ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE

•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•



Università degli Studi di Roma Tre Dipartimento di economia

ESTENSIONE DELLA TECNICA DEGLI ALBERI BI/TRI–NOMIALI AD ALBERI N–NOMIALI. APPLICAZIONE AI PROCESSI DIFFUSIVI CON SALTO

Massimiliano Corradini

Working paper n. 39 2004



•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•ROMATRE•

ISBN 88-7999-752-1





ESTENSIONE DELLA TECNICA DEGLI ALBERI BI/TRI–NOMIALI AD ALBERI N–NOMIALI. APPLICAZIONE AI PROCESSI DIFFUSIVI CON SALTO

Massimiliano Corradini

Working paper n. 39 2004



I Working Papers del Dipartimento di Economia svolgono la funzione di divulgare tempestivamente, in forma definitiva o provvisoria, i risultati di ricerche scientifiche originali. La loro pubblicazione è soggetta all'approvazione del Comitato Scientifico.

Per ciascuna pubblicazione vengono soddisfatti gli obblighi previsti dall'art.1 del D.L.L. 31.8.1945, n. 660 e successive modifiche.

Copie della presente pubblicazione possono essere richieste alla Redazione

Università degli Studi di Roma Tre – Dipartimento di Economia Via Ostiense, 139 – 00154 Roma Tel. 06-57374003 Fax 06-57374093 E-mail: dip_eco@uniroma3.it

Comitato scientifico

Alessandra Carleo Marisa Cenci Valentina Guizzi Loretta Mastroeni Carlo Mottura

Copyright © MMIII ARACNE EDITRICE S.R.L. 00173 Roma, via Raffaele Garofalo, 133 A/B (06) 72672222 – (06) 93781065 telefax (06) 72672233

> www.aracne-editrice.it info@aracne-editrice.it

> ISBN 88-7999-752-1

I diritti di traduzione, di memorizzazione elettronica, di riproduzione e di adattamento anche parziale, con qualsiasi mezzo, sono riservati per tutti i Paesi.

I edizione: maggio 2004

Estensione della tecnica degli alberi bi/tri-nomiali ad alberi N-nomiali. Applicazione ai processi diffusivi con salto.

Massimiliano Corradini

Università degli Studi Roma Tre e-mail: m.corradini@uniroma3.it

Sommario

Nel presente articolo è proposta un'estensione della tecnica degli alberi bi/tri-nomiali, largamente usata per la valutazione di titoli derivati, ad una tecnica basata sulla costruzione di alberi N-nomiali, con N intero arbitrario. Il vantaggio di tale tecnica consiste essenzialmente in 1) utilizzo di probabilità di transizione da un nodo ad un altro deducibili direttamente dall'evoluzione del sottostante in ambito *risk-neutral*; 2) facilità di realizzazione del codice per il calcolo numerico e notevole precisione di calcolo in tempi brevi; 3) agevole trattazione dei processi diffusivi con salto. I risultati ottenuti nel presente articolo sono simili a quelli ottenibili tramite uno schema di calcolo basato sull'integrazione in spazi di dimensione infinita (integrali di cammino di Feynmann). Si confrontino, relativamente al caso di processi stocastici puramente diffusivi, i riferimenti bibliografici [1, 2, 3].

Indice

1	Intr	oduzione	9
2	Il m	etodo degli alberi N-nomiali	13
	2.1	Processi di diffusione	13
	2.2	Processi diffusivi con salto	16
3	Rist	ıltati	18

1 Introduzione

Nella teoria moderna del *pricing* di titoli derivati sono comunemente usate, laddove non esistano soluzioni analitiche in forma chiusa, tecniche numeriche basate sulla costruzione di alberi binomiali o trinomiali. Più in particolare, si supponga di dover determinare il valore all'istante t_0 di un titolo derivato \mathcal{F} su un sottostante S(t), con *maturity* T e valore a scadenza $\phi(S_T)$. Si ricorda che, se il valore del sottostante S(t) soddisfa l'equazione differenziale stocastica

$$\begin{cases} dS(t) = \mu(S(t), t)dt + \sigma(S(t), t)dz(t) \\ S(t_0) = S \end{cases}, \tag{1}$$

dove $\mu(S(t),t)$ e $\sigma(S(t),t)$ sono, rispettivamente, il drift e la volatilità del processo S(t), dz(t) è un processo di Wiener standard e $t \in [t_0,T]$, il valore $\mathcal{F}(S(t),t)$ di un generico titolo derivato che dipenda soltanto dal tempo t e dal sottostante S(t), e il cui valore a scadenza sia $\mathcal{F}(S_T,T)=\phi(S_T)$, deve soddisfare, in condizioni di assenza di arbitraggio, l'equazione differenziale (si confronti, per maggiori dettagli, il riferimento bibliografico [4]).

$$\begin{cases}
\frac{\partial \mathcal{F}(S,t)}{\partial t} + (\mu(S,t) - q(S,t)\sigma(S,t)) \frac{\partial \mathcal{F}(S,t)}{\partial S} + \frac{1}{2}\sigma^{2}(S,t) \frac{\partial^{2} \mathcal{F}(S,t)}{\partial S^{2}} = \\
= r\mathcal{F}(S,t) \\
\mathcal{F}(S,T) = \phi(S)
\end{cases}$$
(2)

Nell'equazione (2), r rappresenta l'intensità istantanea di interesse priva di rischio, considerata per semplicità costante, mentre q(S,t) è il valore di mercato del rischio associato al sottostante S(t).

La soluzione dell'equazione (2) può essere ottenuta utilizzando il teorema di Feynmann-Kač, il quale asserisce che (per maggiori dettagli si confronti ad esempio il riferimento bibliografico [5]), data un'equazione alle derivate parziali in forma parabolica,

$$\frac{\partial f(x,t)}{\partial t} + \alpha(x,t)\frac{\partial f(x,t)}{\partial x} + \frac{1}{2}\beta^2(x,t)\frac{\partial^2 f(x,t)}{\partial x^2} = r(x,t)f(x,t),$$

con $t \in [t_0,T]$ e con condizione al contorno f(x,T)=g(x), e dato il processo stocastico

$$dx(t) = \alpha(x(t), t)dt + \beta(x(t), t)dz(t), \tag{3}$$

con $t \in [t_0, T]$ e condizione al contorno $x(t_0) = x$, sussiste la seguente identità:

$$f(x,t) = E^{\mathcal{M}}[e^{-\int_{t_0}^T r(x(s),s)ds} g(x(T))|x(t_0) = x],\tag{4}$$

in cui la media va calcolata secondo la misura \mathcal{M} generata dal processo (3). Applicando tale teorema all'equazione (2), tenendo conto che r è costante e, quindi,

$$e^{-\int_{t_0}^T r(x(s),s)ds} = e^{-r(T-t_0)},$$

si ottiene:

$$\mathcal{F}(S, t_0) = e^{-r(T - t_0)} E^{\mathcal{Q}}[\phi(S_T) | S(t_0) = S], \tag{5}$$

ovvero il valore attuale del derivato, $\mathcal{F}(S,t_0)$, può essere ottenuto scontando il valore atteso del suo valore a scadenza, calcolato rispetto la misura \mathcal{Q} (la cosiddetta misura risk-neutral generalizzata) generata dal processo stocastico

$$\begin{cases}
dS(t) = \overline{\mu}(S(t), t)dt + \sigma(S(t), t)dz(t) \\
S(t_0) = S
\end{cases},$$
(6)

dove

$$\overline{\mu}(S(t),t) = \mu(S(t),t) - q(S(t),t)\sigma(S(t),t). \tag{7}$$

Si osservi che, detta \mathcal{P} la misura generata dall'evoluzione reale del processo, data dall'equazione (1), il passaggio dall'ambiente reale a quello risk-neutral o, equivalentemente, il passaggio dalla misura \mathcal{P} alla misura \mathcal{Q} , modifica soltanto il termine di drift del processo in esame mentre la volatilità rimane invariata: tale risultato può essere visto come caso particolare di un teorema molto più generale dovuto a Girsanov. Si può osservare ancora che se il sottostante S(t) è esso stesso un bene di investimento deve valere (si confronti il riferimento bibliografico [4])

$$\overline{\mu}(S(t),t) = rS(t)$$
:

in tal caso la misura Q è nota come misura *risk-neutral* tradizionale.

Per effettuare numericamente il calcolo del valore del titolo derivato dato dall'equazione (5), è opportuno dapprima suddividere l'intervallo temporale $[t_0,T]$ in M sottointervalli, ciascuno di ampiezza $\Delta t=\frac{T-t_0}{M}$, cosicché la variabile temporale t possa assumere solo i valori discreti

 $t_i=t_0+i\Delta t,\ i=0,...,M.$ In tal modo è possibile approssimare l'evoluzione del processo in ambiente *risk-neutral* data dall'equazione (6) con il processo discreto

$$\begin{cases} S_{i+1} = S_i + \overline{\mu}(S_i, t_i) \Delta t + \sigma(S_i, t_i) \sqrt{\Delta t} \epsilon_i \\ S_0 = S \end{cases}, \tag{8}$$

dove $S_i = S(t_i)$ e ϵ_i è una variabile casuale con distribuzione gaussiana standard.

L'essenza del metodo degli alberi binomiali o trinomiali consiste nell'approssimare l'evoluzione del processo dato dall'equazione (8) supponendo che ad un dato istante temporale t_{i+1} la variabile stocastica S_{i+1} possa assumere soltanto i valori

$$\begin{cases} S_{i+1} = S_i + \alpha \Delta S \\ \alpha = \{-1, 0, 1\} \end{cases}$$
(9)

dove la variabile aleatoria α è definita da $\operatorname{Prob}(\alpha=1)=p_u$, $\operatorname{Prob}(\alpha=0)=0$ e $\operatorname{Prob}(\alpha=-1)=p_d$ nel caso di alberi binomiali e da $\operatorname{Prob}(\alpha=1)=p_u$, $\operatorname{Prob}(\alpha=0)=p_m$ e $\operatorname{Prob}(\alpha=-1)=p_d$ nel caso di alberi trinomiali. In entrambi i casi le probabilità p_u , p_d e p_m possono essere definite in base a considerazioni di consistenza interna del metodo mentre il passo "spaziale" ΔS deve dipendere dal passo temporale Δt secondo una relazione ben definita come ad esempio, nel caso di alberi trinomiali, $\Delta S \simeq \sigma \sqrt{3\Delta t}$ (si confronti il riferimento bibliografico [6]). Dalla conoscenza della struttura degli alberi binomiali o trinomiali si può poi calcolare il valore del derivato (5) (per maggiori dettagli si confrontino i riferimenti bibliografici [7, 8]).

Nel presente articolo si propone un metodo di calcolo che elimini la restrizione presente nella relazione (9) in modo tale che, se il processo continuo S(t) definito dall'equazione (6) è a valori in un determinato intervallo $\mathcal{I} = [S_{min}, S_{max}]$, allora il processo discreto S_i definito dall'equazione (8) assume gli N valori

$$\{S_{min}, S_{min} + \Delta S, S_{min} + 2\Delta S, ..., S_{min} + (N-2)\Delta S,$$

$$S_{min} + (N-1)\Delta S = S_{max}\},\,$$

dove $\Delta S = \frac{S_{max} - S_{min}}{N-1}$. Nella Fig. 1 si mostra la costruzione di un albero pentanomiale con 2 passi temporali.

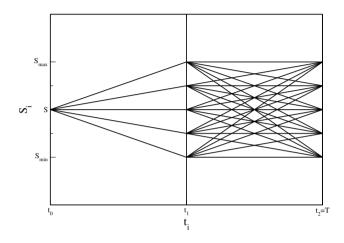


Figura 1

Nel metodo proposto nel presente articolo, inoltre, la probabilità di transizione da un nodo (t_i, S_i) al nodo (t_{i+1}, S_{i+1}) può, essere calcolata direttamente a partire dall'evoluzione del processo S(t) in ambito *risk-neutral*, a meno di infinitesimi di ordine superiore a Δt . Infine, come si discuterà più in dettaglio nel seguito, la trattazione di processi stocastici con salti, rilevanti ad esempio nello studio dei titoli derivati energetici (elettricità, petriolo o gas), si può effettuare attraverso una semplice modifica del formalismo relativo a processi stocastici puramente diffusivi.

I risultati ottenuti nel presente articolo sono simili a quelli ottenibili tramite uno schema di calcolo del valore dell'opzione (5) basato sull'integrazione in spazi di dimensione infinita (integrali di cammino di Feynmann). Si confrontino, relativamente al caso di processi stocastici puramente diffusivi, i riferimenti bibliografici [1, 2, 3].

2 Il metodo degli alberi N-nomiali

2.1 Processi di diffusione

Nel calcolo del valore del titolo derivato \mathcal{F} definito dall'equazione (5), che di seguito riscriviamo per comodità,

$$\mathcal{F}(S, t_0) = e^{-r(T - t_0)} E^{\mathcal{Q}}[\phi(S_T) | S(t_0) = S], \tag{10}$$

occorre calcolare la media del valore a scadenza $\phi(S_T)$, con condizione iniziale $S(t_0) = S$, relativamente alla probabilità $\mathcal Q$ associata all'evoluzione del processo stocastico in ambito risk-neutral, definito dall'equazione (6),

$$\begin{cases} dS(t) = \overline{\mu}(S(t), t)dt + \sigma(S(t), t)dz(t) \\ S(t_0) = S \end{cases}$$
 (11)

Tale media può essere calcolata attraverso la relazione

$$\mathcal{F}(S, t_0) = e^{-r(T - t_0)} \int dS_T \phi(S_T) f(T, S_T; t_0, S), \tag{12}$$

essendo $f(T,S_T;t_0,S)$ la densità della probabilità che il processo S(t) assuma all'istante T il valore S_T , posto che all'istante t_0 esso aveva assunto il valore S. Discretizzando l'intervallo temporale $[t_0,T]$, secondo quanto visto nel paragrafo $1,\ t_i=t_0+i\Delta t,\ {\rm con}\ i=0,...,M$ e $\Delta t=\frac{T-t_0}{M}$, è possibile approssimare l'equazione differenziale stocastica (11) attraverso il seguente processo discreto:

$$\begin{cases} S_{i+1} = S_i + \overline{\mu}(S_i, t_i) \Delta t + \sigma(S_i, t_i) \sqrt{\Delta t} \epsilon_i \\ S_0 = S \end{cases},$$
 (13)

ed approssimare di conseguenza la densità della probabilità di transizione $f(T, S_T; t_0, S_0)$.

Si osservi infatti che detta $f(t_2, S_2; t_0, S_0)$ la densità della probabilità che S(t) assuma all'istante t_2 il valore S_2 , posto che all'istante t_0 aveva assunto il valore S_0 , essa può essere riscritta come ($t_0 < t_1 < t_2$)

$$f(t_2, S_2; t_0, S_0) = \sum_{S_1} f(t_2, S_2; t_1, S_1) f(t_1, S_1; t_0, S_0) \Delta S,$$
 (14)

cioè¹ la probabilità che, dato il valore del sottostante in t_0 pari a S_0 esso assuma il valore S_2 al tempo t_2 , è pari alla probabilità che dal valore S_0 al tempo t_0 esso assuma il valore S_1 al tempo t_1 , per la probabilità che dal valore S_1 al tempo t_1 esso assuma il valore S_2 al tempo t_2 , som-

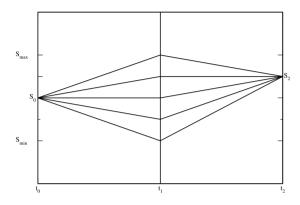


Figura 2

mando poi su tutti i possibili valori $S_1 = S_{min} + k_1 \Delta S$, $k_1 = 0, ..., N-1$ (si confronti la Fig. 2 relativamente al caso N = 5).

Applicando ripetutamente M-1 volte la relazione (14), otteniamo:

$$f(T, S_T; t_0, S_0) = \sum_{S_{M-1}...S_1} (\Delta S)^{M-1} f(T, S_T; t_{M-1}, S_{M-1}) \times ...$$

$$... \times f(t_{M-1}, S_{M-1}; t_{M-2}, S_{M-2}) ... \times$$

$$\times f(t_2, S_2; t_1, S_1) f(t_1, S_1; t_0, S_0) >$$
(15)

ovvero,

$$f(T, S_T; t_0, S_0) = \frac{1}{\Delta S} \sum_{S_{M-1}...S_2, S_1} \prod_{i=0}^{M-1} f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i) \Delta S, \quad (16)$$

avendo posto $S_M=S_T$. Scegliendo M sufficientemente grande, in modo che $\Delta t=\frac{T-t_0}{M}\to 0$, si può porre, a meno di infinitesimi di ordine superiore a Δt ,

¹Tale relazione è nota in teoria della probabilità come equazione di Chapman-Kolmogorov.

$$f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2(t_i, S_i)\Delta t}} e^{\left(-\frac{(S_{i+1} - S_i - \overline{\mu}(t_i, S_i)\Delta t)^2}{2\sigma^2(t_i, S_i)\Delta t}\right)}, \quad (17)$$

essendo la variabile casuale S_{i+1} distribuita secondo una gaussiana di media $S_i + \overline{\mu}(t_i, S_i)\Delta t$ e varianza $\sigma^2(t_i, S_i)\Delta t$, come si può evincere dall'equazione (13). Dalla relazione (16) e dalla relazione (12), si ottiene:

$$\mathcal{F}(S_0, t_0) \simeq e^{-r(T - t_0)} \int dS_T \phi(S_T) \frac{1}{\Delta S} \sum_{S_{M-1}, \dots, S_2, S_1} \times$$
 (18)

$$\times \prod_{i=0}^{M-1} f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i) \Delta S.$$

Calcolando in modo approssimato l'integrale nell'equazione (18) tramite la relazione

$$\int dS_T g(S_T) \simeq \sum_{S_M} g(S_M) \Delta S,$$

si ottiene, infine,

$$\mathcal{F}(t_0, S_0) \simeq e^{-r(T-t_0)} \sum_{S_M} \phi(S_M) \sum_{S_{M-1}...S_2, S_1} \prod_{i=0}^{M-1} f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i) \Delta S,$$
(19)

ovvero²

$$\mathcal{F}(t_0, S_0) \simeq e^{-r(T-t_0)} \sum_{S_1} f(t_1, S_1; t_0, S_0) \sum_{S_2} f(t_2, S_2; t_1, S_1) \dots \times \sum_{S_{M-1}} f(t_{M-1}, S_{M-1}; t_{M-2}, S_{M-2}) \times \sum_{S_M} f(t_M, S_M; t_{M-1}, S_{M-1}) \phi(S_M)$$
(20)

con $f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i)$ data dall'equazione (17).

²Per un confronto tra il risultato ottenuto nel presente articolo e quello ottenibile tramite una formulazione del problema basata sugli integrali di cammino di Feynmann, si confronti l'equazione (19) del presente testo con l'equazione (42) del riferimento bibliografico [2].

Dalle relazioni (19) o (20) si evince che il calcolo del valore \mathcal{F} di un titolo derivato può essere ricondotto al calcolo di M somme, corrispondenti al numero di passi temporali in cui si suddivide l'intervallo di tempo $[t_0, T]$, che non presenta, in generale, particolari difficoltà sia dal punto di vista della stesura del codice sia dal punto di vista del tempo di calcolo.

2.2 Processi diffusivi con salto

Si consideri ora il problema del calcolo del valore \mathcal{F} di un titolo derivato su un sottostante S(t), nel caso in cui il valore di quest'ultimo possa subire salti improvvisi³. Si supponga che l'evoluzione del valore del sottostante S(t) sia definita dall'equazione differenziale stocastica ($t \in [t_0, T]$)

$$\begin{cases} dS(t) = \mu(S(t), t)dt + \sigma(S(t), t)dz(t) + u(S(t), t)dq(t) \\ S(t_0) = S \end{cases}, \quad (21)$$

in cui dq è un processo di Poisson:

$$\left\{ \begin{array}{lll} \operatorname{Prob}(dq=1) & = & \lambda dt \\ \operatorname{Prob}(dq=0) & = & 1-\lambda dt \end{array} \right..$$

Tale processo, in effetti, è in grado di simulare la presenza di salti improvvisi: tra t e t+dt, con probabilità pari a λdt , il processo S(t) subisce un salto di ampiezza pari a u(S(t),t).

Il valore \mathcal{F} di un titolo derivato con *maturity* T e valore a scadenza $\phi(S_T)$, è dato, in completa analogia con quanto visto nel paragrafo precedente, dalla relazione

$$\mathcal{F}(S, t_0) = e^{-r(T - t_0)} E^{\mathcal{Q}}[\phi(S_T) | S(t_0) = S], \tag{22}$$

in cui \mathcal{Q} è la misura generata dall'evoluzione del processo S(t) in ambiente *risk-neutral*, data dall'equazione (per maggiori dettagli si confronti il riferimento bibliografico [9])

$$\begin{cases}
dS(t) = \overline{\mu}(S(t), t)dt + \sigma(S(t), t)dz(t) + u(S(t), t)dq(t) \\
S(t_0) = S
\end{cases}, (23)$$

 $^{^3}$ Tale comportamento è particolarmente rilevante, ad esempio, nel caso in cui il sottostante S(t) rappresenti un bene di natura energetica, come l'elettricità, il petrolio o il gas (si confrontino i riferimenti bibliografici [9, 10] per maggiori dettagli in proposito)

in cui

$$\overline{\mu}(S(t),t) = \mu(S(t),t) - \sigma(S(t),t)q(S(t),t), \tag{24}$$

essendo q(S(t), t) il valore di mercato del rischio associato a S(t).

Per il calcolo della media nell'equazione (22) si può utilizzare un procedimento simile a quello proposto nel paragrafo precedente (equazioni (15), (16) e (18)-(20)). In questo caso però la densità della probabilità di transizione dal nodo (t_i, S_i) al nodo (t_{i+1}, S_{i+1}) , $f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i)$, non è più una semplice funzione gaussiana. Si osservi tuttavia che, per definizione stessa di processo di Poisson, tra t_i e $t_i + \Delta t$ il processo S_i , risultante dalla discretizzazione del processo dato nell'equazione (23), può subire, al più, un salto e, quindi,

$$f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2(t_i, S_i)\Delta t}} e^{\left(-\frac{(S_{i+1} - S_i - \overline{\mu}(t_i, S_i)\Delta t)^2}{2\sigma^2(t_i, S_i)\Delta t}\right)} (1 - \lambda \Delta t) + \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2(t_i, S_i)\Delta t}} e^{\left(-\frac{(S_{i+1} - S_i - \overline{\mu}(t_i, S_i)\Delta t - u(t_i, S_i))^2}{2\sigma^2(t_i, S_i)\Delta t}\right)} \lambda \Delta t$$
(25)

In conclusione, nel caso in cui il processo S(t) subisca salti improvvisi e tali salti possano essere descritti tramite un processo di Poisson, come supposto nell'equazione (21), è possibile utilizzare per il calcolo del valore di un titolo derivato ancora l'approssimazione (20) trovata nel caso di processo puramente diffusivo, in cui però la densità della probabilità di transizione $f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i)$ è data dalla somma di due distribuzioni gaussiane con opportuni pesi (equazione (25)). Si osservi pertanto che nell'ambito dello schema di calcolo proposto nel presente articolo l'inclusione di un termine di Poisson nell'evoluzione del sottostante non aumenta né la difficoltà della stesura del codice né tantomeno il tempo necessario per il calcolo numerico. In particolare gli alberi N-nomiali qui presentati non subiscono alcuno *shift* nel momento in cui il sottostante S(t) subisce un salto, contrariamente a quanto avviene nel caso degli alberi bi/trinomiali ordinariamente considerati in letteratura, essendo l'effetto del salto incorporato direttamente nelle probabilità (25) associate ai vari valori del sottostante.

3 Risultati

Nel presente paragrafo applichiamo il metodo di calcolo dedotto in precedenza per ottenere il valore di un'opzione europea di tipo call, con maturity T e strike-price K,

$$\mathcal{O}(S, t_0) = e^{-r(T - t_0)} E^{\mathcal{Q}}[\max(S_T - K, 0) | S(t_0) = S], \tag{26}$$

nel caso in cui il valore del sottostante S(t), che si suppone non essere un bene di investimento, evolva (in ambiente $\emph{risk-neutral}$) secondo l'equazione differenziale stocastica

$$\begin{cases} dS(t) &= \overline{\mu}(S(t), t)dt + \sigma S(t)dz(t) + udq(t) \\ S(t_0) &= S \end{cases}, \tag{27}$$

con

$$\overline{\mu}(S(t), t) = \mu S(t),$$

cioè secondo un moto geometrico *browniano* con salto (in Fig. 3, per evidenziare la rilevanza del salto, si rappresentano due soluzioni tipiche di tale equazione, una in presenza di salto, l'altra senza);

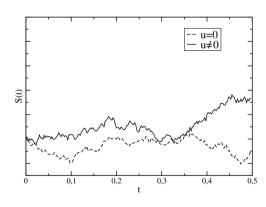


Figura 3

oppure secondo un'evoluzione stocastica (in ambiente *risk-neutral*) data da

$$\begin{cases} dS(t) &= \overline{\mu}(S(t), t)dt + \sigma S(t)dz(t) + udq(t) \\ S(t_0) &= S \end{cases}, \tag{28}$$

Risultati 19

con

$$\overline{\mu}(S(t), t) = \alpha(\beta - \ln S(t))S(t)$$

cioè un processo *mean-reverting* con salto (in Fig. 4, per evidenziare la rilevanza del salto, si rappresentano due soluzioni tipiche di tale equazione, una in presenza di salto, l'altra senza), rilevante nella descrizione dell'evoluzione dei beni di natura energetica (si confronti il riferimento bibliografico[9] per maggiori dettagli al riguardo).

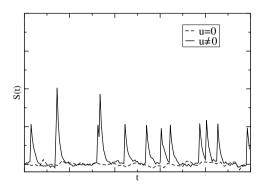


Figura 4

Il calcolo del valore dell'opzione (26) può essere effettuato utilizzando la relazione (20), con densità della probabilità di transizione data da

$$f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 S_i^2 \Delta t}} e^{\left(-\frac{(S_{i+1} - S_i - \mu S_i \Delta t)^2}{2\sigma^2 S_i^2 \Delta t}\right)} (1 - \lambda \Delta t) + \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 S_i^2 \Delta t}} e^{\left(-\frac{(S_{i+1} - S_i - \mu S_i \Delta t - u)^2}{2\sigma^2 S_i^2 \Delta t}\right)} \lambda \Delta t$$

nel caso di moto geometrico browniano con salto e da

$$f(t_{i+1}, S_{i+1}; t_i, S_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 S_i^2 \Delta t}} e^{\left(-\frac{(S_{i+1} - S_i - \alpha(\beta - \ln S_i) S_i \Delta t)^2}{2\sigma^2 S_i^2 \Delta t}\right)} (1 - \lambda \Delta t) + \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 S_i^2 \Delta t}} e^{\left(-\frac{(S_{i+1} - S_i - \alpha(\beta - \ln S_i) S_i \Delta t - u)^2}{2\sigma^2 S_i^2 \Delta t}\right)} \lambda \Delta t$$

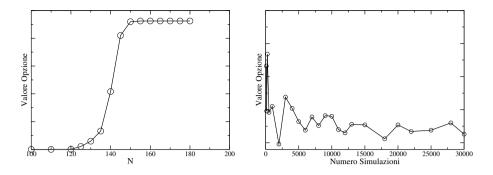


Figura 5

nel caso di processo mean-reverting con salto.

Nella Tabella 1 si rappresentano i risultati ottenuti nel caso in cui il sottostante evolva, in ambito *risk-neutral*, secondo un moto geometrico *browniano* con salto mentre nella Tabella 2 si rappresentano i risultati ottenuti nel caso in cui esso evolva, sempre in ambito *risk-neutral*, secondo un processo *mean-reverting* con salto.

S	Monte Carlo	Errore Monte Carlo	Albero N-Nomiale
6.0	0.0576	0.0066	0.05799
8.0	0.479	0.022	0.4916
10.0	1.579	0.040	1.5846
12.0	3.234	0.058	3.2210
14.0	5.193	0.073	5.1518

 $\begin{array}{l} \textbf{Tabella 1:} \ r=0.02 \ (\text{anni})^{-1}, \ \mu=0.05, \ \sigma=0.4, \ u=0.01, \ \lambda=10 \ (\text{anni})^{-1}, \\ T=0.5 \ \text{anni}, \ K=10, \ N=160, \ M=60. \ \text{La simulazione Monte Carlo è stata} \\ \text{effettuata generando } 30000 \ \text{traiettorie casuali}. \end{array}$

Risultati 21

S	Monte Carlo	Errore Monte Carlo	Albero N-Nomiale
6.0	0.924	0.020	0.9243
8.0	0.923	0.028	0.9250
10.0	0.926	0.035	0.9273
12.0	0.925	0.040	0.9303
14.0	0.933	0.045	0.9310

Tabella 2: $r=0.02~({\rm anni})^{-1},~\alpha=120,~\beta=\ln 10,~\sigma=0.4,~u=0.3,~\lambda=10~({\rm anni})^{-1},~T=0.5~{\rm anni},~K=10,~N=160,~M=60.$ La simulazione Monte Carlo è stata effettuata generando $30000~{\rm traiettorie}$ casuali.

Nella prima colonna di tali tabelle si riporta il valore iniziale del sottostante, $S(t_0)=S$; nella seconda colonna il valore medio dell'opzione $\overline{\mathcal{O}}$ ottenuto tramite simulazione Monte Carlo generando 30000 traiettorie casuali; nella terza colonna si riporta invece l'errore E relativo alla simulazione Monte Carlo, scelto pari a tre volte l'errore Monte Carlo standard, in modo tale da ottenere una probabilità del 98% che il valore medio ottenuto cada nell'intervallo $(\overline{\mathcal{O}}-E,\overline{\mathcal{O}}+E)$; nella quarta colonna si rappresenta il valore dell'opzione ottenuto tramite la tecnica degli alberi N-nomiali, con N=160 (nella Fig. 5 si rappresenta lo studio della convergenza del valore simulato dell'opzione \mathcal{O} al variare di N e del numero di traiettorie casuali generate nella simulazione Monte Carlo, relativamente al processo mean-reverting con salto, per S=6). Come si può osservare, l'accordo tra i risultati ottenuti col metodo degli alberi N-nomiali e col metodo Monte Carlo è, entro l'errore Monte Carlo, completo.

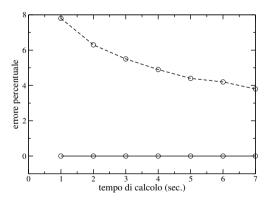


Figura 6: La linea tratteggiata rappresenta la precisione del calcolo Monte Carlo mentre quella continua la precisione del metodo degli alberi N-nomiali, che risulta essere sempre $\sim 10^{-3}\%$.

Si osservi comunque che, a parità di tempi di calcolo, la precisione del Monte Carlo è molto più bassa rispetto a quella ottenibile attraverso il metodo degli alberi N-nomiali: se, tipicamente, per ottenere una precisione del 2-4% tramite lo schema Monte Carlo occorrono all'incirca 6-10 secondi di tempo macchina, il metodo degli alberi N-nomiali fornisce una precisione del $\sim 10^{-3}\%$ in meno di un secondo. Si confronti la Fig. 6 per uno studio della dipendenza della precisione del calcolo dal tempo di calcolo stesso.

In conclusione, il metodo proposto nel presente articolo può essere fecondamente utilizzato ogni qualvolta a) non risulti sufficiente la precisione del calcolo Monte Carlo; b) laddove si desideri ridurre considerevolmente la durata del tempo di calcolo associata alla simulazione Monte Carlo; c) in alternativa al metodo degli alberi bi/trinomiali, avendo tale metodo il considerevole vantaggio di non dover ricorrere ad alcun tipo di *shift* degli alberi, essendo eventuali salti del sottostante già inclusi nella densità di probabilità di transizione da un nodo ad un altro.

Ringraziamenti

A conclusione del presente lavoro desidero ringraziare la prof.ssa Marisa Cenci, il dott. Andrea Gheno e il prof. Carlo Mottura per le preziose e stimolanti discussioni e per l'aiuto indispensabile datomi nella stesura dello stesso.

Riferimenti bibliografici

- [1] M. Rosa-Clot and S. Taddei, 1999, A Path Integral Approach to Derivative Security Pricing: I. Formalism and Analytical Result, arxiv.org/ps/cond-mat/9901277.
- [2] M. Rosa-Clot and S. Taddei, 1999, A Path Integral Approach to Derivative Security Pricing: II. Numerical Methods, arxiv.org/ps/cond-mat/9901279.
- [3] M. Otto, 1998, *Using path integrals to price interest rate derivatives*, arxiv.org/ps/cond-mat/9812318.
- [4] J. Hull, 2003, *Options, Futures, and Other Derivatives*, Prentice-Hall, New Jersey.
- [5] N.H. Bingham and R. Kiesel, 2000, Risk-Neutral Valuation, Springer, London.
- [6] P. P. Boyle, *Option valuation using a three jump process*, International Option Journal, 3, 7-12.
- [7] J. C. Cox, S. A. Ross and M. Rubinstein, 1979, *Option Pricing: A Simplified Approach*, Journal of Financial Economics, Vol. 7, pp. 229-263.
- [8] L. Clewlow and C. Strickland, 1998, *Implementing Derivatives Models*, John Wiley, London.
- [9] L. Clewlow and C. Strickland, 2000, *Energy Derivatives: Pricing and Risk Management*, Lacima, London.
- [10] D. Pilipovic, 1998, Energy Risk, McGraw-Hill, New York.

WORKING PAPER PUBBLICATI

1997

1. M. D'Antonio, M. Scarlato Struttura economica e commercio estero: un'analisi per le province italiane

2. P. GAREGNANI, A. PALUMBO Accumulation of capital

3. E. CERRITO

Crisi di cambio e problemi di politica monetaria nell'Italia di fine Ottocento. Appunti su alcune evidenze empiriche

1998

4. F. Manni

Struttura delle fonti di finanziamento: un'indagine sulle principali società italiane produttrici di bevande

5. J.O. BERGER, J. MORTERA

Default Bayes factors for one-sided hypothesis testing

6. A. Trezzini

Capacity utilisation in the log run: a reply to Serrano

7. A.M. FERRAGINA

Quality product differentiation in CEE-EUIntra-Industry trade

8. M.F. Renzi, L. Cappelli, G. Salerno Outsourcing: opportunità e limti per le aziende che operano con sistemi di qualità conformi alle norme ISO 9000

9. M. Scarlato

The impact of international trade on employment and wage differentials: some evidence from the italian macro-regions

10. A. Trezzini

Some notes on long-run capacity utilisation, steady state and induced investment

1999

11. S. Monni

A convergence analysis of human development

12. G. M. REY

Informazione e politiche pubbliche: non è mai troppo tardi

13. M.M. BARBIERI, C. CONIGLIANI

Fractional bayes factors for the analysis of autoregressive models with possible unit roots

14. M. Scarlato

Capitale sociale e Sviluppo Economico

15. A.M. Ferragina

Price versus quality competition in Italy's trade with Central and Eastern Europe over Transition

16. M. D'ANTONIO, M. SCARLATO

Capitale umano e sviluppo economico. Un modello di equilibrio economico generale per il Centro-Nord ed il Mezzogiorno d'Italia

17. M. CENCI, L. FOFFO CIUCCI

Gli effetti della regolamentazione sull'attività di Insider Trading

18. A. GHENO

Alberi binomiali e struttura della volatilità

19. M. CENCI

Modelli per la struttura a termine con volatilità stocastica (una rassegna critica)

20. M. CENCI, A. GHENO

Metodologie per la valutazione delle obbligazioni convertibili in ipotesi di evoluzione stocastica della struttura per scadenza

2001

21. M. D'Antonio

L'interdipendenza tra economia ed ambiente: un'analisi applicata all'Italia

22. A. NACCARATO

Uno studio sulla diffusione di fenomeni metereologici mediante particolari modelli spazio-temporali

23. M. CENCI, M. SCARLATO

Settore sommerso e politiche di emersione: un approccio stocastico

24. S. FADDA

Per un nuovo sostegno allo sviluppo locale: patti territoriali e servizi al territorio nel nuovo scenario economico

2002

25. F. DE FILIPPIS, D. STORTI

Le politiche di sviluppo rurale nell'Unione Europea: un "secondo pilastro" tutto da inventare

26. F. DE FILIPPIS, L. SALVATICI

The eastwards Enlargement of the European Union and the Common Agricultural Policy

27. S. FIUMARA, E. BELLISARIO

La rilevanza della certificazione di qualità nella responsabilità del produttore di giocattoli

28. S. FADDA

Does the change of Economic institutions require a change in values?

29. A. Corese

La mediateca: approcci gestionali

30. S.M. Fratini

Il teorema dell'indice e l'unicità dell'equilibrio con produzione: una discussione dei limiti di procedimento

31. C. CONIGLIANI, F. SPEZZAFERRI

An alternative Bayes factor for testing for unit autoregressive roots

32. M. CIURLIA

Applicazione di tecniche di simulazione alla valutazione delle opzioni russe

2003

33. C. D'APICE

La distribuzione del reddito in Italia nell' ultimo trentennio

34. C. CONIGLIANI, A. TANCREDI

Semi-parametric modelling for costs of healt care technologies

35. M. CENCI, M. SCARLATO

Innovazione tecnologica e offerta di skills: una simulazione del ruolo della storia e delle aspettative in un'area in via di sviluppo

2004

36. S. Fratini

Il ritorno delle tecniche in un modello di equilibrio intertemporale con generazioni sovrapposte

37. V. Guizzi

Selezione di portafogli ottimi con vincolo di shortfall

38. A. Lamberti, A. Naccarato

Il problema delle stime preliminari nelle indagini congiunturali: una breve rassegna ed una proposta

39. M. Corradini

Estensione della tecnica degli alberi bi/tri–nomiali ad alberi N–nomiali. Applicazione ai processi diffusivi con salto