

# Spektral-teoría

Helgi Tómasson  
helgito@hi.is

23. janúar 2024

# Hvað er spektur?

- Spektur eru ný gleraugu til að horfa á sjálffylgnifall (og auto-covariance)
- Þetta er tíðnigreining þar sem breytileiki tímaraðar eru sundurliðaður niður á tíðni.
- Stærðfræðin í þessu er Fourier transform sem byggir á notkun þríhyrningafalla.
- Sendi kafla 6 úr Harvey: TSM. Mjög læsilegur kafli.

- Ef gefið er auto-covariance-fall,  $\gamma(k)$  þá er spektral þéttifalli skilgreint sem:

$$f(\lambda) = \frac{1}{2\pi} [\gamma(0) + \sum_{\tau=1}^{\infty} \gamma(\tau) \cos(\tau\lambda)]$$

- Þ.e. auto-covariance fallinu er varpað yfir í annað fall sem við köllum spektur.
- Kunnið spektur fyrir, white-noise.
- Snyrtilegra er að nota komplexu framsetninguna í formúlu 1.4.
- Spektrala þéttifallið mælir breytileika og heildar varíans ferlis,  $\gamma(0)$  fæst með því að integrera fallið frá  $-\pi$  til  $\pi$ .
- $\lambda$  er mælt í radían á tímaeiningu.

# Upprifjun úr línulegri algebra

- Rifjið upp hvernig skipt eru um grunn.

$$x_1 \mathbf{e}_1 + x_2 \mathbf{e}_2 + x_3 \mathbf{e}_3 + x_4 \mathbf{e}_4,$$

þar sem  $\mathbf{e}_1 = (1, 0, 0, 0)$ , þ.e. venjulegur grunnur í 4-víður rúmi.

- Með því að nota Fourier-grunn mætti skrifa þetta sama sem:

$$\tilde{x}_1 \mathbf{f}_1 + \tilde{x}_2 \mathbf{f}_2 + \tilde{x}_3 \mathbf{f}_3 + \tilde{x}_4 \mathbf{f}_4$$

- Við köllum  $\tilde{\mathbf{x}}$  discrete-fourier-transform af  $\mathbf{x}$ .
- $\mathbf{x}$  er skilgreint í tímarúmi en  $\tilde{\mathbf{x}}$  í tíðnirúmi.
- Þetta eru bæði hornréttir grunnar.  $x$ -in hafa sjálffylgni en  $\tilde{x}$  hafa misdreifni.
- Í tíðni rúminu sést hvaða tíðnir hafa mikinn varíans, þ.e. hvernig sveiflur skýra mestan hluta breytileikans.

## Spektral framsetning ferlis

- Hugsum okkur að:

$$y_t = u \cos(\lambda t) + v \sin(\lambda t),$$
$$E(u) = E(v) = 0, \quad V(u) = V(v) = \sigma^2, \quad E(uv) = 0.$$

- Þá má sjá að  $E(y_t) = 0$ ,  $V(y_t) = \sigma^2$  og  $\gamma(\tau) = E(y_t y_{t-\tau}) = \sigma^2 \cos(\lambda \tau)$
- Athugið að  $u$  og  $v$  eru random stærðir og ekki fall af  $t$ .
- Breytið dæminu þannig að við höfum  $J$  stykki af  $u$  og  $v$ , þannig að  $V(u_j) = V(v_j) = \sigma_j^2$ .  $u_j, v_j$  óháð innbyrðis.

$$y_t = \sum_{j=1}^J / u_j \cos(\lambda_j t) + v_j \sin(\lambda_j t)$$

- Þá er breytileiki vegna tíðni  $\lambda_j, \sigma_j^2$ .

- Heildar breytileiki verður því  $\sum_{j=1}^J \sigma_j^2$  og auto-covariance  $\gamma(\tau) = \sum \sigma_j^2 \cos(\lambda_j \tau)$ .
- Heildarbreytileikinn hefur því verið sundurliðaður á  $J$  tíðnir. Þetta má bera saman við ANOVA töflur.
- Þetta má alhæfa fyrir samfelldar tíðnir, sbr. Cramer framsetninguna.

# Spektur og ARMA ferlar

- Fyrir ARMA ferli:

$$\Phi(L)y_t = \Theta(L)\varepsilon_t$$

gildir að:

$$f_y(\lambda) = \frac{\sigma^2 |\Theta(e^{-i\lambda})|^2}{2\pi |\Phi(e^{-i\lambda})|^2}$$
$$e^{a+ib} = e^a(\cos(b) + i \sin(b)), \quad i = \sqrt{-1}$$

- Almennt um línuleg filter að ef:

$$y_t = \sum w_j x_{t-j}, \quad y_t = W(L)x_t,$$
$$f_y(\lambda) = |W(e^{-i\lambda})|^2 f_x(\lambda)$$

# Spurious cycle

- Nóbelsverðlaunahafinn Kuznetz taldi sig sjá 20 ára sveiflur í hagvexti.
- Hann rökstuddi mál sitt með því að sigta út skammtíma sveiflur með hlaupandi meðaltölum og diffrun yfir langt tímabil.
- Aðgerðirnar svöruðu til þess að vera með linear filter, þ.e.  $W$  fall sem sleppti í gegnum sig 20 ára sveiflum en dempaði margt annað. Sjá jöfnu 6.27. Teiknið upp það fall.



# Að meta spektur

- Þegar mælingar eru gefnar kemur tvennt til greina.
  - 1 Þar sem formúlan fyrir spektur ARMA er þekkt má meta parametra ARMA líkans og setja inn í formúlu.
  - 2 Periodogram gefur okkur mat,  $\hat{f}$  í ákveðnum tíðnum.
- Periodogrammið er oft kallað úrtaksspektur. Sem random breyta er hún um það bil exponentialdreifð.
- Periodogram er ekki consistent estimator og því oft tekin meðaltöl yfir samliggjandi tíðnir. Sjá jöfnu 7.8.
- Mjög mörg trikk eru til við mat á spektral kúrfum.

# Mat á parametrum t.d. ARMA líkans

- Sennileika fall fyrir ARMA er erfitt í reikningi (sjá jöfnur (1) og (2) úr fyrsta fyrirlestri) Reikningar geta verið tímafrekir.
- Spektral líkelihood nálgunin sem lýst er í kafla 6.8 getur sparað reiknitíma. Þ.e. úrtaksspektrið regressað á þekkt fallform.
- Spektral-líkelihood nálgunin er stundum kölluð Whittle-líkelihood.

# Margvíðar raðir

- Cross-correlogram er runa af fylkjum.
- Því dugar einfalda myndræna nálgun BJ verr.
- BJ lögðu til „transfer-function“ þar sem vitað er hvor röðin er input.
- Margvíða spektral fallið:

$$F(\lambda) = \frac{1}{2\pi} \sum_{\tau=-\infty}^{\infty} \Gamma(\tau) e^{-i\lambda\tau}, \quad \pi < \lambda < \pi,$$

er complex fylkjafall þar sem hornalínan er spektral fall hveurrar hnitar.

- Stökin utan hornalínu eru „cross-spectrum“.
- Takið eftir hugtökunum, phase og coherence.