

DIFFERENCIAEGYENLETEK

Példa: elsőrendű állandó e.h. lineáris differenciaegyenlet

- $y_t = a_0 + a_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$
- Ennek megoldása:
 - Kezdeti feltétellel:
 - $y_t = a_0 \sum_{i=0}^{t-1} a_1^i + a_1^t y_0 + \sum_{i=0}^{t-1} a_1^i \varepsilon_{t-i}$
 - Kezdeti feltétel nélkül ha $|a_1| < 1$ és a végtelen összeg (abszolút) konvergens:
 - $y_t = A a_1^t + a_0 / (1 - a_1) + \sum_{i=0}^{\infty} a_1^i \varepsilon_{t-i}$
 - Minden y_0 kezdeti feltételhez található megfelelő A állandó.
 - Hátratekintő (backward-looking) megoldásokat vizsgálunk. ($|a_1| > 1$ esetén előretekintő megoldás van kezdeti feltétel nélkül.)

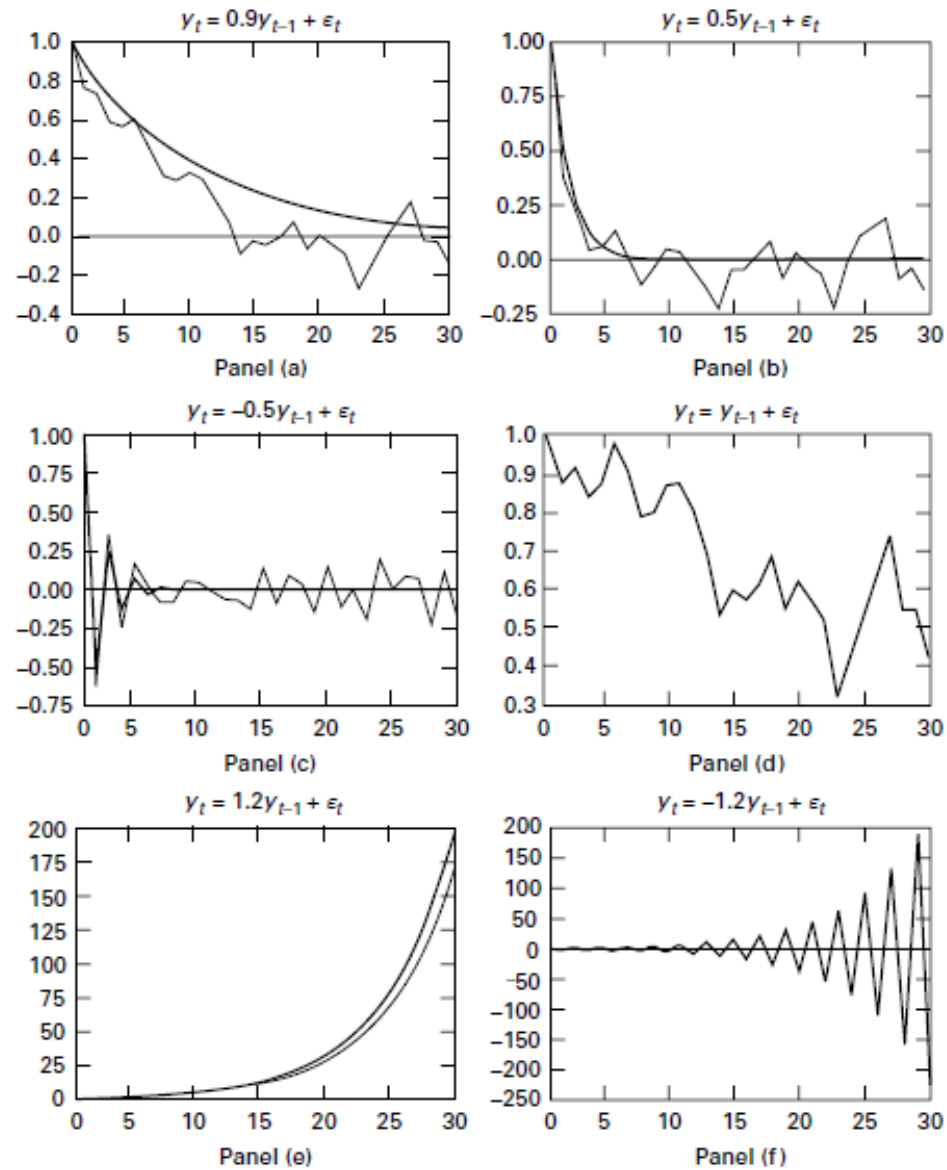


FIGURE 1.2 Convergent and Nonconvergent Sequences

Lineáris differenciaegyenletek: általános megoldási módszer

- $y_t = a_0 + \sum_{i=1}^n a_i y_{t-i} + x_t$
- Algoritmus:
 - 1. Homogén megoldások megtalálása: $y_t = \sum_{i=1}^n a_i y_{t-i}$
 - 2. Egy partikuláris megoldás megtalálása
 - 3. Általános megoldás: a homogén megoldások lineáris kombinációjának és a partikuláris megoldásnak az összege
- Így tényleg az egyenlet megoldását kapjuk.
- Példa: elsőrendű esetben az előbbi eredményekhez jutunk.

Homogén megoldás a másodrendű esetben

- $y_t - a_1 y_{t-1} - a_2 y_{t-2} = 0$
- Karakterisztikus egyenlet: $\alpha^2 - a_1 \alpha - a_2 = 0$,
 - ennek gyökei α_1 és α_2 .
- Esetek:
 - Két valós gyök: $y_t^h = A_1 \alpha_1^t + A_2 \alpha_2^t$
 - Kétszeres valós gyök: $y_t^h = A_1 \alpha^t + A_2 t \alpha^t$
 - Két komplex gyök: ld. következő slide
 - ahol az együtthatókat (A_1 és A_2) a kezdeti feltételek határozzák meg.

Másodrendű eset komplex gyökökkel

- Itt is igaz, hogy $y_t^h = A_1\alpha_1^t + A_2\alpha_2^t$, de a komplex gyökök miatt nem ez a hasznos felírás.

- $\alpha_{1,2} = \frac{(a_1 \pm i\sqrt{-d})}{2} = r(\cos\theta + i * \sin\theta)$ ahol

- $d = a_1^2 + 4a_2 < 0$, $r = (-a_2)^{1/2}$, $\cos\theta = a_1/(2r)$.

- Könnyen belátható, hogy a két szorzótényező egymás konjugáltja: $A_{1,2} = B_1(\cos B_2 \pm i * \sin B_2)$
- Így $y_t^h = 2B_1r^t \cos(t\theta + B_2)$.

Homogén megoldás tulajdonságai

- Stabilitási feltétel: mindkét karakterisztikus gyök az egységkörön belül fekszik.
 - Másodrendű esetben egyszerű feltétel adódik az együtthatókra, ld. a következő slide-ot
- Valós gyökök esetén exponenciális növekedés / lecsengés
 - Ha a domináns gyök negatív, akkor oszcillációval
- Komplex gyökök esetén periodikus viselkedés

A stabilitás feltétele az együtthatók segítségével

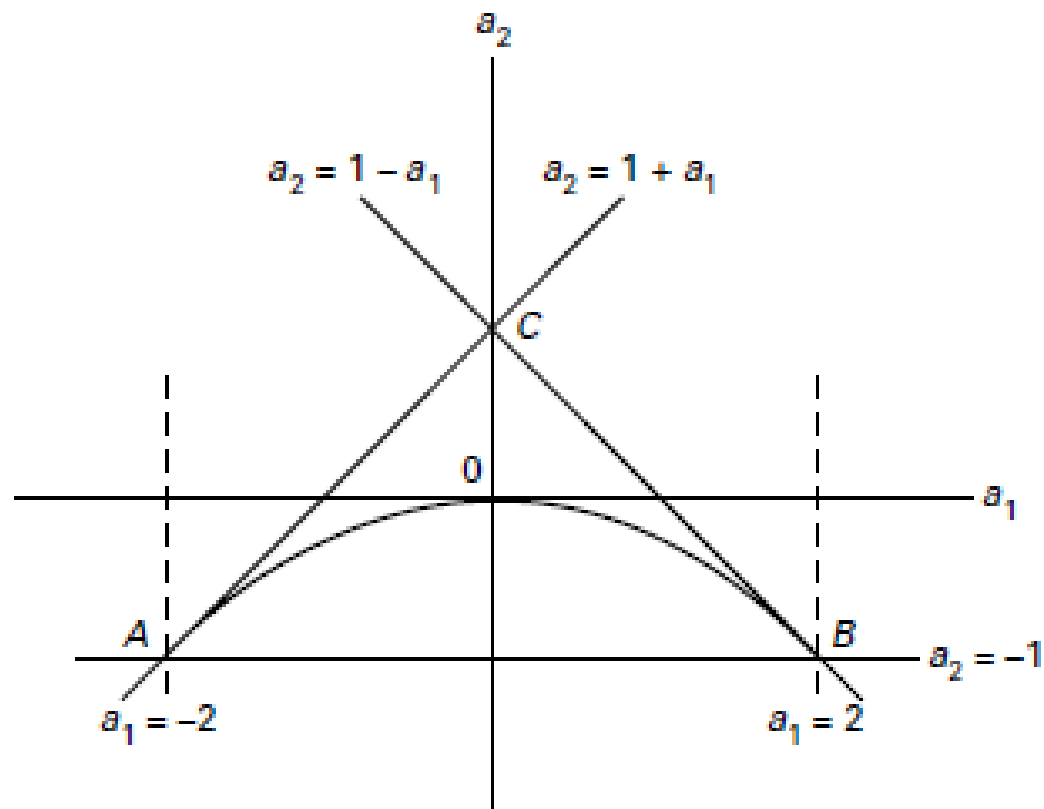


FIGURE 1.5 Characterizing the Stability Conditions

Példák

- $y_t = 0.2 * y_{t-1} + 0.35 * y_{t-2}$
 - Két, egységkörön belül fekvő valós gyök (0.7 és -0.5)
 - Exponenciális lecsengés (kiszámoltuk órán a megoldást)
- $y_t = 0.7 * y_{t-1} + 0.35 * y_{t-2}$
 - Két valós gyök, az egyik egynél nagyobb
 - Exponenciális növekedés
- $y_t = 1.6 * y_{t-1} - 0.9 * y_{t-2}$
 - Két, egységkörön belül fekvő komplex gyök
 - Periodikus lecsengés (kiszámoltuk órán a megoldást)

Magasabb rendű homogén egyenletek

- Karakterisztikus egyenlet:
- $\alpha^n - a_1\alpha^{n-1} - \dots - a_n = 0,$
 - ennek gyökei $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n.$
- Esetek:
 - n különböző valós gyök: $y_t^h = A_1\alpha_1^t + \dots + A_n\alpha_n^t$
 - bizonyos gyökök azonosak: legyen az első gyök (α) m-szeres. Ekkor
$$y_t^h = A_1\alpha^t + A_2t\alpha^t \dots + A_mt^{m-1}\alpha^t + \text{többi gyök tényezői},$$
 - komplex gyökök konjugált párként fordulhatnak elő, és az általuk generált tag $2B_1r^t \cos(t\theta + B_2)$

Stabilitás

- Stabilitás szükséges és elégséges feltétele: összes karakterisztikus gyök az egységkörön belül fekszik
- Ehhez
 - szükséges feltétel: $\sum_{i=1}^n a_i < 1$
 - elégséges feltétel: $\sum_{i=1}^n |a_i| < 1$
- Ha $\sum_{i=1}^n a_i = 1$, akkor (legalább) az egyik gyök az egységkörön van (egységgyök-folyamat)

Partikuláris megoldás keresése

- Módszer: határozatlan együtthatók módszere
- Lépések:
 - egy olyan, ismeretlen együtthatós lineáris megoldás felírása, amely tartalmazza a „várhatóan” szükséges tagokat
 - majd úgy választani az ismeretlen együtthatókat, hogy a differenciaegyenlet azonosságként teljesüljön
 - ha nem tudjuk így megválasztani, akkor új tagokat kell bevonnunk

Példák a határozatlan együtthetők módszerére

- $y_t = a_0 + \sum_{i=1}^n a_i y_{t-i} + x_t$
- Legyen pl. $x_t = 0$. Ekkor
 - Ha $\sum_{i=1}^n a_i \neq 1$, akkor $y_t^p = c$, ahol $c = a_0 / (1 - \sum_{i=1}^n a_i)$
 - Ha $\sum_{i=1}^n a_i = 1$, akkor $y_t^p = ct$, ahol $c = a_0 / (\sum_{i=1}^n i a_i)$
 - Illetve ha ez a nevező is zérus, akkor próbálkozzunk $y_t^p = ct^2$ stb. alakban. Az egyik be fog jönni...

Példák, folyt.

- $y_t = a_0 + a_1 y_{t-1} + a_2 y_{t-2} + bt$
- Ha $a_1 + a_2 \neq 1$, akkor $y_t^p = c_0 + c_1 t$, ahol $c_1 = b / (1 - a_1 - a_2)$, és c_0 is könnyen számítható a határozatlan együtthetők módszerével
- Ha $a_1 + a_2 = 1$, akkor kvadratikus taggal kell kiegészíteni ezt.

Példák, folyt.:

ARMA(1,1)-egyenlet

- $y_t = a_0 + a_1 y_{t-1} + \varepsilon_t + \beta_1 \varepsilon_{t-1}$
- Próbálkozzunk $y_t^p = b_0 + b_1 t + \sum_{i=0}^{\infty} \alpha_i \varepsilon_{t-i}$ alakban
- Ha $|a_1| < 1$, akkor
 - $y_t^p = \frac{a_0}{(1-a_1)} + \varepsilon_t + (a_1 + \beta_1) \sum_{i=1}^{\infty} a_1^{i-1} \varepsilon_{t-i}$
- Ha $a_1 = 1$, akkor
 - $y_t^p = b_0 + a_0 t + \varepsilon_t + (1 + \beta_1) \sum_{i=1}^{\infty} \varepsilon_{t-i} = y_0 + a_0 t + \varepsilon_t + (1 + \beta_1) \sum_{i=1}^{t-1} \varepsilon_{t-i} + \beta_1 \varepsilon_0$

Példák, folyt.:

AR(2)-egyenlet

- $y_t = a_0 + a_1 y_{t-1} + a_2 y_{t-2} + \varepsilon_t$
- Szükséges összefüggések:
 - $\alpha_0 = 1, \quad \alpha_1 = a_1 \alpha_0$
 - $\alpha_j = a_1 \alpha_{j-1} + a_2 \alpha_{j-2}$ (ha $j \geq 2$)
 - A $b * t$ (lineáris) tag csak akkor kell, ha $a_1 + a_2 = 1$
- Lényeg (általánosítható magasabb rendre is):
 - a partikuláris megoldás csak akkor konvergens, ha a homogén egyenlet stabil (azaz karakterisztikus gyökök egységkörön belül)
 - a bt^k polinom rendje az egységgyökök számával egyenlő

Impulzusválasz-függvény

- Impulzusválasz-függvény: $f(j) = \frac{\partial y_{t+j}}{\partial \varepsilon_t}$
- Megmutatja egy átmeneti sokk hatását j időszak múlva
- Példa ARMA(1,1)-modell esetén ($|a_1| < 1$):
 - $f(0) = 1$
 - $f(j) = (a_1 + \beta) a_1^{j-1}$ ha $j \geq 1$
 - A függvény (a sokk hatása) exponenciálisan cseng le végül.

Késleltetési (lag) operátor

- Lag operátor: $L^i y_t = y_{t-i}$
- Néhány tulajdonság (kicsit pongyolán):
 - $(L^i + L^j)y_t = L^i y_t + L^j y_t$
 - $L^i L^j y_t = y_{t-i-j}$
 - Ha $|a| < 1$, akkor $(1 + aL + a^2 L^2 + \dots)y_t = (1 - aL)^{-1} y_t$
 - Ha $|a| > 1$, akkor $(1 + (aL)^{-1} + (aL)^{-2} + \dots)y_t = -aL(1 - aL)^{-1} y_t$

Késleltetési operátor használata

- $y_t = a_0 + a_1Ly_t + \varepsilon_t,$

- Ezt megoldva:

$$y_t = (1 - a_1L)^{-1}(a_0 + \varepsilon) = \frac{a_0}{(1 - a_1)} + \sum_{i=0}^{\infty} a_1^i \varepsilon_t$$

- Tehát ugyanazt kaptuk, mint korábban

- Hasonlóan járhatunk el a többi példával is: a partikuláris megoldás a lag operátor tulajdonságai segítségével adódik.

Késleltetési operátor, folyt.

- Legyen
 - $A(L) = 1 - a_1L - a_2L^2 - \dots - a_pL^p$
 - $B(L) = 1 + \beta_1L + \beta_2L^2 + \dots + \beta_qL^q$
- Differenciaegyenlet: $A(L)y_t = a_0 + B(L)\varepsilon_t$

- Ennek megoldása:

$$y_t = (A(L))^{-1} a_0 + (A(L))^{-1} B(L) \varepsilon_t$$

- Akkor van visszatekintő megoldás, ha az $A(L)$ inverz karakt. polinom minden gyöke az egységkörön *kívül* fekszik.
- Elvileg az együtthatók is meghatározhatók, de macerás.

ARMA-MODELLEK ALAPJAI

AR(1)-modell

- $y_t = a_1 y_{t-1} + a_0 + \varepsilon_t$, ahol ε_t fehér zaj
- Stacionárius-e ez a folyamat?
 - Tetszőleges kezdeti feltétel esetén nem, hiszen pl. a homogén megoldás miatt a várható értéke is változik.
- Viszont ha $|a_1| < 1$, akkor a határérték stacionárius (és a múlttól függ):
 - $y_t = (1 - a_1 L)^{-1}(a_0 + \varepsilon) = \frac{a_0}{(1 - a_1)} + \sum_{i=0}^{\infty} a_1^i \varepsilon_t$
- Megjegyzés: ha $|a_1| > 1$, akkor jövőtől függő stacionárius megoldás van (amit nem szeretünk)

AR(1)-modell, folyt.

- $\mu = E[y_t] = \frac{a_0}{(1-a_1)}$
- $\text{Var}(y_t) = E[y_t - \mu]^2 = E[\varepsilon_t + a_1\varepsilon_{t-1} + a_1^2\varepsilon_{t-2} + \dots]^2 =$
 $= (1 + a_1^2 + a_1^4 + \dots)\sigma^2 = \sigma^2 / (1 - a_1^2)$
- $\text{Cov}[y_t, y_{t-j}] = E[y_t - \mu][y_{t-j} - \mu] =$
 $= E[\varepsilon_t + a_1\varepsilon_{t-1} + a_1^2\varepsilon_{t-2} + \dots][\varepsilon_{t-j} + a_1\varepsilon_{t-j-1} + a_1^2\varepsilon_{t-j-2} + \dots] =$
 $\sigma^2 a_1^j / (1 - a_1^2)$
- $\rho_j = a_1^j$

MA(1)-modell

- $y_t = \mu + \varepsilon_t + \beta\varepsilon_{t-1}$
- $y_t = \mu + (1 + \beta L)\varepsilon_t$

- $\mu = E[y_t] = \mu$
- $\gamma_0 = \text{Var}(y_t) = \text{Var}[\varepsilon_t + \beta\varepsilon_{t-1}] = (1 + \beta^2)\sigma^2$
- $\gamma_1 = E[y_t - \mu][y_{t-1} - \mu] = \beta\sigma^2,$
- $\rho_1 = \beta / (1 + \beta^2)$
- $\gamma_j = \rho_j = 0 \quad j = 2, 3, \dots$

Folyamat MA(∞)-reprezentációja

- $y_t = \sum_{i=0}^{\infty} \beta_i \varepsilon_{t-i}$
 - ahol a várható értéket tehát nullának választjuk
 - És feltehetjük, hogy $\beta_0 = 1$.
 - (A β_i egyébként az impulzusválasz-függvényt adják.)
- Ha $\sum_{i=0}^{\infty} \beta_i^2 < \infty$, akkor az összeg egy jól definiált stacionárius folyamatot határoz meg:
 - $E(y_t) = 0$
 - $Var(y_t) = \sigma^2 \sum_{i=0}^{\infty} \beta_i^2$
 - $\gamma_s = \sigma^2 \sum_{i=0}^{\infty} \beta_i \beta_{i+s}$ (belátható, hogy ez is konvergens sor)

AR(p)-modell

- $y_t = a_0 + \sum_{i=1}^p a_i y_{t-i} + \varepsilon_t$
- MA(∞)-felírás: $y_t = \frac{a_0}{(1 - \sum_{i=1}^p a_i)} + \sum_{i=0}^{\infty} c_i \varepsilon_{t-i}$
 - ha a karakt. egyenlet minden gyöke az egységkörön belül van, akkor elég nagy i -re c_i kielégíti a „szokásos” differenciaegyenletet, és így exponenciálisan tart 0-hoz. Tehát $\sum_{i=0}^{\infty} c_i^2 < \infty$, így stacionárius folyamatot kapunk.
- A megoldás így is írható:
 - $y_t = \frac{a_0}{(1 - \sum_{i=1}^p a_i)} + (1 - \sum_{i=1}^p a_i L^i)^{-1} \varepsilon_t$

MA(q)-modell

- $y_t = a_0 + \varepsilon_t + \sum_{i=1}^q \beta_i \varepsilon_{t-i}$
- Ez tehát minden paraméterértékre stacionárius.
- A paraméterezés más módon: a $\beta_0 = 1$ választással $y_t = a_0 + \sum_{i=0}^q \beta_i \varepsilon_{t-i}$.

ARMA(p,q)-modell

- $y_t = a_0 + \sum_{i=1}^p a_i y_{t-i} + \varepsilon_t + \sum_{i=1}^q \beta_i \varepsilon_{t-i}$
- $y_t = \frac{a_0}{(1 - \sum_{i=1}^p a_i)} + (1 - \sum_{i=1}^p a_i L^i)^{-1} (1 + \sum_{i=1}^q \beta_i L^i) \varepsilon_t$
- ha egyesével kifejtjük a tagokat, látszik, hogy a stacionaritás feltétele az AR(p)-rész stacionaritása
 - azaz: AR-tagok karakterisztikus gyökei az egységkörön belül legyenek

Példa: folyamat szimulációja, IRF meghatározása

- $y_t = 1.5 * y_{t-1} - 0.75 * y_{t-2} + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.9 * y_{t-1} + 0.5 * \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t$

ACF, PACF ARMA- MODELLEKBEN

Invertibilitás

- Invertibilitás: ha y_t felírható (konvergens) AR(∞) alakban: $\varepsilon_t = \sum_{i=0}^{\infty} c_i y_{t-i}$
 - (megint feltesszük, hogy a várható érték zérus)
- AR(p)-modell mindig invertibilis.
- MA(1)-modell:
 - Csak akkor invertibilis, ha $|\beta| < 1$: $\varepsilon_t = \sum_{i=0}^{\infty} (-\beta)^i y_{t-i}$
 - Sőt minden MA(1)-folyamatnak van invertibilis és nem invertibilis reprezentációja: $y_t = \varepsilon_t + \beta \varepsilon_{t-1} = y_t = \varepsilon_t^* + (1/\beta) \varepsilon_{t-1}^*$ megfelelő ε_t^* zajjal.

Invertibilitás, folyt.

- Hasonlóan az MA(q) folyamat akkor és csak akkor invertibilis, ha az $1 + \sum_{i=1}^q \beta_i z^i$ polinom minden gyöke az egységkörön kívül van
 - hiszen $\varepsilon_t = \left(1 + \sum_{i=1}^q \beta_i L^i\right)^{-1} y_t$
- ARMA(p,q) invertibilitásának feltétele: MA(q)-rész invertibilitása

Autokorrelációk ARMA- modellekben

- Közvetlenül is kiszámolhatók lennének az ARMA-modellek $MA(\infty)$ -reprezentációjából.
- Pl. $MA(q)$ -modell esetén egyszerű:
 - $E(y_t) = a_0$
 - $Var(y_t) = \sigma^2 \sum_{i=0}^q \beta_i^2$
 - $\gamma_s = \sigma^2 \sum_{i=0}^q \beta_i \beta_{i+s}$
 - $\rho_s = (\sum_{i=0}^q \beta_i \beta_{i+s}) / (\sum_{i=0}^q \beta_i^2)$
- AR-tag jelenlétekor az ún. Yule-Walker-egyenleteket érdemes használni.

Yule-Walker-egyenletek AR(p)-modell esetén

- Vegyük a modelldefiníció mindkét oldalának szorzatát y_{t-s} -sel, majd várható értéket.
- Így a Yule-Walker-egyenletek:
 - $\gamma_0 = a_1\gamma_1 + a_2\gamma_2 + \dots + a_p\gamma_p + \sigma^2$
 - $\gamma_s = a_1\gamma_{s-1} + a_2\gamma_{s-2} + \dots + a_p\gamma_{s-p} \quad s = 1, 2, \dots$
 - A $0, \dots, p-1$. egyenletet rendszerként meg kell oldani, majd már rekurzió következik a „szokásos” homogén egyenlettel.
- Ugyanez az autokorrelációkra:
 - $\rho_0 = 1$
 - $\rho_s = a_1\rho_{s-1} + a_2\rho_{s-2} + \dots + a_p\rho_{s-p} \quad s = 1, 2, \dots$

Yule-Walker egyenletek ARMA(p,q) modell esetén

- Az AR(p) esethez hasonló módon felírhatók a momentum-összefüggések.
- Az első néhány egyenlet rendszerként megoldható, majd rekurziót kapunk:
 - $\rho_s = a_1\rho_{s-1} + a_2\rho_{s-2} + \dots + a_p\rho_{s-p}$ ha $s > \max(p,q)$
 - tehát a lecsengés egy idő után pontosan olyan, mint egy AR(p) modell esetén (az MA-tagok csak az első néhány autokorrelációt befolyásolják).

Példa: autokorrelációk meghatározása

- $y_t = 0.2 * y_{t-1} + 0.35 * y_{t-2} + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.9 * y_{t-1} + 0.5 * \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t$

Parciális autokorreláció (PAC)

- y_t és y_{t-s} összefüggését méri, az összes köztük levő megfigyelés hatásának kiszűrésével
- Formálisan: $PAC(s) = \phi_{ss}$ együttható az $y_t = c + \phi_{s1}y_{t-1} + \dots + \phi_{ss}y_{t-s} + u$ populációs regresszióban.
- Könnyen látható, hogy $\phi_{11} = \rho_1$.
- A többi PAC bonyolultabb rekurzióval határozható meg.

ACF és PACF ARMA-modellben

- Autokorrelációk:
 - AR(p) modell esetén: nincs „levágás”
 - MA(q) modell esetén: $\rho_s = 0$ ha $s > q$.
- Parciális autokorrelációk:
 - AR(p) modell esetén: $\phi_{ss} = 0$ ha $s > p$.
 - MA(q) esetén: nincs „levágás” (ami látszik az AR(∞) reprezentációból)
- ARMA(p,q): ACF és PACF sem „vág le”

Table 2.1 Properties of the ACF and PACF

Process	ACF	PACF
White noise	All $\rho_s = 0$ ($s \neq 0$)	All $\phi_{ss} = 0$
AR(1): $a_1 > 0$	Direct geometric decay: $\rho_s = a_1^s$	$\phi_{11} = \rho_1$; $\phi_{ss} = 0$ for $s \geq 2$
AR(1): $a_1 < 0$	Oscillating decay: $\rho_s = a_1^s$	$\phi_{11} = \rho_1$; $\phi_{ss} = 0$ for $s \geq 2$
AR(p)	Decays toward zero. Coefficients may oscillate.	Spikes through lag p . All $\phi_{ss} = 0$ for $s > p$.
MA(1): $\beta > 0$	Positive spike at lag 1. $\rho_s = 0$ for $s \geq 2$	Oscillating decay: $\phi_{11} > 0$.
MA(1): $\beta < 0$	Negative spike at lag 1. $\rho_s = 0$ for $s \geq 2$	Geometric decay: $\phi_{11} < 0$.
ARMA(1, 1) $a_1 > 0$	Geometric decay beginning after lag 1. Sign $\rho_1 = \text{sign}(a_1 + \beta)$	Oscillating decay after lag 1. $\phi_{11} = \rho_1$
ARMA(1, 1) $a_1 < 0$	Oscillating decay beginning after lag 1. Sign $\rho_1 = \text{sign}(a_1 + \beta)$	Geometric decay beginning after lag 1. $\phi_{11} = \rho_1$ and $\text{sign}(\phi_{ss}) = \text{sign}(\phi_{11})$.
ARMA(p, q)	Decay (either direct or oscillatory) beginning after lag q .	Decay (either direct or oscillatory) beginning after lag p .

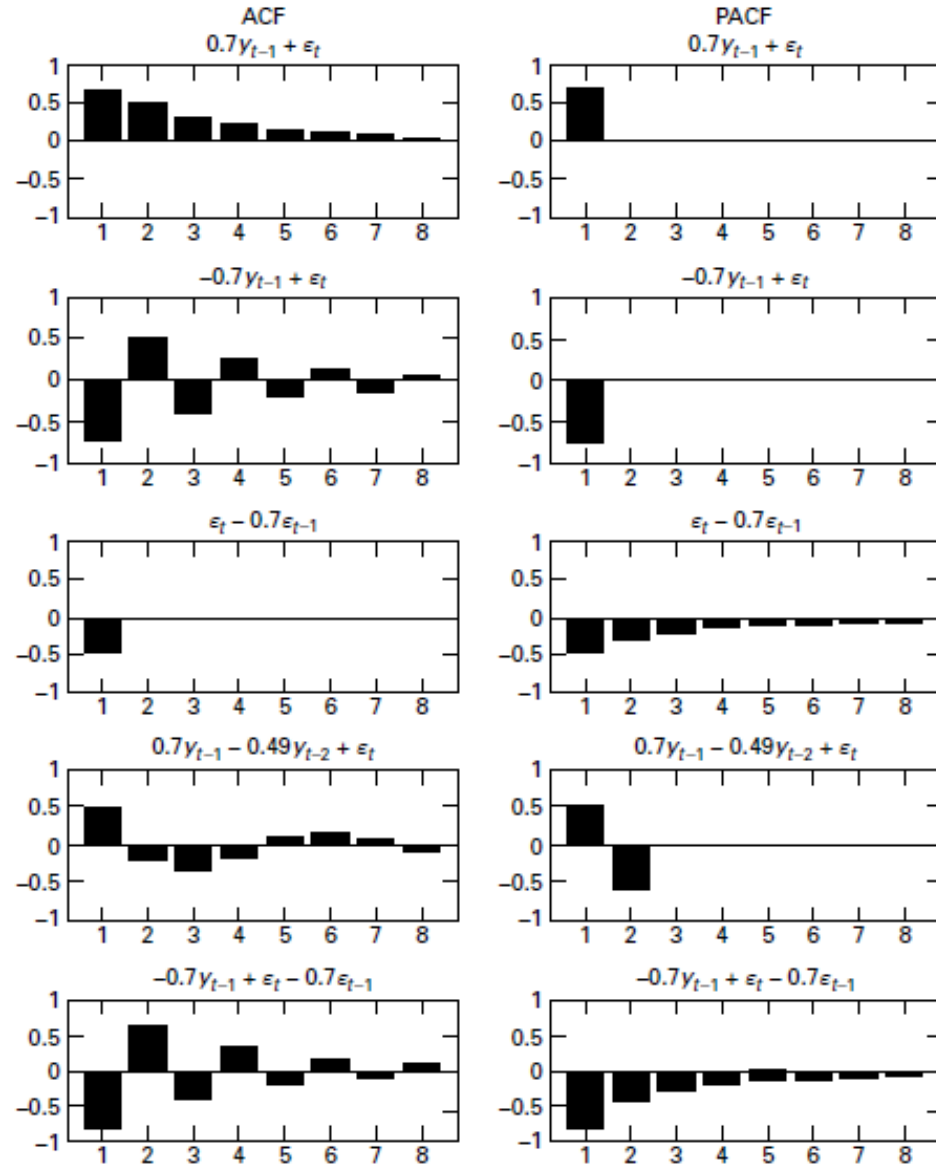


FIGURE 2.2 Theoretical ACF and PACF Patterns