



M.Sc. Brice Hakwa  
 hakwa@uni-wuppertal.de

Seminar im Wintersemester 2010/2011:  
 Quantitative und implementierte Methoden der Marktrisikobewertung

**- Zusammenfassung zum Thema:** Analyse und Modellierung von empirischen Finanzmarktdaten

**I) Von Zins zur Rendite**

	Diskrete Rendite	Stetige Rendite
Verzinsung	$S_{t+1} = S_t + S_t * R(t, t + 1)$	$S_{t+1} = S_t \exp(r(t, t + 1))$
Einperiodige Rendite	$R(t, t + 1) = \frac{S_{t+1}}{S_t} - 1$	$r(t, t + 1) = \ln\left(\frac{S_{t+1}}{S_t}\right)$ $= \ln(S_{t+1}) - \ln(S_t)$
Mehrperiodige Rendite k = Anzahl der Perioden	$R(t, t + k) = \frac{S_{t+k}}{S_t} - 1 = \prod_{i=0}^{k-1} \left(\frac{S_{t+i+1}}{S_{t+i}}\right) - 1$ $= \prod_{i=0}^{k-1} (1 + R(t + i, t + i + 1)) - 1$	$r(t, t + k) = \ln\left(\frac{S_{t+k}}{S_t}\right)$ $= \sum_{i=0}^{k-1} r(t + i, t + i + 1)$
Symmetrieeigenschaft	Keine	$r(t_1, t_2) = -r(t_2, t_1)$
Portfoliorendite n = Anzahl Positionen	$R(t, t + 1) = \sum_{i=1}^n a_i R^i(t, t + 1)$ $a_i = \frac{S_t^i}{S_t}$	$r(t, t + 1) = \ln\left[\sum_{i=1}^n a_i e^{r^i(t, t+1)}\right]$
Zusammenhang zw. R & r	$R(t, t + 1) = e^{r(t, t+1)} - 1$	$r(t, t + 1) = \ln(R(t, t + 1) + 1)$

Dabei ist  $\{S_t, t = 0, \dots, T\}$  eine Zeitreihe von positiven Werten (Kurs, Preis, ...) einer Finanzposition.

---

*Bemerkung 1.* Die Anwendung der Taylor-Approximation erster Ordnung auf  $f(x) = \ln(x)$  an der Stelle  $x = \frac{S_{t+1}}{S_t}$  mit  $x_0 = 1$  ergibt:

$$\begin{aligned} \ln\left(\frac{S_{t+1}}{S_t}\right) &= 0 + \left(\frac{S_{t+1}}{S_t} - 1\right) + r\left(\frac{S_{t+1}}{S_t}\right) \\ &= \frac{S_{t+1}}{S_t} - 1 + o\left(\left|\frac{S_{t+1}}{S_t}\right| - 1\right) \\ &= R(t, t+1) + o\left(\left|\frac{S_{t+1}}{S_t}\right| - 1\right) \\ \Leftrightarrow r(t, t+1) &\approx R(t, t+1) \end{aligned}$$

## II) Gewinn- und Verlustverteilung (P&L)

### Definition 1.

$$L_{[t, t+\Delta t]} = -(V_{t+\Delta t} - V_t)$$

mit

- $L_{[t, t+\Delta t]}$  = Verlust des Portfolios im Zeitraum von  $t$  bis  $t + \Delta t$
- $V(t)$  = Wert des Portfolios im Zeitpunkt  $t$
- $\Delta t$  = Zeithorizont, z.B. ein Tag, zehn Tagen, ein Monat oder ein Jahr. ( $\Delta t = t_{k+1} - t_k$ )

Die Verteilung von  $L_{[t, \Delta t]}$  wird als **Verlustverteilung** bezeichnet.

Sei  $Z_t = (Z_{t,1}, \dots, Z_{t,d})' \in \mathbb{R}^d$ , so kann  $V_t$  als Funktion von der Zeit und von  $Z_t$  modelliert werden. es gilt also in diesem Fall :

$$V_t = f(t, Z_t) : \mathbb{R} \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$$

Wobei  $f$  eine messbare Funktion ist. Es gilt folglich:

$$L_{[t, t+1]} = L_{t+1} = -(f(t+1, Z_t + \Delta Z_t) - f(t, Z_t)) \quad (*)$$

Wobei  $\Delta Z_t = Z_{t+1} - Z_t$  ist (Risikofaktoränderung).  $\Delta Z_t = Z_{t+1} - Z_t$  ist im Zeitpunkt  $t$  unbekannt und kann also nur durch seine Stochastischen Eigenschaften bestimmen werden.

*Bemerkung 2.*  $\Delta Z_t$  ist im Zeitpunkt  $t$  der einzige Unbekannt in Gleichung (\*), d.h. die Verlustsverteilung hängt nur von  $\Delta Z_t$  bzw. von der Verteilung von  $Z_t$  ab.

Die Bemerkung 2 erlaubt es, eine neue Formulierung für den Verlust einzuführen. (Der **Verlustoperator**  $l_{[t]}(x)$ ):

$$l_{[t]}(x) = -(f(t+1, Z_t + x) - f(t, Z_t)) : \mathbb{R} \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}.$$

---

Es gilt offensichtlich  $L_{[t]}(\Delta Z_t) = L_{t+1}$ .

Ist  $f$  differenzierbar, so können wir  $L_{[t]}(x)$  bzw.  $L_{t+1}$  mit Hilfe der Multivariate Taylor-Approximation linearisieren.

$$\begin{aligned} L_{t+1}^\Delta &= - \left( f_t(t, Z_t) \Delta t + \sum_{i=1}^d f_{z_i}(t, Z_t) \Delta Z_{t,i} \right) \\ &= - \left( f_t(t, Z_t) + \sum_{i=1}^d f_{z_i}(t, Z_t) \Delta Z_{t,i} \right) \end{aligned}$$

Und für Den **Verlustoperator** gilt:

$$L_{[t]}^\Delta(x) = - \left( f_t(t, Z_t) + \sum_{i=1}^d f_{z_i}(t, Z_t) x_i \right)$$

Wobei  $f_t$  partielle Ableitung von  $f$  nach  $t$  bezeichnen.

**Exkurs:** (Taylorformel)

**-Univariate** Die Taylor-Approximation erster Ordnung einer Funktion  $f \in C$  an der Stelle  $x_0$  ist gegeben durch:

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + r(x) \quad \text{mit} \quad \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{r(x)}{|x - x_0|} = 0$$

**-Multivariate**

Sei  $A$  eine offene Teilmenge in  $\mathbb{R}^n$ , und  $f : A \rightarrow \mathbb{R}$  mit  $f \in C^{P+1}$  dann ist die Taylor-Approximation von  $f$  an der Stelle  $x_0 \in A$  gegeben durch:

$$f(x) = f(x_0) + \sum_{i=1}^P (x_i - x_{0,i}) \frac{\partial f}{\partial x_i}(x_0) + r(x) \quad (1)$$