

Kapitel 6 – Risiko

1

Problem – worum geht es in diesem Kapitel?

- Bisher waren wir davon ausgegangen, dass alle zukünftigen Zahlungen sicher bekannt sind.
- Dies ist aber nicht sonderlich realistisch:
 - Der Aktienkurs einer bestimmten Aktie in einem Monat ist unsicher
 - Kein Unternehmen weiß exakt, wie seine Umsätze in Zukunft laufen werden.
 - Zinsen können sich ändern.
 - etc.

2

Konsequenz

- Deshalb kann man die Verfahren zur Beurteilung von Investitions- und Finanzierungsobjekten, die wir bisher kennengelernt haben, in der Praxis nur eingeschränkt oder gar nicht verwenden.
- Wir sollten uns also unbedingt mit dem Problemfeld „Risiko“ auseinandersetzen.

3

Überblick

- Dies wirft folgende Fragen auf:
 1. Was genau ist „Risiko“ eigentlich?
 2. Wie lässt sich Risiko messen?
 3. Wie lässt sich Risiko in Entscheidungen integrieren?

4

6.1 Begriffsklärung: was ist Risiko?

5

Unsicherheit

- Unsicherheit in Bezug auf eine Zielgröße liegt allgemein vor, wenn man nicht weiß, welche Ausprägung die Zielgröße annehmen wird.
 - Wie hoch ist der Kurs einer Aktie in einer Woche?
 - Regnet es morgen?
 - Welche Zahl erhalte ich, wenn ich einen Würfel werfe?

6

Risiko

- Risiko kann als eine Unterform der Unsicherheit aufgefasst werden:
 - Die Ausprägung der Zielgrößen ist weiterhin nicht bekannt.
 - Jedoch kennt man nun zwei wichtige Dinge:
 1. Die Menge aller möglichen Ausprägungen.
 2. Die Wahrscheinlichkeiten für diese Ausprägungen.

7

Beispiel

- Besonders einfach ist die Situation im Würfelbeispiel:
 - Die Menge aller möglichen Ergebnisse ist $\{1,2,3,4,5,6\}$
 - Die Wahrscheinlichkeit jedes dieser möglichen Elementarereignisse ist $1/6$.

8

Problem – woher bekommt man die Wahrscheinlichkeiten?

- Leider liegen die Dinge meistens nicht so einfach, wie im Fall des Würfels.
- Die Wahrscheinlichkeitsverteilung der Zielgröße ist meistens nicht genau bekannt, ist also selbst unsicher.

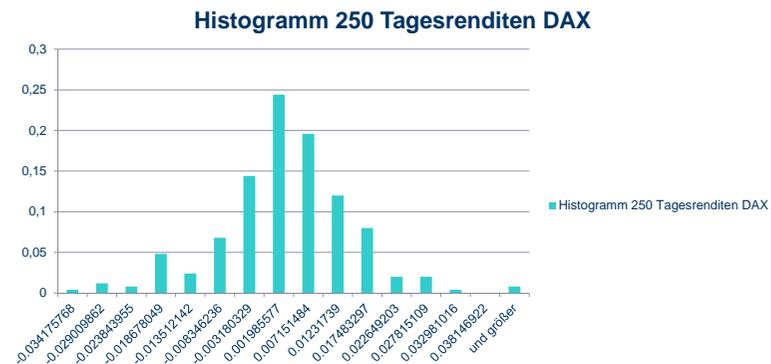
9

Regenbeispiel

- Im Regenbeispiel weiß man nicht so exakt wie im Würfelbeispiel, mit welcher Wahrscheinlichkeit es morgen regnen wird.
- Man kann sich aber damit behelfen, dass man z.B. den Anteil der Regentage im Januar über die letzten zehn Jahre ermittelt und als Wahrscheinlichkeit nimmt.
- Problem:
 - Wenn man nicht die letzten zehn Jahre sondern beispielsweise 5 Jahre nimmt, erhält man ein anderes Ergebnis. Welches „Schätzfenster“ soll man nehmen?
 - Vielleicht würde man eine bessere Prognose erhalten, wenn man das Wetter heute mit einbezieht. Welches Modell soll man nehmen?

10

Beispiel: Histogramm zu 250 DAX-Tagesrenditen (Stand Januar 2013)



11

Aktienbeispiel

- Man kann die empirischen Häufigkeiten der verschiedenen Histogramm-Klassen als Wahrscheinlichkeiten verwenden.
- Man kann eine bestimmte Verteilung (z.B. Normalverteilung) postulieren und ihre Parameter schätzen.
- Auch hier: das Modell und seine Parameter sind nicht genau bekannt.

12

Beispiel – Verwendung der empirischen rel. Häufigkeiten

- Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, eine Tagesrendite von mehr als 2.5 % zu beobachten?
- Bei Verwendung der empirischen rel. Häufigkeiten als Wahrscheinlichkeiten:
 - Man erhält 2 % als Antwort, da 5 Überschreitungen in den letzten 250 Handelstagen vorlagen, $2\% = 5/250$

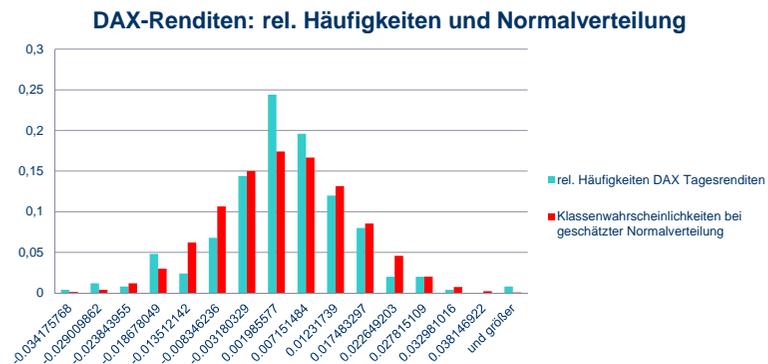
13

Beispiel: Schätzung einer Normalverteilung

- Die univariate Normalverteilung ist vollständig durch den Erwartungswert μ und die Standardabweichung σ charakterisiert:
- Im Beispiel haben wir:
 - $\mu = 0.000812865$
 - $\sigma = 0.011647993$

14

Beispiel: Normalverteilung vs. empirische rel. Häufigkeiten



15

Beispiel – Verwendung der Normalverteilung

- Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, eine Tagesrendite von mehr als 2,5% zu beobachten bei der geschätzten Normalverteilung?

$$P(\{R > 0.025\})$$

$$= 1 - P(\{R \leq 0.025\})$$

$$= 1 - F_{\mu, \sigma}(0.025)$$

$$= 1 - F_{0,1}(\sigma^{-1} * (0.025 - \mu))$$

$$= 1,892356 \%$$
- Man erhält hier ein ähnliches Ergebnis, aber nicht das gleiche.

16

Zwischenfazit

- Selbst die Annahme, dass Risiko im oben präzisierten Sinne vorliegt, ist restriktiv.
- Im weiteren Verlauf der Veranstaltung gehen wir aber davon aus, dass Wahrscheinlichkeiten für die möglichen relevanten Ergebnisse bekannt sind.

17

Risiko – Abgrenzung zum umgangssprachlichen Begriff

- Umgangssprachlich versteht man unter Risiko nur die Möglichkeit schlechter Ereignisse, für die nicht unbedingt Wahrscheinlichkeiten vorhanden sein müssen.

18

6.2 Risiko-Maße

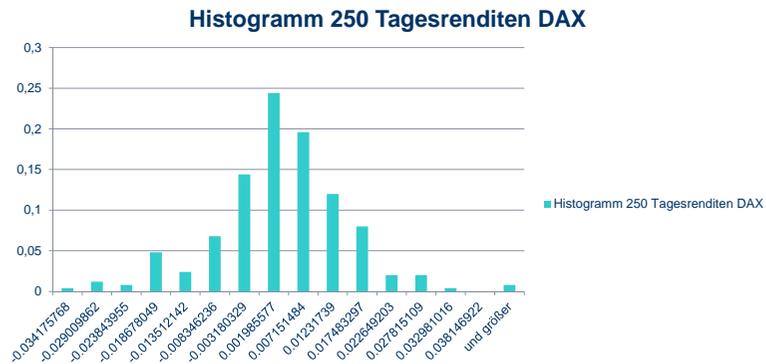
Problem

- Risiko ist im Prinzip vollständig charakterisiert, wenn man die möglichen Ausprägungen der Zielgrößen und deren Wahrscheinlichkeitsverteilung kennt.
- Die gesamte Wahrscheinlichkeitsverteilung ist aber sehr schwer greifbar.
- Deshalb definiert man sich Risikomaße, die Teilaspekte der Wahrscheinlichkeitsverteilung charakterisieren.

20

19

Beispiel, basierend auf 250 DAX-Tagesrenditen



21

Beispiel: (diskretisierte) DAX-Tagesrenditen

- R: Tagesrendite
- P(R): Wahrscheinlichkeit der Rendite

	1	2	3	4	5	6	7	8
R	-3.418	-3.159	-2.643	-2.126	-1.610	-1.093	-0.576	-0.060
P(R)	0.004	0.012	0.008	0.048	0.024	0.068	0.144	0.244

	9	10	11	12	13	14	15	16
R	0.457	0.973	1.490	2.007	2.523	3.040	3.556	3.815
P(R)	0.196	0.12	0.08	0.02	0.02	0.004	0	0.008

22

6.2.1 Symmetrische Risikomaße

23

Der Erwartungswert

- Der Erwartungswert ist ein mit den Wahrscheinlichkeiten gewichteter Durchschnitt:

$$E(R) = P(R_1) \cdot R_1 + P(R_2) \cdot R_2 + \dots + P(R_{16}) \cdot R_{16}$$
- Interpretation: zieht man sehr viele unabhängige Realisationen der Zufallsvariablen R, so wird deren Durchschnitt in der Nähe des Erwartungswertes liegen.

24

Konkrete Berechnung des Erwartungswertes

- $E(R) = -3.418 \cdot 0.004 + (-3.159) \cdot 0.012 + \dots + 3.815 \cdot 0.008 \approx 0,07\%$
- Multipliziere alle Renditen mit ihren Wahrscheinlichkeiten und addiere die Ergebnisse auf.

25

Rechenregeln für Erwartungswerte

- Sind X , X_1 und X_2 drei Zufallszahlen und ist a eine Zahl, so gilt:

$$E(X_1 + X_2) = E(X_1) + E(X_2)$$

$$E(a \cdot X) = a \cdot E(X)$$

26

Problem

- Der Erwartungswert sagt nur, wo Realisationen der Zufallsgröße im Durchschnitt liegen werden.
- Er macht aber keine Aussagen darüber, wie stark die Schwankungen um diesen Durchschnitt sind.
- Dies ist aber für risikoaverse Entscheider eine sehr wichtige Information.

27

Erster, aber untauglicher Versuch eines Streuungsmaßes

- Die Abweichungen vom Erwartungswert der Größe R sind definitionsgemäß $R - E(R)$.
- Wie groß sind diese Abweichungen also im Durchschnitt?
- Erste Idee: man nimmt den Erwartungswert dieser Abweichungen, also $E[R - E(R)]$, als Streuungsmaß.
- Problem:

$$E[R - E(R)] = E(R) - E(R) = 0$$

28

Lösung des Problems

- Ein Streuungsmaß, das immer den Wert Null annimmt, ist aber offensichtlich sinnlos.
- Positive und negative Abweichungen vom Erwartungswert heben sich weg.
- Deshalb: man ignoriert das Vorzeichen der Abweichung, d.h. man betrachtet in irgendeiner Form den Absolutbetrag $|R - E(R)|$.

29

Mean Absolute Deviation

- Der Erwartungswert des Betrags der Abweichung („mean absolute deviation“) ist ein sinnvolles Streuungsmaß:

$$MAD(R) = E(|R - E(R)|)$$

- Im Beispiel:
- $E(|R - E(R)|) = |-3.418 - 0,07| * 0.004 + |(-3.159) - 0,07| * 0.012 + \dots + |3.815 - 0,07| * 0.008 \approx 0.852$

30

Rechenregeln für „Mean Absolute Deviation“

- Seien X , X_1 und X_2 drei Zufallszahlen und a eine Zahl.
- Vorsicht: im Allgemeinen ist
- $MAD(X_1 + X_2) \neq MAD(X_1) + MAD(X_2)$
- sondern lediglich:
$$MAD(X_1 + X_2) \leq MAD(X_1) + MAD(X_2)$$
- Es gilt:
$$MAD(a * X) = |a| * MAD(X)$$

31

Varianz

- Man kann auch den Erwartungswert von $|R - E(R)|^2$ verwenden, die „Varianz“:
$$Var(R) = E(|R - E(R)|^2)$$
- Beachte: $|R - E(R)|^2 = (R - E(R))^2$, deshalb ist die Variante $Var(R) = E((R - E(R))^2)$ gebräuchlicher.
- Interpretation: Große Abweichungen von $E(R)$ werden durch das Quadrieren stärker gewichtet als bei der „Mean Absolute Deviation“.

32

Standardabweichung

- Die Standardabweichung ist die Wurzel der Varianz.
 $\text{Std}(R) = \text{Wurzel}(\text{Var}(R))$
- Insofern gibt sie uns keine wirklich neue Auskunft im Vergleich zur Varianz.
- Standardabweichungen haben die gleiche Dimension wie R, sind deshalb etwas leichter zu interpretieren.

33

Beispiel

- $\text{Var}(R) = (-3.418 - 0,07)^2 * 0.004 + ((-3.159) - 0,07)^2 * 0.012 + \dots + (3.815 - 0,07)^2 * 0.008 \approx 1,320$
- $\text{Std}(R) = \text{Var}(R)^{0,5} = 1,149$

34

Rechenregeln für Varianz und Standardabweichung (1)

- Seien X , X_1 und X_2 drei Zufallszahlen und a eine Zahl.
- Vorsicht: im Allgemeinen ist
 $\text{Var}(X_1 + X_2) \neq \text{Var}(X_1) + \text{Var}(X_2)$
- sondern lediglich:
$$\begin{aligned} \text{Var}(X_1 + X_2) \\ &= \text{Var}(X_1) + \text{Var}(X_2) + 2 * \text{Cov}(X_1, X_2) \end{aligned}$$
- Dabei ist $\text{Cov}(X_1, X_2)$ die Kovarianz von X_1 und X_2 (dazu später mehr).

35

Rechenregeln für Varianz und Standardabweichung (2)

- Die Kovarianz kann positive oder negativ sein, deshalb kann die „Gesamtstreuung“ von $X_1 + X_2$ größer, gleich oder kleiner als die Summe der Einzelstreuungen sein.
 - Sehr wichtiger Punkt: Diversifikation von Risiken.
- Weiter gelten folgende Regeln:
 - $\text{Var}(a * X) = a^2 * \text{Var}(X)$
 $\text{Var}(X + a) = \text{Var}(X)$, $\text{Std}(X + a) = \text{Std}(X)$
 $\text{Std}(a * X) = |a| * \text{Std}(X)$

36

Rechenregeln für Varianz und Standardabweichung (3)

- Zudem gilt der „Verschiebungssatz“:
- $\text{Var}(X) = E(X^2) - E(X)^2$
- Im Beispiel:
 $E(R^2) = (-3.418)^2 \cdot 0.004 + (-3.159)^2 \cdot 0.012 + \dots + (3.815)^2 \cdot 0.008 \approx 1.325$
 $E(R^2) - E(R)^2 = 1.325 - 0,07^2 \approx 1,320 = \text{Var}(R)$

37

6.2.2 Downside-Risikomaße

38

6.2.2.1 Lower Partial Moments

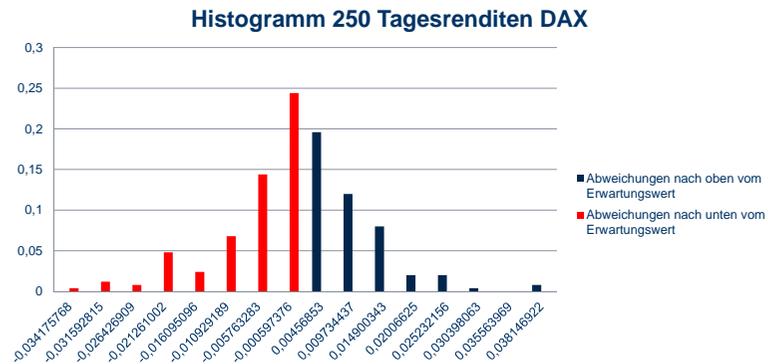
39

Probleme der Streuungsmaße MAD, Varianz, Standardabweichung

- MAD, Varianz und Standardabweichung messen Abweichungen nach oben und nach unten und bewerten diese gleichermaßen.
- Eventuell interessiert man sich aber gerade besonders für besonders schlechte Ergebnisse mit möglicherweise ruinösen Folgen.
- Idee: betrachte nur diejenigen Ausprägungen von R , die unter einem gewissen Referenzwert liegen.
- Häufig wird der Erwartungswert als Referenzwert verwendet.

40

DAX-Tagesrenditen, Wahrscheinlichkeiten von Realisationen über und unter dem Erwartungswert



41

Idee – Lower Partial Moments

- Man betrachtet nur die Abweichungen von einem Referenzwert R_{krit} nach unten:
 - Bestimme die Ausprägungen R_1', \dots, R_n' , deren Werte kleiner als R_{krit} sind.
- Das q -te Lower Partial Moment, LPM_q , ist dann für jede natürliche Zahl q (einschließlich Null) definiert als:

$$LPM_q = P(R_1') \cdot (R_1' - R_{krit})^q + \dots + P(R_n') \cdot (R_n' - R_{krit})^q$$

42

Beispiel

- In unserem Beispiel sei der Erwartungswert der Referenzwert, d.h. $R_{krit} = 0,07$
- Es liegen acht Werte unter R_{krit} :

	1	2	3	4	5	6	7	8
R	-3.418	-3.159	-2.643	-2.126	-1.610	-1.093	-0.576	-0.060
P(R)	0.004	0.012	0.008	0.048	0.024	0.068	0.144	0.244
	9	10	11	12	13	14	15	16
R	0.457	0.973	1.490	2.007	2.523	3.040	3.556	3.815
P(R)	0.196	0.12	0.08	0.02	0.02	0.004	0	0.008

43

LPM_0 : Wahrscheinlichkeit der Unterschreitung des Referenzwertes

- Was passiert, wenn man $q=0$ setzt?
- Beachte, dass für jede beliebige Zahl x gilt: $x^0 = 1$ (insbesondere ist $0^0 = 1$).

- Dann gilt:

$$\begin{aligned} LPM_0 &= P(R_1') \cdot (R_1' - R_{krit})^0 + \dots + P(R_n') \cdot (R_n' - R_{krit})^0 \\ &= P(R_1') \cdot 1 + \dots + P(R_n') \cdot 1 \\ &= P(\{R_1', \dots, R_n'\}) \\ &= P(\{R \leq R_{krit}\}) \end{aligned}$$

44

LPM₀: Wahrscheinlichkeit der Unterschreitung des Referenzwertes

- Mit anderen Worten: das LPM₀ gibt die Wahrscheinlichkeit an, dass der Referenzwert unterschritten wird.

45

Beispiel

- Das LPM₀ im DAX-Beispiel ist:
- $LPM_0 = 0,004 + 0,012 + \dots + 0,144 + 0,244 = 0,552$

46

LPM₁: Erwartungswert der Unterschreitung des Referenzwertes

- Im Fall $q = 1$ erhält man den Erwartungswert der Abweichungen vom Referenzwert nach unten:

$$\begin{aligned} LPM_1 &= P(R_1') * (R_1' - R_{krit}) + \dots + P(R_n') * (R_n' - R_{krit}) \\ &= E(\min(R - R_{krit}, 0)) \end{aligned}$$

- Beachte, dass $\min(R - R_{krit}, 0)$ genau dann negativ ist, wenn $R < R_{krit}$ ist.

47

Beispiel

$$\begin{aligned} LPM_1 &= (-3.418 - 0,07) * 0,004 + (-3.159 - 0,07) * 0,012 + \dots \\ &\quad + (-0,060 - 0,07) * 0,008 \approx -0,426 \end{aligned}$$

48

LPM₂: Erwartete quadrierte Unterschreitung des Referenzwertes

- Im Fall $q = 2$ erhält man die erwartete quadrierte Abweichungen vom Referenzwert nach unten:

LPM₂

$$= P(R_1') * (R_1' - R_{\text{krit}})^2 + \dots + P(R_n') * (R_n' - R_{\text{krit}})^2$$

$$= E(\min(R - R_{\text{krit}}, 0)^2)$$

49

Beispiel

LPM₂

$$= (-3.418 - 0,07)^2 * 0.004 + (-3.159 - 0,07)^2 * 0.012 + \dots \\ + (-0.060 - 0,07)^2 * 0.008 \approx 0.691$$

50

6.2.2.2 Value-at-Risk

Praktische Bedeutung, Grundidee

- Der „Value-at-Risk“ ist ein insbesondere in der Praxis sehr wichtiges Risikomaß, insbesondere in der Bankenregulierung
- Er ist nichts anderes als ein Quantil zu einer vorgegebenen Wahrscheinlichkeit.

51

52

Motivation und Problem

- Idee: intuitiv würde man gerne die Verlustobergrenze kennen, d.h. denjenigen Verlust, der sicherlich nicht überschritten wird.
- Problem: bei vielen Verteilungen kann jeder beliebige Verlust noch übertroffen werden, auch wenn die Wahrscheinlichkeit dafür extrem klein sein kann (Beispiel: Normalverteilung)
- Deshalb lässt sich eine solche Verlustgrenze nicht sinnvoll definieren.

53

Lösung – Value-at-Risk

- Idee: man gibt sich eine kleine Wahrscheinlichkeit $1-p$ vor, z.B. 1%, und bestimmt den Verlust, der lediglich mit der vorgegebenen Wahrscheinlichkeit überschritten wird.
 - p ist dann umgekehrt die Wahrscheinlichkeit für einen Verlust, der kleiner als der VaR ist.
- Statistisch gesprochen handelt es sich dabei einfach um das p -Quantil der Verlustverteilung.

54

Bestandteile des VaR

- Der VaR besteht aus folgenden Elementen:
 - Verlustverteilung
 - an einem bestimmten Zeitpunkt
 - zu einer bestimmten Wahrscheinlichkeit p
 - für einen festes Zeitintervall (z.B. ein Tag, eine Woche)

55

Value-at-Risk –Definition

- Der VaR zu einem bestimmten Zeitpunkt ist dann der kleinste Verlust, der lediglich mit der Wahrscheinlichkeit von höchstens $(1-p)$ innerhalb des vorgegebenen Zeitintervalls überschritten wird.
- Bei stetig verteilter Zufallsvariable: der VaR zu einem bestimmten Zeitpunkt ist derjenige Verlust, der lediglich mit einer Wahrscheinlichkeit von $(1-p)$ innerhalb des vorgegebenen Zeitintervalls überschritten wird.

56

Value-at-Risk –mathematische Definition

- Sei V eine Zufallsvariable mit Werten in $\text{Werte}(V)$ (z.B. die reellen Zahlen)
- $\text{VaR}(p) = \inf\{v \in \text{Werte}(V): P(\{V \geq v\}) \leq 1-p\}$

57

Beispiel

- Wir nehmen wieder das DAX-Beispiel. Es sei unterstellt, dass wir ein DAX-Portfolio im Wert von 1000 GE besitzen.
- Die Sicherheitswahrscheinlichkeit betrage $p = 95\%$

58

Erster Schritt: Konkretisierung des Verlusts

- Ein Verlust soll dann vorliegen, wenn der Portfoliowert in $t+1$ geringer ist als in t :
- $\text{Verlust} = -\{\text{Portfoliowert}(t+1) - \text{Portfoliowert}(t)\}$
- Weiter gilt:
- $\text{Portfoliowert}(t+1) = \text{Portfoliowert}(t) \cdot (1 + R_{\text{DAX}})$
- Somit:

$$\text{Verlust} = -R_{\text{DAX}} \cdot 1.000$$

59

Zweiter Schritt: Bestimmung der Verlustverteilung

- V : Verlust (negativer Verlust = Gewinn)
- $P(V)$: Wahrscheinlichkeit von Verlust V

	1	2	3	4	5	6	7	8
R	-3.418	-3.159	-2.643	-2.126	-1.610	-1.093	-0.576	-0.060
V	34.18	31.59	26.43	21.26	16.10	10.93	5.76	0.60
P(V)	0.004	0.012	0.008	0.048	0.024	0.068	0.144	0.244
	9	10	11	12	13	14	15	16
R	0.457	0.973	1.490	2.007	2.523	3.040	3.556	3.815
V	-4.57	-9.73	-14.90	-20.07	-25.23	-30.40	-35.56	-38.15
P(V)	0.196	0.12	0.08	0.02	0.02	0.004	0	0.008

60

Dritter Schritt: Bestimmung des Value-at-Risk

- $F(v) = P(\{V \leq v\})$: Verlustverteilungsfunktion
- $1-F(v)$: W'keit, dass ein Verlust von mehr als v resultiert.

v	-38.147	-35.564	-30.398	-25.232	-20.066	-14.900	-9.734	-4.569
$P(v)$	0.008	0.000	0.004	0.020	0.020	0.080	0.120	0.196
$F(v)$	0.008	0.008	0.012	0.032	0.052	0.132	0.252	0.448
$1-F(v)$	0.992	0.992	0.988	0.968	0.948	0.868	0.748	0.552
v	0.597	5.763	10.929	16.095	21.261	26.427	31.593	34.176
$P(v)$	0.244	0.144	0.068	0.024	0.048	0.008	0.012	0.004
$F(v)$	0.692	0.836	0.904	0.928	0.976	0.984	0.996	1.000
$1-F(v)$	0.308	0.164	0.096	0.072	0.024	0.016	0.004	0

61

Beispiel: Ergebnis

- Der Value-at-Risk beträgt also 21,261 Geldeinheiten bei einem Vermögen von 1000 GE, einer Überschreitungswahrscheinlichkeit von 5% und einer Haltedauer von einem Handelstag.

62

Praktisches Problem: woher nimmt man die Verlustwahrscheinlichkeit?

- Wenn man die Verlustverteilung kennt, dann ist die Bestimmung des VaR ziemlich einfach.
- Es gibt verschiedene Modelle zur Bestimmung der Verlustverteilung:
 - Normalverteilungsansatz
 - Historische Simulation
 - Monte Carlo-Simulation
 - Extremwerttheorie
 - ...

63

Problem: Modell- und Schätzrisiko

- Die Value-at-Risk Prognose ist nur dann gut, wenn das Wahrscheinlichkeitsmodell auch passt.
 - Beispiel: Ein auf normalverteilten Daten basierender Ansatz wird nicht funktionieren, wenn die Verteilung des Verlusts stark von einer Normalverteilung abweicht.
- Verteilungsparameter müssen in der Vergangenheit geschätzt werden.
 - Wählt man ein zu langes Schätzfenster, so gehen veraltete Daten in die VaR-Prognose ein.
 - Wählt man ein zu kurzes Schätzfenster, so können Parameter nicht verlässlich geschätzt werden und reagieren zu sehr auf Ausreißer.

64

6.2.2.2.1 Value-at-Risk bei normalverteiltem Vermögen

65

Voraussetzung: normalverteiltes Vermögen

- Gegeben sei ein Vermögen $W(t+1)$, das aus Sicht von t normalverteilt ist.
 - z.B. der Wert eines Portfolios
- $W(t+1) \sim N(\mu_W, \sigma_W^2)$
 - dabei sei $E(W(t+1)) = \mu_W$ der Erwartungswert des Vermögens.
 - dabei sei $\text{Var}(W(t+1)) = \sigma_W^2$ die Varianz des Vermögens.

66

Voraussetzung: Sicherheitswahrscheinlichkeit p

- Gegeben sei eine Wahrscheinlichkeit p , so dass der Value-at-Risk lediglich mit einer Wahrscheinlichkeit von $(1-p)$ überschritten wird.

67

Schritt 1: Festlegung des Verlustkonzepts

- Es gibt mehrere Möglichkeiten zu definieren, was einen Verlust darstellt:
 - Möglichkeit 1: Verlust als Unterschreitung des Vermögens im Zeitpunkt t , $W(t)$.
 - Möglichkeit 2: Verlust als Unterschreitung des Erwartungswerts des Vermögens im Zeitpunkt $t+1$, $E(W(t+1))$.
- Allgemein:
Verlust = Ref - $W(t+1)$
, wobei Ref ein Referenzwert ist.

68

Schritt 2: Bestimmung der Verlustverteilung

- Da der Referenzwert (Ref) eine sichere Größe ist, ist der Verlust selbst wieder normalverteilt:

$$E(V(t+1)) = \text{Ref} - \mu_W$$

$$\text{Var}(V(t+1)) = \sigma_W^2$$

- $V(t+1) \sim N(\text{Ref} - \mu_W, \sigma_W^2)$

69

Schritt 3 – Bestimmung des Quantils einer normalverteilten Größe

- Die Quantile der Standardnormalverteilung kann man direkt aus einer Tabelle ablesen.
 - Gegebenenfalls muss man dabei auf die Symmetrie der Standardnormalverteilung zurückgreifen, d.h.

$$\Phi_{0,1}^{-1}(p) = -\Phi_{0,1}^{-1}(1-p)$$

- Einige Beispiele für Quantile der Standardnormalverteilung:

$$\Phi_{0,1}^{-1}(0,05) \approx -1,64485$$

$$\Phi_{0,1}^{-1}(0,5) = 0$$

$$\Phi_{0,1}^{-1}(0,35) = -0,38532$$

70

Schritt 3 – Bestimmung des Quantils einer normalverteilten Größe

- Problem: wir benötigen das Quantil einer Zufallsvariablen, die zwar normalverteilt, aber nicht notwendigerweise standardnormalverteilt ist.
- Lösung: hat man eine normalverteilte Zufallsvariable mit Erwartungswert μ und Standardabweichung σ , so lassen sich deren Quantile ganz leicht über die Quantile der Standardnormalverteilung ausdrücken:

- Es gilt konkret:

$$\Phi_{\mu,\sigma}^{-1}(p) = \mu + \sigma \cdot \Phi_{0,1}^{-1}(p)$$

- Verbal: Man streckt das p-Quantil der Standardnormalverteilung um den Faktor σ (Standardabweichung) und addiert μ (Erwartungswert) hinzu.

71

Schritt 4 – Anwendung der Quantilsformel auf den Value-at-Risk

- Hier wird konkret das p-Quantil der Verlustverteilung gesucht
 - Zur Erinnerung:
 - p: W'keit, dass der VaR nicht überschritten wird
 - (1-p): W'keit, dass der VaR überschritten wird

- Konkretisierung der Parameter:

$$\mu = \text{Ref} - \mu_W = \text{Erwartungswert Verlust}$$

$$\sigma = \sigma_W = \text{Standardabweichung Verlust}$$

- Somit erhält man für den Value-at-Risk:

$$\text{VaR} = \text{Ref} - \mu_W + \sigma_W \cdot \Phi_{0,1}^{-1}(p)$$

72

Beispiel (Aufgabe 4.3 aus der Aufgabensammlung zur Vorlesung)

- Gegeben ist ein Wertpapier mit normalverteilter Zahlung mit $\mu = 113,5$ und Varianz $\sigma^2 = 62,75$
- Gegeben ist die Sicherheitswahrscheinlichkeit $p = 13/20=0,65$.
- Der Referenzwert ist der Erwartungswert des Papiers.

73

Lösung

- Bestimme das Quantil $F_{0,1}^{-1}(p)$:
 $F_{0,1}^{-1}(13/20) = 0,385$
- Einsetzen in die Formel:
$$\text{Var} = \text{Ref} - \mu_W + \sigma_W * F_{0,1}^{-1}(p)$$
$$= 113,5 - 113,5$$
$$+ \text{Wurzel}(62,75) * 0,385$$
$$= \text{Wurzel}(62,75) * 0,385$$
$$= 3,04977$$

74

Alternative Value-at-Risk-Definition: verschobene Vermögensverteilung

- Bisher: Value-at-Risk wurde als Verlust definiert, der nur mit einer kleinen Restwahrscheinlichkeit überschritten wird.
- Alternative Definition: Value-at-Risk als ein Vermögen, das nur mit einer kleinen Restwahrscheinlichkeit unterschritten wird.

75

Definition: verschobene Vermögensverteilung

- Die verschobene Vermögensverteilung ist das Vermögen, das einen Referenzwert überschreitet:

$$W^{t+1^v} = W^{t+1} - \text{Ref}$$

- Dann sind Erwartungswert und Standardabweichung von W^{t+1^v} :

$$E(W^{t+1^v}) = \mu_W - \text{Ref}$$
$$\text{Stdabw}(W^{t+1^v}) = \sigma_W$$

76

Umsetzung anhand der Quantilsformel

- Es sei $1-p$ die W'keit, dass das Vermögen den VaR (in der Definition als Vermögen) unterschreitet.

- Dann gilt nach der Quantilsformel:

$$VaR^{Vermögen} = \mu_W - Ref + \sigma_W \cdot \Phi_{0,1}^{-1}(1-p)$$

77

Zusammenhang zwischen den VaR-Werten in den Definitionen als Verlust bzw. Vermögen

- Verwende weiter die Symmetrie der Standardnormalverteilung:

$$\Phi_{0,1}^{-1}(1-p) = -\Phi_{0,1}^{-1}(p)$$

- Damit erhält man:

$$\begin{aligned} & VaR^{Vermögen} \\ = & \mu_W - Ref - \sigma_W \cdot \Phi_{0,1}^{-1}(p) \\ = & -VaR^{Verlust} \end{aligned}$$

78

Zusammenhang zwischen den VaR-Werten in den Definitionen als Verlust bzw. Vermögen

- Verbal: verwendet man in den VaR-Definitionen über das Vermögen bzw. den Verlust (i) denselben Referenzwert und (ii) dieselbe Wahrscheinlichkeit $1-p$ für eine Überschreitung des Verlusts bzw. Unterschreitung des Vermögens, so unterscheiden sich die Werte nur im Vorzeichen.

79

6.2.2.2.1 Value-at-Risk bei diskreter Vermögensverteilung

80

Voraussetzung: diskret verteiltes Vermögen

- Gegeben sei ein Vermögen $W(t+1)$, das aus Sicht von Zeitpunkt t eine endliche Zahl (n) von verschiedenen Werten annehmen kann:

$$w_1 > w_2 > \dots > w_n$$

- Die Wahrscheinlichkeiten seien:

$$p_1 = P(\{W(t+1) = w_1\})$$

, ...,

$$p_n = P(\{W(t+1) = w_n\})$$

81

Voraussetzung: Sicherheitswahrscheinlichkeit p

- Gegeben sei eine Wahrscheinlichkeit p , so dass der Value-at-Risk lediglich mit einer Wahrscheinlichkeit von $(1-p)$ überschritten wird.

82

Schritt 1: Festlegung des Verlustkonzepts

- Der Verlust ist wieder die Abweichung nach unten von einem Referenzwert:

$$\text{Verlust} = \text{Ref} - W(t+1)$$

83

Schritt 2: Bestimmung der Verlustverteilung (1)

- Einsetzen der n Werte für $W(t+1)$ in die Verlustdefinition ergibt n Werte für den Verlust V :

$$v_1 = \text{Ref} - w_1$$

...

$$v_n = \text{Ref} - w_n$$

- Dabei ist $p_1 = P(\{V = v_1\})$, ..., $p_n = P(\{V = v_n\})$

84

Schritt 2: Bestimmung der Verlustverteilung (2)

- Ordne die Verluste aufsteigend an.
 - Wenn w_1 das größte Vermögen ist, dann ist $v_1 = \text{Ref} - w_1$ der kleinste Verlust,
 - ...
 - Wenn w_n das kleinste Vermögen ist, dann ist $v_n = \text{Ref} - w_n$ der größte Verlust.
- Bestimme die Verteilungsfunktion der Verluste, $F(v)$.
- Bestimme die Überschreitungswahrscheinlichkeit, $1-F(v)$.

85

Schritt 3: Bestimmung des Value-at-Risk

- Bestimme all diejenigen Verluste, welche nur mit einer Wahrscheinlichkeit von nicht mehr als $1-p$ überschritten werden.
- Der kleinste dieser Verluste, die nur mit einer Wahrscheinlichkeit von höchstens $1-p$ überschritten werden, ist dann der Value-at-Risk.

86

Beispiel (Übungsaufgabe)

87

6.2.2.2 Conditional Value-at-Risk

88

Motivation

- Der Value-at-Risk gibt uns zwar an, welcher Verlust nur mit einer kleinen Restwahrscheinlichkeit (z.B. 1%) überschritten wird.
- Er macht aber keine Angabe darüber, wie hoch diese Überschreitungen sind.

89

Motivation - Beispiel

- Bei einer Überschreitungswahrscheinlichkeit von 1 % und einer aus Aktien bestehenden Position ist bei 250 Handelstagen im Jahr die Wahrscheinlichkeit einer Überschreitung sehr groß.
- Dann ist es aber wichtig zu wissen, ob diese Überschreitungen nur gering über dem VaR liegen oder vielleicht ruinöse Folgen haben.

90

Problem

- Wie hoch ist die durchschnittliche Überschreitung des VaR?

91

Formalisierung

- Man bestimmt den bedingten Erwartungswert der Verluste, die über dem VaR liegen.

$$\text{CVaR} = E(V|V > \text{VaR})$$

92

CVaR bei diskreter Wahrscheinlichkeit

- Zur Vereinfachung betrachten wir nur den Fall mit einer diskreten Verteilung.
 - Man kann den CVaR auch für die Normalverteilung bestimmen. Die Herleitung der Formel ist aber kompliziert.

93

Vorgehensweise bei der Berechnung des CVaR

- Schritt 1: bestimme die bedingten Wahrscheinlichkeiten der Verluste
 - Die Bedingung ist dabei, dass ein Verlust eingetreten ist, der den VaR überschreitet.
- Schritt 2: bestimme den Erwartungswert der Verluste unter der bedingten Verlustverteilung.

94

Bedingte Wahrscheinlichkeiten (1)

- Es sei v ein vorgegebener Verlust. Dessen Wahrscheinlichkeit, bedingt unter der Information, dass ein Verlust eingetreten ist, lautet

$$\begin{aligned} & P(\{V=v\}|V>VaR) \\ &= P(\{V=v\} \cap \{V>VaR\}) / P(\{V>VaR\}) \end{aligned}$$

- Nenner: Summe der Wahrscheinlichkeiten aller Verluste, die den VaR überschreiten.
- Zähler: hier benötigt man eine Fallunterscheidung.

95

Bedingte Wahrscheinlichkeiten (2)

- Fall 1: $v \leq VaR$.

$$\begin{aligned} & P(\{V=v\}|V>VaR) \\ &= P(\{V=v\} \cap \{V>VaR\}) / P(\{V>VaR\}) \\ &= 0 \end{aligned}$$

- Fall 2: $v > VaR$.

$$\begin{aligned} & P(\{V=v\}|V>VaR) \\ &= P(\{V=v\} \cap \{V>VaR\}) / P(\{V>VaR\}) \\ &= P(\{V=v\}) / P(\{V>VaR\}) \end{aligned}$$

96

Beispiel (Fortsetzung)

- $F(v) = P(\{V \leq v\})$: Verlustverteilungsfunktion
- $1-F(v)$: W'keit, dass ein Verlust von mehr als v resultiert.

v	-38.147	-35.564	-30.398	-25.232	-20.066	-14.900	-9.734	-4.569
P(v)	0.008	0.000	0.004	0.020	0.020	0.080	0.120	0.196
F(v)	0.008	0.008	0.012	0.032	0.052	0.132	0.252	0.448
1-F(v)	0.992	0.992	0.988	0.968	0.948	0.868	0.748	0.552
v	0.597	5.763	10.929	16.095	21.261	26.427	31.593	34.176
P(v)	0.244	0.144	0.068	0.024	0.048	0.008	0.012	0.004
F(v)	0.692	0.836	0.904	0.928	0.976	0.984	0.996	1.000
1-F(v)	0.308	0.164	0.096	0.072	0.024	0.016	0.004	0

97

Praktische Bestimmung der bedingten Wahrscheinlichkeiten

- Man nimmt alle Verluste, die über dem VaR liegen.
- Man dividiert ihre Wahrscheinlichkeiten jeweils durch die Summe der Wahrscheinlichkeiten der Verluste, die über dem VaR liegen.

98

Beispiel (Fortsetzung)

- Der VaR wurde im Beispiel als 21,261 ($1-p = 5\%$) ermittelt.
- Überschreitungen des Value-at-Risk stellen die folgenden Verluste dar:
26,427, 31,593 und 34,176
- $P(\{V > \text{VaR}\})$
 $= P(\{V = 26,427\}) + P(\{V = 31,593\}) + P(\{V = 34,176\})$
 $= 0,008 + 0,012 + 0,004 = 0,024$

99

Beispiel (Fortsetzung)

- Bedingte Wahrscheinlichkeiten dieser Verluste (alle anderen Verluste haben eine bedingte Wahrscheinlichkeit von 0):
- $P(\{V = 26,427\} | \{V > \text{VaR}\}) = 0,008 / 0,024 = 1/3$
- $P(\{V = 31,593\} | \{V > \text{VaR}\}) = 0,012 / 0,024 = 1/2$
- $P(\{V = 34,176\} | \{V > \text{VaR}\}) = 0,004 / 0,024 = 1/6$

10
0

Beispiel

- Bestimme nun den CVaR als den Erwartungswert der Überschreitungen, basierend auf den eben ermittelten bedingten Wahrscheinlichkeiten:
- CVaR
 $= \frac{1}{3} * 26,427 + \frac{1}{2} * 31,593 + \frac{1}{6} * 34,176$
 $= 30,3015$

10
1

Beispiel (Übungsaufgabe)

10
2

6.3 Risikoverbundeffekte von Korrelationen

Ausgangspunkt

- Die Varianz der Summe zweier Zufallsgrößen ist nicht die Summe ihrer Varianzen:
- $\text{Var}(X_1+X_2) = \text{Var}(X_1)+\text{Var}(X_2)+2*\text{cov}(X_1, X_2)$

10
3

10
4

Kovarianz - Definition

- Die Kovarianz ist dabei definiert als:
$$\text{cov}(X_1, X_2) = E([X_1 - E(X_1)] * [X_2 - E(X_2)])$$
- Es gilt der Verschiebungssatz:
$$\text{cov}(X_1, X_2) = E(X_1 * X_2) - E(X_1) * E(X_2)$$
- Im Fall $X_1 = X_2$ ist die Kovarianz einfach die Varianz von X_1 .

10
5

Kovarianz - Rechenregeln

- Es gelten (X, X_1 und X_2 sind Zufallsvariablen, a ist eine Zahl):
$$\text{cov}(X_1, X_2) = \text{cov}(X_2, X_1)$$
$$\text{cov}(X, X_1 + X_2) = \text{cov}(X, X_1) + \text{cov}(X, X_2)$$
$$\text{cov}(X_1, X_2 + a) = \text{cov}(X_1, X_2)$$
$$\text{cov}(a * X_1, X_2) = a * \text{cov}(X_1, X_2)$$

10
6

Der Korrelationskoeffizient

- Der Korrelationskoeffizient von X_1 und X_2 ist die Kovarianz der auf eine Varianz von 1 normierten Größen $X_1/\text{Std}(X_1)$ und $X_2/\text{Std}(X_2)$
$$\text{Corr}(X_1, X_2) = \frac{\text{Cov}(X_1, X_2)}{(\text{Std}(X_1) * \text{Std}(X_2))}$$
- Dieser Wert liegt immer zwischen -1 und +1 und ist deshalb einfacher zu interpretieren als die Kovarianz.

10
7

Anwendung

- Es seien Z_1 und Z_2 die (risikobehafteten) Zahlungen zweier Wertpapiere im Zeitpunkt $t+1$.
- Die Stückzahlen der beiden Papiere seien N_1 und N_2 .
- Dann sind die Gesamtzahlungen dieses Portfolios $N_1 * Z_1 + N_2 * Z_2$
- Wie hoch ist dann die Varianz als Risikomaß für die stochastischen Portfoliozahlungen?

10
8

Bestimmung der Portfoliovarianz

- $\text{Var}(N_1 \cdot Z_1 + N_2 \cdot Z_2)$
 $= \text{Var}(N_1 \cdot Z_1) + \text{Var}(N_2 \cdot Z_2) + 2 \cdot \text{cov}(N_1 \cdot Z_1, N_2 \cdot Z_2)$
 $= N_1^2 \cdot \text{Var}(Z_1) + N_2^2 \cdot \text{Var}(Z_2)$
 $+ 2 \cdot N_1 \cdot N_2 \cdot \text{cov}(Z_1, Z_2)$

10
9

Idee: Portfoliodiversifikation

- Gegeben sei ein zu investierendes Vermögen.
- Dann fährt man üblicherweise besser, wenn man das Vermögen über mehrere Papiere streut als wenn man alles in ein Papier investieren würde.

11
0

Beispiel

- Gegeben seien zwei Wertpapiere mit einem Preis von jeweils 100 Geldeinheiten.
- 1000 Geldeinheiten sollen investiert werden.
- Es gebe drei Zustände:

	Zustand 1 (p=0,25)	Zustand 2 (p=0,5)	Zustand 3 (p=0,25)
Z ₁	102	108	110
Z ₂	103	105	102

11
1

Bestimmung der Varianzen der einzelnen Papiere

- Papier 1:
 $E(Z_1) = 0,25 \cdot 102 + 0,5 \cdot 108 + 0,25 \cdot 110 = 107$
 $\text{Var}(Z_1) = 0,25 \cdot [102 - 107]^2 + 0,5 \cdot [108 - 107]^2$
 $+ 0,25 \cdot [110 - 107]^2 = 9$
- Papier 2:
 $E(Z_2) = 0,25 \cdot 103 + 0,5 \cdot 105 + 0,25 \cdot 102 = 103,75$
 $\text{Var}(Z_2) = 0,25 \cdot [103 - 103,75]^2 + 0,5 \cdot [105 - 103,75]^2$
 $+ 0,25 \cdot [102 - 103,75]^2 = 1,6875$

11
2

Bestimmung der Kovarianz beider Papiere

- $\text{Cov}(Z_1, Z_2)$
= $0,25 \cdot [102 - 107] \cdot [103 - 103,75]$
+ $0,5 \cdot [108 - 107] \cdot [105 - 103,75]$
+ $0,25 \cdot [110 - 107] \cdot [102 - 103,75]$
= $0,25$

11
3

Bestimmung des Korrelationskoeffizienten

- $\text{Corr}(Z_1, Z_2)$
= $0,25 / (\text{Wurzel}(9) \cdot \text{Wurzel}(1,6875)) \approx 0,0642$

11
4

Variante 1: Investition des gesamten Vermögens in das Papier mit der niedrigeren Varianz

- Papier 2 hat die niedrigere Varianz
 $\text{Var}(Z_2) = 1,6875 < \text{Var}(Z_1) = 9$
- Man erhält 10 Stück von Papier 2 (zu investierendes Vermögen: 1000 GE, Preis = 100)
- $\text{Var}(10 \cdot Z_2) = 10^2 \cdot \text{Var}(Z_2) = 10^2 \cdot 1,6875 = 168,75$

11
5

Variante 2: Streuung der Investition

- Alternativ: investiere in beide Papiere:
- Kaufe z.B. 2 Stück von Papier 1 (obwohl dies eine höhere Varianz als Papier 2 aufweist) und 8 Stück von Papier 2:
$$\begin{aligned} \text{Var}(2 \cdot Z_1 + 8 \cdot Z_2) &= 2^2 \cdot \text{Var}(Z_1) + 8^2 \cdot \text{Var}(Z_2) \\ &\quad + 2 \cdot 2 \cdot 8 \cdot \text{cov}(Z_1, Z_2) \\ &= 152 \end{aligned}$$

11
6

Ergebnis

- Obwohl Papier 2 die niedrigere Varianz hat als Papier 1, so ist eine komplette Investition in Papier 2 dennoch riskanter (Varianz = 168,75) als eine Investition, bei der $\frac{1}{5}$ des Vermögens in das Papier mit der höheren Varianz und $\frac{4}{5}$ in das Papier mit der niedrigeren Varianz investiert werden (Gesamtvarianz = 152).