

# POLIMI GRADUATE SCHOOL OF MANAGEMENT

GRADUATE SCHOOL OF MANAGEMENT, POLITECNICO  
DI MILANO  
MASTER'S DEGREE QUANTITATIVE FINANCE

Valutazione Prodotti Finanziari - A.Y. 2022/23

---

Modulo - Credit Risk and Credit Derivatives

---

STUDENTS:

Lorenzo Baggi 10530526  
Martina Chiaventi 10929858  
Daniele Fazio 10905323  
Riccardo Invernizzi 10954454  
Marco Lavizzari 10428222  
Marco Livraghi 10953813

PROFESSORE:

**ROBERTO DALUIO**

February-March 2023

## Contents

|          |                                |           |
|----------|--------------------------------|-----------|
| <b>1</b> | <b>Traccia degli esercizi</b>  | <b>1</b>  |
| <b>2</b> | <b>Risoluzione Esercizio 1</b> | <b>2</b>  |
| <b>3</b> | <b>Risoluzione Esercizio 2</b> | <b>3</b>  |
|          | <b>References</b>              | <b>I</b>  |
| <b>4</b> | <b>Appendix</b>                | <b>II</b> |

## List of Figures

|   |  |   |
|---|--|---|
| 1 | Distribuzione dei tempi di default . . . . .             | 3 |
| 2 | Convergenza dell'errore del Metodo Monte Carlo . . . . . | 4 |

## 1 Traccia degli esercizi

In un mercato con tassi di interesse nulli, sia  $X$  un sottostante negoziabile senza dividendi con dinamica Bachelier in misura risk-neutral  $\mathbb{Q}$ :

$$dX_t = \sigma_x dW_t^X,$$

dove  $\sigma_x$  è una costante positiva, e  $W^X$  è un moto Browniano standard sotto  $\mathbb{Q}$ .

Si assuma il punto di vista di una banca la cui controparte ha intensità di fallimento costante e deterministica  $\lambda > 0$ , e una frazione di loss given default attesa  $lgd$ , con la quale non è in essere nessun accordo di collateralizzazione. Si ipotizzi di voler stipulare un forward su  $X$ : il contratto prevede che ad una data futura  $T$  la banca riceverà  $X_T$  pagando uno strike prefissato  $K$ .

- Supponendo che la banca non abbia altri contratti in essere con la controparte, si scriva una formula per il Credit Valuation Adjustment unilaterale per unità di sottostante, esplicita a meno di un integrale, e la si implementi per approssimare numericamente il CVA della posizione al tempo 0, per i seguenti valori dei parametri ( $y$  indica l'unità di misura "anni"):  
 $\lambda = 3\% y^{-1}$ ,  $lgd = 60\%$ ,  $X_0 = 250$ ,  $\sigma^X = 50 \text{ € } y^{-1/2}$ ,  $K = 240 \text{ €}$ ,  $T = 3 y$ .
- Per controllo, si calcoli un intervallo di confidenza al 98% per il CVA simulando 100.000 realizzazioni indipendenti del sottostante e dei tempi di fallimento.

## 2 Risoluzione Esercizio 1

Ogni derivato finanziario dipende implicitamente dal tempo di default,  $\tau_C$ , della controparte con cui lo si è stipulato. Di conseguenza, il *no-default fair price* è esprimibile tramite la equazione sotto riportata. Si noti che i flussi di cassa contrattuali,  $\Delta\pi_{T_i}$  verranno effettuati se e solo se la controparte C non è defaultata al tempo  $T_i$  generico, mentre, dopo l'evento di default, si otterrà un flusso il cui valore risulta essere pari a  $Rec_{\tau_C}^C$ .

$$\hat{V} = \mathbb{E}^{\mathbb{Q}} \left[ \sum_{i=1}^I D(0, T_i) \Delta\pi_{T_i} \mathbf{1}_{\tau_C > T_i} + D(0, \tau_C) Rec_{\tau_C}^C \mathbf{1}_{\tau_C \leq T_i} \right]. \quad (1)$$

Si può inoltre notare che il *no-default fair price* del derivato soddisfa la seguente equazione:

$$V = \mathbb{E}^{\mathbb{Q}} \left[ \sum_{i=1}^I D(0, T_i) \Delta\pi_{T_i} \mathbf{1}_{\tau_C > T_i} + D(0, \tau_C) V_{\tau_C} \mathbf{1}_{\tau_C \leq T_i} \right]. \quad (2)$$

La differenza tra  $\hat{V}$  e  $V$ , chiamata nelle prossime equazioni *CVA*, ovvero *Credit Valuation Adjustment*, risulta quindi calcolabile tramite la seguente equazione:

$$CVA := \hat{V} - V = \mathbb{E}^{\mathbb{Q}} \left[ D(0, \tau_C) (Rec_{\tau_C}^C - V_{\tau_C}) \mathbf{1}_{\tau_C \leq T_i} \right] = -\mathbb{E}^{\mathbb{Q}} \left[ D(0, \tau_C) LGD_{\tau_C}^C \mathbf{1}_{\tau_C \leq T_i} \right]. \quad (3)$$

$LGD_{\tau_C}^C = lgd_C \cdot \max(V_{\tau_C}, 0)$ , dove  $lgd_C$  è la frazione percentuale di quanto capitale è stato perso a causa del default. Tipicamente tale valore è diverso da 0 e nella presente analisi è assunto pari al 60%. Modellando il tempo di default come un processo che segue una distribuzione di *Poisson* a tempo disomogenea, si ha che la probabilità di default nell'intervallo di tempo  $[u, u+du]$ , è esprimibile tramite la seguente equazione:

$$Prob_t \left[ \tau \in [u, u+du] \right] = Prob_t(\tau > u) \cdot Prob_u \left[ \tau \in [u, u+du] \right] = \lambda(u) du \cdot e^{-\int_t^u \lambda(s) ds}. \quad (4)$$

Nota inoltre la seguente relazione:

$$\mathbb{E}^{\mathbb{Q}} \left[ \mathbf{1}_{\tau \in [u, u+du]} \right] = Prob_t \left[ \tau \in [u, u+du] \right], \quad (5)$$

si possono ora inserire l'equazioni 4 e 5 nella 3, al fine di ottenere una formula analitica per il calcolo del CVA:

$$CVA = -lgd_C \cdot \mathbb{E}^{\mathbb{Q}} \left[ \int_0^T D(0, s) V_s^+ \cdot \lambda_s \cdot e^{-\int_0^s \lambda_u du} ds \right]. \quad (6)$$

Nel caso in esame il sottostante evolve mediante dinamica Bachelier in misura risk-neutral  $\mathbb{Q}$ :  $dX_t = \sigma_x dW_t^X$ . Si noti che secondo tale dinamica il drift del sottostante è pari a 0; di conseguenza, con tassi e dividendi pari a 0, il valore atteso del sottostante in un qualsiasi tempo futuro è pari al valore di oggi. Per quanto riguarda il processo di *Poisson*, invece, si assume un processo a tempo omogeneo, tale per cui l'intensità  $\lambda$  risulta essere una costante deterministica  $> 0$ . Il contratto in esame è un forward su  $X$ : al tempo  $T = 3$  anni, la banca riceverà  $X_T$  pagando uno strike prefissato  $K$ . Il valore atteso di  $V_s^+$ , è calcolabile usando la formula di *Bachelier* [1]-[2], ovvero:

$$Bach[F, K, v, \omega = 1] = \omega [(F - K) \Phi(\omega d^+)] + \sqrt{v} \phi(d^+), \quad (7)$$

dove  $d^+ = \frac{(F-K)}{\sqrt{v}}$  e  $v = v(t, T) = \int_t^T \sigma(u)^2 du$  (con  $\sigma(u)$  costante). Nota la forma analitica a meno del tempo di default  $T$  del prezzo dell'opzione mediante l'equazione (7), è possibile risolvere l'integrale tramite metodi numerici. Al fine della risoluzione dell'integrale numerico, si sono utilizzate le funzioni di `scipy.integrate`, scegliendo il metodo `quad` ed integrando fra 0 e 3 rispetto alla variabile  $T$ . Il risultato che si ottiene è pari a -1.46€ per unità di sottostante. Si riporta in appendice 4 il codice utilizzato.

### 3 Risoluzione Esercizio 2

Al fine di verificare la correttezza del risultato precedente, il *CVA* è calcolabile anche mediante il metodo *Monte Carlo*. A tal fine si è utilizzata la seguente equazione, simulando 100.000 simulazioni indipendenti per il sottostante e per il tempo di default:

$$CVA = -l g d_C \cdot \mathbb{E}^{\mathbb{Q}} \left[ D(0, \tau_C) V_{\tau_C}^+ \mathbb{1}_{\tau_C \leq T_i} \right]. \quad (8)$$

Al fine di simulare il tempo di default, occorre innanzitutto introdurre la funzione cumulata del tasso di intensità, ovvero:

$$\Lambda_t(T) = \int_t^T \lambda(u) du, \quad (9)$$

dove  $\lambda$  nel caso in esame è costante. Inoltre, si noti che se  $\tau$  è il primo tempo di salto di un processo di *Poisson* con funzione cumulata  $\Lambda_t(\cdot)$ ; si ha che la quantità  $\Lambda_t(\tau)$  è distribuita come una variabile esponenziale standard  $\chi$ .

Dunque, al fine di ottenere 100.000 tempi di default, genericamente detti  $\tau_i$ , occorre dapprima trovare la funzione inversa di  $\Lambda_t$ , dove  $\Lambda_t = 3\% \cdot (T - t)$ . Da cui si ha:  $\Lambda_t^{-1}(\chi) = 1/\lambda \cdot \chi$ .

Dopodichè, per calcolare dei campioni distribuiti secondo una distribuzione esponenziale basta campionare una V.A. distribuita in maniera uniforme sull'intervallo  $[0,1]$ . Infatti, si ha che campioni aventi distribuzione esponenziale sono ricavabili mediante la seguente relazione:  $\chi_i = -\ln(1 - U_i)$ . Nota infine la funzione inversa e ottenuto il generico campione esponenziale  $\chi_i$ , si calcolano gli  $i$ -esimi tempi di default  $\tau_i$ , riportati in figura 1.

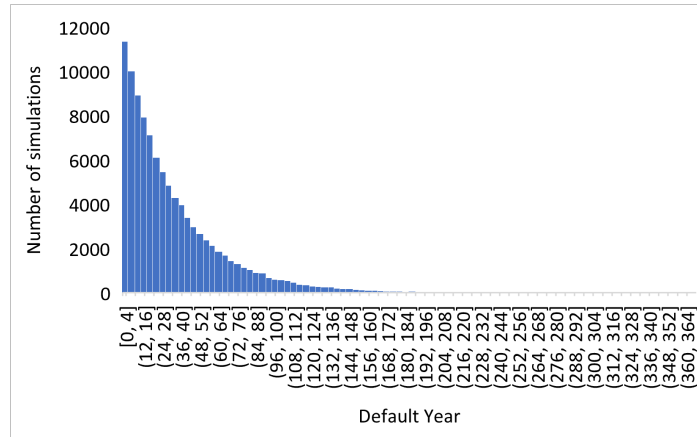


Figure 1: Distribuzione dei tempi di default

Calcolati così i tempi di default  $i$ -esimi, è possibile ottenere il prezzo del sottostante al tempo  $i$ -esimo in ogni simulazione. Il comportamento nel tempo del sottostante, modellato con la dinamica di *Bachelier* [3], è stato discretizzato mediante la formula di Eulero:

$$X_i(\tau_i) = X_i(0) + \sigma \sqrt{\tau_i - 0} \cdot N_i(0,1), \quad (10)$$

dove  $N_i(0,1)$  è un generico campione estratto da una V.A. distribuita come una normale standard. Risulta possibile con questa discretizzazione valutare al tempo di default il valore del sottostante per ogni cammino che si è simulato. Dopodichè, al fine di calcolare  $V_{\tau_C}^+$  si effettua la seguente operazione:  $\max(X_i(\tau_i) - K, 0)$ . Se il tempo di default è minore di 3 anni e il valore del sottostante calcolato al passaggio precedente risulta essere  $> 0$ , significa che al momento del fallimento la banca ha incorso una perdita. In particolare, la loss given default è il 60% del valore appena calcolato.

Ripetendo questo passaggio per 100.000 cammini è possibile calcolare il valore atteso del *CVA*. Al fine di determinare l'intervallo di confidenza (I.C.), assumendo le simulazioni tutte indipendenti tra loro, come da traccia, è possibile applicare il *Teorema del Limite Centrale*. Di conseguenza, indicate con  $\mu_X$  e  $\sigma_X$  la media e la deviazione standard della distribuzione di partenza, si ha che:  $\mu_{MC} =$

$\mu_x$  e  $\sigma_{MC} = \frac{\sigma_x}{\sqrt{N}}$ . Da quest'ultima relazione si noti come al crescere di  $N$  l'errore della simulazione *Monte Carlo* tenderà a decrescere con andamento  $\sim \frac{C}{\sqrt{N}}$ , dove  $C$  è una generica costante. Per determinare l'I.C. di  $\mu_X$  al livello di confidenza del 98%, bisogna innanzitutto ricavare il quantile di ordine  $1 - \alpha/2$  della distribuzione normale standard. Dunque, poichè,  $1 - \alpha = 0.98$ , si ha che  $\alpha/2 = 0.01$  e di conseguenza  $1 - \alpha/2 = 0.99$ . Si ha inoltre che  $\Phi(2.326)$  è circa uguale a 0.99. Allora si ha che l'I.C. è definito come:  $\left[ \mu_{MC} - z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}; \mu_{MC} + z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}} \right]$ .

Con 100.000 scenari si ottiene un I.C. pari a  $[-1.50; -1.38]$  e si ha che il risultato analitico calcolato nell'esercizio precedente appartiene a tale intervallo. Si noti nella figura 2 la convergenza dell'errore del metodo *Monte Carlo*: la curva nera mostra come converge una funzione con equazione  $1/\sqrt{N}$  e si ha che questa risulta essere parallela alla curva dell'errore, rappresentata in blu.

Se si volesse di ottenere un I.C. ancora più ristretto si potrebbe agire su almeno due fronti:

- aumentare il numero di simulazioni, agendo quindi sul denominatore dell'andamento dell'errore;
- agire sul generatore di numeri random, ricorrendo per esempio ad un generatore che sfrutta le sequenze di *Sobol*, le quali sono un esempio di sequenze quasi-random a bassa discrepanza. Tale strada abbatta la costante  $C$  che si trova al numeratore dell'errore [4].

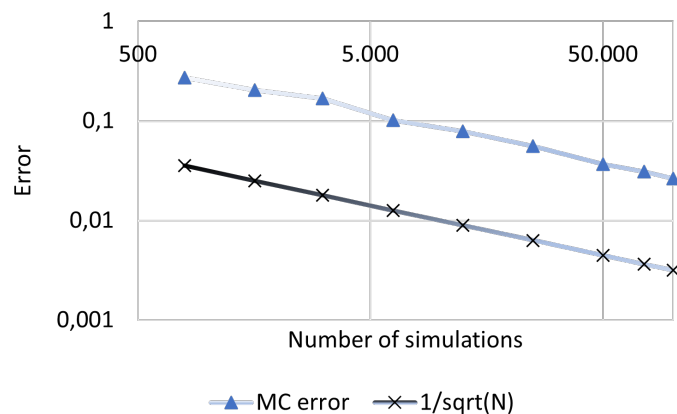


Figure 2: Convergence dell'errore del Metodo Monte Carlo

## References

- [1] L.Bachelier. *Theorie de la speculation*.
- [2] Y.Wang J.Choi M.Kwak. *A Black-Scholes user's guide to the Bachelier Model*.
- [3] M.Terraneo M.Bianchetti. *Volatility Models and Markets - Fixed Income Models and Markets*. pag. 446.
- [4] William J. Morokoff. *Quasi-random sequences and their discrepancies*.



## 4 Appendix

```

# Importing the needed libraries
import numpy as np
from scipy.stats import t
import scipy.integrate as sc
from scipy.stats import norm
import math as mt

# Importing the needed data
n_sim = 1*10**5
hazard = 3/100
X0 = 250
K = 240
T = 3
sigma = 50
lgd = 60/100
r = 0; F0 = X0

##### ESERCIZIO 1 #####

# Calculating the analytical CVA

integranda = lambda T: ((F0 - K)*norm.cdf((F0-K)/(sigma*mt.sqrt(T))) + \
    sigma*mt.sqrt(T)*norm.pdf((F0-K)/(sigma*mt.sqrt(T))))*hazard*
    mt.exp(-hazard*T)

result = sc.quad(integranda,0,3)
CVA_Analitico = -lgd * result[0]

##### ESERCIZIO 2 #####

# generating the uniform random samples for time to default
uniform_values = np.random.uniform(size = n_sim)
psi_values = - np.log(1-uniform_values)
tau_values = 1 / hazard * psi_values

# initializing the vectors
X_t = np.zeros(n_sim)
CVA = np.zeros(n_sim)

# populating the vector of CVA
for i in range(0,n_sim):
    X_t[i] = X0 + sigma* np.sqrt(min(tau_values[i],T))*np.random.randn()
    if X_t[i] > 240:
        if tau_values[i] > 3:
            CVA[i] = 0
        else:
            CVA[i] = -lgd*(X_t[i] - K)
    else:
        CVA[i] = 0

# calculating the CVA as expected value
CVA_Expected = np.mean(CVA)

# calculating the IC.

```

```
dof = len(X.t)-1
confidence = 0.98
s = np.std(CVA)
t_crit = np.abs(t.ppf((1-confidence)/2,dof))
ICl, ICh = (CVA_Expected -s*t_crit /np.sqrt(len(CVA)), CVA_Expected +
+ s*t_crit/np.sqrt(len(CVA)))

condition = False
if CVA_Expected > ICl and CVA_Expected < ICh:
    condition = True
    print(condition)
```