

5. PRECIFICAÇÃO DE ATIVOS

5.1

\Rightarrow Dado o preço do ativo em $t=0$, S_0 , queremos obter um modelo que descreva o preço em qualquer instante, $S(t)$, $0 \leq t \leq T$

$\Rightarrow \{S(t), 0 \leq t \leq T\}$ é um processo estocástico, i.e.,
uma variável aleatória para cada t .

- Modelo de tempo discreto:

Variação no preço de um investimento sem risco:

$$D(t+\delta t) = D(t) + r\delta t D(t)$$

Onde r é a taxa de juros

No caso de um ativo com risco, devemos acrescentar um elemento aleatório à equação, para modelar a incerteza.

\Rightarrow 'Flutuação' aleatória independente para cada instante.

Considerando tempos discretos:

$$S(t_{i+1}) = S(t_i) + \mu \delta t S(t_i) + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i S(t_i) \quad (1)$$

Onde

$$t_i = i \delta t$$

$\mu \equiv$ 'Drift' ou Tendência: parâmetro constante, cujo papel é semelhante ao da taxa de juros

$\sigma \equiv$ Volatilidade: parâmetro não-negativo que determina a força das flutuações aleatórias

$\gamma_0, \gamma_1, \gamma_2, \dots$ são variáveis i.i.d. Normais $N(0, 1)$

OBSERVAÇÕES:

5.2

- i) Como a variável $N(0,1)$ é simétrica em torno de zero, o fator de flutuação, $\sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i$, tem igual probabilidade de ser positivo ou negativo.
- ii) O fator $\sqrt{\delta t}$ é necessário para que a transição ao modelo de tempo contínuo seja plausível.
- iii) O mesmo modelo contínuo resulta quando em vez de variáveis normais escolhemos os γ_i como i.i.d. de média zero e variância unitária.
- iv) O modelo estatístico não muda se σ é substituído por $-\sigma$. Valores típicos da volatilidade estão entre 0,05 e 0,5. Valores típicos do drift estão entre 0,01 e 0,1
- v) A partir de (1) obtemos que os retornos

$$\frac{S(t_{i+1}) - S(t_i)}{S(t_i)}$$

formam uma sequência i.i.d. normal.

- Modelo de tempo contínuo:

\Rightarrow dividimos o intervalo $[0, t]$ em L subintervalos δt , para $i=1, 2, \dots, L$, com $L\delta t = t$.

Pela Equação (1):

$$S(t_{i+1}) = S(t_i) [1 + \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i]$$

$$\therefore S(t) = S_0 \prod_{i=0}^{L-1} [1 + \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i], \quad S_0 = S(t=0)$$

Assim,

$$\log \left[\frac{S(t)}{S_0} \right] = \sum_{i=0}^{L-1} \log (1 + \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i) \quad (2)$$

QUEREMOS OBTER O COMPORTAMENTO DE (2) NO LIMITE
DE TEMPO CONTÍNUO, i.e., PARA $\delta t \rightarrow 0$.

S.3

PARA É PEQUENO, TEMOS

$$\log(1 + \epsilon) \simeq \epsilon - \frac{\epsilon^2}{2}$$

$$\therefore \log(1 + \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i) \simeq \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i - \frac{1}{2} [\mu^2 \delta t^2 + \sigma^2 \delta t \gamma_i^2 + 2\sigma \mu \delta t^{3/2} \gamma_i^2]$$

\Rightarrow DESPREZANDO AS POTÊNCIAS DE δt IGUAIS OU SUPERIORES A $3/2$:

$$\log(1 + \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i) \simeq \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i - \frac{1}{2} \sigma^2 \delta t \gamma_i^2$$

PORTANTO,

$$\log\left(\frac{S(t)}{S_0}\right) \simeq \sum_{i=0}^{L-1} \left(\mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i - \frac{1}{2} \sigma^2 \delta t \gamma_i^2 \right)$$

\Rightarrow COMO CADA γ_i É UMA VARIÁVEL ALEATÓRIA, CADA PARCELA
DO SOMATÓRIO TAMBÉM O SERÁ.

É FÁCIL MOSTRAR QUE

$$\begin{cases} E[\mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i - \frac{1}{2} \sigma^2 \delta t \gamma_i^2] = \mu \delta t - \frac{1}{2} \sigma^2 \delta t \\ \text{var}[\mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i - \frac{1}{2} \sigma^2 \delta t \gamma_i^2] = \sigma^2 \delta t \text{ (ATÉ 1ª ORDEM em } \delta t) \end{cases}$$

ASSIM, Pelo TEOREMA DO LIMITE CENTRAL:

$\log\left(\frac{S(t)}{S_0}\right)$ TENDERÁ A UMA V.A. NORMAL COM

$$\begin{cases} \text{média: } L(\mu \delta t - \frac{1}{2} \sigma^2 \delta t) = (\mu - \frac{1}{2} \sigma^2) t \\ \text{variância: } L \sigma^2 \delta t = \sigma^2 t \end{cases}$$

Portanto,

$$\log\left(\frac{S(t)}{S_0}\right) \sim N\left(\left(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t, \sigma^2 t\right)$$

$$\sim \left(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t + \sigma\sqrt{t}N(0,1)$$

$$\therefore \underline{S(t) = S_0 e^{(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma\sqrt{t}z}}$$

$$\text{onde } \underline{z \sim N(0,1)}$$

Generalizando,

$$\log\left(\frac{S(t_{i+1})}{S(t_i)}\right) \sim N\left(\left(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2\right)(t_{i+1} - t_i), \sigma^2(t_{i+1} - t_i)\right)$$

\Rightarrow A evolução do preço do ativo ao longo de qualquer sequência de instantos

$$0 = t_0 < t_1 < t_2 < \dots < t_n$$

é dada por

$$S(t_{i+1}) = S(t_i) e^{(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)(t_{i+1} - t_i) + \sigma\sqrt{t_{i+1} - t_i}z_i}$$

$$\text{onde } \{z_i\} \equiv \text{sequência i.i.d. } N(0,1)$$

Observação:

O logaritmo da v.a. $S(t)$ é normalmente distribuído

$\Rightarrow S(t)$ é uma variável lognormal

A sua densidade é

$$f(x) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi t}} \exp\left\{-\frac{[\log(\frac{x}{S_0}) - (\mu - \frac{\sigma^2}{2}t)]^2}{2\sigma^2 t}\right\}, x > 0$$

Mostre-se que

$$\begin{aligned} E[S(t)] &= S_0 e^{\mu t} \\ \text{var}[S(t)] &= S_0^2 e^{2\mu t} (e^{\sigma^2 t} - 1) \end{aligned}$$

Modelo de Proliferação de Ativos:

S.5

$$S(t_{i+1}) = S(t_i) e^{(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)(t_{i+1} - t_i) + \sigma \sqrt{t_{i+1} - t_i} \xi_i}$$

Com $\xi_i \sim N(0, 1)$ i.i.d.

⇒ Para simular a evolução do preço de um ativo no intervalo $[0, T]$, ao longo de uma série de instantes

$$0 = t_0 < t_1 < t_2 < \dots < t_k = T, \quad t_i = i\delta t$$

geramos a sequência $\{S_i\}_{i=0}^k$, como

$$S_{i+1} = S_i e^{(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)(t_{i+1} - t_i) + \sigma \sqrt{t_{i+1} - t_i} \xi_i}$$

Onde cada ξ_i é obtida como amostra de um gerador de números pseudorrandômicos $N(0, 1)$

- Propriedades das Trajetórias Geradas:

- i) Quando $\delta t \rightarrow 0$ a trajetória torna-se contínua, mas não possui tangente definida (derivada) em nenhum ponto.
- ii) Quanto maior a volatilidade σ , mais irregular é a trajetória.
- iii) Embora as trajetórias sejam irregulares (overshoots), a sua média, $E[S(t)] = S_0 e^{\mu t}$, é suave.
- iv) A estimativa da função de densidade, a partir de uma série de trajetórias, tem caráter lognormal.
- v) As trajetórias são autossimilares, i.e., observadas em diferentes escalas temporais, elas exibem características semelhantes.

- JUSTIFICATIVA PARA A AUTOSIMILARIDADE:

S.6

CONSIDEREMOS DOIS INTERVALOS TEMPOAIS:

i) UM INTERVALO PEQUENO, δt

ii) UM INTERVALO MUITO PEQUENO, $\hat{\delta t} = \delta t / L$, ONDE L É UM INTERVALO GRANDE.

USANDO A EQUAÇÃO (1) COM $t_i = 0$ E $t_{i+1} = \hat{\delta t}$, MÓSTRAMOS

$$\begin{aligned} S(\hat{\delta t}) - S_0 &= S_0(\mu \hat{\delta t} + \sigma \sqrt{\hat{\delta t}} \gamma_0) \\ &\sim S_0 N(\mu \hat{\delta t}, \sigma^2 \hat{\delta t}) \quad (2) \end{aligned}$$

DA MESMA FORMA, PARA $t_i = i\hat{\delta t}$ E $t_{i+1} = (i+1)\hat{\delta t}$:

$$S((i+1)\hat{\delta t}) - S(i\hat{\delta t}) = S(i\hat{\delta t})(\mu \hat{\delta t} + \sigma \sqrt{\hat{\delta t}} \gamma_i)$$

A PARTIR DAÍ RESULTA

$$\begin{aligned} S(\delta t) - S_0 &= \sum_{i=0}^{L-1} S(i\hat{\delta t})(\mu \hat{\delta t} + \sigma \sqrt{\hat{\delta t}} \gamma_i) \\ &\simeq S_0 \sum_{i=0}^{L-1} (\mu \hat{\delta t} + \sigma \sqrt{\hat{\delta t}} \gamma_i) \end{aligned}$$

E USANDO O TEOREMA DO LIMITE CENTRAL:

$$S(\delta t) - S_0 \sim S_0 N(\mu L \hat{\delta t}, \sigma^2 L \hat{\delta t}) = S_0 N(\mu \delta t, \sigma^2 \delta t) \quad (3)$$

\Rightarrow NO LIMITE CONTÍNUO ($\hat{\delta t}, \delta t \rightarrow 0$) AS RELAÇÕES (2) E (3) SÃO EQUIVALENTES

OBJ.: APROXIMAR TODOS OS $S(i\hat{\delta t})$ POR S_0 SE JUSTIFICA, POIS

$$\begin{aligned} S(i\hat{\delta t}) &= S_0 e^{(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)\hat{\delta t} + \sigma\sqrt{\hat{\delta t}}z}, \quad z \sim N(0,1) \\ &\simeq S_0(1 + \sigma\sqrt{\hat{\delta t}}z) \leq S_0(1 + \sigma\sqrt{\delta t}z) = S_0 + O(\sqrt{\delta t}) \end{aligned}$$

\Rightarrow O ERRO INCORRIDO AO SUBSTITUIR $S(i\hat{\delta t})$ POR S_0 É DA ORDEM DE $\sqrt{\delta t}$.

- Soma dos Quadrados dos Retornos:

5.7

Na equação (1), nós assumos, para o retorno do ativo

$$\frac{S(t_{i+1}) - S(t_i)}{S(t_i)} = \mu \delta t + \sigma \sqrt{\delta t} \gamma_i \sim N(\mu \delta t, \sigma^2 \delta t)$$

\Rightarrow o retorno é uma variável aleatória normal, $N(\mu \delta t, \sigma^2 \delta t)$.

Vamos considerar agora o quadrado do retorno.

\Rightarrow mostra-se que o seu valor esperado e sua variância são dados por

$$E \left[\left(\frac{S(t_{i+1}) - S(t_i)}{S(t_i)} \right)^2 \right] = \sigma^2 \delta t + \text{potências mais altas de } \delta t$$

$$\text{Var} \left[\left(\frac{S(t_{i+1}) - S(t_i)}{S(t_i)} \right)^2 \right] = 2\sigma^4 \delta t^2 + \text{potências mais altas de } \delta t$$

Portanto, pelo Teorema do Limite Central,

$$\sum_{i=0}^{L-1} \left(\frac{S(t_{i+1}) - S(t_i)}{S(t_i)} \right)^2 \sim N(L\sigma^2 \delta t, 2L\sigma^4 \delta t^2) = N(\sigma^2 t, 2\sigma^4 t \delta t)$$

\Rightarrow A variância da soma dos retornos quadrados é proporcional a δt , e portanto essencialmente nula.

\Rightarrow Embora os retornos individuais sejam imprevisíveis, a soma dos seus quadrados é aproximadamente constante e igual a $\sigma^2 t$.