



Aalto-yliopisto
Sähkötekniikan
korkeakoulu

ELEC-C5230

**Digitaalisen signaalinkäsittelyn
perusteet**

**Luento 3: Diskreettiaikaiset järjestelmät
aikatasossa**

Luennon aiheet kirjassa

- Mitra: Digital Signal Processing: A Computer Based Approach
 - ▷ 4.2 Classification of Discrete Time Systems 149
 - ▷ 4.3 Impulse and Step Responses 153
 - ▷ 4.4 Time Domain Characterization of LTI Discrete Time Systems 154
 - ▷ 4.5 Simple Interconnection Schemes 161
 - ▷ 4.7 Classification of LTI Discrete Time Systems 172
 - ▷ 4.8 Frequency Domain Representations of LTI Discrete Time Systems 175
 - ▷ 4.9 Phase and Group Delays 185

Oppimistavoitteet

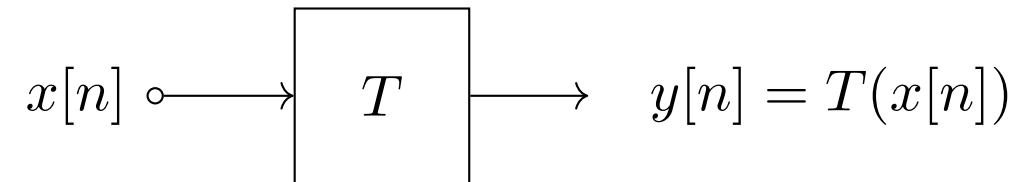
- diskreettiaikaisen järjestelmän luokittelu lineaarisuuden, aikainvarianttisuuden, kausaalisuuden, stabiliteetin, impulssivasteen tyypin ja rekursiivisuuden perusteella
- vasteen laskeminen syötteestä impulssivastetta ja konvoluutiota käyttäen
- konvoluution kolme perusominaisuutta (kommutatiivisuus, distributiivisuus ja assosiatiivisuus) ja niiden merkitys (lohkokaavio)
- LTI-järjestelmän vaste taajuus-, magnitudi- ja vaihevaste
- vaiheviive ja ryhmäviive

Sisältö

1. Diskreettiaikaisen järjestelmän luokitus
2. Konvoluutio ja järjestelmien kytkennät
3. LTI-järjestelmät
4. Kompleksiekspotentiaalin vaste
5. Suodatus sekä vaihe- ja ryhmäviiveet

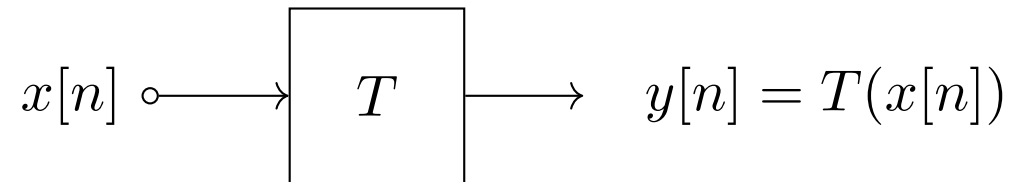
Diskreettiaikaiset järjestelmät

- Oletetaan diskreettiainen järjestelmä T



Diskreettiaikaiset järjestelmät

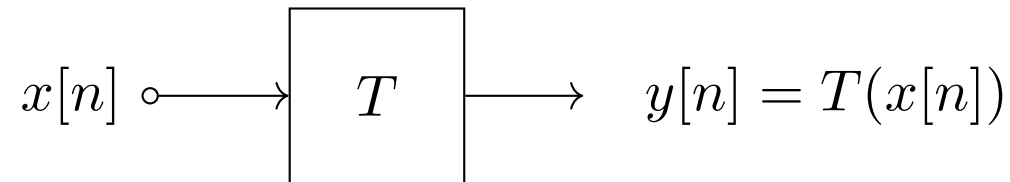
- Oletetaan diskreettiainen järjestelmä T



- $x[n]$ syöte (engl. input), $y[n]$ vaste (engl. response)
- Huom. notaatio $y[n] = T(x[n])$ voi olla riippuvainen mistä tahansa x :n aikaindeksistä

Diskreettiaikaiset järjestelmät

- Oletetaan diskreettiainen järjestelmä T



- $x[n]$ syöte (engl. input), $y[n]$ vaste (engl. response)
- Huom. notaatio $y[n] = T(x[n])$ voi olla riippuvainen mistä tahansa x :n aikaindeksistä
- Ominaisuuksia
 - ▷ lineaarisuus
 - ▷ siirto-invarianssi
 - ▷ kausaalisuus
 - ▷ stabiilius

Linearisuus

- Järjestelmä T on lineaarinen, jos

$$T(ax_1[n] + bx_2[n]) = aT(x_1[n]) + bT(x_2[n])$$

Linearisuus

- Järjestelmä T on lineaarinen, jos

$$T(ax_1[n] + bx_2[n]) = aT(x_1[n]) + bT(x_2[n])$$

- Skalaarilla kertomisen vaste sama kuin vasteen kertominen skalaarilla
- Summan vaste on sama kuin yksittäisten vasteiden summa

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$
 $\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

$$= ay_1[n] + by_2[n] \quad \Rightarrow \text{lineaarinen}$$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

$$= ay_1[n] + by_2[n] \quad \Rightarrow \text{lineaarinen}$$

- $y[n] = T(x[n]) = x[n] + 5$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

$$= ay_1[n] + by_2[n] \quad \Rightarrow \text{lineaarinen}$$

- $y[n] = T(x[n]) = x[n] + 5$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

$$= ay_1[n] + by_2[n] \quad \Rightarrow \text{lineaarinen}$$

- $y[n] = T(x[n]) = x[n] + 5$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

$$= ay_1[n] + by_2[n] \Rightarrow \text{lineaarinen}$$

- $y[n] = T(x[n]) = x[n] + 5$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= (ax_1 + bx_2)[n] + 5$$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

$$= ay_1[n] + by_2[n] \Rightarrow \text{lineaarinen}$$

- $y[n] = T(x[n]) = x[n] + 5$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= (ax_1 + bx_2)[n] + 5$$

$$= ax_1[n] + bx_2[n] + 5$$

Lineaarisuus: esimerkkejä

- $y[n] = T(x[n]) = 0.4x[n] + 1.1x[n - 1]$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= 0.4(ax_1 + bx_2)[n] + 1.3(ax_1 + bx_2)[n - 1]$$

$$= a0.4x_1[n] + b0.4x_2[n] + a1.3x_1[n - 1] + b1.3x_2[n - 1]$$

$$= a(0.4x_1[n] + 1.3x_1[n - 1]) + b(0.4x_2[n] + 1.3x_2[n - 1])$$

$$= ay_1[n] + by_2[n] \quad \Rightarrow \text{lineaarinen}$$

- $y[n] = T(x[n]) = x[n] + 5$

$$\tilde{y}[n] = T(ax_1[n] + bx_2[n])$$

$$= (ax_1 + bx_2)[n] + 5$$

$$= ax_1[n] + bx_2[n] + 5$$

$$\neq a(x_1[n] + 5) + b(x_2[n] + 5) \quad \Rightarrow \text{ei lineaarinen}$$

Siirto- tai aikainvarianssi

- Systemi on siirtainvariantti (engl. shift-invariant), jos syötteen siirto siirtää vastetta saman verran

$$y[n] = T(x[n])$$

$$y[n - k] = T(x[n - k])$$

Siirto- tai aikainvarianssi

- Systemi on siirtainvariantti (engl. shift-invariant), jos syötteen siirto siirtää vastetta saman verran

$$y[n] = T(x[n])$$

$$y[n - k] = T(x[n - k])$$

- Vaste riippuu vain syötteestä, ei sen (ajan)kohdasta
- Sama asia kuin aikainvarianssi (engl. time-invariance)

Siirtoinvarianssi: Esimerkkejä

- siirtoinvariantti, mutta ei lineaarinen:

$$y[n] = \sin(x[n])$$

$$y[n - k] = \sin(x[n - k])$$

Siirtoinvarianssi: Esimerkkejä

- siirtoinvariantti, mutta ei lineaarinen:

$$y[n] = \sin(x[n])$$
$$y[n - k] = \sin(x[n - k])$$

- lineaarinen, mutta ei siirtoinvariantti:

$$y[n] = nx[n]$$

Esim.

$$x[n] = \delta[n] \Rightarrow$$

$$y[n] = 0 \quad \forall n$$

$$x[n] = \delta[n - 2] \Rightarrow$$

$$y[n] = 2\delta[n - 2]$$

Kausaalisuus

- Systemi on kausaalinen, vaste $y[n_0]$, ajanhetkellä n_0 riippuu vain syötteestä $x[x]$ ajanhetkellä $n \leq n_0$
- Eli vaste ei voi riippua tulevista syötteen arvoista

Kausaalisuus

- Systemi on kausaalinen, vaste $y[n_0]$, ajanhetkellä n_0 riippuu vain syötteestä $x[x]$ ajanhetkellä $n \leq n_0$
- Eli vaste ei voi riippua tulevista syötteen arvoista
- Formaalisti:

Oletetaan $y_1[n] = T(x_1[n])$ ja $y_2[n] = T(x_2[n])$.

Järjestelmä T on kausaalinen, jos

$$x_1[n] = x_2[n] \quad \forall n \leq n_0 \Rightarrow y_1[n] = y_2[n] \quad \forall n \leq n_0$$

Kausaalisuus

- Systemi on kausaalinen, vaste $y[n_0]$, ajanhetkellä n_0 riippuu vain syötteestä $x[x]$ ajanhetkellä $n \leq n_0$
- Eli vaste ei voi riippua tulevista syötteen arvoista
- Formaalisti:

Oletetaan $y_1[n] = T(x_1[n])$ ja $y_2[n] = T(x_2[n])$.

Järjestelmä T on kausaalinen, jos

$$x_1[n] = x_2[n] \quad \forall n \leq n_0 \Rightarrow y_1[n] = y_2[n] \quad \forall n \leq n_0$$

- Jos kaksi syötettä ovat tismalleen samat ajanhetkeen n_0 asti, niiden vasteidenkin on pakko olla samat
- Jos näin ei ole, selvästi vasteen täytyy riippua myös syötteestä ajanhetkillä $n > n_0$

Stabiilius

- Systemi on stabiili, jos rajatulla syötteellä on rajattu vaste
- BIBO-stabiili, Bounded-input bounded-output stable
- Formaalisti:

Oletetaan $|x[n]| \leq B_x \forall n$, ja $y[n] = T(x[n])$. Systemi T on stabiili, jos

$$|y[n]| \leq B_y \forall n$$

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow stabiili

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow stabiili
- $y[n] = 2y[n - 1]$

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow stabiili
- $y[n] = 2y[n - 1]$
Valitaan $x[n] = \delta[n]$

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow stabiili
- $y[n] = 2y[n - 1]$
Valitaan $x[n] = \delta[n]$
 $\Rightarrow y[n] = \{\dots, 0, \underline{0}, 2, 4, 8, 16, 32, \dots\}$

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow stabiili
- $y[n] = 2y[n - 1]$
Valitaan $x[n] = \delta[n]$
 $\Rightarrow y[n] = \{\dots, 0, \underline{0}, 2, 4, 8, 16, 32, \dots\}$
 \Rightarrow ei stabiili

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow stabiili
- $y[n] = 2y[n - 1]$
Valitaan $x[n] = \delta[n]$
 $\Rightarrow y[n] = \{\dots, 0, \underline{0}, 2, 4, 8, 16, 32, \dots\}$
 \Rightarrow ei stabiili

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow **stabiili**
- $y[n] = 2y[n - 1]$
Valitaan $x[n] = \delta[n]$
 $\Rightarrow y[n] = \{\dots, 0, \underline{0}, 2, 4, 8, 16, 32, \dots\}$
 \Rightarrow **ei stabiili**
- $y[n] = \frac{1}{x[n]}$

Stabiilius: esimerkkejä

- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow **stabiili**
- $y[n] = 2y[n - 1]$
Valitaan $x[n] = \delta[n]$
 $\Rightarrow y[n] = \{\dots, 0, \underline{0}, 2, 4, 8, 16, 32, \dots\}$
 \Rightarrow **ei stabiili**
- $y[n] = \frac{1}{x[n]}$
 $x[n] \rightarrow 0 \Rightarrow y[n] \rightarrow \pm\infty$

Stabiilius: esimerkkejä

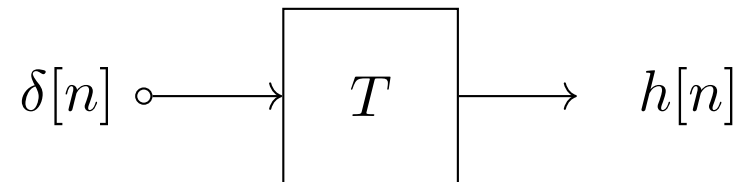
- $y[n] = \sum_{k=0}^N a_k x[n - k]$
 $\Rightarrow |y[n]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k x[n - k]| \leq \sum_{k=0}^N |a_k| B_x = B_y$
 \Rightarrow **stabiili**
- $y[n] = 2y[n - 1]$
Valitaan $x[n] = \delta[n]$
 $\Rightarrow y[n] = \{\dots, 0, \underline{0}, 2, 4, 8, 16, 32, \dots\}$
 \Rightarrow **ei stabiili**
- $y[n] = \frac{1}{x[n]}$
 $x[n] \rightarrow 0 \Rightarrow y[n] \rightarrow \pm\infty$
 \Rightarrow **ei stabiili**

LTI-järjestelmät

- Olemme pääasiassa kiinnostuneita järjestelmistä, jotka ovat
 - ▷ lineaarisia (engl. Linear)
 - ▷ aikainvariantteja (engl. Time-Invariant)
- Joskus käytetään myös termiä LSI (lineaarinen ja siirtoinvariantti)

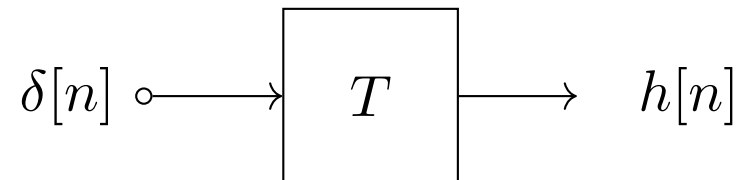
Impulssivaste

- Impulssivaste (engl. impulse response) on järjestelmän vaste yksikköimpulssiin

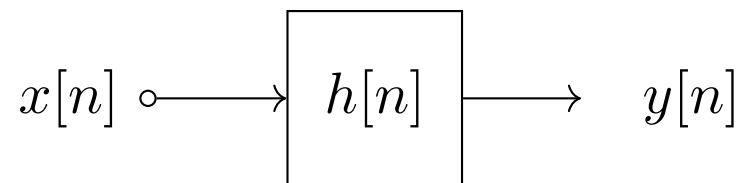


Impulssivaste

- Impulssivaste (engl. impulse response) on järjestelmän vaste yksikköimpulssiin



- Impulssivaste riittää kuvaamaan täysin LTI-järjestelmän



Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n])$$

Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n])$$

Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n]) = T\left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]\right)$$

Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n]) = T \left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k] \right) \quad \left| T \text{ lineaarinen} \right.$$

Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n]) = T\left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]\right) \quad \left| T \text{ lineaarinen} \right.$$
$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]T(\delta[n - k])$$

Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n]) = T\left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]\right) \quad \left| T \text{ lineaarinen} \right.$$

$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]T(\delta[n - k]) \quad \left| T \text{ aikainvariantti} \right.$$

Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n]) = T\left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]\right) \quad \left| T \text{ lineaarinen} \right.$$

$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]T(\delta[n - k]) \quad \left| T \text{ aikainvariantti} \right.$$

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

Vaste impulssivasteesta

- Muistetaan edellisestä luennosta sekvenssin esitys yksikköimpulsilla $x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]$
- Tässä $x[k]$ käyttäytyy vakiokertoimena
- Käytetään tätä vasteen laskemisessa

$$y[n] = T(x[n]) = T\left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]\delta[n - k]\right) \quad \left| T \text{ lineaarinen} \right.$$

$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]T(\delta[n - k]) \quad \left| T \text{ aikainvariantti} \right.$$

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

$$= x[n] * h[n]$$

Sisältö

1. Diskreettiaikaisen järjestelmän luokitus
2. Konvoluutio ja järjestelmien kytkennät
3. LTI-järjestelmät
4. Kompleksiekspotentiaalin vaste
5. Suodatus sekä vaihe- ja ryhmäviiveet

Konvoluutio

- LTI-järjestelmän vaste on syötteen ja impulssivasteen konvoluutio

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

- Edelliseltä luennolta

$$x[n] * y[n] = y[n] * x[n] \quad (\text{kommutatiivisuus})$$

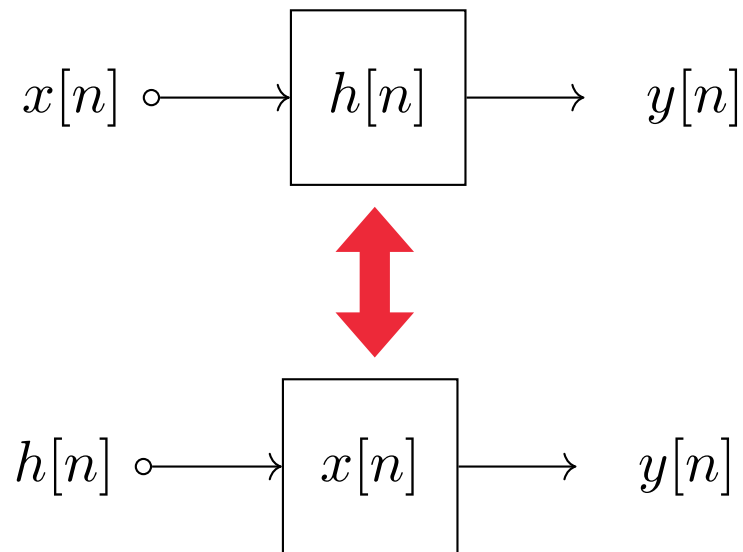
$$x[n] * (y[n] + z[n]) = x[n] * y[n] + x[n] * z[n] \quad (\text{distributiivisuus})$$

$$x[n] * (y[n] * z[n]) = (x[n] * y[n]) * z[n] \quad (\text{assosiatiivisuus})$$

Kommutatiivisuus

- Syötteen ja impulssivasteen paikka voidaan vaihtaa

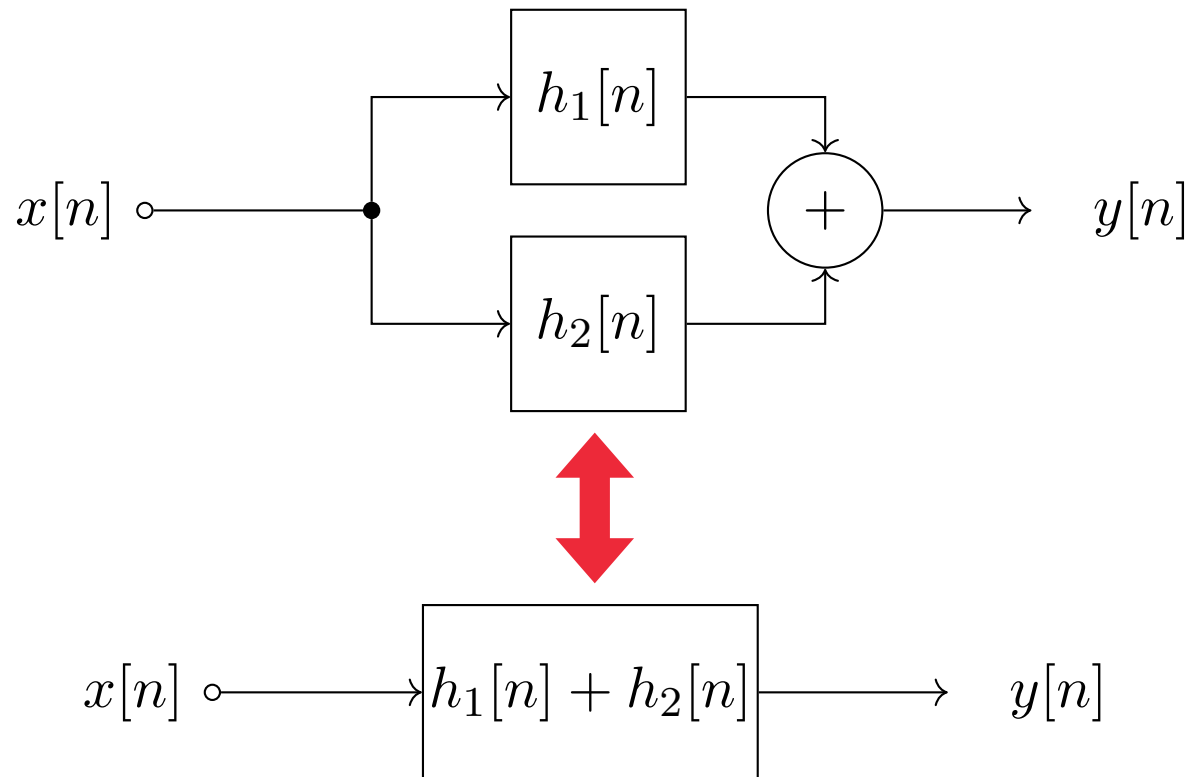
$$x[n] * h[n] = h[n] * x[n]$$



Distributiivisuus

- Rinnakkaiskytkentä vastaa impulssivasteiden summa

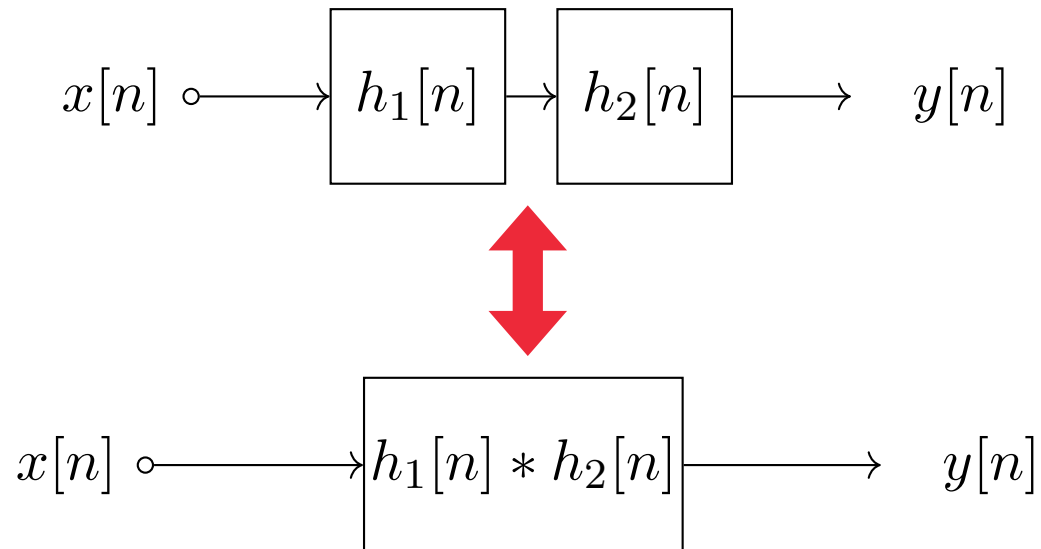
$$x[n] * (h_1[n] + h_2[n]) = x[n] * h_1[n] + x[n] * h_2[n]$$



Assosiatiivisuus

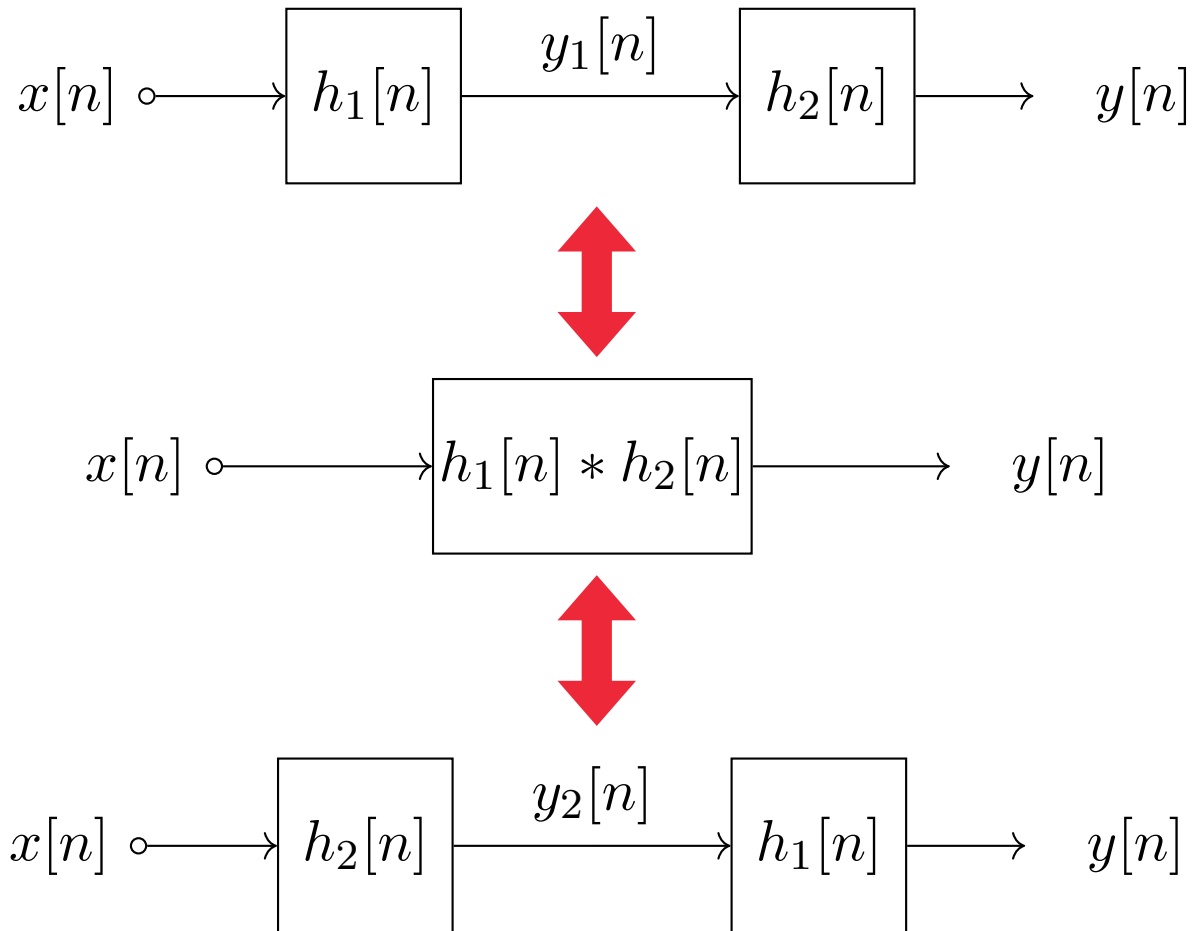
- Sarjaankytkentää vastaa impulssivasteiden kovoluutio

$$x[n] * (h_1[n] * h_2[n]) = (x[n] * h_1[n]) * h_2[n]$$



Kaskadikytkentä

- Assosiatiivisuus ja kommutatiivisuus



Sarjaankytkennän ominaisuuksia

- Osajärjestelmien paikkoja voidaan vaihtaa
- Osien välillä olevat sekvenssit $y_i[n]$ riippuvat järjestyksestä
- Diskretoiduilla signaaleilla (rajattu määrä bittejä, finite word-length) järjestyksellä on väliä
- Mikä järjestys on paras?

Sisältö

1. Diskreettiaikaisen järjestelmän luokitus
2. Konvoluutio ja järjestelmien kytkennät
3. LTI-järjestelmät
4. Kompleksiekspotentiaalin vaste
5. Suodatus sekä vaihe- ja ryhmäviiveet

BIBO-stabiilius LTI-järjestelmässä

- BIBO: Bounded input bounded output
- Oletetaan rajattu syöte $x[n]$, eli $|x[n]| \leq B_x$

$$|y[n]| = \left| \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[n-k]h[k] \right|$$

BIBO-stabiilius LTI-järjestelmässä

- BIBO: Bounded input bounded output
- Oletetaan rajattu syöte $x[n]$, eli $|x[n]| \leq B_x$

$$|y[n]| = \left| \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[n-k]h[k] \right| \leq \sum_{k=-\infty}^{\infty} |x[n-k]h[k]|$$

BIBO-stabiilius LTI-järjestelmässä

- BIBO: Bounded input bounded output
- Oletetaan rajattu syöte $x[n]$, eli $|x[n]| \leq B_x$

$$\begin{aligned} |y[n]| &= \left| \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[n-k]h[k] \right| \leq \sum_{k=-\infty}^{\infty} |x[n-k]h[k]| \\ &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} |x[n-k]| |h[k]| \end{aligned}$$

BIBO-stabiilius LTI-järjestelmässä

- BIBO: Bounded input bounded output
- Oletetaan rajattu syöte $x[n]$, eli $|x[n]| \leq B_x$

$$\begin{aligned} |y[n]| &= \left| \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[n-k]h[k] \right| \leq \sum_{k=-\infty}^{\infty} |x[n-k]h[k]| \\ &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} |x[n-k]| |h[k]| \leq B_x \sum_{k=-\infty}^{\infty} |h[k]| \end{aligned}$$

BIBO-stabiilius LTI-järjestelmässä

- BIBO: Bounded input bounded output
- Oletetaan rajattu syöte $x[n]$, eli $|x[n]| \leq B_x$

$$\begin{aligned} |y[n]| &= \left| \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[n-k]h[k] \right| \leq \sum_{k=-\infty}^{\infty} |x[n-k]h[k]| \\ &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} |x[n-k]| |h[k]| \leq B_x \sum_{k=-\infty}^{\infty} |h[k]| \end{aligned}$$

- LTI-järj. on BIBO-stabiili, jos ja vain jos impulssivaste on itseisarvosummautuva

$$\sum_{k=-\infty}^{\infty} |h[k]| < \infty$$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$
- Formaalisti määritelmästä:
Oletetaan $x_1[n] = x_2[n] \forall n \leq n_0$ ja $x_1[n] \neq x_2[n] \forall n > n_0$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$
- Formaalista määritelmästä:

Oletetaan $x_1[n] = x_2[n] \forall n \leq n_0$ ja $x_1[n] \neq x_2[n] \forall n > n_0$

$$y_i[n_0] = \sum_{k=0}^{\infty} h[k]x_i[n_0 - k] + \sum_{k=-\infty}^{-1} h[k]x_i[n_0 - k]$$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$
- Formaalista määritelmästä:

Oletetaan $x_1[n] = x_2[n] \forall n \leq n_0$ ja $x_1[n] \neq x_2[n] \forall n > n_0$

$$y_i[n_0] = \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} h[k]x_i[n_0 - k]}_{\text{arvo sama } i=1,2} + \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{-1} h[k]x_i[n_0 - k]}_{=z_i[n_0]}$$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$
- Formaalista määritelmästä:

Oletetaan $x_1[n] = x_2[n] \forall n \leq n_0$ ja $x_1[n] \neq x_2[n] \forall n > n_0$

$$y_i[n_0] = \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} h[k]x_i[n_0 - k]}_{\text{arvo sama } i=1,2} + \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{-1} h[k]x_i[n_0 - k]}_{=z_i[n_0]}$$

Nyt jos $y_1[n_0] = y_2[n_0] \Rightarrow z_1[n_0] = z_2[n_0]$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$
- Formaalista määritelmästä:

Oletetaan $x_1[n] = x_2[n] \forall n \leq n_0$ ja $x_1[n] \neq x_2[n] \forall n > n_0$

$$y_i[n_0] = \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} h[k]x_i[n_0 - k]}_{\text{arvo sama } i=1,2} + \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{-1} h[k]x_i[n_0 - k]}_{=z_i[n_0]}$$

Nyt jos $y_1[n_0] = y_2[n_0] \Rightarrow z_1[n_0] = z_2[n_0]$

$$z_1[n_0] - z_2[n_0] = 0 \Rightarrow \sum_{k=-\infty}^{-1} h[k](x_1[n_0 - k] - x_2[n_0 - k]) = 0$$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$
- Formaalista määritelmästä:

Oletetaan $x_1[n] = x_2[n] \forall n \leq n_0$ ja $x_1[n] \neq x_2[n] \forall n > n_0$

$$y_i[n_0] = \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} h[k]x_i[n_0 - k]}_{\text{arvo sama } i=1,2} + \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{-1} h[k]x_i[n_0 - k]}_{=z_i[n_0]}$$

Nyt jos $y_1[n_0] = y_2[n_0] \Rightarrow z_1[n_0] = z_2[n_0]$

$$z_1[n_0] - z_2[n_0] = 0 \Rightarrow \sum_{k=-\infty}^{-1} h[k] \underbrace{(x_1[n_0 - k] - x_2[n_0 - k])}_{\neq 0} = 0$$

Kausaalisuus LTI-järjestelmässä

- LTI-järj. on kausaalinen jos ja vain jos $h[n] = 0$ kaikilla $n < 0$
- Formaalista määritelmästä:

Oletetaan $x_1[n] = x_2[n] \forall n \leq n_0$ ja $x_1[n] \neq x_2[n] \forall n > n_0$

$$y_i[n_0] = \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} h[k]x_i[n_0 - k]}_{\text{arvo sama } i=1,2} + \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{-1} h[k]x_i[n_0 - k]}_{=z_i[n_0]}$$

Nyt jos $y_1[n_0] = y_2[n_0] \Rightarrow z_1[n_0] = z_2[n_0]$

$$z_1[n_0] - z_2[n_0] = 0 \Rightarrow \sum_{k=-\infty}^{-1} h[k] \underbrace{(x_1[n_0 - k] - x_2[n_0 - k])}_{\neq 0} = 0$$

Koska $x_1[n] \neq x_2[n]$ kun $n > n_0$ ja molemmat ovat mielivaltaisia, järjestelmä on kausaalinen vain jos $h[k] = 0 \forall k < 0$

LTI-järjestelmien luokittelu

- Tyypilliset luokittelutavat
 - ▷ impulssivasteen tyyppi
 - FIR: Äärelliskestoinen impulssivaste (engl. finite impulse response)
 - IIR: Ääretönkestoinen impulssivaste (engl. infinite impulse response)
 - ▷ toteutustapa

LTI-järjestelmien luokittelu

- Tyypilliset luokittelutavat
 - ▷ impulssivasteen tyyppi
 - FIR: Äärelliskestoinen impulssivaste (engl. finite impulse response)
 - IIR: Ääretönkestoinen impulssivaste (engl. infinite impulse response)
 - ▷ toteutustapa
 - rekursiivinen (engl. recursive)
 - ei-rekursiivinen (engl. nonrecursive)

Luokittelu impulssivasteen perusteella

- FIR: $h[n] \neq 0$, vain kun $N_1 \leq n \leq N_2$

Luokittelu impulssivasteen perusteella

- FIR: $h[n] \neq 0$, vain kun $N_1 \leq n \leq N_2$
 - ▷ $y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{k=N_1}^{N_2} h[k]x[n - k]$

Luokittelu impulssivasteen perusteella

- FIR: $h[n] \neq 0$, vain kun $N_1 \leq n \leq N_2$
 - ▷ $y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{k=N_1}^{N_2} h[k]x[n-k]$
- IIR: $h[n]$ voi saada nolasta poikkeavia arvoja millä n :llä tahansa

Luokittelu impulssivasteen perusteella

- FIR: $h[n] \neq 0$, vain kun $N_1 \leq n \leq N_2$
 - ▷ $y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{k=N_1}^{N_2} h[k]x[n-k]$
- IIR: $h[n]$ voi saada nolasta poikkeavia arvoja millä n :llä tahansa
 - ▷ Kausaalinen IIR:
 $y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{k=0}^n h[n-k]x[k] = \sum_{k=0}^n h[k]x[n-k]$

Luokittelu toteutustavan perusteella

- Ei-rekursiivinen: vaste riippuu vain syötteen arvosta

$$y[n] = \sum_{k=0}^{\infty} p_k x[n - k]$$

Luokittelu toteutustavan perusteella

- Ei-rekursiivinen: vaste riippuu vain syötteen arvosta

$$y[n] = \sum_{k=0}^{\infty} p_k x[n - k]$$

- Rekursiivinen: vaste riippuu vasteen aiemmista arvoista, mahdollisesti myös syötteestä

$$\sum_{k=0}^{\infty} d_k y[n - k] = \sum_{k=0}^{\infty} p_k x[n - k]$$

Luokittelu toteutustavan perusteella

- Ei-rekursiivinen: vaste riippuu vain syötteen arvosta

$$y[n] = \sum_{k=0}^{\infty} p_k x[n - k]$$

- Rekursiivinen: vaste riippuu vasteen aiemmista arvoista, mahdollisesti myös syötteestä

$$\sum_{k=0}^{\infty} d_k y[n - k] = \sum_{k=0}^{\infty} p_k x[n - k]$$

$$\Rightarrow y[n] = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{p_k}{d_0} x[n - k] - \sum_{k=1}^{\infty} \frac{d_k}{d_0} y[n - k]$$

- Differenssiyhtälö (engl. difference equation)

Kausaalit toteutettavat LTI-järj.

- MA: liikkuva/liukuva keskiarvo (engl. moving average)

$$y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$$

Kausaalit toteutettavat LTI-järj.

- MA: liikkuva/liukuva keskiarvo (engl. moving average)

$$y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$$

- AR: autoregressiivinen (engl. autoregressive)

$$y[n] = x[n] - \sum_{k=1}^N d_k y[n - k]$$

Kausaalit toteutettavat LTI-järj.

- MA: liikkuva/liukuva keskiarvo (engl. moving average)

$$y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$$

- AR: autoregressiivinen (engl. autoregressive)

$$y[n] = x[n] - \sum_{k=1}^N d_k y[n - k]$$

- ARMA: (engl. autoregressive moving average)

$$y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k] - \sum_{k=1}^N d_k y[n - k]$$

Kausaalit toteutettavat LTI-järj.

- MA: liikkuva/liukuva keskiarvo (engl. moving average)

$$y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$$

- AR: autoregressiivinen (engl. autoregressive)

$$y[n] = x[n] - \sum_{k=1}^N d_k y[n - k]$$

- ARMA: (engl. autoregressive moving average)

$$y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k] - \sum_{k=1}^N d_k y[n - k]$$

- Asteluku (engl. order): $\max(M, N)$

FIR, IIR ja rekursiivisuus

- Ei-rekursiivinen järj. aina käytännössä FIR-tyyppisiä

FIR, IIR ja rekursiivisuus

- Ei-rekursiivinen järj. aina käytännössä FIR-tyyppisiä
- Ovatko rekursiiviset aina IIR-tyyppisiä?

FIR, IIR ja rekursiivisuus

- Ei-rekursiivinen järj. aina käytännössä FIR-tyyppisiä
- Ovatko rekursiiviset aina IIR-tyyppisiä?
- Ei, palataan tähän myöhemmin tällä luennolla

Sisältö

1. Diskreettiaikaisen järjestelmän luokitus
2. Konvoluutio ja järjestelmien kytkennät
3. LTI-järjestelmät
4. Kompleksiekspotentiaalin vaste
5. Suodatus sekä vaihe- ja ryhmäviiveet

Ominaisarvot ja -funktiot

- Olkoon A lineaarinen operaattori ja f funktio.
- Jos $A f = \lambda f$,
 - ▷ f on A :n ominaisfunktio
 - ▷ λ on A :n ominaisarvo

Ominaisarvot ja -funktiot

- Olkoon A lineaarinen operaattori ja f funktio.
- Jos $A f = \lambda f$,
 - ▷ f on A :n ominaisfunktio
 - ▷ λ on A :n ominaisarvo
- LTI-järjestelmä on lineaarinen operaattori

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

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

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

$$\begin{aligned}y[n] &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]x[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{j\omega(n-k)} \\ &= e^{j\omega n} \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{-j\omega k}\end{aligned}$$

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]x[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{j\omega(n-k)} \\ &= e^{j\omega n} \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{-j\omega k}}_{=\mathcal{F}\{h[n]\}} \end{aligned}$$

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]x[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{j\omega(n-k)} \\ &= e^{j\omega n} \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{-j\omega k}}_{=\mathcal{F}\{h[n]\}} = e^{j\omega n} H(e^{j\omega k}) \end{aligned}$$

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]x[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{j\omega(n-k)} \\ &= e^{j\omega n} \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{-j\omega k}}_{=\mathcal{F}\{h[n]\}} = \underbrace{e^{j\omega n}}_{\text{ominaisfunk.}} \underbrace{H(e^{j\omega})}_{\text{ominaisarvo}} \end{aligned}$$

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]x[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{j\omega(n-k)} \\ &= e^{j\omega n} \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{-j\omega k}}_{=\mathcal{F}\{h[n]\}} = \underbrace{e^{j\omega n}}_{\text{ominaisfunk.}} \underbrace{H(e^{j\omega})}_{\text{ominaisarvo}} \end{aligned}$$

- $H(e^{j\omega})$ on tässä ominaisarvo koska se ei riipu n :stä

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]x[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{j\omega(n-k)} \\ &= e^{j\omega n} \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{-j\omega k}}_{=\mathcal{F}\{h[n]\}} = \underbrace{e^{j\omega n}}_{\text{ominaisfunk.}} \underbrace{H(e^{j\omega})}_{\text{ominaisarvo}} \end{aligned}$$

- $H(e^{j\omega})$ on tässä ominaisarvo koska se ei riipu n :stä
- DTFT $H(e^{j\omega}) = \mathcal{F}\{h[n]\}$ määritelty, jos $h[n]$ BIBO-stabiili

Kompleksiekspontiaali ja LTI-järjestelmä

- Oletetaan LTI-järjestelmä $h[n]$
- Syöte: $x[n] = e^{j\omega n}$
- Vaste:

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]x[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{j\omega(n-k)} \\ &= e^{j\omega n} \underbrace{\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]e^{-j\omega k}}_{=\mathcal{F}\{h[n]\}} = \underbrace{e^{j\omega n}}_{\text{ominaisfunk.}} \underbrace{H(e^{j\omega})}_{\text{ominaisarvo}} \end{aligned}$$

- $H(e^{j\omega})$ on tässä ominaisarvo koska se ei riipu n :stä
- DTFT $H(e^{j\omega}) = \mathcal{F}\{h[n]\}$ määritelty, jos $h[n]$ BIBO-stabiili
- Eri lähteissä käytetään merkintöjä $H(e^{j\omega})$, $H(j\omega)$, ja $H(\omega)$

Taajuusvaste

- Jos LTI-järjestelmän syöte on $x[n] = e^{j\omega_0 n}$, vaste on silloin $y[n] = H(e^{j\omega})e^{j\omega_0 n}$

Taajuusvaste

- Jos LTI-järjestelmän syöte on $x[n] = e^{j\omega_0 n}$, vaste on silloin
 $y[n] = H(e^{j\omega})e^{j\omega_0 n}$
- $H(e^{j\omega_0})$ on järjestelmän **taajuusvaste** (engl. frequency response)

Taajuusvaste

- Jos LTI-järjestelmän syöte on $x[n] = e^{j\omega_0 n}$, vaste on silloin $y[n] = H(e^{j\omega})e^{j\omega_0 n}$
- $H(e^{j\omega_0})$ on järjestelmän **taajuusvaste** (engl. frequency response)
- Taajuusvaste on impulssivasteen diskreettiaikainen Fourier-muunnos (DTFT)

Taajuusvaste

- Jos LTI-järjestelmän syöte on $x[n] = e^{j\omega_0 n}$, vaste on silloin $y[n] = H(e^{j\omega})e^{j\omega_0 n}$
- $H(e^{j\omega_0})$ on järjestelmän **taajuusvaste** (engl. frequency response)
- Taajuusvaste on impulssivasteen diskreettiaikainen Fourier-muunnos (DTFT)
 - ▷ Määritelty BIBO-stabiileille LTI-järjestelmille

Taajuusvaste

- Jos LTI-järjestelmän syöte on $x[n] = e^{j\omega_0 n}$, vaste on silloin $y[n] = H(e^{j\omega})e^{j\omega_0 n}$
- $H(e^{j\omega_0})$ on järjestelmän **taajuusvaste** (engl. frequency response)
- Taajuusvaste on impulssivasteen diskreettiaikainen Fourier-muunnos (DTFT)
 - ▷ Määritelty BIBO-stabiileille LTI-järjestelmille
- Taajuusvaste määrittää LTI-järjestelmän taajuustasossa (vrt. impulssivaste)

Magnitudi- ja vaihevaste

- $H(e^{j\omega})$ on lähtökohtaisesti kompleksiarvoinen

Magnitudi- ja vaihevaste

- $H(e^{j\omega})$ on lähtökohtaisesti kompleksiarvoinen
- Käytetään polaariesitystä

$$H(e^{j\omega}) = |H(e^{j\omega})|e^{j\theta(\omega)}, \quad \theta(\omega) = \arg\left(H(e^{j\omega})\right)$$

Magnitudi- ja vaihevaste

- $H(e^{j\omega})$ on lähtökohtaisesti kompleksiarvoinen
- Käytetään polaariesitystä

$$H(e^{j\omega}) = |H(e^{j\omega})|e^{j\theta(\omega)}, \quad \theta(\omega) = \arg\left(H(e^{j\omega})\right)$$

- ▷ $|H(e^{j\omega})|$ on **magnitudivaste** (engl. magnitude response)
- ▷ $\theta(\omega)$ on **vaihevaste** (engl. phase response)

Magnitudi- ja vaihevaste

- $H(e^{j\omega})$ on lähtökohtaisesti kompleksiarvoinen
- Käytetään polaariesitystä

$$H(e^{j\omega}) = |H(e^{j\omega})|e^{j\theta(\omega)}, \quad \theta(\omega) = \arg \left(H(e^{j\omega}) \right)$$

- ▶ $|H(e^{j\omega})|$ on **magnitudivaste** (engl. magnitude response)
- ▶ $\theta(\omega)$ on **vaihevaste** (engl. phase response)
- Magnitudivasteen neliö (yleensä logaritmina) on **vahvistusfunktio** (engl. gain function)

$$G(\omega) = 10 \log_{10} |H(e^{j\omega})|^2 \text{dB} = 20 \log_{10} |H(e^{j\omega})| \text{dB}$$

Taajuustason esitys

- Fourier-muunnokselle: aikataason konvoluutiota vastaa taajuustason tulo

$$y[n] = h[n] * x[n] \xleftrightarrow{\mathcal{F}} Y(e^{j\omega}) = H(e^{j\omega})X(e^{j\omega})$$

Taajuustason esitys

- Fourier-muunnokselle: aikataason konvoluutiota vastaa taajuustason tulo

$$y[n] = h[n] * x[n] \xleftrightarrow{\mathcal{F}} Y(e^{j\omega}) = H(e^{j\omega})X(e^{j\omega})$$

- Taajuustasossa saadaan siis

$$\Rightarrow H(e^{j\omega}) = \frac{Y(e^{j\omega})}{X(e^{-j\omega})}$$

Taajuustason esitys: esimerkki

- Otetaan 1. asteen AR-malli

$$y[n] - \alpha y[n - 1] = x[n], \quad |\alpha| < 1$$

Taajuustason esitys: esimerkki

- Otetaan 1. asteen AR-malli

$$y[n] - \alpha y[n - 1] = x[n], \quad |\alpha| < 1$$

- Fourier-muunnokselle $\mathcal{F}\{y[n - k]\} = e^{-j\omega k} \mathcal{F}\{y[n]\}$

Taajuustason esitys: esimerkki

- Otetaan 1. asteen AR-malli

$$y[n] - \alpha y[n - 1] = x[n], \quad |\alpha| < 1$$

- Fourier-muunnokselle $\mathcal{F}\{y[n - k]\} = e^{-j\omega k} \mathcal{F}\{y[n]\}$
- Taajuusvaste

$$Y(e^{-j\omega}) - \alpha e^{-j\omega} Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega})$$

Taajuustason esitys: esimerkki

- Otetaan 1. asteen AR-malli

$$y[n] - \alpha y[n - 1] = x[n], \quad |\alpha| < 1$$

- Fourier-muunnokselle $\mathcal{F}\{y[n - k]\} = e^{-j\omega k} \mathcal{F}\{y[n]\}$
- Taajuusvaste

$$Y(e^{-j\omega}) - \alpha e^{-j\omega} Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega})$$

$$\Rightarrow H(e^{j\omega}) = \frac{Y(e^{j\omega})}{X(e^{j\omega})} = \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\omega}}$$

Taajuustason esitys: esimerkki

- Otetaan 1. asteen AR-malli

$$y[n] - \alpha y[n-1] = x[n], \quad |\alpha| < 1$$

- Fourier-muunnokselle $\mathcal{F}\{y[n-k]\} = e^{-j\omega k} \mathcal{F}\{y[n]\}$
- Taajuusvaste

$$Y(e^{-j\omega}) - \alpha e^{-j\omega} Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega})$$

$$\Rightarrow H(e^{j\omega}) = \frac{Y(e^{j\omega})}{X(e^{j\omega})} = \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\omega}}$$

- Selvitetään impulssivaste ottamalla käänteis-Fourier-muunnos:

$$h[n] = \mathcal{F} \left\{ \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\omega}} \right\} = \alpha^n \mu[n]$$

LTI-järjestelmät taajuustasossa

- MA-malli $y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$

LTI-järjestelmät taajuustasossa

- MA-malli $y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}$$

LTI-järjestelmät taajuustasossa

- MA-malli $y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k} \Rightarrow H(e^{j\omega}) = \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}$$

LTI-järjestelmät taajuustasossa

- MA-malli $y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k} \Rightarrow H(e^{j\omega}) = \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}$$

- ARMA-malli (jonka erikoistapaus AR-malli on)

$$\sum_{k=0}^N d_k y[n - k] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$$

LTI-järjestelmät taajuustasossa

- MA-malli $y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k} \Rightarrow H(e^{j\omega}) = \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}$$

- ARMA-malli (jonka erikoistapaus AR-malli on)

$$\sum_{k=0}^N d_k y[n - k] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$$
$$\Rightarrow Y(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^N d_k e^{-j\omega k} = X(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}$$

LTI-järjestelmät taajuustasossa

- MA-malli $y[n] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k} \Rightarrow H(e^{j\omega}) = \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}$$

- ARMA-malli (jonka erikoistapaus AR-malli on)

$$\sum_{k=0}^N d_k y[n - k] = \sum_{k=0}^M p_k x[n - k]$$

$$\Rightarrow Y(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^N d_k e^{-j\omega k} = X(e^{j\omega}) \sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}$$

$$\Rightarrow H(e^{j\omega}) = \frac{\sum_{k=0}^M p_k e^{-j\omega k}}{\sum_{k=0}^N d_k e^{-j\omega k}}$$

Rekursiiviset FIR-järjestelmät

- Esim. liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

Rekursiiviset FIR-järjestelmät

- Esim. liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k}$$

Rekursiiviset FIR-järjestelmät

- Esim. liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega k N}}{1 - e^{-j\omega k}}$$

Rekursiiviset FIR-järjestelmät

- Esim. liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega k N}}{1 - e^{-j\omega k}}$$

$$\Rightarrow (1 - e^{-j\omega k}) Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} (1 - e^{-j\omega k N})$$

Rekursiiviset FIR-järjestelmät

- Esim. liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega k N}}{1 - e^{-j\omega k}}$$

$$\Rightarrow (1 - e^{-j\omega k}) Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} (1 - e^{-j\omega k N})$$

$$\Rightarrow y[n] = y[n - 1] + \frac{1}{N} (x[n] - x[n - N])$$

Rekursiiviset FIR-järjestelmät

- Esim. liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$\Rightarrow Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega k N}}{1 - e^{-j\omega k}}$$

$$\Rightarrow (1 - e^{-j\omega k}) Y(e^{-j\omega}) = X(e^{-j\omega}) \frac{1}{N} (1 - e^{-j\omega k N})$$

$$\Rightarrow y[n] = y[n - 1] + \frac{1}{N} (x[n] - x[n - N])$$

- Joillekin operaatioille on rekursiivinen ja ei-rekursiivinen toteutus

Sisältö

1. Diskreettiaikaisen järjestelmän luokitus
2. Konvoluutio ja järjestelmien kytkennät
3. LTI-järjestelmät
4. Kompleksiekspotentiaalin vaste
5. Suodatus sekä vaihe- ja ryhmäviiveet

Suodatus

- Tyypillinen LTI-järjestelmien käyttökohde on suodatus
 - ▷ Esim. alutaan vaimentaa tai vahvistaa tiettyjä taajuuksia

Suodatus

- Tyypillinen LTI-järjestelmien käyttökohte on suodatus
 - ▷ Esim. alutaan vaimentaa tai vahvistaa tiettyjä taajuuksia
- Suodatusta varten tulee
 - ▷ Selvittää suodattimelle haluttu magnitudivaste
 - ▷ Löytää magnitudivastetta mahd. hyvin vastaava LTI-järjestelmä

Suodatus

- Tyypillinen LTI-järjestelmien käyttökohde on suodatus
 - ▷ Esim. alutaan vaimentaa tai vahvistaa tiettyjä taajuuksia
- Suodatusta varten tulee
 - ▷ Selvittää suodattimelle haluttu magnitudivaste
 - ▷ Löytää magnitudivastetta mahd. hyvin vastaava LTI-järjestelmä
- Suodatintyyppejä
 - ▷ alipäästösuodatin (engl. low-pass filter)
 - ▷ ylipäästösuodatin (engl. high-pass filter)
 - ▷ kaistanpäästösuodatin (engl. band-pass filter)
 - ▷ ...

Suodatus: esimerkki

- Alipäästösuodatin (engl. low-pass filter)
 - ▷ Päästetään läpi vain tietyn rajan alittavat taajuudet, muut poistetaan

Suodatus: esimerkki

- Alipäästösuodatin (engl. low-pass filter)
 - ▷ Päästetään läpi vain tietyn rajan alittavat taajuudet, muut poistetaan
- Ideaalinen alipäästösuodatin

$$|H(e^{j\omega})| = \begin{cases} \gamma, & 0 \leq |\omega| \leq \omega_c \\ 0, & \omega_c < |\omega| \leq \pi \end{cases}$$

Suodatus: esimerkki

- Alipäästösuodatin (engl. low-pass filter)
 - ▷ Päästetään läpi vain tietyn rajan alittavat taajuudet, muut poistetaan
- Ideaalinen alipäästösuodatin

$$|H(e^{j\omega})| = \begin{cases} \gamma, & 0 \leq |\omega| \leq \omega_c \\ 0, & \omega_c < |\omega| \leq \pi \end{cases}$$

- Myös vaihevaste $\theta(\omega)$ vaikuttaa järjestelmän toimintaan!

Vaiheviive

- LTI-järjestelmän vaikutus kompleksieksponentiaaliin
- Syöte $x[n] = e^{j(\omega_0 n + \phi)}$, vaste

$$y[n] = H(e^{j\omega_0})e^{j(\omega_0 n + \phi)}$$

Vaiheviive

- LTI-järjestelmän vaikutus kompleksiekspontiaaliin
- Syöte $x[n] = e^{j(\omega_0 n + \phi)}$, vaste

$$y[n] = H(e^{j\omega_0})e^{j(\omega_0 n + \phi)} = |H(e^{j\omega_0})|e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0) + \phi)}$$

Vaiheviive

- LTI-järjestelmän vaikutus kompleksieksponentiaaliin
- Syöte $x[n] = e^{j(\omega_0 n + \phi)}$, vaste

$$\begin{aligned}y[n] &= H(e^{j\omega_0})e^{j(\omega_0 n + \phi)} = |H(e^{j\omega_0})|e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0) + \phi)} \\ &= |H(e^{j\omega_0})|e^{j\omega_0(n + \theta(\omega_0)/\omega_0) + j\phi}\end{aligned}$$

Vaiheviive

- LTI-järjestelmän vaikutus kompleksiekspontiaaliin
- Syöte $x[n] = e^{j(\omega_0 n + \phi)}$, vaste

$$\begin{aligned}y[n] &= H(e^{j\omega_0})e^{j(\omega_0 n + \phi)} = |H(e^{j\omega_0})|e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0) + \phi)} \\ &= |H(e^{j\omega_0})|e^{j\omega_0(n + \theta(\omega_0)/\omega_0) + j\phi} \\ &= |H(e^{j\omega_0})|e^{j\omega_0(n - \tau_p(\omega_0)) + j\phi}\end{aligned}$$

Vaiheviive

- LTI-järjestelmän vaikutus kompleksiekspontiaaliin
- Syöte $x[n] = e^{j(\omega_0 n + \phi)}$, vaste

$$\begin{aligned}y[n] &= H(e^{j\omega_0})e^{j(\omega_0 n + \phi)} = |H(e^{j\omega_0})|e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0) + \phi)} \\ &= |H(e^{j\omega_0})|e^{j\omega_0(n + \theta(\omega_0)/\omega_0) + j\phi} \\ &= |H(e^{j\omega_0})|e^{j\omega_0(n - \tau_p(\omega_0)) + j\phi}\end{aligned}$$

- Vaiheviive (engl. phase delay)

$$\tau_p(\omega) = -\frac{\theta(\omega)}{\omega}$$

Vaiheviive

- LTI-järjestelmän vaikutus kompleksiekspontiaaliin
- Syöte $x[n] = e^{j(\omega_0 n + \phi)}$, vaste

$$\begin{aligned}y[n] &= H(e^{j\omega_0})e^{j(\omega_0 n + \phi)} = |H(e^{j\omega_0})|e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0) + \phi)} \\ &= |H(e^{j\omega_0})|e^{j\omega_0(n + \theta(\omega_0)/\omega_0) + j\phi} \\ &= |H(e^{j\omega_0})|e^{j\omega_0(n - \tau_p(\omega_0)) + j\phi}\end{aligned}$$

- Vaiheviive (engl. phase delay)

$$\tau_p(\omega) = -\frac{\theta(\omega)}{\omega}$$

- Kuvaa kuinka paljon yksittäisen siniaallon vaihe muuttuu

Ryhmäviive

- Vaiheviive kertoo vain yksittäisen siniaallon vaiheen muutoksen

Ryhmäviive

- Vaiheviive kertoo vain yksittäisen siniaallon vaiheen muutoksen
- Signaalit koostuvat tyypillisesti useammista siniaalloista

Ryhmäviive

- Vaiheviive kertoo vain yksittäisen siniaallon vaiheen muutoksen
- Signaalit koostuvat tyypillisesti useammista siniaalloista
- Vaiheviiveistä aiheutuu viive koko signaaliin

Ryhmäviive

- Vaiheviive kertoo vain yksittäisen siniaallon vaiheen muutoksen
- Signaalit koostuvat tyypillisesti useammista siniaalloista
- Vaiheviiveistä aiheutuu viive koko signaaliin
- Signaalin kulun viivettä kuvaa **ryhmäviive** (engl. group delay)

$$\tau_g(\omega) = -\frac{d\theta(\omega)}{d\omega}$$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$
- a :n suurin taajuus $< \omega_0$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$
- a :n suurin taajuus $< \omega_0$
- a :n Fourier-muunnos $A(e^{j\omega})$, x :n $X(e^{j\omega}) = A(e^{j(\omega-\omega_0)})$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$
- a :n suurin taajuus $< \omega_0$
- a :n Fourier-muunnos $A(e^{j\omega})$, x :n $X(e^{j\omega}) = A(e^{j(\omega-\omega_0)})$
- käänteis-Fourier-muunnos

$$x[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) e^{j\omega n} d\omega$$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$
- a :n suurin taajuus $< \omega_0$
- a :n Fourier-muunnos $A(e^{j\omega})$, x :n $X(e^{j\omega}) = A(e^{j(\omega-\omega_0)})$
- käänteis-Fourier-muunnos

$$x[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) e^{j\omega n} d\omega$$

- LTI-järjestelmä T , jonka taajuusvaste $H(e^{j\omega}) = |H(e^{j\omega})|e^{j\theta(\omega)}$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$
- a :n suurin taajuus $< \omega_0$
- a :n Fourier-muunnos $A(e^{j\omega})$, x :n $X(e^{j\omega}) = A(e^{j(\omega-\omega_0)})$
- käänteis-Fourier-muunnos

$$x[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) e^{j\omega n} d\omega$$

- LTI-järjestelmä T , jonka taajuusvaste $H(e^{j\omega}) = |H(e^{j\omega})|e^{j\theta(\omega)}$
- Vaste

$$y[n] = Tx[n]$$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$
- a :n suurin taajuus $< \omega_0$
- a :n Fourier-muunnos $A(e^{j\omega})$, x :n $X(e^{j\omega}) = A(e^{j(\omega-\omega_0)})$
- käänteis-Fourier-muunnos

$$x[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) e^{j\omega n} d\omega$$

- LTI-järjestelmä T , jonka taajuusvaste $H(e^{j\omega}) = |H(e^{j\omega})|e^{j\theta(\omega)}$
- Vaste (T lineaarinen, $A(e^{j\omega})$ ei riipu n :stä)

$$y[n] = Tx[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) T e^{j\omega n} d\omega$$

Ryhmäviive: perusajatus 1

- Oletetaan moduloitu kompleksinen siniaalto $x[n] = a(n)e^{j\omega_0 n}$
- a :n suurin taajuus $< \omega_0$
- a :n Fourier-muunnos $A(e^{j\omega})$, x :n $X(e^{j\omega}) = A(e^{j(\omega-\omega_0)})$
- käänteis-Fourier-muunnos

$$x[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) e^{j\omega n} d\omega$$

- LTI-järjestelmä T , jonka taajuusvaste $H(e^{j\omega}) = |H(e^{j\omega})|e^{j\theta(\omega)}$
- Vaste (T lineaarinen, $A(e^{j\omega})$ ei riipu n :stä)

$$\begin{aligned} y[n] &= Tx[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) T e^{j\omega n} d\omega \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) |H(e^{j\omega})| e^{j\omega n + j\theta(\omega)} d\omega \end{aligned}$$

Ryhmäviive: perusajatus 2

- Oletetaan, että magnitudivaste on vakio on modulaatiosignaalin a komponenteille

$$|H(e^{j\omega})| \approx C, \text{ kun } A(e^{j\omega}) \neq 0$$

Ryhmäviive: perusajatus 2

- Oletetaan, että magnitudivaste on vakio on modulaatiosignaalin a komponenteille

$$|H(e^{j\omega})| \approx C, \text{ kun } A(e^{j\omega}) \neq 0$$

- Tehdään 1. asteen Taylorin sarja vaihevasteelle

$$\theta(\omega) = \theta(\omega_0) + \left. \frac{d\theta(\omega)}{d\omega} \right|_{\omega=\omega_0} (\omega - \omega_0)$$

Ryhmäviive: perusajatus 2

- Oletetaan, että magnitudivaste on vakio on modulaatiosignaalin a komponenteille

$$|H(e^{j\omega})| \approx C, \text{ kun } A(e^{j\omega}) \neq 0$$

- Tehdään 1. asteen Taylorin sarja vaihevasteelle

$$\theta(\omega) = \underbrace{\theta(\omega_0)}_{=\alpha} + \underbrace{\frac{d\theta(\omega)}{d\omega} \Big|_{\omega=\omega_0}}_{=\beta} (\omega - \omega_0)$$

Ryhmäviive: perusajatus 2

- Oletetaan, että magnitudivaste on vakio on modulaatiosignaalin a komponenteille

$$|H(e^{j\omega})| \approx C, \text{ kun } A(e^{j\omega}) \neq 0$$

- Tehdään 1. asteen Taylorin sarja vaihevasteelle

$$\theta(\omega) = \underbrace{\theta(\omega_0)}_{=\alpha} + \underbrace{\left. \frac{d\theta(\omega)}{d\omega} \right|_{\omega=\omega_0}}_{=\beta} (\omega - \omega_0)$$

$$\theta(\omega) = \alpha + (\omega - \omega_0)\beta$$

- Vaste

$$y[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) C e^{j(\omega n + \alpha + (\omega - \omega_0)\beta)} d\omega$$

Ryhmäviive: perusajatus 2

- Oletetaan, että magnitudivaste on vakio on modulaatiosignaalin a komponenteille

$$|H(e^{j\omega})| \approx C, \text{ kun } A(e^{j\omega}) \neq 0$$

- Tehdään 1. asteen Taylorin sarja vaihevasteelle

$$\theta(\omega) = \underbrace{\theta(\omega_0)}_{=\alpha} + \underbrace{\left. \frac{d\theta(\omega)}{d\omega} \right|_{\omega=\omega_0}}_{=\beta} (\omega - \omega_0)$$

$$\theta(\omega) = \alpha + (\omega - \omega_0)\beta$$

- Vaste

$$\begin{aligned} y[n] &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) C e^{j(\omega n + \alpha + (\omega-\omega_0)\beta)} d\omega \\ &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j(\omega-\omega_0)}) e^{j(n+\beta)\omega} d\omega \end{aligned}$$

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

$$y[n] = C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j(n+\beta)(\tilde{\omega} + \omega_0)} d\tilde{\omega}$$

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

$$\begin{aligned} y[n] &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j(n+\beta)(\tilde{\omega} + \omega_0)} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0) + j(n+\beta)\omega_0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j\beta\tilde{\omega}} e^{jn\tilde{\omega}} d\tilde{\omega} \end{aligned}$$

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

$$\begin{aligned}y[n] &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j(n+\beta)(\tilde{\omega} + \omega_0)} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0) + j(n+\beta)\omega_0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j\beta\tilde{\omega}} e^{jn\tilde{\omega}} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha + \omega_0 n)} a(n + \beta)\end{aligned}$$

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

$$\begin{aligned} y[n] &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j(n+\beta)(\tilde{\omega} + \omega_0)} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0) + j(n+\beta)\omega_0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j\beta\tilde{\omega}} e^{jn\tilde{\omega}} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha + \omega_0 n)} a(n + \beta) \quad \left| \alpha:n \text{ ja } \beta:n \text{ määritelmät} \right. \end{aligned}$$

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

$$\begin{aligned}y[n] &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j(n+\beta)(\tilde{\omega} + \omega_0)} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0) + j(n+\beta)\omega_0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j\beta\tilde{\omega}} e^{jn\tilde{\omega}} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha + \omega_0 n)} a(n + \beta) \quad \left| \alpha:n \text{ ja } \beta:n \text{ määritelmät} \right. \\ &= C a(n + \theta'(\omega_0)) e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0))}\end{aligned}$$

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

$$\begin{aligned}y[n] &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j(n+\beta)(\tilde{\omega} + \omega_0)} d\tilde{\omega} \\&= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0) + j(n+\beta)\omega_0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j\beta\tilde{\omega}} e^{jn\tilde{\omega}} d\tilde{\omega} \\&= C e^{j(\alpha + \omega_0 n)} a(n + \beta) \quad \left| \alpha:n \text{ ja } \beta:n \text{ määritelmät} \right. \\&= C a(n + \theta'(\omega_0)) e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0))} \\&= C a(n - \tau_g(\omega_0)) e^{j\omega_0(n - \tau_p(\omega_0))}\end{aligned}$$

Ryhmäviive: perusajatus 3

- Tehdään muuttujan vaihdos $\tilde{\omega} = \omega - \omega_0$, funktiot 2π -jaksollisia joten integrointirajoja ei tarvitse muuttaa

$$\begin{aligned}y[n] &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0)} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j(n+\beta)(\tilde{\omega} + \omega_0)} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha - \beta\omega_0) + j(n+\beta)\omega_0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} A(e^{j\tilde{\omega}}) e^{j\beta\tilde{\omega}} e^{jn\tilde{\omega}} d\tilde{\omega} \\ &= C e^{j(\alpha + \omega_0 n)} a(n + \beta) \quad \left| \alpha:n \text{ ja } \beta:n \text{ määritelmät} \right. \\ &= C a(n + \theta'(\omega_0)) e^{j(\omega_0 n + \theta(\omega_0))} \\ &= C a(n - \tau_g(\omega_0)) e^{j\omega_0(n - \tau_p(\omega_0))}\end{aligned}$$

- Informaatio-signaalin viive $\tau_g(\omega_0)$, kantoaallon vaiheviive $\tau_p(\omega_0)$

Ryhmäviive: esimerkki 1

- Viivästyspiiri $y[n] = x[n - N]$

Ryhmäviive: esimerkki 1

- Viivästyspiiri $y[n] = x[n - N]$

$$Y(e^{j\omega}) = e^{-j\omega N} X(e^{j\omega})$$

Ryhmäviive: esimerkki 1

- Viivästyspiiri $y[n] = x[n - N]$

$$Y(e^{j\omega}) = e^{-j\omega N} X(e^{j\omega}) \Rightarrow H(e^{j\omega}) = e^{-j\omega N}$$

Ryhmäviive: esimerkki 1

- Viivästyspiiri $y[n] = x[n - N]$

$$Y(e^{j\omega}) = e^{-j\omega N} X(e^{j\omega}) \Rightarrow H(e^{j\omega}) = e^{-j\omega N}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} |H(e^{j\omega})| = 1 \\ \theta(\omega) = -\omega N \end{cases}$$

Ryhmäviive: esimerkki 1

- Viivästyspiiri $y[n] = x[n - N]$

$$Y(e^{j\omega}) = e^{-j\omega N} X(e^{j\omega}) \Rightarrow H(e^{j\omega}) = e^{-j\omega N}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} |H(e^{j\omega})| = 1 \\ \theta(\omega) = -\omega N \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \tau_g(\omega) = N \\ \tau_p(\omega) = N \end{cases}$$

Ryhmäviive: esimerkki 2

- Liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

Ryhmäviive: esimerkki 2

- Liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k}$$

Ryhmäviive: esimerkki 2

- Liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k}$$

$$\Rightarrow H(e^{j\omega}) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j\omega}}$$

Ryhmäviive: esimerkki 2

- Liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow H(e^{j\omega}) &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j\omega}} \\ &= \frac{1}{N} \frac{e^{-j\omega N/2} e^{j\omega N/2} - e^{-j\omega N/2}}{e^{-j\omega/2} e^{j\omega/2} - e^{-j\omega/2}} \end{aligned}$$

Ryhmäviive: esimerkki 2

- Liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow H(e^{j\omega}) &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j\omega}} \\ &= \frac{1}{N} \frac{e^{-j\omega N/2} e^{j\omega N/2} - e^{-j\omega N/2}}{e^{-j\omega/2} e^{j\omega/2} - e^{-j\omega/2}} \\ &= \frac{1}{N} e^{-j\omega(N-1)/2} \frac{2j \sin(\omega N/2)}{2j \sin(\omega/2)} \end{aligned}$$

Ryhmäviive: esimerkki 2

- Liukuva keskiarvo $y[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} x[n - k]$

$$Y(e^{j\omega}) = X(e^{j\omega}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow H(e^{j\omega}) &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\omega k} = \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j\omega}} \\ &= \frac{1}{N} \frac{e^{-j\omega N/2} e^{j\omega N/2} - e^{-j\omega N/2}}{e^{-j\omega/2} e^{j\omega/2} - e^{-j\omega/2}} \\ &= \frac{1}{N} e^{-j\omega(N-1)/2} \frac{2j \sin(\omega N/2)}{2j \sin(\omega/2)} \end{aligned}$$

$$\tau_g(\omega) = \tau_p(\omega) = \frac{N-1}{2}$$

Ryhmäviive: LTI-järjestelmät

- Kausaali N. asteen LTI-järjestelmä

Ryhmäviive: LTI-järjestelmät

- Kausaali N . asteen LTI-järjestelmä
- Vaiheviive on (paloittain) lineaarinen

Ryhmäviive: LTI-järjestelmät

- Kausaali N . asteen LTI-järjestelmä
- Vaihevaste on (paloittain) lineaarinen
- Ryhmäviive on taajuudesta ω riippumaton (epäjatkuvuuskohtia lukuunottamatta)

Seuraavalla luennolla

- Näytteistys ja spektri
- Diskreetti Fourier-muunnos DFT