x[n] e^{-j\frac{2\pi}{8}kn},$$
$$k = 0, 1, \dots, 7$$

- Para cálculo da DFT são necessárias  $N^2 = 64$  operações complexas.



A Transformada Rápida de Fourier  
(FFT - Fast Fourier Transform):  
Algoritmo da **Dizimação no tempo**

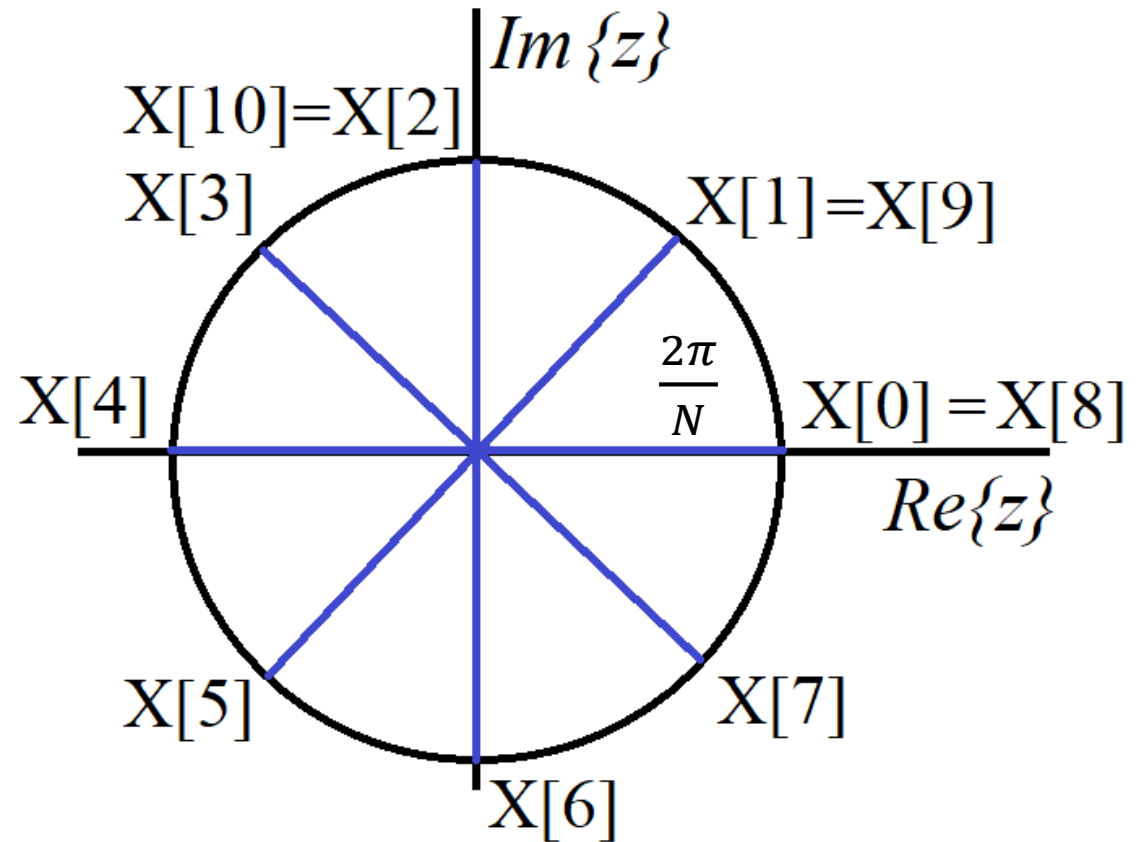
- A DFT é circular módulo  $N$

$$X[k] = X[(k)_N]$$

- No exemplo mostrado  $X[(k)_8]$

$$= \sum_{n=0}^7 x[(n)_8] e^{-j\frac{2\pi}{8}kn},$$

$$k = 0, 1, \dots, 7$$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

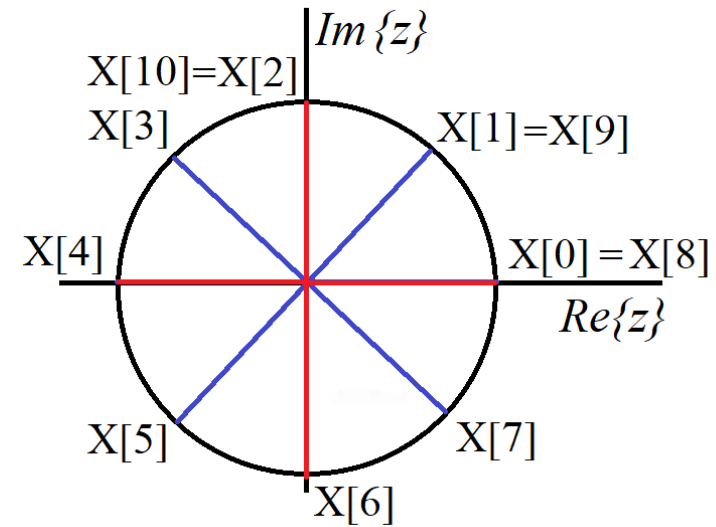
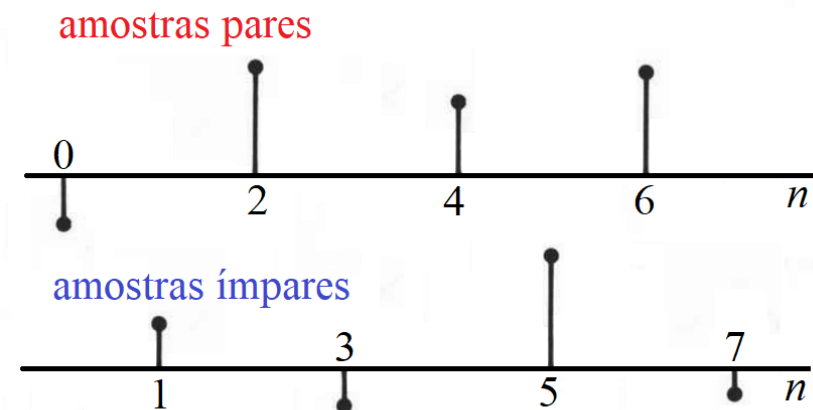
## Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- O algoritmo da dizimação no tempo consiste em segmentar (dizimar) a sequência original em duas outras sequências. Uma contendo somente amostras pares da sequência original, a outra somente as amostras ímpares.
- Para cada sequência segmentada é computada uma DFT de comprimento  $N/2$ . A DFT de comprimento  $N$  pode ser obtida pela combinação linear das DFTs de comprimento  $N/2$ .
- Esse processo é implementado de forma recursiva indefinidamente.



A Transformada Rápida de Fourier  
(FFT - Fast Fourier Transform):  
Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- A sequência original é segmentada em duas sequências: uma só contém amostras de índices pares, a segunda somente amostras de índices ímpares.



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform): **Algoritmo da Dizimação no tempo**

- Genericamente para qualquer comprimento  $N$ , os coeficiente da DFT podem ser escritos como

$$X[k] = X[(k)_N] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

- Matematicamente podemos separar no cálculo dos coeficientes  $X[k]$  as amostras de índice par e as de índice ímpar

$$X[k] = X[(k)_N] = \sum_{par} x[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} + \sum_{ímpar} x[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Podemos formalizar esta proposição fazendo  $n = 2r$  para os índices pares e  $n = (2r+1)$  para os índices ímpares na forma

$$X[k] = X[(k)_N] = \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r] e^{-j\frac{2\pi}{N}k(2r)} + \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r+1] e^{-j\frac{2\pi}{N}k(2r+1)}$$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Dividindo por 2 no numerador e no denominador do expoente do primeiro termo do segundo membro da equação e, no segundo termo, retirando o termo que não depende de  $r$  de dentro do somatório e dividindo numerador e denominador do expoente por 2, resulta em

$$X[k] = X[(k)_N] = \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r] e^{-j\frac{2\pi}{N/2}kr} + e^{-j\frac{2\pi}{N}k} \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r + 1] e^{-j\frac{2\pi}{N/2}kr}$$

# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Inspeccionando os dois termos do segundo membro da equação

$$X[k] = X[(k)_N]$$
$$= \left( \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r] e^{-j\frac{2\pi}{N/2}kr} \right) + e^{-j\frac{2\pi}{N}k} \left( \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r+1] e^{-j\frac{2\pi}{N/2}kr} \right)$$

- DFT da amostras pares  
(comprimento  $\frac{N}{2}$  amostras)

- DFT da amostras ímpares  
(comprimento  $\frac{N}{2}$  amostras)



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Denotando a DFT das amostras pares (de comprimento  $N/2$ ) por

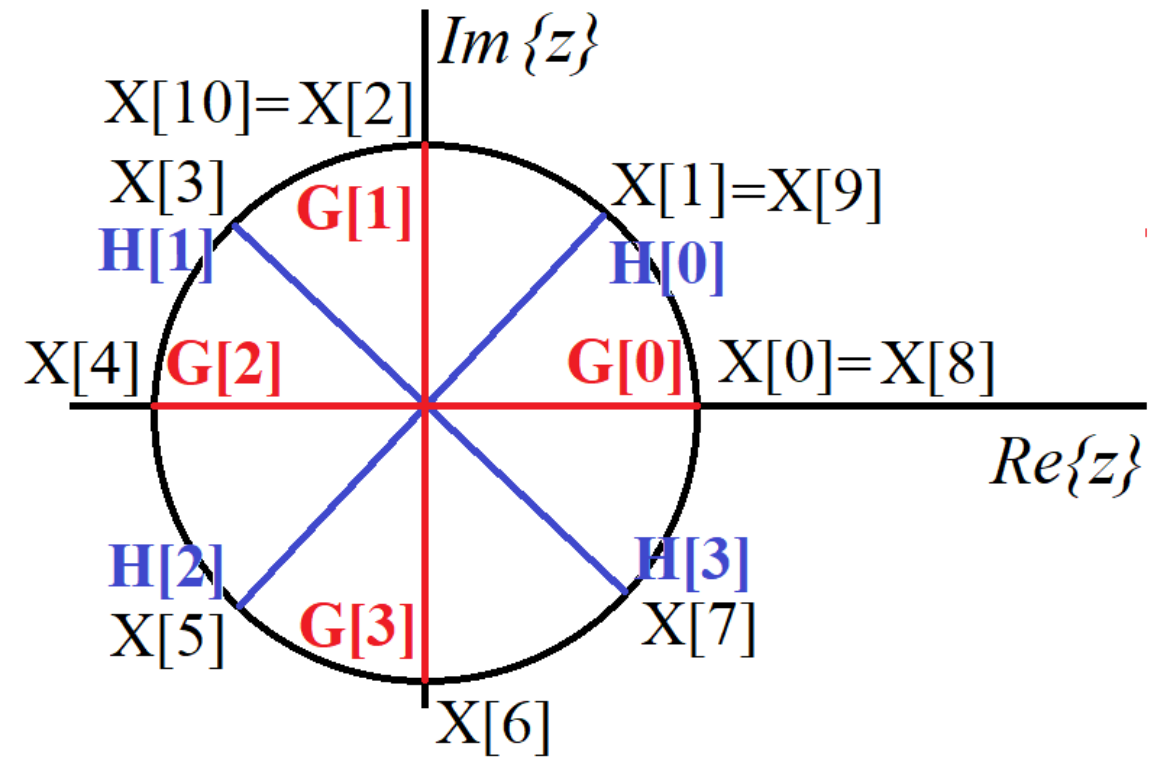
$$G[k] = G[(k)_{N/2}] = \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r] e^{-j\frac{2\pi}{N/2}kr}$$

- Denotando a DFT das amostras ímpares (de comprimento  $N/2$ ) por

$$H[k] = H[(k)_{N/2}] = \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2r + 1] e^{-j\frac{2\pi}{N/2}kr}$$



A Transformada Rápida de Fourier  
(FFT - Fast Fourier Transform):  
Algoritmo da **Dizimação no tempo**



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Fazendo  $e^{-j\frac{2\pi}{N}k} = W_N^k$  podemos rescrever a DFT na forma

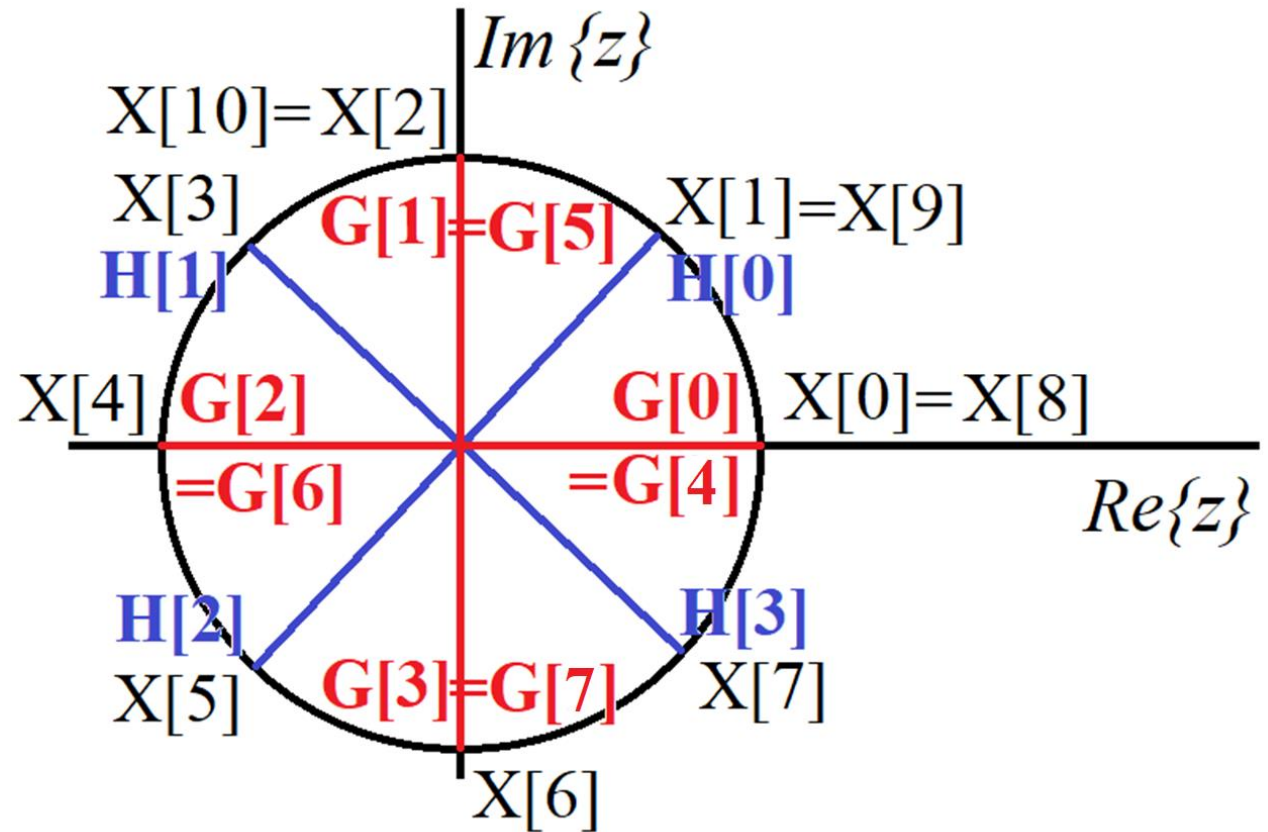
$$X[(k)_N] = G[(k)_{N/2}] + W_N^k H[(k)_{N/2}]$$

- A expressão acima nos diz que é possível representar uma DFT módulo N pela combinação linear de duas DFTs módulo N/2.

A Transformada Rápida de Fourier  
(FFT - Fast Fourier Transform):  
Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- $G[k]$  é circular módulo  $N/2$ .

$$G[k] = G[(k)_{N/2}]$$

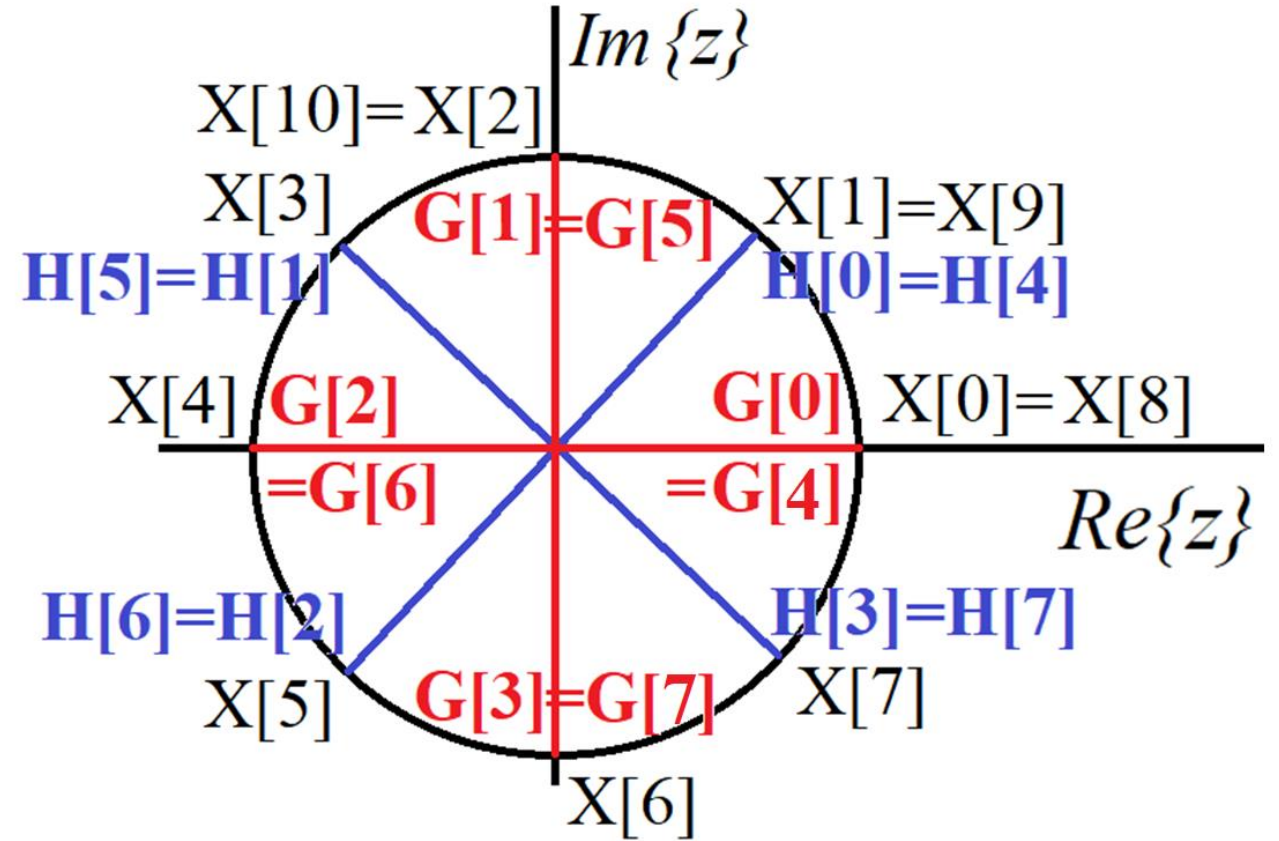




## A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform):

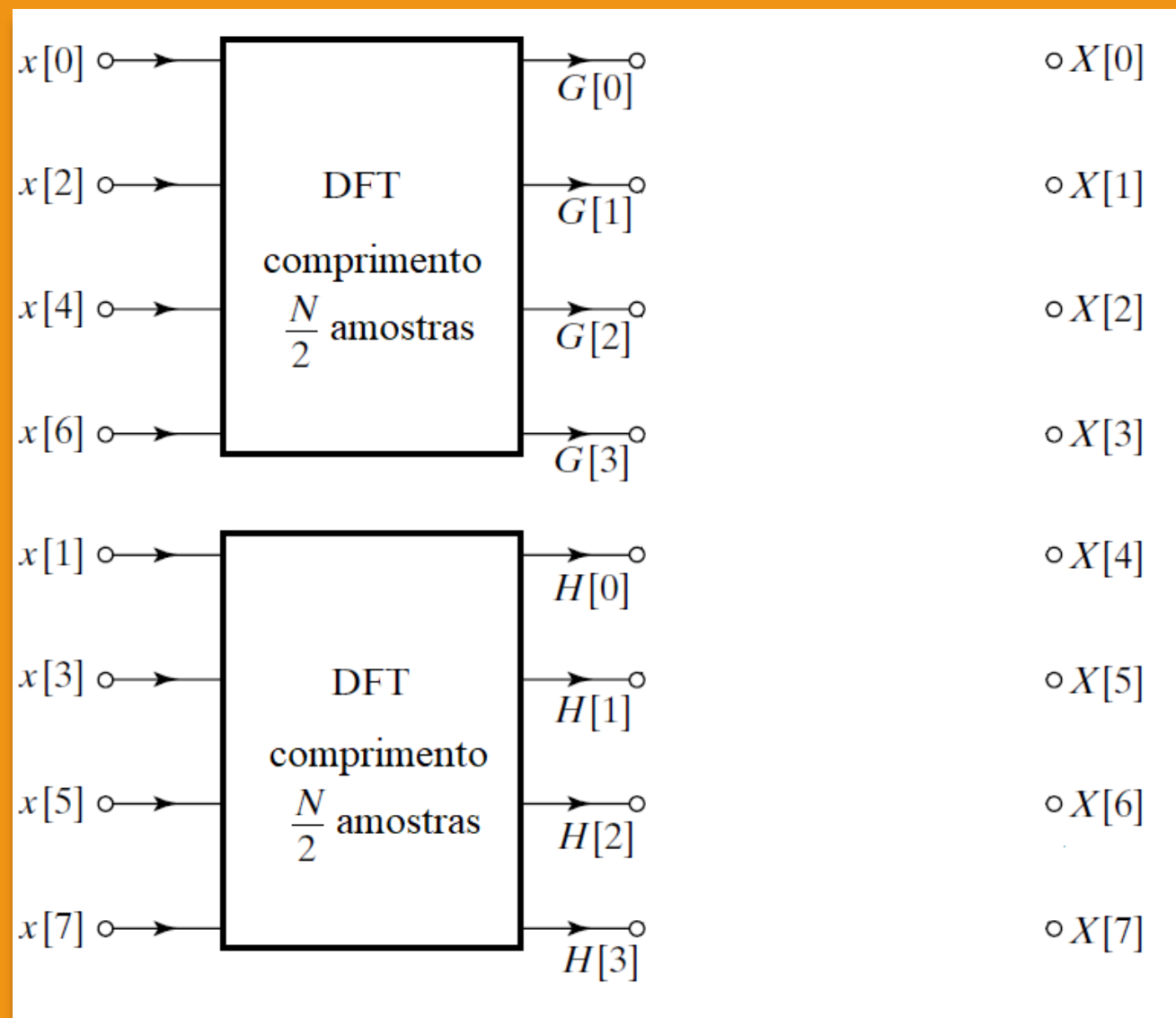
- $H[k]$  também é circular módulo  $N/2$ .

$$H[k] = H[(k)_{N/2}]$$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da Dizimação no tempo

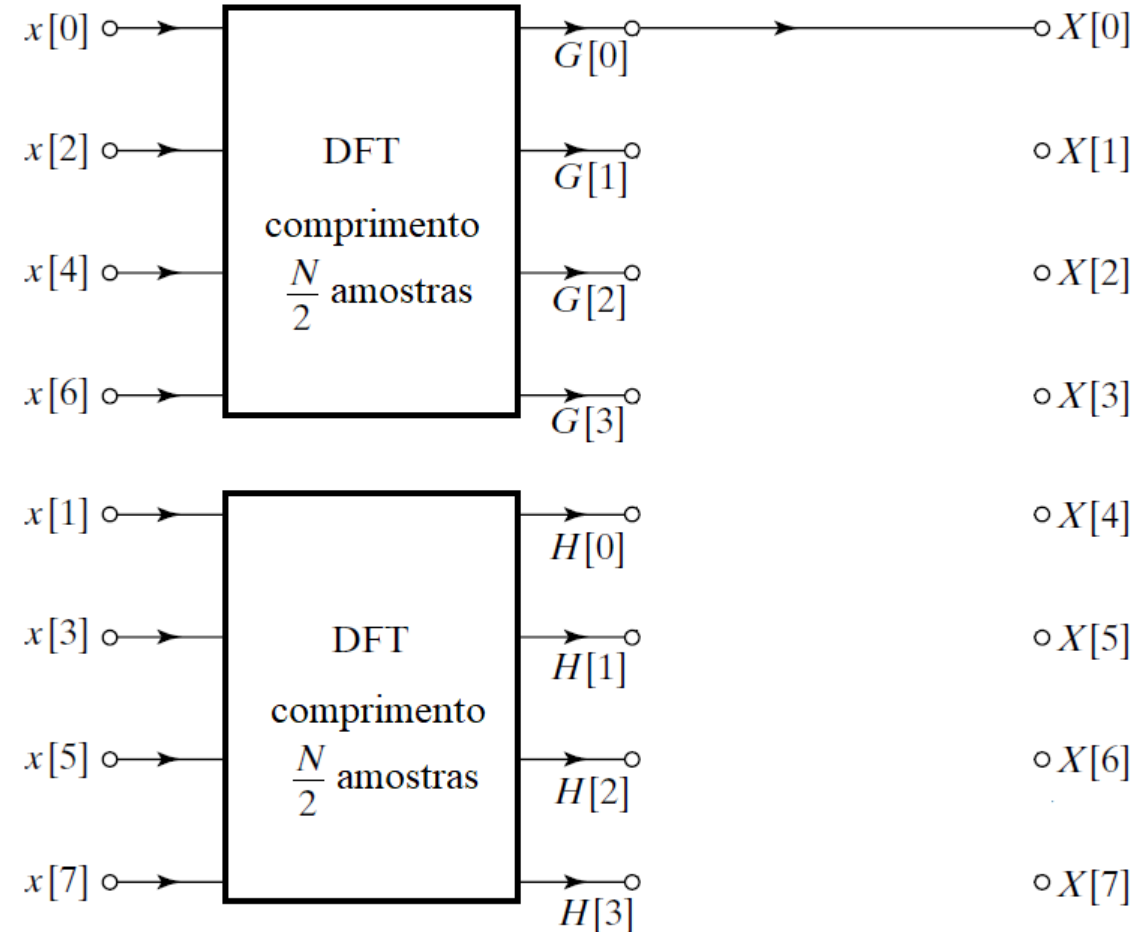
- Exemplo:  $N = 8$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform):

## Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- $X[k]$  pode ser expresso como:
- $X[(k)_N] = G[(k)_{N/2}] + W_N^k H[(k)_{N/2}]$
- Para  $k=0$  e  $N = 8$   
 $X[(0)_8] = G[(0)_4] + \dots$

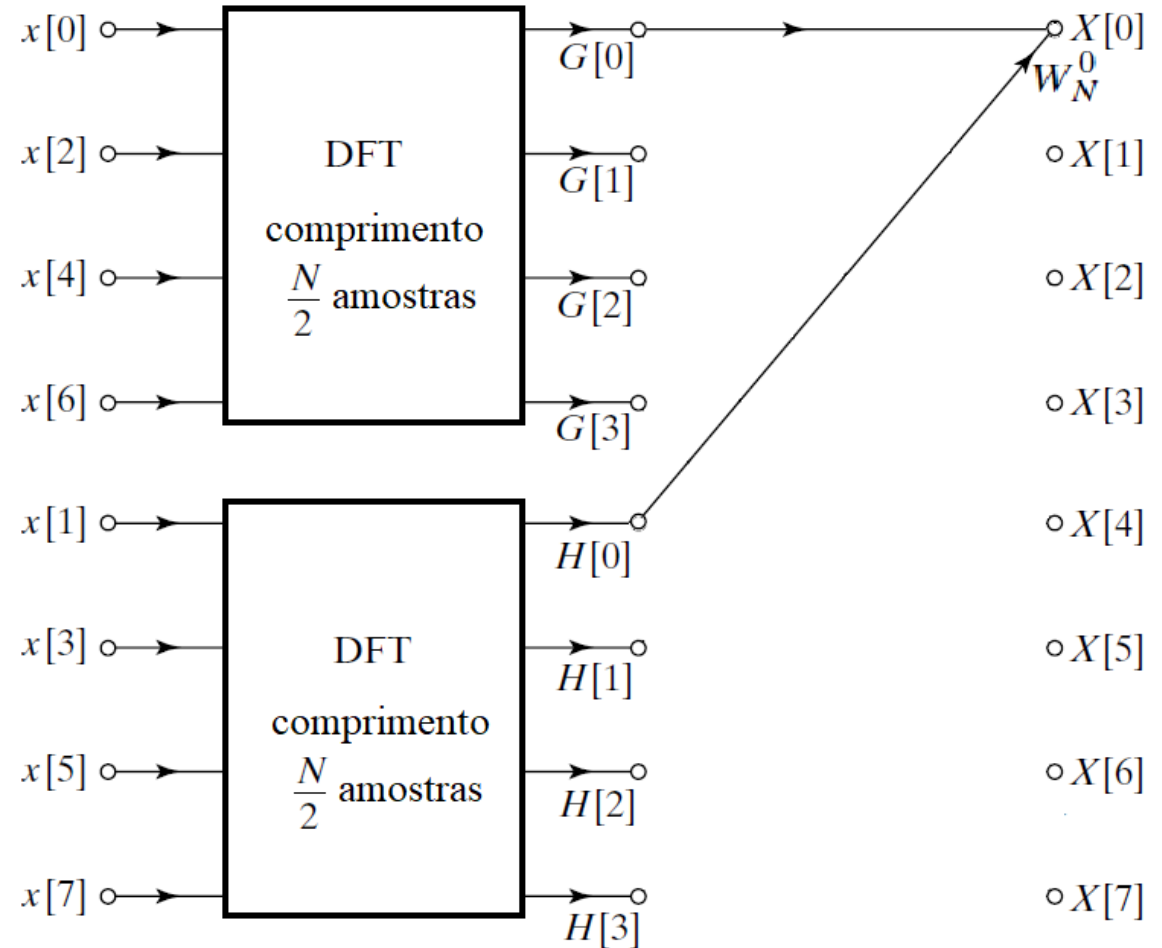




# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 0$ .

$$X[(0)_8] = G[(0)_4] + W_8^0 H[(0)_4]$$

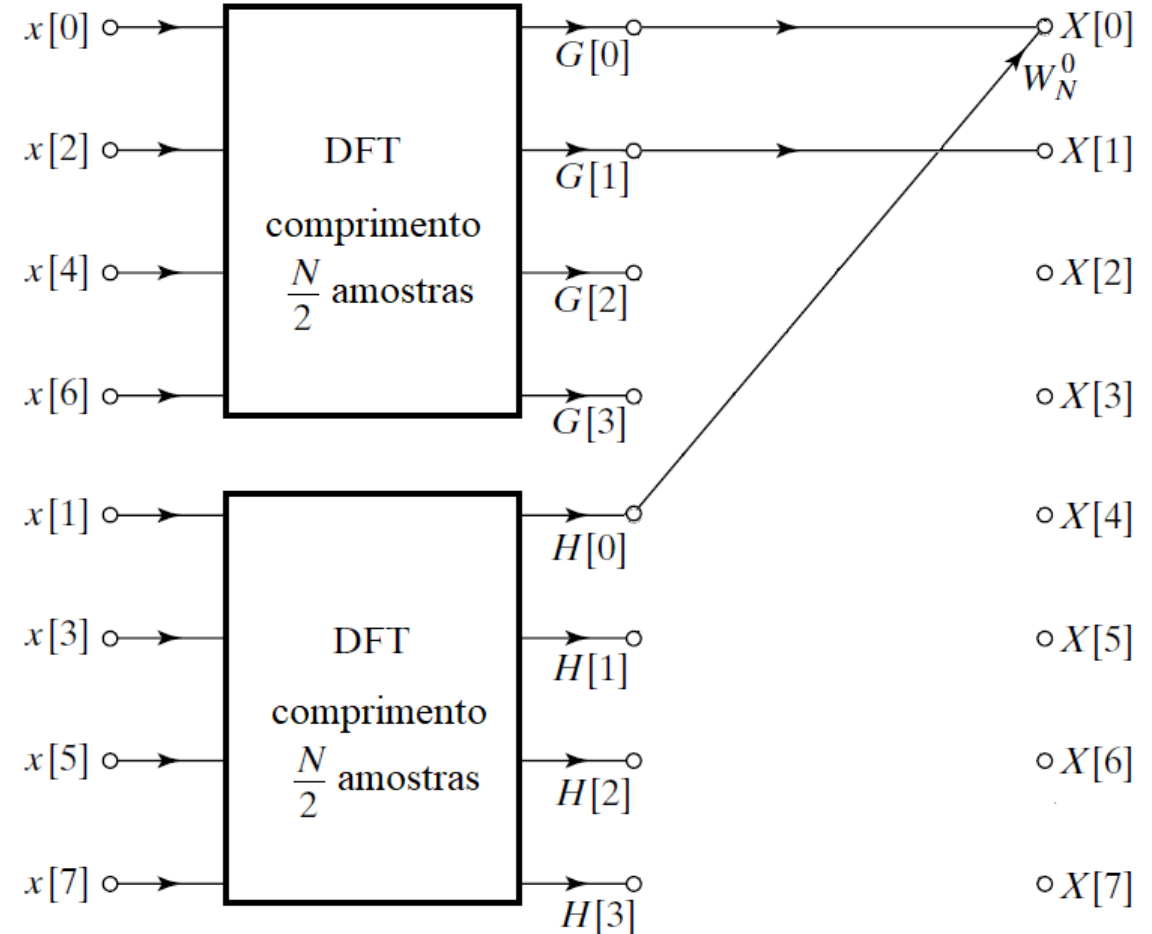


# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform):

## Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 1$ .

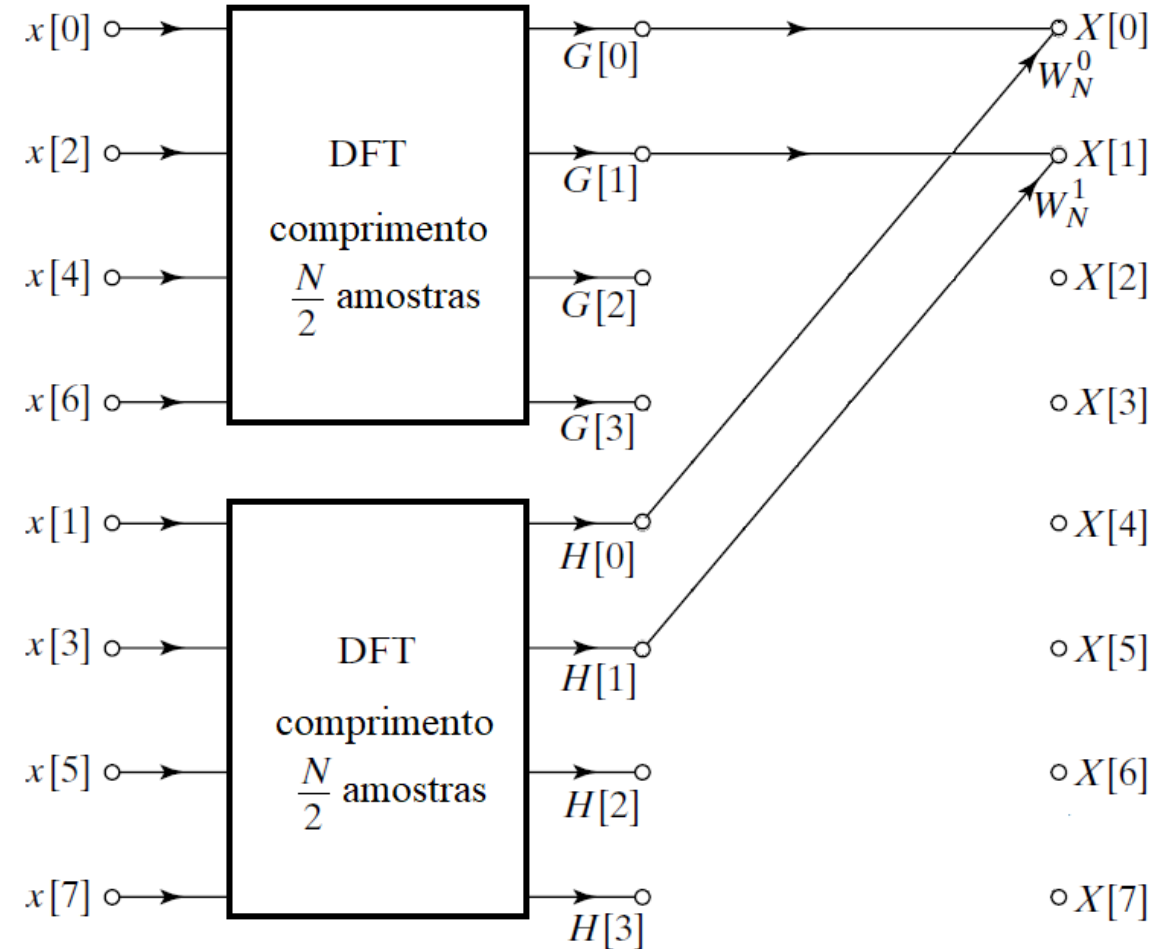
$$X[(1)_8] = G[(1)_4] + \dots$$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 1$ .

$$X[(1)_8] = G[(1)_4] + W_8^1 H[(1)_4]$$

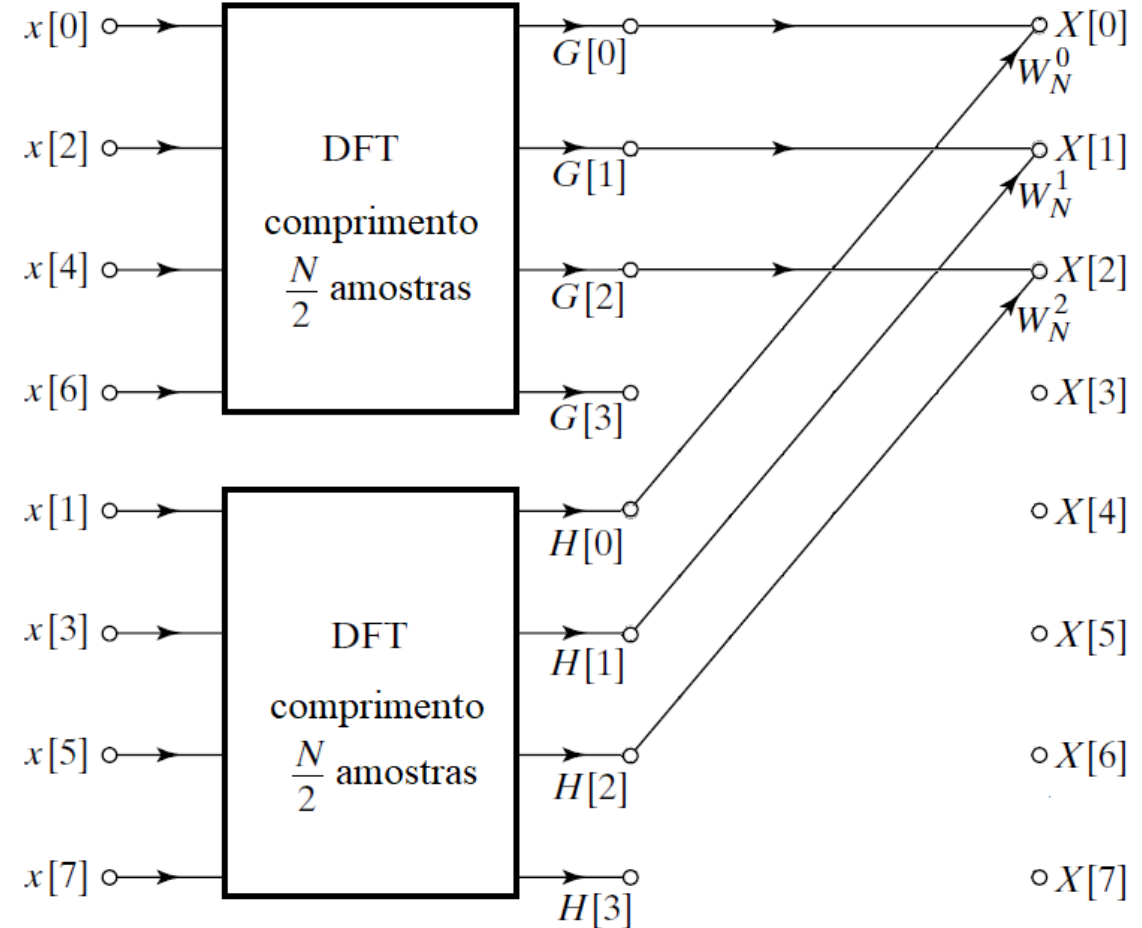




# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 2$ .

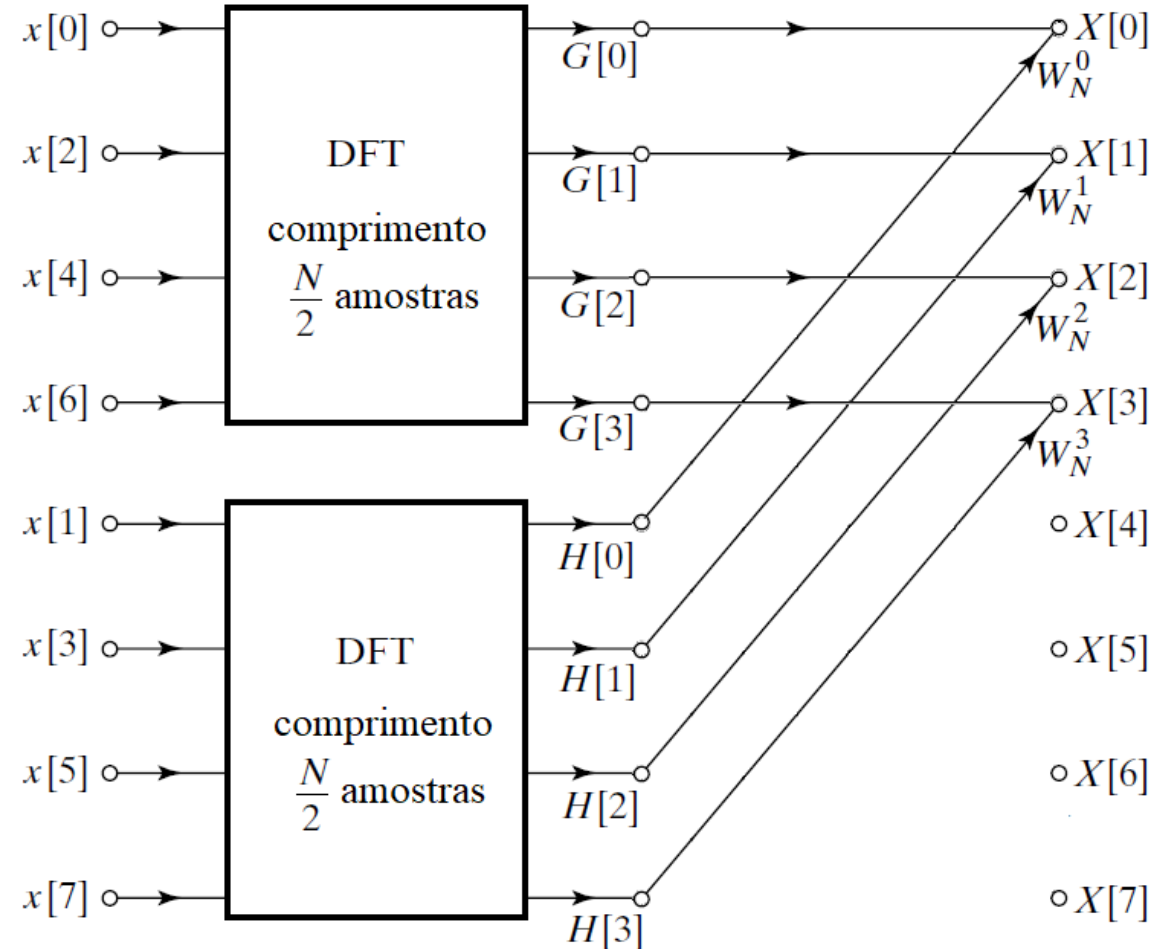
$$X[(2)_8] = G[(2)_4] + W_8^2 H[(2)_4]$$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 3$ .

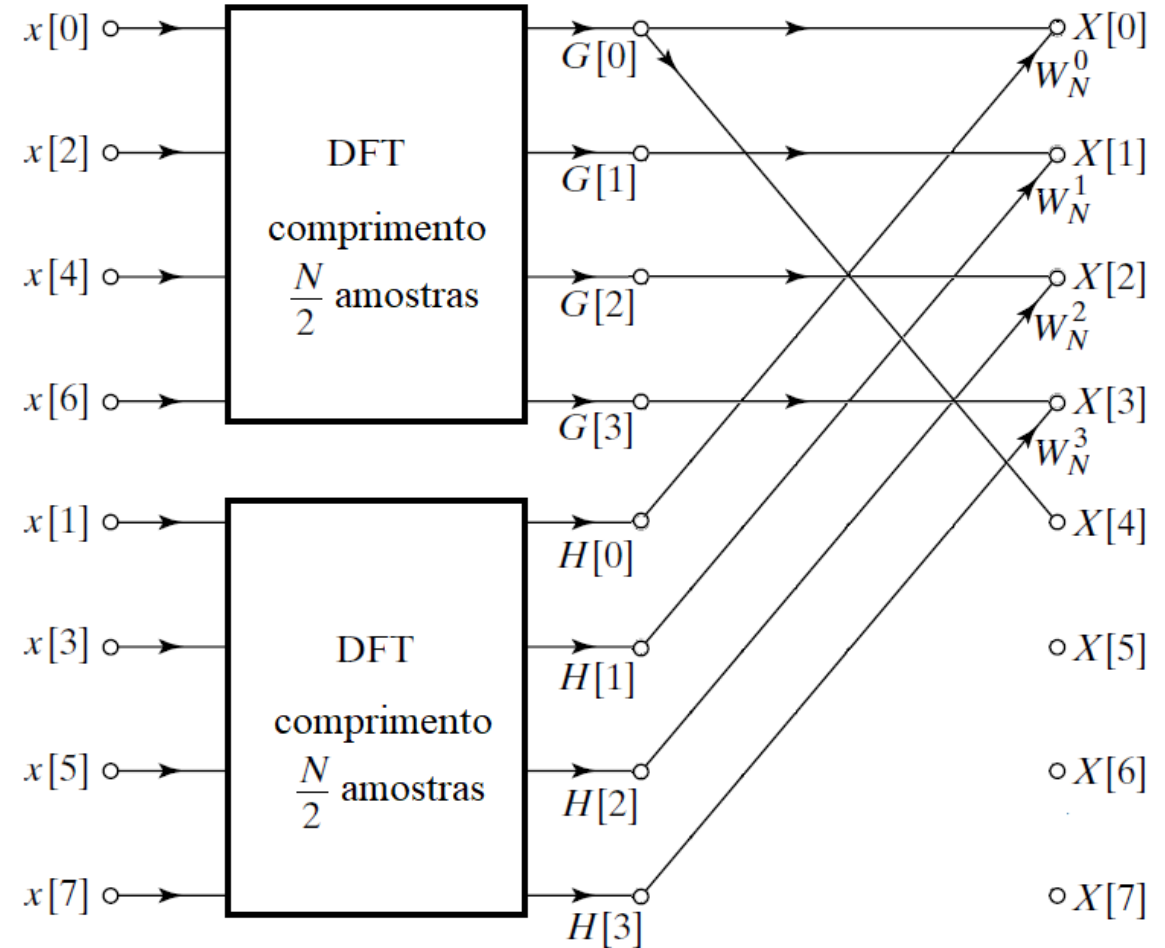
$$X[(3)_8] = G[(3)_4] + W_8^3 H[(3)_4]$$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 4$ .

$$X[(4)_8] = G[(0)_4] + \dots$$

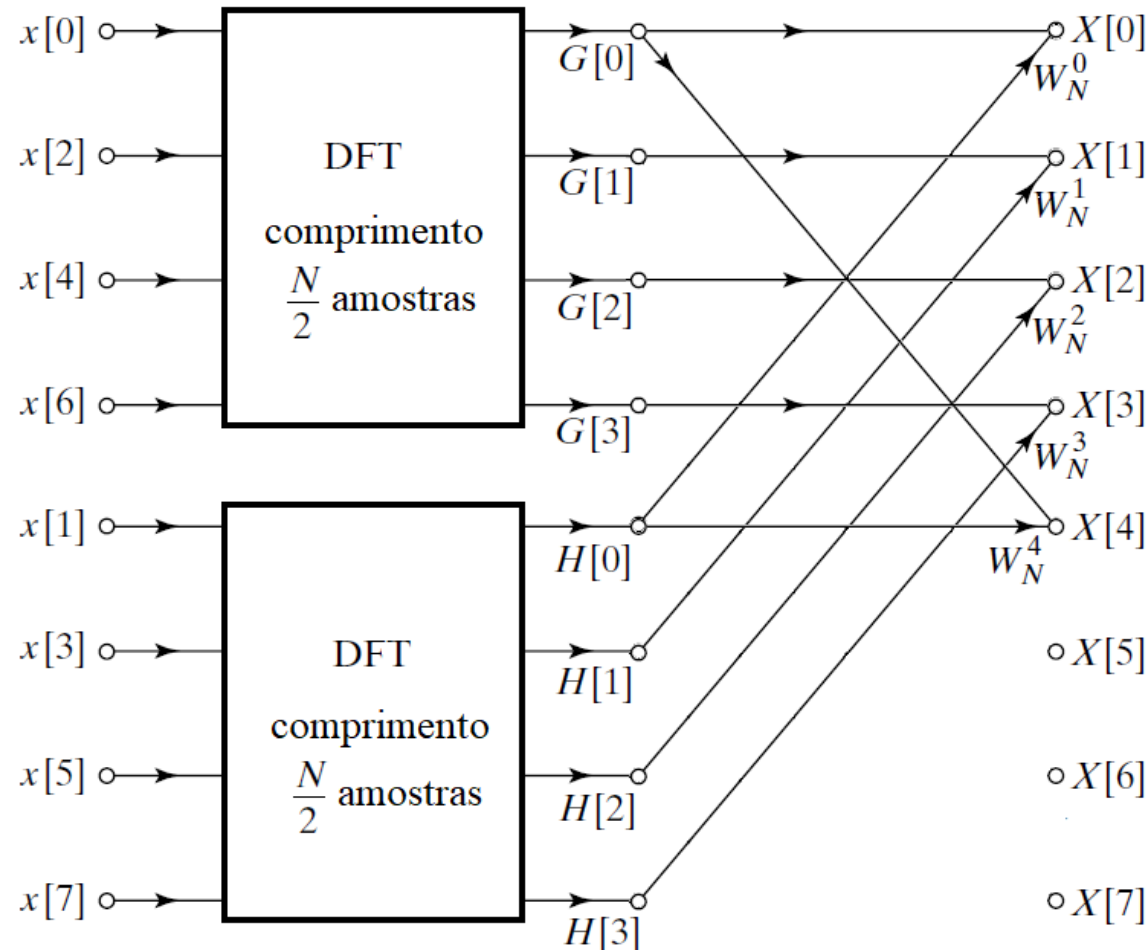




# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 4$ .

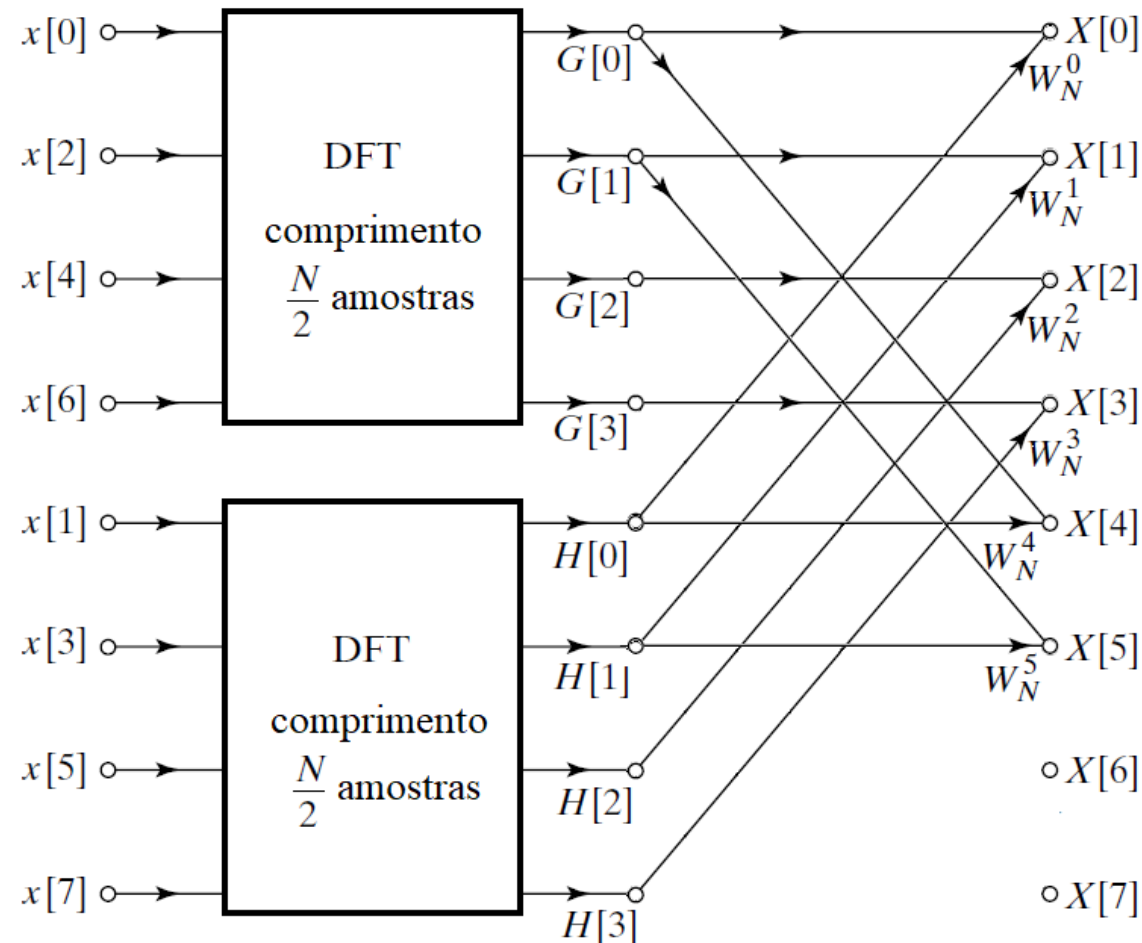
$$X[(4)_8] = G[(0)_4] + W_8^4 H[(0)_4]$$



# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 5$ .

$$X[(5)_8] = G[(1)_4] + W_8^5 H[(1)_4]$$



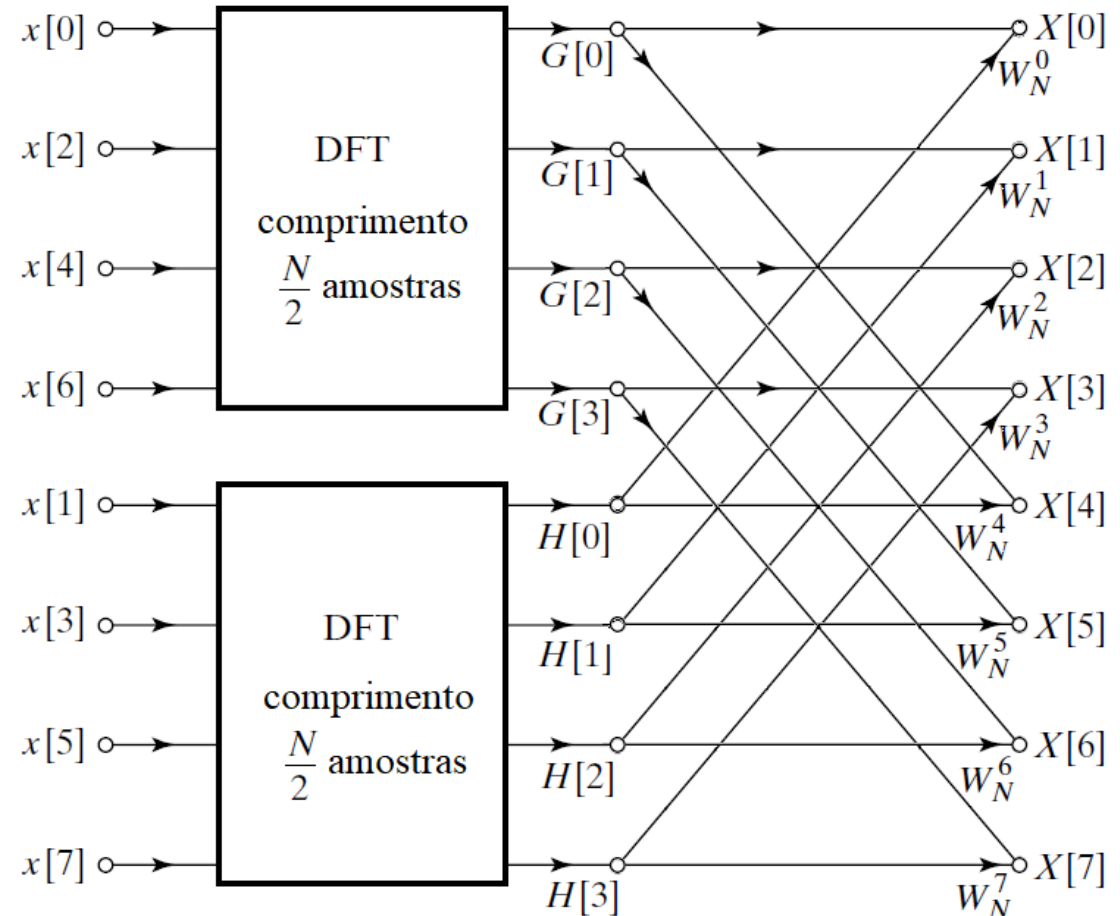
# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform): Algoritmo da **Dizimação no tempo**

- Para  $k = 6$  e  $7$ .

$$X[(6)_8] = G[(2)_4] + W_8^6 H[(2)_4]$$

$$X[(7)_8] = G[(3)_4] + W_8^7 H[(3)_4]$$

- Total de operações:  
 $N + 2(N/2)^2 = 40$   
operações complexas



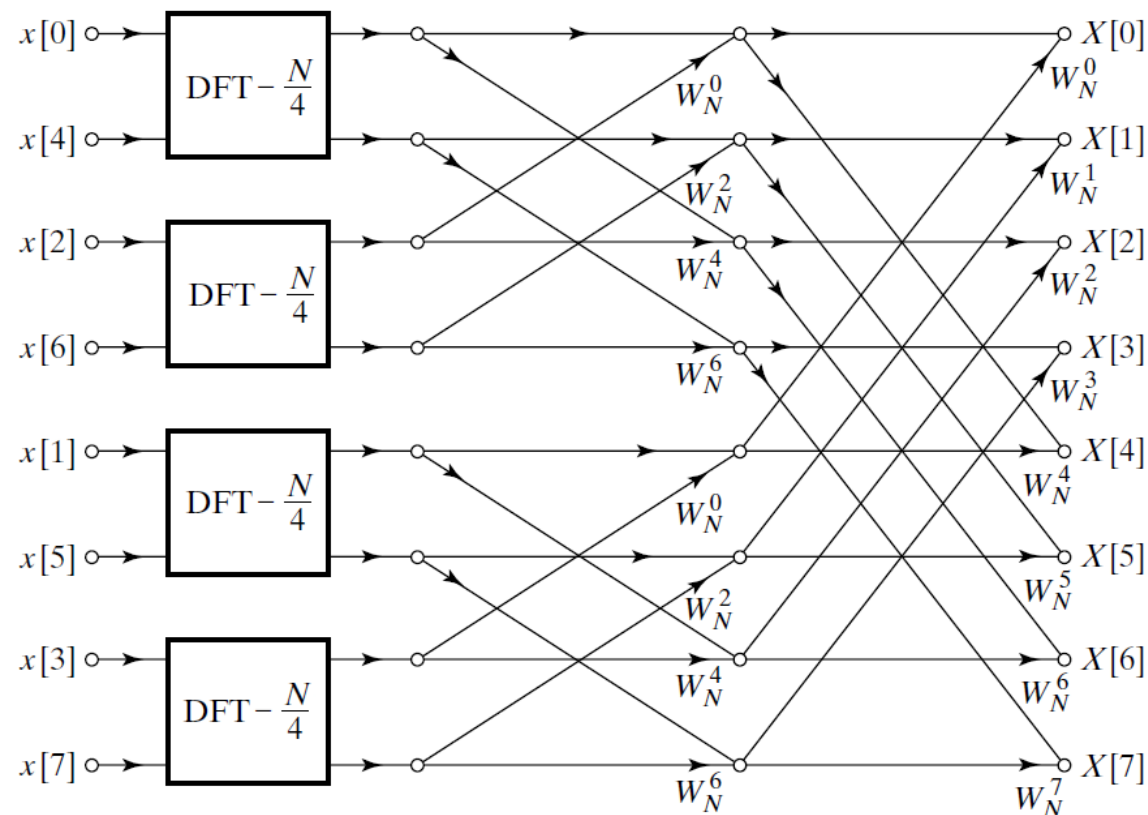


# A Transformada Rápida de Fourier (FFT – Fast Fourier Transform)

- Aplicando a dizimação no tempo novamente: pode-se computar uma DFT de tamanho  $N/2$  por meio de combinação linear de duas DFTs de tamanho  $N/4$ .

## A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Aplicando a dizimação no tempo novamente: pode-se computar uma DFT de tamanho  $N/4$  por uma combinação linear de 2 DFTs de tamanho  $N/8$ .
- Total de operações:  
 $2N + 4(N/4)^2 = 32$   
operações complexas

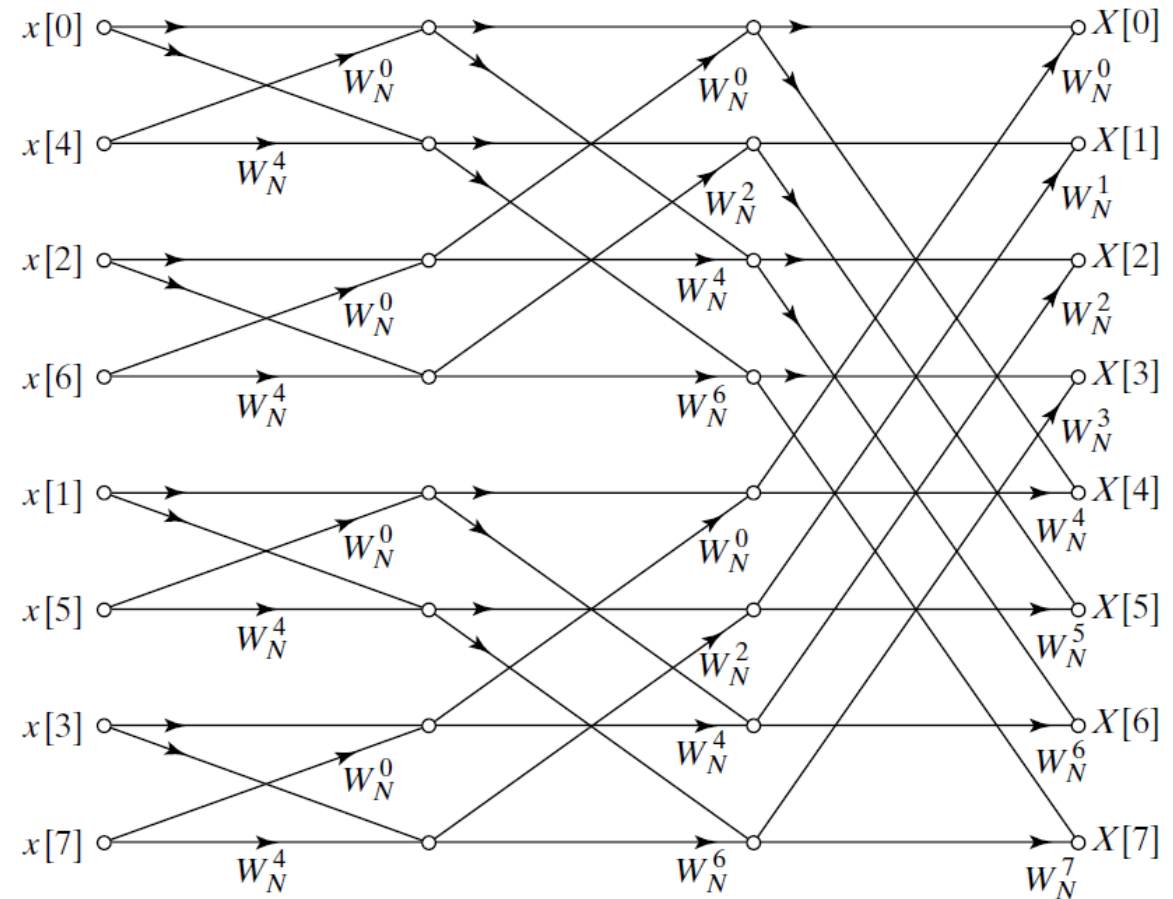


## A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Diagrama de fluxo final para uma FFT de comprimento

$$N = 8.$$

- Total de operações:  
 $3N = 24$  operações complexas





## A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Este algoritmo é denominado: FFT de radical 2.
- Observe que a quantidade de amostras necessárias para a implementação do algoritmo de radical 2 precisa ser uma potência inteira de dois, para que a dizimação aplicada na forma recursiva termine com uma DFT de duas amostras.
- Em cada estágio da FFT são necessárias  $N$  operações complexas e, no total, existem  $\log_2 N$  estágios.

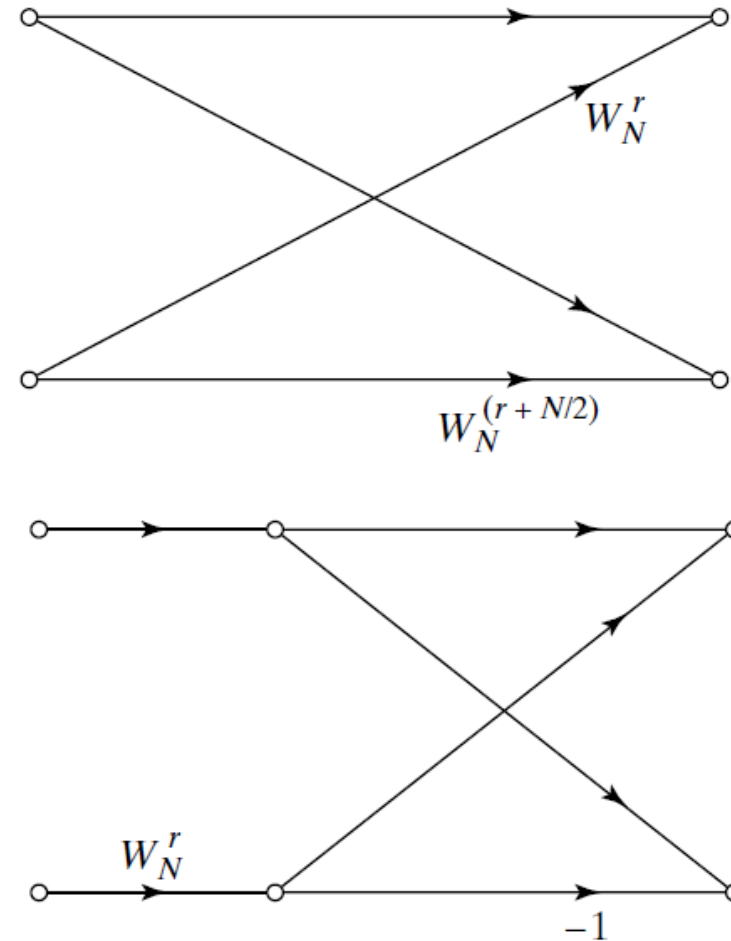
## A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- A complexidade computacional é  $\mathcal{O}(N \log_2 N)$  operações complexas.
- Comparação com a DFT:
  - $N = 256$  amostras; DFT: 65536 operações – FFT: 2048 operações; Razão: 32
  - $N = 512$  amostras; DFT: 262144 operações – FFT: 4608 operações; Razão: 58.89
  - $N = 1024$  amostras; DFT: 1048576 operações – FFT: 1024 operações; Razão: 102.4



## A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

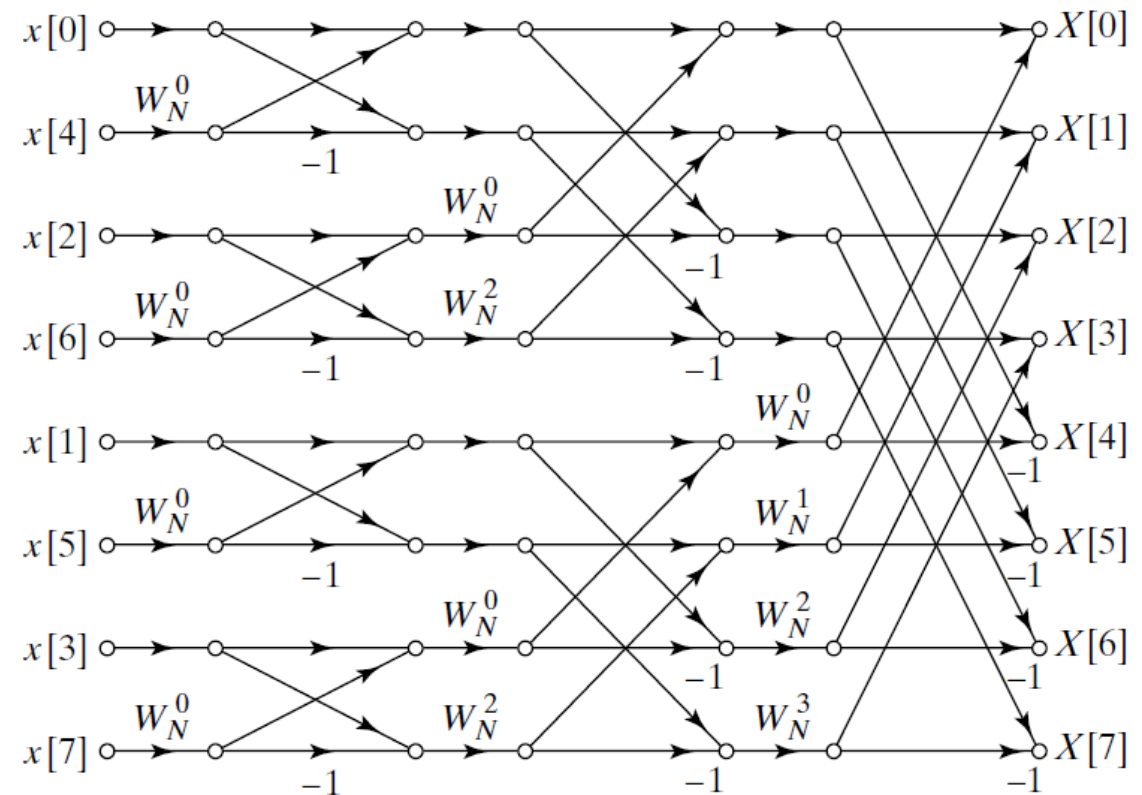
- Estrutura básica do grafo de fluxo: borboleta (butterfly).
- A borboleta pode ser otimizada:
$$W_N^{(r + \frac{N}{2})} = -W_N^r$$
- Somente uma operação complexa é necessária.





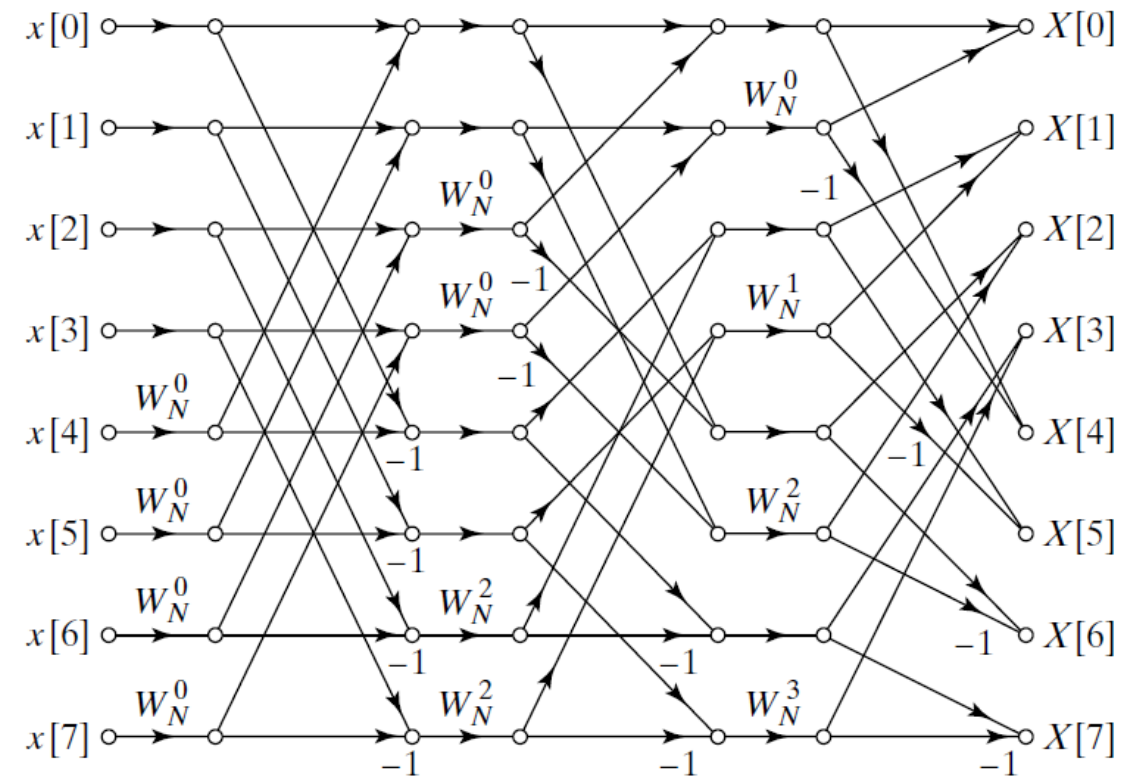
# A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Grafo de fluxo com butterfly otimizada para FFT de comprimento  $N = 8$ .



## A Transformada Rápida de Fourier (FFT - Fast Fourier Transform)

- Outro algoritmo: Entrada e saída com índices na ordem normal (crescente).



# Realização de SLID-FIR por meio da FFT

- A saída de um SLID pode ser calculado pela convolução linear expressa por meio de.

$$y[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m]h[n - m]$$

- A convolução circular é uma operação que guarda alguma semelhança com a convolução linear, contudo os sinais são vistos com circulares. Matematicamente pode-se postular

$$\hat{y}[n] = \sum_{m=0}^{N-1} h[(m)_N]x(n - m)_N$$



# Realização de SLID-FIR por meio da FFT

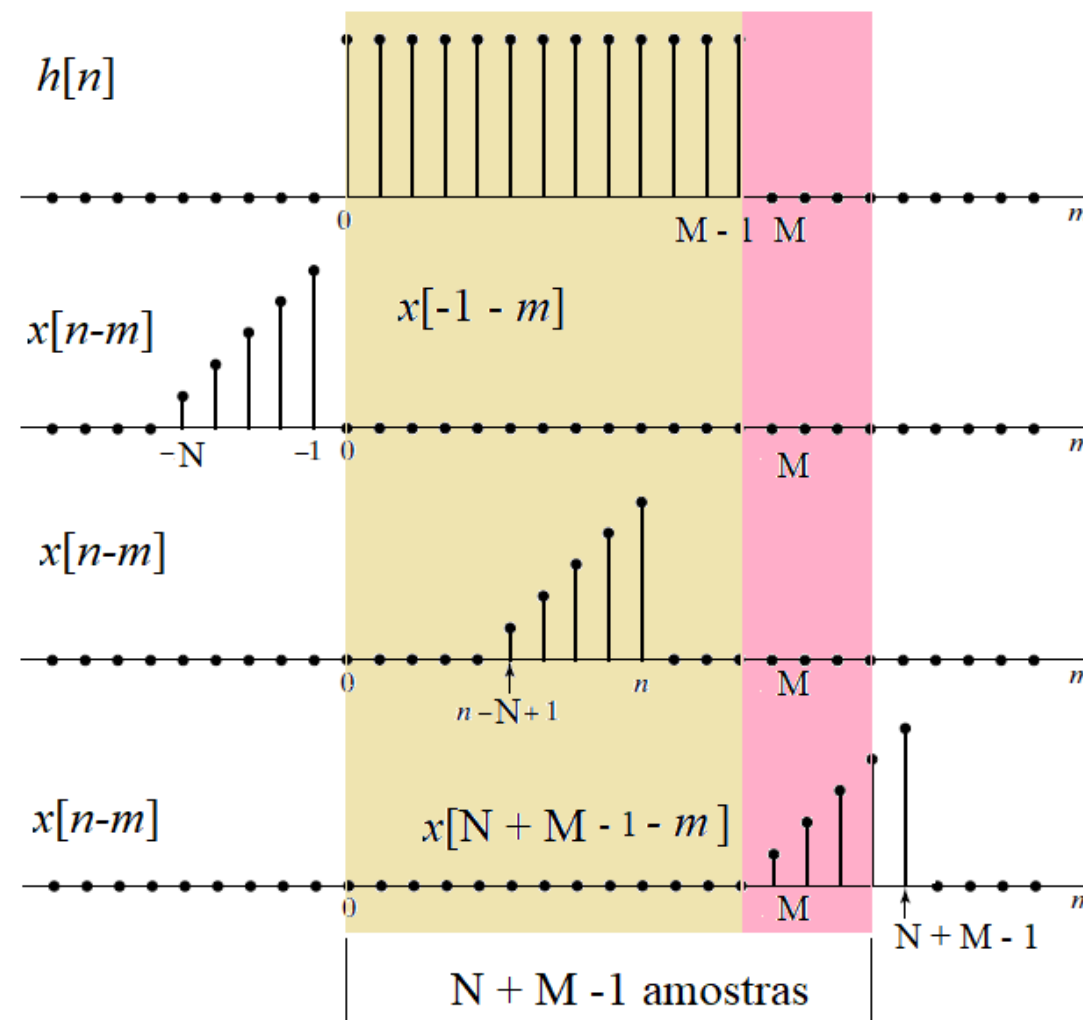
- Se  $x[n]$  for finito e possui  $N$  amostras e  $h[n]$  resposta impulsional de um SLID-FIR possui  $M$  amostras, precisamos saber em que condições teremos:

$$y[n] = \hat{y}[n]$$

$$\sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m]h[n-m] = \sum_{m=0}^{N-1} h[(m)_Q]x[(n-m)_Q]$$

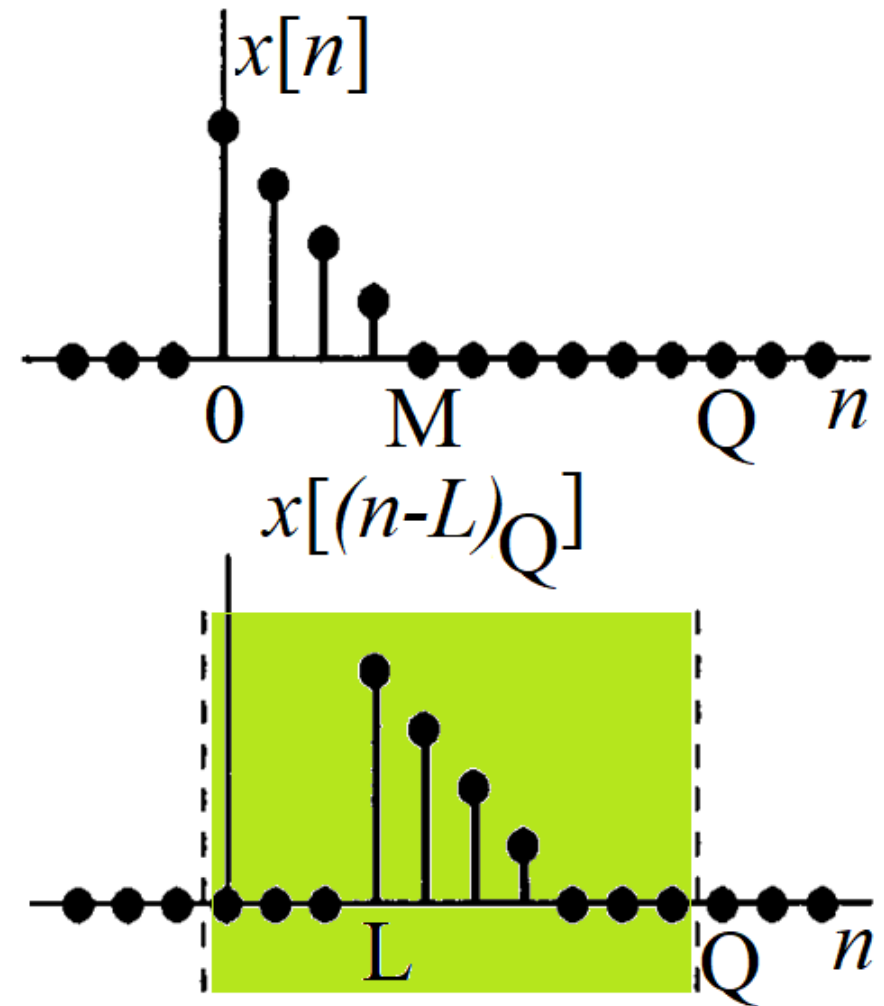
# Realização de SLID-FIR por meio da FFT

- Considere duas sequências finitas:
- $h[n]$  a resposta impulsional de um SLID do tipo FIR  $n \in [0, M - 1]$  e
- $x[n]$  uma entrada genérica e de comprimento finito  $n \in [0, N - 1]$
- A vonvolução linear  $h[n] * x[n]$  produz  $M + N - 1$  amostras.



# Realização de SLID-FIR por meio da FFT

- Quando o deslocamento circular simulação deslocamento linear.





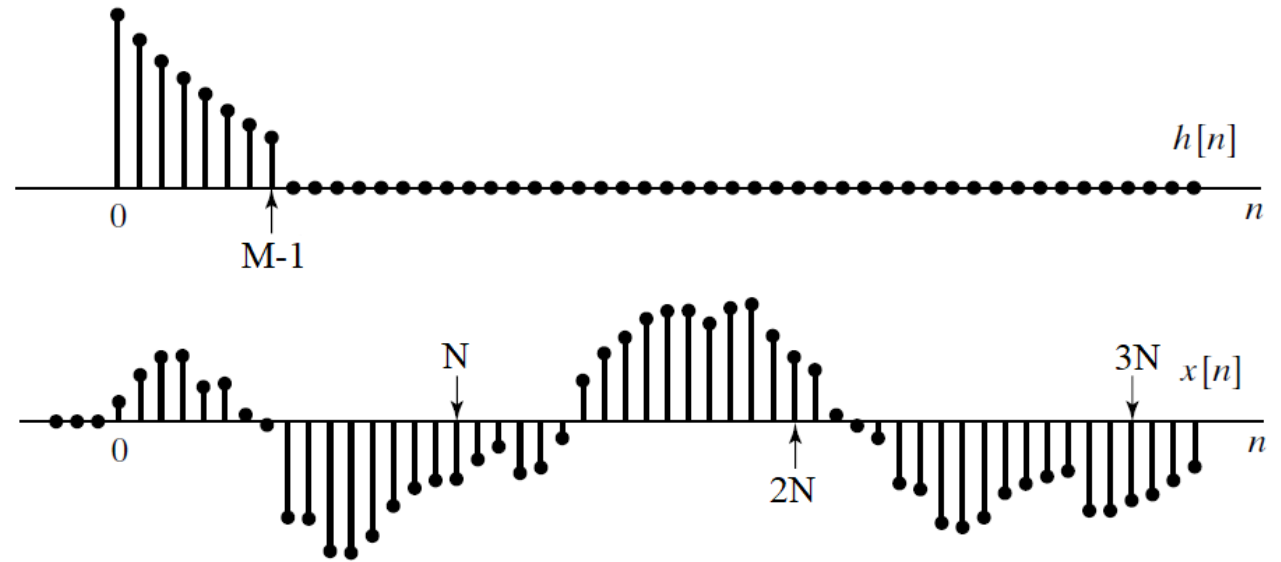
# Realização de SLID-FIR por meio da FFT

- Conclui-se que  $Q = N + M - 1$

$$\sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m]h[n-m] = \sum_{m=0}^{N-1} h[(m)_{(N+M-1)}]x[(n-m)_{(N+M-1)}]$$

# Realização de SLID-FIR por meio da FFT

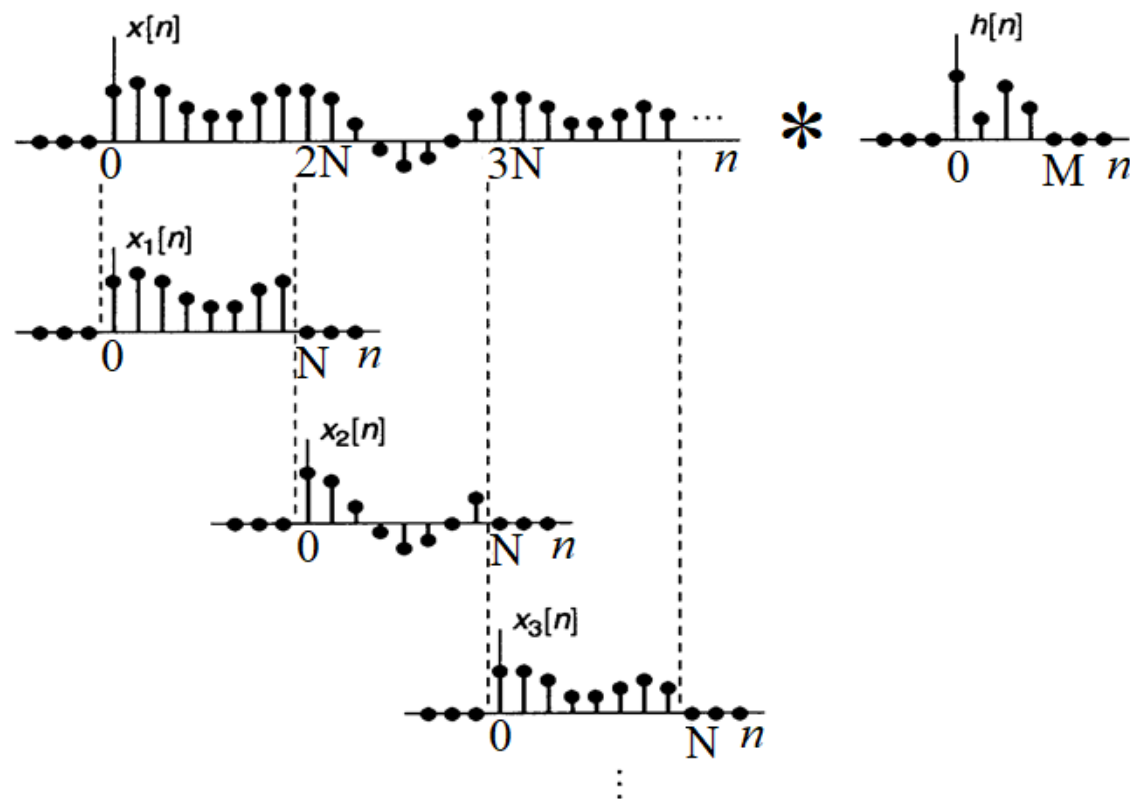
- A entrada  $x[n]$  pode ter comprimento indeterminado.



## Realização de SLID-FIR por meio da FFT: **superposição com soma**

- O sinal de entrada é segmentado em janelas de comprimento  $N$  amostras.
- $x[n]$  pode ser escrito como

$$x[n] = \sum_r x_r[n]$$





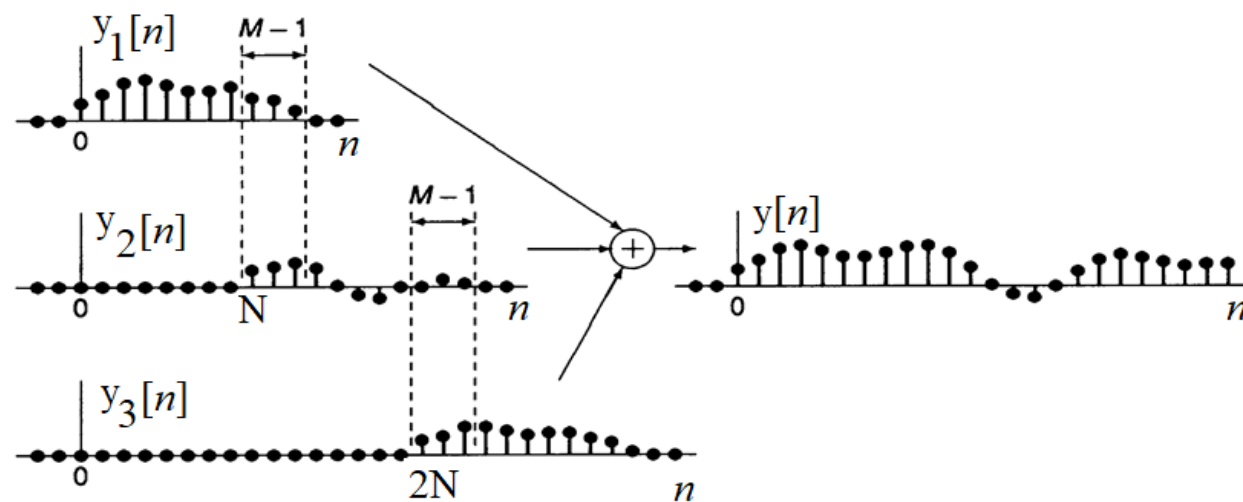
# Realização de SLID-FIR por meio da FFT: superposição com soma

- A convolução de cada janela de comprimento N amostras do sinal de entrada é convoluida com a resposta impulsional do SLID-FIR de comprimento M amostras.

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m]h[n-m] = x[n] * h[n] = \left( \sum_r x_r[n] \right) * h[n] \\ &= \sum_r (x_r[n] * h[n]) = \sum_r y_r[n] \quad (\mathbf{N + M - 1 \text{ amostras}}) \end{aligned}$$

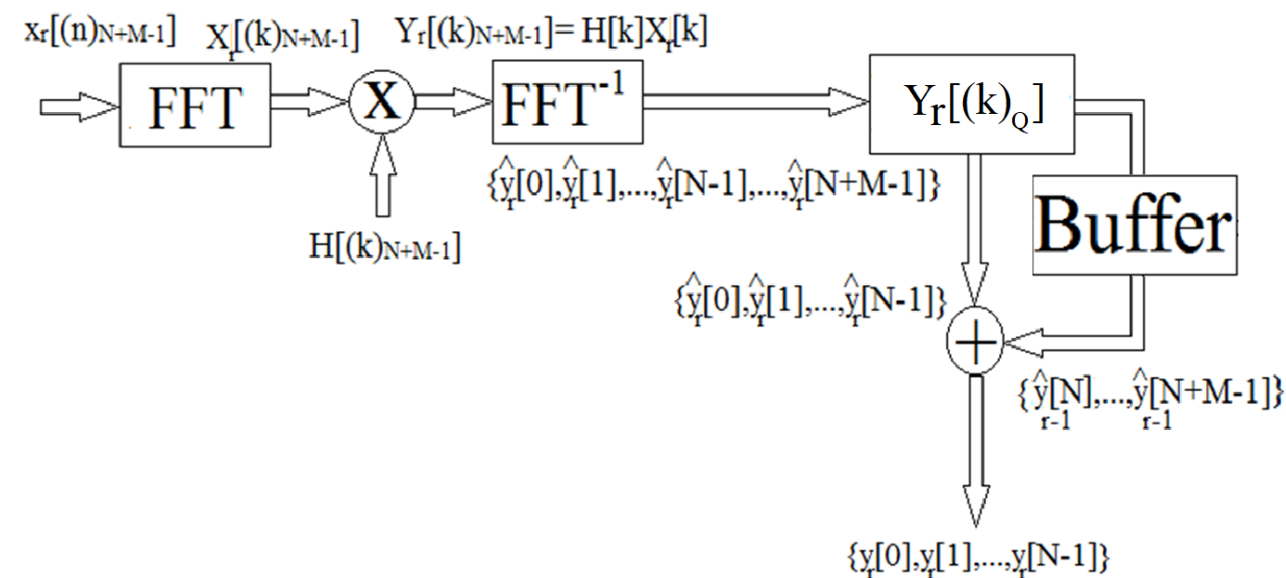
# Realização de SLID-FIR por meio da FFT: **superposição com soma**

- A combinação linear das convoluções  $y_r[n]$ ,  $r = 1, 2, \dots$  é realizada, produzindo o sinal obtido na saída do SLID.



# Realização de SLID-FIR por meio da FFT: superposição com soma

- Diagrama de blocos usando a FFT.
- Complexidade computacional:  
 $O(2Q \log_2 Q + Q + M - 1)$

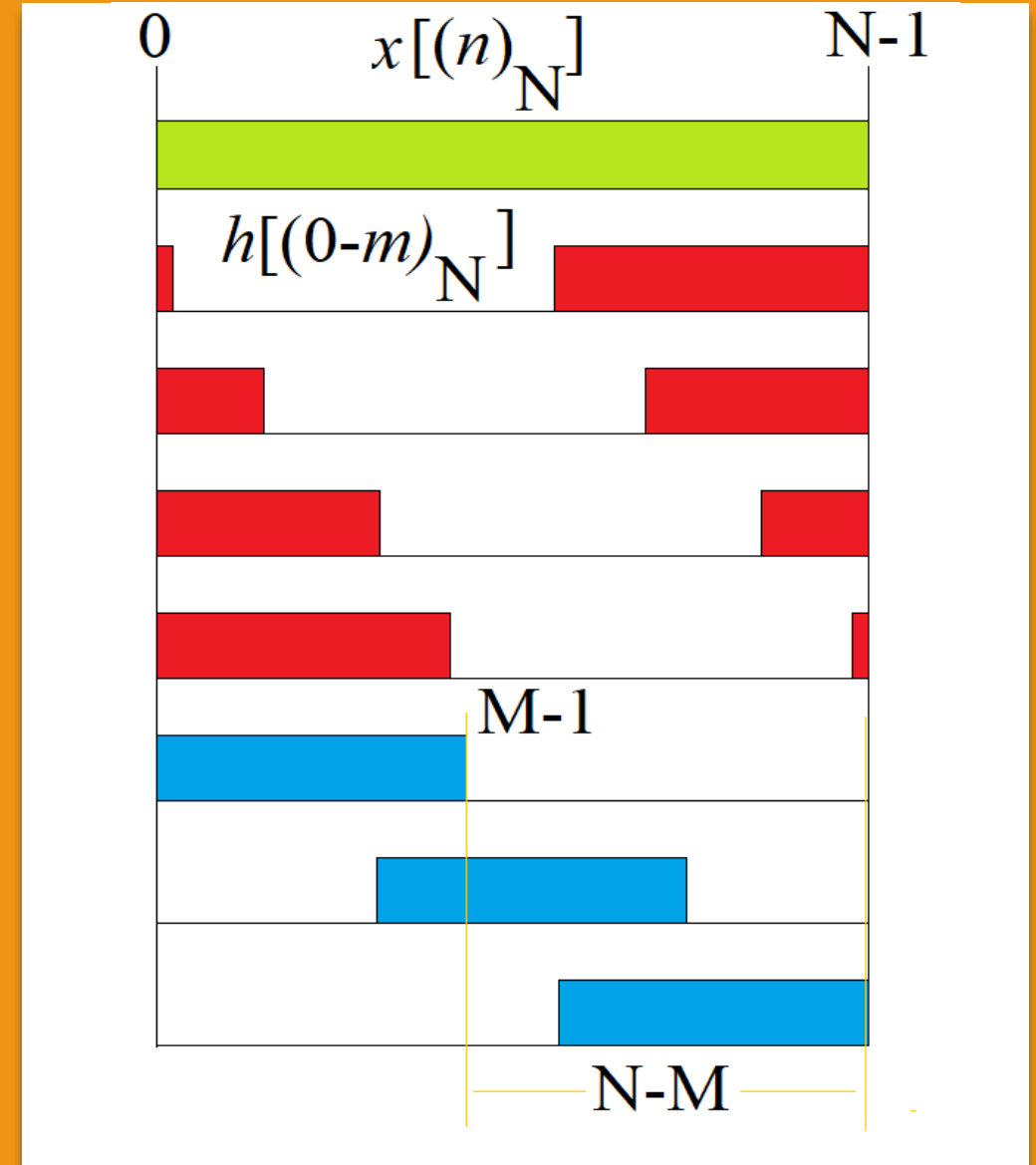




# Realização de SLID-FIR por meio da FFT: **superposição com armazenamento**

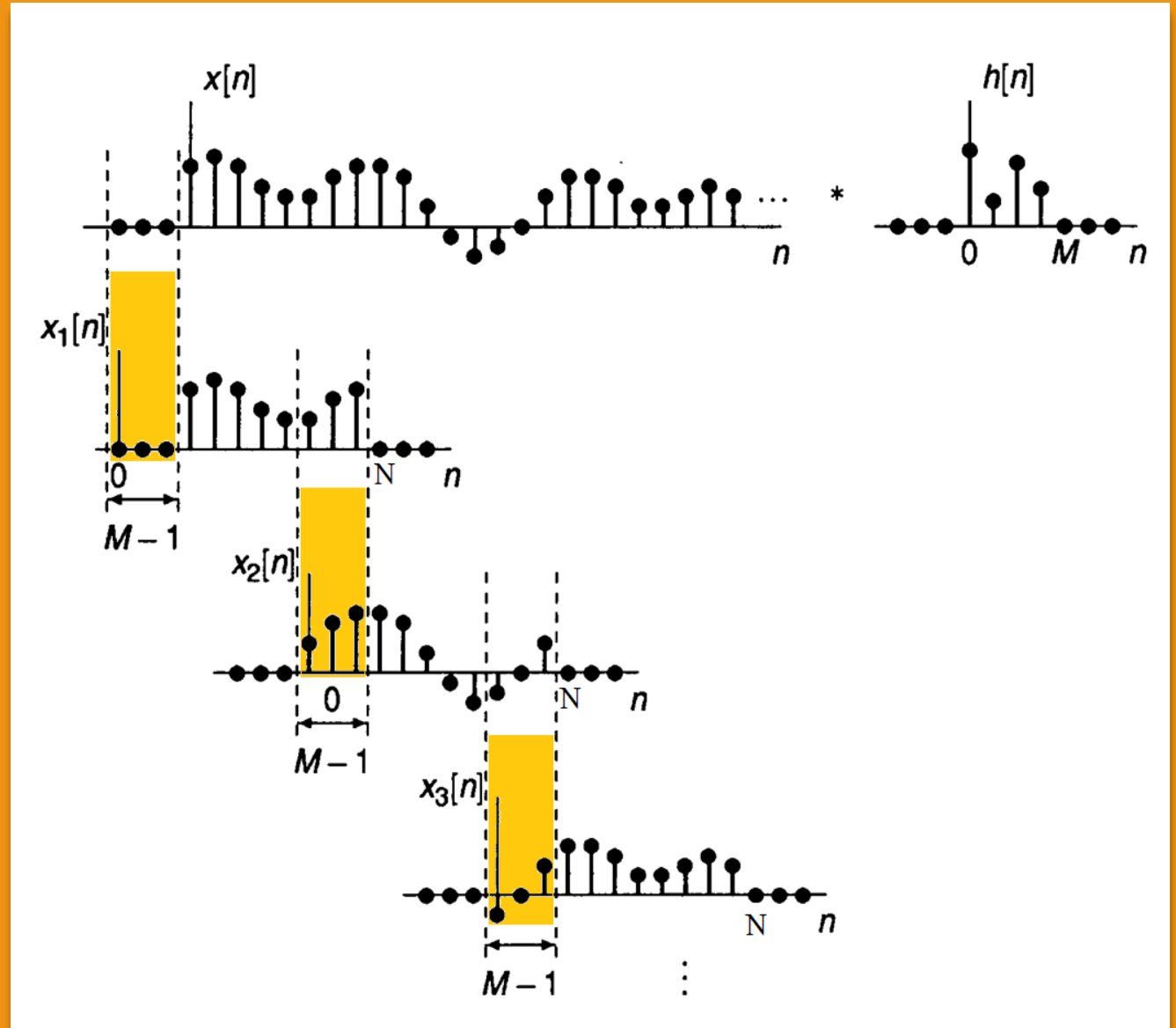
- Comparação entre convolução circular de comprimento N e convolução linear de comprimento (N+M-1).

$$\sum_{m=0}^{N-1} x[(m)_N] h[(n - m)_N]$$



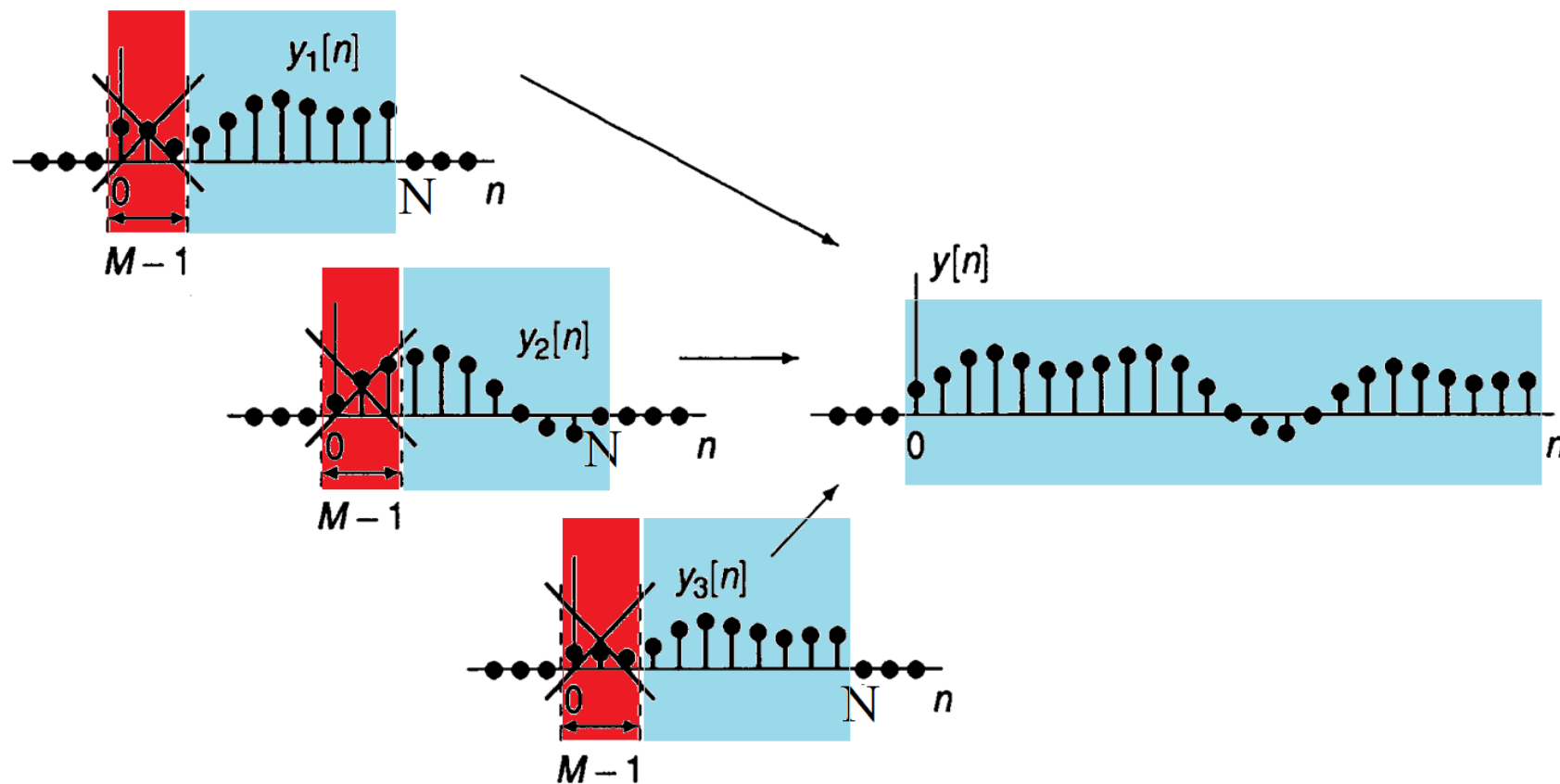
## Realização de SLID-FIR por meio da FFT: **superposição com armazenamento**

- A superposição de  $M-1$  amostras acontece na segmentação da janela do sinal de entrada.



# Realização de SLID-FIR por meio da FFT: superposição com armazenamento

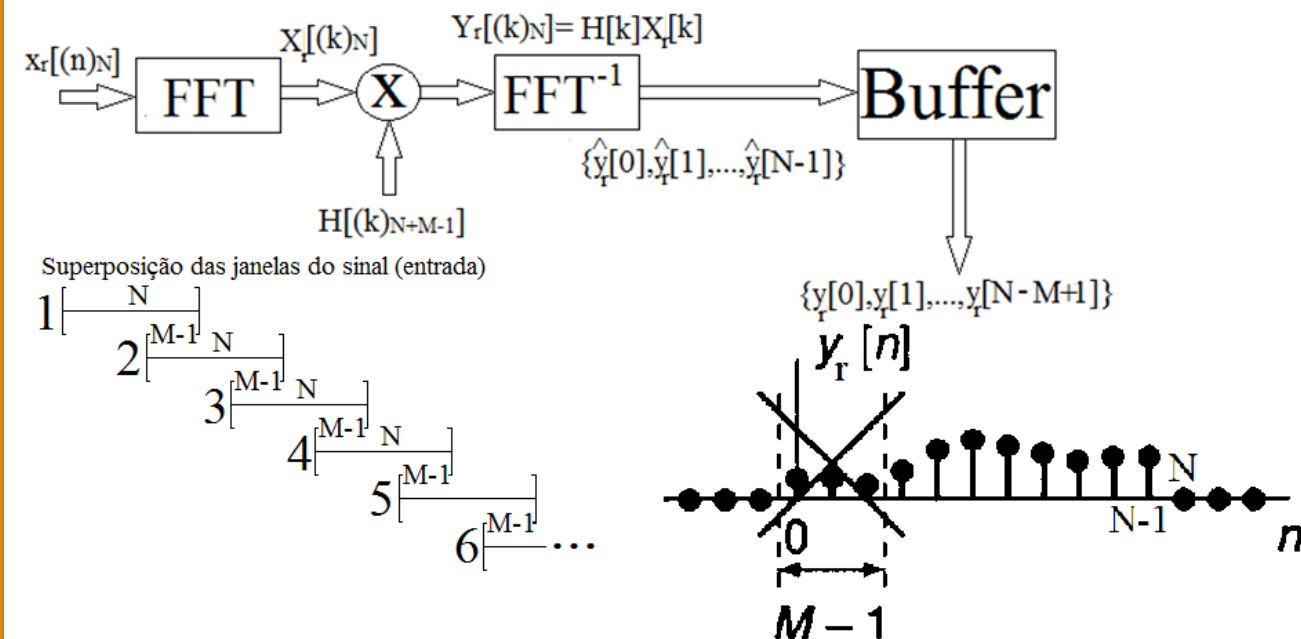
- As amostras que não correspondem à convolução linear são descartadas.
- As  $N-M$  que são idênticas ao resultado da convolução linear são concatenadas para construir o sinal de saída do SLID-FIR.





# Realização de SLID-FIR por meio da FFT: **superposição com armazenamento**

- Algoritmo da superposição com armazenamento: diagrama de blocos.
- Complexidade computacional:  $\mathcal{O}(2N \log_2 N + N)$





A scenic landscape featuring a turquoise bay, white cliffs, and lush green vegetation. The foreground is filled with dense green foliage, including large ferns on the left. In the background, a white cliff face rises from the water, topped with a dense forest of green trees. The sky is blue with some light clouds.

# Fim do módulo 7



**GPDS**

GRUPO DE PROCESSAMENTO DIGITAL DE SINAIS

Prof. F. Assis