

Finanças Quantitativas: Lista 7

Lucas Moschen

14 de junho de 2020

Exercício 8.1

Suponha que X e σ^2 são duas variáveis aleatórias e que $X|\sigma^2 \sim N(0, \sigma^2)$. Prove que:

$$\frac{E[X^4]}{Var[X]^2} = 3 \left[1 + \frac{Var[\sigma^2]}{E[\sigma^2]^2} \right]$$

Temos que:

$$\begin{aligned} E[X^4|\sigma] &= \int_{\mathbb{R}} x^4 \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-x^2/2\sigma^2} dx \\ &= 2 \int_0^\infty 4t^2 \sigma^4 \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-t} \frac{\sigma^2}{\sqrt{2t}\sigma} dt \\ &= \frac{4\sigma^4}{\sqrt{\pi}} \int_0^\infty t^{3/2} e^{-t} dt \\ &= \frac{4\sigma^4}{\sqrt{\pi}} \Gamma(5/2) = \frac{4\sigma^4}{\sqrt{\pi}} \frac{3\sqrt{\pi}}{4} \\ &= 3\sigma^4 \end{aligned}$$

$$Var[X|\sigma] = \sigma^2$$

Logo, utilizando as seguintes propriedades da probabilidade:

$$E[X^4] = E[E[X^4|\sigma]] = 3E[\sigma^4]$$

$$Var[X]^2 = (E[Var[X|\sigma]] + Var[E[X|\sigma]])^2 = E[\sigma^2]^2$$

pois $E[X|\sigma] = 0$.

Portanto:

$$\frac{E[X^4]}{Var[X]^2} = 3 \frac{E[\sigma^4]}{E[\sigma^2]^2} = 3 \frac{Var[\sigma^2] + E[\sigma^2]^2}{E[\sigma^2]^2} = 3 \frac{E[\sigma^4]}{E[\sigma^2]^2} = 3 \left(1 + \frac{Var[\sigma^2]}{E[\sigma^2]^2} \right),$$

como queríamos mostrar.

Exercício 8.3

Assuma que $\{Y_t\}_t$ é uma série de log-retornos $GARCH(1,1)$ representada como:

$$Y_t = \sigma_t \tilde{\epsilon}_t \quad \sigma_t^2 = c + b\sigma_{t-1}^2 + aY_{t-1}^2,$$

onde assumimos $\{\tilde{\epsilon}_t\}_t \sim N(0,1)$ fortemente e os coeficiente são tais que σ_t^2 é estacionário.

1. Seja $\epsilon_t = Y_t^2 - \sigma_t^2$. Assim, temos que $Y_t^2 - \epsilon_t = c + b(Y_{t-1}^2 - \epsilon_{t-1}) + aY_{t-1}^2$, logo

$$Y_t^2 = c + (a + b)Y_{t-1}^2 + \epsilon_t - b\epsilon_{t-1},$$

onde o erro é a diferença que explicitarei. Se $Y_t|\sigma_t \sim N(0, \sigma_t^2)$, temos que $Y_t^2/\sigma_t^2|\sigma_t \sim \chi(1)$. Logo $\epsilon_t/\sigma_t^2 + 1 | \sigma_t \sim \chi(1)$.

Se $\alpha = E[\epsilon_t^2]$, temos que:

$$E[\epsilon_t^2|\sigma] = E[(Y_t^2 - \sigma_t^2)^2|\sigma] = E[Y_t^2|\sigma] - \sigma_t^2 = 0,$$

logo $\alpha = E[E[\sigma_t^2|\sigma]] = 0$ e não depende do tempo como já constatado.

Além disso, se $u_t = \epsilon_t + a\epsilon_{t-1} - b(a + b)\epsilon_{t-2}$ e $Y_{t-1} = c + (b + a)Y_{t-2}^2 + \epsilon_{t-1} - b\epsilon_{t-2}$,

$$\begin{aligned} Y_t^2 &= c + (b + a)(c + (b + a)Y_{t-2}^2 + \epsilon_{t-1} - b\epsilon_{t-2}) + \epsilon_t - b\epsilon_{t-1} \\ &= c(1 + a + b) + (b + a)^2Y_{t-2}^2 + \epsilon_t + a\epsilon_{t-1} - b(b + a)\epsilon_{t-2} \\ &= c(1 + a + b) + (b + a)^2Y_{t-2}^2 + u_t \end{aligned}$$

2. Temos que $\beta = E[u_t^2] = Var[u_t] + E[u_t]^2$. Assim:

$$\begin{aligned} Var[u_t] &= Var[\epsilon_t + a\epsilon_{t-1} - b(a + b)\epsilon_{t-2}] \\ &= Var[\epsilon_t] + a^2Var[\epsilon_{t-1}] + b^2(a + b)^2Var[\epsilon_{t-2}], \text{ dado que são independentes} \\ &= 1 + a^2 + b^2(a + b)^2, \text{ dado que identicamente distribuídas} \end{aligned}$$

$$E[u_t] = 0, \text{ dado que as variáveis são i.i.d.}$$

Logo,

$$\beta = 1 + a^2 + b^2(a + b)^2,$$

que não depende do tempo. Além disso, se $k > 1$

$$\begin{aligned} E[u_t u_{t-2k}] &= E[(\epsilon_t + a\epsilon_{t-1} - b(a + b)\epsilon_{t-2})(\epsilon_{t-2k} + a\epsilon_{t-1-2k} - b(a + b)\epsilon_{t-2-2k})] \\ &= E[\epsilon_t \epsilon_{t-2k}] + aE[\epsilon_t \epsilon_{t-1-2k}] - b(a + b)E[\epsilon_t \epsilon_{t-2-2k}] + \\ &\quad + aE[\epsilon_{t-1} \epsilon_{t-2k}] + a^2E[\epsilon_{t-1} \epsilon_{t-1-2k}] - ab(a + b)E[\epsilon_{t-1} \epsilon_{t-2-2k}] - \\ &\quad - b(a + b)E[\epsilon_{t-2} \epsilon_{t-2k}] - abE[\epsilon_{t-2} \epsilon_{t-1-2k}] + b^2(a + b)^2E[\epsilon_{t-2} \epsilon_{t-2-2k}] \\ &= 0, \text{ dado que as variáveis são independentes (k > 1 garante isso!)} \end{aligned}$$

Mas se $k = 1$, $E[u_t u_{t-2k}] = -b(a + b)E[\epsilon_{t-2}^2] = -b(a + b)$, logo:

$$\frac{E[u_t u_{t-2}]}{E[u_t^2]} = -\frac{b(a + b)}{1 + a^2 + b^2(a + b)^2}$$

3. Considere a expressão:

$$v_t = \frac{1}{1 - \lambda B^2} u_t,$$

onde B é o *backward shift operator*. Reescrevemos esse modelo como ARMA(1,1) em: $v_t + 0v_{t-1} - \lambda v_{t-2} = \epsilon_t + a\epsilon_{t-1} - b(a + b)\epsilon_{t-2}$

$$\begin{aligned} E[v_{2t} v_{2t-2s}] &= E[(\lambda v_{2t-2} + u_{2t})v_{2t-2s}] \\ &= \lambda E[v_{2t-2} v_{2t-2s}] + E[u_{2t} v_{2t-2s}] \\ &= \lambda E[v_{2t-2} v_{2t-2s}] \\ &\dots \\ &= \lambda^{s-1} E[v_{2t-2s+2} v_{2t-2s}] \\ &= \lambda^{s-1} E[v_t v_{t-2}], \text{ pois a série temporal é WN} \end{aligned}$$

Além disso, temos que:

$$\begin{aligned}
E[u_t^2] &= E[v_t^2 - 2\lambda v_t v_{t-2} + \lambda^2 v_{t-2}^2] \\
&= E[v_t^2] - 2\lambda E[v_t v_{t-2}] + \lambda^2 E[v_{t-2}^2], \text{ pois a série temporal é WN} \\
&\Rightarrow \\
E[v_t v_{t-2}] &= \frac{1}{2\lambda} ((1 + \lambda^2)E[v_t^2] - E[u_t^2])
\end{aligned}$$

Temos também que:

$$\begin{aligned}
E[v_t^2] &= E[u_t^2] + 2\lambda E[v_{t-2} u_t] + \lambda^2 E[v_t^2] \\
&\Rightarrow \\
E[v_t^2] &= \frac{1}{1 - \lambda^2} (E[u_t^2] + 2\lambda E[\cancel{v_{t-4} u_t}] + 2\lambda E[u_{t-2} u_t])
\end{aligned}$$

Por fim:

$$\begin{aligned}
E[v_t v_{t-2}] &= \frac{1}{2\lambda} ((1 + \lambda^2)E[v_t^2] - E[u_t^2]) \\
&= \frac{1}{2\lambda} \left((1 + \lambda^2) \left(\frac{1}{1 - \lambda^2} (E[u_t^2] + 2\lambda E[u_{t-2} u_t]) \right) - E[u_t^2] \right) \\
&= \frac{1}{2\lambda(1 - \lambda^2)} \left(\cancel{E[u_t^2]} + \lambda^2 E[u_t^2] + 2(1 + \lambda^2)\lambda E[u_{t-2} u_t] - \cancel{E[u_t^2]} + \lambda^2 E[u_t^2] \right) \\
&= \frac{1}{1 - \lambda^2} (\lambda E[u_t^2] + (1 + \lambda^2)E[u_t u_{t-2}]) \\
&\Rightarrow \\
E[v_{2t} v_{2t-2s}] &= \frac{\lambda^{s-1}}{1 - \lambda^2} [\lambda E[u_t^2] + (1 + \lambda^2)E[u_t u_{t-2}]]
\end{aligned}$$

como queríamos demonstrar.

4. Considere λ a raiz da equação:

$$\frac{\lambda}{1 + \lambda^2} = \frac{b(a + b)}{1 + a^2 + b^2(a + b)^2}$$

então $\lambda(1 + a^2 + b^2(a + b)^2) = (1 + \lambda^2)b(a + b)$ e, pelo que calculamos em 2, $\lambda E[u_t^2] = -(1 + \lambda^2)E[u_t u_{t-2}]$, portanto, se fizermos a substituição $x = t + s$, e usarmos a expressão calculada em 3, temos:

$$E[v_{2x-2s} v_{2x}] = 0, s \geq 1$$

Além disso:

$$E[v_{2t}^2]$$

5. Se $\bar{Y}_t = Y_{2t}$, temos que $\bar{Y}_t^2 \sim ARMA(1, 1)$ e que a série $\{\bar{Y}_t\}_t$ admite a representação GARCH(1, 1).