

Il VaR per la misurazione dei rischi di mercato



Prof. Ugo Pomante

Università di Roma “Tor Vergata”

Agenda



- ⌘ I rischi di mercato
- ⌘ I modelli VaR
- ⌘ L'approccio varianze-covarianze
- ⌘ La stima della volatilità
- ⌘ Il livello di confidenza
- ⌘ Il VaR di portafoglio
- ⌘ Il mapping
- ⌘ Limiti dell'approccio varianze-covarianze

I rischi di mercato

- ⌘ Rischi di mercato: rischi connessi all'attività di negoziazione di valori mobiliari (*trading*)
- ⌘ Def. \Rightarrow *rischio di variazioni del valore di mercato di uno strumento o di un portafoglio di strumenti finanziari connesse a variazioni inattese dei fattori di mercato* (prezzi azionari, tassi di interesse, tassi di cambio e volatilità di tali variabili)
- ⌘ La distinzione fra portafoglio di trading e portafoglio immobilizzato deriva da vigilanza e normativa contabile

I rischi di mercato

⌘ Rischi di mercato \Rightarrow rilevanza crescente in seguito a:

- ⌘ titolarizzazione
- ⌘ diffusione "mark-to-market"
- ⌘ episodi di crisi (Barings, LTCM, ecc.)
- ⌘ requisiti patrimoniali Basilea 1993

⌘ Tipologie

- ⌘ Rischio di interesse
- ⌘ Rischio di cambio
- ⌘ Rischio azionario
- ⌘ Rischio merci
- ⌘ Rischio volatilità

I rischi di mercato



⌘ Approccio tradizionale alla misurazione fondato su valori nominali

⌘ Problemi:

- ⏏ Non si tiene in considerazione il diverso valore di mercato delle posizioni di rischio
- ⏏ Impossibilità di cogliere il diverso grado di sensibilità di posizioni differenti a variazioni dei fattori di mercato
- ⏏ Non si tengono in considerazione le condizioni di volatilità e di correlazione dei prezzi/tassi

I rischi di mercato

Valore nominale e di mercato di due posizioni azionarie

Titolo azionario	A	B
Valore nominale (€)	10	10
Prezzo di mercato (€)	100	10
Dimensione posizione (numero di titoli)	100	100
Valore nominale posizione (€)	1.000	1.000
Valore di mercato posizione (€)	10.000	1.000

I rischi di mercato

- ⌘ Questi problemi emergono in modo rilevante per negoziazione opzioni (diversa sensibilità in funzione di prezzo esercizio)
- ⌘ Primi due problemi risolti mediante introduzione mark to market e misure di sensibilità:
 - ⌘ Duration
 - ⌘ Basis point value
 - ⌘ Beta
 - ⌘ Delta
 - ⌘ Gamma
 - ⌘

I rischi di mercato

Valore nominale e *basis point value* di due posizioni obbligatorie

Titolo obbligazionario	BTP 5 anni	BTP 10 anni
Valore nominale (€)	100	100
Prezzo di mercato (€)	100	100
Dimensione posizione (€ mln)	10	10
Duration modificata (anni)	3,5	7
Valore nominale posizione (€ mln)	10	10
Valore di mercato posizione (€ mln)	10	10
<i>Basis point value</i> (€)	3.500	7.000

I rischi di mercato

⌘ Problemi residui:

- ☒ Utilizzo di misure diverse per posizioni diverse \Rightarrow linguaggio diverso ostacola comunicazione orizzontale e verticale
- ☒ Le misure di sensibilità non sono “additive”
 \Rightarrow impossibile ottenere una misura di rischio complessiva
- ☒ Mancata considerazione del diverso grado di volatilità e correlazione dei differenti fattori di mercato

I rischi di mercato

Valore di mercato, basis point value e volatilità



Titolo obbligazionario	BTP 5 anni	BTP anni
Valore nominale (€)	100	100
Prezzo di mercato (€)	100	100
Dimensione posizione (€ mln)	20	10
Duration modificata	3,5	7
Valore nominale (€)	20	10
Valore di mercato posizione (€)	20	10
Basis points value (€)	7000	7000
Volatilità tasso di rendimento	3%	2%

I modelli VaR



⌘ Necessità misura di rischio che:

- ☑ Rifletta il diverso valore di mercato delle posizioni di rischio
- ☑ Rifletta il diverso grado di sensibilità delle posizioni alle variazioni dei fattori di mercato
- ☑ Rifletta il diverso grado di volatilità dei fattori di mercato
- ☑ Consenta di aggregare i rischi di posizioni diverse
- ☑ Agevoli comunicazione verticale e orizzontale



Value at Risk (VaR) o Capital at Risk (CaR)

I modelli VaR

- ⌘ *Quesito: qual è la perdita massima che potrebbe essere subita nel corso di un certo orizzonte temporale, tale che vi sia una probabilità molto bassa, per esempio pari all'1%, che la perdita effettiva risulti superiore a tale importo?*
- ⌘ Definizione di rischio basata su 3 elementi:
 - ☒ la massima perdita potenziale che una posizione può subire,
 - ☒ con un certo livello di confidenza,
 - ☒ in un determinato orizzonte temporale

$$\Pr(L > VaR) = 1 - c$$

I modelli VaR

⌘ Diversi approcci per la misurazione del VaR:

- ☒ Varianze-covarianze (parametrico):

 - ☒ Delta Normal

 - ☒ Asset Normal

- ☒ Simulazioni:

 - ☒ Storiche

 - ☒ Ibrido

 - ☒ Monte Carlo

I modelli VaR

⌘ Diverse applicazioni dei modelli VaR:

- ☒ Controllo dei rischi \Rightarrow limiti
- ☒ Misurazione delle redditività corrette per il rischio \Rightarrow RAPM
- ☒ *Pricing*
- ☒ Allocazione del capitale

L'approccio varianze-covarianze

- ⌘ Il VaR di una posizione è stimato come prodotto di tre elementi:
 - ☒ Il valore di mercato della posizione (VM)
 - ☒ la sensibilità del valore di mercato della posizione a variazioni del fattore di mercato (δ)
 - ☒ la potenziale variazione sfavorevole del fattore di mercato, ottenuta come prodotto fra:
 - ☒ la volatilità stimata di tale fattore di mercato (σ)
 - ☒ un fattore scalare α corrispondente al livello di confidenza desiderato

$$VaR_i = VM_i \cdot \delta_i \cdot \sigma_i \cdot \alpha$$

L'approccio varianze-covarianze

Esempio:


⌘ BTP decennali per nominali €1mln

☒ $P_{\text{tel quel}} = 105$

☒ $DM = 7 \text{ anni}$

☒ $\sigma_{\text{rend.gg.}} = 15 \text{ b.p. (0,15\%)}$

☒ $\alpha = 2,326 \text{ (c = 99\%)}$


$$VaR_{BTP} = 1.050.000 \cdot 7 \cdot 0,15\% \cdot 2,326 = 25.644,15$$

La stima della volatilità

Tre principali criteri alternativi

- Volatilità storica



Backward looking

- Volatilità implicita



Option prices: forward looking

- Modelli Garch(econometrici)



Volatility changes over time \Rightarrow autoregressive

La stima della volatilità

⌘ La volatilità storica

$$\sigma_t = \sqrt{\frac{\sum_{i=t-n}^{t-1} (R_i - \bar{R})^2}{n-1}}$$

⌘ Ipotesi media nulla

$$\sigma_t = \sqrt{\frac{\sum_{i=t-n}^{t-1} R_i^2}{n-1}}$$

La stima della volatilità

⌘ Volatilità storica

⌘ Problemi:

☒ definizione dell'orizzonte temporale storico \Rightarrow
orizzonte maggiore = maggior contenuto
informativo e minor aggiornamento dati

☒ definizione dell'orizzonte temporale futuro

⌘ Due criteri alternativi:

☒ Medie mobili semplici

☒ Medie mobili esponenziali

La stima della volatilità *(segue)*

$$\sigma_t = \sqrt{\frac{\sum_{t=1}^n (R_i - \bar{R})^2}{n-1}}$$

Variazioni mensili dell'indice Morgan Stanley Italia (10/96-10/98)

01/10/96	6,74%	01/10/97	6,87%
01/11/96	-5,38%	01/11/97	-3,20%
01/12/96	6,92%	01/12/97	4,05%
01/01/97	0,89%	01/01/98	7,68%
01/02/97	14,42%	01/02/98	11,27%
01/03/97	-3,76%	01/03/98	4,84%
01/04/97	-1,93%	01/04/98	20,14%
01/05/97	5,34%	01/05/98	-7,65%
01/06/97	-1,47%	01/06/98	1,86%
01/07/97	10,66%	01/07/98	1,33%
01/08/97	7,76%	01/08/98	3,07%
01/09/97	-2,37%	01/09/98	-16,69%

Deviazione standard = 7,77%

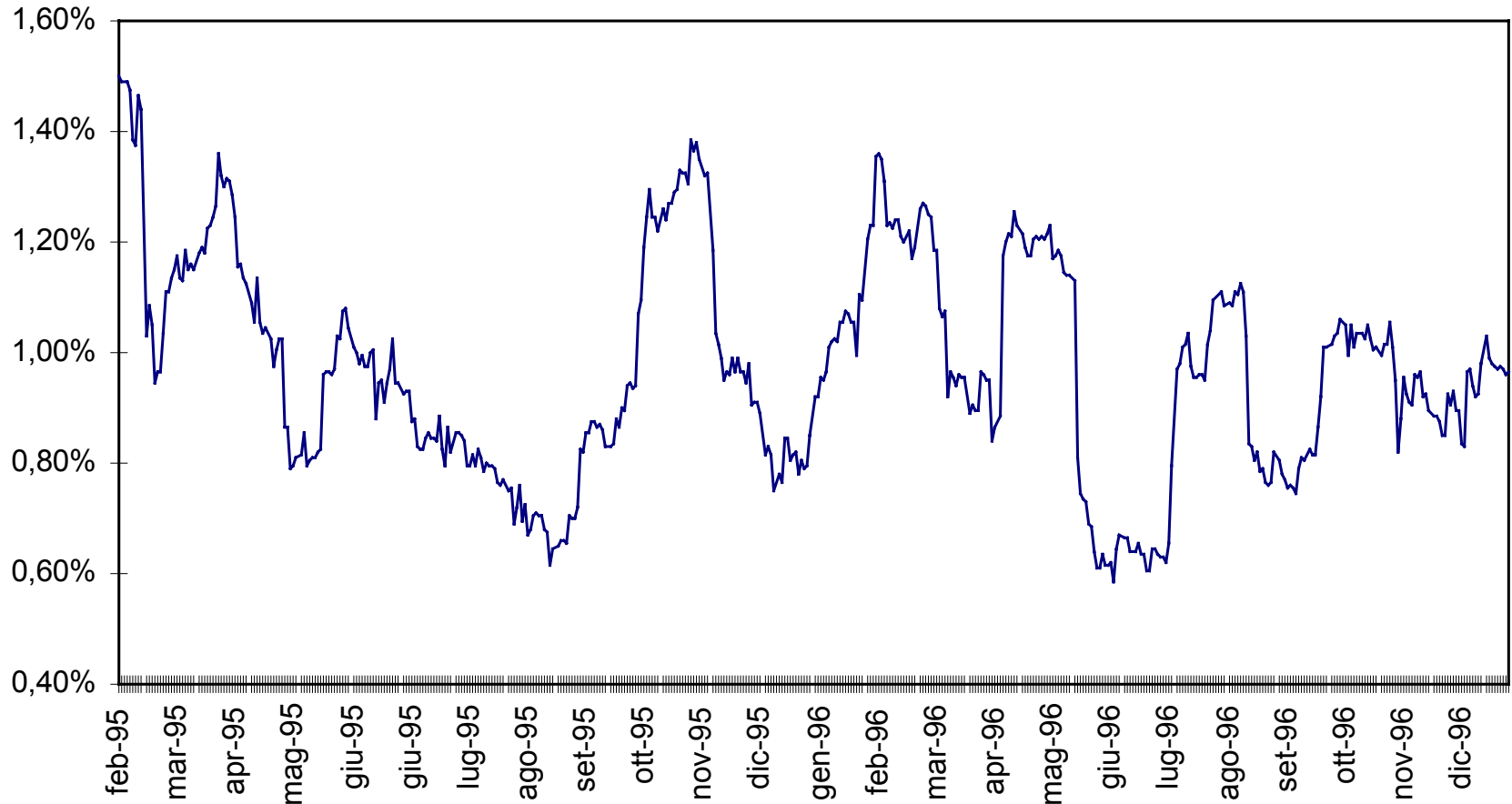
La stima della volatilità

⌘ Medie mobili semplici

- ☒ Una media mobile è una media relativa a un numero fisso di dati che “slittano” nel tempo: il passaggio del tempo fa sì che il dato più lontano venga sostituito da quello più recente.
- ☒ Problema: “echo effect”

Esempio medie mobili semplici

Volatilità giornaliera del MIB 30 (medie mobili a 25 gg. - 1995-1996)



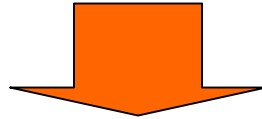
La stima della volatilità

Exponentially weighted moving average (EWMA)

x_t = rendimento del giorno t

λ = decay factor (maggiore λ , maggiore persistenza, minore “decay”)

$$\frac{\lambda^0 x_{t-1} + \lambda x_{t-2} + \lambda^2 x_{t-3} + \lambda^3 x_{t-4} + \dots + \lambda^{n-1} x_{t-n}}{1 + \lambda + \lambda^2 + \lambda^3 + \dots + \lambda^{n-1}} \quad 0 < \lambda < 1$$



$$(1 - \lambda) \sum_{i=1}^{\infty} \lambda^{i-1} x_{t-i}$$

Stima volatilità

⌘ Stima volatilità con EWMA

$$\sigma_t = \sqrt{(1-\lambda) \sum_{i=1}^{\infty} \lambda^{i-1} (x_{t-i} - \bar{x})^2}$$

⌘ Se ipotesi rendimento medio = 0

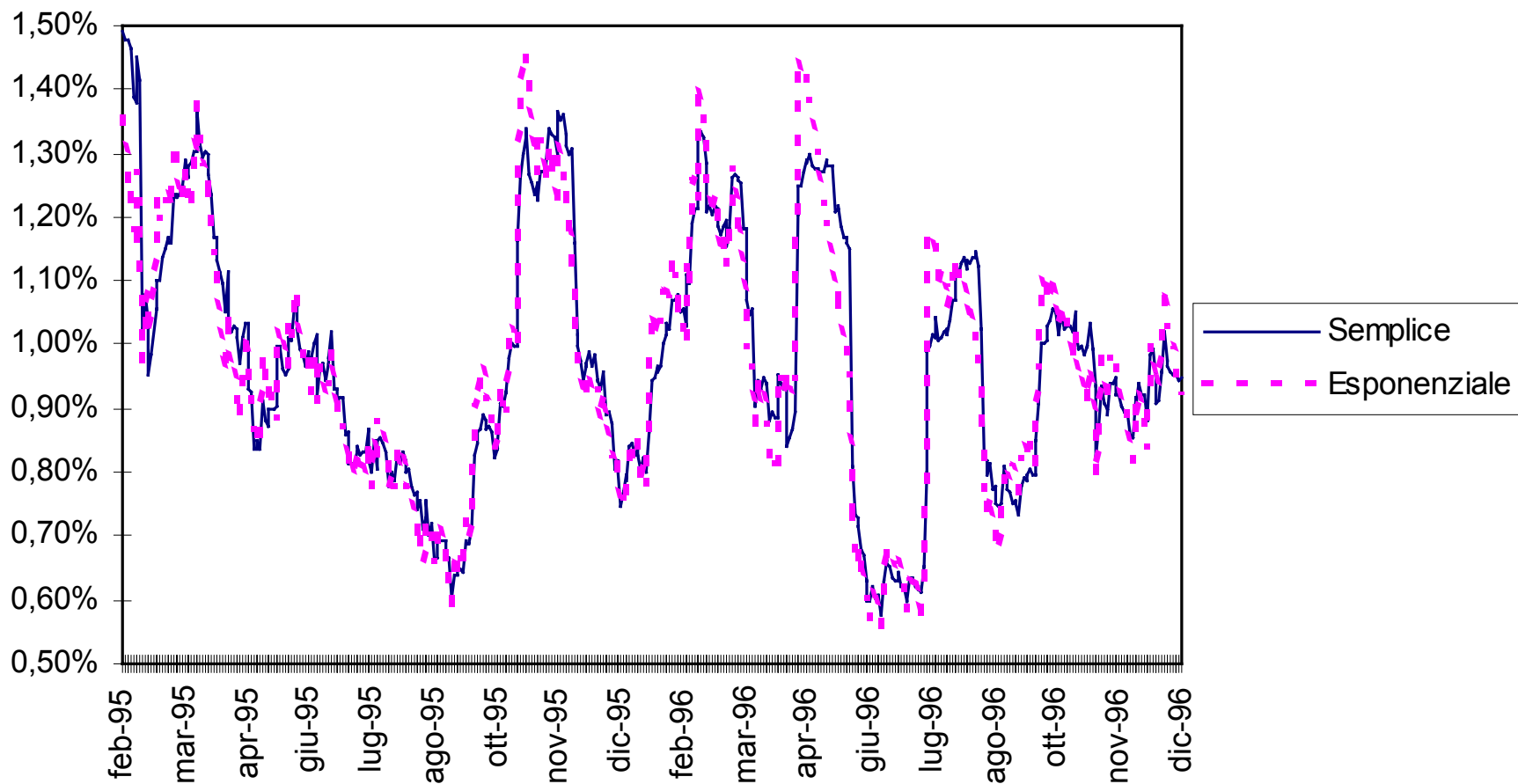
$$\sigma_t = \sqrt{(1-\lambda) \sum_{i=1}^{\infty} \lambda^{i-1} (x_{t-i})^2}$$

Stima volatilità

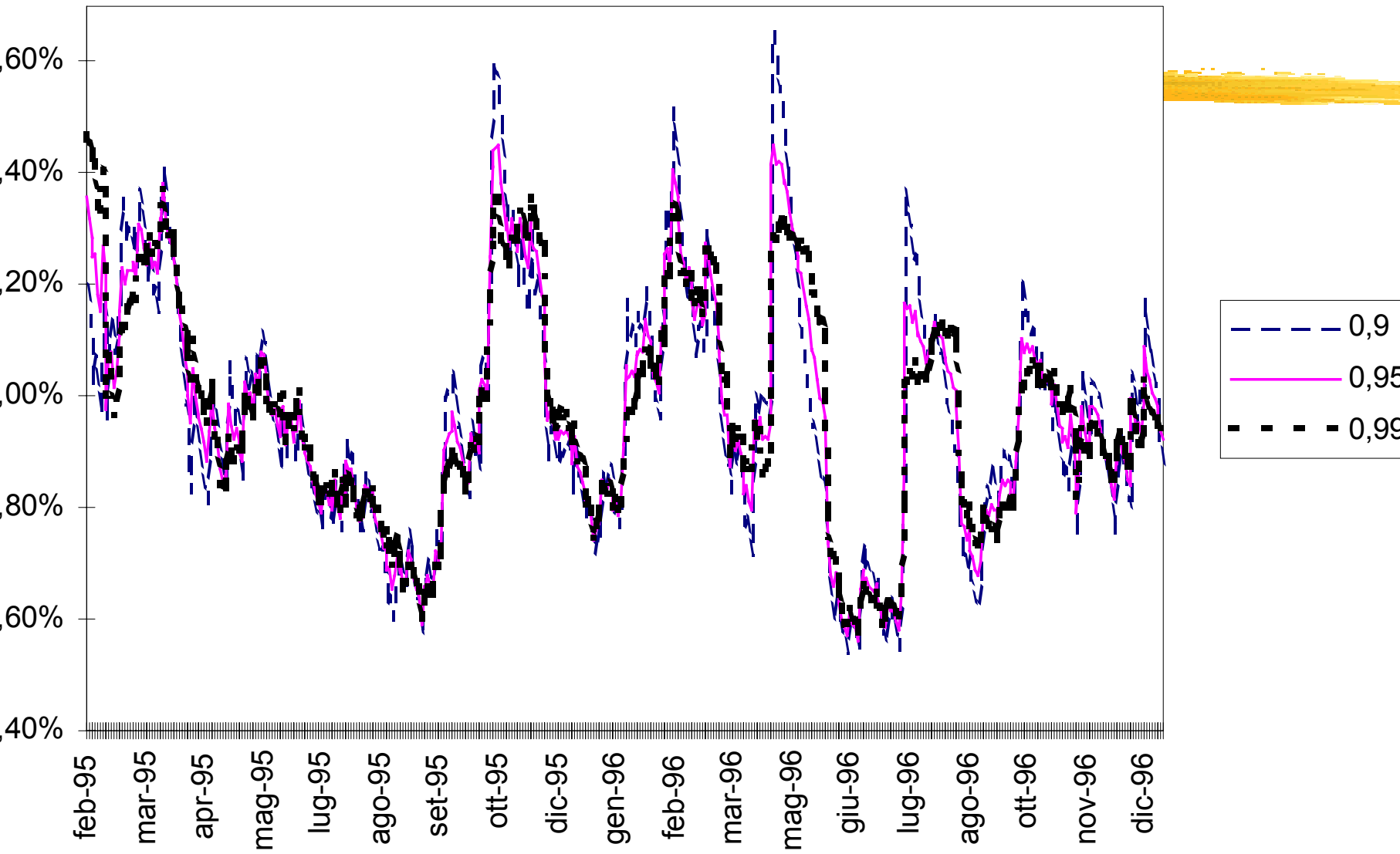
- ⌘ Le osservazioni passate ricevono un peso inferiore a quelle recenti
- ⌘ Maggiore è λ , minore è la rapidità con la quale le osservazioni “perdono peso” con il passare del tempo
- ⌘ Maggiore λ = minore decay
- ⌘ Se $\lambda = 1 \Rightarrow$ media mobile semplice

Esempio stima volatilità EWMA

Volatilità giornaliera del MIB30 (1/1/95-31/12/96)



Volatilità giornaliera del MIB 30 con diversi decay factor



La stima della volatilità

⌘ I modelli GARCH \Rightarrow generalized autoregressive conditional heteroscedasticity

☑ riconoscono che la varianza “varia” nel tempo

☑ modellano la volatilità in modo autoregressivo

☑ la varianza al tempo t è stimata sulla base di 2 componenti: la varianza al tempo $t-1$ e lo shock di mercato relativo a $t-1$

La stima della volatilità

⌘ Modello Garch (p,q)

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2 + \dots + \alpha_p \varepsilon_{t-p}^2 + \beta_1 \sigma_{t-1}^2 + \beta_2 \sigma_{t-2}^2 + \dots + \beta_q \sigma_{t-q}^2$$

⌘ Modello Garch (1,1):

⏏ la varianza al tempo t è funzione di tre fattori

⏏ una costante, la quale non dovrebbe risultare significativamente diversa da zero

⏏ la previsione della varianza effettuata in $t-1$

⏏ l'errore di previsione

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2 + \beta_1 \sigma_{t-1}^2$$

La stima della volatilità

⌘ La volatilità implicita

- ☒ Ricavo dal valore di mercato delle opzioni la volatilità “attesa” dal mercato
- ☒ Tipicamente si utilizzano i prezzi delle opzioni at the money e si segue un processo iterativo
 - ☒ (1) scelta di un modello di pricing
 - ☒ (2) calcolo del valore teorico
 - ☒ (3) modifica valore volatilità fino a quando il prezzo teorico non coincide con quello di mercato

La stima della volatilità



⌘ Problemi volatilità implicita

- ☒ non esistono opzioni quotate per tutte le variabili finanziarie
- ☒ possibilità mercato opzioni poco liquido o premi per il rischio di controparte
- ☒ problema modello teorico di pricing: deve essere quello adottato dagli operatori



⌘ Volatilità implicita poco utilizzata per RM

L'orizzonte temporale

⌘ La scelta dell'orizzonte temporale di riferimento

- ☒ Fattore soggettivo \Rightarrow holding period
- ☒ Fattore oggettivo \Rightarrow liquidità posizione
(liquidità mercato e dimensione posizione)
- ☒ E' comunque possibile fondarsi su stime di volatilità giornaliera se ipotesi indipendenza seriale dei rendimenti dei fattori di mercato

$$\sigma_T = \sigma_G \sqrt{T}$$

Una verifica dell'ipotesi di indipendenza seriale (1/1/95-31/12/96)

	<i>Volatilità giornaliera</i>	<i>Volatilità settimanale</i>	<i>Volatilità mensile</i>
		<i>MIB 30</i>	
EFFETTIVA	1,02%	2,64%	6,01%
STIMATA	-	2,28%	4,78%
ERRORE	-	0,37%	1,24%
		<i>S&P 500</i>	
EFFETTIVA	0,63%	1,40%	2,40%
STIMATA	-	1,40%	2,94%
ERRORE	-	0,00%	-0,54%
		<i>CAC 40</i>	
EFFETTIVA	0,96%	2,07%	4,00%
STIMATA	-	2,14%	4,49%
ERRORE	-	-0,07%	-0,50%
		<i>Nikkei</i>	
EFFETTIVA	1,23%	2,68%	6,30%
STIMATA	-	2,75%	5,76%
ERRORE	-	-0,07%	0,54%
		<i>FTSE 100</i>	
EFFETTIVA	0,61%	1,52%	5,16%
STIMATA	-	1,35%	2,84%
ERRORE	-	0,16%	2,31%

Il livello di confidenza



Il problema del livello di confidenza

- ☒ La deviazione standard è una misura di variabilità media \Rightarrow non racchiude tutte le possibili variazioni del fattore di mercato
- ☒ Occorre definire un livello probabilistico (es. 99%) che racchiude la gamma di eventi considerati
- ☒ Esempio: posizione lunga azionaria sul MIB 30

Rendimenti
storici giornalieri
del MIB 30
da 1/6/98 a
16/10/98

(100 gg.)



In 12 giorni su
100 le perdite
sarebbero state
superiori alla
deviazione
standard

La perdita max.
sarebbe stata 4
volte superiore
alla deviazione
standard

<i>Data</i>	R_t $\ln(P_t/P_{t-1})$	<i>Data</i>	R_t $\ln(P_t/P_{t-1})$	<i>Data</i>	R_t $\ln(P_t/P_{t-1})$	<i>Data</i>	R_t $\ln(P_t/P_{t-1})$
1-giu-98	0,01%	6-lug-98	0,47%	10-ago-98	-0,58%	14-set-98	2,03%
2-giu-98	0,21%	7-lug-98	-0,23%	11-ago-98	-1,32%	15-set-98	0,77%
3-giu-98	-0,96%	8-lug-98	1,01%	12-ago-98	1,42%	16-set-98	0,75%
4-giu-98	1,11%	9-lug-98	-0,67%	13-ago-98	-0,86%	17-set-98	-2,58%
5-giu-98	1,72%	10-lug-98	0,50%	14-ago-98	-1,14%	18-set-98	0,12%
8-giu-98	0,17%	13-lug-98	0,07%	17-ago-98	1,95%	21-set-98	0,37%
9-giu-98	0,24%	14-lug-98	1,06%	18-ago-98	1,60%	22-set-98	0,56%
10-giu-98	-0,55%	15-lug-98	-0,24%	19-ago-98	-0,29%	23-set-98	3,48%
11-giu-98	-1,60%	16-lug-98	0,78%	20-ago-98	-0,59%	24-set-98	-2,22%
12-giu-98	0,39%	17-lug-98	0,23%	21-ago-98	-0,95%	25-set-98	0,19%
15-giu-98	-2,01%	20-lug-98	-0,22%	24-ago-98	0,64%	28-set-98	0,38%
16-giu-98	0,98%	21-lug-98	-1,62%	25-ago-98	0,43%	29-set-98	0,03%
17-giu-98	1,78%	22-lug-98	-0,09%	26-ago-98	-0,80%	30-set-98	-3,10%
18-giu-98	-0,07%	23-lug-98	-2,11%	27-ago-98	-3,91%	1-ott-98	-3,06%
19-giu-98	-0,52%	24-lug-98	0,09%	28-ago-98	-1,49%	2-ott-98	1,63%
22-giu-98	0,24%	27-lug-98	0,57%	31-ago-98	-7,04%	5-ott-98	-1,41%
23-giu-98	1,46%	28-lug-98	-1,50%	1-set-98	3,79%	6-ott-98	-0,40%
24-giu-98	1,19%	29-lug-98	-0,45%	2-set-98	-0,38%	7-ott-98	-1,42%
25-giu-98	-0,32%	30-lug-98	1,56%	3-set-98	-0,83%	8-ott-98	-1,16%
26-giu-98	0,35%	31-lug-98	-1,97%	4-set-98	-0,86%	9-ott-98	2,57%
29-giu-98	0,47%	3-ago-98	-0,74%	7-set-98	2,51%	12-ott-98	1,34%
30-giu-98	-0,41%	4-ago-98	-3,69%	8-set-98	2,45%	13-ott-98	-0,29%
1-lug-98	1,29%	5-ago-98	0,86%	9-set-98	-1,70%	14-ott-98	1,07%
2-lug-98	-0,19%	6-ago-98	0,76%	10-set-98	-2,62%	15-ott-98	4,09%
3-lug-98	0,47%	7-ago-98	-0,02%	11-set-98	2,90%	16-ott-98	0,85%
<i>Media</i>				-0,03%			
<i>Deviazione standard</i>				1,65%			
<i>Asimmetria</i>				-0,69			
<i>Curtosi</i>				2,87			
<i>Numero di giorni in cui ASS(Rt) > Dev. Std.</i>				23			
<i>Numero di gorni in cui Rt < - (Dev.Std.)</i>				12			
<i>Max</i>				4,09%			
<i>Min</i>				-7,04%			

Il livello di confidenza

- ⌘ Soluzione: ipotesi di distribuzione normale dei rendimenti dei fattori di mercato

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\left(\frac{1}{2\sigma^2}\right) \cdot (x - \mu)^2\right]$$

- ⌘ x = rendimento del fattore di mercato
- ⌘ μ = media del rendimento del fattore di mercato
- ⌘ σ = deviazione standard del rendimento del fattore di mercato

Il livello di confidenza

⌘ Se vale questa ipotesi, è possibile calcolare la probabilità che la variazione del fattore di mercato sia contenuta in un intervallo compreso fra $\mu + \alpha - \text{un certo multiplo di } \sigma$

$$\Pr ob[x < (\mu + \alpha\sigma)] = \int_{-\infty}^{\mu + \alpha\sigma} f(x)dx = \Pr ob(Z < \alpha) = 1 - c$$

⌘ Esempi:

$$\left\{ \begin{array}{l} \int_{\mu - \sigma}^{\mu + \sigma} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2}(x - \mu)^2\right] dx = 0,6826 = 68,26\% \\ \int_{\mu - 2\sigma}^{\mu + 2\sigma} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2}(x - \mu)^2\right] dx = 0,9544 = 95,44\% \end{array} \right.$$

Il livello di confidenza

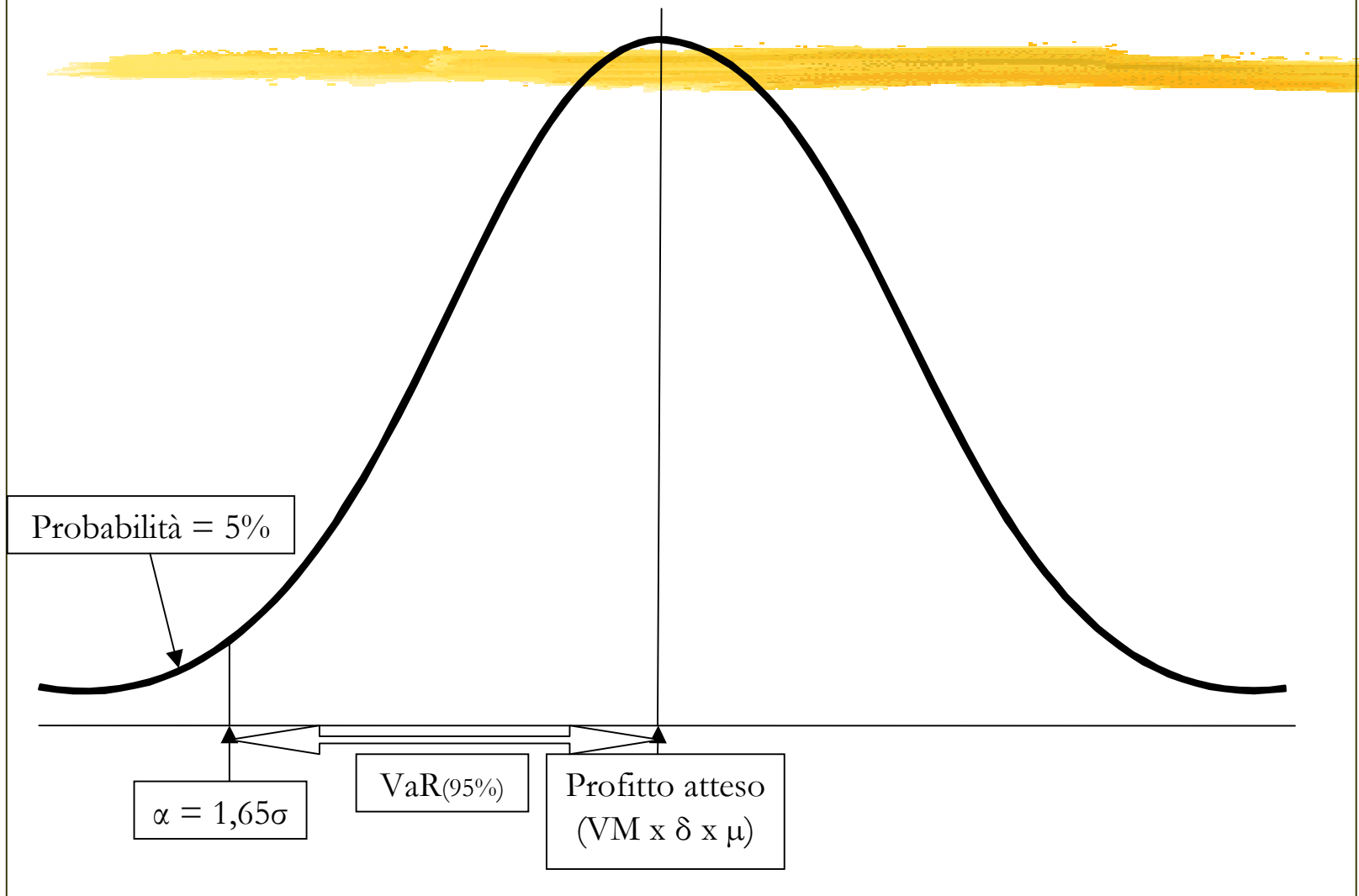
- ⌘ Considerando un multiplo pari a 2 volte σ si trascura il 5% circa (4,56%) dei possibili eventi
- ⌘ In realtà solo metà di questi eventi rappresentano perdite $\Rightarrow 2,28\%$

$$1 - c = \int_{-\infty}^{\mu + 2\sigma} f(x) dx = \text{Prob}(Z < 2) = 2,28\%$$

\Rightarrow livello di confidenza = 97,72%

$$\text{Prob}[x < (\mu + \alpha\sigma)] = \int_{-\infty}^{\mu + \alpha\sigma} f(x) dx = \text{Prob}(Z < \alpha) = 1 - c$$

L'ipotesi di distribuzione normale



Il livello di confidenza

Fattori scalari corrispondenti ai diversi livelli di confidenza

<i>Livello di confidenza</i>	$\alpha = \frac{R^* - \mu}{\sigma}$
99,99%	3,719
99,98%	3,500
99,97%	3,432
99,87%	3,000
99,90%	3,090
99,50%	2,576
99,38%	2,500
99,00%	2,326
98,00%	2,054
97,72%	2,000
97,50%	1,960
97,00%	1,881
96,00%	1,751
95,00%	1,645
93,32%	1,500
84,13%	1,000

Il livello di confidenza

- ⌘ Il valore a rischio è dato dalla differenza fra il profitto atteso e la perdita corrispondente al livello di confidenza desiderato

$$VaR = E(P) - L_c$$

- ⌘ In realtà per i rischi di mercato si ipotizza una distribuzione normale con media nulla

- ⌘ Orizzonte temporale breve: miglior previsione del P di domani è il P di oggi \Rightarrow rendimento atteso nullo
- ⌘ Approccio Bayesiano: principi finanza piuttosto che valore medio storico



$$VaR = L_c$$

Il livello di confidenza

- ⌘ Hp. Deviazione standard dei rendimenti del fattore di mercato = 1%
- ⌘ Se la distribuzione è normale, allora:
 - ☒ 68% probabilità rendimento fra -1% e + 1%
 - ☒ 16% probabilità di una perdita maggiore di 1% \Rightarrow 84% livello di confidenza
 - ☒ 95,4% prob. rend. compreso fra -2% e + 2%
 - ☒ 2,28% probabilità di una perdita maggiore di 2% \Rightarrow 97,72% livello di confidenza

Il livello di confidenza

⌘ Banche più avverse al rischio scelgono livelli di confidenza maggiori

⌘ Molte banche internazionali derivano il livello di confidenza dal proprio rating

☑ (i) Economic capital = VaR

☑ (ii) Livello di confidenza = 99%

☑ \Rightarrow PD banca = 1%

☑ Se PD di una società BBB- = 0,70%
(Moody's) \Rightarrow livello confidenza banca BBB- = 99,3%

Il livello di confidenza

La scelta del livello di confidenza

<i>Classe di rating Moody's</i>	<i>Probabilità di insolvenza a 1 anno</i>	<i>Livello di confidenza</i>
<i>Aaa</i>	0,001%	99,999%
<i>Aa1</i>	0,01%	99,99%
<i>Aa2</i>	0,02%	99,98%
<i>Aa3</i>	0,03%	99,97%
<i>A1</i>	0,05%	99,95%
<i>A2</i>	0,06%	99,94%
<i>A3</i>	0,09%	99,91%
<i>Baa1</i>	0,13%	99,87%
<i>Baa2</i>	0,16%	99,84%
<i>Baa3</i>	0,70%	99,30%
<i>Ba1</i>	1,25%	98,75%

Approcci alternativi


Asset normal vs. delta normal

⌘ Asset normal

- ⌘ Ipotesi di distribuzione normale dei valori di mercato delle posizioni (prezzi)

⌘ Delta normal

- ⌘ Ipotesi di distribuzione normale dei rendimenti dei fattori di mercato

- 
- ⌘ I due approcci coincidono se la sensibilità delle posizioni è lineare (es. posizioni in cambi)

Il VaR di un portafoglio

- ⌘ Il VaR di un portafoglio può essere stimato ricorrendo alla teoria di portafoglio come una funzione di:
- ⊞ Valori di mercato e sensibilità delle singole posizioni
 - ⊞ Volatilità dei singoli fattori di mercato
 - ⊞ Correlazioni fra i rendimenti degli N fattori di mercato

$$VaR_{P,N} = \sqrt{\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N (VM_i \cdot \delta_i \cdot \alpha \cdot \sigma_i) \cdot (VM_j \cdot \delta_j \cdot \alpha \cdot \sigma_j) \cdot \rho_{ij}}$$

Il VaR di un portafoglio

⌘ Esempio: 2 posizioni valutarie

- ☒ Posizione lunga in USD per EUR 50 mln
- ☒ Posizione corta in Yen per EUR 10 mln
- ☒ Volatilità giornaliera EUR/USD = 2%
- ☒ Volatilità giornaliera EUR/YEN = 3%
- ☒ Correlazione EUR/USD – EUR/YEN = 0,6

$$VaR_{USD,YEN} = \sqrt{(50m \cdot 2 \cdot 2\%)^2 + (10m \cdot 2 \cdot 3\%)^2 + 2 \cdot 50m \cdot 2 \cdot 2\% \cdot (-10m) \cdot 2 \cdot 3\% \cdot 0,6} = 1.708.801$$

Il VaR di un portafoglio

⌘ Nel caso di un portafoglio composto da numerose posizioni sensibili a diversi fattori di mercato si ricorre all'uso dell'algebra matriciale

$$\bar{V} = \begin{vmatrix} VaR_1 \\ VaR_2 \\ \dots \\ VaR_N \end{vmatrix} \quad C = \begin{vmatrix} 1 & \rho_{1,2} & \dots & \rho_{1,N} \\ \rho_{2,1} & 1 & \dots & \rho_{2,N} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho_{N,1} & \dots & \dots & 1 \end{vmatrix}$$

$$VaR_P = \sqrt{\bar{V} \cdot C \cdot \bar{V}^T}$$

Il VaR di un portafoglio

⌘ Problemi:

- ⏏ Instabilità correlazioni
- ⏏ Raccordo con meccanismo di attribuzione delle responsabilità

⌘ Possibile soluzione semplificatrice

- ⏏ Ipotesi indipendenza rendimenti fattori di mercato di diversa "categoria"

$$Var_{Tot} = \sqrt{Var_{FX}^2 + Var_{IR}^2 + Var_{Equity}^2}$$

Il VaR di un portafoglio

⌘ Due aspetti importanti

- ☒ 1) Il VaR di un portafoglio di 2 posizioni può risultare inferiore a quello della posizione più rischiosa \Rightarrow *natural hedge*
- ☒ 2) Le correlazioni tendono ad aumentare in corrispondenza di shock di mercato \Rightarrow day-to-day RM è cosa diversa da stress-testing/crises mgmt

Il mapping

- ⌘ La stima del VaR richiede che le singole posizioni del portafoglio vengano “ricondotte” ai fattori di mercato rilevanti

Esempio:

- ⌘ Una posizione lunga in Treasury bond USA equivale a:
 - ⏏ una posizione lunga sul cambio EUR/USD
 - ⏏ una posizione corta sulla curva tassi USD

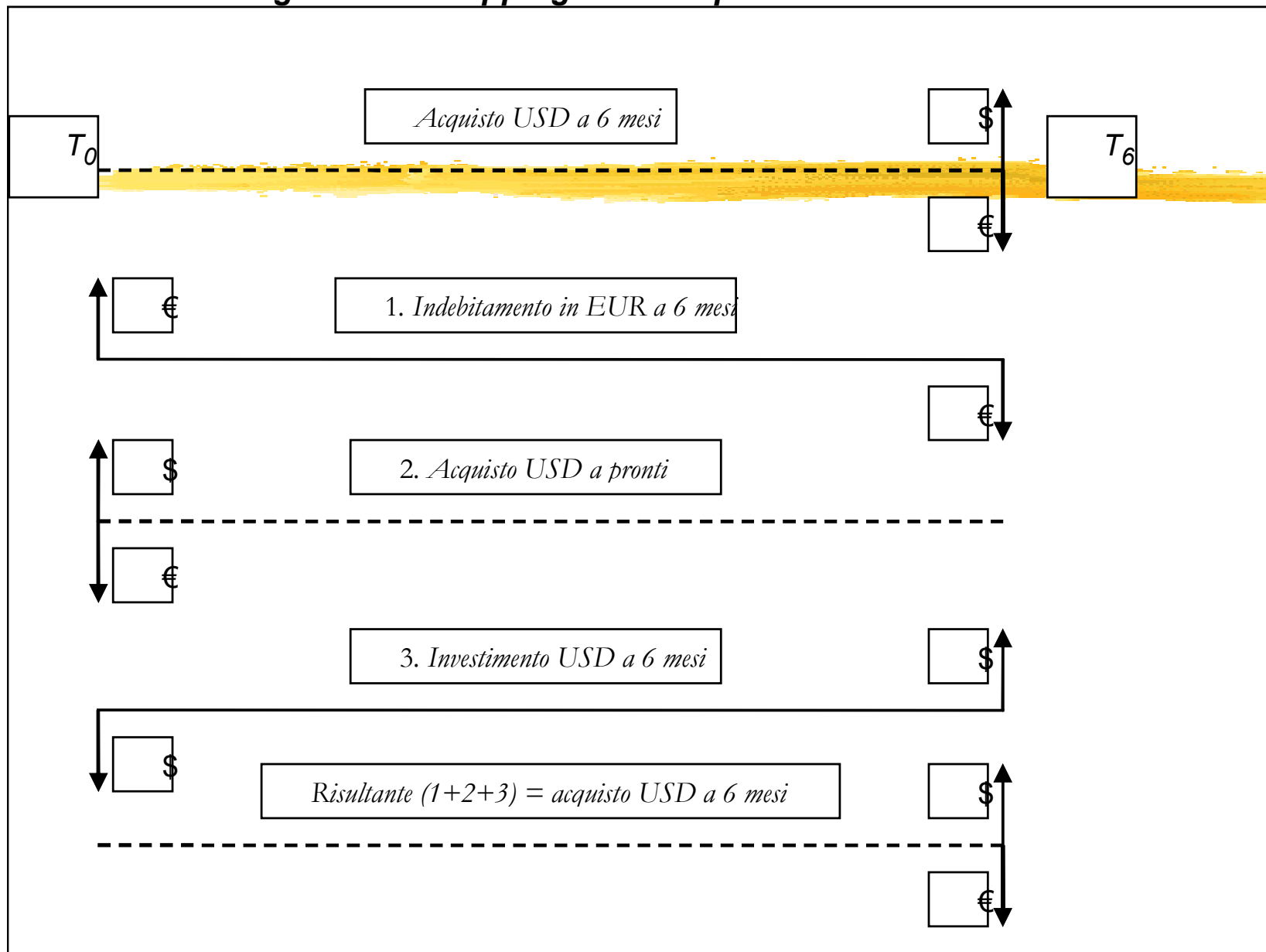
Il mapping

⌘ Una posizione lunga in USD forward a 6 mesi equivale a:

- ☒ Una posizione lunga sul cambio a pronti EUR/USD (acquisto USD a pronti contro EUR)
- ☒ Un indebitamento in EUR con scadenza 6 mesi
- ☒ Un investimento in USD con scadenza 6 mesi

$$F_t = S \cdot \frac{1 + i_d \cdot t}{1 + i_f \cdot t}$$

Figura 2 – Il mapping di un acquisto di dollari a 6 mesi



Mapping

Esempio: acquisto a 6 mesi di USD 1 mln

Tassi di cambio e di interesse

Tasso di cambio a pronti EUR/USD	1,2
Tasso di interesse EUR a 6 mesi	3,50%
Tasso di interesse USD a 6 mesi	2,00%
Tasso di cambio EUR/USD a 6 mesi	1,209

1. Indebitamento in EUR $D_{EUR} = 990.099 \cdot 1,2 = 1.118.119$

2. Acquisto USD a pronti $USD_{spot} = 990.099 \cdot 1,2$

3. Investimento in USD $I_{USD} = \frac{1.000.000}{(1 + 0,02 \cdot 0,5)} = \990.099

Mapping

Volatilità e correlazioni - Fattori di mercato di una posizione a termine

Fattore di mercato	Volatilità	Correlazione con		
		EUR/USD	i_{EUR6m}	i_{USD6m}
Tasso di cambio spot EUR/USD	3%	1	-0,2	+0,4
Tasso di interesse EUR a 6 mesi (i_{EUR6m})	1,5%	-0,2	1	+0,6
Tasso di interesse USD a 6 mesi (i_{USD6m})	1,2%	+0,4	0,6	1

$$VaR_{iEUR6m} = 1.118.119 \cdot 1,5\% \cdot 2,326 \cdot 0,483 = 18.849$$

$$VaR_{iUSD6m} = 990.099 \cdot 1,2\% \cdot 2,326 \cdot 0,490 = 13.549 = \text{€ } 16.259$$

$$VaR_{USDspot} = 990.099 \cdot 3\% \cdot 2,326 = 69.099 = \text{€ } 82.919$$

Mapping

$$\begin{aligned} VaR_{USD6m} &= \sqrt{VaR_{iEUR6m}^2 + VaR_{iUSD6m}^2 + VaR_{USDspot}^2 + 2 \cdot VaR_{iEUR6m} VaR_{iUSD6m} \rho_{iEUR,iUSD} +} \\ &\quad + 2 \cdot VaR_{iEUR6m} VaR_{USDspot} \rho_{iEUR6m,USDspot} + 2 \cdot VaR_{iUSD6m} VaR_{USDspot} \rho_{iUSD6m,USDspot}} \\ &= \sqrt{18.849^2 + 16.259^2 + 82.919^2 + 2 \cdot 18.849 \cdot (-16.259) \cdot 0,6 +} \\ &\quad + 2 \cdot 18.849 \cdot 82.919 \cdot (-0,2) + 2 \cdot (-16.259) \cdot 82.919 \cdot 0,4} = 83.646 \end{aligned}$$

VaR complessivo della posizione in USD
a 6 mesi

Mapping

- ⌘ Posizioni in titoli azionari vengono ricondotte al relativo indice di mercato mediante il beta
- ⌘ Il beta rappresenta in questo caso un indicatore di sensibilità del rendimento del titolo alle variazioni dell'indice di mercato

⌘ VaR titolo

$$VaR_i = VM_i \cdot \beta_i \cdot \sigma_j \cdot \alpha$$

⌘ VaR portafoglio

$$VaR_j = \left(\sum_{i=1}^N VM_i \cdot \beta_i \right) \cdot \sigma_j \cdot \alpha$$

Mapping

Esempio metodo *mapping* all'indice di mercato

Tabella 8 – Esempio di mapping delle posizioni azionarie

	<i>Titolo A</i>	<i>Titolo B</i>	<i>Titolo C</i>	<i>Portafoglio</i>
<i>Valore di Mercato (€ m)</i>	10	15	20	45
<i>Beta</i>	1,4	1,2	0,8	1,067
<i>Posizione virtuale nell'indice (€ m)</i>	14	18	16	48
<i>Volatilità</i>	15,0%	12,0%	10,0%	
<i>Correlazione con A</i>	1	0,5	0,8	
<i>Correlazione con B</i>	0,5	1	0	
<i>Correlazione con C</i>	0,8	0	1	

$$VaR_{P,99\%} = \left(\sum_{i=1}^N VM_i \cdot \beta_i \right) \cdot \sigma_j \cdot \alpha = 48 \cdot 0,07 \cdot 2,326 = 7,817$$

Mapping

Esempio metodo volatilità singoli titoli e correlazioni

Tabella 8 – Esempio di mapping delle posizioni azionarie

	<i>Titolo A</i>	<i>Titolo B</i>	<i>Titolo C</i>	<i>Portafoglio</i>
<i>Valore di Mercato (€ m)</i>	10	15	20	45
<i>Beta</i>	1,4	1,2	0,8	1,067
<i>Posizione virtuale nell'indice (€ m)</i>	14	18	16	48
<i>Volatilità</i>	15,0%	12,0%	10,0%	
<i>Correlazione con A</i>	1	0,5	0,8	
<i>Correlazione con B</i>	0,5	1	0	
<i>Correlazione con C</i>	0,8	0	1	

$$VaR_{P,99\%} = \sqrt{VaR_A^2 + VaR_B^2 + VaR_C^2 + 2VaR_A VaR_B \rho_{A,B} + 2VaR_A VaR_C \rho_{A,C} + 2VaR_B VaR_C \rho_{B,C}} = 9,5$$

Tabella 9 – Il VaR di un portafoglio azionario

				<i>Portafoglio</i>	
	<i>Titolo A</i>	<i>Titolo B</i>	<i>Titolo C</i>	<i>Mapping</i>	<i>Volatilità & Correlazioni</i>
<i>VaR (99%)</i>	3,490	4,187	4,653	7,817	9,589

Mapping

Tabella 9 – Il VaR di un portafoglio azionario

				Portafoglio	
	<i>Titolo A</i>	<i>Titolo B</i>	<i>Titolo C</i>	<i>Mapping</i>	<i>Volatilità & Correlazioni</i>
<i>VaR (99%)</i>	3,490	4,187	4,653	7,817	9,589

Metodo mapping:

- ipotesi di assenza del rischio specifico
- Il rischio sistematico è colto adeguatamente da un modello unifattoriale quale CAPM
- adeguato per portafogli ben diversificati (numero elevato di titoli senza concentrazione)

L'approccio varianze-covarianze

⌘ Ipotesi e limiti dell'approccio varianze-covarianze

- ☑ Ipotesi di distribuzione normale dei rendimenti dei fattori di mercato
- ☑ Stabilità della matrice varianze-covarianze
- ☑ Ipotesi di indipendenza seriale dei rendimenti dei fattori di mercato
- ☑ Ipotesi di sensibilità lineare delle posizioni alle variazioni dei fattori di mercato (payoff lineari)

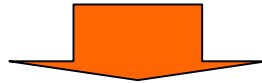
L'approccio varianze-covarianze



Ipotesi distribuzione normale

⌘ In realtà le distribuzioni dei rendimenti dei fattori di mercato:

- ⊞ Presentano code più spesse (*fat tails*) \Rightarrow curtosi maggiore di quella della normale
- ⊞ Sono sovente asimmetriche verso sinistra ("*negative skewness*")



- ⊞ Se la distribuzione reale è leptocurtica il livello di confidenza viene sovrastimato

L'approccio varianze-covarianze

Possibili soluzioni

1. Distribuzione t di Student

- ☒ Interamente definita da media, dev.std. e gradi di libertà
- ☒ Parametro che controlla il grado di curtosi
- ☒ Minore v (gradi di libertà) \Rightarrow code più spesse

Tabella 10 - Confronto fra distribuzione normale e t di Student - Multipli della deviazione standard corrispondenti a diversi livelli di confidenza

Livello di confidenza	Multiplo deviazione standard							
	Distribuzione normale standardizzata	t di Student con v gradi di libertà						
		$v = 10$	$v = 9$	$v = 8$	$v = 7$	$v = 6$	$v = 5$	$v = 4$
99,99%	3,72	6,21	6,59	7,12	7,89	9,08	11,18	15,53
99,50%	2,58	3,58	3,69	3,83	4,03	4,32	4,77	5,60
99,00%	2,33	3,17	3,25	3,36	3,50	3,71	4,03	4,60
98,00%	2,05	2,76	2,82	2,90	3,00	3,14	3,36	3,75
97,50%	1,96	2,63	2,69	2,75	2,84	2,97	3,16	3,50
95,00%	1,64	2,23	2,26	2,31	2,36	2,45	2,57	2,78
90,00%	1,28	1,81	1,83	1,86	1,89	1,94	2,02	2,13

L'approccio varianze-covarianze

Possibili soluzioni

2. Mixture of normals (*RiskMetricsTM*)

- ☒ I rendimenti sono estratti da due distribuzioni normali con media uguale ma ma diversa varianza
- ☒ Funzione di densità:

$$PDF = p_1 \cdot N_1(\mu_1, \sigma_1) + p_2 \cdot N_2(\mu_2, \sigma_2)$$

- ☒ La prima distribuzione ha probabilità > e varianza <
- ☒ Giustificazione empirica: volatilità funzione di due fattori : (i) strutturali e (ii) ciclici o congiunturali
- ☒ I primi incidono in modo permanente sul livello di volatilità

L'approccio varianze-covarianze

Ipotesi di sensibilità lineare

- ⌘ In realtà molti strumenti presentano una sensibilità non lineare : bonds, opzioni, swap
- ⌘ Possibile soluzione: approccio delta-gamma

$$VAR_i = VM_i \cdot \left(\delta_i \cdot \alpha \cdot \sigma_i - \frac{\gamma}{2} \cdot \alpha \cdot \sigma_i^2 \right)$$

- ⌘ In questo modo si tiene conto anche del grado di "curvatura" della relazione fra valore di mercato e fattore di mercato rilevante

L'approccio varianze-covarianze

Ipotesi di sensibilità lineare

- ⌘ Problema: la distribuzione delle variazioni del valore del portafoglio deriva dalla combinazione di un'approssimazione lineare (delta) e di una quadratica (gamma) \Rightarrow la forma funzionale della distribuzione delle variazioni dei valori di mercato non è determinata
- ⌘ Alcuni portafogli di opzioni presentano un *payoff* non monotono \Rightarrow anche l'utilizzo dell'espansione al secondo termine conduce a errori significativi
- ⌘ Possibile soluzione alternativa a delta-gamma: full valuation \Rightarrow modelli di simulazione