



Sinais

jorge s. marques, 2010

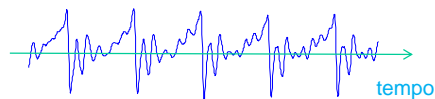
## Sinais contínuos e discretos

jorge s. marques, 2010

## Sinais: o que são?

---

Os sinais traduzem a evolução de uma grandeza ao longo do tempo



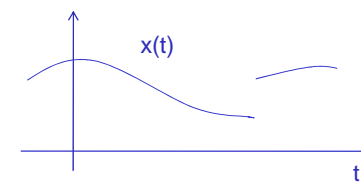
ou do espaço



jorge s. marques, 2010

## Sinais contínuos

---



$x: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$   
ou  
 $x: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$

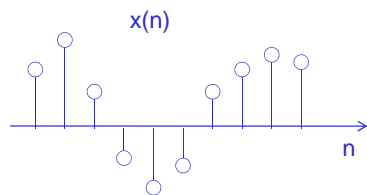
Um sinal diz-se **contínuo** se o seu domínio for  $\mathbb{R}$  ou um intervalo de  $\mathbb{R}$ .

A maioria dos sinais físicos são contínuos, p.ex., posição e velocidade de um corpo, fala ou música captada por um microfone, tensão ou corrente num circuito eléctrico.

**Nota:** não confundir com o conceito de continuidade de uma função. Um sinal contínuo pode apresentar descontinuidades.

jorge s. marques, 2010

## Sinal discreto

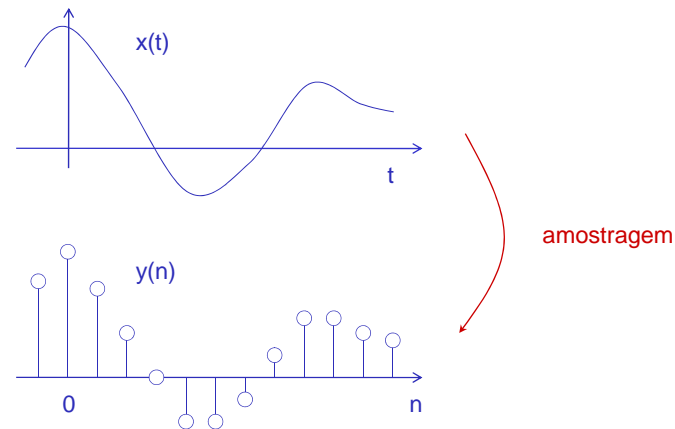


$x: \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{R}$   
 ou  
 $x: \{0, 1, \dots, N-1\} \rightarrow \mathbb{R}$

Um sinal diz-se **discreto** se o seu domínio for  $\mathbb{Z}$  ou um intervalo de  $\mathbb{Z}$ .

Só os sinais discretos podem ser armazenados e processados em computadores digitais.

## Como guardar música em computador?



É preciso ainda converter as amostras  $y(n)$  em sequências binárias que possam ser guardadas no computador → **codificação** (MP3)

## Amostragem

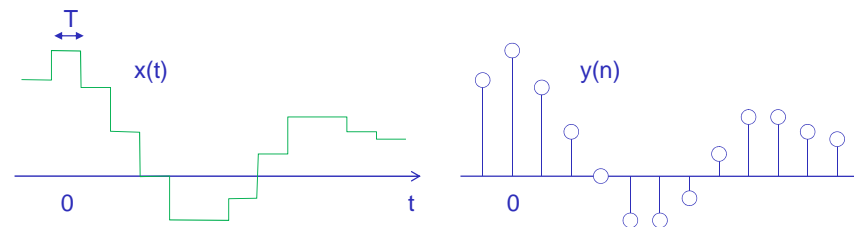
Pode-se converter um sinal contínuo  $x(t)$  num sinal discreto  $y(n)$  através de uma operação de **amostragem**

$y(n) = x(nT)$        $T$  - intervalo de amostragem

Será possível recuperar  $x(t)$  a partir do sinal amostrado?

Há (sempre) perda de informação no processo de amostragem?

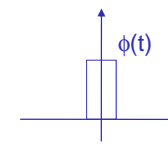
## Exemplo – sinal constante por troços



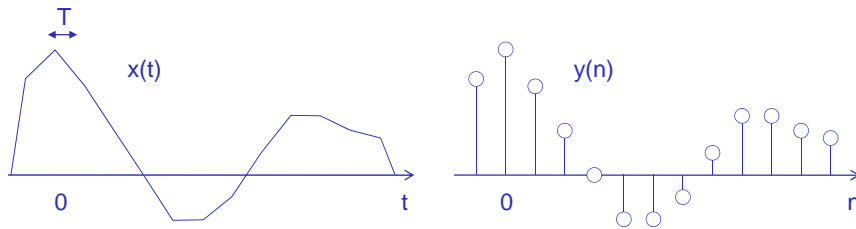
Neste caso **não há perda de informação** na amostragem:  $x(t)$  é uma soma de impulsos rectangulares!

amostragem       $y(n) = x(nT)$

reconstrução       $x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} y(k)\phi(t - kT)$



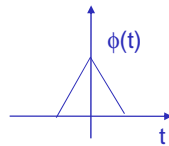
## Exemplo – sinal linear por troços



Neste caso **não há perda de informação** na amostragem:  $x(t)$  é uma soma de impulsos triangulares!

amostragem  $y(n) = x(nT)$

reconstrução  $x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} y(k)\phi(t - kT)$



jorge s. marques, 2010

## Reconstrução (conversão DA)

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} y(k)\phi(t - kT)$$

A função  $\phi$  depende da classe de funções contínuas que foi amostrada.

Nos exemplos anteriores  $\phi(t)$  são splines de ordem 0 e 1, respectivamente e a reconstrução é perfeita.

Para outros tipos de sinais a reconstrução pode ser aproximada.

jorge s. marques, 2010

## Sinais complexos e vectoriais

Os sinais considerados nos exemplos anteriores tomam valores reais: o contradomínio é  $\mathbb{R}$ .

Surgem frequentemente outros tipos de sinais p.ex., **sinais complexos** e **sinais vectoriais**. Nestes casos o contradomínio  $\mathbb{C}$  ou  $\mathbb{R}^n$ .

Exemplos:

- exponenciais complexas (sinais auxiliares)
- sinal de ECG com múltiplos canais

jorge s. marques, 2010

## Sinais elementares discretos

jorge s. marques, 2010

# Sinais elementares

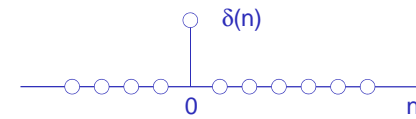
Os sinais reais podem ter grande complexidade. No entanto, é útil definir sinais simples porque é muitas vezes possível decompor um sinal complexo na soma de sinais simples.

Sinais elementares:

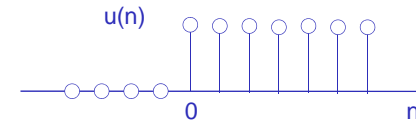
- impulso unitário
- escalão unitário
- exponencial complexa

estão definidos tanto no caso contínuo como discreto

# Impulso e escalão unitários (discreto)



$$\delta(n) = \begin{cases} 1 & n = 0 \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

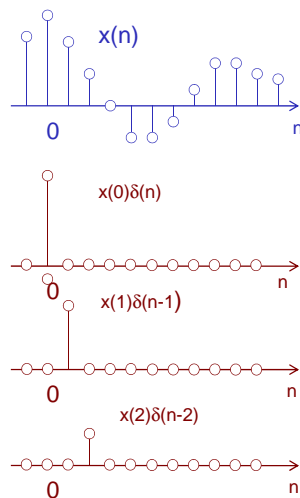


$$u(n) = \begin{cases} 1 & n \geq 0 \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

relação  $\delta(n) = u(n) - u(n-1)$

$$u(n) = \sum_{k=1}^n \delta(k)$$

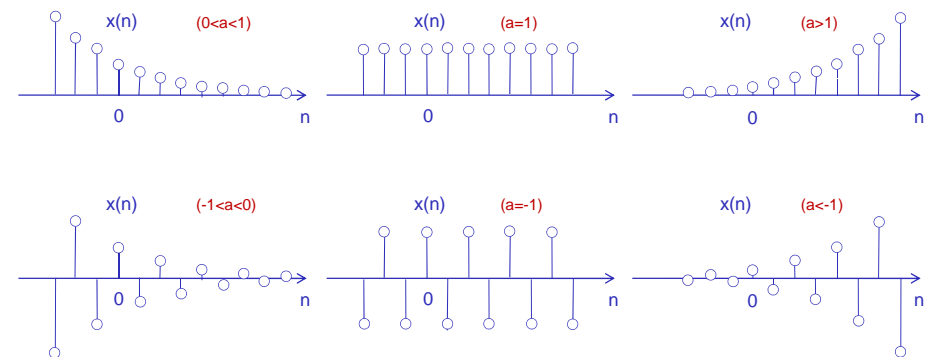
# Decomposição de um sinal em impulsos



$$x(n) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x(k)\delta(n-k)$$

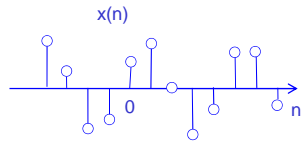
# Exponencial (discreta)

$x(n) = a^n$ ,  $a \in \mathbb{R}$  este sinal é uma progressão geométrica



## Sinusóide

$$x(n) = \cos(\omega n + \phi), \quad \omega, \phi \in \mathbb{R}$$



a sinusóide é um sinal periódico?

**Propriedade:** duas sinusóides com frequências  $\omega$  e  $\omega' = \omega + 2\pi k$  são iguais.

$$\cos(\omega' n) = \cos((\omega + 2\pi k)n) = \cos(\omega n + 2\pi kn) = \cos(\omega n)$$

A frequência discreta  $\omega$  toma valores no intervalo  $[-\pi, \pi]$ . Todas as outras frequências são equivalentes a uma frequência neste intervalo.

## Sinais periódicos

### Definição

Um sinal discreto  $x(n)$  é **periódico com período  $N \in \mathbb{N}$**  sse

$$x(n + N) = x(n), \quad \forall n \in \mathbb{Z}$$

$N$  diz-se o período fundamental se for o menor período.

Uma sinusóide é um sinal periódico?

$$\cos(\omega(n + N)) = \cos(\omega n) \quad \text{sse} \quad \exists k: \omega(n + N) = \omega n + 2\pi k$$

A sinusóide é periódica sse

$$\frac{\omega}{2\pi} = \frac{k}{N}$$

i.e., se  $\omega/2\pi$  for um **número racional**.

## Exponencial complexa

$$x(n) = z^n, \quad z \in \mathbb{C}$$

Se  $z = ae^{j\omega}$  então

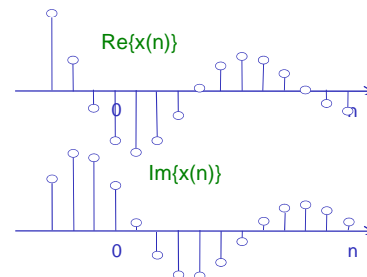
$$x(n) = (ae^{j\omega})^n = a^n e^{j\omega n}$$

$$x(n) = a^n (\cos \omega n + j \sin \omega n)$$

Parte real e imaginária

$$\text{Re}\{x(n)\} = a^n \cos \omega n$$

$$\text{Im}\{x(n)\} = a^n \sin \omega n$$



### Fórmula de Euler

$$e^{j\theta} = \cos \theta + j \sin \theta$$

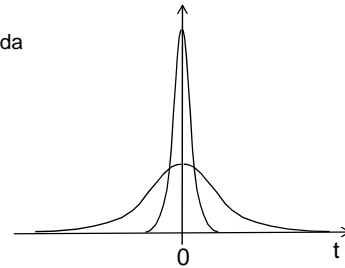
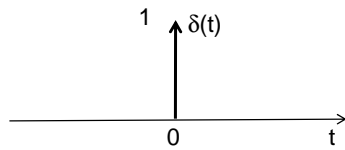
## Sinais elementares contínuos

## Impulso unitário (tempo contínuo)

O impulso unitário em tempo contínuo é definido pela **função delta de Dirac  $\delta(t)$** .

A função delta é uma função generalizada, definida como o limite de uma sequência de funções gaussianas com variância tendente para zero.

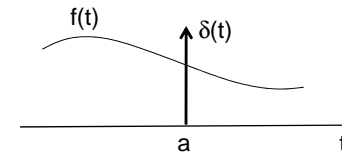
Representa-se através de uma seta vertical.



Tem o valor nulo em todos os pontos excepto na origem onde tem amplitude infinita. O integral (área) é igual a 1.

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t) dt = 1$$

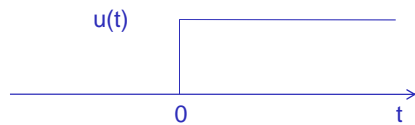
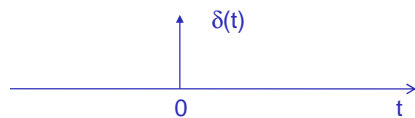
## Propriedade fundamental



$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) \delta(t-a) dt = f(a)$$

$f$  é uma função contínua em  $a$ .

## Impulso e escalão unitários (contínuo)



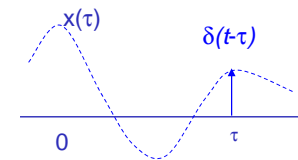
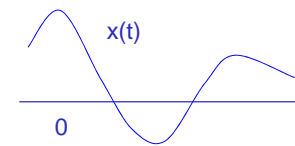
$$u(t) = \begin{cases} 1 & t \geq 0 \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

relação

$$\delta(t) = \frac{du(t)}{dt}$$

$$u(t) = \int_{-\infty}^t \delta(\tau) d\tau$$

## Decomposição de um sinal em impulsos

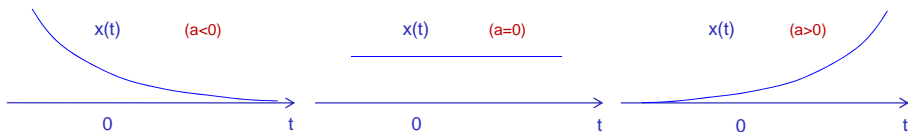


$$x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) \delta(t-\tau) d\tau$$

Um sinal  $x(t)$  é uma "soma" (integral) de impulsos centrados em todos os instantes de tempo  $\tau$ , com amplitude  $x(\tau)d\tau$ .

## Exponencial (contínua)

$$x(t) = e^{at}, \quad a \in \mathbb{R}$$



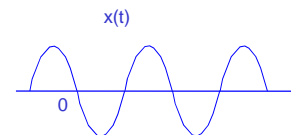
jorge s. marques, 2010

## Sinusóide

$$x(t) = \cos(\omega t + \phi)$$

$\omega \in \mathbb{R}$     frequência angular

$\phi \in [-\pi, \pi[$     fase na origem



a sinusóide contínua é um sinal periódico!

jorge s. marques, 2010

## Sinais periódicos

### Definição

Um sinal contínuo  $x(t)$  é **periódico com período  $T \in \mathbb{R}$**  sse

$$x(t+T) = x(t), \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

T diz-se o período fundamental se for o menor período positivo.

Uma sinusóide é um sinal periódico

$$\cos(\omega(t+T)) = \cos(\omega t) \quad \text{sse} \quad \omega(t+T) = \omega t + 2\pi k$$

$$\omega T = 2\pi k$$

O período fundamental é

$$T = \frac{2\pi}{\omega}$$

jorge s. marques, 2010

## Exponencial complexa

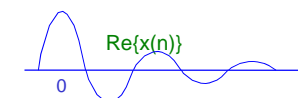
$$x(t) = e^{(a+j\omega)t}, \quad a, \omega \in \mathbb{R}$$

Fórmula de Euler

$$e^{j\theta} = \cos \theta + j \sin \theta$$

$$x(t) = e^{at} e^{j\omega t}$$

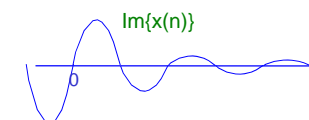
$$x(n) = e^{an} (\cos \omega n + j \sin \omega n)$$



Parte real e imaginária

$$\text{Re}\{x(t)\} = e^{at} \cos \omega t$$

$$\text{Im}\{x(t)\} = e^{at} \sin \omega t$$



jorge s. marques, 2010

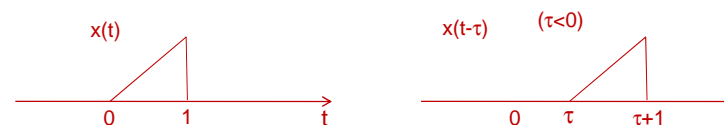
## Transformações da variável independente

## Deslocamento

Por vezes um sinal  $x$  sofre um deslocamento no tempo de amplitude  $\tau$

$$y(t) = x(t - \tau)$$

Se  $\tau > 0$  a transformação é um **atraso**, se  $\tau < 0$  é um **avanço**.

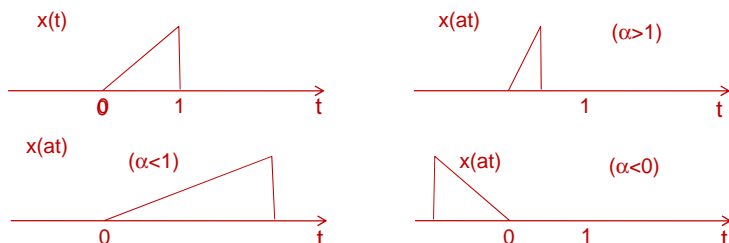


## Escalamento

Por vezes altera-se a escala de tempo afectando-a de um factor multiplicativo

$$y(t) = x(at)$$

Se  $a > 1$  a transformação é uma **compressão**, se  $a < 1$  é uma **expansão**. Se  $a < 0$  há uma **inversão**.

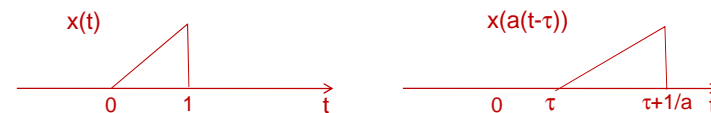


## Escalamento e deslocamento

Por vezes um sinal  $x$  sofre um deslocamento no tempo de amplitude  $\tau$  e um escalamento

$$y(t) = x(a(t - \tau))$$

O deslocamento  $\tau$  diz respeito apenas ao instante 0, uma vez que outros instantes são deslocados de quantidades diferentes,





## Transformação da variável independente em sinais discretos

No caso dos sinais discretos é preciso garantir que a transformação da variável  $n \in \mathbb{Z}$  conduz a um instante de tempo discreto. Isso impõe algumas restrições:

$$y(n) = x(an - n_0)$$

- $n_0$  tem de ser inteiro
- o factor de escala,  $a$ , tem que ser inteiro (2,3,...) o que só permite fazer a compressão do sinal e com perda de informação.
- não é possível usar factores de escala entre 0 e 1 (expansão).

como fazer a expansão de um sinal discreto?

jorge s. marques, 2010

## Espaços de sinais

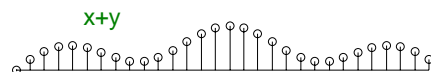
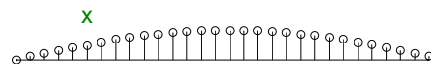
jorge s. marques, 2010

## Adição de sinais

Seja  $E$  o conjunto formado pelos sinais (contínuos ou discretos) definidos num domínio  $D$ .

A **adição de dois sinais**  $x, y \in E$  é um sinal  $z = x + y$  definido por

$$z(n) = x(n) + y(n), \quad \forall n$$

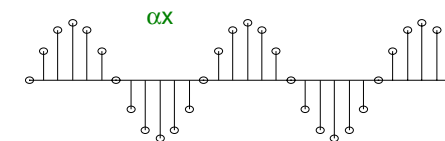
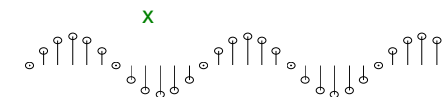


jorge s. marques, 2010

## Multiplicação de um sinal por um escalar

A **multiplicação de um sinal**  $x \in E$  por um escalar  $\alpha \in K$  é um sinal  $z = \alpha x$  definido por

$$z(n) = \alpha x(n), \quad \forall n$$



O conjunto dos escalares  $K$  pode ser  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ .

jorge s. marques, 2010

## Espaço vectorial

Um conjunto  $E$  é um **espaço vectorial** se for fechado para as operações de adição e de multiplicação por escalares e se se verificarem os seguintes axiomas

### axiomas da adição

- $x + y = y + x$  comutativa
- $(x + y) + z = x + (y + z)$  associativa
- $\exists 0 \in E, x + 0 = x$  elemento neutro
- $\exists x' \in E, x + x' = 0$  inverso

### axiomas da multiplicação por um escalar

- $(\alpha\beta)x = \alpha(\beta x)$  associativa
- $1x = x$  elemento neutro

### axiomas conjuntas

- $(\alpha + \beta)x = \alpha x + \beta x$  distributiva
- $\alpha(x + y) = \alpha x + \alpha y$  distributiva

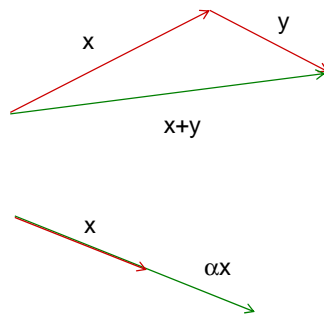
Os elementos de  $E$  designam-se por **vectores**

## Exemplos

São espaços vectoriais os seguintes conjuntos:

- vectores (reais ou complexos) de  $n$  componentes.
- sinais discretos com domínio  $Z$
- sinais discretos periódicos com período  $N$
- sinais discretos com domínio  $\{0, 1, \dots, N-1\}$
- sinais contínuos com domínio  $\mathbb{R}$
- sinais contínuos periódicos com período  $T$
- sinais contínuos com domínio  $[a, b]$

## Interpretação geométrica



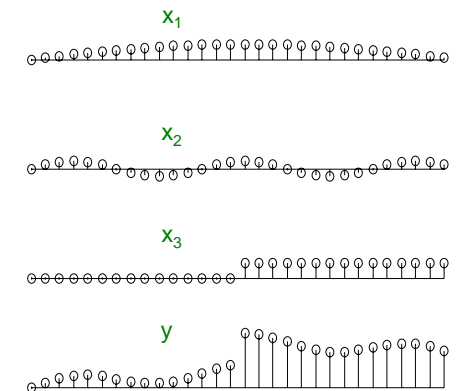
Esta interpretação é apenas sugestiva pois os vectores são grandezas abstractas; só é rigorosa para  $E = \mathbb{R}^2$ .

## Combinação linear

Uma combinação linear de elementos de  $E$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , é um elemento de  $E$  definido por

$$y = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n$$

$n$  vectores dizem-se **linearmente independentes** se nenhum deles se puder exprimir como combinação linear dos outros.



## Base

Um conjunto de vectores  $B=\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  diz-se uma **base** de  $E$  se os vectores forem linearmente independentes e se qualquer vector  $x \in E$  se exprimir como combinação linear dos vectores de base

$$x = \sum_{k=1}^n \alpha_k v_k$$

## Exemplos

Duas bases possíveis para  $E=\mathbb{R}^4$  são

$$v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v_4 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{base canónica}$$

$$u_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} \quad u_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad u_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad u_4 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

## Produto interno

O produto interno de dois vectores é uma medida de alinhamento dos vectores e pode definir-se de várias formas.

Uma aplicação  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  de  $E \times E$  em  $K$  ( $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ ) é um produto interno se verificar as seguintes propriedades  $\forall x, y \in E, \forall \alpha \in K$ ,

- i)  $\langle \alpha x, y \rangle = \alpha \langle x, y \rangle$
- ii)  $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle^*$
- iii)  $\langle x, y + z \rangle = \langle x, y \rangle + \langle x, z \rangle$
- iv)  $\langle x, x \rangle \geq 0$ ,  $\langle x, x \rangle = 0$  sse  $x = 0$

## Exemplos

Espaço  $E=\mathbb{C}^n$

$$\text{produto interno} \quad \langle x, y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k^*$$

Espaço de sinais discretos definidos em  $\mathbb{Z}$

$$\text{produto interno} \quad \langle x, y \rangle = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n) y(n)^*$$

Espaço de sinais contínuos definidos em  $\mathbb{R}$

$$\text{produto interno} \quad \langle x, y \rangle = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) y(t)^* dt$$

Nem sempre a soma ou o integral convergem.

## Exemplos (cont.)

Espaço de sinais periódicos discretos com período N

$$\text{produto interno } \langle x, y \rangle = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)y(n)^*$$

Espaço de sinais periódicos contínuos, com período T

$$\text{produto interno } \langle x, y \rangle = \int_0^T x(t)y(t)^* dt$$

soma e integral ao longo de um período

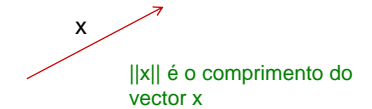
## Comprimento (norma) de um vector

Seja E um espaço vectorial. **Norma**  $\|\cdot\|$  é qualquer aplicação de E em  $\mathbb{R}_0^+$  que verifique os seguintes axiomas  $\forall u, v \in E, \forall \alpha \in K$ ,

$$i) \|x\| > 0 \text{ se } x \neq 0$$

$$ii) \|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$$

$$iii) \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$$



Se existir um produto interno definido em E, a **norma induzida** é

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

**Exemplo:** o produto interno habitual em  $\mathbb{R}^3$  é  $\langle x, y \rangle = x_1y_1 + x_2y_2 + x_3y_3$

é a norma induzida é a norma euclídeana  $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}$

## Ângulo entre dois vectores

O produto interno goza da seguinte propriedade

$$|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$$

Os valores extremos são atingidos quando há alinhamento entre os dois vectores :  $y=-x$  ou  $y=x$ .

Assim, define-se **ângulo**  $\theta$  entre dois vectores  $x, y$  através da expressão

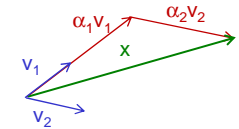
$$\cos \theta = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \|y\|}$$

Quando  $\langle x, y \rangle = 0$ , os dois vectores dizem-se **ortogonais**.

## Decomposição em funções de base

Como decompor um vector  $x$  como combinação linear de vectores de base? o produto interno pode ajudar!

Hipótese:  $x = \sum_{j=1}^n \alpha_j v_j$ ,  $\alpha_j \in K, v_j \in E$



Calculamos o produto interno de  $x$  com os vectores de base  $v_i$

$$\langle x, v_i \rangle = \left\langle \sum_{j=1}^n \alpha_j v_j, v_i \right\rangle = \sum_{j=1}^n \alpha_j \langle v_j, v_i \rangle, \quad i = 1, \dots, n$$

Obtém-se um **sistema de equações**

$$\begin{bmatrix} \langle v_1, v_1 \rangle & \langle v_2, v_1 \rangle & \cdots & \langle v_n, v_1 \rangle \\ \langle v_1, v_2 \rangle & \langle v_2, v_2 \rangle & \cdots & \langle v_n, v_2 \rangle \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle v_1, v_n \rangle & \langle v_2, v_n \rangle & \cdots & \langle v_n, v_n \rangle \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \langle x, v_1 \rangle \\ \langle x, v_2 \rangle \\ \vdots \\ \langle x, v_n \rangle \end{bmatrix}$$

## Base ortogonal

Uma base diz-se ortogonal se os vectores tiverem forem ortogonais entre si

$$\langle v_i, v_j \rangle = 0 \quad \text{se } i \neq j$$

Neste caso a matriz de produtos internos diagonal

$$\alpha_i = \frac{\langle x, v_i \rangle}{\langle v_i, v_i \rangle}$$

## Exemplo

Pretende-se exprimir o vector  $x=[1 \ -1 \ 1 \ -1]^T$  como combinação linear de vectores da base não ortogonal

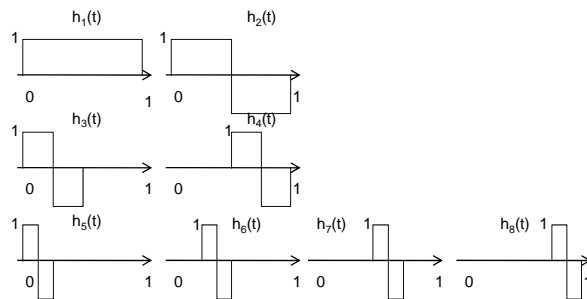
$$u_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} \quad u_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad u_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad u_4 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Neste caso é preciso resolver o sistema de equações

$$\begin{bmatrix} 10 & 2 & 0 & 3 \\ 2 & 5 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & -1 & 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \\ \alpha_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \\ \alpha_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

## Exemplo – funções de Haar

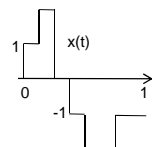
As funções de Haar formam uma base ortogonal das funções constantes por troços no intervalo  $[0,1]$ .



$$\text{Solução: } \alpha_i = \frac{\langle x, h_i \rangle}{\langle h_i, h_i \rangle} = \frac{\int_0^1 x(t)h_i(t)dt}{\int_0^1 h_i(t)h_i(t)dt}$$

$$\begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \\ \alpha_4 \\ \alpha_5 \\ \alpha_6 \\ \alpha_7 \\ \alpha_8 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 2 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

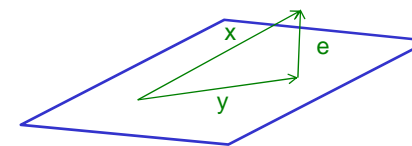
Pretende-se representar a função seguinte através de uma combinação linear de funções de Haar.



## Projecção ortogonal

O que acontece quando os vectores de base geram um subespaço vectorial e o sinal a representar,  $x$ , não pertence a esse subespaço?

Mesmo neste caso, o método anterior faz o melhor que é possível. Calcula a **projecção ortogonal do vector  $x$**  no subespaço gerado pelos vectores de base e minimiza o erro de aproximação  $e$ .



$$y = \sum_{j=1}^n \alpha_j v_j$$

$$e = x - y$$