

『経済・ファイナンスのための カルマンフィルター入門』 2022年5月

頁	行	間違い	訂正
第4章	図4.2, 図4.3, 図4.5	エクセルの セル F7 $T^2(11) + \sigma e^2$ セル I7 $(3)^2(5) + \sigma e^2$	セル F7 $T^2(11) + \sigma \varepsilon^2$ セル I7 $(3)^2(5) + \sigma \varepsilon^2$

『経済・ファイナンスのための カルマンフィルター入門』 2019年12月28日 以下は2刷では修正されています

頁	行	間違い	訂正
p.25	9	$\sigma_t^2 \approx \left\{ \sigma_{t-1}^2 + K_t (y_t - \mu_{t-1})^2 \right\} \quad K_t = 1/t \quad \text{for } t = 2, 3, \dots$	$\sigma_t^2 \approx \sigma_{t-1}^2 + K_t (y_t - \mu_{t-1})^2 \quad K_t = 1/t \quad \text{for } t = 2, 3, \dots$
p.39	下から2行目	$X_2 = 2$	$X_2 = 1$
p.40	上から10行目	$(1 - 1 \times 0.832)16 = 0.8317$	$(1 - 1 \times 0.831635)4.94118 \approx 0.8317$
p.43	上から10行目	$\hat{\beta}_{t N} = \hat{\beta}_{t t} + \Sigma_t^* (\hat{\beta}_{t+1 N} - T \hat{\beta}_{t t})$	$\hat{\beta}_{t N} = \hat{\beta}_{t t} + \hat{\Sigma}_t^* (\hat{\beta}_{t+1 N} - T \hat{\beta}_{t t})$
p.43	下から4行目	式(4.21)の意味	式(4.20)の意味
p.44	上から7と9行目	$\hat{\Sigma}_{t+1 N} - \hat{\Sigma}_{t+1 t}$	$\hat{\beta}_{t+1 N} - T \hat{\beta}_{t t}$
p.44	上から6,9行目	$\tilde{\beta}_{t N}$	$\hat{\beta}_{t N}$
p.47	上から7行目	$\Sigma_3^*$	$\hat{\Sigma}_3^*$

p.47	上から4 行目	$\hat{\beta}_{2 4} = \hat{\beta}_{22} + \Sigma_2^* (\hat{\beta}_{3 4} - T_t \hat{\beta}_{2 2})$	$\hat{\beta}_{2 4} = \hat{\beta}_{2 2} + \hat{\Sigma}_2^* (\hat{\beta}_{3 4} - T_t \hat{\beta}_{2 2})$
p.52	式(5.7)	$-1 \leq \rho_{ZY} \equiv \frac{\text{Cov}(Z, Y)}{\sqrt{\text{Var}(Z)}\sqrt{\text{Var}(Y)}} = \frac{\sigma_{ZY}}{\sigma_Z \sigma_Y} \leq 1$	$\frac{\sigma_{ZY}}{\sigma_Z \sigma_Y}$
p.55	上から8行目	Zの無条件分散が <small>が</small> 小さくなる	Zの条件付き分散が 無条件分散より <small>り</small> 小さくなる
p.57	図5.5の縦軸	$\hat{\beta}_{t y}$	$\hat{\beta}_{t t-1}$
p.58	下から9行目	t-1期までの情報 $\Omega_{t-1}$	t期までの情報 $\Omega_t$
p.58	下から10行目	$\hat{\Sigma}_{t t-1}$ は t-1期までの情報	$\hat{\Sigma}_{t t-1}$ は t-1期までの情報 $\Omega_{t-1}$
p.64	式(5.36)	$\begin{pmatrix} \tilde{\beta}_{t-1} \\ \tilde{\beta}_t \end{pmatrix}   \Omega_{t-1} \sim N \left( \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} v_{11} & v_{12} \\ v_{21} & v_{22} \end{pmatrix} \right)$	$\begin{pmatrix} \tilde{\beta}_{t-1} \\ \tilde{\beta}_t \end{pmatrix}   \Omega_{t-1} \sim N \left( \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} v_{11} & v_{12} \\ v_{21} & v_{22} \end{pmatrix} \right)$
p.65	下から8行目	(5.12)	(5.38)
p.72	式(6.4)の下	$0 \equiv 2\hat{q} - 3\hat{q}$	$0 \equiv 2 - 3\hat{q}$
p.76	下から5行目	式(6.13)	式(6.10)
p.76	最後の式	$\begin{aligned} &= \frac{-1}{\hat{q}^2} \sum_{i=1}^N y_i + \frac{1}{(1-\hat{q})^2} \left[ N - \sum_{i=1}^N y_i \right] = \frac{-N\hat{q}}{\hat{q}^2} + \frac{1}{(1-\hat{q})^2} [N - N\hat{q}] \\ &= \frac{-N}{\hat{q}} + \frac{N(1-\hat{q})}{(1-\hat{q})^2} = \frac{-N}{\hat{q}} + \frac{N}{(1-\hat{q})} = \frac{N}{\hat{q}(1-\hat{q})} \end{aligned}$	$\begin{aligned} &= \frac{-1}{\hat{q}^2} \sum_{i=1}^N y_i + \frac{1}{(1-\hat{q})^2} \left[ N - \sum_{i=1}^N y_i \right] = \frac{-N\hat{q}}{\hat{q}^2} - \frac{1}{(1-\hat{q})^2} [N - N\hat{q}] \\ &= \frac{-N}{\hat{q}} - \frac{N(1-\hat{q})}{(1-\hat{q})^2} = \frac{-N}{\hat{q}} - \frac{N}{(1-\hat{q})} = \frac{-N}{\hat{q}(1-\hat{q})} \end{aligned}$
p.77	式(6.16)	$Y_t = c + \beta X_t + \tilde{e}_t$	$Y_t = c + \beta X_t + e_t$
p.79	上から7行目	式(6.25), 式(6.25)	式(6.22), 式(6.20)

p.80	下から5行目	式(6.27)	式(6.25)
p.87	最後の式(7.5)	$\tilde{Z} = K\tilde{X} + (1-K)\tilde{Y}$	$\tilde{Z} = (1-K)\tilde{X} + K\tilde{Y}$
p.88	下から7行目	$X$ と $Y$ の分散の平均	$X$ と $Y$ の分散の平均の半分
p.89	式(7.13)	$\tilde{\beta} = K_2\tilde{\beta}_1 + (1-K_2)\tilde{\beta}_2$	$\tilde{\beta} = (1-K_2)\tilde{\beta}_1 + K_2\tilde{\beta}_2$
p.89	式(7.23)の下	$\beta_t$	$\tilde{\beta}_t$
p.93	式(7.29)	$0 \equiv E[\tilde{U}_t   \Omega_t] = ((1-K_t) - J_t)\tilde{\beta}_{t-1}$	$0 \equiv E[\tilde{U}_t   \Omega_t] = ((1-K_t) - J_t)E[\tilde{\beta}_{t-1}]$
p.96	式(7.44)	$0 \equiv E[\tilde{U}_t   \Omega_t]$ $= (T(1-K_t X_t) - J_t)\tilde{\beta}_{t-1} - (K_t + L_t)c + (1-K_t X_t - M_t)d$	$0 \equiv E[\tilde{U}_t   \Omega_t] = (T(1-K_t X_t) - J_t)E[\tilde{\beta}_{t-1}] - (K_t + L_t)c + (1-K_t X_t - M_t)d$
p.102	上から5から7行目	$\beta_t$	$\tilde{\beta}_t$
p.103	下から3行目	$X_t^2 \hat{\Sigma}_{t t-1}^2 - X_t^2 \hat{\Sigma}_{t t-1}^2 = 0$	$X_t^2 \hat{\Sigma}_{t t-1}^2 - X_t^2 \hat{\Sigma}_{t t-1}^2 = 0$
p.114	式(9.30)	$\underbrace{\text{Var}(\tilde{\epsilon}_t)}_{(K \times 1)} = \mathbf{Q}$ $(K \times K)$	$\underbrace{\text{Var}(\tilde{\epsilon}_t)}_{(K \times K)} = \mathbf{Q}$ $(K \times K)$
p.114	式(9.32)	$\underbrace{\text{Var}(\tilde{\beta}_0)}_{(K \times 1)} = \hat{\Sigma}_{0 0}$ $(K \times K)$	$\underbrace{\text{Var}(\tilde{\beta}_0)}_{(K \times K)} = \hat{\Sigma}_{0 0}$ $(K \times K)$
p.115	式(9.36)	$\mathbf{T}_t \hat{\beta}_{t-1 t-1} + \mathbf{R}_t \mathbf{0}$	$\mathbf{T}_t \hat{\beta}_{t-1 t-1} + \mathbf{R}_t \mathbf{0}$

p.116	下から 11 行目	$\text{Cov}(\tilde{\boldsymbol{\beta}}_t, \tilde{\mathbf{Y}}_t   \Omega_t) = \hat{\Sigma}_{t t-1} \mathbf{X}'$	$\text{Cov}(\tilde{\boldsymbol{\beta}}_t, \tilde{\mathbf{Y}}_t   \Omega_t) = \hat{\Sigma}_{t t-1} \mathbf{X}'_t$
p.120	式(10.7)	$\ln(K_t/L_t) = \tilde{\beta}_t \ln(K_t/L_t) + \tilde{\epsilon}_t$	$\ln(Y_t/L_t) = \tilde{\beta}_t \ln(K_t/L_t) + \tilde{\epsilon}_t$
p.124	式(10.23)の 3 行目	$= c + \hat{\beta}_{t t-1}^2 X_t + 2\hat{\beta}_{t t-1} \tilde{\beta}_t X_t + \tilde{\epsilon}_t$	$= c - \hat{\beta}_{t t-1}^2 X_t + 2\hat{\beta}_{t t-1} \tilde{\beta}_t X_t + \tilde{\epsilon}_t$
p.124	式(10.23)と その下の最後の行	$= c + \hat{\beta}_{t t-1}^2 X_t + 2\hat{\beta}_{t t-1} \tilde{\beta}_t X_t + \tilde{\epsilon}_t$ $\hat{c}_t \equiv c + \hat{\beta}_{t t-1}^2 X_t$	$= c - \hat{\beta}_{t t-1}^2 X_t + 2\hat{\beta}_{t t-1} \tilde{\beta}_t X_t + \tilde{\epsilon}_t$ $\hat{c}_t \equiv c - \hat{\beta}_{t t-1}^2 X_t$
p.125	式(10.29)とその 上の行	$\beta_{t-1}, \quad \epsilon_t$	$\tilde{\beta}_{t-1}, \quad \tilde{\epsilon}_t$
p.127	下から 9 行目	$\mathbf{g}'(\hat{\beta}_{t t-1}) = \hat{\beta}_{t-1 t-1}$	$\mathbf{g}(\hat{\beta}_{t-1 t-1}) = \hat{\beta}_{t-1 t-1}$
p.127	最後の式	$K_t = \frac{\hat{\Sigma}_{t t-1} f'(\hat{\beta}_{t t-1})}{\left( \hat{\Sigma}_{t t-1} \left( f'(\hat{\beta}_{t t-1}) \right)^2 + \sigma_e^2 \right)}$	$K_t = \frac{\hat{\Sigma}_{t t-1} f'(\hat{\beta}_{t t-1})}{\hat{\Sigma}_{t t-1} \left( f'(\hat{\beta}_{t t-1}) \right)^2 + \sigma_e^2}$
p.128	最初の式	$\hat{\beta}_{t t} = \hat{\beta}_{t t-1} + K_t (y_t - \hat{Y}_{t t-1}) = \hat{\beta}_{t t-1} + K_t (y_t - (c + \hat{\beta}_{t t-1}^2))$	$\hat{\beta}_{t t} = \hat{\beta}_{t t-1} + K_t (y_t - \hat{Y}_{t t-1}) = \hat{\beta}_{t t-1} + K_t (y_t - \hat{\beta}_{t t-1}^2)$
p.128	下から 6 行目	$\underbrace{E[\tilde{\boldsymbol{\beta}}_0]}_{(K \times 1)} = \hat{\boldsymbol{\beta}}_{0 0} \quad \text{and} \quad \underbrace{\text{Var}(\tilde{\boldsymbol{\beta}}_0)}_{(K \times K)} = \hat{\Sigma}_{0 0}$	$\underbrace{E[\tilde{\boldsymbol{\beta}}_0]}_{(K \times 1)} = \hat{\boldsymbol{\beta}}_{0 0} \quad \text{and} \quad \underbrace{\text{Var}(\tilde{\boldsymbol{\beta}}_0)}_{(K \times K)} = \hat{\Sigma}_{0 0}$

p.129	式(10.46)	$\hat{\mathbf{Y}}_{t t-1} = E[\tilde{\mathbf{Y}}_t   \Omega_{t-1}] = E[\mathbf{f}(\tilde{\boldsymbol{\beta}}_t)   \Omega_{t-1}] = \mathbf{f}(\hat{\boldsymbol{\beta}}_{t t-1})$ (N×1)	$\hat{\mathbf{Y}}_{t t-1} = E[\tilde{\mathbf{Y}}_t   \Omega_{t-1}] = E[\mathbf{f}(\tilde{\boldsymbol{\beta}}_t)   \Omega_{t-1}] = \mathbf{f}(\hat{\boldsymbol{\beta}}_{t t-1})$ (N×1)
pp.134~p.135		$\sqrt{T}$	$\sqrt{T-t}$
pp.134~p.135		$S_0$	$S_t$
p.134	式(10.57) の下	$N'(d_1) = \frac{\partial N(d_1)}{\partial d_1} = n(d_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{d_1^2}{2}\right\}$	$N'(d_1) = \frac{\partial N(d_1)}{\partial d_1} = n(d_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{d_1^2}{2}\right\}$
p.135	式(10.59)	$= \left\{ C_t^M(\hat{\sigma}_{t t-1}) + S_0 \sqrt{T} n(d_1(\hat{\sigma}_{t t-1})) \hat{\sigma}_{t t-1} \right\} - S_0 \sqrt{T} n(d_1(\hat{\sigma}_{t t-1})) \tilde{\sigma}_t$	$= \left\{ C_t^M(\hat{\sigma}_{t t-1}) - S_t \sqrt{T-t} n(d_1(\hat{\sigma}_{t t-1})) \hat{\sigma}_{t t-1} \right\} + S_t \sqrt{T-t} n(d_1(\hat{\sigma}_{t t-1})) \tilde{\sigma}_t$
p.135	下から3行目	Forbes, Martin and Wright (2003)	Forbes, Martin and Wright (2007)
p.143	上から2行目	$e_t$	$\tilde{e}_t$
p.148	上から5行目	1次元の尤度関数最適化問題の繰り返すこと	1次元の尤度関数最適化を繰り返すこと
p.148	上から12行目	$\hat{\boldsymbol{\beta}}_{t 0}$ と分散 $\hat{\Sigma}_{t 0}$	$\hat{\boldsymbol{\beta}}_{0 0}$ と分散 $\hat{\Sigma}_{0 0}$
p.148	上から18行目	$\boldsymbol{\beta}_t \rightarrow \boldsymbol{\beta}$	$\tilde{\boldsymbol{\beta}}_t \rightarrow \hat{\boldsymbol{\beta}}$
p.169	下から5~6行	フィルタリング	スムージング
p.171	上から12行	で説明するベータの平均回帰	で説明するベータの平均回帰
p.173	下から14行	I番目の電力ガス会社あのベータの	I番目の電力ガス会社あのベータの
p.186	下から9行目	$L_t \equiv \boldsymbol{\beta}_{1,t}, S_t \equiv \boldsymbol{\beta}_{2,t}, C_t \equiv \boldsymbol{\beta}_{3,t}$	$\tilde{L}_t \equiv \tilde{\boldsymbol{\beta}}_{1,t}, \tilde{S}_t \equiv \tilde{\boldsymbol{\beta}}_{2,t}, \tilde{C}_t \equiv \tilde{\boldsymbol{\beta}}_{3,t}$

p.190	式(14.10)	$\Delta\tilde{r}_t = a(b - r_t)\Delta t + \sigma\Delta\tilde{W}_t$ $\Rightarrow \tilde{r}_t = r_{t-\Delta t} + a(b - r_t)\Delta t + \sigma\tilde{u}_t\sqrt{\Delta t}$	$\Delta\tilde{r}_t = a(b - r_{t-\Delta t})\Delta t + \sigma\Delta\tilde{W}_t$ $\Rightarrow \tilde{r}_t = r_{t-\Delta t} + a(b - r_{t-\Delta t})\Delta t + \sigma\tilde{u}_t\sqrt{\Delta t}$
p.190	式(14.11)	$\Delta\tilde{r}_t = a(b - r_t)\Delta t + \sigma\Delta\tilde{W}_t$	$\Delta\tilde{r}_t = a(b - r_{t-\Delta t})\Delta t + \sigma\Delta\tilde{W}_t$
p.195	下から12行目	<p>における <math>\varepsilon_t \equiv \sigma\sqrt{\Delta t}u_t</math> を</p>	<p>において <math>\exp\{\varepsilon_t\} \equiv \exp\{\sigma\sqrt{\Delta t}u_t\}</math> を</p>
p.211	下から3行目	<p>Forbes, C. S., Martin, G. M., and Wright, J. (2007). Inference for a class of stochastic volatility models using option and spot prices: Application of a bivariate Kalman filter. <i>Econometric Reviews</i>, 26(2-4), 387-418.</p>	<p>Forbes, C. S., Martin, G. M., and Wright, J. (2007). Inference for a class of stochastic volatility models using option and spot prices: Application of a bivariate Kalman filter. <i>Econometric Reviews</i>, 26(2-4), 387-418.</p>