

# Híradástechnikai jelfeldolgozás

*9. Előadás*

*Hálózat szintézis*

*Véletlen jelek*

*2015. 03. 30.*

Dr. Gaál József  
docens

BME Hálózati Rendszerek és Szolgáltatások Tanszék

gaal@hit.bme.hu

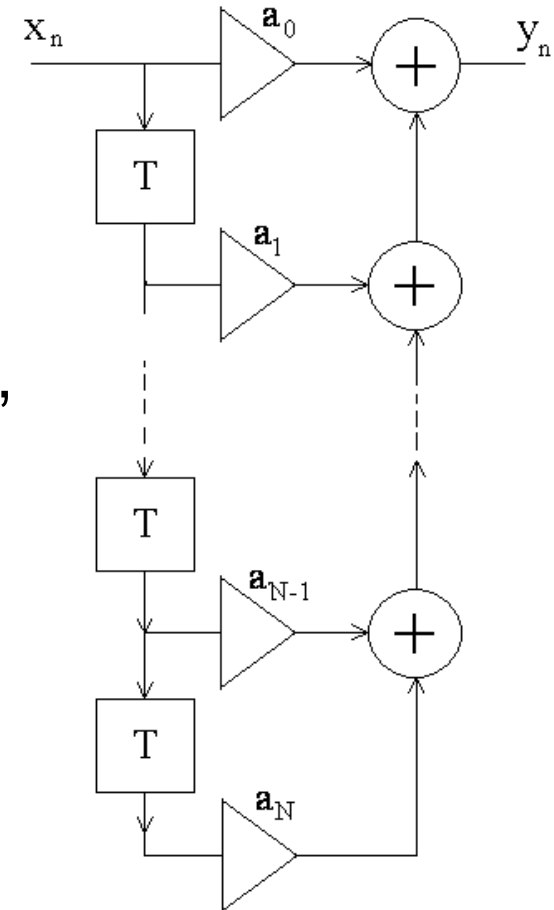
2015. április 3.  
Budapest

- Nem egyértelmű feladat
- Egy struktúra (topológia) kiválasztása  
(Nevezetes struktúrák)
- Adott struktúra paraméterezése, a szorzók meghatározása

$$y_n = a_0 x_n + a_1 x_{n-1} + \dots + a_N x_{n-N}$$

- nonrekurzív hálózat, struktúráisan stabil, FIR rendszert valósít meg
- impulzus válasz sorozata az együtthatók  $a_0, a_1, \dots, a_N$  sorozatának véges tartójú sorozata
- direkt konvolúciós struktúrának is nevezik, a bemeneti  $x_n$  sorozatot a „tárolt” együtthatók  $a_n$  sorozatával konvolválva adja a kimeneti  $y_n$  sorozatot:

$$y_n = x_n * h_n, \text{ ahol } h_n = \begin{cases} 0, & \text{ha } n < 0 \wedge n > N \\ a_n, & \text{ha } 0 \leq n \leq N \end{cases}$$



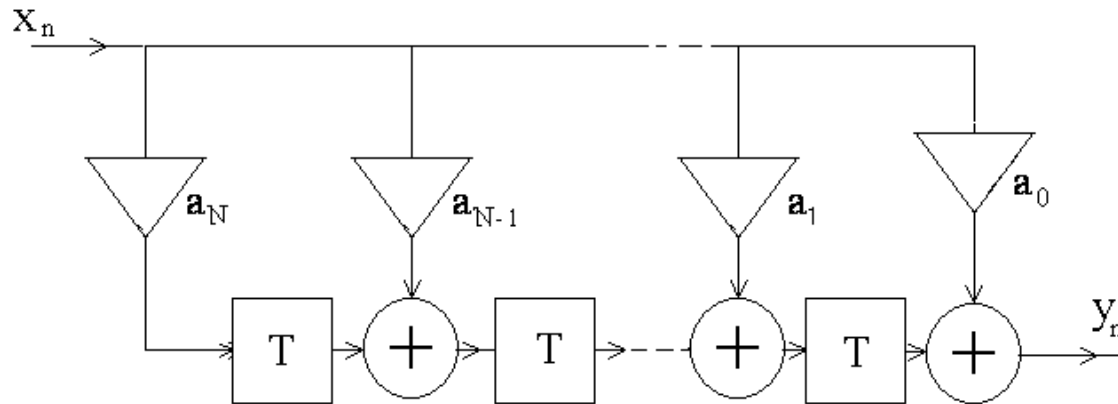
# Transzverzális struktúra

- a transzfer függvény:

$$H(z) = A(z^{-1}) = a_0 + a_1 z^{-1} + \dots + a_N z^{-N}$$

mely MA rendszert valósít meg, csak nem-triviális zérusai vannak, all-zero modell.

- minden FIR (MA) szűrő megvalósítható transzverzális struktúrával
- minden non-rekurzív hálózathoz létezik ekvivalens transzverzális struktúra
- direkt, kanonikus struktúra
- A transzponált transzverzális struktúra:

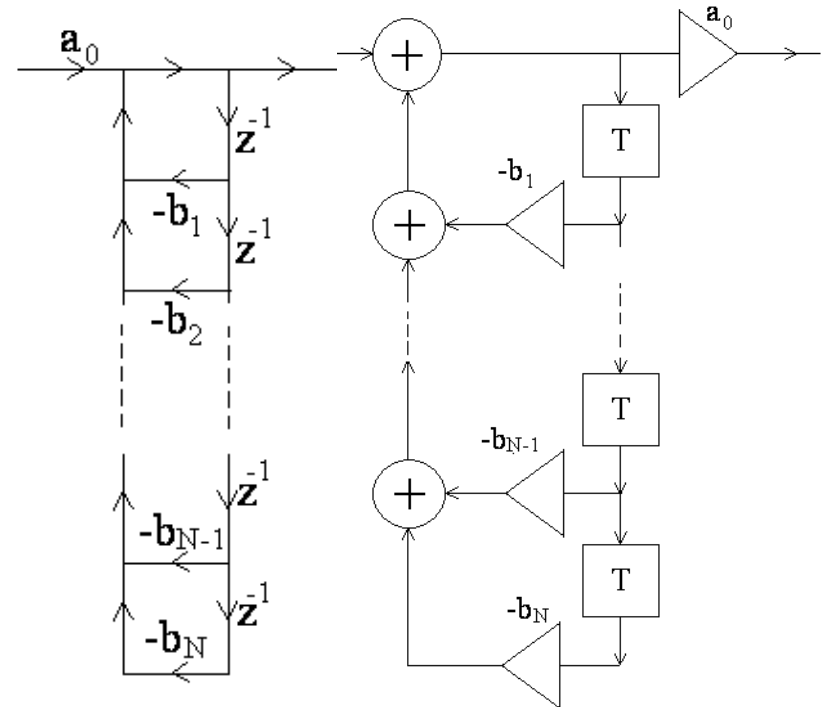


# AR struktúra, all-pole modell

$$H(z) = \frac{a_0}{B(z^{-1})} = \frac{a_0}{1 + b_1 z^{-1} + \dots + b_N z^{-N}}$$

$$y_n = a_0 x_n - b_1 y_{n-1} - b_2 y_{n-2} - \dots - b_N y_{n-N}$$

- rekurzív hálózat, IIR rendszert valósít meg
- stabilitása a  $b_1, \dots, b_N$  együtthatóktól függ
- csak nem-triviális pólusai vannak, all-pole modell.
- minden AR szűrő, azaz minden nevező polinom megvalósítható ezzel a struktúrával
- direkt, kanonikus struktúra
- ezen struktúrából is származtatható ekvivalens transzponált struktúra

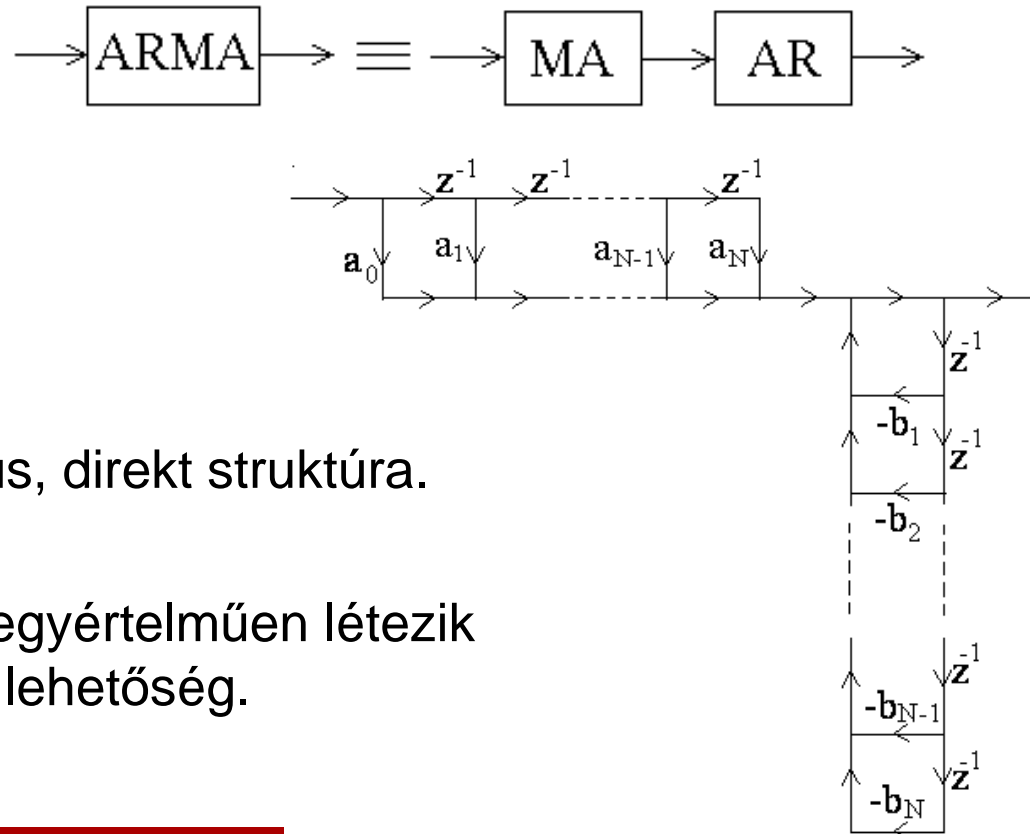


# ARMA rendszerek direkt struktúrái (D0)

$$H(z) = \frac{a_0 + a_1 z^{-1} + \dots + a_N z^{-N}}{1 + b_1 z^{-1} + \dots + b_N z^{-N}}$$

D0 struktúra:

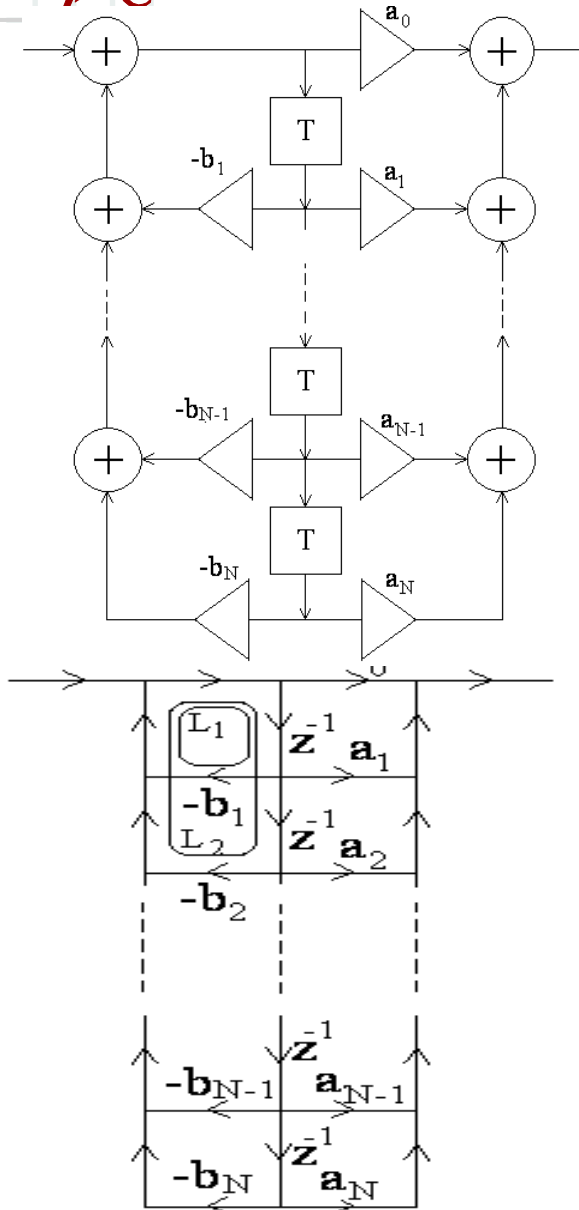
$$H(z) = A(z^{-1}) \cdot \frac{1}{B(z^{-1})}$$



A D0 struktúra nem kanonikus, direkt struktúra.

Minden ARMA rendszerhez egyértelműen létezik D0 struktúrájú realizációs lehetőség.

# ARMA rendszerek direkt struktúrái (D1)



N számú hurkot tartalmaz a gráf:

$$L_1 = -b_1 \cdot z^{-1}$$

$$L_2 = -b_2 \cdot z^{-2}$$

....

$$L_N = -b_N \cdot z^{-N}$$

tehát:  $\Delta = 1 + b_1 \cdot z^{-1} + b_2 \cdot z^{-2} + \dots + b_N \cdot z^{-N}$

N+1 db. direkt út van:

$$D_1 = a_0$$

$$D_2 = a_1 \cdot z^{-1}$$

$$D_{N+1} = a_N \cdot z^{-N}$$

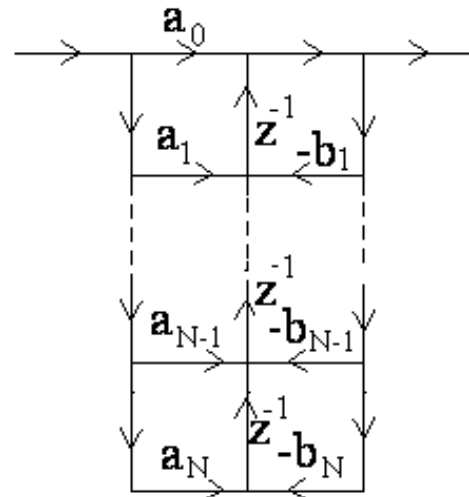
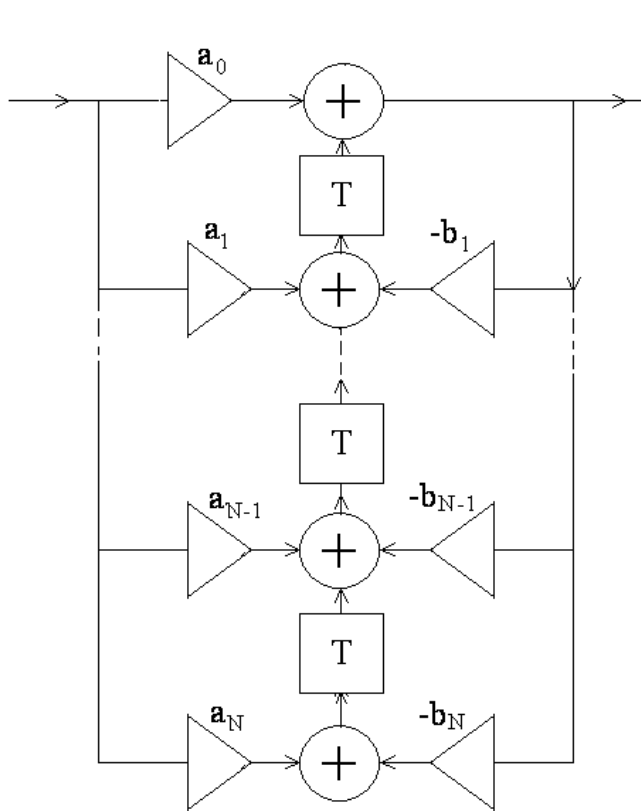
és minden aldeterminánsra:  $\Delta_i = 1, i = 1 \dots N+1.$

$$H(z) = \frac{\sum_i D_i(z) \cdot \Delta_i(z)}{\Delta(z)} = \frac{a_0 + a_1 z^{-1} + \dots + a_N z^{-N}}{1 + b_1 z^{-1} + \dots + b_N z^{-N}}$$

D1: egyértelmű, direkt, kánonikus

# ARMA rendszerek direkt struktúrái (D2)

A D2 struktúra a D1 hálózat transzponáltja:



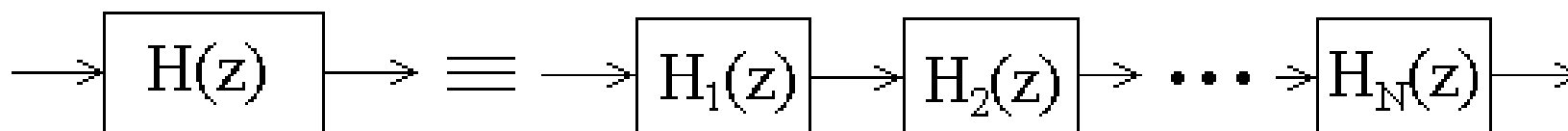
$$H(z) = \frac{\sum_i D_i(z) \cdot \Delta_i(z)}{\Delta(z)} = \frac{a_0 + a_1 z^{-1} + \dots + a_N z^{-N}}{1 + b_1 z^{-1} + \dots + b_N z^{-N}}$$

D2: egyértelmű, direkt, kannonikus



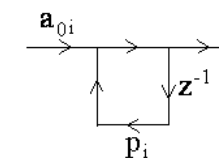
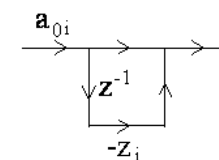
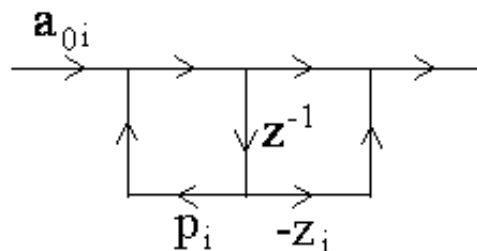
# Kaszád struktúra

$$H(z) = \frac{A(z^{-1})}{B(z^{-1})} = \frac{a_0 + a_1 \cdot z^{-1} + \dots + a_N \cdot z^{-N}}{1 + b_1 \cdot z^{-1} + \dots + b_N \cdot z^{-N}} = \frac{a_0 \cdot \prod_{i=1}^N (1 - z_i \cdot z^{-1})}{\prod_{j=1}^N (1 - p_j \cdot z^{-1})} = \prod_{i=1}^N a_{0i} \frac{1 - z_i \cdot z^{-1}}{1 - p_j \cdot z^{-1}}$$



$$H(z) = \prod_{i=1}^N H_i(z)$$

$$H_i(z) = a_{0i} \frac{1 - z_i \cdot z^{-1}}{1 - p_j \cdot z^{-1}}$$



# Kaszád struktúra

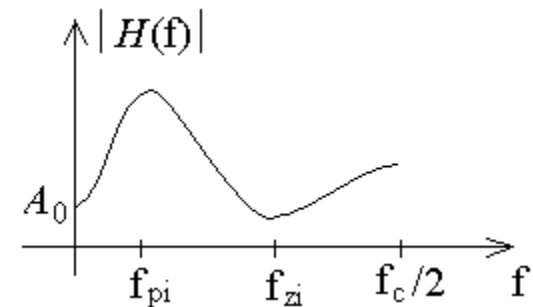
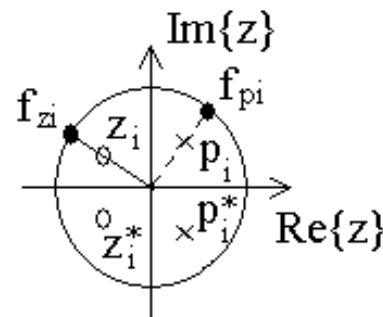
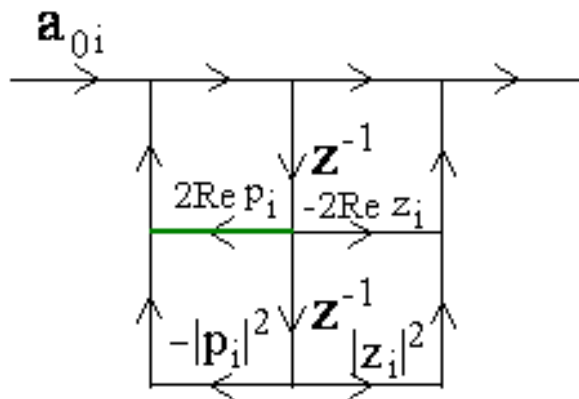
- Kanonikus
- Nem direkt:
  - paramétereit nem polinom együtthatók, hanem gyökök.
- Nem egyértelmű,
  - zérusok, és pólusok sokféle képpen párosíthatóak
  - az alaptagok többféle sorrendben összekapcsolhatók
  - az  $a_0$  erősítés többféleképpen szétosztható az  $a_{0_i}$ -kre.
  
- Az ekvivalens transzferfüggvényű lehetséges megoldások közül kiválasztható az egyéb szempontok (érzékenység, dinamika, zaj, stb.) szerint optimalizált változat.
- PI. adaptív rendszereknél igen előnyös megvalósítás

# Kaszád struktúra, másodfokú alaptagok

Valós rendszer → konjugált komplex gyökpárok

$$H_i^{(M)}(z) = a_{0i} \cdot \frac{(1 - z_i \cdot z^{-1}) \cdot (1 - z_i^* \cdot z^{-1})}{(1 - p_i \cdot z^{-1}) \cdot (1 - p_i^* \cdot z^{-1})} = a_{0i} \frac{1 - 2\operatorname{Re}\{z_i\}z^{-1} + |z_i|^2 z^{-2}}{1 - 2\operatorname{Re}\{p_i\}z^{-1} + |p_i|^2 z^{-2}}$$

Másodfokú  
alaptag (pl. D1):

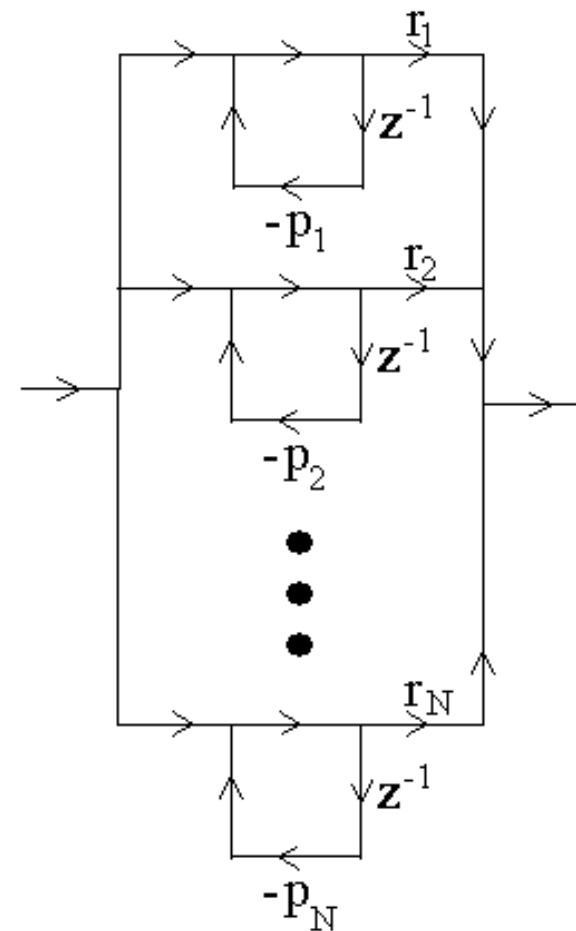
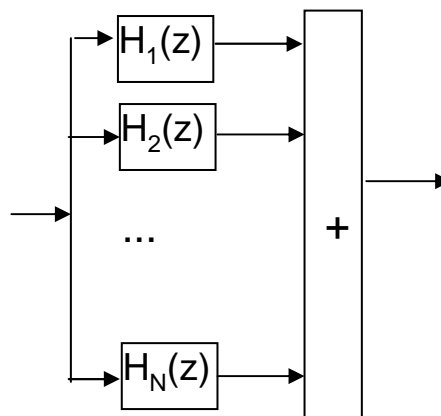


# Párhuzamos struktúra

$$H(z) = \frac{a_0 + a_1 z^{-1} + \dots + a_M z^{-M}}{1 + b_1 z^{-1} + \dots + b_N z^{-N}} = \sum_{i=1}^N \frac{r_i}{1 - p_i z^{-1}}$$

$$Y(z) = \sum_i H_i(z) X(z)$$

$$H_i(z) = \frac{r_i}{1 - p_i z^{-1}}$$

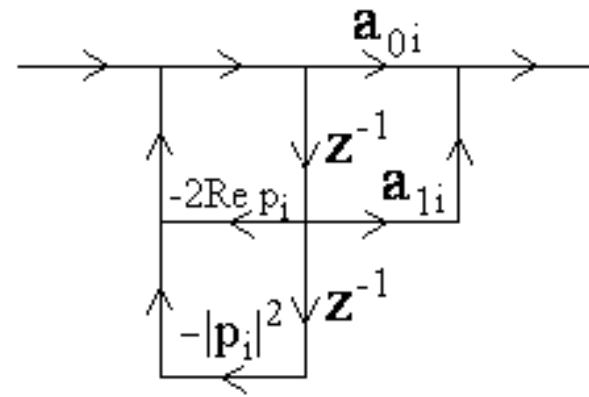
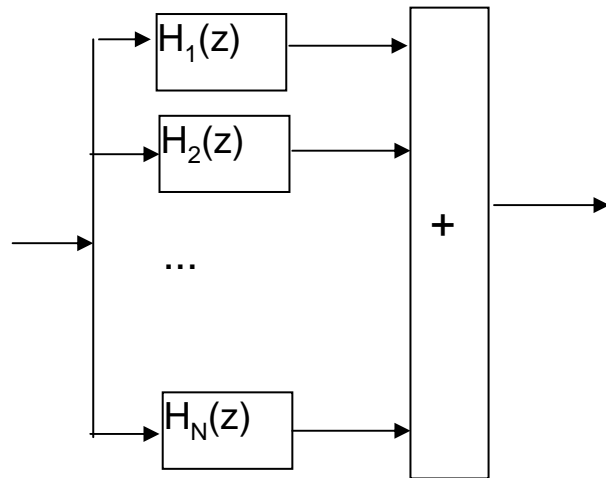


- kanonikus
- nem direkt:
  - paramétereit pólusok és azok reziduumaik
- egyértelmű

# Párhuzamos struktúra (másodfokú rezonátorokkal)

Valós rendszer → konjugált komplex póluspárok

$$\left( \frac{r_i}{1 - p_i z^{-1}} + \frac{r_i^*}{1 - p_i^* z^{-1}} \right) = \frac{r_i + r_i^* - (r_i p_i^* + r_i^* p_i) z^{-1}}{1 - 2 \operatorname{Re} p_i \cdot z^{-1} + |p_i|^2 z^{-2}} = \frac{a_{0i} + a_{1i} z^{-1}}{1 - 2 \operatorname{Re} p_i \cdot z^{-1} + |p_i|^2 z^{-2}}$$



**rezonátoros struktúrának is nevezik:**

a bemeneti számsorozat, egyidejűleg gerjeszti a pólusokhoz tartozó rezonátorokat, a kimenet a gerjesztett rezonátorok jeleinek összege.

# Lagrange-féle interpoláció struktúra

Interpolációs feladat:  $H(z) = ?$

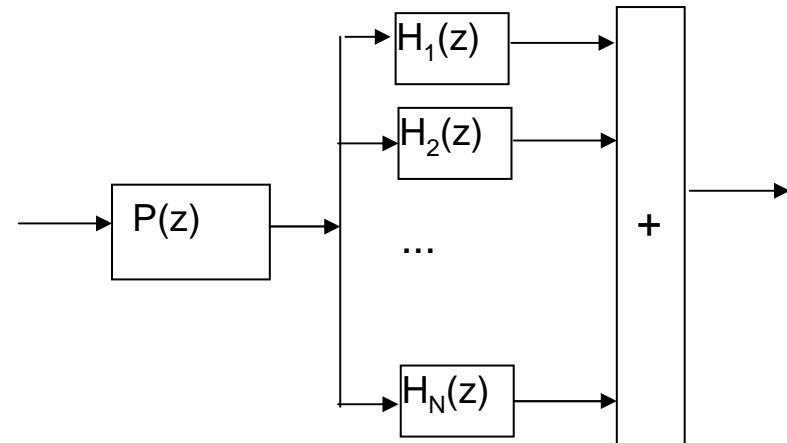
a komplex sík  $N$  darab, adott  $z_1, z_2, \dots, z_N$  pontjaiban adott  $h_1, h_2, \dots, h_N$  értékeket veszi fel,  
 azaz  $h_i = H(z_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, N$ .

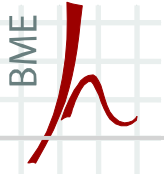
A megoldás:

$$H(z) = P(z) \sum_{i=1}^N H_i(z),$$

ahol 
$$P(z) = \prod_{i=1}^N (1 - z_i/z),$$

$$H_i(z) = \frac{h_i}{P_i(z_i)(1 - z_i/z)}, \quad P_i(z) = \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq i}}^N (1 - z_k/z)$$

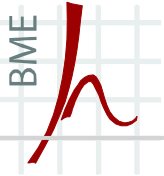




# Frekvencia-mintavételező struktúra

- $z_k = e^{j k 2\pi/N}$ ,  $k = 0, 1, \dots (N-1)$
- $h_k = H(z_k) = H(e^{j k 2\pi/N})$   
 $= H(f_k) = H_k$ ,  $f_k = k F/N$ ,  $k = 0, 1, \dots (N-1)$

$$H(z) = (1 - z^{-N}) \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \frac{h_k}{1 - e^{j2\pi \frac{k}{N}} z^{-1}}$$

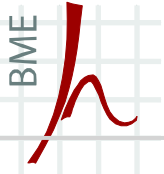


# Tartalom

---

- A híradástechnikai jelfeldolgozás
- Jel-, rendszer- és hálózatelméleti összefoglalás
  - Jel : adott ponton egy mintasorozat, spektrum vagy analitikus fv.
  - Rendszer: input-output doboz (jelből- jelet állít elő)
  - Hálózat : rendszerek (input-output dobozok) összeköttetése  
: rendszer implementálása részrendszerek összekötésével
- Véletlen jelek
- Sebességkonverziós jelfeldolgozás
- Jeldigitalizálás és rekonstrukció
- Modemek





# Diszkrét értékű véletlen jel

Definíció az időtartományban:

▪ **Diszkrét értékű véletlen jel**, azaz diszkrét sztochasztikus folyamat alatt

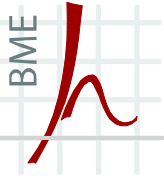
a  $\xi_n$ ,  $n = -\infty \dots +\infty$ , valós **valószínűségi változó sorozatot** értjük.

A  $\xi_n$  valószínűségi változók  $T$  időközöként követik egymást, a jel (a folyamat) órájának frekvenciája  $F = 1/T$ .

A továbbiakban a (diszkrét)

- véletlen jel,
- sztochasztikus folyamat, folyamat,
- véletlen forrás, forrás

kifejezéseket szinonimaként fogjuk használni, mindig valószínűségi változó sorozatot értünk rajta.



# Diszkrét idejű véletlen jelek leírása

---

- **eloszlás sokaság**
- **sűrűség sokaság**
- **momentum sokaság**

A  $\xi_n$  véletlen jelnek (valószínűségi változó sorozatnak) az  $N$  darab  $n_1, n_2, \dots, n_N$  indexű időpontokra illeszkedő **N-dimenziós eloszlás függvénye**, az  $N$  darab  $\xi_{n_1}, \xi_{n_2}, \dots, \xi_{n_N}$  valószínűségi változók együttes eloszlás függvénye, azaz

$$F_{\xi_{n_1, n_2, \dots, n_N}}(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_N) = \Pr(\xi_{n_1} \leq \mathbf{x}_1, \xi_{n_2} \leq \mathbf{x}_2, \dots, \xi_{n_N} \leq \mathbf{x}_N)$$

Egydimenziós eloszlás (amplitúdó eloszlás):  $F_{\xi, n}(\mathbf{x}) = \Pr(\xi_n \leq \mathbf{x})$

általában időfüggő:

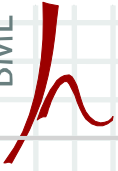
$$F_{\xi, n}(\mathbf{x}) = F_{\xi}(n, \mathbf{x})$$

De lehet időfüggetlen is:

$$F_{\xi, n}(\mathbf{x}) = F_{\xi}(\mathbf{x})$$

A  $\xi_n$  véletlen jelnek (valószínűségi változó sorozatnak) az  $N$  darab  $n_1, n_2, \dots, n_N$  indexű időpontokra illeszkedő **N-dimenziós eloszlás sűrűsége**, az  $N$  darab valószínűségi változók együttes eloszlás sűrűségfüggvénye, azaz

$$f_{\xi_{n_1, n_2, \dots, n_N}}(x_1, x_2, \dots, x_N) = \frac{\partial^N F_{\xi_{n_1, n_2, \dots, n_N}}(x_1, x_2, \dots, x_N)}{\partial x_1 \cdot \partial x_1 \cdot \dots \cdot \partial x_N}$$



# Momentum sokaság

A  $\xi_n$  véletlen jelnek (valószínűségi változó sorozatnak)  
az  $N$  darab  $n_1, n_2, \dots, n_N$  indexű időpontokra illeszkedő  
 **$N$ -dimenziós,**

$$m_1 + m_2 + \dots + m_N = \mathbf{M} \text{ -ed rendű}$$

**momentuma**

az  $N$  darab  $\xi_{n_1}, \xi_{n_2}, \dots, \xi_{n_N}$  valószínűségi változók  $m_1, m_2, \dots, m_N$  hatványai szorzatának a **várható értéke:**

$$M_{\xi_{n_1, n_2, \dots, n_N}}^{m_1 + m_2 + \dots + m_N = M} = E \left\{ \xi_{n_1}^{m_1} \cdot \xi_{n_2}^{m_2} \cdot \dots \cdot \xi_{n_N}^{m_N} \right\}$$

Centrális momentum:

$$C_{\xi_{n_1, n_2, \dots, n_N}}^{m_1 + m_2 + \dots + m_N = M} = E \left\{ \left( \xi_{n_1} - E \{ \xi_{n_1} \} \right)^{m_1} \cdot \left( \xi_{n_2} - E \{ \xi_{n_2} \} \right)^{m_2} \cdot \dots \cdot \left( \xi_{n_N} - E \{ \xi_{n_N} \} \right)^{m_N} \right\}$$

## Várható érték:

- az  $F_\eta(x)$  eloszlásból
- az  $f_\eta(x)$  sűrűségből

$$E\{\eta\} = \int_{-\infty}^{+\infty} x \, dF_\eta(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_\eta(x) dx$$

- $\eta=g(\xi)$  függvény szerinti

$$E\{g(\xi)\} \equiv \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_\xi(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) dF_\xi(x)$$

$$E\left\{\xi_{n_1}^{m_1} \cdot \xi_{n_2}^{m_2} \cdot \dots \cdot \xi_{n_N}^{m_N}\right\} = \int x_1^{m_1} \cdot x_2^{m_2} \cdot \dots \cdot x_N^{m_N} dF_{\xi_{n_1, n_2, \dots, n_N}}(x_1, x_2, \dots, x_N)$$

$$E\left\{\xi_{n_1}^{m_1} \cdot \xi_{n_2}^{m_2} \cdot \dots \cdot \xi_{n_N}^{m_N}\right\} = \iint \dots \int x_1^{m_1} \cdot x_2^{m_2} \cdot \dots \cdot x_N^{m_N} f_{\xi_{n_1, n_2, \dots, n_N}}(x_1, x_2, \dots, x_N) dx_1 dx_2 \dots dx_N$$

- *Egy- és kétdimenziós*
- *Első és másod rendű*

## Nevezetes momentumok:

- **Várható érték:** egydimenziós, elsőrendű momentum
- **Teljesítmény, négyzetes várható érték:** egydimenziós, másodrendű momentum
- **Szórásnégyzet, (variancia, szórás, standard deviation):** egydimenziós, másodrendű, centrális momentum
- **Autókorreláció:** kétdimenziós, másodrendű momentum
- **kovariancia:** kétdimenziós, másodrendű, centrális momentum
- **Várható érték vektor, kovariacia mátrix**