

El Framework de Black & Scholes

Cuando se habla del framework de Black & Scholes, se está haciendo referencia a lo siguiente:

1. Para la distribución del precio de la acción:

- El precio al tiempo t del activo subyacente S_t sigue una distribución *log-normal*, es decir $S_t \sim \text{LogN}(*, *)$.
- El activo subyacente no paga dividendos o paga dividendos a una tasa continua a un nivel proporcional a su precio.

2. Para el entorno economico:

- La tasa de interes libre de riesgo con composición continua es r y es constante. Además, se puede prestar y pedir prestado a la misma tasa r
- No hay costos de transacción ni impuestos.
- Es posible comprar o vender en corto cualquier numero de unidades del activo subyacente.
- **No hay oportunidades de arbitraje**

Notación: Para $t_1 < t_2$, $R(t_1, t_2) := \log(\frac{S_{t_2}}{S_{t_1}})$ es la tasa de rendimiento con composición continua, no anualizada de la acción S de t_1 a t_2 , i.e.,

$$S_{t_2} = S_{t_1} \cdot e^{R(t_1, t_2)}$$

¿Qué significa que un activo pague dividendos a una continua?

Significa que una unidad de subyacente hoy, se convertirá en $e^{\delta t}$ unidades de acción despues de t periodos.

$$1 \rightarrow e^{\delta t}$$

¿En términos de dinero esto que significa?

$$1 \cdot S_0 \rightarrow e^{\delta t} S_t$$

A δ se le conoce como *tasa de dividendos*

Se usan rendimientos no anualizados, ya que los rendimientos con composición continua son aditivos:

$$\log\left(\frac{S_{t_2}}{S_{t_1}}\right) = \log\left(\frac{S_{t_2}}{S_{t_1}} \cdot \frac{S_{t_1}}{S_{t_0}}\right) = \log\left(\frac{S_{t_2}}{S_{t_1}}\right) + \log\left(\frac{S_{t_1}}{S_{t_0}}\right)$$

Es decir, $R(t_0, t_2) = R(t_0, t_1) + R(t_1, t_2)$, $t_0 < t_1 < t_2$.

Inductivamente para $T \in \mathbb{N}_+$,

$$R(0, T) = R(0, 1) + R(1, 2) + \dots + R(T-1, T)$$

Las suposiciones con respecto a la distribución del precio de la acción se puede dar en términos de los rendimientos correspondientes:

- Los rendimientos en dos periodos disjuntos son independientes
- La media y la varianza de $R(t_1, t_2)$ son proporcionales a $t_2 - t_1$

- En particular , $R(t_1, t_2) \sim N((\alpha - \delta - \frac{1}{2}\sigma^2), \sigma^2(t_2 - t_1))$

IMPORTANTE: Por el momento esta es una suposición artificial, más adelante se verá como se llegó a ésta.

Entonces, la suposición anterior se puede reescribir como

$$R(t_1, t_2) = (\alpha - \delta - \frac{1}{2}\sigma^2)(t_2 - t_1) + \sigma\sqrt{t_2 - t_1}Z, \text{ con } Z \sim N(0, 1)$$

Donde,

- α es la tasa de rendimiento anual esperado de la acción.
- δ es la tasa de dividendo continua
- σ es la volatilidad de la acción.

Notemos que $e^{R(t_1, t_2)}$ es el factor de acumulación de t_1 a t_2 **estocastico**

Proposición:

- $\mathbb{E}(e^{R(t_1, t_2)}) = e^{(\alpha - \delta)(t_2 - t_1)}$
- $Var(e^{R(t_1, t_2)}) = e^{2(\alpha - \delta)(t_2 - t_1)}(e^{\sigma^2(t_2 - t_1)} - 1)$

Demostración:

Proposición: $Corr(R(0, t_1), R(0, t_2)) = \sqrt{\frac{t_1}{t_2}}$

Demostración:

Sea S_t el precio de la acción al tiempo t . Ya se dijo que

$$S_t = S_0 e^{R(0, t)}$$

Nótese que S_t tiene distribución *log-normal* pues $\log(S_t) = \log(S_0) + R(0, t)$ tiene distribución *log-normal*.

$$S_t \sim \log N(\log(S_0) + (\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2})t, \sigma^2 t)$$

$$S_t = S_0 e^{(\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2})t + \sigma\sqrt{t}Z}$$

Proposición:

- $\mathbb{E}(S_t) = S_0 e^{(\alpha - \delta)t}$
- Sea x_p el p-cuantil de S_t , i.e., $\mathbb{P}(S_t \leq x_p) = p$. Entonces $x_p = S_0 \cdot \exp\{(\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2})t + \sigma\sqrt{t}Z_p\}$ donde, Z_p es el p-cuantil de una v.a normal estandar.
- $Med(S_t) = S_0 e^{(\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2})t}$
- $\mathbb{E}(S_t^k) = \exp\{(\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2})tk + \frac{t\sigma^2 k^2}{2}\}$
- $\mathbb{E}(S_t^2) = \exp\{(\alpha - \delta)2t + \sigma^2 t\}$
- $Var(S_t) = \mathbb{E}^2(S_t)(e^{\sigma^2 t} - 1)$

Demostración:

Proposición: Para $t_1 \leq t_2$

- $Cov(S_{t_1}, S_{t_2}) = S_0 e^{(\alpha - \delta)(t_1 + t_2)} (e^{t_1 \sigma^2} - 1)$
- $Corr(S_{t_1}, S_{t_2}) = \sqrt{\frac{e^{\sigma^2 t_1} - 1}{e^{\sigma^2 t_2} - 1}}$

Deostración:

Lema: Si $Y \sim \log N(\mu, \sigma^2)$ entonces:

- $\mathbb{E}(Y \cdot \mathbb{1}_{(y > k)}) = \mathbb{E}(Y)\Phi(x_0)$
- $\mathbb{E}(Y \cdot \mathbb{1}_{(y < k)}) = \mathbb{E}(Y)\Phi(-x_0)$

Donde $x_0 := \frac{\log(\frac{\mathbb{E}(y)}{k} + \frac{\sigma^2}{2})}{\sigma}$

Demostración:

Observación: En la expresión para x_0 , no depende de μ **Proposición:**

- $\mathbb{E}(S_t \mathbb{1}_{(S_t > k)}) = \mathbb{E}(S_t)\Phi(\dot{d}_1)$.
- $\mathbb{E}((S_t \mathbb{1}_{(S_t < k)}) = \mathbb{E}(S_t)\Phi(-\dot{d}_1)$

Donde, $\dot{d}_1 := \frac{\log(\frac{S_0}{k}) + (\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2})t}{\sigma\sqrt{t}}$

Demostración:

Recordatorio: Si A es un evento tal que $\mathbb{P}(A) > 0$ entonces,

$$\mathbb{E}(X|A) = \frac{\mathbb{E}(X\mathbb{1}_A)}{\mathbb{P}(A)}$$

Proposición: Si $\dot{d}_2 := \frac{\log(\frac{S_0}{k}) + (\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2})t}{\sigma\sqrt{t}}$

- $\mathbb{P}(S_t > k) = \Phi(\dot{d}_2)$
- $\mathbb{P}(S_t < k) = \Phi(-\dot{d}_2)$
- $\mathbb{E}(S_t | S_t > k) = S_0 e^{(\alpha - \delta)t} \frac{\Phi(\dot{d}_1)}{\Phi(\dot{d}_2)}$
- $\mathbb{E}(S_t | S_t < k) = S_0 e^{(\alpha - \delta)t} \frac{\Phi(-\dot{d}_1)}{\Phi(-\dot{d}_2)}$

Observación: $\dot{d}_2 = \dot{d}_1 - \sigma\sqrt{t}$

Proposición: Un intervalo del $100(1 - \gamma)\%$ de confianza/predicción para S_t esta dado por,

$$S_0 \cdot \exp\left\{\left(\alpha - \delta - \frac{\sigma^2}{2}\right)t + Z_{\frac{\gamma}{2}} \sigma\sqrt{t}\right\}$$