

Information, Calcul et Communication Module 2 : Information et Communication



Module 2: Information et Communication Introduction

O. Lévêque – Faculté Informatique et Communications

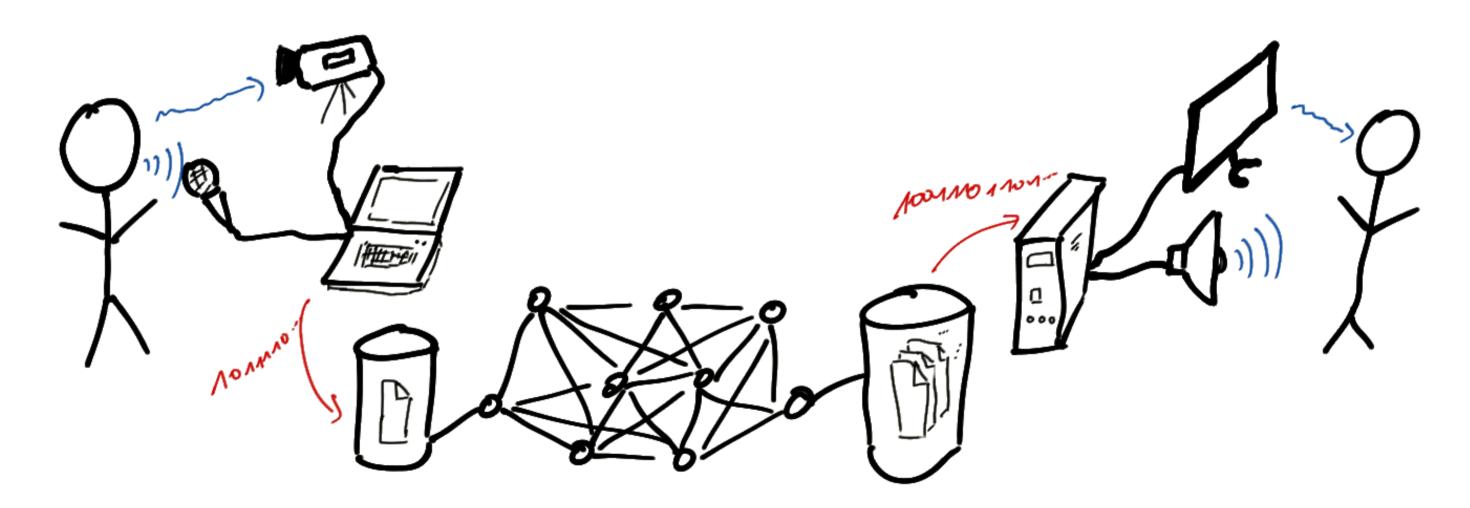


Supposons que votre meilleur-e ami-e habite en Nouvelle-Zélande.

Avec un groupe d'amis, vous désirez lui jouer un sketch pour son anniversaire.

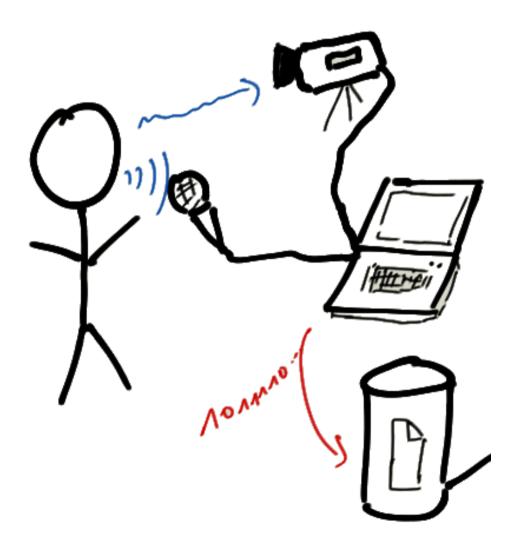
Il est désormais possible d'accomplir cette tâche en quelques minutes seulement.

Que se passe-t-il exactement lors d'une telle opération ?





- 1. A l'aide de votre smartphone, vous enregistrez une vidéo amusante.
 - Ce faisant, un signal analogique est converti en sa représentation numérique au moyen d'un algorithme sophistiqué.
 - De plus, un algorithme de correction d'erreurs est utilisé pour stocker le fichier dans la mémoire.



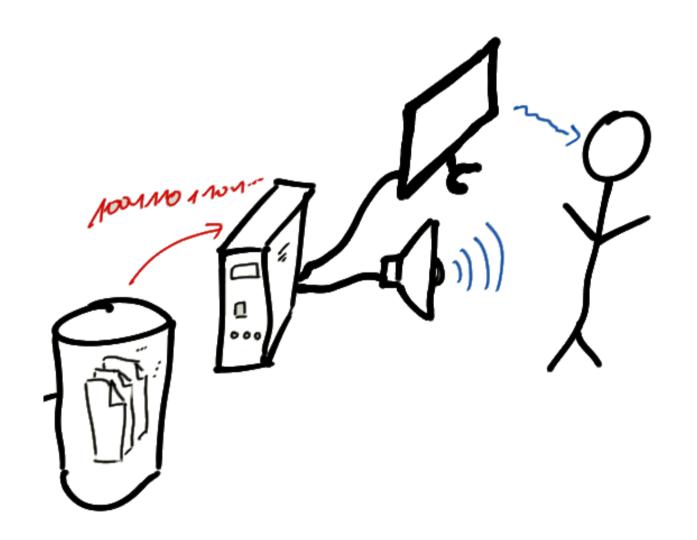


- 2. Vous téléchargez ensuite cette vidéo sur votre site web préféré, non sans en avoir réduit la taille au préalable, au moyen d'un algorithme de *compression*, pour que le téléchargement ne dure pas des heures.
 - Lors du téléchargement, deux autres algorithmes de *correction* d'erreurs sont utilisés pour protéger la *transmission* des données a) jusqu'à votre borne wifi, b) sur internet.
 - Si vous ne désirez pas que d'autres gens puissent profiter de votre sketch, un algorithme de *chiffrage* est utilisé par le site web pour empêcher d'autres utilisateurs de visionner la vidéo.





- 3. Puis votre ami-e découvre cette vidéo sur son « mur » et la regarde.
 - Un algorithme de correction d'erreurs est à nouveau utilisé ici...
 - …ainsi qu'un algorithme de déchiffrage,
 - et le signal est *reconstruit* à partir des données numériques.





En bref:

- Dans nos gestes quotidiens, nous utilisons, souvent sans nous en rendre compte, un grand nombre d'algorithmes sophistiqués.
- Ceci a (pour le meilleur ou pour le pire) considérablement changé notre manière de communiquer, de voyager, de voir le monde...
- Quelques contributions fondamentales, remontant pour certaines à plus d'une cinquantaine d'années, ont permis la réalisation de ces moyens de communication modernes.

Objectif principal de ce module:

Comprendre quelques-unes de ces contributions fondamentales.



Plan du module:

- leçons 2.1 et 2.2: échantillonnage de signaux
- leçons 2.3 et 2.4: compression de données



Plan du module:

- leçons 2.1 et 2.2: échantillonnage de signaux
- leçons 2.3 et 2.4: compression de données

Et ce dont nous ne parlerons pas ou peu:

- correction d'erreur
- transmission de données / réseaux de communication
- cryptographie



Voici les questions auxquelles nous allons tenter de répondre dans ce module:



Voici les questions auxquelles nous allons tenter de répondre dans ce module:

Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits ?



Voici les questions auxquelles nous allons tenter de répondre dans ce module:

- Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits ?
- Comment restituer cette réalité à partir de bits ?



Voici les questions auxquelles nous allons tenter de répondre dans ce module:

- Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits ?
- Comment restituer cette réalité à partir de bits ?
- Comment mesurer la quantité d'information présente dans des données ?



Voici les questions auxquelles nous allons tenter de répondre dans ce module:

- Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits ?
- Comment restituer cette réalité à partir de bits ?
- Comment mesurer la quantité d'information présente dans des données ?
- Comment compresser les données, c.-à-d. les stocker en utilisant le moins d'espace possible ?



Plan détaillé des deux leçons à venir:

Cette leçon:

La leçon prochaine:



Plan détaillé des deux leçons à venir:

Cette leçon:

- > signaux, fréquences, bande passante et spectre
- filtrage
- échantillonnage



La leçon prochaine:



Plan détaillé des deux leçons à venir:

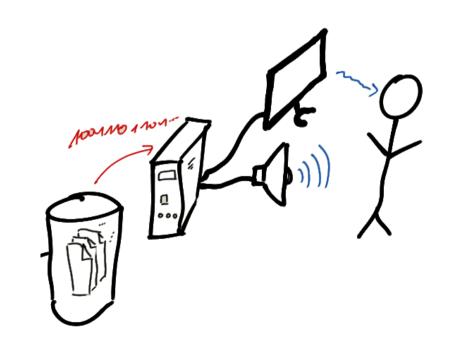
Cette leçon:

- > signaux, fréquences, bande passante et spectre
- filtrage
- échantillonnage



La leçon prochaine:

- reconstruction
- théorème d'échantillonnage
- sous-échantillonnage





Information, Calcul et Communication Leçon 2.1: Echantillonnage de signaux (1ère partie)



Qu'est-ce qu'un signal?



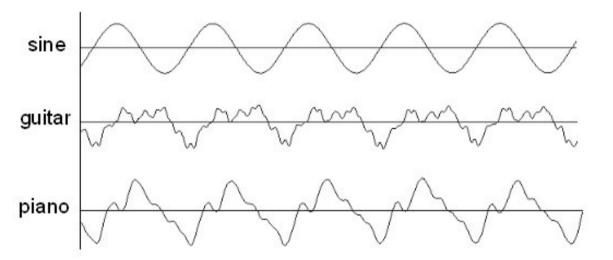
Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!



Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!

Exemples:

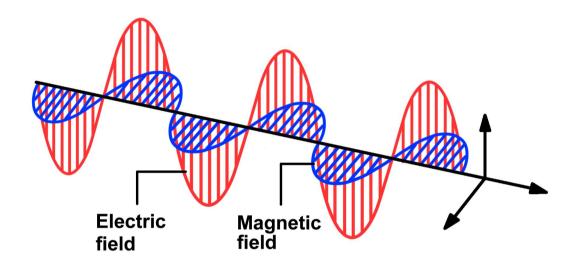
1. Une onde sonore $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$





Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!

- 1. Une onde sonore $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$
- 2. Une onde électromagnétique $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}^3)$



Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!

- 1. Une onde sonore $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$
- 2. Une onde électromagnétique $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}^3)$
- 3. Une photo noir-blanc $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R})$



Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!

- 1. Une onde sonore $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$
- 2. Une onde électromagnétique $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}^3)$
- 3. Une photo noir-blanc $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R})$
- 4. Une photo couleur $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3)$



Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!

- 1. Une onde sonore $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$
- 2. Une onde électromagnétique $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}^3)$
- 3. Une photo noir-blanc $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R})$
- 4. Une photo couleur $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3)$
- 5. Une vidéo $(X : \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3)$



Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!

Exemples:

- 1. Une onde sonore $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$
- 2. Une onde électromagnétique $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}^3)$
- 3. Une photo noir-blanc $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R})$
- 4. Une photo couleur $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3)$
- 5. Une vidéo $(X : \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3)$

De manière générale, on peut définir un signal comme une fonction (continue, bornée) $X : \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^k$.

Qu'est-ce qu'un signal ? C'est une fonction!

Exemples:

- 1. Une onde sonore $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$
- 2. Une onde électromagnétique $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}^3)$
- 3. Une photo noir-blanc $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R})$
- 4. Une photo couleur $(X : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3)$
- 5. Une vidéo $(X : \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3)$

De manière générale, on peut définir un signal comme une fonction (continue, bornée) $X : \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^k$.

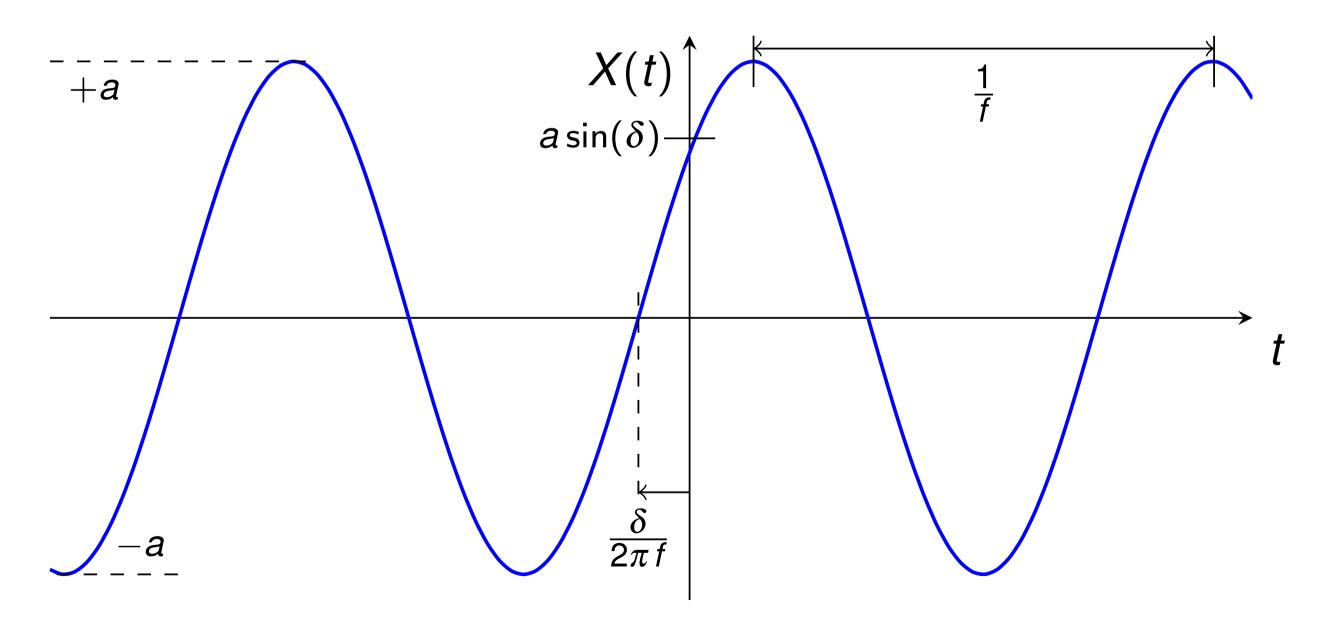
Dans le cadre de ce module, nous considérerons presque exclusivement des signaux unidimensionnels $(X : \mathbb{R} \to \mathbb{R})$, par souci de clarté et de simplification.





Sinusoïde pure:

$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$



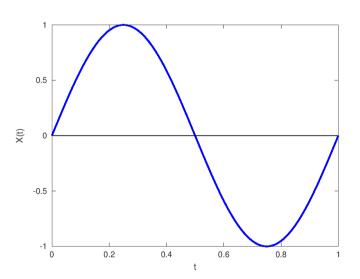


Sinusoïde pure:

$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

a = amplitude, f = fréquence, $\delta =$ déphasage

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$



10/35

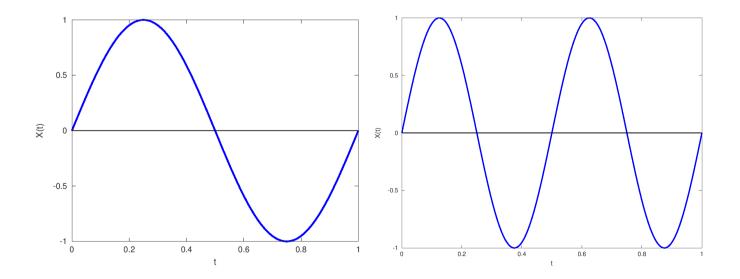
Sinusoïde pure:

$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

a = amplitude, f = fréquence, $\delta =$ déphasage

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 2, \delta = 0: X(t) = \sin(4\pi t)$$





Sinusoïde pure:

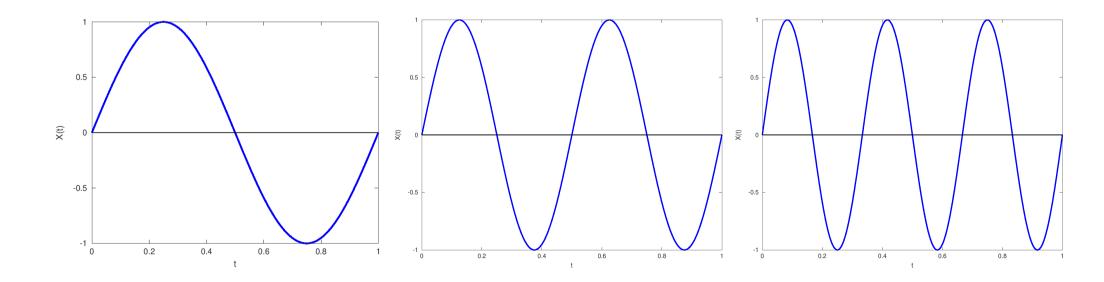
$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

a = amplitude, f = fréquence, $\delta =$ déphasage

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 2, \delta = 0: X(t) = \sin(4\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 3, \delta = 0: X(t) = \sin(6\pi t)$$





Echantillonnage

Sinusoïde pure:

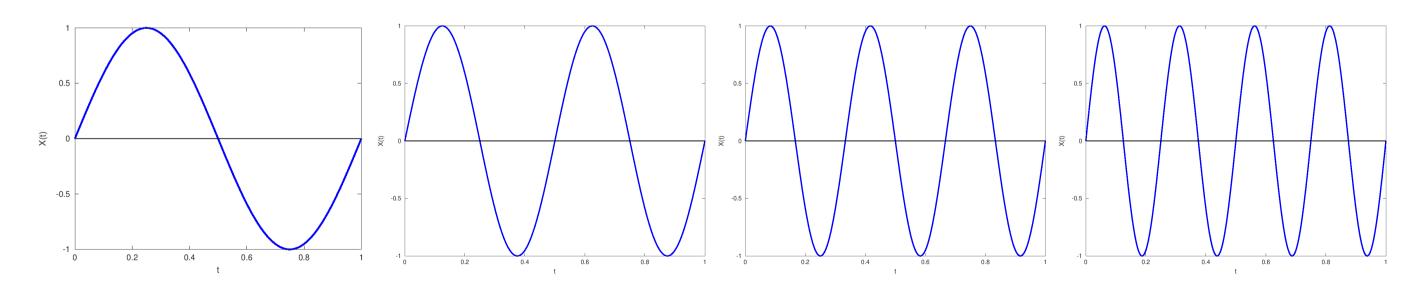
$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 2, \delta = 0: X(t) = \sin(4\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 3, \delta = 0: X(t) = \sin(6\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 4, \delta = 0: X(t) = \sin(8\pi t)$$



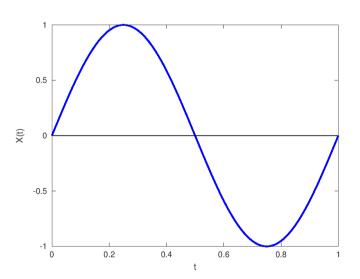


Sinusoïde pure:

$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

a = amplitude, f = fréquence, $\delta =$ déphasage

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$



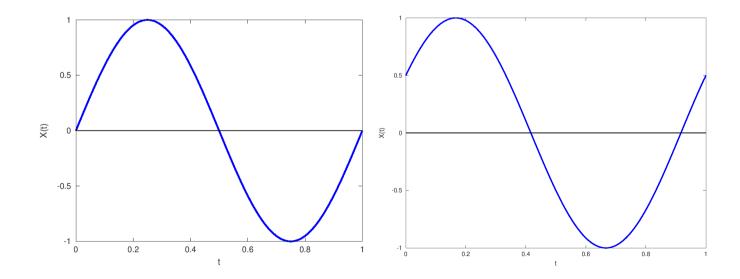
10/35

Sinusoïde pure:

$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = \pi/6$$
: $X(t) = \sin(2\pi t + \frac{\pi}{6})$





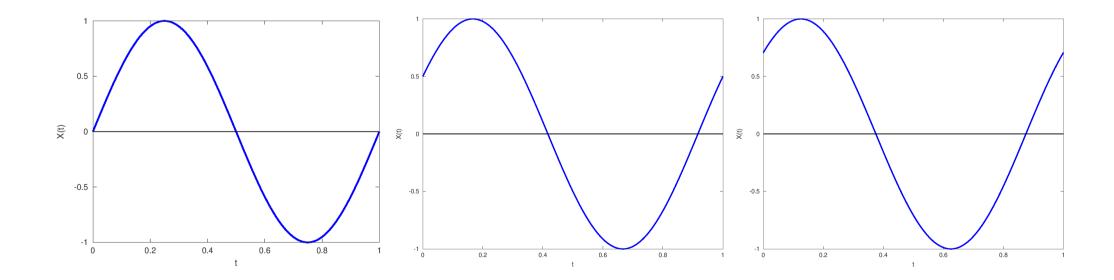
Sinusoïde pure:

$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = \pi/6$$
: $X(t) = \sin(2\pi t + \frac{\pi}{6})$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = \pi/4$$
: $X(t) = \sin(2\pi t + \frac{\pi}{4})$





Sinusoïde pure:

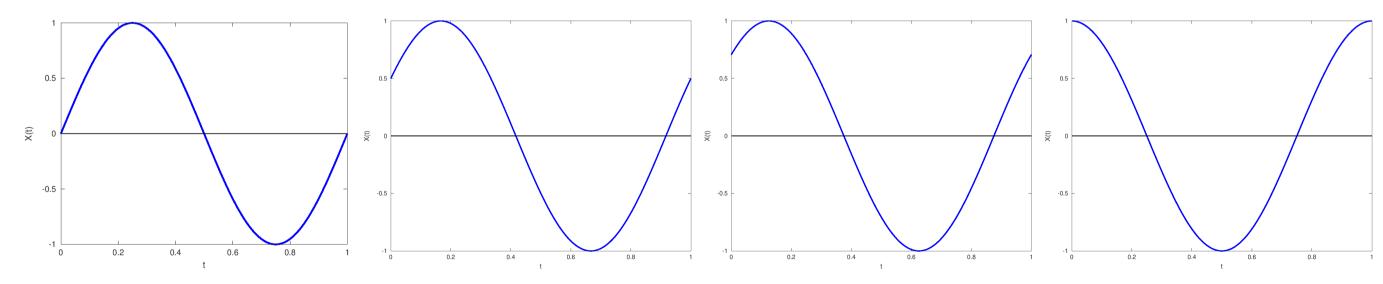
$$X(t) = a \sin(2\pi t t + \delta), \quad t \in \mathbb{R}$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = 0: X(t) = \sin(2\pi t)$$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = \pi/6$$
: $X(t) = \sin(2\pi t + \frac{\pi}{6})$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = \pi/4$$
: $X(t) = \sin(2\pi t + \frac{\pi}{4})$

$$ightharpoonup a = 1, f = 1, \delta = \pi/2$$
: $X(t) = \sin(2\pi t + \frac{\pi}{2}) = \cos(2\pi t)$





Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$



Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

 a_i = amplitudes, f_i = fréquences, δ_i = déphasages

Exemple: $a_i = 1/j$, $f_i = 2j$, $\delta_i = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...

Introduction

Somme de sinusoïdes:

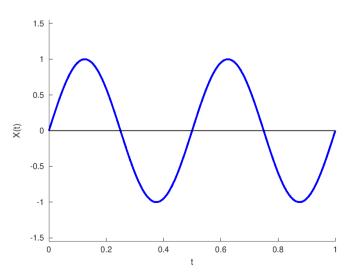
$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

 a_i = amplitudes, f_i = fréquences, δ_i = déphasages

ightharpoonup Exemple: $a_j = 1/j$, $f_j = 2j$, $\delta_j = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...

Signaux, fréquences et bande passante

 $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$

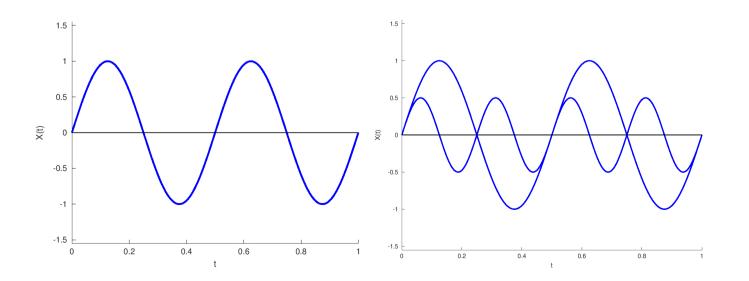


Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

 a_i = amplitudes, f_i = fréquences, δ_i = déphasages

- ightharpoonup Exemple: $a_j = 1/j$, $f_j = 2j$, $\delta_j = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...
- $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$
- $n = 2: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$



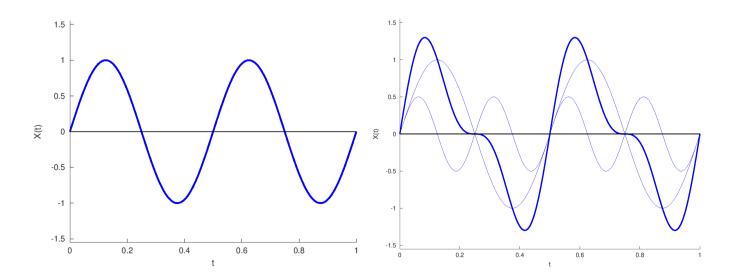


11/35

Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

- ightharpoonup Exemple: $a_i = 1/j$, $f_i = 2j$, $\delta_i = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...
- $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$
- $n = 2: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$

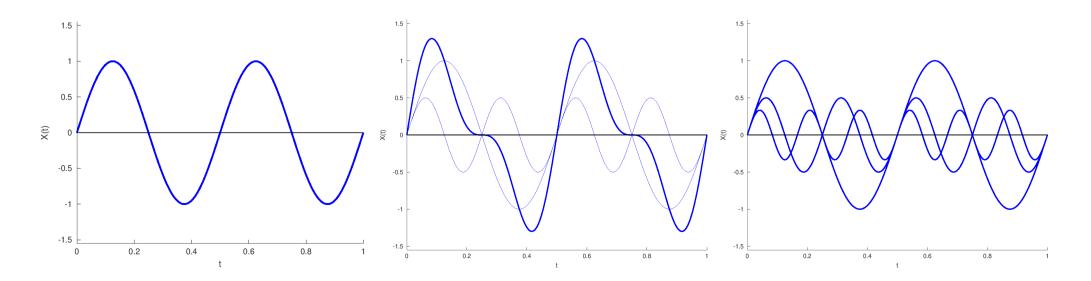




Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

- ightharpoonup Exemple: $a_i = 1/j$, $f_i = 2j$, $\delta_i = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...
- $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$
- $n = 2: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$

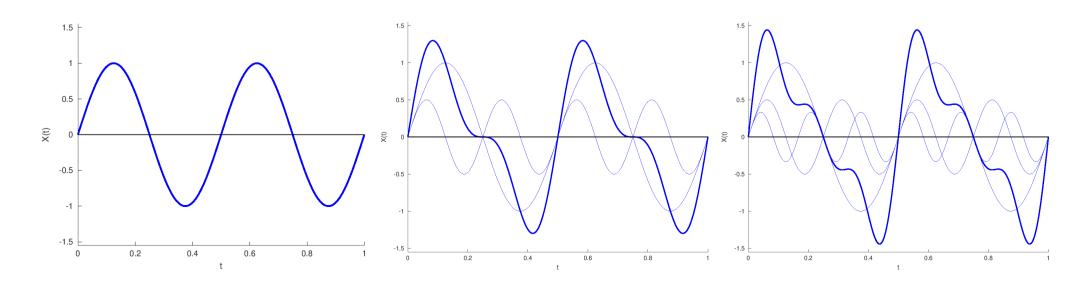




Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

- ightharpoonup Exemple: $a_i = 1/j$, $f_i = 2j$, $\delta_i = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...
- $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$
- $n = 2: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$

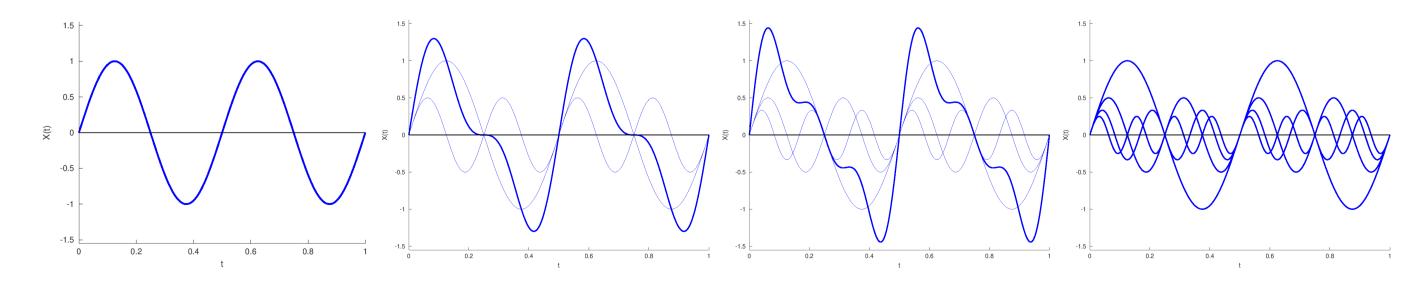




Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

- ightharpoonup Exemple: $a_j = 1/j$, $f_j = 2j$, $\delta_j = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...
- $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$
- $n = 2 : X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$
- $n = 3: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t)$
- $n = 4: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$

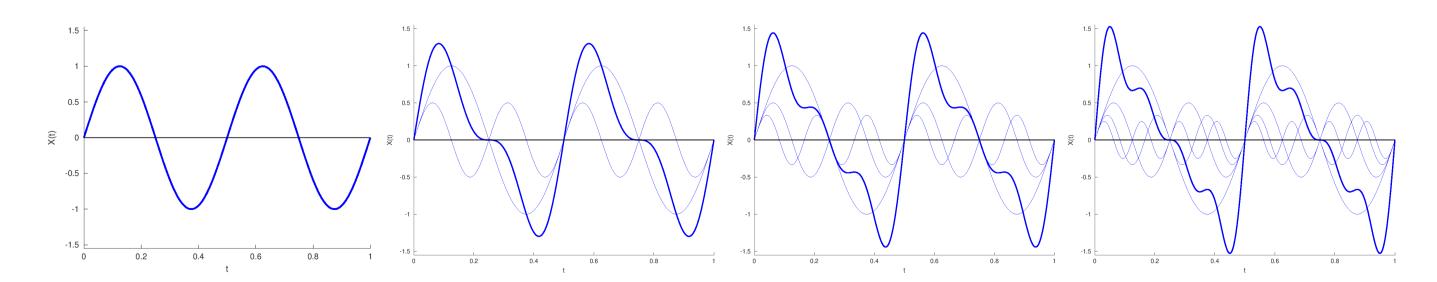




Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

- ightharpoonup Exemple: $a_j = 1/j$, $f_j = 2j$, $\delta_j = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...
- $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$
- $n = 2 : X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$
- $n = 3: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t)$
- $n = 4: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$

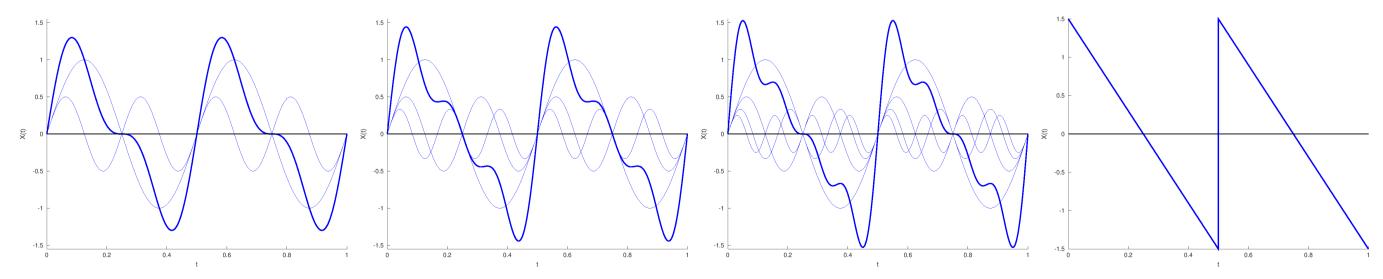




Somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n), \quad t \in \mathbb{R}$$

- ightharpoonup Exemple: $a_j = 1/j$, $f_j = 2j$, $\delta_j = 0$, n = 1, 2, 3, 4, ...
- $n = 1 : X(t) = \sin(4\pi t)$
- $n = 2: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$
- $n = 3: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t)$
- $n = 4: X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$





Signaux en général



Affirmation: (à mettre en doute...)

« Tout signal est une somme de sinusoïdes! »



Signaux en général



Affirmation: (à mettre en doute...)

« Tout signal est une somme de sinusoïdes! »

Dans ce cours, nous ne considérerons que des signaux qui sont effectivement des sommes finies de sinusoïdes.



Fréquences: unité de mesure

La fréquence f contenue dans la sinusoïde pure $X(t) = a \sin(2\pi f t + \delta)$ s'exprime en hertz = $Hz = \frac{1}{\sec}$.

Un signal dont la fréquence est de f Hz se répète toutes les $T = \frac{1}{f}$ sec.

Exemple: La note « La » à 440 Hz est une sinusoïde pure qui se répète toutes les $\frac{1}{440} = 2.2727...$ millisecondes.

Fréquences: unité de mesure

La fréquence f contenue dans la sinusoïde pure $X(t) = a \sin(2\pi f t + \delta)$ s'exprime en hertz = $Hz = \frac{1}{\sec}$.

Un signal dont la fréquence est de f Hz se répète toutes les $T = \frac{1}{f}$ sec.

Exemple: La note « La » à 440 Hz est une sinusoïde pure qui se répète toutes les $\frac{1}{440} = 2.2727...$ millisecondes.

Cette unité de mesure a été attribuée en l'honneur d'Heinrich Rudolf Hertz (1857-1894), à qui on doit:

- la vérification expérimentale de la théorie de Maxwell affirmant que la lumière est une onde électromagnétique;
- le premier système permettant la transmission et la réception d'ondes radio.



Fréquences: quelques ordres de grandeur

Ondes sonores:

- ► 20 Hz 20 kHz: sons audibles
- ► 20 kHz +: ultrasons



Fréquences: quelques ordres de grandeur

Ondes sonores:

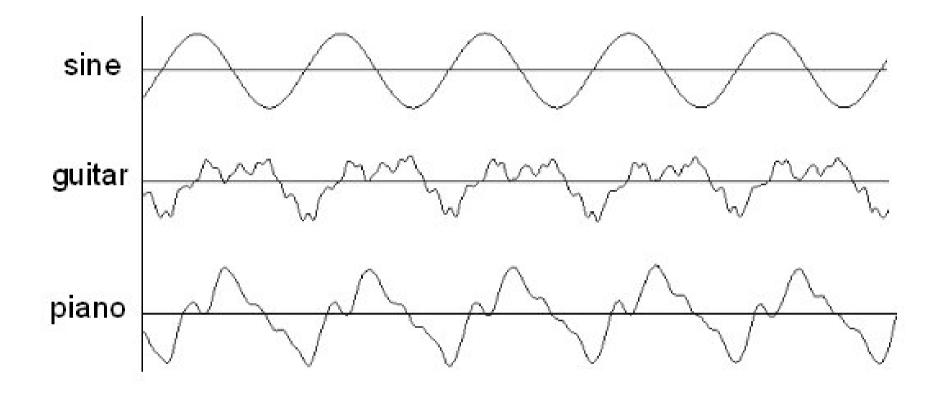
- ▶ 20 Hz 20 kHz: sons audibles
- ► 20 kHz +: ultrasons

Ondes électromagnétiques:

- ► 150 kHz 3 GHz: ondes radio
- ► 3 GHz 300 GHz: micro-ondes, radar
- ► 300 GHz 4.3 x 10¹⁴ Hz: infrarouge
- ► $4.3 \times 10^{14} \text{ Hz} 7.5 \times 10^{14} \text{ Hz}$: lumière visible
- $ightharpoonup 7.5 \times 10^{14} \, Hz 3 \times 10^{17} \, Hz$: ultraviolet
- > 3 x 10¹⁷ Hz +: rayons X, rayons γ , rayons cosmiques...



Tous les « las 440 » ne sont pas les mêmes!



EXEMPLE tiré de: http://www.yuvalnov.org/temperament/

- diapason (électronique)
- guitare
- piano



15 / 35

Bande passante



16/35

Revenons aux sommes de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + ... + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n)$$



Bande passante

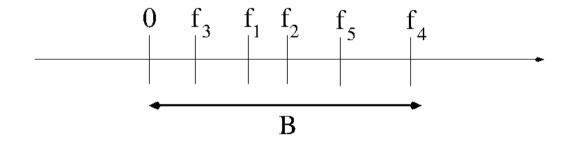


Revenons aux sommes de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + ... + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n)$$

On définit comme suit la bande passante de ce signal:

$$B = f_{\text{max}} = \max\{f_1, \dots, f_n\}$$





Bande passante



Revenons aux sommes de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + ... + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n)$$

On définit comme suit la bande passante de ce signal:

$$B = f_{\text{max}} = \max\{f_1, \dots, f_n\}$$

Comme nous allons le voir, la bande passante joue un rôle primordial en traitement du signal.



Spectre



Autre représentation graphique bien utile d'un signal : son spectre :

dans « l'espace des fréquences » : axe horizontal = fréquences présentes axe vertical = amplitude correspondante



Spectre

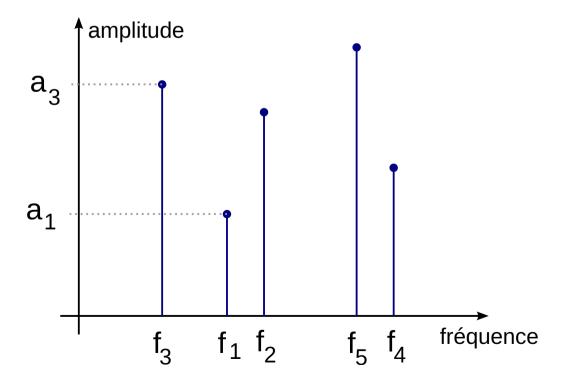


Autre représentation graphique bien utile d'un signal : son spectre :

dans « l'espace des fréquences » : axe horizontal = fréquences présentes axe vertical = amplitude correspondante

Exemple avec une somme de sinusoïdes:

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + ... + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n)$$





Plan

- > signaux, fréquences, bande passante et spectre
- filtrage
- échantillonnage



De manière générale, lorsqu'un signal $(X(t), t \in \mathbb{R})$ passe par un **filtre**, il en ressort une version *déformée* $(\widehat{X}(t), t \in \mathbb{R})$:



De manière générale, lorsqu'un signal $(X(t), t \in \mathbb{R})$ passe par un filtre, il en ressort une version déformée $(\widehat{X}(t), t \in \mathbb{R})$:



Pourquoi donc vouloir filtrer un signal?

De manière générale, lorsqu'un signal $(X(t), t \in \mathbb{R})$ passe par un **filtre**, il en ressort une version *déformée* $(\widehat{X}(t), t \in \mathbb{R})$:



Pourquoi donc vouloir filtrer un signal ? Le plus souvent, pour **supprimer** (ou du moins, atténuer) **le bruit** présent dans le signal.

De manière générale, lorsqu'un signal $(X(t), t \in \mathbb{R})$ passe par un **filtre**, il en ressort une version *déformée* $(\widehat{X}(t), t \in \mathbb{R})$:



Pourquoi donc vouloir filtrer un signal ? Le plus souvent, pour **supprimer** (ou du moins, atténuer) **le bruit** présent dans le signal.

Il existe bien sûr de multiples sortes de filtres.

Dans ce cours, nous allons voir une catégorie particulière de filtres:

les filtres « passe-bas »



Filtre passe-bas idéal



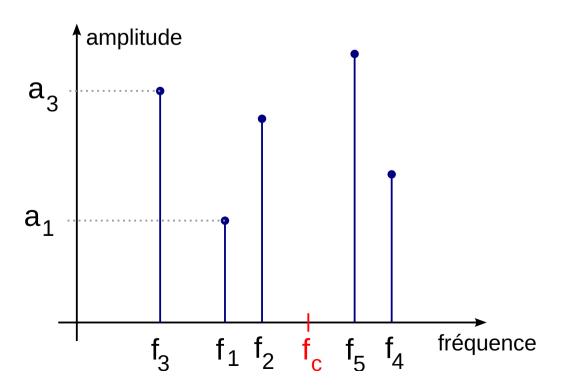
Un filtre passe-bas idéal est un filtre qui

supprime d'un signal toutes les fréquences supérieures à une fréquence de coupure f_c donnée

(c.-à-d. supprime les hautes fréquences, généralement sources de bruit).

Concrètement, si X(t) est une somme de sinusoïdes, alors après le filtre, toutes les composantes de X(t) dont la fréquence est plus grande que f_c ont disparu :

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_k \sin(2\pi f_k t + \delta_k) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n)$$





Filtre passe-bas idéal



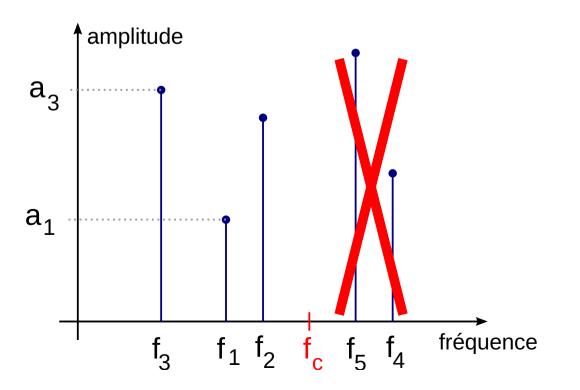
Un filtre passe-bas idéal est un filtre qui

supprime d'un signal toutes les fréquences supérieures à une fréquence de coupure f_c donnée

(c.-à-d. supprime les hautes fréquences, généralement sources de bruit).

Concrètement, si X(t) est une somme de sinusoïdes, alors après le filtre, toutes les composantes de X(t) dont la fréquence est plus grande que f_c ont disparu :

$$X(t) = a_1 \sin(2\pi f_1 t + \delta_1) + \ldots + a_k \sin(2\pi f_k t + \delta_k) + \ldots + a_n \sin(2\pi f_n t + \delta_n)$$

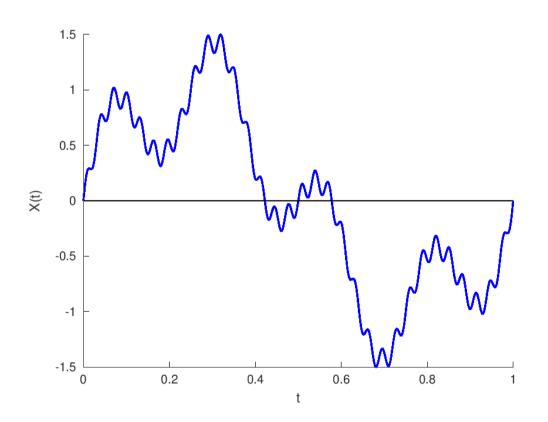


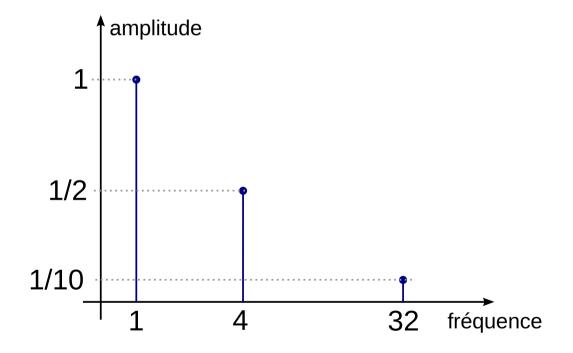


Filtre passe-bas idéal : exemple

Considérons le signal (contenant les fréquences f = 1, 4 et 32 Hz):

$$X(t) = \sin(2\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{10}\sin(64\pi t)$$

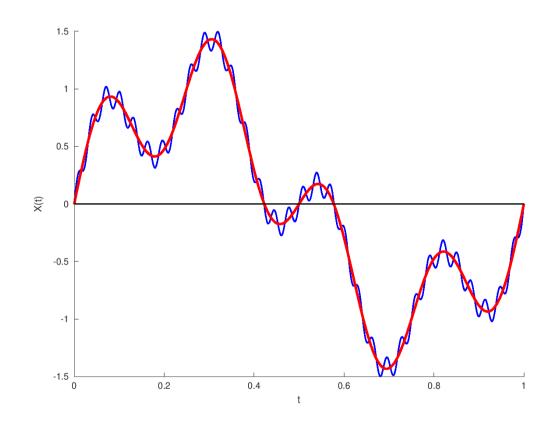


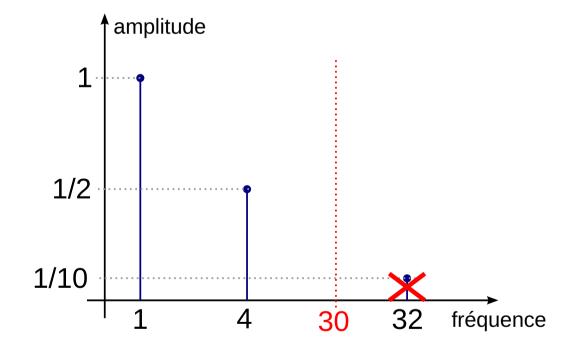


20 / 35

Filtre passe-bas idéal : exemple

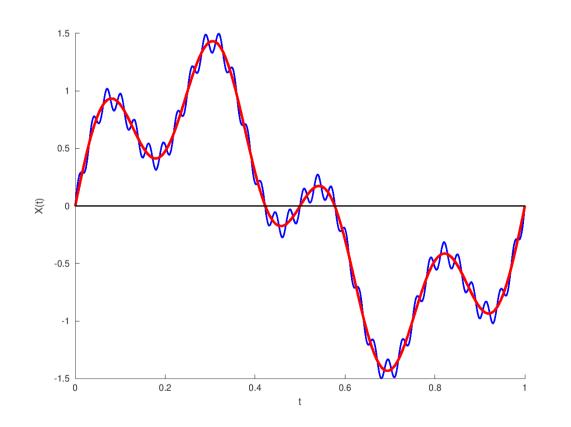
Après passage au travers d'un filtre passe-bas avec fréquence de coupure $f_c = 30$ Hz, la composante du signal à 32 Hz disparaît, et le signal devient: $\widehat{X}(t) = \sin(2\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$

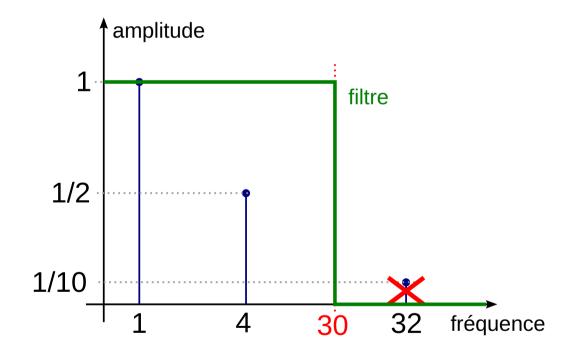




Filtre passe-bas idéal : exemple

Après passage au travers d'un filtre passe-bas avec fréquence de coupure $f_c = 30$ Hz, la composante du signal à 32 Hz disparaît, et le signal devient: $\widehat{X}(t) = \sin(2\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t)$



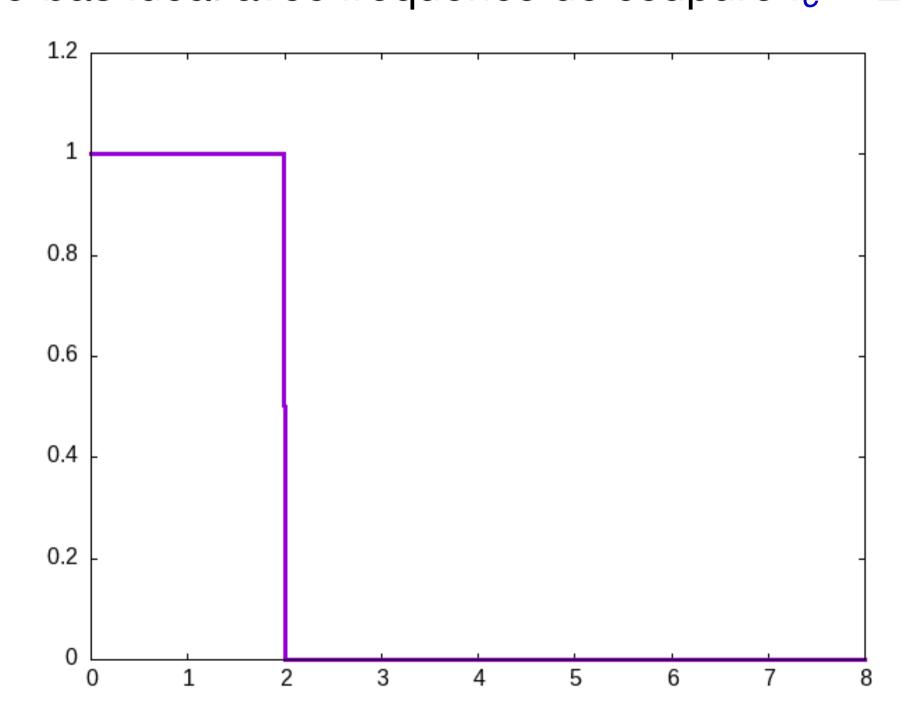


Spectre \widehat{X} = Spectre $X \times$ filtre





Exemple : un filtre passe-bas idéal avec fréquence de coupure $f_c=2~{\rm Hz}$





Introduction

Filtres: conclusion

- Un filtre passe-bas sert à supprimer ou atténuer les hautes fréquences dans un signal.
- On a vu le filtre passe-bas idéal
- La semaine prochaine, nous verrons une application importante des filtres passe-bas.



Plan

- > signaux, fréquences, bande passante et spectre
- filtrage
- échantillonnage



Echantillonnage d'un signal

Revenons maintenant à notre première question:

Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits?



Revenons maintenant à notre première question:

Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits?

Les signaux qui nous entourent sont de nature *analogique* (ondes sonores, électromagnétiques).

Or un ordinateur ne peut traiter que des données *numériques*.



Revenons maintenant à notre première question:

Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits?

Les signaux qui nous entourent sont de nature *analogique* (ondes sonores, électromagnétiques).

Or un ordinateur ne peut traiter que des données *numériques*.

Pour pouvoir traiter l'information contenue dans un signal $(X(t), t \in \mathbb{R})$, il faut donc:



Revenons maintenant à notre première question:

Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits?

Les signaux qui nous entourent sont de nature *analogique* (ondes sonores, électromagnétiques).

Or un ordinateur ne peut traiter que des données *numériques*.

Pour pouvoir traiter l'information contenue dans un signal $(X(t), t \in \mathbb{R})$, il faut donc:

1. échantillonner le signal à des instants discrets; $X(nT_e)$



Revenons maintenant à notre première question:

Comment représenter / capter la réalité physique avec des bits?

Les signaux qui nous entourent sont de nature *analogique* (ondes sonores, électromagnétiques).

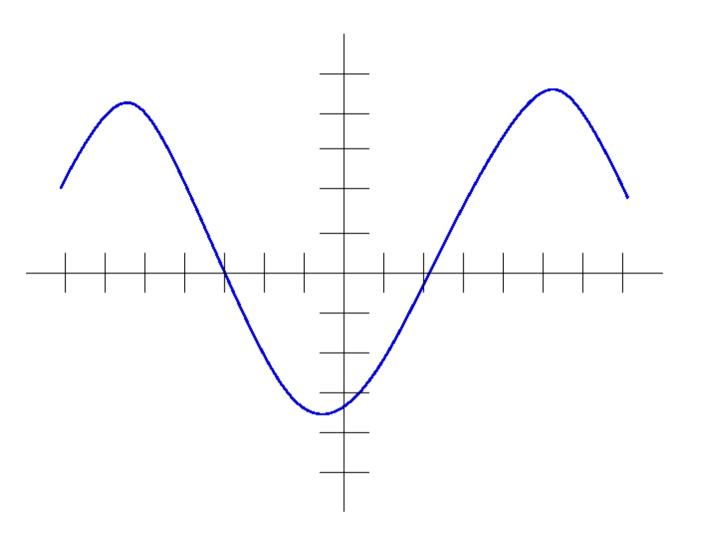
Or un ordinateur ne peut traiter que des données *numériques*.

Pour pouvoir traiter l'information contenue dans un signal $(X(t), t \in \mathbb{R})$, il faut donc:

- 1. échantillonner le signal à des instants discrets; $X(nT_e)$
- 2. quantifier les valeurs du signal à ces instants. (virgule flottante)

Une question se pose naturellement: que perd-on du signal d'origine à travers ces deux opérations successives?

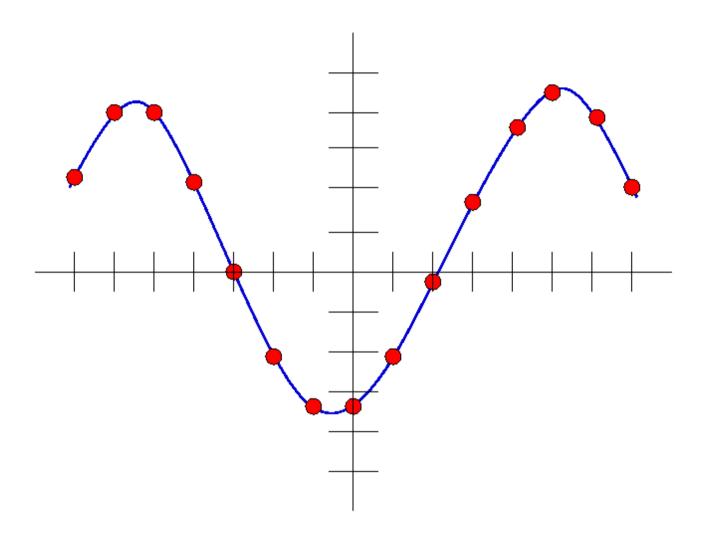




signal d'origine



24 / 35

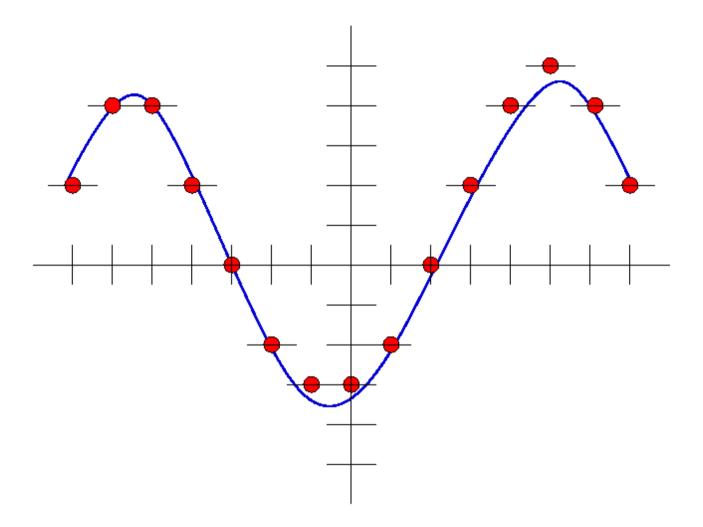


signal échantillonné

$$X(nT_e)$$
 $n \in \mathbb{Z}$



24 / 35



signal échantillonné et quantifié



Nous nous concentrons ici sur la partie « échantilonnage »:

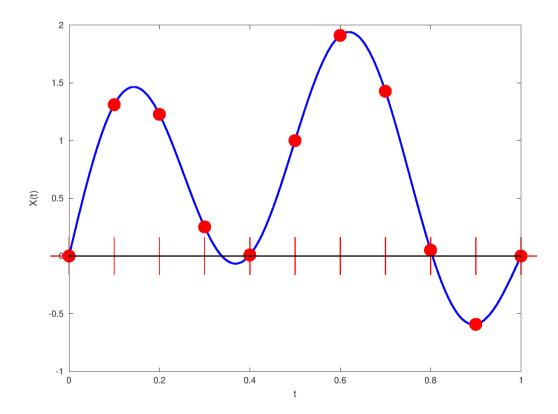




Nous nous concentrons ici sur la partie « échantilonnage »:



signal entrant $(X(t), t \in \mathbb{R}) \mapsto \text{signal \'echantillon\'e}(X(nT_e), n \in \mathbb{Z})$:



 T_e = période d'échantillonnage, $f_e = \frac{1}{T_e}$ = fréquence d'échantillonnage

Période d'échantillonnage T_e

Quelle période d'échantillonnage T_e est la « bonne » ?



26 / 35

Période d'échantillonnage T_e

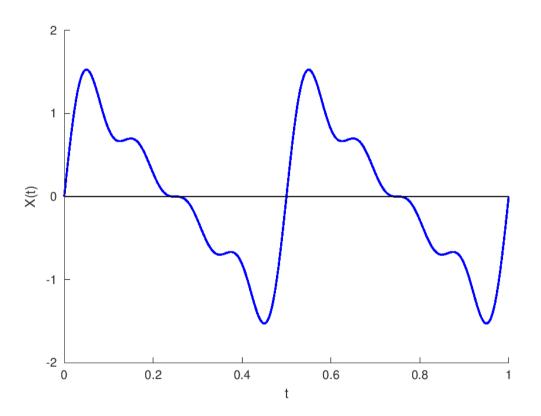
Quelle période d'échantillonnage T_e est la « bonne » ?

- T_e trop petite: trop d'information à traiter...
- T_e trop grande: de l'information est perdue...



Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

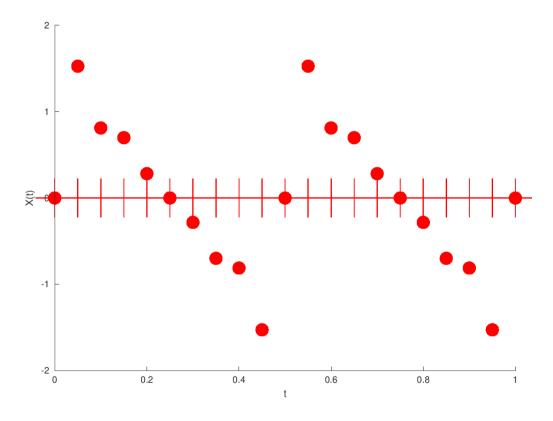
$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$





Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

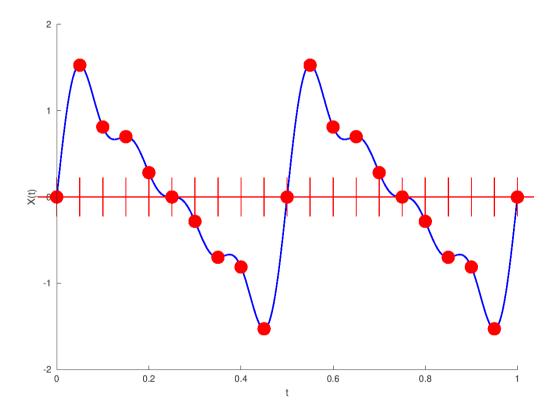
$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.05$, sec.

Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

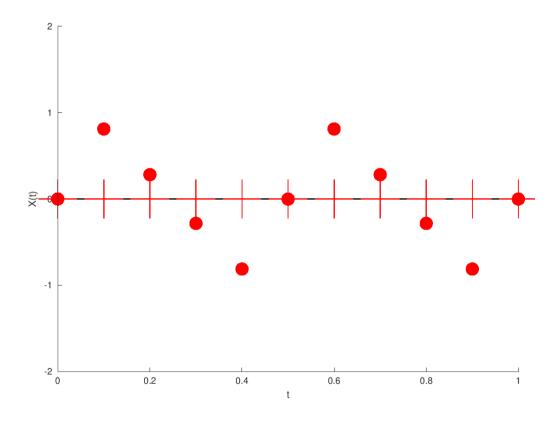
$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.05$, sec.

Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

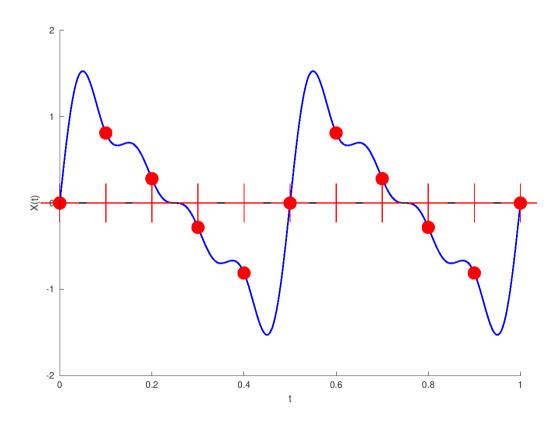
$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.1$,

Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$



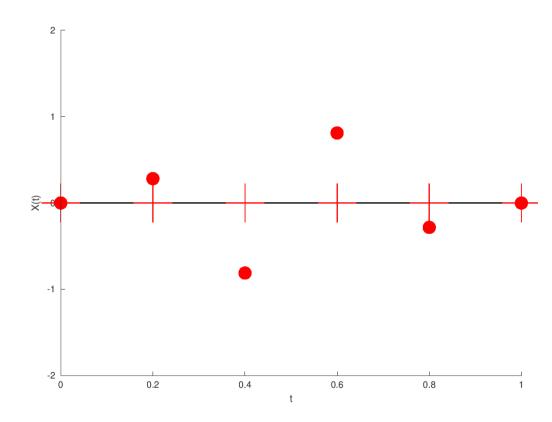
Période d'échantillonnage $T_e = 0.1$,

sec.

Echantillonnage

Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

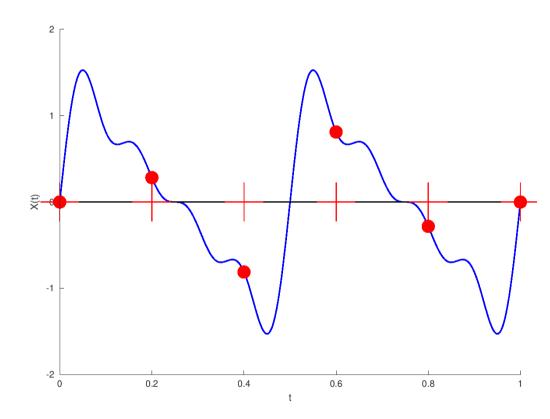
$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$



Période d'échantillonnage T_e =, 0.2,

Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$

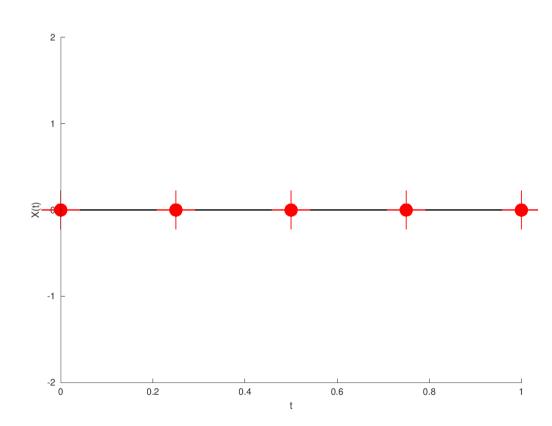


Période d'échantillonnage T_e =,

0.2,

Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

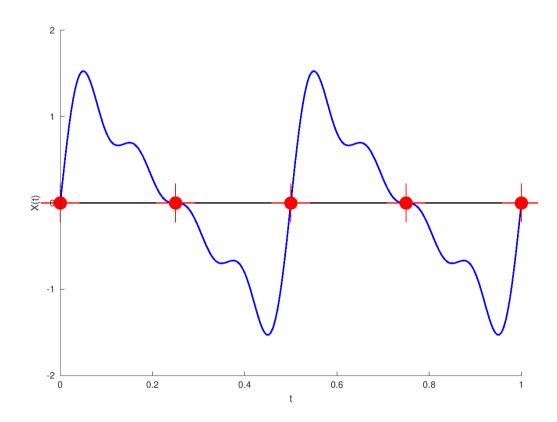
$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$



Période d'échantillonnage $T_e =$, 0.25 sec.

Exemple: reprenons un signal vu précédemment :

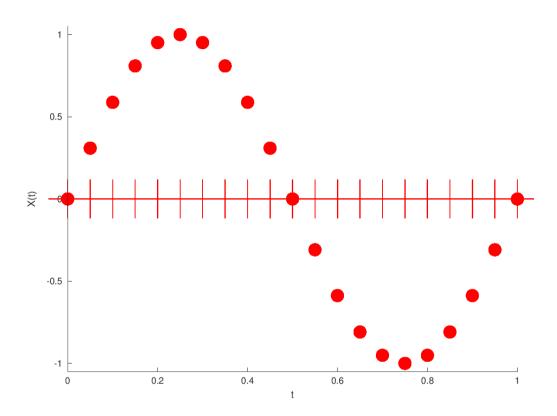
$$X(t) = \sin(4\pi t) + \frac{1}{2}\sin(8\pi t) + \frac{1}{3}\sin(12\pi t) + \frac{1}{4}\sin(16\pi t)$$



Période d'échantillonnage $T_e =$, 0.25 sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

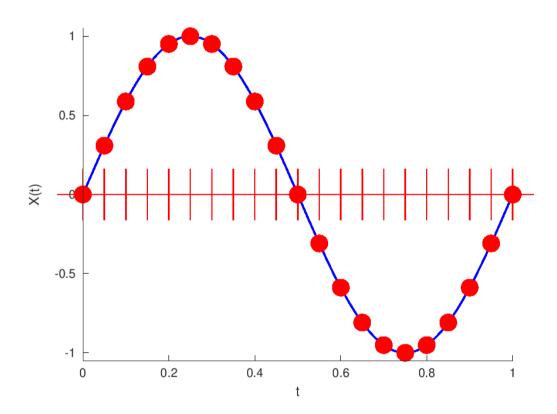
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.05$, sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

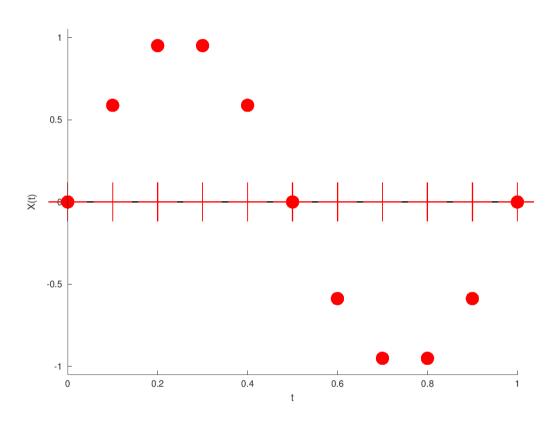
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.05$, sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

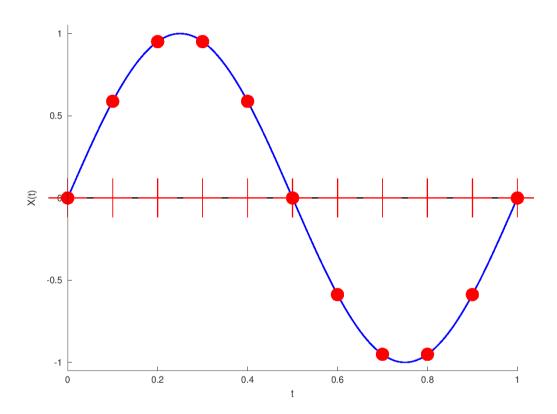
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.1$, sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

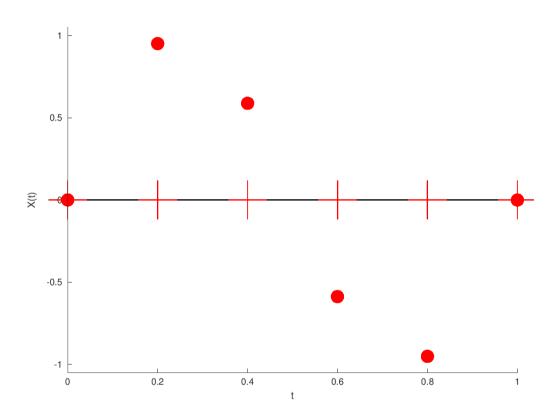
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.1$, sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

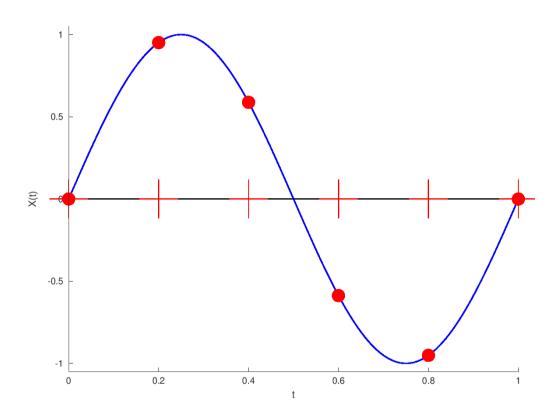
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.2$,

Autre exemple: sinusoïde pure

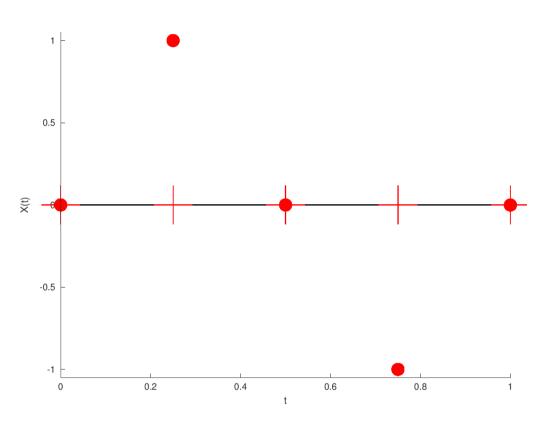
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.2$,

Autre exemple: sinusoïde pure

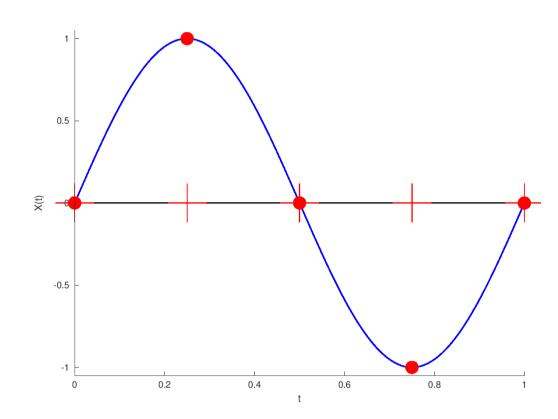
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e =$, 0.25,

Autre exemple: sinusoïde pure

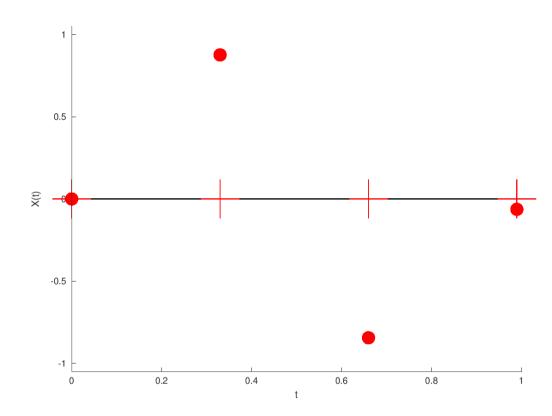
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage T_e =, 0.25, sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$

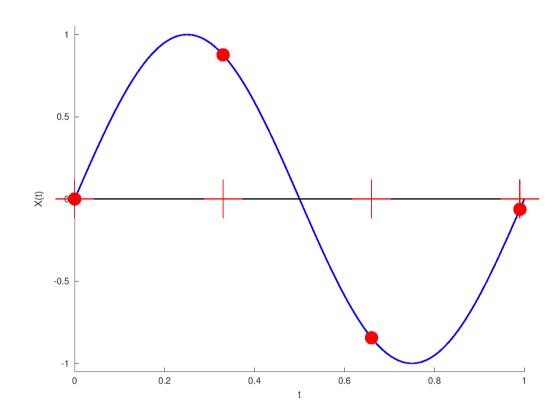


Période d'échantillonnage T_e =,

0.33,

Autre exemple: sinusoïde pure

$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$

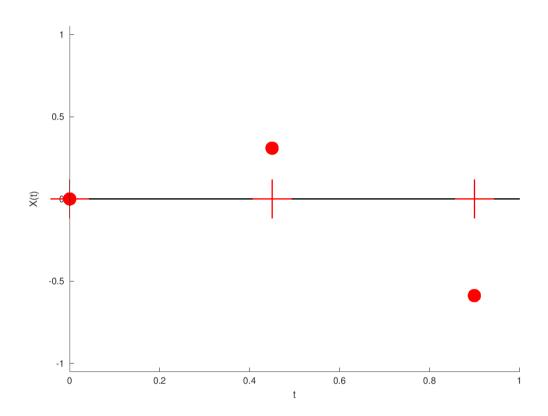


Période d'échantillonnage T_e =, 0.33,

28 / 35

Autre exemple: sinusoïde pure

$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$

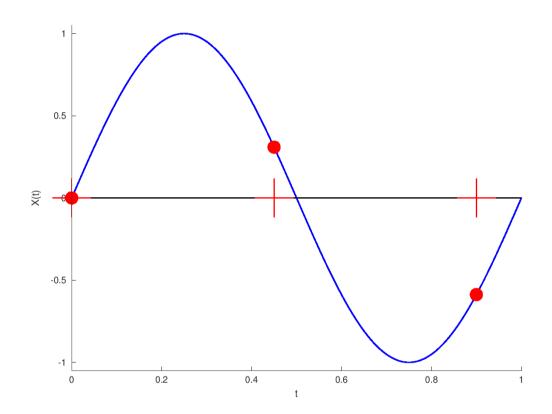


Période d'échantillonnage T_e =,

0.45,

Autre exemple: sinusoïde pure

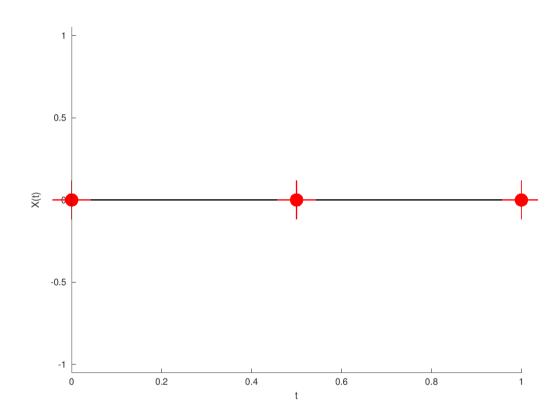
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e = 0.45$,

Autre exemple: sinusoïde pure

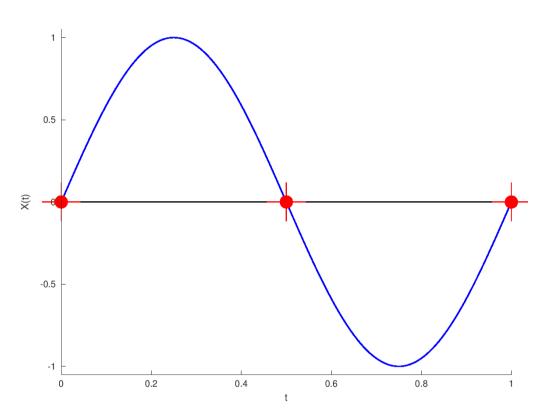
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e =$, 0.5 sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

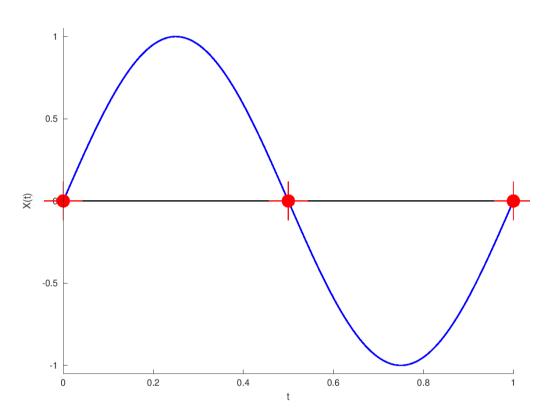
$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e =$, 0.5 sec.

Autre exemple: sinusoïde pure

$$X(t) = \sin(2\pi t)$$
 $(f = 1 \text{ Hz})$



Période d'échantillonnage $T_e =$, 0.5 sec.

Pour pouvoir reconstruire la sinusoïde à partir de l'échantillon, il est suffisant que $T_e < 0.5$ sec, autrement dit, que $f_e = \frac{1}{T_e} > 2$ Hz.



De manière plus générale, on peut dire les choses suivantes:

Soit X(t) une sinusoïde pure dont la fréquence est plus petite ou égale à f.

Pour pouvoir reconstruire cette sinusoïde à partir de sa version échantillonnée à la fréquence f_e , il est suffisant que

$$f_e > 2f$$
.



Echantillonnage d'une sinusoïde pure



De manière plus générale, on peut dire les choses suivantes:

Soit X(t) une sinusoïde pure dont la fréquence est plus petite ou égale à f.

Pour pouvoir reconstruire cette sinusoïde à partir de sa version échantillonnée à la fréquence f_e , il est suffisant que

$$f_{e} > 2f$$
.

Le *théorème d'échantillonnage* que nous verrons la semaine prochaine dit pour l'essentiel que cette condition est non seulement *suffisante* mais aussi (presque) *nécessaire*.

Echantillonnage d'une sinusoïde pure



De manière plus générale, on peut dire les choses suivantes:

Soit X(t) une sinusoïde pure dont la fréquence est plus petite ou égale à f.

Pour pouvoir reconstruire cette sinusoïde à partir de sa version échantillonnée à la fréquence f_e , il est suffisant que

$$f_{e} > 2f$$
.

- Le *théorème d'échantillonnage* que nous verrons la semaine prochaine dit pour l'essentiel que cette condition est non seulement *suffisante* mais aussi (presque) *nécessaire*.
- Nous verrons également que ce théorème s'applique à tous les signaux, et pas seulement aux sinusoïdes.

Application

Sur un CD, le son est échantillonné à une fréquence de 44.1 kHz, car les sons au-dessus d'une fréquence de 22 kHz ne sont (en général) pas perçus par l'oreille humaine.



Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?



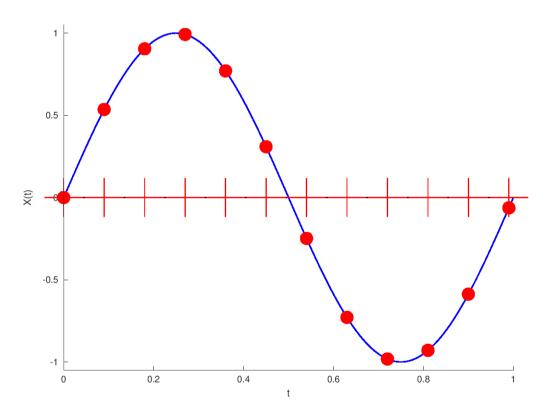
31 / 35

Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?



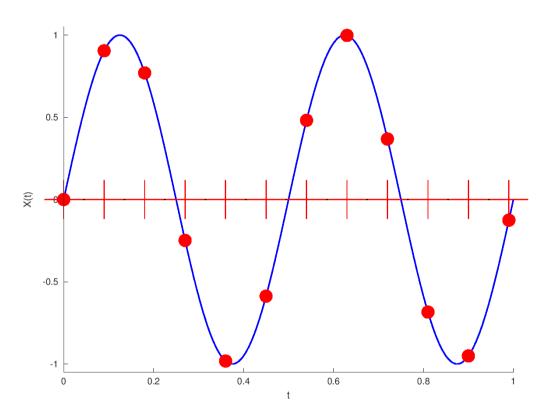
Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?

$$ightharpoonup f = 1 Hz$$



Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?

- ightharpoonup f = 1 Hz
- ightharpoonup f = 2 Hz

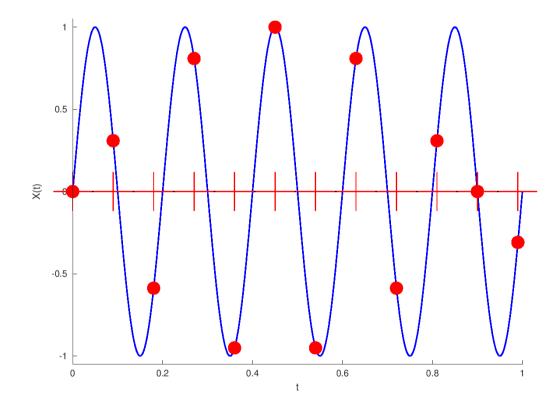


Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?

$$ightharpoonup f = 1 Hz$$

$$ightharpoonup f = 2 Hz$$

$$ightharpoonup f = 5 Hz$$



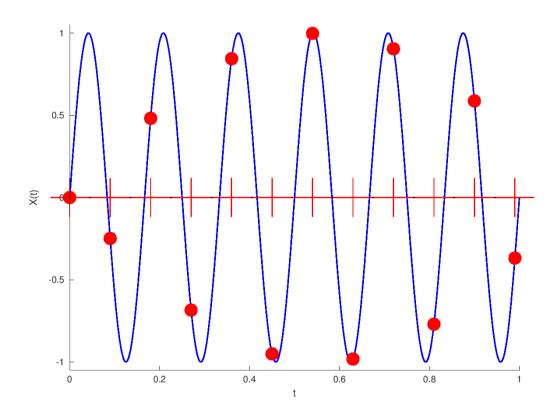
Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?

$$ightharpoonup f = 1 Hz$$

$$ightharpoonup f = 2 Hz$$

$$ightharpoonup f = 5 Hz$$

$$ightharpoonup f = 6 \text{ Hz}$$



Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?

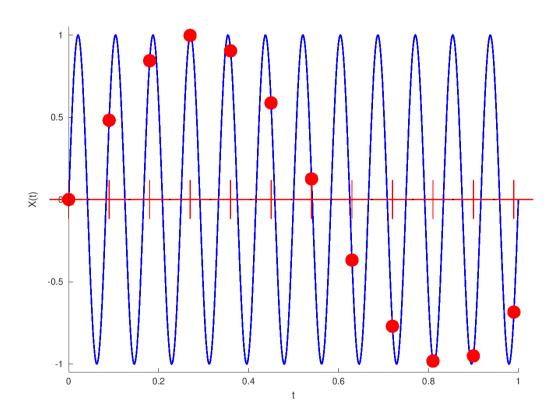
$$ightharpoonup f = 1 Hz$$

$$ightharpoonup f = 2 Hz$$

$$ightharpoonup f = 5 \text{ Hz}$$

$$ightharpoonup f = 6 \text{ Hz}$$

$$ightharpoonup f = 12 \text{ Hz}$$



Que se passe-t-il lorsque la fréquence d'échantillonnage f_e est trop basse, c.-à-d. lorsque le signal est sous-échantillonné?

$$ightharpoonup f = 1 Hz$$

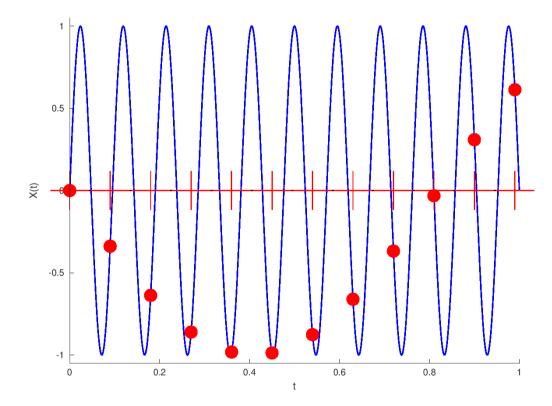
$$ightharpoonup f = 2 Hz$$

$$ightharpoonup f = 5 \text{ Hz}$$

$$ightharpoonup f = 6 \text{ Hz}$$

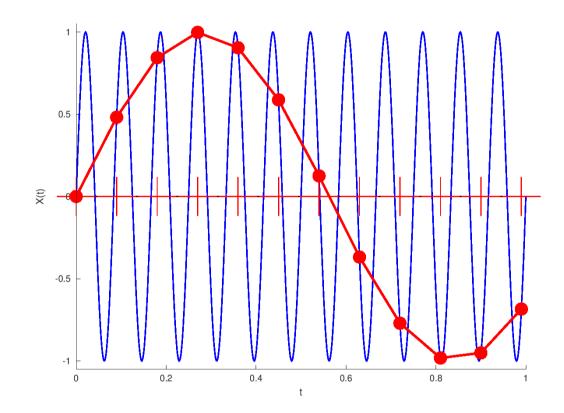
$$ightharpoonup f = 12 \text{ Hz}$$

$$f = 10.5 \text{ Hz}$$



Dans les deux derniers cas, nous avons vu apparaître:

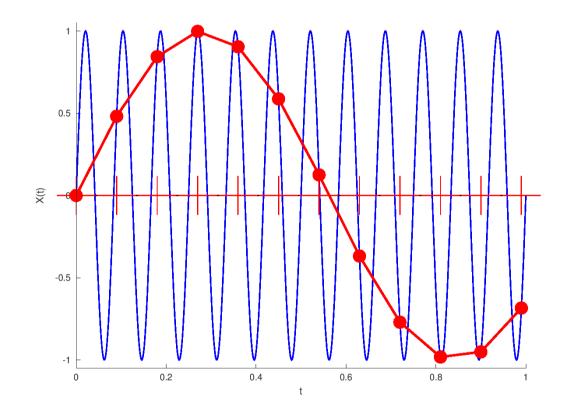
une sinusoïde avec une fréquence plus lente;

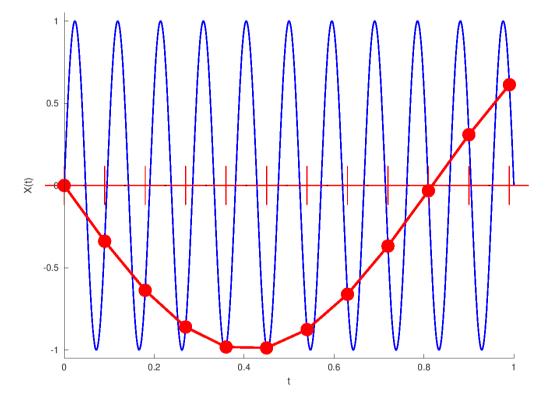




Dans les deux derniers cas, nous avons vu apparaître:

- une sinusoïde avec une fréquence plus lente;
- une autre sinusoïde, également avec une fréquence plus lente, qui part d'abord vers le bas.

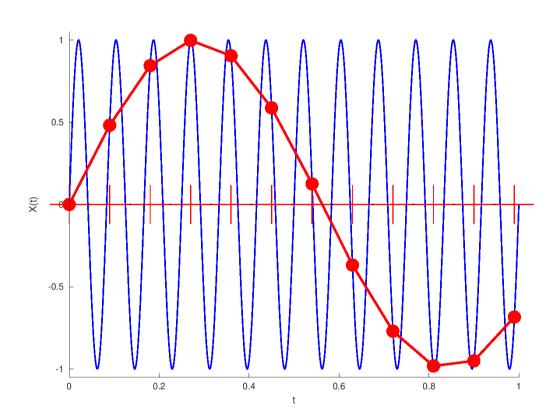


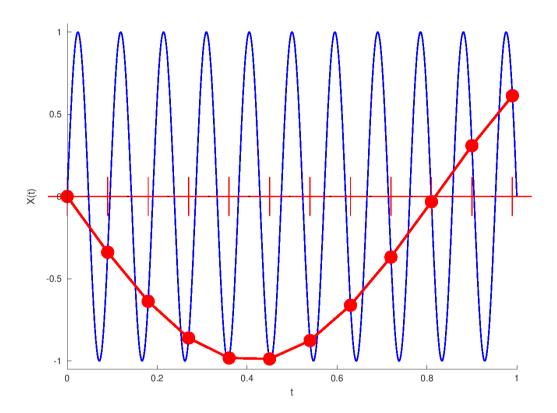




Dans les deux derniers cas, nous avons vu apparaître:

- une sinusoïde avec une fréquence plus lente;
- une autre sinusoïde, également avec une fréquence plus lente, qui part d'abord vers le bas.





Ce phénomène s'appelle l'effet stroboscopique et survient donc lorsqu'on sous-échantillonne un signal. Nous y reviendrons en détail la semaine prochaine.

Effet stroboscopique: illustrations

EXEMPLES VIDEO:

```
http://www.youtube.com/watch?v=jHS9JGkEOmA
```

http://www.youtube.com/watch?v=r3hs8pPCQmo

http://www.youtube.com/watch?v=LVwmtwZLG88



Effet stroboscopique: illustrations

EXEMPLE VISUEL:







34 / 35

Conclusion temporaire

- signaux / sinusoïdes
- « tout signal est une somme de sinusoïdes! »
- fréquence(s) présente(s) dans un signal, bande passante, spectre
- filtrage et échantillonnage
- ightharpoonup condition suffisante pour pouvoir reconstruire le signal: $f_e > 2f$



Conclusion temporaire

- signaux / sinusoïdes
- « tout signal est une somme de sinusoïdes! »
- fréquence(s) présente(s) dans un signal, bande passante, spectre
- filtrage et échantillonnage
- ightharpoonup condition suffisante pour pouvoir reconstruire le signal: $f_e > 2f$

La semaine prochaine:

- comment reconstruire un signal à partir d'un échantillon donné ?
- théorème d'échantillonnage
- sous-échantillonnage

