

Browniano

Definición: Se dice que un proceso estocástico $(B_t)_{t \geq 0}$ es un movimiento Browniano estandar si:

1. $B_0 = 0$ c.s
2. $B_{t+s}|B_t = b \sim N(b, s)$
3. Tiene incrementos independientes, i.e, $B_{t+s_1} - B_t \perp B_t - B_{t-s_2}$ para cualesquiera $t, s_1, s_2 \in \mathbb{R}_+$

Observación: Se puede demostrar que para casi todo $w \in \Omega$, la aplicación $t \mapsto B_t(w)$ es continua

Ejemplo: El precio de una acción sigue un movimiento Browniano. El precio de la acción al tiempo 3 es de \$52. Calcule la probabilidad de que el precio de la acción sea de al menos \$55 al tiempo 12.

¿Hace sentido que el movimiento Browniano sea un modelo para precios de activos?

NO, por muchas razones, la principal es que B_t puede tomar cualquier valor real, y los precios en principio, son no negativos.

1. Movimiento Browniano Aritmetico

Definición: Un movimiento Browniano aritmetico $(X_t)_{t \geq 0}$ es un proceso estocástico que se puede escribir como

$$X_t = X_0 + \alpha t + \sigma B_t$$

Donde $(B_t)_{t \geq 0}$ es un movimiento Browniano estandar.

Nótese que:

■

$$\begin{aligned} X_{t+s} - X_t &= (X_0 + \alpha(t+s) + \sigma B_{t+s}) - (X_0 + \alpha t + \sigma B_t) \\ &= \alpha s + \sigma(B_{t+s} - B_t) \end{aligned}$$

■

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X_{t+s} - X_t) &= \alpha s + \sigma \mathbb{E}(B_{t+s} - B_t) \\ &= \alpha s + \sigma 0 = \alpha s \end{aligned}$$

■

$$\begin{aligned} Var(X_{t+s} - X_t) &= Var(\alpha s + \sigma(B_{t+s} - B_t)) \\ &= Var(\sigma(B_{t+s} - B_t)) \\ &= \sigma^2 Var(B_{t+s} - B_t) \\ &= \sigma^2 s \end{aligned}$$

Entonces,

$$X_{t+s} - X_t \sim N(\alpha s, \sigma^2 s)$$

Al parametro α se le conoce como **drift** del proceso.

Tambien nótese que:

$$X_{t+s}|X_t = x \sim N(x + \alpha s, \sigma^2 s)$$

Ejemplo: El precio de un acción sigue un movimiento Browniano aritmetico de la forma $X_t = X_0 + t + 0.2B_t$. Si el precio actual de la acción es de \$40, calcule la probabilidad de que el precio de la acción al tiempo 4 sea menor de \$43.

¿Hace sentido que el movimiento Browniano Aritmetico sea un modelo para precios de activos?
NO. Por lo mismo que un movimiento Browniano estandar.

2. Movimiento Browniano Geométrico

Definición: Se dice que el proceso $(X_t)_{t \geq 0}$ es un movimiento Browniano geométrico si $(\log(X_t))_{t \geq 0}$ es un movimiento Browniano aritmético.

Si,

$$\log\left(\frac{X_t}{X_0}\right) \sim N(\mu t, \sigma^2 t)$$

Entonces,

$$X_t \sim \log N(\mu t, \sigma^2 t)$$

Y por lo tanto,

$$\mathbb{E}\left(\frac{X_t}{X_0}\right) = e^{\mu t + \frac{1}{2}\sigma^2 t}$$

$$\text{Var}\left(\frac{X_t}{X_0}\right) = e^{2\mu t + \sigma^2 t}(e^{\sigma^2 t} - 1)$$

Pero también se puede escribir $\log\left(\frac{X_t}{X_0}\right) = \mu t + \sigma\sqrt{t}Z$, donde $Z \sim N(0, 1)$

$$\Rightarrow \frac{X_t}{X_0} = \exp\{\mu t + \sigma\sqrt{t}Z\}$$

$$\Rightarrow X_t = X_0 e^{\mu t + \sigma\sqrt{t}Z}$$

El movimiento Browniano geometrico es un modelo popular para modelar precios de acciones.

- Si $(S_t)_{t \geq 0}$ sigue un movimiento Browniano geometrico, entonces $\frac{S_{t+n}}{S_0}$ se distribuye log-normal.
- Tambien $\frac{S_{t+n}}{S_t}$ se distribuye log-normal, cuyos parámetros no dependen de t.

***Disclaimer:** A partir de este momento, será muy muy muy informal en la manera que escribo matematicas. Me interesan las ideas que la formalidad.

En cálculo clásico se sabe que si $y(t) = e^{rt}$, entonces

$$\frac{dy}{dt} = ce^{ct}$$

Escrito en forma de "diferenciales"

$$dy = ce^{rt}dt = cydt$$

Es decir, $\frac{dy}{y} = cdt$ (que ya se parecía alguna de las ecuaciones diferenciales que conocemos)

Supongase que hay cierta incertidumbre en esta tasa de cambio, i.e., se escribirá $\frac{dy}{y} = cdt + \sigma dB_t$, donde σdB_t es el "término de error".

En este momento se puede decir que dB_t es la "diferencial" de un movimiento **Browniano Estandar**, que se puede pensar como el límite cuando $n \rightarrow 0$, de una variable aleatoria igual a h con probabilidad $\frac{1}{2}$ e igual a $-h$ con probabilidad $\frac{1}{2}$

Ejemplo: En un movimiento Browniano aritmético $X_t = X_0 + \mu t + \sigma B_t$ se escribe la "diferencial" de éste como

$$dX_t = \mu dt + \sigma dB_t$$

Un pequeño cambio en X es igual a μ veces un pequeño cambio en el tiempo más σ veces un pequeño cambio en el movimiento Browniano

Ejemplo: En un movimiento Browniano Estandar $(B_t)_{t \geq 0}$, $B_t \sim N(0, t)$, por lo tanto $dB_t \sim N(0, dt)$

El valor al tiempo t de un movimiento Browniano geométrico $(X_t)_{t \geq 0}$ se puede expresar en términos de su logaritmo

$$\log(X_t) = \log(X_0) + (\zeta - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma B_t$$

La "diferencial" de esta expresión es

$$d(\log(X_t)) = (\zeta - \frac{1}{2}\sigma^2)dt + \sigma dB_t$$

Y se dijo que este movimiento Browniano geométrico se puede expresar como

$$X_t = X_0 \exp(\zeta - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma B_t$$

Más adelante se probará que la diferencial de este movimiento Browniano es

$$dX_t = \zeta X_t dt + \sigma X_t dB_t$$

$$\Rightarrow \frac{dX_t}{X_t} = \zeta dt + \sigma dB_t$$

Ejemplo: Supongase que el proceso de precios de una acción sigue la dinámica $dS_t = 0.25S_t dt + 0.10S_t dB_t$, calcular la probabilidad de que S_t sea al menos 5% más grande que S_0 en:

■ $t=1$

■ $t=0.1$

Solución: La dinámica de la acción es un movimiento Browniano geométrico con $\zeta = 0.25$ y $\sigma = 0.10$, por lo tanto $\mu = \zeta - \frac{1}{2}\sigma^2$ es el parámetro correspondiente al movimiento Browniano Aritmético, entonces

$$\begin{aligned} d(\log(S_t)) &= (0.25 - \frac{1}{2}(0.1)^2)dt + 0.1dB_t \\ &= 0.245dt + 0.1dB_t \end{aligned}$$

Entonces

$$\mathbb{P}\left(\frac{S_t}{S_0} \geq 1.05\right) = \mathbb{P}(\log(S_t) - \log(S_0) \geq \log(1.05))$$

■ Para $t = 1$, $m = 0.245$ y $v = 0.1$

$$\mathbb{P}(\log(S_t) - \log(S_0) \geq \log(1.05))$$

$$\begin{aligned}
&= \mathbb{P}\left(\frac{\log(S_t) - \log(S_0) - 0.245}{0.1} \geq \frac{\log(1.05) - 0.245}{0.1}\right) \\
&= 1 - \Phi\left(\frac{\log(1.05) - 0.245}{0.1}\right) = 1 - \Phi(-1.96210) \\
&= \Phi(1.96210) = 0.97512 = \mathbb{P}(S_1 \geq S_0(1.05))
\end{aligned}$$

■ Para $t = 0.1$, $m = 0.245(0.1)$, $v = 0.1\sqrt{0.1}$

$$\begin{aligned}
&\mathbb{P}(\log(S_t) - \log(S_0) \geq \log(1.05)) \\
&= \mathbb{P}\left(\frac{\log(S_t) - \log(S_0) - 0.0245}{0.1\sqrt{0.1}} \geq \frac{\log(1.05) - 0.0245}{0.1\sqrt{0.1}}\right) \\
&= 1 - \Phi(0.26812) = 0.22121 = \mathbb{P}(S_{0.1} > S_0(1.05))
\end{aligned}$$

Ejemplo: Se sabe que $(S_t)_{t>0}$ sigue una dinamica estocastica definida mediante $\frac{dS_t}{S_t} = 0.15dt + 0.2dB_t$, dado que $S_0 = 40$, calcular la probabilidad de que $S_{13} \in (40, 50)$

Solucion:

$(S_t)_{t>0}$ sigue un movimiento Browniano geometrico.

$$\begin{aligned}
\mathbb{P}(10 < S_{13} < 50 | S_q = 40) &= \mathbb{P}(40 < S_{13-9} < 50 | S_{9-9} = 40) \\
\mathbb{P}(40 < S_4 < 50 | S_0 = 40)
\end{aligned}$$

Los parámetros asociados a la variable aleatoria normal son:

$$\mu t = 4(0.15 - \frac{1}{2}(0.2)^2) = 0.52$$

$$\sigma\sqrt{t} = 0.2\sqrt{4} = 0.4$$

Así que,

$$\begin{aligned}
\mathbb{P}\left(\frac{40}{40} < \frac{S_4}{S_0} < \frac{50}{40}\right) &= \mathbb{P}\left(\log(1) < \log\left(\frac{S_4}{S_0}\right) < \log\left(\frac{5}{4}\right)\right) \\
&= \mathbb{P}\left(\frac{\log(1) - 0.52}{0.4} \leq \frac{\log(\frac{S_4}{S_0}) - 0.52}{0.4} \leq \frac{\log(\frac{5}{4}) - 0.52}{0.4}\right) \\
&\quad \Phi\left(\frac{\log(\frac{5}{4}) - 0.52}{0.4}\right) - \Phi\left(\frac{-0.52}{0.4}\right) \\
&\quad \Phi(-0.74214) - \Phi(-1.3) \\
&= 0.1322
\end{aligned}$$

Formalmente, cuando se escribe la expresión

$$dX_t = a(t, X_t)dt + b(t, X_t)dB_t$$

Se esta haciendo referencia a la siguiente ecuación

$$X_t = X_0 + \int_0^t a(u, X_u) du + \int_0^t b(u, X_u) dB_u$$

El lema de Ito

Definición: Un proceso de Ito es un proceso estocástico $(X_t)_{0 \leq t}$ cuya diferencial se puede expresar como:

$$dX_t = a(t, X_t)dt + b(t, X_t)dB_t$$

■ El movimiento Browniano aritmetico es un proceso de Ito con $a(t, X_t) = \alpha$ y $b(t, X_t) = \sigma X_t$

- El movimiento Browniano geometrico es un proceso de Ito, con $a(t, X_t) = cX_t$ y $b(t, X_t) = \sigma X_t$

Un ejemplo importante es:

$$dX_t = \lambda(\alpha - X_t)dt + \sigma dB_t$$

i.e., $a(t, X_t) = \lambda(\alpha - X_t)$ y $b(t, X_t) = \sigma$.

”La” solución a esta ecuación se conoce como proceso de **Ornstein-Uhlenbeck**

- A $a(t, X_t)$ se le conoce como función de **drift** y a $b(t, X_t)$ se le conoce como función de volatilidad o función de difusión.
- El lema de Ito es una fórmula para calcular” $dg(S, t)$, i.e., la ”diferencial” de una función S y t donde S es estocástico.

Proposición (lema de Ito):

$$dg = \frac{\delta g}{\delta S} ds + \frac{\delta g}{\delta t} dt + \frac{1}{2} \frac{\delta^2 g}{\delta S^2} (dS)^2$$

Donde para obtener $(dS)^2$ se utiliza la siguiente tabla:

	dt	dB_t
dt	0	0
dB_t	0	dt

Observaciones: Según esta tabla de ”multiplicación”

- $dB_t(dB_t) = dt$
- $(dB_t)^3 = dB_t(dB_t)(dB_t) = dt(dB_t) = 0$
- $(dB_t)^4 = (dB_t)^3(dB_t) = 0(dB_t) = 0$

Ejemplo:

Si $X_t = \alpha t + \sigma B_t$, calcular dX_t usando el lema de Ito.

Solución:

X_t es una función de B_t , por tanto X juega el papel de g y B juega el papel de S en el lema de Ito.

- $\frac{\delta X}{\delta B} = \frac{\delta}{\delta B}(\alpha t + \sigma B) = \sigma$
- $\frac{\delta^2 X}{\delta B^2} = \frac{\delta}{\delta B}\sigma = 0$
- $\frac{\delta X}{\delta t} = \frac{\delta}{\delta t}(\alpha t + \sigma B) = \alpha$

Entonces, según el lema de Ito,

$$\begin{aligned} dX_t &= \frac{\delta X}{\delta B} dB_t + \frac{\delta X}{\delta t} dt + \frac{1}{2} \frac{\delta^2 X}{\delta B^2} (dB)^2 \\ &= \sigma dB_t + \alpha dt + \frac{1}{2} 0 dt \\ &= \alpha dt + \sigma dB_t \end{aligned}$$

Ejemplo: Suponga que $X_t = X_0 \exp(c - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma B_t$, calcular sX_t usando el lema de Ito.

$$\begin{aligned} \frac{\delta X}{\delta B} &= \frac{\delta}{\delta B}(X_0 \exp(c - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma B) \\ &= X_0 \exp(c - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma B \end{aligned}$$

$$= \sigma X$$

$$\frac{\delta^2 X}{\delta B^2} = \frac{\delta}{\delta B}(\sigma X)$$

$$= \sigma \frac{\delta X}{\delta B}$$

$$= \sigma(\sigma X) = \sigma^2 X$$

$$\frac{\delta X}{\delta t} = \frac{\delta}{\delta t}(X_0 \exp(c - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma B)$$

$$= X_0 \exp(c - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma B_t)(c - \frac{1}{2})$$

$$= (c - \frac{1}{2}\sigma^2)X$$

Entonces, por el lema de Ito

$$\begin{aligned} dX_t &= \frac{\delta X}{\delta B} dB_t + \frac{\delta X}{\delta t} dt + \frac{1}{2} \frac{\delta^2 X}{\delta B^2} (dB)^2 \\ &= \sigma X_t dB_t + (c - \frac{1}{2}\sigma^2)X_t dt + \frac{1}{2}\sigma^2 X_t (dB_t)^2 \\ &= \sigma X_t dB_t + (c - \frac{1}{2}\sigma^2)X_t dt + \frac{1}{2}\sigma^2 X_t dt \\ &= \sigma X_t dB_t + cX_t dt \\ &= cX_t dt + \sigma X dB_t \\ &\Rightarrow \frac{dX_t}{X_t} = cdt + \sigma dB_t \end{aligned}$$

Ejemplo: Se sabe que $\frac{dX_t}{X_t} = \zeta dt + \sigma dB_t$. Calcular $d(\log(X_t))$ utilizando el lema de Ito.

Solución:

Sea $Y_t := \log(X_t)$.

$$\Rightarrow \frac{\delta y}{\delta X} = \frac{1}{X}$$

$$\frac{\delta^2 Y}{\delta X^2} = -\frac{1}{X^2}$$

$$\frac{\delta Y}{\delta t} = 0$$

Entonces,

$$\begin{aligned} dY_t &= \frac{1}{X_t} dX_t + 0dt + \frac{1}{2}(-\frac{1}{X^2})(dX_t)^2 \\ &= \zeta dt + \sigma dB_t + \frac{1}{2}(-\frac{1}{X_t^2})(dX_t)^2 \\ &= \zeta dt + \sigma dB_t - \frac{1}{2}(\frac{dX_t}{X_t})^2 \\ &= \zeta dt + \sigma dB_t - \frac{1}{2}[\zeta^2 dt + \sigma^2 dB_t dB_t + 2\zeta\sigma dt dB_t] \\ &= \zeta dt + \sigma dB_t - \frac{1}{2}\sigma^2 dt \end{aligned}$$

Ejemplo: Se sabe que el precio de una acción sigue un proceso de Ito $dS_t = \zeta S_t dt + \sigma S_t dB_t$. Considere un derivado sobre S que al tiempo t paga S_t^5 i.e., $C(S_t, t) = S_t^5$. Demuestre que $(\log(C(S_t, t)))_{0 \leq t}$ es un proceso de Ito.

Solución:

$$\begin{aligned}\frac{\delta C}{\delta S} &= \frac{\delta}{\delta S}(S^5) = 5S^4 \\ \frac{\delta^2 C}{\delta S^2} &= \frac{\delta}{\delta S}(5S^4) = 20S^3 \\ \frac{\delta C}{\delta t} &= \frac{\delta}{\delta t}(S^5) = 0\end{aligned}$$

Entonces, por el lema de Ito:

$$\begin{aligned}dC &= 5S_t^4 dS_t + 0dB_t + \frac{1}{2}20S_t^3(dS_t)^2 \\ &= 5S_t^4 ds + \frac{1}{2}20S_t^3(dS_t)^2 \dots (*)\end{aligned}$$

Pero,

$$\begin{aligned}(dS_t)^2 &= (\zeta S_t dt + \sigma S_t dB_t)^2 \\ &= \zeta^2 S_t^2 dt dt + 2\zeta\sigma S_t^2 dt dB_t + \sigma^2 S_t^2 dB_t dB_t \\ &= \zeta^2 S_t^2(0) + 2\zeta\sigma S_t^2(0) + \sigma^2 S_t^2 dt \\ &= \sigma^2 S_t^2 dt\end{aligned}$$

Así, sustituyendo en (*) tenemos que:

$$\begin{aligned}dC &= 5S_t^4 dS_t + 10S_t^3 \sigma^2 S_t^2 dt \\ &= 5S_t^4 (\zeta S_t dt + \sigma S_t dB_t) + 10\sigma^2 S_t^5 dt \\ &= 5\zeta S_t^5 + 5\sigma S_t^5 dB_t + 10\sigma^2 S_t^5 dt \\ &= (5\zeta S_t^5 + 10\sigma S_t^5)dt + 5\sigma S_t^5 dB_t \\ &= S_t^5 [(5\zeta + 10\sigma^2)dt + 5\sigma dB_t] \\ &= C(S, t) [(5\zeta + 10\sigma^2)dt + 5\sigma dB_t]\end{aligned}$$

Por el ejemplo 3,

$$\begin{aligned}d(\log(C_t)) &= (5\zeta + 10\sigma^2 - \frac{1}{2}(5\sigma)^2)dt + (5\sigma)dB_t \\ &= (5\zeta - \frac{5}{2}\sigma^2)dt + 5\sigma dB_t\end{aligned}$$

Haciendo $(5\zeta - \frac{5}{2}\sigma^2) = a$ y $5\sigma = b$

$$\Rightarrow d\log(C_t) = a dt + b dB_t$$

$\therefore (\log(C_t))_{0 \leq t}$ es un proceso de Ito.

→ Más adelante veremos más ejemplos