

Finanční ekonometrie

**Modely jednorozměrných stacionárních a
nestacionárních časových řad**



**SLEZSKÁ
UNIVERZITA**

OBCHODNĚ PODNIKATELSKÁ
FAKULTA V KARVINĚ



SLEZSKÁ
UNIVERZITA
OBCHODNĚ PODNIKATELSKÁ
FAKULTA V KARVINĚ

Modely jednorozměrných stacionárních časových řad



Boxova-Jenkinsova metodologie

- Autory této teorie jsou matematici G.E.P. Box a G.Jenkins = Boxova-Jenkinsova metodologie.
- Metodologie především vychází z modelů, které popisují tzv. stochastické procesy, tj. určité fenomény, které se vyvíjejí v čase plně podle zákonů pravděpodobnosti.
- Tyto modely pracují s náhodnými proměnnými a (většinou) nepředpokládají přítomnost nějaké deterministické složky ve funkčním vztahu.
- Pro stochastický proces je typické, že nelze s jistotou předpovědět jeho budoucí vývoj. Maximálně se může odhadnout pravděpodobnosti jeho budoucího chování.



Boxova-Jenkinsova metodologie

- Metodologie Boxe a Jenkinse je pojata velmi obecně a modely v ní vytvořené jsou schopny popisovat řadu reálných situací.
- Modely, s nimiž se pracuje, jsou schopny popisovat stochastické trendy a dokonce i sezónnost.
- Metodologie lépe totiž popisuje ty časové řady, jejichž vývoj je mnohem dynamičtější, tj. dochází v nich častěji k prudším nebo náhlým změnám.
- Metodologie tedy poskytuje v určitém slova smyslu „pružnější“ modely, jež se lépe adaptují na vývoj sledovaného procesu.



Boxova-Jenkinsova metodologie

- Kromě toho, klasická teorie vychází z regresní analýzy, která dává optimální model v případě, kdy jsou splněny klasické podmínky formulované pro náhodnou složku modelu.
- Tyto podmínky zahrnují předpoklad, že náhodné složky modelu jsou vzájemně nekorelované, tj. že závislé proměnné y_t jsou vzájemně nekorelované.
- Pokud tento předpoklad splněn není, zhoršují se vlastnosti odhadnutých parametrů regresní funkce a modelování se celkově komplikuje.
- V případě Boxovy-Jenkinsovy metodologie se naopak vychází právě ze zkorelovanosti y_t , která je základem pro budování konkrétního modelu.

Výhody a nevýhody Boxovy-Jenkinsovy metodologie

- Výhody :
 - stochastické modely typu ARMA jsou značně flexibilní, takže jsou použitelní i pro časové řady velmi obecných průběhů,
 - lze doložit nepřeborné množství úspěšných aplikací,
 - dostupný software,
 - zatím neexistuje lepší rutinní nástroj pro analýzu časově závislých pozorování.
- Nevýhody:
 - Boxova-Jenkinsova metodologie vyžaduje delší časové řady (minimálně 50 pozorování),
 - bez software je nerealizovatelná,
 - obtížná praktická interpretace zkonstruovaných modelů.



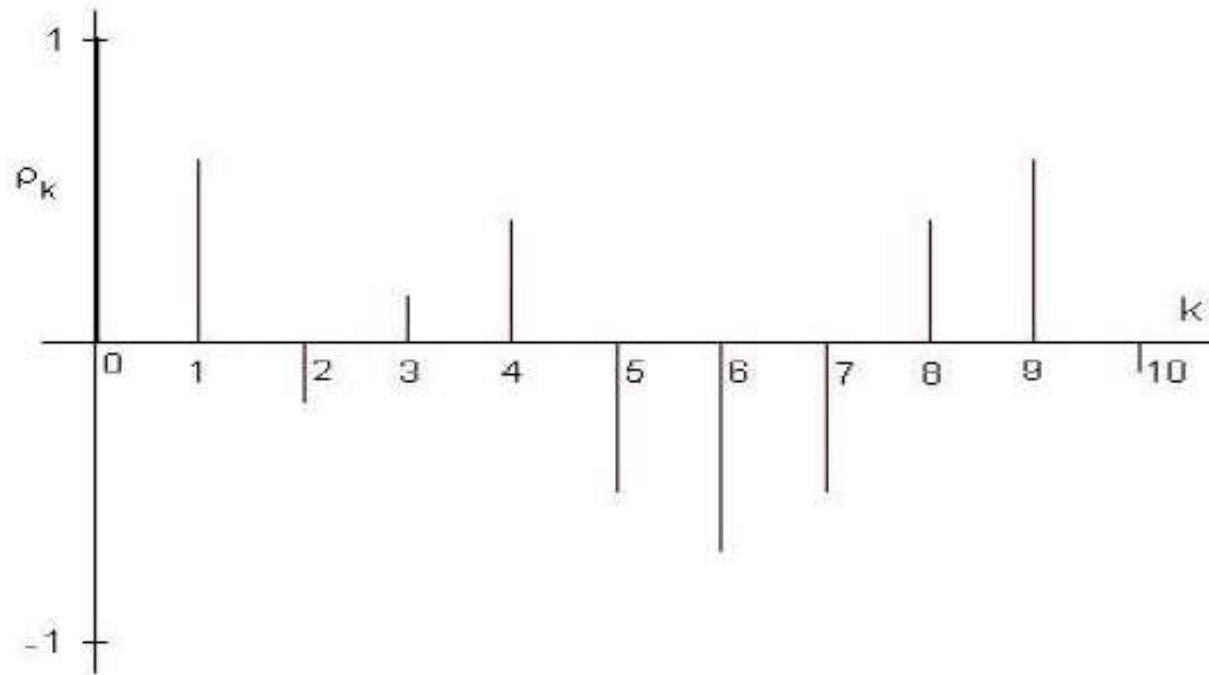
Autokorelační funkce

- Autokorelační funkce (ACF) podává informaci o síle lineární závislosti mezi veličinami y_t a y_{t-k} .
- Autokorelační funkce pro zpoždění k (autokorelace pro zpoždění k) se definuje jako

$$\rho_k = \frac{\gamma_k}{\gamma_0} = \frac{\gamma_k}{\sigma_y^2} \quad k = \dots, -1, 0, 1, \dots$$

- Autokorelační funkce je symetrická kolem $k = 0$, proto je vyjadřovaná pouze pro $k > 0$. Nabývá hodnoty v intervalu $\langle -1; 1 \rangle$.
- Graf autokorelační funkce se nazývá korelogram. Korelogram popisuje pomocí několika hodnot krátkodobou dynamiku dané stacionární řady (dlouhodobou dynamiku naproti tomu zachycuje většinou trend).

Korelogram





Parciální autokorelační funkce

- Korelace mezi dvěma náhodnými veličinami je často způsobena tím, že obě veličiny jsou korelovány s veličinou třetí.
- Značná část korelace mezi veličinami X_t a X_{t-k} může být tedy způsobena jejich korelací s veličinami X_{t-1} , X_{t-2} , ..., X_{t-k+1} .
- Parciální autokorelace (PACF) podávají informaci o korelaci veličin X_t a X_{t-k} očištěnou o vliv veličin ležících mezi nimi.

Proces bílého šumu (White Noise)



SLEZSKÁ
UNIVERZITA
OBCHODNĚ PODNIKATELSKÁ
FAKULTA V KARVINĚ

- Jestliže je stochastický proces $\{a_t\}$ řadou nekorelovaných náhodných veličin jednoho pravděpodobnostního rozdělení s konstantní střední hodnotou (obvykle nulovou), konstantním rozptylem, pro všechna $k \neq 0$, potom se označuje jako *proces bílého šumu*.



Proces bílého šumu

- Základním rysem procesu bílého šumu tedy je, že ACF a PACF jsou identicky nulové.
- I když se tento proces prakticky nevyskytuje, hraje důležitou roli jako základní stavební prvek při výstavbě modelů časových řad.
- Proces bílého šumu se označuje jako gaussovský, je-li jeho sdružené pravděpodobnostní rozdělení normální.

Autoregrese, řády autoregresních procesů (AR)

- Proces typu AR (řádu p): $p = 1, 2, \dots, p$
 - příklad: AR(1), AR(3) atd.
- základní forma procesu AR:

$$y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \dots + \alpha_p y_{t-p} + \varepsilon_t$$

- Charakteristické kořeny leží vně jednotkového kruhu.
- Při zjištění, že tyto podmínky nejsou splněny, proces AR není invertibilní a nemůže být taktéž stacionární!
- Součet hodnot parametru alfa musí být menší než jedna. Pokud jsou jedna nebo se blíží 1, jsou nestacionární.
- Kořeny polynomu musí být v absolutní hodnotě větší jedna.
- Podmínka stacionarity: kořeny polynomu leží v rovině vně jednotkového kruhu.
- AR(p) je tedy automaticky invertibilním procesem.

Klouzavé (pohyblivé) průměry (MA), řády procesů MA

- MA(1): $y_t = e_t - \gamma_1 e_{t-1}$
- nebo pomocí operátoru zpětného posunutí: $y_t = (1 - \gamma_1 L) e_t$
- Modely MA(i) mají vždy konečný řád, to znamená, že jsou vždy stacionární.
- Proces klouzavých průměrů je automaticky stacionární.
- Naproti tomu není automaticky invertibilní.
- Podmínka invertibility: když kořeny polynomu leží vně jednotkového kruhu.



Smíšený model ARMA

- Proces *ARMA* lze identifikovat podle toho, že jeho autokorelační funkce vypadá jako autokorelační funkce procesu *AR* a jeho parciální autokorelační funkce vypadá jako parciální autokorelační funkce procesu *MA*.
- Obojí však platí s výjimkou prvních několika hodnot těchto funkcí.
- Tento návod platí v populaci a tvar výběrových korelací se může lišit, takže ne vždy je možné se těmito doporučeními řídit.
- Výběrové korelace poskytují při výběru konkrétního modelu pouze hrubou orientaci.
- Smíšený proces řádu p a q značený jako *ARMA* (p,q) je definován jako:

$$y_t = \varphi_1 y_{t-1} + \dots + \varphi_p y_{t-p} + \varepsilon_t + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \theta_q \varepsilon_{t-q}.$$



Smíšený model ARMA

- Proces ARMA (p,q) má vlastnosti:
 - Podmínka stationarity modelu ARMA (1,1) je totožná s podmínkou stationarity modelu AR(1), podmínka invertibility je totožná s podmínkou invertibility modelu MA(1).
 - Střední hodnota procesu je nulová.
- Při praktických aplikacích Box-Jenkinsovy metodologie se obvykle vystačí s procesy, pro něž $p+q \leq 2$, tj. s autoregresními procesy maximálně druhého řádu a procesy klouzavých součtů také do maximálně druhého řádu.



Smíšený model ARMA

- Výstavbu modelu lze rozdělit do tří základních kroků:
 - Identifikace modelu – jaký typ modelu vybrat (AR, MA, ARMA) a explicitně určit řád modelu
 - Odhad parametrů modelu
 - Ověřování modelu – má potvrdit nebo zamítnout adekvátnost modelu



SLEZSKÁ
UNIVERZITA
OBCHODNĚ PODNIKATELSKÁ
FAKULTA V KARVINĚ

Modely jednorozměrných nestacionárních časových řad



Nestacionární časové řady

- V ekonomii a financích se často setkáváme s časovými řadami tvořeny nestacionárními stochastickými procesy.
- Nestacionarita procesu může být způsobena buď v čase se měnící střední hodnotou, nebo v čase se měnícím rozptylem procesu.



Náhodná procházka (Random Walk Process)

- Proces náhodné procházky je tvořen kumulováním náhodných veličin tvořících proces bílého šumu.
- Proces náhodné procházky se také nazývá *integrováný proces*. Protože jeho první diference je proces bílého šumu, nazývá se integrováný proces řádu jedna a označuje se $I(1)$.
- Náhodná procházka je nestacionární proces. Zdrojem nestacionarity je stochastický trend $\sum_{j=1}^t a_j$.



Model ARIMA

- Modely *ARIMA* se hodí pro popis celé řady nestacionárních procesů.
- Model *ARIMA*(p, d, q) má tři parametry
 - první udává stupeň autoregresního operátoru,
 - druhý počet diferencí aplikovaných na původní časovou řadu
 - a třetí udává stupeň *MA* operátoru.
- Pracovat s modely *ARIMA* tedy znamená d -krát diferencovat původní časovou řadu a pak s ní pracovat pomocí modelu *ARMA*.
- Odhad parametrů i verifikace modelu se tak vlastně aplikuje na výsledný *ARMA* model.



Model ARIMA

- Pokud jde o identifikaci modelu *ARIMA*, používají se opět autokorelační a parciální autokorelační funkce, které se však konstruují pro různé úrovně d , tj. konstruují se pro původní časovou řadu, pro jedenkrát zdiferencovanou časovou řadu, dvakrát zdiferencovanou časovou řadu, atd.
- Pro nestacionární procesy je typické, že jejich korelogram vykazuje jen velmi pozvolný pokles korelace s rostoucím k .
- Pokud taková situace nenastává, nemá smysl řadu diferencovat, pokud nastává, je třeba konstruovat více korelogramů pro různé úrovně d , dokud korelogram nebude mít pro konkrétní $d = d^*$ již známý tvar typický pro *modely ARMA(p,q)*.
- Následně je pak třeba vyzkoušet k analýze procesu model *ARIMA(p, d^*, q)*.



Modely sezónních časových řad (SAR, SMA, SARMA, resp. SARIMA)

- Důležitou vlastností mnoha krátkodobých časových řad je sezonnost.
- Sezonní složkou časových řad se rozumí periodické kolísání, které má systematický charakter.
- Toto kolísání se u makroekonomických časových řad odehrává během jednoho kalendářního roku a každý rok se ve stejné nebo modifikované podobě opakuje.
- U denních finančních časových řad se však také může projevat pravidelné periodické kolísání, např. ve dnech během týdne.

Modely sezónních časových řad (SAR, SMA, SARMA, resp. SARIMA)

- Tradičním předpokladem je, že sezonní složka časové řady má pravidelný deterministický charakter.
- Tento typ systematičnosti lze dále klasifikovat na stacionární a integrovaný (jedná se o analogii nesezonních stacionárních a integrovaných řad).

Frakcionálně integrované procesy (tzv. dlouhá paměť), frakcionální diference, model ARFIMA

- Při analýze stacionárních procesů ARMA se došlo k závěru, že hodnoty ACF těchto modelů vykazují s rostoucím zpožděním exponenciální pokles.
- To znamená, že náhodné veličiny, které jsou od sebe časově vzdálené, můžeme pokládat za téměř nekorelované.
- Avšak v praxi se také můžeme setkat s časovými řadami, tvořenými stacionárními procesy, jejichž i velmi časově vzdálené náhodné veličiny jsou poměrně silně korelované.



Frakcionálně integrované procesy (tzv. dlouhá paměť), frakcionální diference, model ARFIMA

- Na tento jev u časových řad v hydrologii poprvé upozornil Hurst (1951, 1957).
- Podobné vlastnosti byly později nalezeny také u ekonomických, zejména pak u finančních časových řad.
- Časové řady s touto vlastností se označují jako *řady s dlouhou pamětí* a jejich generující stochastické procesy jako procesy s dlouhou pamětí.
- Modely časových řad s dlouhou pamětí se v ekonometrii pravidelně objevují od 80. let minulého století.
- Jejich charakteristikou vlastností je, že hodnoty ACF neklesají s rostoucím zpožděním exponenciálně, ale hyperbolicky.



Frakcionálně integrované procesy (tzv. dlouhá paměť), frakcionální diference, model ARFIMA

- Toto chování je možné modelovat pomocí procesů ARFIMA(p, d, q), které jsou zobecněním modelů ARIMA(p, d, q).
- V procesech ARFIMA není kladeno žádné omezení na řád diferencování a d může být libovolné reálné číslo, které se označuje jako frakcionální parametr.



Diagnostika modelu

- Diagnostika v rámci Boxovy-Jenkinsovy metodologie spočívá v tom, že pomocí různých diagnostických nástrojů ověřujeme (verifikujeme) adekvátnost zkonstruovaného modelu, tj. kontrolujeme, zda je skutečně kompatibilní s analyzovanými daty.
- Přitom se zaměřujeme zejména na:
 - Kontrola stationarity
 - Kontrola struktury ARMA
 - Grafická prohlídka vypočteného bílého šumu
 - Testování nekorelovanosti pro vypočtený bílý šum



Kritéria pro volbu modelu

- Při analýze časové řady můžeme dojít k závěru, že existuje několik akceptovatelných modelů. Někdy je poměrně jednoduché z této množiny vybrat ten nejlepší. Jsou však situace, kdy tuto jistotu nemáme a výběr nejlepšího modelu je velice obtížný.
- Pro řešení bylo navrženo několik dodatečných kritérií. Tato kritéria jsou založena na porovnání reziduí jednotlivých modelů prostřednictvím souhrnných statistik. Předpokládají přitom, že řád diferencování byl zvolen správně.
- **Jako nejvhodnější se vybírá model minimalizující hodnoty těchto kritérií.**
 - Akaikeho kritéria AIC a BIC
 - Schwartzovo bayesovské kritérium SBC
 - Hannanovo-Quinnovo kritérium HQ



SLEZSKÁ
UNIVERZITA
OBCHODNĚ PODNIKATELSKÁ
FAKULTA V KARVINĚ

Děkuji za pozornost a
přeji pěkný den 😊