

# Economía Financiera II

Vasicek & Nelson-Siegel

Andrés C. Medina

Universidad de Santiago de Chile

6 de noviembre de 2017



# Contenidos

## 1 Movimiento Browniano

- Propiedades Estadísticas
- Problema de Variación no Acotada
- Integración Estocástica
- Propiedades Integral

## 2 Modelo Vasicek

- Solución Probabilística
- Solución EDP
- Calibración Parámetros

## 3 Calibración TRLibor

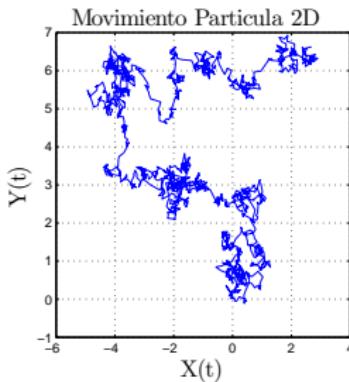
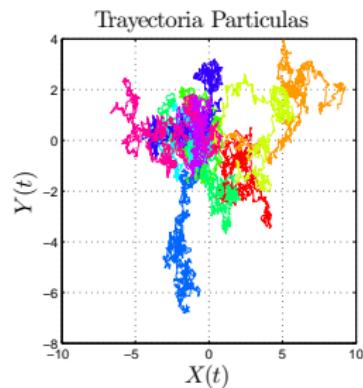
# Conceptos Claves

- 1 Espacio de Probabilidad  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$
- 2 Filtración  $\mathcal{F}$  o Familia de  $\sigma$ -álgebras
- 3 Martingala
- 4 Semimartingala
- 5 Proceso Adaptado o No-Anticipatorio

# Movimiento Browniano

Un **Movimiento Browniano** estándar unidimensional, es un proceso estocástico  $\{W_t : t \geq 0\}$  tal que:

- $W_0 = 0$  casi seguramente
- Las trayectorias  $W_t$  son continuas pero no diferenciables.
- El proceso tiene incrementos independientes
- La variable  $W_t - W_s \sim \mathcal{N}(0, t - s)$

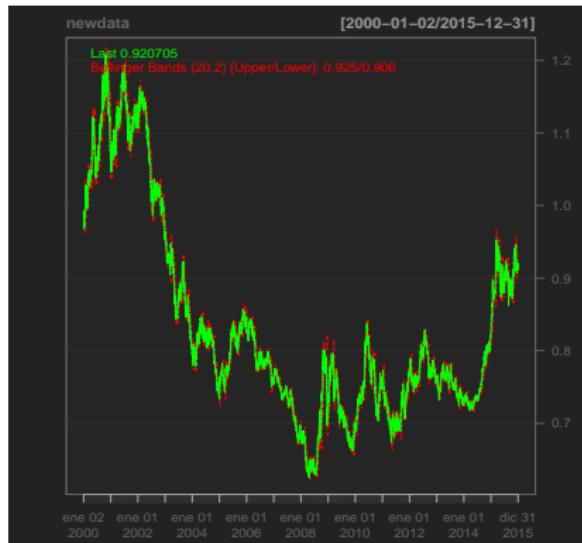


# Propiedades Estadísticas

Un proceso Wiener

$\{W_t : t \geq 0\}$  tiene las siguientes propiedades

- a)  $\mathbb{E}(W_t) = 0, \forall t \geq 0$
- b)  $\mathbb{E}|W_t - W_s|^2 = t - s$
- c)  $\mathbb{E}(W_t^2) = t, \forall t \geq 0$
- d)  $\text{Cov}[(W(t) - W(s))] = \min(s, t), \forall t \geq 0$

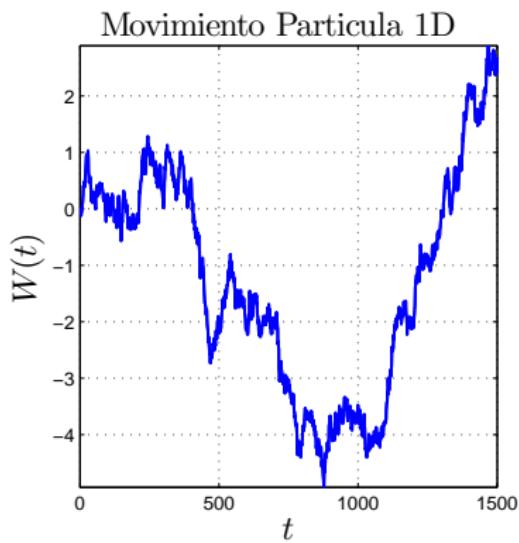


# Problema de Variación no Acotada

Notar que  $W_t$  es un proceso continuo, pero no diferenciable, por lo tanto se puede demostrar que sobre un intervalo de tiempo  $[a, b]$  casi todas las trayectorias tienen variación no acotada, esto es:

$$\sup_{\Delta} \sum_{i=1}^{n-1} |W_{t_{i+1}} - W_{t_i}| = \infty$$

Donde  $\Delta$  es la partición  $a = t_0 < t_1 < \dots < t_n = b$  del intervalo  $[a, b]$



# Integración Estocástica

Supongamos que  $X(s)$ , es un proceso estocástico que cumple ciertas condiciones, ¿Cómo Cálculo ?

$$\int_0^t X(s)dW(s) \quad (1)$$

Partiendo de la vereda determinística, supongamos que  $X(s)$  y  $W(s)$  no son procesos estocásticos. Asumimos que  $f(s)$  y  $g(s)$  son funciones suaves, de clase  $\mathcal{C}^2$  en el tiempo  $s$  y consideremos la integral:

$$\int_0^t g(s)f(s) \quad (2)$$

# Integración Estocástica

Como  $f(s)$  es diferenciable, se puede escribir como  
 $df(s) = f'(s)ds$ . Sustituyendo esto, en la integral (2)

$$\int_0^t g(s)f(s)ds = \int_0^t g(s)f'(s)ds$$

¿Qué sucede si  $f(s)$  no es diferenciable?, afortunadamente, aunque  $f(s)$  no sea demasiado irregular como función de  $s$  (función de variación acotada), se puede demostrar que aún la integral está bien definida:

$$\int_0^t g(s)df(s) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^{n-1} g(s_i) [f(s_{i+1}) - f(s_i)]$$

$$\int_0^t X(s, \omega)dW(s, \omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^{n-1} X(s_i, \omega) [W(s_{i+1}, \omega) - W(s_i, \omega)]$$

# Integración Estocástica

Si nos tomamos de la ► propiedad b) sabemos que la variación de un incremento browniano está dado como:

$$\mathbb{E} \left[ (W(s_{t+i}) - W(s_i))^2 \right] = s_{i+1} - s_i$$

Si  $X(s_i)$  es independiente del incremento  $W(s_{i+1}) - W(s_i)$ , se tiene:

$$\mathbb{E} \left[ \left( X(s_i)(W(s_{i+1}) - W(s_i)) \right)^2 \right] = \mathbb{E} [X(s_i)^2] (s_{i+1} - s_i)$$

Aplicando sumatoria ...

$$\mathbb{E} \left[ \left( \sum_{i=1}^{n-1} X(s_i)(W(s_{i+1}) - W(s_i)) \right)^2 \right] = \sum_{i=1}^{n-1} \mathbb{E} [X(s_i)^2] (s_{i+1} - s_i)$$

# Integración Estocástica

Observando el lado derecho de la igualdad anterior, se puede reconocer como una aproximación de la integral, luego:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left[ \left( \sum_{i=1}^{n-1} X(s_i)(W(s_{i+1}) - W(s_i)) \right)^2 \right] = \int_0^t \mathbb{E}[X(s)^2] ds$$

Si el límite existe, entonces:

$$\mathbb{E} \left[ \lim_{n \rightarrow \infty} \left( \sum_{i=1}^{n-1} X(s_i)(W(s_{i+1}) - W(s_i)) \right)^2 \right] = \int_0^t \mathbb{E}[X(s)^2] ds$$

# Integración Estocástica

## Adaptabilidad Proceso Integrador

Una variable aleatoria  $X$  es llamada  $\mathcal{F}_s$ -adaptada si  $X$  puede ser escrita como un límite de sucesión de funciones  $W(\tau)$  para uno o más  $\tau \leq s$  pero no como función de cualquier  $W(u)$  con  $u > s$ . Un proceso estocástico  $X(s)$  se dice que es adaptado si para cada tiempo  $s \in [0, t]$  la variable  $X(s)$  es  $\mathcal{F}_s$ -adaptada

**Ejemplo:** La integral  $X(s) = \int_0^s W(\tau)d\tau$  define un proceso adaptado puesto que el límite de sumas del movimiento browniano en diferentes tiempos menores a  $s$ .

$$X(s) = \int_0^s W(\tau)d\tau = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^{n-1} W(\tau_i)(\tau_{i+1} - \tau_i)$$

# Integración Estocástica

## Integral de Ito

Un proceso estocástico  $X(s)$  es integrable según Ito en el intervalo  $[0, t]$  si:

- 1  $X(s)$  es adaptado para  $s \in [0, t]$
- 2  $\int_0^t \mathbb{E}(X(s)^2) ds < \infty$

La integral de Ito se define como una variable aleatoria:

$$\int_0^t X(s, \omega) dW(s, \omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^{n-1} X(s_i, \omega) (W(s_{i+1}, \omega) - W(s_i, \omega))$$

Donde el límite es considerado por cada  $\omega \in \Omega$

## Propiedades Integral de Ito

$$1 \quad \mathbb{E} \left[ \int_0^t h(s) dW(s) \right] = 0$$

$$2 \quad \text{Var} \left[ \int_0^t h(s) dW(s) \right] = \int_0^t (h(s))^2 ds$$

$$3 \quad \text{Cov} \left[ \int_0^t h_1(\tau) dW(\tau), \int_0^t h_2(\tau) dW(\tau) \right] = \int_0^{t \wedge s} h_1(\tau) h_2(\tau) d\tau$$

$$4 \quad \int_0^t h(s) dW(s) \sim \mathcal{N} \left( 0, \int_0^t (h(s))^2 ds \right)$$

# Modelo Vasicek

- 1 *An Equilibrium Characterization of the Term Structure* representa una de las contribuciones más importantes a la teoría de tasas de interés en tiempo continuo.
- 2 Forma parte de los modelos de equilibrio general debido al uso de condiciones de no arbitraje para caracterizar el precio de un bono cero cupón a un plazo dado.
- 3 La solución del modelo se puede resolver mediante un enfoque probabilístico, basado en la caracterización de la distribución de tasas cortas de interés y mediante una EDP que caracteriza el precio de un bono cero cupon cuando la tasa de interés es un proceso Ornstein-Uhlenbeck.

# Motivación

Sea la ecuación diferencial de primer orden:

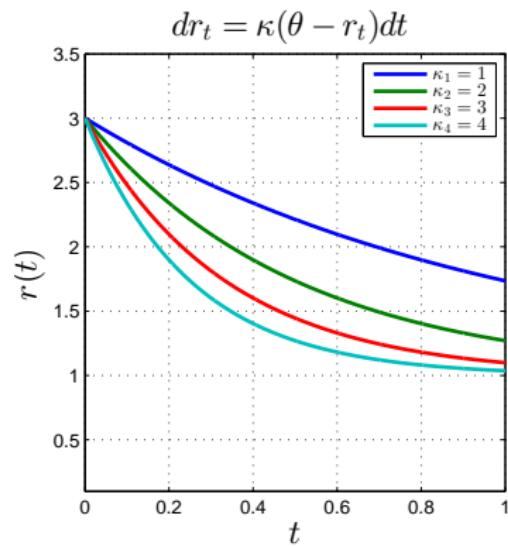
$$dr_t = \kappa(\theta - r_t)dt$$

Mediante el factor integrante  
 $\mu(t) = e^{\int_0^t \kappa t} = e^{\kappa t}$

$$r_t = (r_0 - \theta)e^{-\kappa(t-t_0)} + \theta \quad t > 0$$

Aplicando límite  $t \rightarrow \infty$

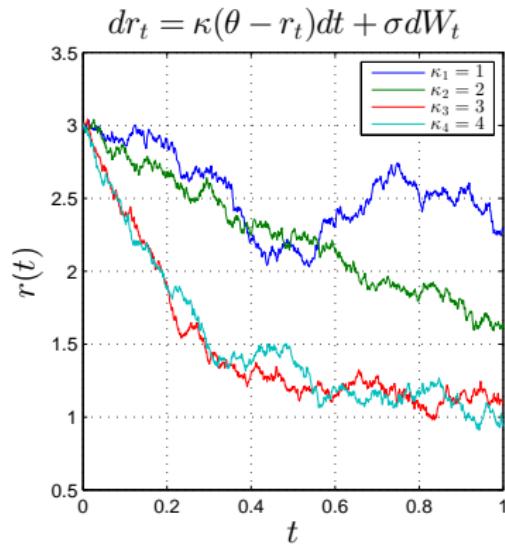
$$\lim_{t \rightarrow \infty} r_t = \theta$$



# Motivación

$$dr_t = \kappa(\theta - r_t)dt + \sigma dW_t$$

- $r_t$  tipo de interés en el instante  $t$ .
- $\theta$  tipo de interés medio a largo plazo.
- $\kappa$  Velocidad de ajuste.
- $\sigma$  parámetro de difusión se asume constante.



# Solución Probabilística

La solución del modelo Vasicek esta dado por:

$$r_t = \theta + (r_0 - \theta)e^{-\kappa t} + \sigma \int_0^t e^{-\kappa(t-s)} dW_s$$

Utilizando ▶ Propiedades de la Integral de Ito

$$\begin{aligned} E(r_t) &= \theta + (r_0 - \theta)e^{-\kappa t} \\ V(r_t) &= \frac{\sigma^2}{2\kappa}(1 - e^{-2\kappa t}) \end{aligned}$$

Por lo tanto

$$r_t \sim N \left( \theta + (r_0 - \theta)e^{-\kappa t}, \frac{\sigma^2}{2\kappa}(1 - e^{-2\kappa t}) \right)$$

# Solución Probabilística

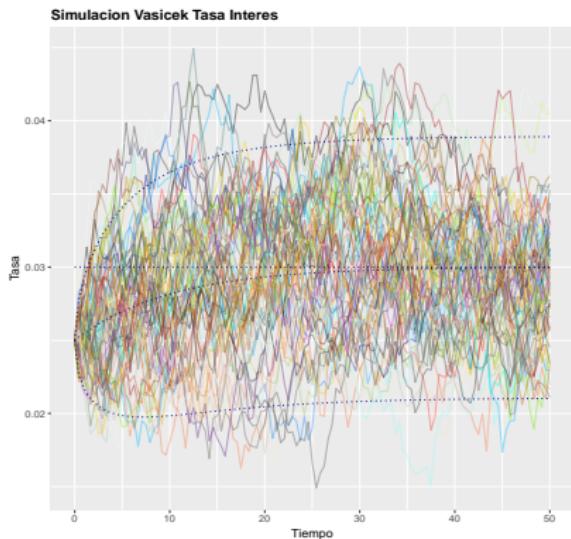
Utilizando Propiedad 4

$$\int_0^t e^{-\kappa(t-s)} dW_s \sim N(0, V(r_t))$$

Luego, la solución a la sde es:

$$\begin{aligned} r_t &= \theta + (r_0 - \theta)e^{-\kappa t} \\ &+ \frac{\sigma}{\sqrt{2\kappa}} \sqrt{1 - e^{-2\kappa t}} Z_t \end{aligned}$$

Donde  $Z_t$  es una variable aleatoria tal que  $Z_t \sim N(0, 1)$



## Valorización de un Bono

Considere un portfolio de dos bonos con vencimiento diferentes,  $T_1$  y  $T_2$ , el bono  $B(r_t, t, T_1)$  y  $B(r_t, t, T_2)$ . El portfolio a cubrir consiste en  $w_1$  unidades del bono de precio  $B(r_t, t, T_1)$  y  $w_2$  de  $B(r_t, t, T_2)$ , es decir:

$$\pi_t = w_1 B_1 + w_2 B_2$$

Utilizando el lema de Ito (Regla de la Cadena) se tiene:

$$\begin{aligned} d\pi_t = & w_1 \left( \frac{\partial B_1}{\partial t} + \frac{\partial B_1}{\partial r_t} \mu(r_t, t) + \frac{1}{2} \sigma^2(r_t, t) \frac{\partial^2 B_1}{\partial r_t^2} \right) dt + \\ & w_2 \left( \frac{\partial B_2}{\partial t} + \frac{\partial B_2}{\partial r_t} \mu(r_t, t) + \frac{1}{2} \sigma^2(r_t, t) \frac{\partial^2 B_2}{\partial r_t^2} \right) dt + \\ & \left( w_1 \frac{\partial B_1}{\partial r_t} + w_2 \frac{\partial B_2}{\partial r_t} \right) \sigma(r_t, t) dW_t \end{aligned}$$

# Valorización de un Bono

$$d\pi_t = \\ w_1 \left( \frac{\partial B_1}{\partial t} + \frac{1}{2} \sigma^2(r_t, t) \frac{\partial^2 B_1}{\partial r_t^2} \right) dt + w_2 \left( \frac{\partial B_2}{\partial t} + \frac{1}{2} \sigma^2(r_t, t) \frac{\partial^2 B_2}{\partial r_t^2} \right) dt \\ + \left( w_1 \frac{\partial B_1}{\partial r_t} + w_2 \frac{\partial B_2}{\partial r_t} \right) \mu(r_t, t) dt + \left( w_1 \frac{\partial B_1}{\partial r_t} + w_2 \frac{\partial B_2}{\partial r_t} \sigma^2(r_t, t) \right) dW_t$$

Si  $w_1 = 1$  y  $w_2 = -\frac{\partial B_1}{\partial r_t} \frac{\partial r_t}{\partial B_2}$ , se elimina el riesgo de mercado.

$$\frac{\partial B}{\partial t} + \frac{1}{2} \sigma^2(r_t, t) \frac{\partial^2 B}{\partial r_t^2} - m(r, t) \frac{\partial B}{\partial r_t} - r_t B = 0$$

# Valorización de un Bono

Para resolver la ecuación anterior , se requiere una forma funcional específica, la cual viene dada por la siguiente relación

$$\frac{\partial B}{\partial t} + \frac{1}{2}\sigma^2(r_t, t)\frac{\partial^2 B}{\partial r_t^2} + (\mu(r_t, t) - \lambda(r_t, t)\sigma(r_t, t))\frac{\partial B}{\partial r_t} - r_t B = 0$$

Vasicek, supone que la tasa corta de interés, sigue un proceso de difusión O-U

$$dr_t = \kappa(\theta - r_t)dt + \sigma dW_t$$

Con  $\mu(r_t, t) = \kappa(\theta - r_t)$  y  $\sigma(r_t, t) = \sigma$ , se tiene:

$$\frac{\partial B}{\partial t} + \frac{1}{2}\sigma^2(r_t, t)\frac{\partial^2 B}{\partial r_t^2} + \kappa(\theta^* - r_t)\frac{\partial B}{\partial r_t} - r_t B = 0$$

# Valorización de un Bono

Supongamos una solución general del tipo

$$B(t, T) = e^{A(t, T) - r_t D(t, T)}$$

Obteniendo derivadas parciales y reemplazando en EDP anterior, se tiene

$$\frac{\partial A}{\partial t} + \frac{1}{2}\sigma^2 D^2 - \kappa\theta^* D + r_t \left( -\frac{\partial D}{\partial t} + \kappa D - 1 \right) = 0$$

Donde

$$D(t, T) = \frac{1}{\kappa}(1 - e^{-\kappa\tau})$$

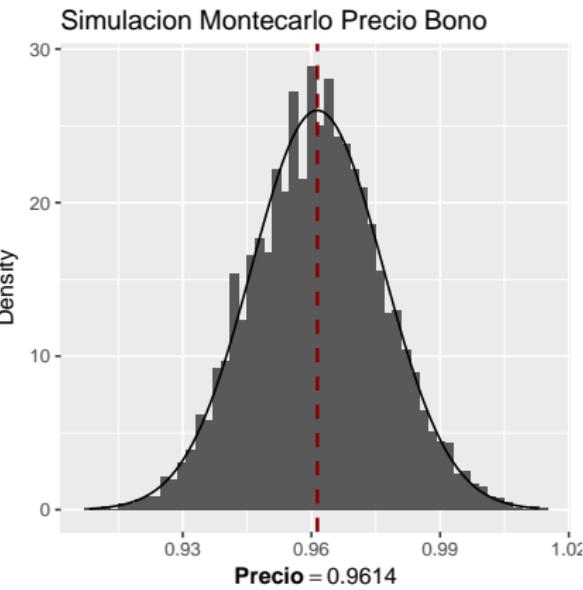
$$\gamma = \kappa^2 \left( \theta^* - \frac{\sigma}{\kappa} \right) - \frac{\sigma^2}{2}$$

$$A(t, T) = \frac{\gamma}{\kappa^2} (D(t, T) - \tau) - \frac{1}{4\kappa} (\sigma^2 D(t, T)^2)$$

# Valorización de un Bono

```
## Zero Cupon Solucion EDP Vasicek
ZeroCuponVasicek <-
function(r0, k, theta, beta, T){
  b.vas <- (1/k)*(1-exp(-T*k))
  a.vas <- (theta-beta^2/(2*k^2))*(T-b.vas) +
    (beta^2)/(4*k)*b.vas^2
  return(exp(-a.vas-b.vas*r0))
}
```

```
## Parametros Modelo
theta <- 0.10
k      <- 0.5
beta   <- 0.03
## Secuencia Tasas
r0 <- seq(0.00, 0.20, 0.01)
n <- length(r0)
## Matriz Guarda Yield
yield <- matrix(0, 10, n)
maturity <- seq(1, 10, 1)
for(i in 1:n){
  for(T in 1:length(maturity)){
    yield[T,i] <-
      -log(ZeroCuponVasicek(r0[i], k,
                                theta, beta, T))/T
  }
}
```



# Calibración Modelo Vasicek

Si discretizamos la solución probabilística del modelo Vasicek como:

$$r_{i+1} = r_i e^{-\kappa \Delta t} + \theta(1 - e^{-\kappa \Delta t}) + \frac{\sigma}{\sqrt{2\kappa}} \sqrt{1 - e^{-2\kappa \Delta t}} \cdot N(0, 1)$$

La relación entre un ajuste lineal y el modelo de parámetros esta dado por:

$$\begin{aligned} a &= e^{-\kappa \Delta t} \\ b &= \theta(1 - e^{-\kappa \Delta t}) \\ sd(\epsilon) &= \frac{\sigma}{\sqrt{2\kappa}} \sqrt{1 - e^{-2\kappa \Delta t}} \end{aligned}$$

Reescribiendo estas ecuaciones, se tiene :  $\kappa = -\frac{\log a}{\Delta t}$ ,  $\theta = \frac{b}{1-a}$ ,  
 $\sigma = sd(\epsilon) \sqrt{\frac{-2 \log a}{\Delta t(1-a^2)}}$

# Calibración TRLibor

Metodos de Calibración:

- a) Métodos MCO
- b) Máxima Verosimilitud
- c) Jackniffe
- d) Filtros de Kalman

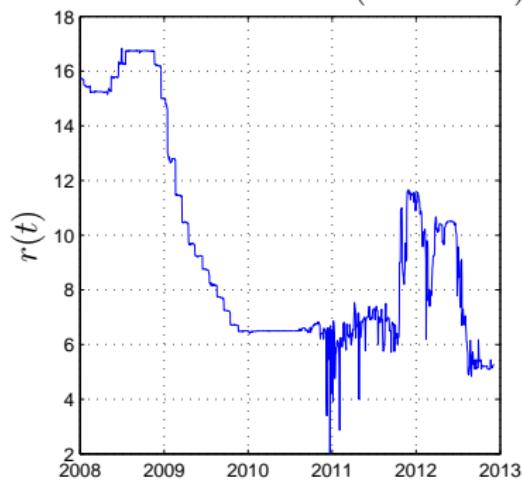
$$S_{t+1} = \mu + FS_t + \epsilon_t$$

$$Y_t = A + HS_t$$

$$\mu = \theta(1 - \exp(-\kappa)dt)$$

$$F = \exp(-\kappa)dt$$

Turkish Lira Interbank (TRLIBOR)



# Contenidos

## 1 Tasa Forward Instantánea

## 2 Nelson Siegel

- Ecuacion Diferencial 2do.
  - Ecuación Diferencial 2do. Orden Raíces Distintas
  - Ecuación Diferencial 2do. Orden Raices Iguales
- Dinámica Tasa Forward
- Dinámica Tasa Forward
- Treasury Bond 30Y

## Tasa Forward Instantánea

Consideremos una inversión inicial en un período  $[t, T]$  a una tasa continuamente capitalizable  $R(t, T)$  el monto total que genera ésta inversión en el vencimiento  $T$  está dado por:

$$I(t, T) = e^{R(t, T)(T-t)}$$

Si ésta cantidad se reinvierte en el período  $[T, T + \Delta T]$  el monto total de la inversión en la fecha  $T + \Delta T$  es:

$$\begin{aligned} L(t, T, T + \Delta T) &= I(t, T)e^{f(t, T, T+\Delta T)\Delta T} \\ &= e^{R(t)(T-t)}e^{f(t, T, T+\Delta T)\Delta T} \end{aligned}$$

## Tasa Forward Instantánea

Otra alternativa consiste en invertir una unidad monetaria en un plazo igual a la suma de los plazos anteriores, es decir  $[t, T + \Delta T]$ . En este caso el monto total que genera esta inversión en el vencimiento está dado por:

$$J(t, T, \Delta T) = e^{R(t, T + \Delta T)(T + \Delta T - t)}$$

Si se está en equilibrio, no existe oportunidad de arbitraje, luego  $L(t, T, T + \Delta T) = J(t, T + \Delta T)$ , por tanto:

$$\begin{aligned} R(t, T)(T - t) + f(t, T, T + \Delta T)\Delta T &= \\ R(t, T, T + \Delta T)(T + \Delta T - t) \end{aligned}$$

# Tasa Forward Instantánea

Por otro lado, notar que:

$$B(t, T) = e^{-R(t, T)(T-t)} \rightarrow R(t, T) = -\frac{\ln B(t, T)}{(T-t)}$$

Por lo tanto:

$$-\ln B(t, T) + f(t, T, T + \Delta T)\Delta T = -\ln B(t, T, T + \Delta T)$$

$$f(t, T, T + \Delta T)\Delta T = \ln B(t, T) - \ln B(t, T, T + \Delta T)$$

$$e^{f(t, T, T + \Delta T)\Delta T} = e^{\ln B(t, T) - \ln B(t, T, T + \Delta T)}$$

$$e^{f(t, T, T + \Delta T)} = e^{\frac{\ln B(t, T) - \ln B(t, T, T + \Delta T)}{\Delta T}}$$

Como las **Tasas Forward** instantánea se define como:

$$f(t, T) = \lim_{\Delta T \rightarrow 0} f(t, T, T + \Delta T) = -\frac{\partial \ln B(t, T)}{\partial T}$$

## Tasa Forward Instantánea

De lo anterior, se desprende que:

$$\begin{aligned}\int_t^T f(t, s) ds &= - \int_t^T d \ln B(t, s) \\&= - \ln B(t, T) + \ln B(t, t) \\&= - \ln B(t, T) \\B(t, T) &= \exp \left( - \int_t^T f(t, s) ds \right)\end{aligned}$$

Como  $B(t, T) = e^{-R(t, T)(T-t)}$ , entonces:

$$R(t, T) = \frac{1}{(T-t)} \int_t^T f(t, s) ds$$

- 1 El modelo propuesto por Nelson-Siegel, asume que las tasas forward instantánea es la solución de una ecuación diferencial la cual presenta formas variadas (monótonas, encorvadas, sigmoidea, entre otras)
- 2 Los autores se basan en la **Teoría de las Expectativas**, si las tasas Spot son generadas por una ecuación diferencial entonces, las tasas forward, siendo predicciones, serán la solución a dichas ecuaciones.
- 3 A diferencia de los modelos de Vasicek, Cox-Ingersoll-Ross y Hull-White, el modelo de Nelson-Siegel se concentra en la **evolución** de la tasa forward instantánea y no en la dinámica de la tasa corta.

## Ecuación Diferencial 2do. Orden Raíces Distintas

Una ecuación diferencial ordinaria de segundo orden no homogénea  $x = x(t)$  con coeficientes constantes y condiciones de borde se pueden escribir como:

$$\ddot{x}(t) + a\dot{x}(t) + bx(t) - \beta_0 b = 0, \quad t < T, \quad x(T) = A, \quad \dot{x}(T) = B \quad (1)$$

Las cantidades  $a, b$  y  $\beta_0$  se suponen conocidas. Consideremos en primera instancia la siguiente ecuación:

$$\ddot{x}(t) + a\dot{x}(t) + bx(t) = 0 \quad t < T \quad (2)$$

La ecuación característica asociada a (2) es:

$$m^2 + am + b = 0$$

Cuyas soluciones vienen determinadas por:

$$m_{1,2} = \frac{-a \pm \sqrt{a^2 - 4b}}{2}$$

## Ecuación Diferencial 2do. Orden Raíces Distintas

Para asegurar que  $m_{1,2} \in \mathbb{R}$ , es necesario suponer que  $a^2 > 4b$ . En este caso, la **solución general** de la ecuación (2) satisface:

$$x_g(t) = \beta_1 e^{m_1(t-T)} + \beta_2 e^{m_2(t-T)}, \quad t < T \quad (3)$$

Si se sustituye (3) en (2) conduce a:

$$(m_1^2 + am_1 + b)\beta_1 e^{m_1(t-T)} + (m_2^2 + am_2 + b)\beta_2 e^{m_2(t-T)} = 0 \quad (4)$$

Si creamos constantes  $m_1 = 1/\tau_1$  y  $m_2 = 1/\tau_2$  entonces (4) se puede reescribir como:

$$x_g(t) = \beta_1 e^{-(T-t)/\tau_1} + \beta_2 e^{(T-t)/\tau_2}, \quad t < T$$

## Ecuación Diferencial 2do. Orden Raíces Distintas

La **solución particular** de (1) se supone que viene dada de la siguiente forma:

$$x_p(t) = a + \gamma(t - T) \quad (5)$$

Si sustituyo (5) en (1) conduce a:

$$a\gamma + b(a + \gamma(t - T)) - \beta_0 b = 0$$

Claramente, si  $\gamma = 0$ , entonces  $a = \beta_0$ . En consecuencia,  
 $x_p(t) = \beta_0$ . Por lo tanto, la solución (1), que es  
 $x(t) = x_g(t) + x_p(t)$  es:

$$x(t) = \beta_0 + \beta_1 e^{-(T-t)/\tau_1} + \beta_2 e^{(T-t)/\tau_2}, \quad t < T \quad (6)$$

## Ecuación Diferencial 2do. Orden Raíces Distintas

La dinámica de la tasa forward se modela a través de la solución (6) con raíces reales y distintas, de tal manera que:

$$f(t, \beta, \tau_1) = \beta_0 + \beta_1 e^{-(T-t)/\tau_1} + \beta_2 e^{-(T-t)/\tau_2} \quad (7)$$

Anteriormente, encontramos que:

$$\begin{aligned} R(t, T) &= \frac{1}{T-t} \int_t^T f(t, s) ds \\ &= \beta_0 + \beta_1 \left( \frac{1 - e^{-(T-t)/\tau_1}}{\frac{T-t}{\tau_1}} \right) + \beta_2 \left( \frac{1 - e^{-(T-t)/\tau_2}}{\frac{T-t}{\tau_2}} \right) \end{aligned}$$

Claramente  $R(t, \infty) = \beta_0$ . Para determinar la tasa corta a partir de la curva de rendimiento, consideraremos el cambio de variable  $v = T - t$ , luego

$$r_t = \lim_{v \rightarrow 0} R(t, t+v)$$

# Ecuación Diferencial 2do. Orden Raíces Distintas

$$\begin{aligned}r_t &= \lim_{v \rightarrow 0} R(t, t + v) \\&= \beta_0 + \beta_1 \lim_{v \rightarrow 0} \frac{1 - e^{-v/\tau_1}}{v/\tau_1} + \beta_2 \lim_{v \rightarrow 0} \frac{1 - e^{-v/\tau_2}}{v/\tau_2} \\&= \beta_0 + \beta_1 + \beta_2\end{aligned}$$

## Conclusiones

- 1  $\beta_0$  contribución tasa forward a largo plazo
- 2  $\beta_1$  y  $\beta_2$  muestran la contribución de la tasa forward en el corto plazo.  $f(t, \infty) = \beta_0$  y  $f(t, t) = r_t = \beta_0 + \beta_1 + \beta_2$
- 3  $\tau > 0$  determina la velocidad con la que,  $\beta_1$  y  $\beta_2$  convergen a 0 y el inverso  $1/\tau$  corresponde a la velocidad con la que la tasa forward instántanea converge a su valor de largo plazo  $\beta_0$

## Ecuación Diferencial 2do. Orden Raíces Iguales

En el caso de raíces reales iguales a  $\tau$ , se supone que la tasa forward es conducida por la ecuación

$$\begin{aligned}f(t, T) &= \beta_0 + \beta_1 e^{-(T-t)/\tau} + \beta_2 \left( \frac{T-t}{\tau} \right) e^{-(T-t)/\tau} \\&= \beta_0 + \left[ \beta_1 + \beta_2 \left( \frac{T-t}{\tau} \right) \right] e^{-(T-t)/\tau}\end{aligned}$$

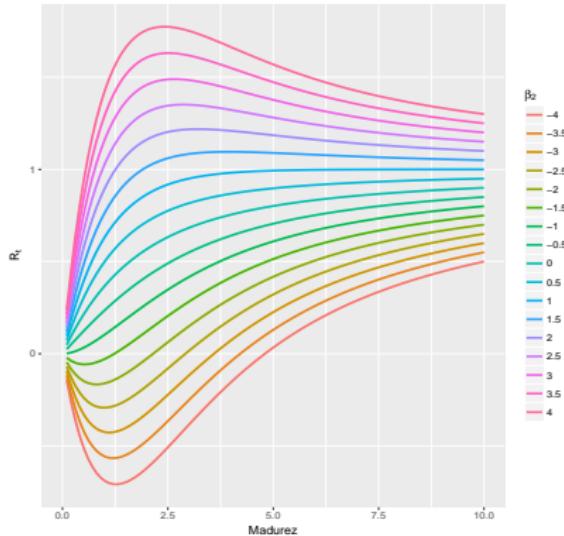
La curva de Rendimiento esta dada por:

$$\begin{aligned}R(t, T) &= \frac{1}{T-t} \int_t^T f(t, s) ds \\&= \beta_0 + (\beta_1 + \beta_2) \left( \frac{1 - e^{-(T-t)/\tau}}{\frac{T-t}{\tau}} \right) - \beta_2 e^{-(T-t)/\tau}\end{aligned}$$

# Dinámica Tasa Forward

```
options(warn = -1)
tau  <- 1 # parametro rapidez conv
beta0 <- 1 # parametro largo plazo
beta1 <- -1 # parametro corto plazo + b2
## Grilla para beta2
beta2 <- c(-4,-3,-2,-1,0,1,2,3,4)
T <- 10 # Madurez 10 años
t <- seq(T,0,length.out =100)
# Curvas para una grilla de beta2
Rt <- matrix(0,ncol=length(beta2),
             nrow=length(t))

for(i in 1:length(t)){
  for(j in 1:length(beta2)){
    Rt[i,j] <-
      beta0 + (beta1 + beta2[j])*(
        (1-exp(-(T-t[i])/tau))/((T-t[i])/tau)-
        beta2[j]*exp(-(T-t[i])/tau)
      )
  }
}
## Convierzo Matriz a Dataframe
df <- data.frame(t=seq(0,T,length.out =100),Rt)
colnames(df) <- c("t",
                  paste0("beta",seq(1,length(beta2))))
```



# Dinámica Tasa Forward

```
options(warn = -1)
beta0 <- 1 # parametro largo plazo
beta1 <- -1 # parametro corto plazo
beta2 <- 4 # Parametro corto plazo
## Grilla para tau(rapidez)
tau    <- c(1,2,3,4,5,6,7,8,9,10)
T <- 10 # Madurez 10 años
t <- seq(T,0,length.out =100)
# Guarda Curvas para distintos beta2
Rt <- matrix(0,ncol=length(tau),nrow=length(t))
for(i in 1:length(t)){
  for(j in 1:length(tau)){
    Rt[i,j] <-
      beta0 + (beta1 + beta2)*
      (1-exp(-(T-t[i])/tau[j]))/((T-t[i])/tau[j])-
      beta2*exp(-(T-t[i])/tau[j])
  }
}
## Convierto Matriz a Dataframe
df <- data.frame(t=seq(0,T,length.out =100),Rt)
colnames(df) <- c("t",
                  paste0("tau",seq(1,length(tau))))
```

