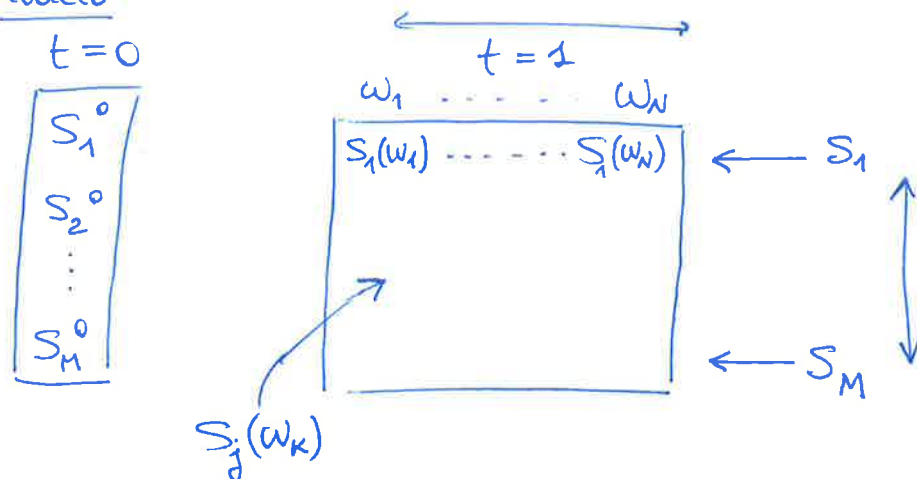


3.1. MODELOS MATRICIALES

Escenarios $\omega_1, \dots, \omega_N$ Habitualmente $N \geq M$
 Activos básicos S_1, \dots, S_M (el caso $N=M$ especial)

Modelo



Cartera

$$\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_M) \in \mathbb{R}^M$$

↑ ↑
 nº de unidades de cada activo

coste hoy $\sum_{j=1}^M \lambda_j S_j^0 \parallel \begin{matrix} \text{flujos en } t=1 \\ \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j(\omega_k) \end{matrix} \quad k=1, \dots, N$

Instrumento general

$$X = (X(\omega_1), \dots, X(\omega_N)) \in \mathbb{R}^N \quad \text{objetivo: dar precio a } X$$

Primer intento: cartera de réplica de $X \leftarrow$ dato

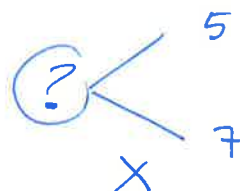
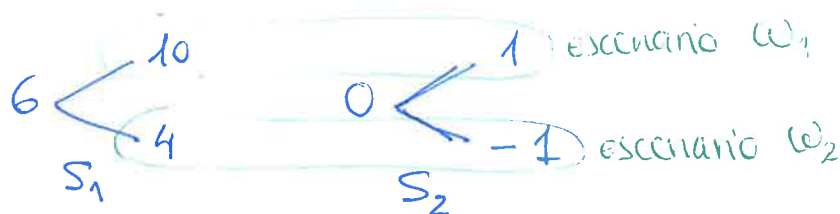
Calcular $(\lambda_1, \dots, \lambda_M)$ tal que $\sum_{j=1}^M \lambda_j S_j(\omega_k) = X(\omega_k) \quad k=1, \dots, N$

$$\begin{pmatrix} S_1(\omega_1) & \dots & S_M(\omega_1) \\ \vdots & & \vdots \\ S_1(\omega_N) & \dots & S_M(\omega_N) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_M \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X(\omega_1) \\ \vdots \\ X(\omega_N) \end{pmatrix}$$

Sistema de ecuaciones lineales

$\left. \begin{matrix} \rightarrow \text{no solución} \\ \rightarrow \text{sol. única} \\ \rightarrow \text{infinitas soluciones} \end{matrix} \right\} \rightarrow X \text{ es replicable}$

Ejemplo (a mano): $N=2=M$ S_1, S_2
 w_1, w_2



$$\begin{bmatrix} 6 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{cc} w_1 & w_2 \\ \begin{bmatrix} 10 & 4 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \end{array} \begin{array}{l} S_1 \\ S_2 \end{array} \quad \left. \begin{array}{l} \lambda_1 \text{ de } S_1 \\ \lambda_2 \text{ de } S_2 \end{array} \right\} \text{tales que} \quad \begin{cases} 10\lambda_1 + 1\lambda_2 = 5 \\ 4\lambda_1 - 1\lambda_2 = 7 \end{cases}$$

↓ sol.
 $\lambda_1 = \frac{6}{7} \quad \lambda_2 = \frac{-25}{7}$

Tentación:

$$\text{coste cartera} = \frac{6}{7} \cdot 6 + \frac{-25}{7} \cdot 0 = \frac{36}{7} \approx 5.14$$

¿es este el precio que debemos asignar a X ?

* Para dar precio, necesitamos hipótesis financiera:
 ausencia de oportunidades de arbitraje (AOA)

Oportunidad de arbitraje: cartera $(\lambda_1, \dots, \lambda_M)$ tal que

$$\sum_{j=1}^M \lambda_j S_j^0 = 0 \quad + \quad \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j(w_k) \geq 0 \quad k=1, \dots, N$$

para algún k , eso es > 0 , ¿cómo encontrarlo?

Consecuencia: ley del precio único.

Si X es replicable (con carteras de activos básicos)
 \rightarrow todas esas carteras de réplica han de tener el mismo coste.

A X le ponemos un precio = coste, de cualquiera de esas carteras.

AOA \Rightarrow replicable tiene precio.

Dificultades $\begin{cases} \rightarrow \text{¿cómo asegurar AOA?} \\ \rightarrow \text{cálculos pesados.} \end{cases}$

NUMERARIOS Y PROBABILIDAD DE VALORACIÓN

Probabilidad $P \rightarrow P_1, \dots, P_N$, $P_j \geq 0$, $\sum_{j=1}^N P_j = 1$

Numerario : $N = \begin{cases} \text{activo básico} \\ \text{cartera de activos básicos} \end{cases}$

$$N^0 > 0 \quad N(w_k) > 0 \quad k = 1, \dots, N$$

Probabilidad de valoración con respecto a N : son (P_1, \dots, P_N)
tales que, para cada activo, se cumple : $\frac{S_j^0}{N^0} = \mathbb{E}_P\left(\frac{S_j}{N}\right)$
 $j = 1, \dots, M$

$$\mathbb{E}\left(\frac{S_j}{N}\right) = \sum_{k=1}^N P_k \frac{S_j(w_k)}{N(w_k)} \quad (M \text{ ecuaciones})$$

si se cumple $\rightarrow (P_1, \dots, P_N)$ es prob. de valoración con respecto a N .

El cálculo en sí es:

$$\begin{aligned} S_1 &\rightarrow \frac{S_1^0}{N^0} = P_1 \frac{S_1(w_1)}{N(w_1)} + \dots + P_N \frac{S_1(w_N)}{N(w_N)} \\ &\vdots \\ S_M &\rightarrow \frac{S_M^0}{N^0} = P_1 \frac{S_M(w_1)}{N(w_1)} + \dots + P_N \frac{S_M(w_N)}{N(w_N)} \end{aligned}$$

! que sean probs!

¿Para qué? Supongamos que para cierto numerario N existe una prob. de valoración.

a) Tomemos una cartera $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_M)$

$$V^0 = \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j^0$$

$$V(w_k) = \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j(w_k) \quad k = 1, \dots, N$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_P\left(\frac{V}{N}\right) &= \sum_{k=1}^N P_k \frac{V(w_k)}{N(w_k)} = \sum_{k=1}^N P_k \sum_{j=1}^M \lambda_j \frac{S_j(w_k)}{N(w_k)} = \sum_{j=1}^M \lambda_j \sum_{k=1}^N P_k \frac{S_j(w_k)}{N(w_k)} \\ &= \frac{1}{N^0} \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j^0 = \frac{V^0}{N^0} \end{aligned}$$

$$\sum_{k=1}^N P_k \frac{S_j(w_k)}{N(w_k)} = \frac{S_j^0}{N^0}$$

b) ¡No hay OA!

Si $(\lambda_1, \dots, \lambda_M)$ fuera cartera de arbitraje

$$V^0 = 0 \Rightarrow \frac{V^0}{N^0} = 0$$

$$\mathbb{E}_P\left(\frac{V}{N}\right) > 0 \quad \xrightarrow{\quad} \text{contradicción!}$$

c) Lo replicable tiene precio, y se calcula así:

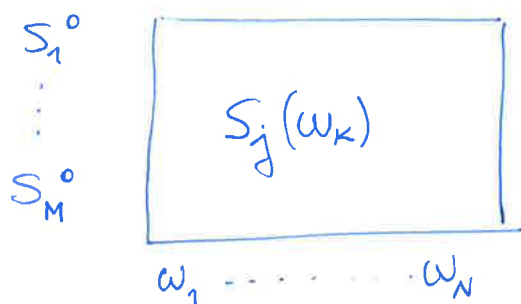
$X = (X(w_1), \dots, X(w_N)) \rightarrow$ activo replicable

existe $(\lambda_1, \dots, \lambda_M)$ de réplica

$$\boxed{\text{precio}(X) = V^0 = N^0 \mathbb{E}_P\left(\frac{V}{N}\right) = N^0 \mathbb{E}_P\left(\frac{X}{N}\right)}$$

\uparrow AOA \uparrow P es de valoración con resp. N

Modelo matricial



Dado un numerario \mathcal{N} (activo básico o cartera de act. básicos)
 $N^0 > 0, N(w_k) > 0 \quad k=1, \dots, N$
 decimos que $P = (p_1, \dots, p_N)$ es probabilidad de valoración
 con respecto al numerario \mathcal{N} si:
 $(p_j \geq 0, \sum_j p_j = 1)$

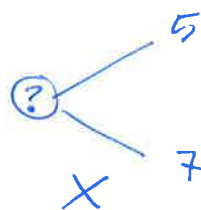
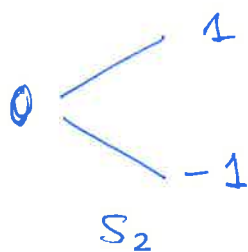
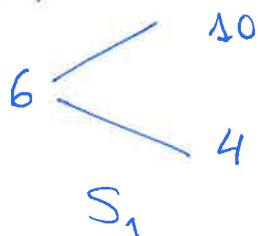
$$\frac{S_j^0}{N^0} = \mathbb{E}_P \left(\frac{S_j}{N} \right) \quad j=1, \dots, M$$

$$\sum_{k=1}^N p_k \frac{S_j(w_k)}{N(w_k)}$$

• Si para un \mathcal{N} una P de valoración
 \Rightarrow AOA.

\Rightarrow y si X es replicable:
 $\frac{\text{precio}(X)}{N^0} = \mathbb{E}_P \left(\frac{X}{N} \right)$

Ejemplo 1

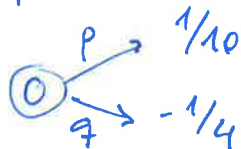
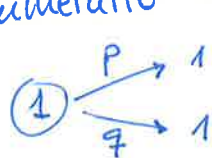


Cartera de réplica de $X \rightarrow \left(\frac{6}{7}, -\frac{25}{7} \right)$

Coste de cartera $\frac{36}{7}$ \leftarrow ¿buen precio? ¿AOA?

$$\frac{X}{N} < \frac{5/10}{7/4}$$

Numerario = S_1



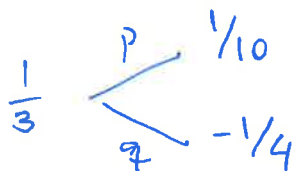
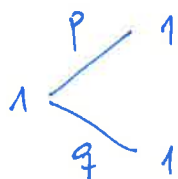
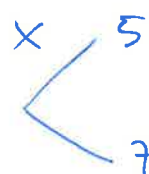
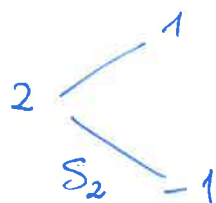
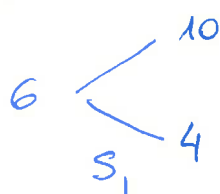
$$1 = p + q$$

$$0 = \frac{1}{10} p - \frac{1}{4} (1-p) \Rightarrow$$

$$\begin{cases} p = 5/7 \\ q = 2/7 \end{cases} \quad \text{AOA}$$

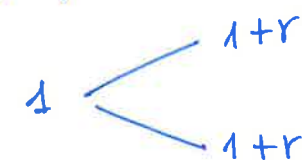
Además: $\frac{\text{precio}(X)}{6} = \frac{5}{7} \cdot \frac{5}{10} + \frac{2}{7} \cdot \frac{7}{4} = \frac{36}{7}$

Cjo, si fuera



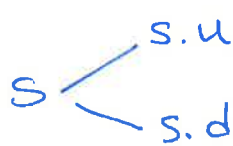
$$\begin{cases} 1 = p + q \\ \frac{1}{3} = \frac{1}{10}p - \frac{1}{4}(1-p) \end{cases} \Rightarrow p = \frac{5}{3} \quad \text{ups}$$

Ejemplo 3 (conceptual)



sin riesgo

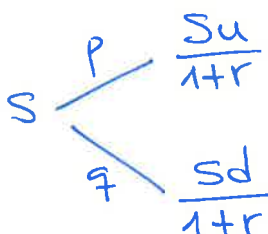
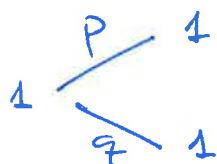
Numerario



$$u, d > 0$$

$$u > d$$

con riesgo



$$\begin{cases} 1 = p + q \quad \checkmark \end{cases}$$

$$\begin{cases} S = p \frac{Su}{1+r} + (1-p) \frac{Sd}{1+r} \end{cases} \rightarrow \boxed{1+r = p \cdot u + (1-p)d}$$

despejar p



$$\boxed{p = \frac{(1+r) - d}{u - d}} \in (0, 1)$$

No hay OA si $(1+r)$ está entre u y d .

financieramente OK!

Valoración de (?)

$$\text{precio}_1 = p \frac{A}{1+r} + (1-p) \frac{B}{1+r}$$

Cjo: $N=S$

$$1 \begin{cases} 1+r \\ 1+r \end{cases}$$

$$\frac{1}{S} \begin{cases} \tilde{p} & \frac{1+r}{S.u} \\ \tilde{q} & \frac{1+r}{S.d} \end{cases}$$

$$S \begin{cases} S_u \\ S_d \end{cases}$$

original

$$1 \begin{cases} \tilde{p} & 1 \\ \tilde{q} & 1 \end{cases} \checkmark$$

$$\Rightarrow \boxed{\frac{1}{S} = \tilde{p} \frac{1+r}{S.u} + (1-\tilde{p}) \frac{1+r}{S.d}}$$

$$\tilde{p} = \dots$$

Valorar

$$\text{precio} \begin{cases} A \\ B \end{cases}$$

$$\frac{\text{precio}}{S} \begin{cases} \tilde{p} & A/S.u \\ \tilde{q} & B/S.d \end{cases}$$

$$\boxed{\frac{\text{precio}}{S} = \tilde{p} \frac{A}{S.u} + \tilde{q} \frac{B}{S.d}}$$

\Rightarrow despejar $\tilde{p} = \dots$

\swarrow Son el mismo! (este y el anterior)

Observaciones

1. Cálculo de la prob. de valoración.

Escoges $N \rightarrow$ ¿ P ?

$$\frac{S^0}{N^0} = E_P \left(\frac{S_j}{N} \right) \quad j=1, \dots, M$$

Sist. lineal de ecuaciones $\begin{cases} \rightarrow \text{sin sol.} \\ \rightarrow 1 \text{ sol.} \\ \rightarrow \infty \text{ sols.} \end{cases}$

¡deben ser probs!

(M ecuaciones \leftrightarrow una por activo
N incógnitas \leftrightarrow probs. P_1, \dots, P_N)

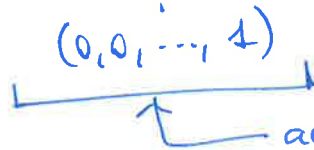
2. Teorema fundamental de valoración:

AOA \Leftrightarrow para cada numerario N existe (al menos) una prob. de valoración.

3. Mercados completos/incompletos

Si todo activo X es replicable \Rightarrow mercado completo

(basta comprobar que $\begin{matrix} (1, 0, \dots, 0) \\ (0, 1, \dots, 0) \\ \vdots \\ (0, 0, \dots, 1) \end{matrix}$ son replicables)



activos de Arrow-Debreu

AOA \Rightarrow lo replicable tiene precio.

Por AOA + Teorema fundamental, fijando numerario N , existe $P = (P_1, \dots, P_N)$ prob. de valoración con respecto a N .

Por mercado completo, cada $AD_j = (0, \dots, 1, \dots, 0)$ es replicable \rightarrow tiene precio único, precio(AD_j).

Podemos calcularlo como sigue:

$$\text{precio}(AD_j) = N^0 E_P \left(\frac{AD_j}{N} \right) = N^0 \sum_{k=1}^N P_k \frac{AD_j(w_k)}{N(w_k)} =$$

$$= N^0 P_j \frac{1}{N(w_j)} \Rightarrow P_j = \frac{\text{precio}(AD_j)}{N^0} \frac{N(w_j)}{1}, j=1, \dots, N$$

P es única.

$\left. \begin{array}{l} \text{AOA} \\ + \\ \text{mercado incompleto} \end{array} \right\} \Rightarrow P \text{ no es única}$

Para cada numerario N , habrá muchas probabilidades P de valoración asociadas.

Si X es replicable \rightarrow común para todas las P 's.
 $\text{precio}(X) = N^0 E_P \left(\frac{X}{N} \right)$

Si X no replicable
 $N^0 E_P \left(\frac{X}{N} \right)$

No crean OA en el mercado

\rightarrow rango de precios "legales" para X

Ejemplo: w_1, w_2, w_3 S_1, S_2

$$\begin{pmatrix} 9/10 \\ 10 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 5 & 10 & 15 \end{pmatrix} \begin{matrix} \leftarrow S_1 \\ \leftarrow S_2 \end{matrix}$$

No todo replicable

$$X = (1 \ 0 \ 1) \quad \underline{\text{NO}}$$

Ponemos en marcha la maquinaria:

Escogemos $N = S_1$

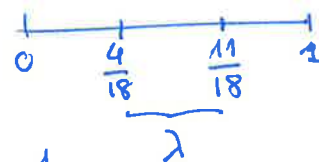
$$\text{Mercado } N \rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 100/9 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 5 & 10 & 15 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} 1 = P_1 + P_2 + P_3 \\ \frac{100}{9} = 5P_1 + 10P_2 + 15P_3 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} P_1 = \lambda - \frac{2}{9} \in (0,1) \\ P_2 = \frac{11}{9} - 2\lambda \in (0,1) \\ P_3 = \lambda \in (0,1) \end{cases}$$

• Valoración de $X = (1, 1, 1)$

$$\text{precio}(X) = \frac{9}{10} \left[\left(\lambda - \frac{2}{9} \right) \cdot \frac{1}{1} + \left(\frac{11}{9} - 2\lambda \right) \frac{1}{1} + \lambda \frac{1}{1} \right] = \frac{9}{10} \checkmark$$

$$\frac{4}{18} \leq \lambda \leq \frac{11}{18}$$



• Si $X = (1, 0, 1)$

$$\text{precio}(X) = \frac{9}{10} \left[\left(\lambda - \frac{2}{9} \right) \frac{1}{1} + () \cdot \frac{0}{1} + \lambda \cdot \frac{1}{1} \right] = \frac{9}{5} \lambda - \frac{1}{5}$$

$$\text{como } \lambda \in \left(\frac{4}{18}, \frac{11}{18} \right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \text{rango } \left[\frac{1}{5}, \frac{9}{10} \right]$$

En general, con AOA, ¿Cómo obtener ese rango de precios?

Dato: X no replicable.

¿Cómo obtener ese rango de precios?

Dato: X no replicable.

- ① Seleccionar Y replicables tales que los flujos de Y sean \leq los flujos de X .

$$\alpha = \sup_{\substack{Y \text{ replicable} \\ Y \leq X}} \{\text{precio}(Y)\}$$

$$\beta = \inf_{\substack{Y \text{ replicable} \\ Y \geq X}} \{\text{precio}(Y)\}$$

$$\Rightarrow \boxed{\alpha \leq \text{precio}(X) \leq \beta}$$

- ② Fijamos numerario N . Llamamos \mathcal{Q} a la colección de probabilidades Q de probs. de valoración asociadas a N .

$$\text{precio}(X) \leq \sup_{Q \in \mathcal{Q}} \left\{ N^0 \mathbb{E}_Q \left(\frac{X}{N} \right) \right\}$$

$$\text{precio}(X) \geq \inf_{Q \in \mathcal{Q}} \left\{ N^0 \mathbb{E}_Q \left(\frac{X}{N} \right) \right\}$$

$$\Rightarrow \boxed{\inf_{Q \in \mathcal{Q}} \left\{ N^0 \mathbb{E}_Q \left(\frac{X}{N} \right) \right\} \leq \text{precio}(X) \leq \sup_{Q \in \mathcal{Q}} \left\{ N^0 \mathbb{E}_Q \left(\frac{X}{N} \right) \right\}}$$

TEOREMA FUNDAMENTAL DE VALORACIÓN: Son equivalentes:

- 1) AOA
- 2) Para cada numerario, hay (al menos) una prob. de valoración asociada.
- 3) Para cierto numerario, hay una prob. de valoración asociada.

demonstración:

- 2) \Rightarrow 3) evidente
 3) \Rightarrow 1) ya visto
 Falta 1) \Rightarrow 2)

Suponemos AOA. Fijamos numerario N , que será una cartera de activos básicos $(\alpha_1, \dots, \alpha_M)$ tal que

$$\begin{cases} N^0 = \sum_{j=1}^M \alpha_j S_j^0 > 0 \\ N(\omega_k) = \sum_{j=1}^M \alpha_j S_j(\omega_k) > 0 \end{cases} \quad k=1, \dots, N$$

Queremos comprobar que existe una probabilidad de valoración asociada a ese numerario N .

Obs. 1: Nueva "notación". Dada una cartera $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_M)$, tenemos

proceso de "valor" $\begin{cases} V_\lambda^0 = \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j^0 \\ V_\lambda(\omega_k) = \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j(\omega_k) \end{cases}$

N fijo. Variable de "ganancia" $G_\lambda(\omega_k) = \frac{V_\lambda(\omega_k)}{N(\omega_k)} - \frac{V_\lambda^0}{N^0} \quad k=1, \dots, N$
solo de tiempo $t=1$.

Obs. 2: LEMA: Tenemos OA \iff existe cartera $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_M)$ tal que $G_\lambda(\omega_k) \geq 0 \quad k=1, \dots, N$ y $G_\lambda(\omega_k) > 0$ para algún k

demonstración:

\Rightarrow Si OA, existe cartera $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_M)$ tal que

$$\begin{cases} V_\lambda^0 = \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j^0 = 0 \\ V_\lambda(\omega_k) = \sum_{j=1}^M \lambda_j S_j(\omega_k) \geq 0 \quad k=1, \dots, N \\ > 0 \quad \text{algún } k \end{cases}$$

La variable de ganancia de esa cartera

$$G_\lambda(\omega_k) = \frac{V_\lambda(\omega_k)}{N(\omega_k)} - \frac{V_\lambda^0}{N^0} \geq 0 \quad k=1, \dots, N$$

$$> 0 \quad \text{algún } k$$

\Leftarrow Sea $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_M)$ tal que $G_\lambda(\omega_k) \geq 0$
 > 0

Construimos cartera $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_M)$ (que va a ser de arbitraje)

$$\beta_j = \lambda_j - \alpha_j \frac{V_\lambda^0}{N^0} \quad j=1, \dots, M$$

Basta comprobar $\begin{cases} V_\beta^0 = 0 \\ V_\beta(\omega_k) \geq 0 \quad k=1, \dots, N \\ > 0 \quad \text{algún } k. \end{cases}$

[...]

← "sencillita"
~ Pablo 2021

LEMA:

Obs 3: Q es prob. de valoración con respecto de N \Leftrightarrow
 $\Leftrightarrow \mathbb{E}_Q(G_\lambda) = 0$ para toda cartera λ .

demonstración:

$$\mathbb{E}_Q(G_\lambda) = \mathbb{E}_Q\left(\frac{V_\lambda}{N} - \frac{V_\lambda^0}{N^0}\right) = \mathbb{E}_Q\left(\frac{V_\lambda}{N}\right) - \frac{V_\lambda^0}{N^0} \quad \square$$

Ahora tenemos:

AOA

N fijado

Cada cartera $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_N)$ tiene asociada una variable ganancia

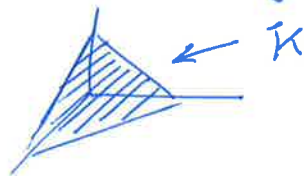
$$G_\lambda = (G_\lambda(w_1), \dots, G_\lambda(w_N)) \in \mathbb{R}^N$$

Llamamos $G = \left\{ \begin{array}{l} \text{colección de todas las} \\ \text{posibles ganancias} \end{array} \right\} \subset \mathbb{R}^N$

Observación: G es un subespacio vectorial.

Como no hay OA, $G \cap \{(x_1, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N : x_j \geq 0, j=1, \dots, N\} = \{\vec{0}\}$

Consideramos $K = \{(x_1, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N : x_j \geq 0, \sum_{j=1}^N x_j = 1\}$



Se tiene que $G \cap K = \emptyset$.

Entonces! existe un vector $v \in \mathbb{R}^N$ tal que:

a) $\vec{x} \cdot \vec{v} = 0$ para todo $\vec{x} \in G$.

b) $\vec{x} \cdot \vec{v} > 0$ para todo $\vec{x} \in K$.

La condición a) nos dice que $\sum_{k=1}^N v_k \cdot G_\lambda(w_k) = 0$ para toda cartera λ .

La condición b) nos dice que $\sum_{k=1}^N v_k \cdot x_k > 0$ si (x_1, \dots, x_N)
 $x_j \geq 0, \sum_{j=1}^N x_j = 1$

Si tomamos $x = (1, 0, \dots, 0) \Rightarrow v_1 > 0$

\vdots
 $= (0, \dots, 0, 1) \Rightarrow v_N > 0$

\Rightarrow coordenadas de $v = (v_1, \dots, v_N)$ son positivas.

Definimos $P = (p_1, \dots, p_N)$, $p_k = \frac{v_k}{\sum_{j=1}^N v_j}$ $k=1, \dots, N$

$$p_k > 0 \quad \checkmark$$

$$\sum_{k=1}^N p_k = 1 \quad \checkmark$$

$$E_P(G_\lambda) = \sum_{k=1}^N p_k G_\lambda(w_k) = \frac{1}{\sum_{j=1}^N v_j} \sum_{k=1}^N v_k G_\lambda(w_k) = 0 \quad \text{para cualquier cartera } \lambda.$$

Reflexión sobre CONJUNTOS CONVEXOS, HIPERPLANOS, SEPARACIÓN

Todo en \mathbb{R}^N . Palabras clave: Teoremas de separación (en particular, Tma. de Minkowski o Tma. de Hahn-Banach)

$G \subset \mathbb{R}^N$ es convexo si dados $C_1, C_2 \in C$, entonces $tC_1 + (1-t)C_2 \in C$ $t \in \mathbb{R}$

Dado $v \in \mathbb{R}^N$, $\{x = (x_1, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N : x \cdot v = a\}$ (hiperplano)

Hiperespacios: $\{x \in \mathbb{R}^N : x \cdot v \leq a\}$, $\{x \in \mathbb{R}^N : x \cdot v \geq a\}$

LEMA: Si $G \subset \mathbb{R}^N$ convexo, no vacío, cerrado, $0 \notin G$, entonces existe vector (único) en G con norma mínima.

demonstración

Sea $\delta = \inf_{x \in G} \|x\|$. Sea (x_j) una sucesión en G tales

que $\|x_j\| \rightarrow \delta$, $j \rightarrow \infty$.

$$\sqrt{\frac{x_i + x_j}{2}} \in G$$

por tanto

$$\left\| \frac{x_i + x_j}{2} \right\|^2 \geq \delta^2$$

regla paralelogramo \nearrow

$$\|x_i - x_j\|^2 = 2\|x_i\|^2 + 2\|x_j\|^2 - \|x_i + x_j\|^2 \leq 2\|x_i\|^2 + 2\|x_j\|^2 - 4\delta^2 \xrightarrow{i, j \rightarrow \infty} 0$$

\Rightarrow sucesión de Cauchy y cerrado \Rightarrow tiene límite $x_0 \in G$.
 El mismo argumento da la unicidad. \square

LEMA: Sea $C \subset \mathbb{R}^N$ convexo, no vacío, cerrado, $0 \notin C$.

Entonces existen $v \in \mathbb{R}^N$, $\|v\|=1$, $\alpha > 0$, tales que

$\vec{v} \cdot \vec{x} \geq \alpha$ para todo $\vec{x} \in C$.

demonstración

Sabemos que existe un $x_0 \in C$ tal

que $\|x_0\| > 0$, $\|x_0\| = \min_{x \in C} \|x\|$.

Sea $x \in C$, $t \in (0, 1]$.

$$\|x_0 + t(x - x_0)\|^2 \geq \|x_0\|^2 \Rightarrow \|x_0\|^2 + t^2\|x - x_0\|^2 + 2t x_0(x - x_0) \geq \|x_0\|^2$$

$$\Rightarrow t\|x - x_0\|^2 + 2x_0(x - x_0) \geq 0 \Rightarrow x_0 \cdot x - \|x_0\|^2 \geq 0 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow x_0 \cdot x \geq \|x_0\|^2 \Rightarrow \left(\frac{x_0}{\|x_0\|} \right) \cdot x \geq \|x_0\| =: \alpha \text{ para todo } x \in C.$$

LEMA: Sea K convexo, no vacío, compacto $\xrightarrow{\text{en } \mathbb{R}^N}$ cerrado + acotado
 Sea L subespacio vectorial $\xrightarrow{\text{en } \mathbb{R}^N}$ convexo y cerrado.

Supongamos que $K \cap L = \emptyset$. Entonces, existen $v \in \mathbb{R}^N$, $\alpha > 0$ tales que

$$\vec{v} \cdot \vec{l} = 0 \text{ para todo } \vec{l} \in L.$$

$$\vec{v} \cdot \vec{k} \geq \alpha \text{ para todo } \vec{k} \in K.$$

demonstración

Definimos $C = K - L = \{ \vec{k} - \vec{l} : \vec{k} \in K, \vec{l} \in L \}$

C es convexo, cerrado, $0 \notin C$. Así que existen $v \in \mathbb{R}^N$,

$\|v\|=1$, $\alpha > 0$ tales que $\vec{v} \cdot \vec{x} \geq \alpha$ para todo $\vec{x} \in C$.

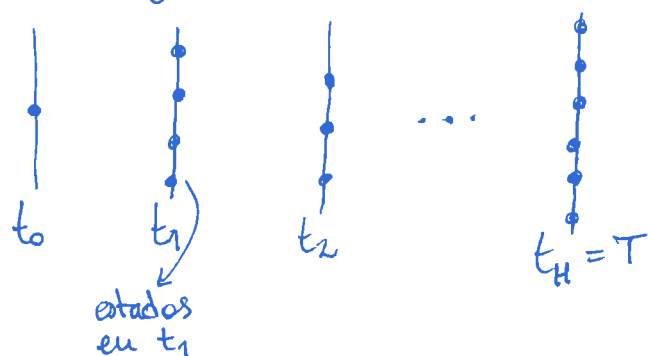
$$\vec{v} \cdot (\vec{k} - \vec{l}) \geq \alpha \text{ para todo } \vec{k} \in K, \text{ para todo } \vec{l} \in L$$

$$\vec{v} \cdot \vec{k} - \vec{v} \cdot \vec{l} \geq \alpha \quad \forall \vec{k} \in K, \forall \vec{l} \in L.$$

$$\vec{v} \cdot \vec{k} - \lambda \vec{v} \cdot \vec{l} \geq \alpha \quad \forall \vec{k} \in K, \forall \vec{l} \in L, \forall \lambda \in \mathbb{R}.$$

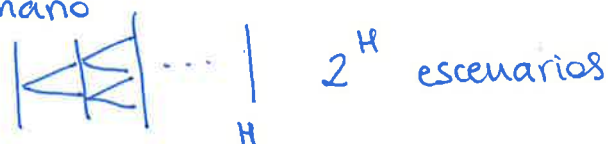
MODELO (DISCRETO), VARIOS TIEMPOS

tiempos $t_0, t_1, \dots, t_H = T$



$\Omega = \{w_1, \dots, w_N\}$ espacio de escenario

¡Ojo! Atención al tamaño



Recuerda: $2^{10} \sim 1000 = 10^3$, $2^{100} \sim 10^{30}$

Variables de estado en t_1, t_2, \dots, t_H : Y_1, Y_2, \dots, Y_H

Y_k registra el estado en el que se está en el tiempo t_k .

Filtración / flujo de información: $\mathcal{F}_0, \mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_H$

$$\mathcal{F}_j = \sigma(Y_1, \dots, Y_j) \quad j=1, \dots, H$$



Dividimos Ω en "bloques" dependiendo de su "primer tramo".

$$\mathcal{F}_1 = \sigma(Y_1)$$

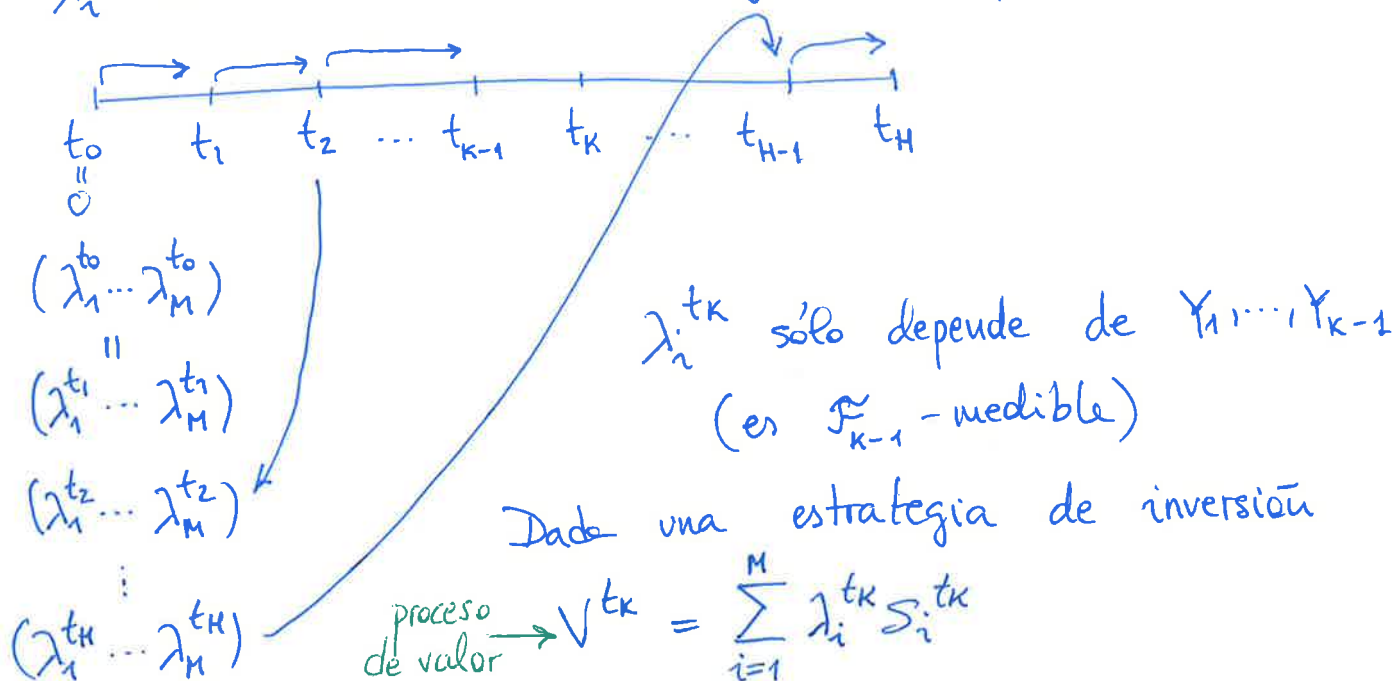
Activos básicos $\rightarrow S_1, \dots, S_M$

Notación: $S_i^{t_k}(w_j) :=$ cotización de S_i en tiempo t_k si se da el escenario w_j .

• Carteras/estrategias de inversión $S_1 \dots S_M$

$$S_i^{t_k}(w_j)$$

$\lambda_i^{t_k}$ = unidades de S_i al llegar a tiempo t_k .



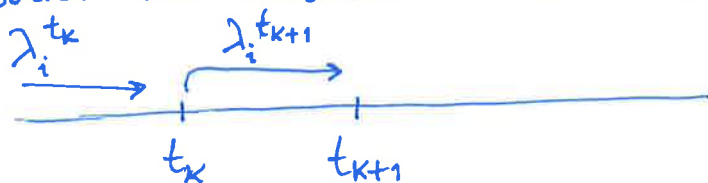
$$V^{t_0} = \sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_0} S_i^{t_0} \leftarrow \text{valor inicial}$$

$$V^{t_1} = \sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_1} S_i^{t_1}$$

$$V^{t_2} = \sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_2} S_i^{t_2}$$

\vdots

A nosotros nos interesan las ESTRATEGIAS DE INVERSIÓN AUTOFIN
CARTERAS AUTOFINANCIADAS (EJA)



$$\sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_k} S_i^{t_k} = \sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_{k+1}} S_i^{t_k} \quad k=1, \dots, H-1$$

Finalmente, veremos ACTIVOS REPLICABLES:

activo X , con flujos $X(w)$ en $t_H = T$

\uparrow podría depender de la senda completa

X es replicable si existe EIA tal que

$$V^{t_H}(w) = X(w) \quad \forall w \in \Omega$$

valor de la cartera en t_H

valor liquidativo a mercado en t_H

$$\sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_H}(w) \cdot S_i^{t_H}(w)$$

• Oportunidades de arbitraje: es una EIA tal que:

$$V^{t_0} = 0$$

$$V^{t_H}(w) \geq 0 \text{ para todo } w \in \Omega$$

$$> 0 \text{ para algùn } w \in \Omega$$

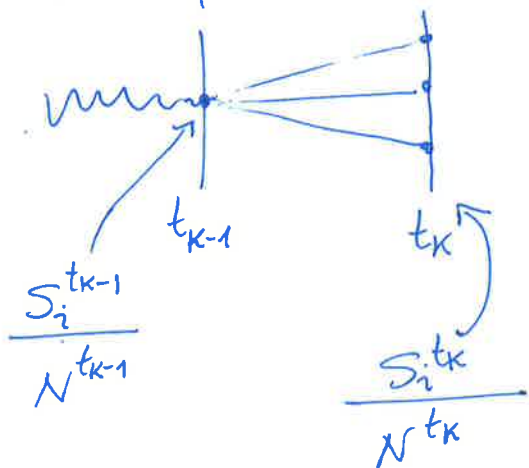
• Numerario: activo básico (EIA) tal que en todo tiempo t_k y para todo escenario w , su valor es > 0 .

• Probabilidad de valoración (con respecto a N)

$$Q \text{ es prob. en } \Omega = \{w_1, \dots, w_N\} \rightarrow Q(w) > 0$$

$$\sum_{j=1}^M Q(w_j) = 1$$

Q es prob. de valoración respecto de N .



$$\frac{S_i^{t_{k-1}}}{N^{t_{k-1}}} = \mathbb{E}_Q \left(\frac{S_i^{t_k}}{N^{t_k}} \mid \mathcal{F}_{k-1} \right)$$

$k = 1, \dots, M$
 $i = 1, \dots, M$

en jerga $\left\{ \frac{S_i^{t_k}}{N^{t_k}} \right\}$ es Q -martingala.

► Breves notas sobre esperanza condicional

$(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ sucesos $A \in \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{P}(A) \checkmark$

X variables aleatorias $X(\omega_j)$


Sabemos calcular probs. del tipo $\mathbb{P}(x \in A)$ ← sucesos

Probabilidad condicionada suceso B , $\mathbb{P}(B) > 0$

$$\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$$

Esperanza de X condicionada a A

$$\mathbb{E}(X|A) = \sum_i x_i \mathbb{P}(X=x_i|A) = \frac{\mathbb{E}(X \cdot \mathbb{1}_A)}{\mathbb{P}(A)} \leftarrow \text{número}$$

Ω  partición de Ω
 $\{A_1, \dots, A_r\}$

$\tilde{\mathcal{F}}$ álgebra asociada

$\mathbb{E}(X|\tilde{\mathcal{F}})$ es una variable aleatoria

es constante en cada bloque de la partición

↳ y en A_j toma el valor $\frac{\mathbb{E}(X \cdot \mathbb{1}_{A_j})}{\mathbb{P}(A_j)}$

Algunas propiedades:

- Si X es \mathcal{F} -medible $\Rightarrow \mathbb{E}(X|\mathcal{F}) = X$
- Si Y es \mathcal{F} -medible $\Rightarrow \mathbb{E}(X \cdot Y|\mathcal{F}) = Y \cdot \mathbb{E}(X|\mathcal{F})$
- Si $\mathcal{F} \subset \mathcal{G}$, $\mathbb{E}(\mathbb{E}(X|\mathcal{G})|\mathcal{F}) = \mathbb{E}(X|\mathcal{F})$
- Si X es "independiente" de \mathcal{F} , $\mathbb{P}(X=x_i|A_j) = \mathbb{P}(X=x_i)$
 $\mathbb{E}(X|\mathcal{F}) = \mathbb{E}(X)$

Si Q es prob. de valoración con respecto de N , y si tenemos una cartera autofinanciada cuyo proceso de valor designamos con $\{V^{t_k}\}_{k=1, \dots, H}$

entonces
$$\frac{V^{t_{k-1}}}{N^{t_{k-1}}} = \mathbb{E}_Q \left(\frac{V^{t_k}}{N^{t_k}} \mid \mathcal{F}_{t_{k-1}} \right) \quad k=1, \dots, H$$

$\lambda_i^{t_k}$ son de tiempo t_{k-1} demo:
$$\mathbb{E}_Q \left(\frac{V^{t_k}}{N^{t_k}} \mid \mathcal{F}_{t_{k-1}} \right) = \mathbb{E}_Q \left(\sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_k} \frac{S_i^{t_k}}{N^{t_k}} \mid \mathcal{F}_{t_{k-1}} \right) =$$
 martingala

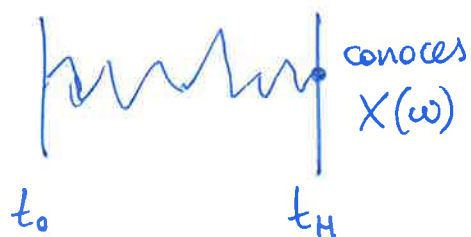
$$\sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_k} \mathbb{E}_Q \left(\frac{S_i^{t_k}}{N^{t_k}} \mid \mathcal{F}_{t_{k-1}} \right) = \sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_k} \frac{S_i^{t_{k-1}}}{N^{t_{k-1}}} =$$

autofinanciada
$$\Rightarrow \sum_{i=1}^M \lambda_i^{t_{k-1}} \frac{S_i^{t_{k-1}}}{N^{t_{k-1}}} = \frac{V^{t_{k-1}}}{N^{t_{k-1}}} \quad \square$$

Si para un numerario N hay una Q de valoración, en particular, para cualquier cartera autofinanciada con $\{V^{t_k}\}$ en realidad es \Leftrightarrow

$$\frac{V^{t_0}}{N^{t_0}} = \mathbb{E}_Q \left(\frac{V^{t_H}}{N^{t_H}} \right) \Rightarrow \text{! AOA!}$$

Si X es replicable (con una cartera autofinanciada con proceso de valor $\{V^{t_k}\}$)



entonces: no arbitraje
martingala

$$\boxed{\text{precio}(X) = V^{t_0} = N^{t_0} \mathbb{E}_Q \left(\frac{V^{t_H}}{N^{t_H}} \right) = N^{t_0} \mathbb{E}_Q \left(\frac{X^{t_H}}{N^{t_H}} \right)}$$

(no hace falta especificar la cartera de replica)

3.2. EL MODELO BINOMIAL

① Tiempos → fijamos Δt , unidad de tiempo (parámetro estructural)

Con N saltos llegamos a 1 año

$$N \cdot \Delta t = 1 \text{ año}$$

$$\text{Tiempos: } t_j = j \cdot \Delta t \quad j=0, 1, 2, \dots$$

② Activos básicos: solo dos!

→ activo sin riesgo → cuenta bancaria: P_j
 → activo con riesgo → S subyacente
 cotización en t_j : S_j

Objetivo: valorar opción sobre el subyacente con vencimiento $T = M \cdot \Delta t$

③ Datos de mercado

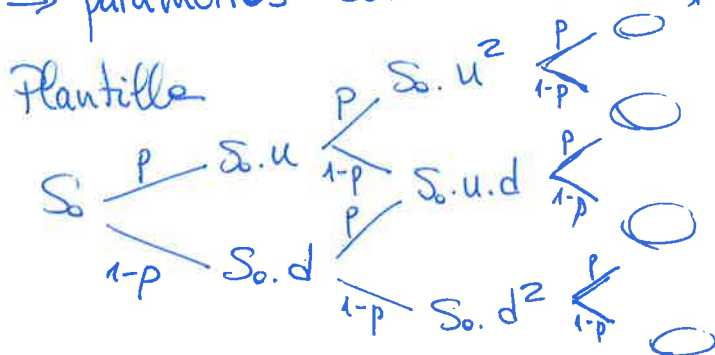
- cotización hoy subyacente → S_0
- tipo de interés (anual, continuo) → R
- volatilidad anual del subyacente → σ

④ Evolución de los activos básicos

• CB: $P_j = e^{R \cdot j \cdot \Delta t} \quad j=0, 1, 2, \dots$

• S :
$$S_j = \begin{cases} S_{j-1} \cdot u, & \text{con prob. } p \\ S_{j-1} \cdot d, & \text{con prob. } 1-p \end{cases} \quad j=1, 2, \dots$$

⇒ parámetros del modelo: u, d, p (prob.) $0 < d < u$



$$\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots\} \text{ escenarios}$$

$$\omega = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots) \quad \varepsilon_j = \pm 1 \text{ (up, down)}$$

Si llega hasta $M \rightarrow 2^M$ escenarios

$$P, \text{ probabilidad} \quad P(\omega) = p^{\#1's \text{ en } \omega} \cdot (1-p)^{\#0's \text{ en } \omega}$$

Y_1, Y_2, Y_3, \dots variables de estado

$$Y_j = \begin{cases} +1, & \text{prob } p \\ -1, & \text{prob } 1-p \end{cases} \text{ indep.}$$

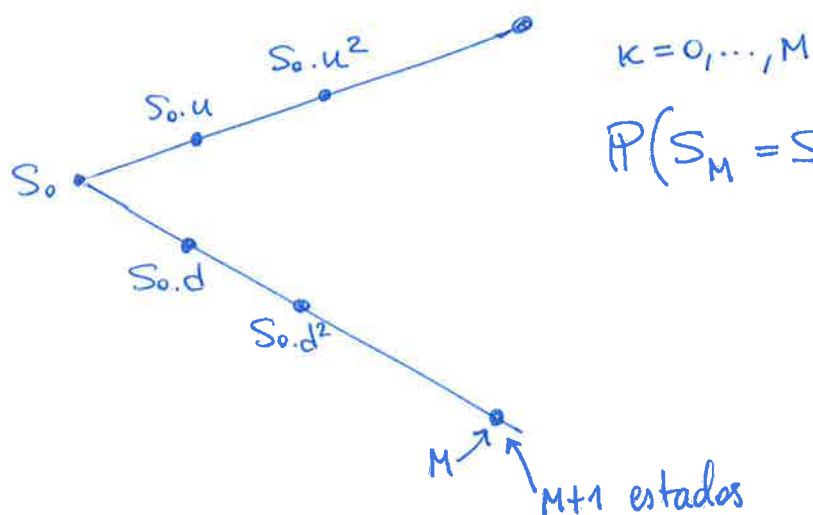
$$\mathbb{E}(Y_j) = 2p - 1$$

$\sum_j Y_j \rightarrow$ camino aleatorio

$$\mathcal{F}_1, \mathcal{F}_2, \mathcal{F}_3, \dots \quad \mathcal{F}_j = \sigma(Y_1, \dots, Y_j)$$

$$S_j = \begin{cases} S_{j-1} \cdot u, & \text{prob } p \\ S_{j-1} \cdot d, & \text{prob } 1-p \end{cases}$$

$$S_j = S_{j-1} \left[u \left(\frac{Y_j + 1}{2} \right) - d \left(\frac{Y_j - 1}{2} \right) \right]$$



$$P(S_M = S_0 \cdot u^k \cdot d^{M-k}) = \binom{M}{k} p^k (1-p)^{M-k}$$

probs. de \mathcal{B} -
 $\text{Bin}(M, p)$

Escogemos como numerario la cuenta bancaria CB.

¿Prob. \mathbb{P} para que sea de valoración?

$$\frac{S_j}{e^{(j-1)R \cdot \Delta t}} = \mathbb{E}_{\mathbb{P}} \left(\frac{S_j}{e^{j \cdot R \cdot \Delta t}} \mid \mathcal{F}_{j-1} \right)$$

$$\frac{1}{e^{j \cdot R \cdot \Delta t}} \mathbb{E}_{\mathbb{P}} (S_j \mid \mathcal{F}_{j-1}) = \mathbb{E}_{\mathbb{P}} \left(S_{j-1} \left[u \frac{Y_{j+1}}{2} - d \frac{Y_{j-1}}{2} \right] \mid \mathcal{F}_{j-1} \right) =$$

$$\overset{S_{j-1} \in \mathcal{F}_{j-1}}{\rightarrow} = S_{j-1} \mathbb{E}_{\mathbb{P}} \left(u \frac{Y_{j+1}}{2} - d \frac{Y_{j-1}}{2} \mid \mathcal{F}_{j-1} \right) =$$

$$\overset{\text{indep. de } Y_j}{\rightarrow} = S_{j-1} \mathbb{E}_{\mathbb{P}} \left(u \frac{Y_{j+1}}{2} - d \frac{Y_{j-1}}{2} \right) = S_{j-1} \left[\frac{u}{2} \cdot 2p - \frac{d}{2} (2p-2) \right] =$$

$$= S_{j-1} [up + d(1-p)]$$

Ha de cumplirse que:

$$\frac{S_{j-1}}{e^{(j-1)R \cdot \Delta t}} = \frac{S_{j-1}}{e^{j \cdot R \cdot \Delta t}} [up + d(1-p)]$$

$$\boxed{e^{R \cdot \Delta t} = up + d(1-p)} \quad \underline{\text{AOA}}$$

Si C activo replicable, su proceso de precios:

$$\mathbb{E}_{\mathbb{P}} \left(\frac{C_j}{e^{j \cdot R \cdot \Delta t}} \mid \mathcal{F}_{j-1} \right) = \frac{C_{j-1}}{e^{(j-1)R \cdot \Delta t}} \Rightarrow \boxed{e^{-j \cdot R \cdot \Delta t} \mathbb{E}_{\mathbb{P}} (C_j) = C_0}$$

Volatilidad $\sigma^2 = V \left(\ln \left(\frac{S_N}{S_0} \right) \right)$

truco: $\ln \left(\frac{S_N}{S_0} \right) = \ln \left(\frac{S_N}{S_0} \cdot \frac{S_2}{S_1} \cdots \frac{S_N}{S_{N-1}} \right) = \sum_{j=1}^N \ln \left(\frac{S_j}{S_{j-1}} \right)$

\rightarrow en términos de u, p, d .

$$\boxed{\sigma \sqrt{\Delta t} = \sqrt{p(1-p)} (\ln u - \ln d)}$$

Tenemos dos ecuaciones (no lineales) y 3 incógnitas

→ numérico

→ $ud = 1$ (Cox-Ross-Rubinstein)

↳ resolución (casi) exacta

→ $p = 1/2$ (Jarrow-Rudd)

En este último caso:
$$\begin{cases} e^{R \cdot \Delta t} = \frac{u+d}{2} \\ \sigma \sqrt{\Delta t} = \frac{1}{2} \ln\left(\frac{u}{d}\right) \end{cases}$$

Resolvemos:

$$2\sigma\sqrt{\Delta t} = \ln(u/d) \Rightarrow e^{2\sigma\sqrt{\Delta t}} = \frac{u}{d} \Rightarrow d = u e^{-2\sigma\sqrt{\Delta t}}$$

$$e^{R \cdot \Delta t} = \frac{u}{2} (1 + e^{-2\sigma\sqrt{\Delta t}}) \Rightarrow u = e^{R \cdot \Delta t} \frac{2}{1 + e^{-2\sigma\sqrt{\Delta t}}} =$$

$$= e^{R \cdot \Delta t} \cdot e^{\sigma\sqrt{\Delta t}} \cdot \left(\frac{2}{e^{\sigma\sqrt{\Delta t}} + e^{-\sigma\sqrt{\Delta t}}} \right) = \frac{1}{\cosh(\sigma\sqrt{\Delta t})}$$

Solución (fórmula):

$$\begin{cases} u = e^{R \cdot \Delta t} e^{\sigma\sqrt{\Delta t}} \frac{1}{\cosh(\sigma\sqrt{\Delta t})} \\ d = e^{R \cdot \Delta t} e^{-\sigma\sqrt{\Delta t}} \frac{1}{\cosh(\sigma\sqrt{\Delta t})} \end{cases}$$

↑
"deriva"
por tipos

↑
efecto up/down
de la volatilidad

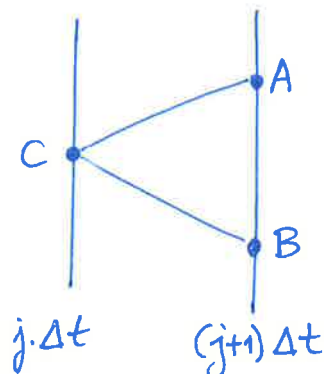
↑
ajuste de
convexidad

Valoración de opciones europeas

74

Call → vencimiento $T = M \cdot \Delta t$
→ strike K
flujo: $(S_T - K)^+$

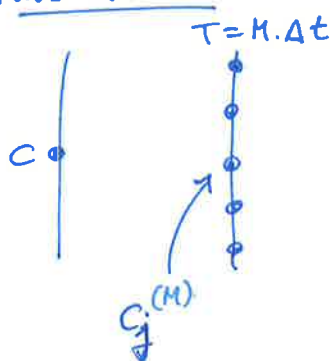
Clave:



$$\frac{C}{e^{j \cdot \Delta t \cdot R}} = \frac{1}{2} \left(\frac{A}{e^{(j+1) \cdot \Delta t \cdot R}} + \frac{B}{e^{(j+1) \cdot \Delta t \cdot R}} \right)$$

$$C = e^{-R \cdot \Delta t} \cdot \frac{A+B}{2}$$

Más directa



precio call

$$C = e^{-R \cdot M \cdot \Delta t}$$

$$\mathbb{E}_P(C)$$

flujo call

probs de $\text{Bin}(M, \frac{1}{2})$

$$\text{precio call} = \sum_{j=0}^M C_j^{(M)} \cdot \binom{M}{j} \cdot \frac{1}{2^j}$$

Preguntas

1. Hay para call, explícita. Depende de Δt

¿Qué pasa si $\Delta t \rightarrow 0$?

2. ¿Qué pasó con la replicación?

3. ¿Y si no son europeas? → el flujo de opción depende de la senda.

RECUERDO:

Situación: Call con vencimiento T
strike K

$$T = M \cdot \Delta t$$

$$N \cdot \Delta t = 1$$

Registramos los valores de S_T .

$$A(\sigma) := \frac{1}{\cosh(\sigma\sqrt{\Delta t})}; \quad S_j = S_0 \left(e^{R \cdot \Delta t} \cdot e^{\sigma\sqrt{\Delta t}} \cdot A(\sigma) \right)^j \left(e^{R \cdot \Delta t} \cdot e^{-\sigma\sqrt{\Delta t}} \cdot A(\sigma) \right)^{M-j}$$

$$= S_0 e^{R \cdot M \cdot \Delta t} \cdot A(\sigma)^M \cdot e^{(2j-M)\sigma\sqrt{\Delta t}}$$

Así que: precio call = $e^{-M \cdot R \cdot \Delta t} \sum_{j=0}^M \binom{M}{j} \frac{1}{2^j} \cdot$

$$\cdot \left(S_0 e^{M \cdot R \cdot \Delta t} \cdot A(\sigma)^M \cdot e^{(2j-M)\sigma\sqrt{\Delta t}} - K \right)^+$$

¿Podemos hacer $\Delta t \rightarrow 0$?

Fijamos T , $T = \underbrace{n}_{\rightarrow \infty} \cdot \underbrace{\Delta t}_{\rightarrow 0}$

$$\sqrt{\Delta t} = \frac{\sqrt{T}}{\sqrt{n}}$$

$$S_T^{(n)} = S_0 e^{R \cdot T} \frac{1}{\cosh^n(\sigma\sqrt{\Delta t})} e^{\sigma\sqrt{\Delta t} \cdot Z_n}$$

con $Z_n = \sum_{j=1}^n X_j$, $X_j = \begin{cases} +1, \text{ prob. } \frac{1}{2} \\ -1, \text{ prob. } \frac{1}{2} \end{cases}$

$$\mathbb{E}(Z_n) = 0$$

$$V(Z_n) = n$$

$$\mathbb{E}(X_j) = 0$$

$$V(X_j) = \mathbb{E}(X_j^2) = 1$$

Hacemos $n \rightarrow \infty$, $\Delta t \rightarrow 0$, $n \cdot \Delta t = T$

$$\textcircled{1} \cosh(\sigma\sqrt{\Delta t})^n = \cosh\left(\sigma\sqrt{T} \frac{1}{\sqrt{n}}\right)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} e^{\sigma^2 T/2}$$

$$\downarrow \cosh\left(\frac{A}{\sqrt{n}}\right)^n \sim \left(1 + \frac{A^2}{2n}\right)^n \sim e^{A^2/2} \uparrow$$

$$\textcircled{2} \text{ ¿cómo es la variable } W_n = e^{\sigma\sqrt{\Delta t} \cdot Z_n} = e^{\sigma\sqrt{T} \cdot \frac{Z_n}{\sqrt{n}}}$$

a) $\frac{Z_n}{\sqrt{n}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} \mathcal{N}(0,1)$ (GCL)

b) (para vosotros) $W_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} e^{\sigma\sqrt{T} \cdot Z}$, con $Z \sim \mathcal{N}(0,1)$

Por tanto, $S_T^{(n)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} S_0 \cdot e^{RT} \cdot e^{-\sigma^2 T/2} \cdot e^{\sigma\sqrt{T} \cdot Z}$, $Z \sim \mathcal{N}(0,1)$

③ (para vosotros) Entonces:

$$\mathbb{E}((S_T^{(n)} - K)^+) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}\left((S_0 e^{(R - \sigma^2/2)T} \cdot e^{\sigma\sqrt{T}Z} - K)^+\right)$$

Ojo: convergencia

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} X \not\Rightarrow \mathbb{E}(f(X_n)) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(f(X))$$

hay que controlar "colas"

$$\text{precio call}_n = e^{-R \cdot T} \mathbb{E}((S_T^{(n)} - K)^+) \xrightarrow{n \rightarrow \infty}$$

$$\xrightarrow{n \rightarrow \infty} e^{-R \cdot T} \mathbb{E}\left((S_0 e^{(R - \sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}Z} - K)^+\right) =$$

$$= e^{-R \cdot T} \int_{-\infty}^{\infty} (S_0 e^{(R - \sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}z} - K)^+ \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$

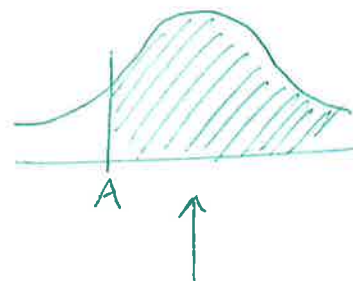
¿Somos capaces de "hacer" la integral I?

$$I = \int_{-\infty}^{\infty} (S_0 e^{(R - \sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}z} - K)^+ \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$

Pasos:

1. Quitar parte positiva:

$$I = \int_A^{\infty} () \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$



2. Separar la resta en dos integrales:

$$\int_A^{\infty} S_0 e^{(R - \sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}z} \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz - K \int_A^{\infty} \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$

$$= 1 - \Phi(A) = \Phi(-A)$$

"casi inmediata"

→ completar cuadrados: $S_0 e^{(R - \sigma^2/2)T} \int_A^{\infty} e^{\sigma\sqrt{T}z} \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$

$$S_0 e^{(R - \sigma^2/2)T} e^{\sigma^2 T} \int_A^{\infty} \frac{e^{-\frac{1}{2}(z - \sigma\sqrt{T})^2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$

Falta cambio variables

Finalmente,

$$\Rightarrow \text{precio call} = S_0 \Phi(d_+) - Ke^{-R \cdot T} \Phi(d_-)$$

$$d_{\pm} = \frac{\ln\left(\frac{S_0}{Ke^{-RT}}\right) \pm \frac{1}{2}\sigma\sqrt{T}}{\sigma\sqrt{T}}$$

FÓRMULA DE
BLACK-SCHOLES
PARA LA
CALL EUROPEA

RECUERDO:

Modelo binomial

$$\Delta t \begin{cases} R \\ S_0 \\ \sigma \end{cases} \rightarrow \begin{cases} u \\ d \\ p = 1/2 \end{cases} \quad \underline{\text{Jarrow-Rudd}}$$

precio call europea, vencimiento $T = M \cdot \Delta t$, strike K

$$\text{precio call} = e^{-M \cdot R \cdot \Delta t} \sum_{j=0}^M \binom{M}{j} \frac{1}{2^M} \left(S_0 e^{AM\Delta t} A(\sigma)^M e^{(2j-M)\sigma\sqrt{\Delta t}} - K \right)^+$$

$$A(\sigma) = \frac{1}{\cosh(\sigma\sqrt{\Delta t})}$$

Cuando $\Delta t \rightarrow 0$:

$$e^{-Rt} \int_{-\infty}^{\infty} \left(S_0 e^{(R-\sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}z} - K \right)^+ \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$

$$I = \int_{-\infty}^{\infty} \left(S_0 e^{(R-\sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}z} - K \right)^+ \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$

$$S_0 e^{(R-\sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}z} - K \geq 0$$

$$z \geq \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{T}} \left(\ln\left(\frac{Ke^{-RT}}{S_0}\right) + \frac{\sigma^2}{2}T \right) \right) = A$$

$$= \int_A^{\infty} \left(S_0 e^{(R-\sigma^2/2)T} e^{\sigma\sqrt{T}z} - K \right) \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz =$$

$$= S_0 e^{(R - \frac{\sigma^2}{2})T} \underbrace{\int_A^\infty e^{\sigma\sqrt{T}z} \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz}_{:= I_1} - K \underbrace{\int_A^\infty \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz}_{:= I_2}$$

||
 $1 - \Phi(A) = \Phi(-A)$

$$I_1 = \int_A^\infty e^{\sigma\sqrt{T}z} \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz =$$

$$\xrightarrow{\sigma\sqrt{T}z - \frac{1}{2}z^2 = \frac{-1}{2}(z^2 - 2\sigma\sqrt{T}z) = \frac{-1}{2}[(z - \sigma\sqrt{T})^2 - \sigma^2 T]}$$

$$= e^{\sigma^2 T} \int_A^\infty \frac{e^{-\frac{1}{2}(z - \sigma\sqrt{T})^2}}{\sqrt{2\pi}} dz = e^{\sigma^2 T} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \underbrace{\int_{A - \sigma\sqrt{T}}^\infty e^{-\frac{1}{2}w^2} dw}_{= 1 - \Phi(A - \sigma\sqrt{T})}$$

Black-Scholes

$$\text{precio call}_{BS} = S_0 \Phi(d_+) - Ke^{-rT} \Phi(d_-)$$

$$d_{\pm} = \frac{\ln\left(\frac{S_0}{Ke^{-rT}}\right) \pm \frac{1}{2}\sigma\sqrt{T}}{\sigma\sqrt{T}}$$

$$\begin{aligned} \text{precio put}_{BS} &= \text{precio call}_{BS} - S_0 + Ke^{-rT} = \\ &= Ke^{-rT} \Phi(-d_-) - S_0 \Phi(-d_+) \end{aligned}$$

Observaciones

- Black-Scholes 1973

Merton (1973)

Samuelson

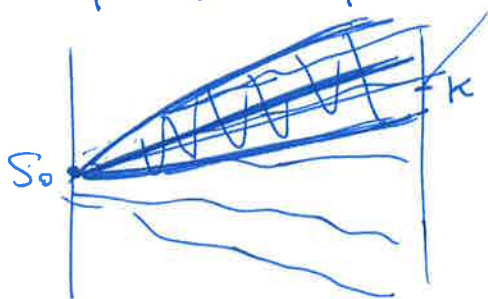
a veces $T-t$

- Es una fórmula, con cinco parámetros: R, σ, S_0, K, T
 $CALL_{BS}(R, \sigma, S_0, K, T)$ ¡complicada! pero con estructura

$$S_0 \Phi(d_+) - Ke^{-rT} \Phi(d_-)$$

un "balance" entre S_0 y Ke^{-rT}
 con "coeficientes" numéricos entre 0 y 1.

¿De qué no depende la fórmula?



S_0, μ, σ
 $\uparrow \quad \uparrow$
 inputs fundamentales

- Son cinco parámetros, pero... no son tantos.

$$\frac{call_{BS}}{S_0} = \Phi(d_+) - \frac{Ke^{-rT}}{S_0} \Phi(d_-)$$

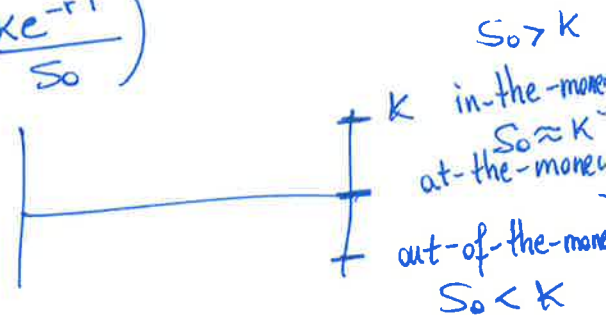
$$\left\{ \begin{array}{l} m = \ln\left(\frac{Ke^{-rT}}{S_0}\right) \rightarrow \text{"moneyness"} \\ vola = \sigma\sqrt{T} \rightarrow \text{"volatilidad acumulada"} \end{array} \right.$$

$$\Phi\left(\frac{m}{vol a} + \frac{vol a}{2}\right) - e^m \Phi\left(\frac{m}{vol a} - \frac{vol a}{2}\right)$$

DEFS. DE "MONEYNES"

medidas de posiciones relativas de S_0 y K .

$$\frac{K}{S_0} / \frac{Ke^{-rT}}{S_0} = \frac{K}{S_0 e^{rT}} / \ln\left(\frac{Ke^{-rT}}{S_0}\right)$$



$$\text{call}_{BS}(R, \sigma, S_0, T, K) = S_0 \Phi(d_+) - Ke^{-rT} \Phi(d_-)$$

$$d_{\pm} = \frac{\ln\left(\frac{S_0}{Ke^{-rT}}\right)}{\sigma\sqrt{T}} \pm \frac{1}{2}\sigma\sqrt{T}$$

Reflexión sobre validez/uso:

→ 1973, modelo

→ 1987, crisis bursátil mundial (Black Monday)

Subyacente S , tiene asociada una volatilidad $\sigma \rightarrow$

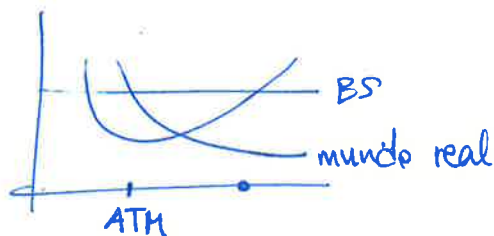
→ σ se usa como input en las fórmulas BS

↳ precios calls/puts con diversos T y K .

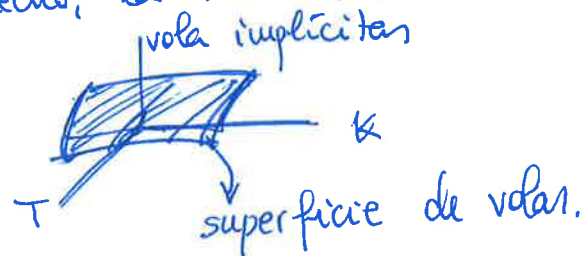
Uno puede usarla "al revés" → calcular el valor de σ
(volatilidad "implícita")
que produce el precio de mercado
numérico

→ hasta el 87 (más o menos)

para un mismo subyacente, todas las calls/puts daban la misma volatilidad implícita.



De hecho, la realidad:



Uso de BS → son cotizadores de volatilidad

Traducen precios → volatilidades

no homogéneas
distintos K y T

← "temporales"

Otra reflexión: sensibilidades / derivadas / "griegas"

$$\text{call}_{BS}(R, S_0, \sigma, T, K)$$

$$\frac{\partial}{\partial S_0} \text{call}_{BS} = \Phi(d_+) > 0$$

↑ entre 0 y 1.

Permite "intuiciones": T, σ, R, K fijos

$$S_0 \longrightarrow S_0 + \Delta S \xleftarrow{\text{pequeño}}$$

$$\downarrow \qquad \qquad \downarrow$$

$$\text{call}_{BS}(S_0) \qquad \text{call}_{BS}(S_0 + \Delta S) \approx \text{call}_{BS}(S_0) + \Delta S \cdot \Phi(d_+)$$

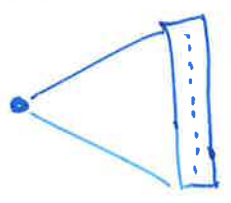
$\frac{\partial}{\partial S_0} \text{call}_{BS}$
 ↑
 delta
 (mide crecimiento)

$\frac{\partial}{\partial \sigma} \text{call}_{BS}$
 ↑
 vega

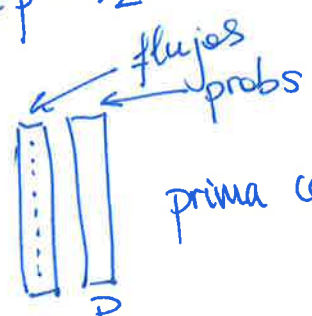
$\frac{\partial^2}{\partial^2 S_0} \text{call}_{BS}$
 ↑
 gamma
 (mide convexidad)

Binomial $\Delta t \begin{cases} R \\ S_0 \\ \sigma \end{cases} \longrightarrow \begin{cases} u \\ d \\ p = 1/2 \end{cases}$

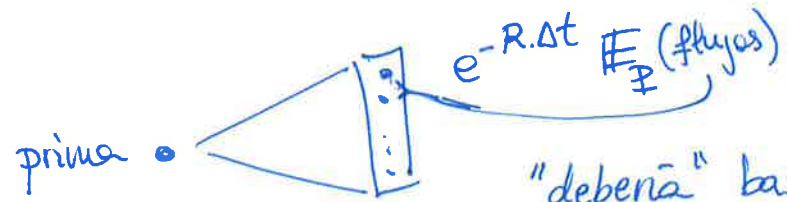
árbol S



call



prima call = $e^{-R \cdot M \cdot \Delta t} \mathbb{E}_P(\text{flujos})$



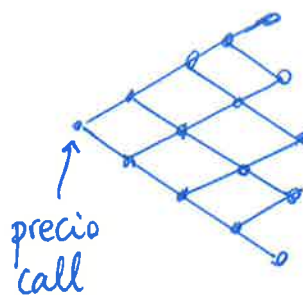
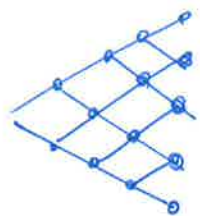
prima •

"debería" bastar para diseñar una cartera (autofinanciada) que, pase lo que pase, cubra / replique los flujos de la call.

¿Libro de instrucciones?

Tenemos:

árbol del subyacente

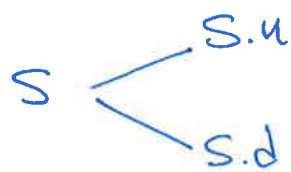


árbol de valoración de la call

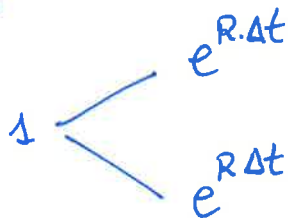
$$e^{-R \cdot \Delta t} \mathbb{E}_2(\text{flujos})$$

CARTERA DE COBERTURA: miramos un nodo

cualquiera



subyacente

compramos α de subyacente

CB

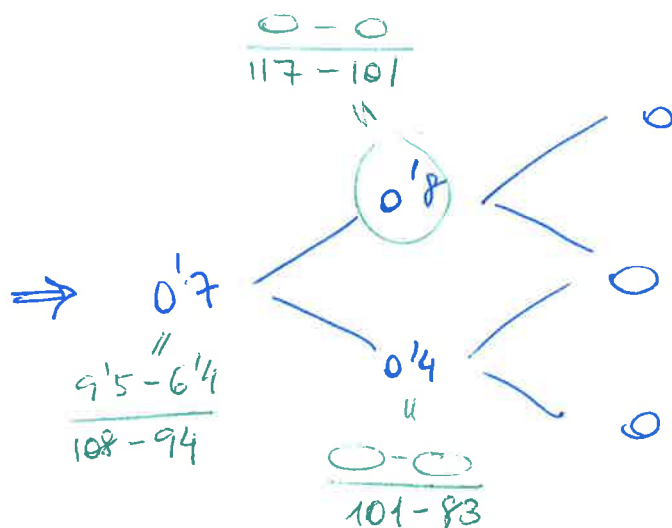
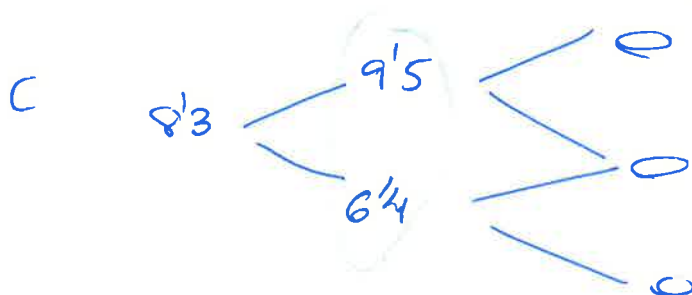
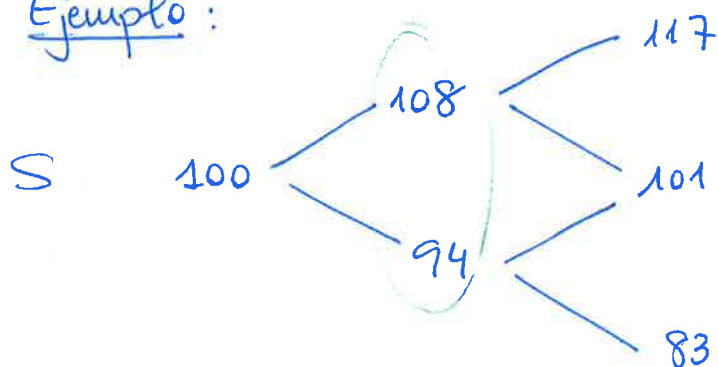
 β de dinero

$$\begin{cases} \alpha \cdot S.u + \beta e^{R \cdot \Delta t} = C_u \\ \alpha \cdot S.d + \beta e^{R \cdot \Delta t} = C_d \end{cases} \Rightarrow$$

$$\boxed{\alpha = \frac{C_u - C_d}{S.u - S.d}}$$

$$\beta = \dots$$

"delta de la opción"

Ejemplo:

3.3. OPCIONES AMERICANAS (calls/puts)

{ subyacente
 vencimiento T
 strike K

Call/put americana: da derecho a comprar/vender el subyacente a precio K en cualquier instante entre 0 y T .

En principio, la americana da más derechos que la europea \Rightarrow precio americana \geq precio europea.

Aunque:

0	t	T

paridad call/put (europea): $c(0) - p(0) = S_0 - Ke^{-rT}$

También: $c(t) - p(t) = S(t) - Ke^{-r(T-t)}$, $0 \leq t \leq T$

Call americana (tipos positivos)

0	t	T

Ejercer la opción en t paga $(S(t) - K)^+$

$$c(t) = p(t) - S(t) - Ke^{-r(T-t)}$$

$$\geq S(t) - Ke^{-r(T-t)} \leq 1$$

$$\geq S(t) - K$$

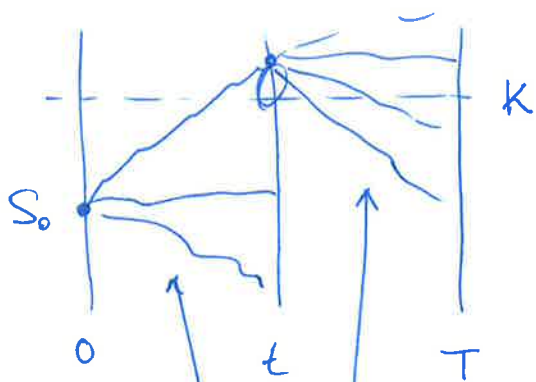
No conviene ejercer antes de $T \Rightarrow$

\Rightarrow precio call americana = precio call europea

¡Ojo! No funciona para la put.
 " " si hay dividendos.

¿Tipos negativos?

¿Cómo valorar opción americana?



irreversible

¿cómo comparar? → Valor de ejercicio
→ valoración "de esperar"

- Ejemplo de la llegada de ofertas: te llegarán 10 ofertas, secuencialmente, $O_{10} \rightarrow O_1$

son aleatorias independientes

$UNIF[0,1]$

¿Cómo gestionar?

última oferta → umbral de aceptación = 0 (hay que aceptarla)
→ valor = $\frac{1}{2}$ (la esperanza)

penúltima oferta → rechazar: si $O_2 < 0.5$
→ aceptar: si $O_2 > 0.5$ } ⇒ umbral de aceptación = 0.5
→ valor: $V_2 = P(O_2 \geq \frac{1}{2}) \cdot E(O_2 | O_2 \geq \frac{1}{2}) +$

$$+ P(O_2 < \frac{1}{2}) \cdot \underbrace{V_1}_{\text{valor de rechazar } O_2 \text{ y aceptar } O_1}$$

$$= \frac{1}{2} \cdot \frac{3}{4} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} =$$

$$= \frac{5}{8} = 0.625$$

REGLA RECURRENTE

umbral aceptación ↓
valor ↓

En general, $U_k = V_{k-1}$

$$V_k = E(O_k | O_k \geq V_{k-1}) \cdot P(O_k \geq V_{k-1}) +$$

$$+ V_{k-1} \cdot P(O_k < V_{k-1})$$

$$\frac{1 + V_{k-1}}{2}$$

$$V_{k-1}$$

$$\Rightarrow V_k = \frac{1 + V_{k-1}^2}{2}$$

$$V_k = \frac{1 + V_{k-1}^2}{2}$$

Put $V_n(S_n)$ = valor americana en paso n si cotización es S_n .

Punto de vista del poseedor de la opción, en tiempo n .

$$\begin{aligned} \begin{cases} \rightarrow \text{ejercer} \rightarrow V E_n(S_n) = (K - S_n)^+ \\ \rightarrow \text{continuar} \rightarrow V C_n(S_n) = e^{-R \cdot \Delta t} \mathbb{E}_P(V_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \end{cases} \end{aligned}$$

valor continuación

$$= e^{-R \Delta t} \left[\frac{1}{2} V_{n+1}(S_n \cdot u) + \frac{1}{2} V_{n+1}(S_n \cdot d) \right]$$

$$\Rightarrow V_n(S_n) = \max \{ V E_n(S_n), V C_n(S_n) \}$$

A vencimiento, $V_N(S_N) = (K - S_N)^+$

Problema de los currículos

Recibimos N currículos: $1, \dots, N$

Se reciben permutados (permutaciones)

1 3 6 5 4 2

¿Estrategia óptima para seleccionar el mejor (posible)?

Probabilidad uniforme en el conjunto de las permutaciones

de $\{1, \dots, N\}$. $\Pi = (x_1, \dots, x_N) \leftarrow$ permutación aleatoria

$x_j(\Pi) :=$ símbolo en posición j .

$$P(x_j = k) = \frac{1}{N} = \frac{(N-1)!}{N!}$$

$$P(x_i = n, x_j = k) = \frac{1}{N} \cdot \frac{1}{N-1}$$

$$P(\max\{x_1, \dots, x_N\} = x_j) = \frac{1}{N}$$

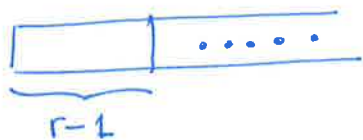
$$P(\max\{x_1, \dots, x_a\} = x_j) = \frac{1}{a} \quad j \in \{1, \dots, a\}$$

$$P(\max\{x_1, \dots, x_a\} = \max\{1, \dots, x_b\}) = \frac{a}{b}$$

$$P(\max\{x_1, \dots, x_a\} = \max\{x_1, \dots, x_b\} \mid \max\{x_1, \dots, x_N\} = x_{b+1}) = \frac{a}{b}$$

Estrategia : fijamos $2 \leq r \leq N$

E_r

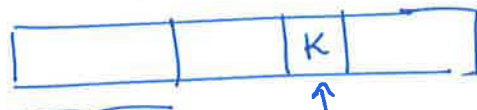


↑
los miramos
los tiramos y

Paras en el primer CV que
sea mejor que los anteriores.
(o la última N)

La estrategia E_r se para en cierto K , con $r \leq K \leq N$.

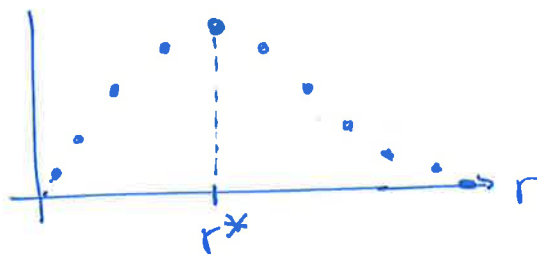
¿Cuándo E_r tiene éxito en K ?
capturar el mejor



$$\begin{aligned} P(E_r \text{ éxito en } K) &= P\left(\begin{array}{l} \max\{x_1, \dots, x_{r-1}\} = \max\{x_1, \dots, x_{K-1}\} \\ \text{y } \max\{x_1, \dots, x_N\} = x_K \end{array}\right) = \\ &= P(\max\{x_1, \dots, x_{r-1}\} = \max\{x_1, \dots, x_{K-1}\} \mid \max\{x_1, \dots, x_N\} = x_K) \cdot \\ &\quad \cdot P(\max\{x_1, \dots, x_N\} = x_K) = \frac{r-1}{K-1} \end{aligned}$$

$$P(E_r \text{ éxito}) = \sum_{K=r}^N \frac{r-1}{K-1} \cdot \frac{1}{N} = \frac{r-1}{N} \sum_{K=r}^N \frac{1}{K-1} = \frac{r-1}{N} \sum_{K=r-1}^{N-1} \frac{1}{K}$$

\parallel
 $Q(r)$



$$\boxed{r^* \approx \frac{N}{e}} \quad E_{r^*} \text{ es óptima}$$