

# Equations différentielles stochastiques et simulation numérique



Belaïd Safa

Département de Mathématiques  
Université Kasdi Merbah Ouargla 30000, Algérie  
safabelaid95@gmail.com

## Abstract

Ce travail focalise sur quelques méthodes numériques appliquées aux équations différentielles stochastiques et leurs type de convergence proposé par [1]. Des simulations sont élaborées avec Matlab dans les sujets suivants: Mouvement brownien, Intégration stochastique, Méthodes d'Euler-Maruyama et Méthode de Milstein.

**Mots Clés:** Equations différentielles stochastiques, Intégral de Itô, Mouvement brownien, Simulation stochastique

## 1. Introduction

Une équation différentielle stochastique autonome est définie sous la forme intégrale par:

$$X_0 + \int_0^t f(X(s)) dx + \int_0^t g(X(s)) dB_s, \quad 0 \leq t \leq T \quad (1.1)$$

avec  $f$  et  $g$  sont des fonctions scalaires, la variable aléatoire  $X_0$  est la condition initiale. La deuxième intégrale représente l'intégrale stochastique par rapport au mouvement brownien. Le processus stochastique  $X(t)$  est la solution de l'équation (1.1).

L'équation (1.1) est équivalente à:

$$dX(t) = f(X(t))dt + g(X(t))dB_t, \quad 0 \leq t \leq T \quad (1.2)$$

Pour appliquer une méthode numérique à (1.2) sur  $[0, T]$  nous discrétisons d'abord l'intervalle avec la façon suivante:

Posons  $\Delta t = \frac{T}{N}$  et  $n_j = j\Delta t$  avec  $N \in \mathbb{N}$  et  $j = \overline{1, N}$ . Enfin notre approximation numérique à  $X(n_j)$  sera noté  $X_j$ .

Concernant ce mémoire, trois méthodes numériques qui seront appliquées au schéma de discrétisation des problèmes de type (1.2) avec une étude comparative de convergence

## 2. Préliminaires

Dans cette section, nous exposons quelques rappels de base concernant le calcul stochastique et les équations différentielles stochastiques

**Définition 2.1** On appelle un mouvement brownien et on le note par  $B_t$  un processus stochastique qui vérifie les conditions suivantes:

1.  $B_0 = 0$  p.s
2.  $t \rightarrow B_t$  est continu p.s
3. pour  $0 \leq s < t < u < v \leq T$  les accroissement  $B_t - B_s$  et  $B_u - B_v$  sont indépendants
4. pour  $0 \leq s < t \leq T$   $B_t - B_s \sim \sqrt{t-s}N(0, 1)$

**Définition 2.2** Soit  $B_t$  est un mouvement brownien sur  $[0, T]$ ,  $X(t)$  est un processus stochastique adapté à la filtration naturelle de  $B_t$ .

L'intégrale de Itô  $\int_0^T f(X(t)) dB_t$  est définie par:

$$\lim_{\pi_n \rightarrow 0} \sum_{i=0}^{k-1} X(t_i)(B_{t_{i+1}} - B_{t_i})$$

Avec

$$0 = t_0 < t_1 \dots < t_n = T \quad \text{et} \quad \pi_n = \max_{i=0, n} |t_{i+1} - t_i|$$

**Théorème 2.3** Soit  $b$  et  $\sigma$  deux fonctions boréliennes. On suppose qu'il existe une constante  $K$ , telle que, pour tout  $t \in [0, T]$  et  $x, y \in \mathbb{R}^n$  on à:

$$1. |b(t, x) - b(t, y)| + \|\sigma(t, x) - \sigma(t, y)\| \leq K|x - y| \quad (\text{la condition de Lipshitz})$$

$$2. |b(t, x)| + \|\sigma(t, y)\| \leq K(1 + |x|) \quad (\text{croissance linéaire}).$$

$$3. E[X_0^2] < +\infty$$

Alors l'EDS admet une unique solution  $X_t$  tq:  $X_t = X_0 + \int_0^t b(s, X(s)) dx + \int_0^t \sigma(s, X(s)) dB_s$  vérifiant  $E[X_t^2] \leq +\infty$ . Le processus  $X_t$  est appelé processus de diffusion

## 3. Énoncé de quelques résultats de simulation

Trajectoire d'un mouvement brownien discrétisé dans l'intervalle  $[0, 1]$

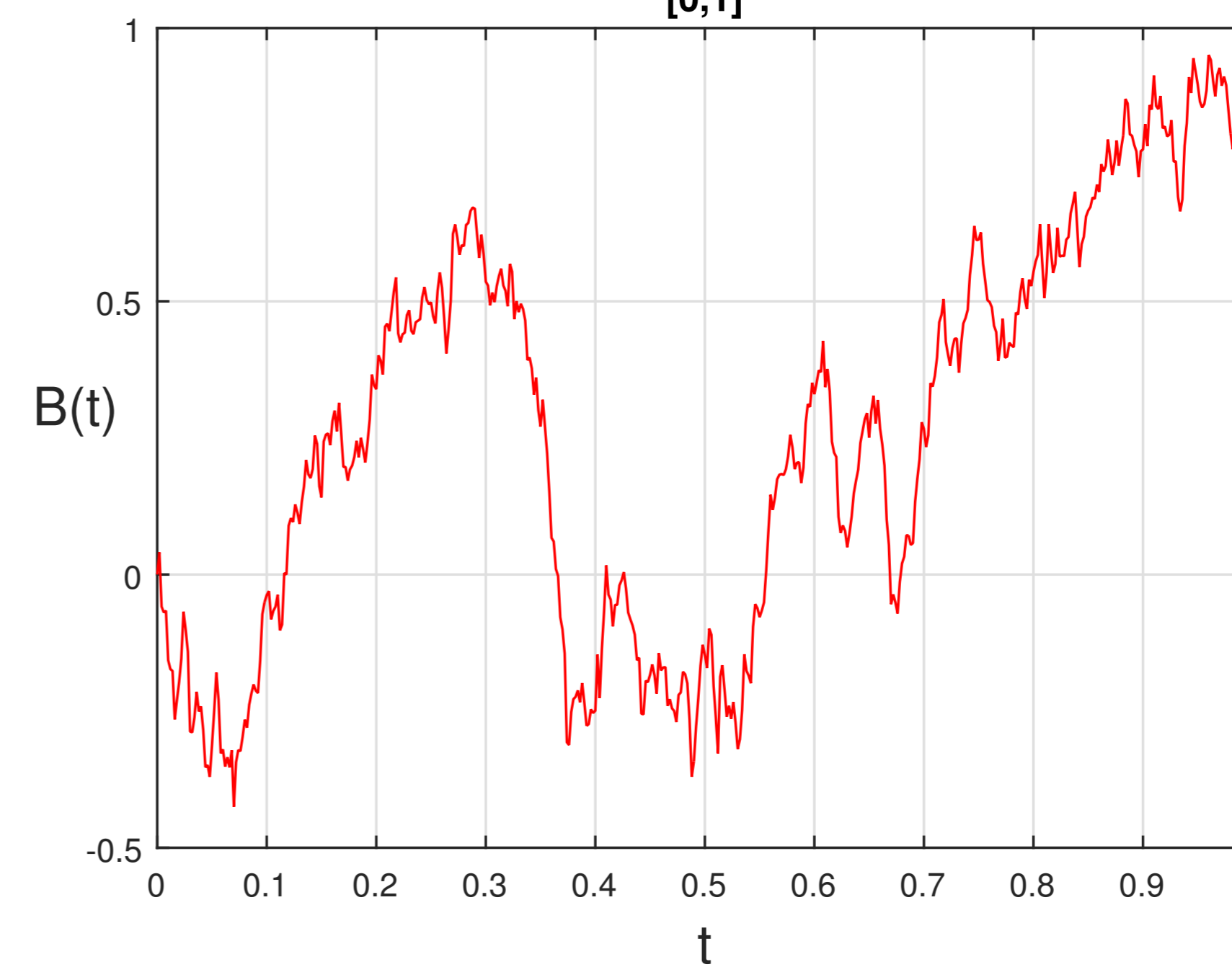


figure-01-

Simulation du processus  $U(B(t)) = \exp(t + 0.5 B(t))$

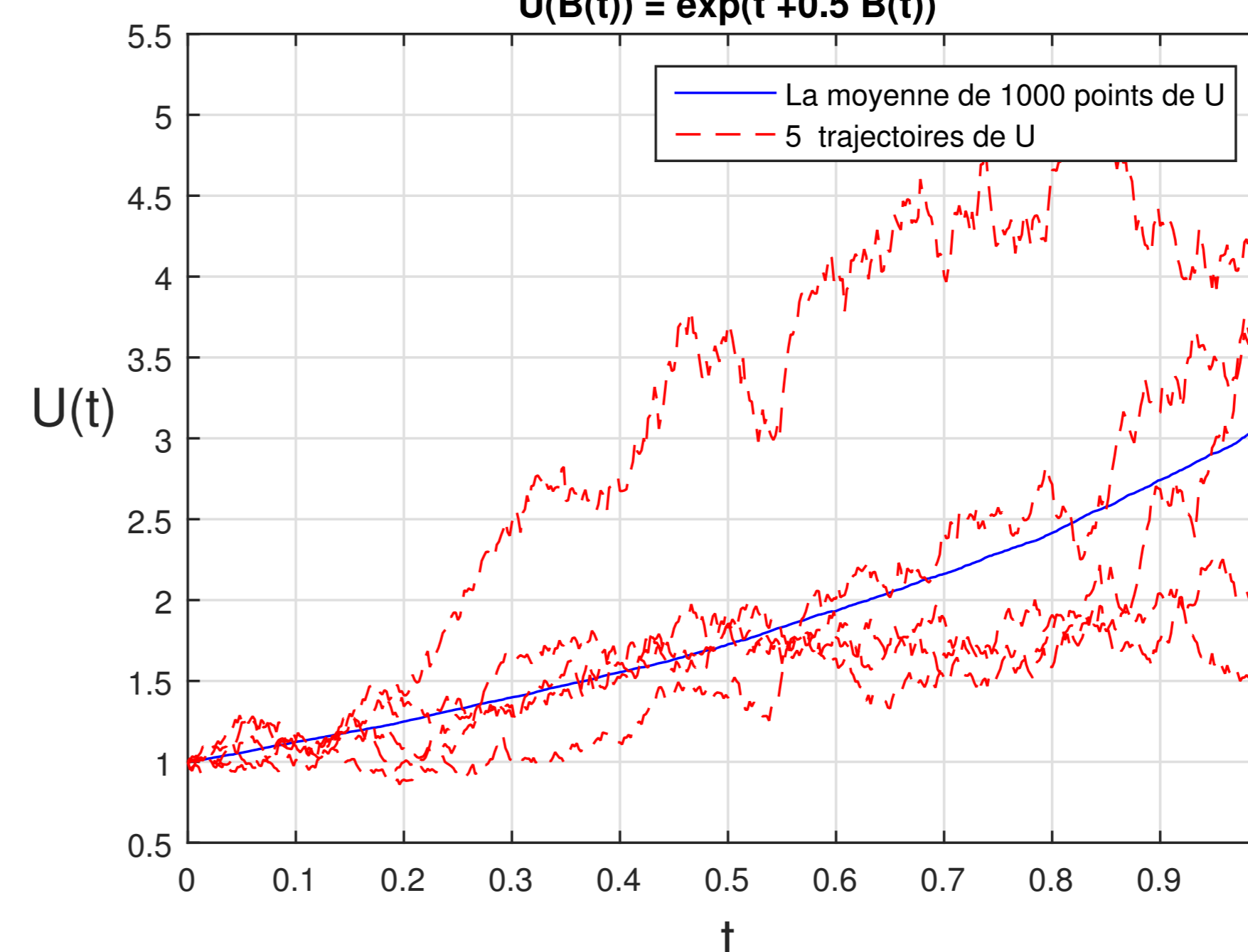


figure-02-

## References

- [1] Desmond J. Higham, "An Algorithmic Introduction to Numerical Simulation of Stochastic Differential Equations" *SIAM Review*, pp. 525-546, Vol. 43, No. 3, (Sep., 2001)