

# **7: ARCH og GARCH modeller, herunder specielt ARCH(1) og GARCH(1,1)**

**Tidsrækkeanalyse**

Kasper Rosenkrands

# Afkast definitioner

Først vil jeg definere forskellige former for afkast. Vi starter med at lade  $p_t$  være prise til tid  $t$  af et aktiv.

Det simple **netto afkast** fra tid  $t - 1$  til tid  $t$  givet ved

$$R_t = \frac{p_t - p_{t-1}}{p_{t-1}} \quad (\text{Procentændring i } p_t).$$

Bemærk at vi kan lave omskrivningen

$$\frac{p_t - p_{t-1}}{p_{t-1}} = \frac{p_t}{p_{t-1}} - 1,$$

for at få det simple **brutto afkast** der er defineret ved

$$1 + R_t = \frac{p_t}{p_{t-1}}.$$

# Log afkast

Hvis  $R_t$  er defineret som på forrige slide, så er **log afkastet** defineret som

$$r_t = \log(1 + R_t) = \log\left(\frac{p_t}{p_{t-1}}\right) = \log p_t - \log p_{t-1} = \nabla \log p_t.$$

# Finansielle tidsrækker

Lader vi prisen for et aktiv være  $x_t$  og afkastet være  $y_t$  så gælder den følgende relation

$$y_t = \frac{x_t - x_{t-1}}{x_{t-1}} \quad \text{eller} \quad y_t = \nabla \log x_t.$$

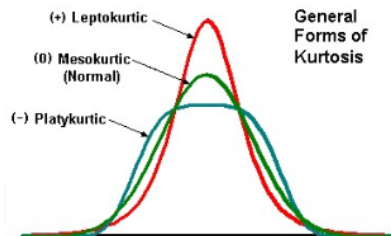
Empirien for afkast-tidsrækker fortæller os at:

1. Fravær af autokorrelation i  $y_t$
2. Signifikant autokorrelaion i  $y_t^2$  og  $|y_t|$
3. Tunge haler
4. Volatilitets klyngning

# Topstejlhed

Topstejlhed eller **kurtosis** er det 4. moment og er defineret som

$$\kappa = \frac{\mathbb{E}[X - \mu]^4}{\left(\mathbb{E}[X - \mu]^2\right)^2} - 3.$$



# ARCH(1)

Hvis vi lader  $\varepsilon_t \sim N(0, 1)$  være i.i.d. og  $\alpha_0 > 0, \alpha_1 > 0$ . Så kaldes

$$\begin{aligned}y_t &= \sigma_t \varepsilon_t \\ \sigma_t^2 &= \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1}^2\end{aligned}$$

for en ARCH(1) model.

De betingede fordelinger er Gaussiske

$$y_t | y_{t-1} \sim N(0, \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1}^2).$$

# Middelværdi og varians

Fra law of total expectation har vi

$$E[y_t] = E[E[y_t|y_{t-1}]] = 0.$$

Fra variansen af den betingede fordeling fås

$$E[y_t^2] = E[E[y_t^2|y_{t-1}]] = E[\alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1}^2] = \alpha_0 + \alpha_1 E(y_{t-1}^2)$$

Dette er en deterministisk første ordensdifferensligning for variansen.  
Hvis denne antages endelig er den eneste løsning konstanten

$$E[y_t^2] = \frac{\alpha_0}{1 - \alpha_1}$$

hvor det kræves at  $\alpha_1 < 1$ .

# Autokovarians

Vi kan vise  $y_t$  er en ukorreleret følge for  $h > 0$ , i det

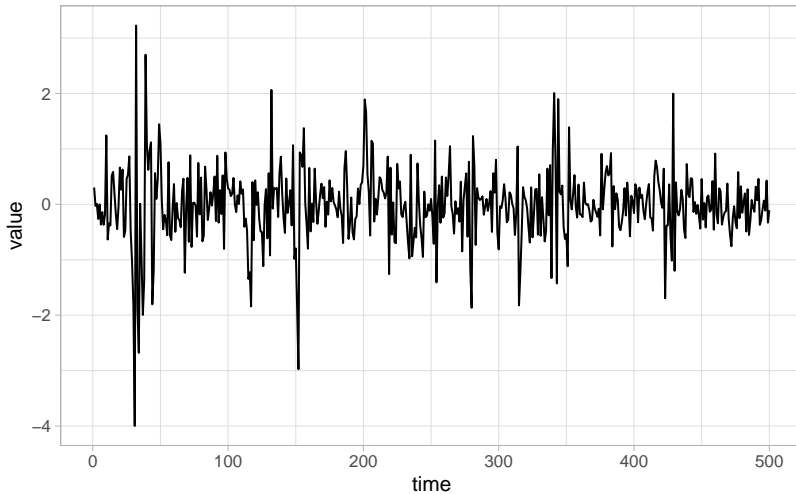
$$\begin{aligned} \text{Cov}(y_{t+h}, y_t) &= E[y_{t+h}y_t] \\ &= E[E[y_{t+h}y_t|y_{t+h-1}]] \\ &= E\left[y_t E[y_{t+h}|y_{t+h-1}]\right] \\ &= 0 \end{aligned}$$

Dette afhænger ikke af  $t$  og dermed er en ARCH(1) stationær for  $\alpha_1 < 1$ .



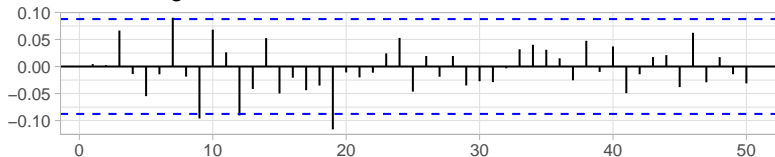
# ARCH(1) eksempel

Simulated ARCH(1) timeseries

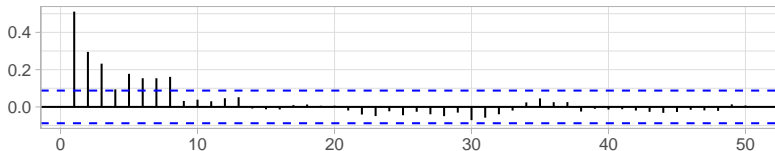


# ACF eksempel

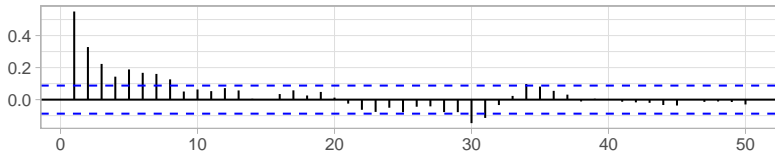
ACF of original timeseries



ACF of squared timeseries



ACF of absolute timeseries



# GARCH(1,1)

Vi kan lave en udvidelse fra ARCH(1) til GARCH(1,1) ved at inkludere et reelt autoregressivt led af variansen

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1}^2 + \beta_1 \sigma_{t-1}^2 \text{ for } \alpha_1 + \beta_1 < 1.$$

GARCH(1,1) betyder at

$$y_t | y_{t-1} \sim N(0, \sigma_t^2),$$

hvor

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1}^2 + \beta_1 \sigma_{t-1}^2.$$

# ARMA-(G)ARCH

Man kan udvide den sædvanlige ARMA model til at tage højde for volatility clustering ved blot at kombinere de to.

Lad  $z_t$  være en ARMA proces og  $y_t$  være en (G)ARCH, da vil  $x_t$  være en **ARMA-GARCH** hvis det gælder at

$$x_t = z_t + y_t.$$