

Exkurs F: Geometrische Lévy-Prozesse in Math. Finance

$\mathbb{F} = (\mathcal{F})_{t \geq 0}$ sei eine Filtration in (Ω, \mathcal{F}, P) und $X = (X_t)_{t \geq 0}$ ein reeller càdlàg \mathbb{F} -Lévy-Prozeß. Mit A wird der **geometrische Lévy-Prozeß**

$$A_t := A_0 e^{X_t}, t \geq 0$$

bezeichnet, $A_0 \in (0, \infty)$. Natürlich ist A \mathbb{F} -adaptiert.

F1 Satz A ist ein \mathbb{F} -Markov-Prozeß mit Zustandsraum $(0, \infty)$ und HG

$$R_t(x, \cdot) = P^{x e^{X_t}} = P^{x A_t / A_0}.$$

Beweis. Wegen Satz 10.5 ist X ein \mathbb{F} -Markov-Prozeß mit Zustandsraum \mathbb{R} und HG $K_t(x, \cdot) = P^{x+X_t}$. Durch $R_t(x, \cdot) := P^{x e^{X_t}}$ wird für jedes $t \geq 0$ ein Markov-Kern auf $(0, \infty)$ definiert. Die Abbildung $F : \mathbb{R} \rightarrow (0, \infty)$, $F(x) := A_0 e^x$ ist surjektiv, meßbar, $A_t = F(X_t)$ und es gilt

$$K_t(x, \cdot)^F = P^{F(x+X_t)} = P^{A_0 e^{x+X_t}} = P^{F(x) e^{X_t}} = R_t(F(x), \cdot)$$

für alle $t \geq 0, x \in \mathbb{R}$. Damit folgt die Behauptung aus Satz 10.6. \square

Sei

$$\Theta := \{\vartheta \in \mathbb{R} : E e^{\vartheta X_t} < \infty \forall t \geq 0\}.$$

Die Eigenschaft endlicher exponentieller Momente ist nicht zeitabhängig, das heißt

$$\Theta = \{\vartheta \in \mathbb{R} : E e^{\vartheta X_1} < \infty\}$$

([4], S. 165). Die Funktion

$$\psi : \Theta \rightarrow \mathbb{R}, \psi(\vartheta) := \log E e^{\vartheta X_1}$$

heißt **Kumulanten transformation von X_1** (unter P).

F2 Lemma Θ und ψ sind konvex.

Beweis. Für $\vartheta_i \in \Theta, \alpha \in (0, 1)$ und $\vartheta := \alpha \vartheta_1 + (1 - \alpha) \vartheta_2$ gilt wegen der Hölder-Ungleichung mit $u = 1/\alpha, v = 1/(1 - \alpha)$

$$\begin{aligned} E e^{\vartheta X_1} &= E e^{\alpha \vartheta_1 X_1 + (1-\alpha) \vartheta_2 X_1} \\ &= E (e^{\vartheta_1 X_1})^{1/u} (e^{\vartheta_2 X_1})^{1/v} \\ &\leq (E e^{\vartheta_1 X_1})^{1/u} (E e^{\vartheta_2 X_1})^{1/v} < \infty \end{aligned}$$

und daher

$$\begin{aligned}\psi(\vartheta) &= \log Ee^{\vartheta X_1} \leq \frac{1}{u} \log Ee^{\vartheta_1 X_1} + \frac{1}{v} \log Ee^{\vartheta_2 X_1} \\ &= \alpha \psi(\vartheta_1) + (1 - \alpha) \psi(\vartheta_2).\end{aligned}$$

Also ist Θ eine konvexe Menge und ψ eine konvexe Funktion. \square

F3 Lemma Es gilt

$$Ee^{\vartheta X_t} = e^{t\psi(\vartheta)}$$

für alle $t \geq 0, \vartheta \in \Theta$.

Beweis. Für $\vartheta \in \Theta$ sei

$$f = f^\vartheta : \mathbb{R}_+ \rightarrow (0, \infty), f(t) := Ee^{\vartheta X_t}.$$

Es gilt

$$\begin{aligned}f(s+t) &= Ee^{\vartheta X_{s+t}} = Ee^{\vartheta(X_{s+t}-X_t+X_t)} \\ &= Ee^{\vartheta(X_{s+t}-X_t)} Ee^{\vartheta X_t} \\ &= Ee^{\vartheta X_s} Ee^{\vartheta X_t} = f(s)f(t)\end{aligned}$$

für alle $s, t \geq 0$. Ferner ist f Borel-messbar. Dazu betrachte man die Prozesse

$$X_t^n := \sum_{k=0}^{\infty} X_{(k+1)/n} 1_{[k/n, (k+1)/n)}(t), t \geq 0, n \in \mathbb{N}.$$

X^n ist offenbar produkt-messbar, das heißt

$$\mathbb{R}_+ \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}, (t, \omega) \mapsto X_t^n(\omega)$$

ist $(\mathcal{B}(\mathbb{R}_+) \otimes \mathcal{F}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ -messbar. Da X càd ist, gilt $\lim_{n \rightarrow \infty} X_t^n(\omega) = X_t(\omega)$ für alle $(t, \omega) \in \mathbb{R}_+ \times \Omega$ und somit ist auch X produkt-messbar. Es folgt die Messbarkeit von f . Die eindeutige messbare Lösung f obiger Funktionalgleichung mit $f(1) = e^{\psi(\vartheta)}$ ist $f(t) = e^{t\psi(\vartheta)}, t \geq 0$ ([2], S. 5). \square

F4 Lemma Für $\vartheta \in \Theta$ ist der Prozeß

$$\left(\frac{e^{\vartheta X_t}}{Ee^{\vartheta X_t}} \right)_{t \geq 0} = (e^{\vartheta X_t - t\psi(\vartheta)})_{t \geq 0}$$

ein \mathbb{F} -Martingal.

Beweis. Sei $L_t := e^{\vartheta X_t - t\psi(\vartheta)}$. L ist ein \mathbb{F} -adaptierter \mathcal{L}^1 -Prozeß und für $0 \leq s < t, F \in \mathcal{F}_s$ gilt nach Lemma F 3

$$\begin{aligned}\int_F L_t dP &= \int_F e^{\vartheta(X_t - X_s) - t\psi(\vartheta)} e^{\vartheta X_s} dP \\ &= \int e^{\vartheta(X_t - X_s) - t\psi(\vartheta)} dP \int_F e^{\vartheta X_s} dP \\ &= e^{(t-s)\psi(\vartheta) - t\psi(\vartheta)} \int_F e^{\vartheta X_s} dP \\ &= \int_F L_s dP. \quad \square\end{aligned}$$

Es gibt ein wachsendes Interesse an geometrischen Lévy-Prozessen zur Modellierung von Finanzmärkten. Sei $T \in (0, \infty)$ und z.B.

$$B_t := B_0 e^{rt}, t \in [0, T]$$

mit $B_0 \in (0, \infty), r \geq 0$ und

$$S := ((B_t, A_t))_{t \in [0, T]}.$$

Die auf $[0, T]$ eingeschränkte Filtration $(\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]}$ wird auch mit \mathbb{I}^F bezeichnet. Das BS -Modell erhält man für $X_t = \sigma W_t + (\mu - \frac{\sigma^2}{2})t$ und $\mathbb{I}^F = (\mathbb{I}^W)^*$. Lévy-Prozeß-Marktmodelle (S, \mathbb{I}^F) sind unter gewissen Voraussetzungen arbitragefrei aber für Lévy-Prozesse, die nicht stetig sind, typischerweise unvollständig (auch dann, wenn $\mathbb{I}^F = (\mathbb{I}^X)^*$ gilt).

Wir beschreiben eine Methode zur Auswahl eines äquivalenten Martingalmaßes. Sei

$$\mathbb{I}^P := \{Q \in M^1(\Omega, \mathcal{F}_T) : Q \equiv P | \mathcal{F}_T, (\beta_t A_t)_{t \in [0, T]} \text{ ist ein } Q - \text{Martingal}\}$$

wobei $\beta = 1/B$ und

$$\mathbb{I}^P_L := \{Q \in \mathbb{I}^P : (X_t)_{t \in [0, T]} \text{ ist ein } \mathbb{I}^F - \text{Lévy-Prozeß unter } Q\}.$$

Für $\vartheta \in \Theta$ sei

$$L_t^\vartheta := e^{\vartheta X_t - t\psi(\vartheta)}, t \in [0, T]$$

und

$$Q^\vartheta := L_T^\vartheta(P | \mathcal{F}_T).$$

Dann ist Q^ϑ ein W -Maß auf \mathcal{F}_T mit $Q^\vartheta \equiv P | \mathcal{F}_T$. Q^ϑ heißt **Esscher-Transformation von P unter ϑ** . Ferner sei

$$\mathbb{I}^P_{EL} := \{Q^\vartheta : \vartheta, \vartheta + 1 \in \Theta, \psi(\vartheta + 1) = r + \psi(\vartheta)\}.$$

F5 Satz Es gilt $\mathbb{I}^P_{EL} \subset \mathbb{I}^P_L$.

Beweis. Sei $Q^\vartheta \in \mathbb{I}^P_{EL}$. Für $0 \leq s < t \leq T, F \in \mathcal{F}_s$ und $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ gilt nach Lemma F4

$$\begin{aligned} Q^\vartheta(\{X_t - X_s \in A\} \cap F) &= \int_F 1_A(X_t - X_s) L_T^\vartheta dP \\ &= \int_F 1_A(X_t - X_s) L_t^\vartheta dP \\ &= \int_F 1_A(X_t - X_s) \exp[\vartheta(X_t - X_s) - \vartheta X_s - t\psi(\vartheta)] dP \\ &= \int 1_A(X_t - X_s) \exp[\vartheta(X_t - X_s) - t\psi(\vartheta)] dP \int_F \exp(\vartheta X_s) dP \\ &= \int 1_A(X_t - X_s) \exp[\vartheta(X_t - X_s) - (t-s)\psi(\vartheta)] dP \int_F \exp[\vartheta X_s - s\psi(\vartheta)] dP \\ &= \int 1_A(X_{t-s}) \exp[\vartheta X_{t-s} - (t-s)\psi(\vartheta)] dP \int_F L_s^\vartheta dP \\ &= \int 1_A(X_{t-s}) L_{t-s}^\vartheta dP \int_F L_s^\vartheta dP \\ &= Q^\vartheta(X_{t-s} \in A) Q^\vartheta(F). \end{aligned}$$

Für $F = \Omega$ folgt $(Q^\vartheta)^{X_t - X_s} = (Q^\vartheta)^{X_t - s}$. Daher ist $(X_t)_{t \in [0, T]}$ ein \mathbb{F} -Lévy-Prozeß unter Q^ϑ . (Dies gilt für alle $\vartheta \in \Theta$.)

Der diskontierte Aktienpreisprozeß βA ,

$$\beta_t A_t = \frac{A_0}{B_0} e^{X_t - rt}, t \in [0, T],$$

ist wegen Lemma F 4 genau dann ein Q^ϑ -Martingal, wenn $E_{Q^\vartheta} E^{X_t} = e^{rt}$ für alle $t \in [0, T]$ gilt. Diese Bedingung ist erfüllt, denn wegen Lemma F 3 gilt

$$\begin{aligned} E_{Q^\vartheta} \exp(X_t - rt) &= E_P \exp(X_t - rt) L_t^\vartheta \\ &= E_P \exp[X_t - rt + \vartheta X_t - t\psi(\vartheta)] \\ &= E_P \exp[(\vartheta + 1)X_t - t(r + \psi(\vartheta))] \\ &= \exp[t\psi(\vartheta + 1) - t(r + \psi(\vartheta))] \\ &= \exp(0) = 1. \end{aligned}$$

Es folgt $Q^\vartheta \in \mathbb{P}_L$. □

F6 Beispiele (a) (BS-Modell). Sei $X_t = \sigma W_t + (\mu - \frac{\sigma^2}{2})t$, $\mu \in \mathbb{R}$, $\sigma > 0$ mit einer \mathbb{F} -BM W und $\mathbb{F} = (\mathbb{F}^W)^*$. Dann gilt $\Theta = \mathbb{R}$,

$$\psi(\vartheta) = \frac{\vartheta^2 \sigma^2}{2} + \vartheta(\mu - \frac{\sigma^2}{2}),$$

$\vartheta^* = (r - \mu)/\sigma^2$ ist die eindeutige Lösung der Gleichung $\psi(\vartheta + 1) = r + \psi(\vartheta)$ in \mathbb{R} und $L^{\vartheta^*} = \mathcal{E}(\frac{r - \mu}{\sigma} W)$. Hier gilt $\mathbb{P} = \mathbb{P}_L = \mathbb{P}_{EL} = \{Q^{\vartheta^*}\}$ und die Esscher-Transformation Q^{ϑ^*} stimmt mit der Girsanov-Transformation überein (vgl. Korollar 11.4).

(b) (Poisson-Modell) Sei N ein (càdlàg) Poisson-Prozeß mit Intensität $c > 0$ (s. Beispiel 7.3) und $X_t = N_t - \mu t$, $\mu \geq 0$. Dann gilt $\Theta = \mathbb{R}$,

$$\psi(\vartheta) = c(e^\vartheta - 1) - \mu\vartheta,$$

$\vartheta^* = \log(\frac{r + \mu}{c(e - 1)})$ ist die eindeutige Lösung der Gleichung $\psi(\vartheta + 1) = r + \psi(\vartheta)$, falls $r + \mu > 0$ (es existiert keine Lösung, falls $r + \mu = 0$) und $L_t^{\vartheta^*} = \exp[\vartheta^* N_t - c(e^{\vartheta^*} - 1)t]$ (vgl. Aufgabe 46). Man erhält also $\mathbb{P}_{EL} = \{Q^{\vartheta^*}\}$, falls $r + \mu > 0$ und $\mathbb{P}_{EL} = \emptyset$, falls $r + \mu = 0$.

Das Poisson-Modell ist nicht sehr realistisch. Interessantere (und kompliziertere) Modelle findet man in [1], [3], [5].

Sei $Q \in \mathbb{P}$ und C ein Q -Claim, das heißt C ist eine positive \mathcal{F}_T -meßbare Zufallsvariable mit $C \in \mathcal{L}^1(Q)$. Dann ist

$$V_t = e^{-r(T-t)} E_Q(C | \mathcal{F}_t), t \in [0, T]$$

ein **arbitragefreier Preisprozess** des Claims C . Für pfadunabhängige Claims $C = f(A_T)$ mit einer meßbaren Funktion $f : (0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}_+$ und $Q \in \mathbb{P}_L$ folgt aus Satz F1

$$V_t = e^{-r(T-t)} E_Q(f(A_T) | \mathcal{F}_t) = V(t, A_t)$$

mit der **Preisfunktion**

$$\begin{aligned} V(t, x) &= e^{-r(T-t)} R_{T-t}^Q f(x) \\ &= e^{-r(T-t)} \int f(y) dQ^{xe^{X_{T-t}}}(y) \\ &= e^{-r(T-t)} \int f(xe^{X_{T-t}}) dQ, t \in [0, T], x > 0 \end{aligned}$$

(vgl. Satz 11.6). Für $Q = Q^\vartheta \in \mathbb{P}_{EL}$ gilt

$$\begin{aligned} V(t, x) &= e^{-r(T-t)} \int f(xe^{X_{T-t}}) L_{T-t}^\vartheta dP \\ &= e^{-r(T-t)} \int f(xe^y) \exp[\vartheta y - (T-t)\psi(\vartheta)] dP^{X_{T-t}}(y) \\ &= \int f(xe^y) \exp[\vartheta y - (T-t)\psi(\vartheta + 1)] dP^{X_{T-t}}(y). \end{aligned}$$

Im BS-Modell (s. E 6, $\vartheta = \vartheta^*$) ist

$$\exp[\vartheta y - (T-t)\psi(\vartheta)] \frac{dP^{X_{T-t}}}{d\lambda}(y)$$

die λ -Dichte der $N((r - \frac{\sigma^2}{2})(T-t), \sigma^2(T-t))$ -Verteilung und man erhält wieder

$$V(t, x) = e^{-r(T-t)} \int f(x \exp[\sigma y \sqrt{T-t} + (r - \frac{\sigma^2}{2})(T-t)]) dN(0, 1)(y)$$

(s. Satz 11.6)

F7 Beispiel (Call) Sei $C = (A_T - K)^+$, $K > 0$ und $\mathbb{P}_{EL} \neq \emptyset$, $Q = Q^\vartheta \in \mathbb{P}_{EL}$. Dann gilt

$$\begin{aligned} V(t, x) &= \int (xe^y - K)^+ \exp[\vartheta y - (T-t)\psi(\vartheta + 1)] dP^{X_{T-t}}(y) \\ &= x \int_{\log(K/x)}^\infty \exp[(\vartheta + 1)y - (T-t)\psi(\vartheta + 1)] dP^{X_{T-t}}(y) \\ &\quad - K e^{-r(T-t)} \int_{\log(K/x)}^\infty \exp[\vartheta y - (T-t)\psi(\vartheta)] dP^{X_{T-t}}(y), \end{aligned}$$

$t \in [0, T], x > 0$. Man beachte $C \in \mathcal{L}^1(Q)$, denn wegen $\vartheta + 1 \in \Theta$ gilt

$$\begin{aligned} E_Q C &\leq E_Q A_T = E_P A_0 e^{X_T} L_T^\vartheta \\ &= A_0 E_P \exp[(\vartheta + 1)X_T - T\psi(\vartheta)] < \infty. \end{aligned}$$

Literatur

- [1] Applebaum, D. (2004). Lévy Processes and Stochastic Calculus. Cambridge University Press.
- [2] Bingham, N.H., Goldie, C.M., Teugels, J.L. (1987). Regular Variation. Cambridge University Press.

- [3] Boyarchenko, S.I., Levendorskii, S.Z. (2002). Non-Gaussian Merton-Black-Scholes Theory. World Scientific.
- [4] Sato, K.-I. (1999). Lévy Processes and Infinitely Divisible Distributions. Cambridge University Press.
- [5] Schoutens, W. (2003). Lévy Processes in Finance. Wiley.