

Política monetaria bajo incertidumbre de tipo de cambio

Saki Bigio (NYU)

&

Marco Vega (BCRP)

XXV Encuentro de Economistas BCRP

Lima, 13 de diciembre 2007

MOTIVACIÓN

- **¿Són los aumentos del precio del Dólar buenos o malos?**
 - **Comercio internacional: Generalmente los efectos son positivos**
 - **Dolarización: Efecto puede ser negativo (Hoja de Balance)**

EFECTOS DIFÍCILES DE ESTIMAR

- **Condicionales a acciones de política:**
 - Tipo de cambio fijo
 - Tipo de cambio totalmente flotante
 - Tipo de cambio con flotación controlada
- **Acciones de política generan incentivos diferentes al sector privado**
- **Otros factores: Cambios en tecnologías y preferencias**

- **ENTONCES: EXISTE MUCHA INCERTIDUMBRE**
 - Endógena: Políticas económicas
 - Exógena: Factores externos, tecnología, preferencias
- ¿Qué puede hacer la autoridad de política ante esta incertidumbre?
- ¿Trampa de aprendizaje?

EJERCICIO SIMPLE:

- Dos modelos alternativos posibles:
 - A Con depreciación expansiva
 - B Con depreciación contractiva

COMPLETA CERTIDUMBRE

Modelo A

Curva de Phillips (simple)

$$\pi_t = \gamma_1 y_t + \gamma_2 \delta_t + \varepsilon_{\pi,t} \quad (1)$$

Ecuación de paridad descubierta

$$\delta_t = -i_t + \varepsilon_{\delta,t} \quad (2)$$

Demanda Agregada

$$y_t = \theta_1 i_t + \theta_2 \delta_t + \varepsilon_{y,t} \quad (3)$$

donde:

$$\varepsilon_t^\delta = \rho \varepsilon_{t-1}^\delta + \mu_t \quad (4)$$

Función de pérdida para política monetaria:

$$L = E_t \sum_{s=t} \beta^{s-t} (\pi_s^2 + y_s^2) \quad (5)$$

Resolviendo la regla óptima:

$$i_t = \Lambda \varepsilon_{t-1}^\delta \quad (6)$$

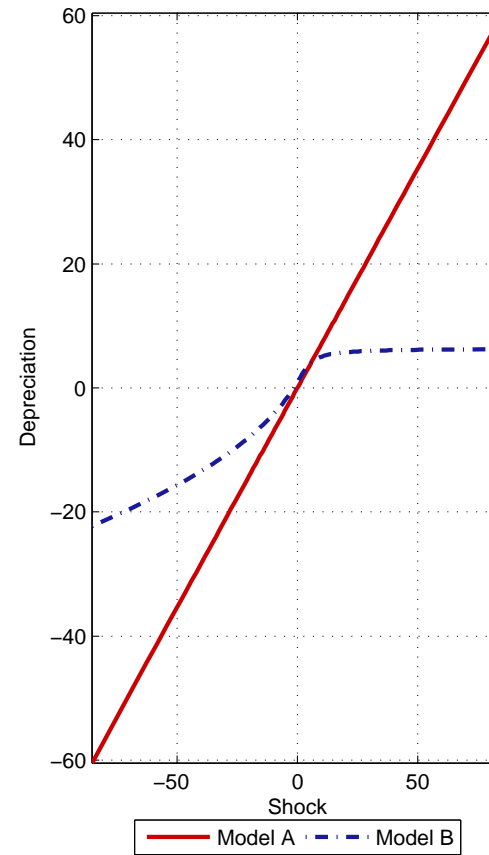
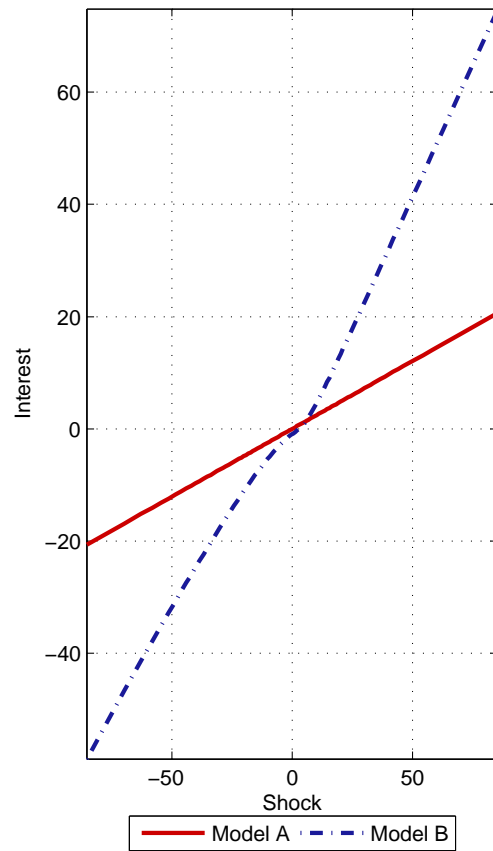
Modelo B

Introduciendo depreciaciones contractivas:

$$y_t = \theta_1 i_t + \theta_2 \delta_t + \theta_3 \delta_t^2 + \varepsilon_{y,t} \quad (7)$$

θ_3 es negativo

SOLUCIONES GRÁFICAS



Comparación de la regla óptima - modelo A vs. modelo B

INTRODUCIENDO INCERTIDUMBRE

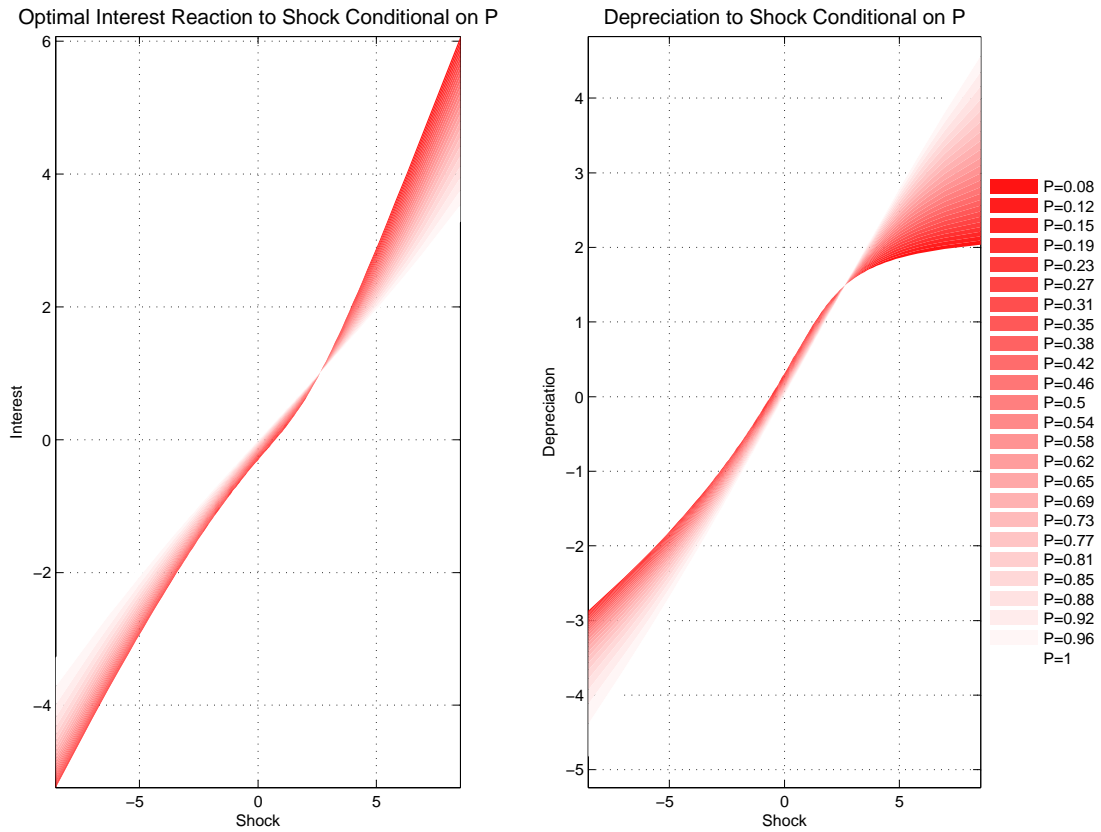
Solución Bayesiana

Función de pérdida bajo incertidumbre:

$$L_t = p_t L_{t|A} + (1 - p_t) L_{t|B} \quad (8)$$

Las probabilidades son asignadas así (ODDS RATIO):

$$p_t = p(M^A | Data) = \frac{p(Data | M^A) p(M^A)}{p(Data | M^B) p(M^B) + p(Data | M^A) p(M^A)} \quad (9)$$

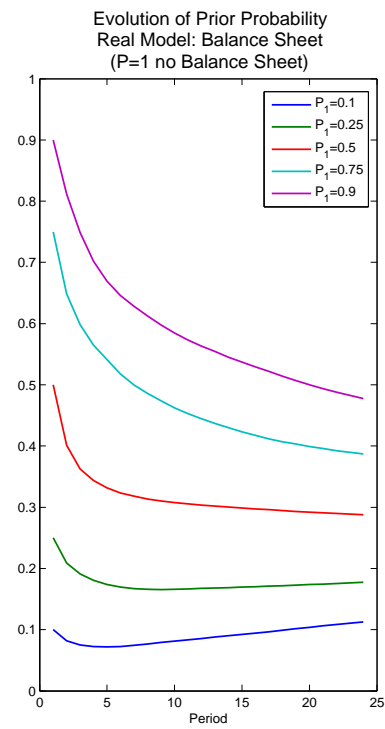
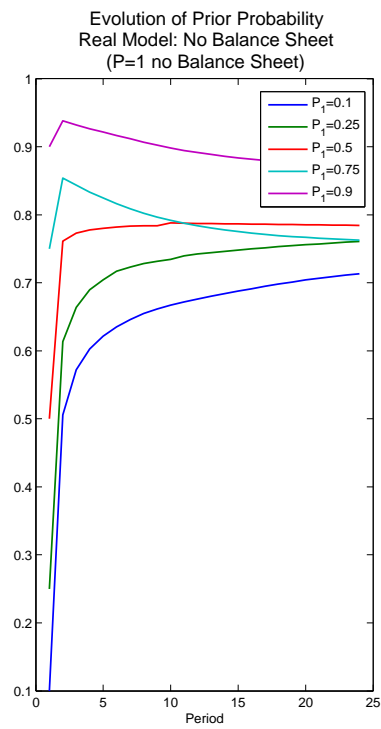


Regla Óptima (Bayesiana) Dependiendo de probabilidades

¿Cómo cambian las probabilidades prior a través del tiempo?:

$$P_t = \frac{P_{t-1}P(Data_t|Data_{t-1}, M^A)}{P_{t-1}P(Data_t|Data_{t-1}, M^A) + (1 - P_{t-1})P(Data_t|Data_{t-1}, M^B)} \quad (10)$$

La trampa de aprendizaje



ESCAPANDO DE LA TRAMPA: Solución dinámica

Redefinición del problema:

$$L = E_t \left[\sum_{s=t} \beta^{s-t} (\pi_s^2 + y_s^2 \mid P_s) \right]$$

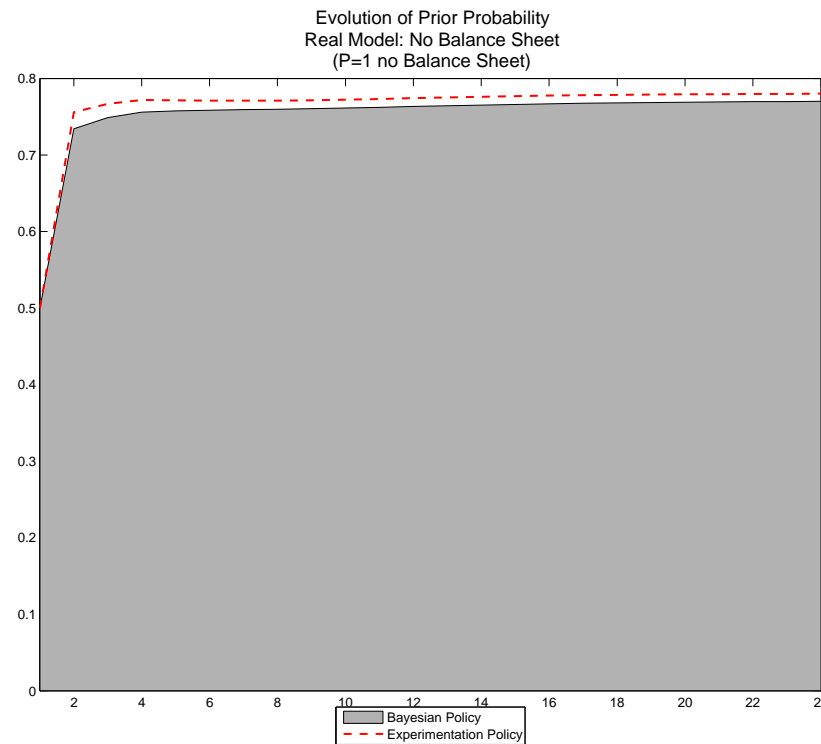
s.t. 10

Ecuación de Bellman:

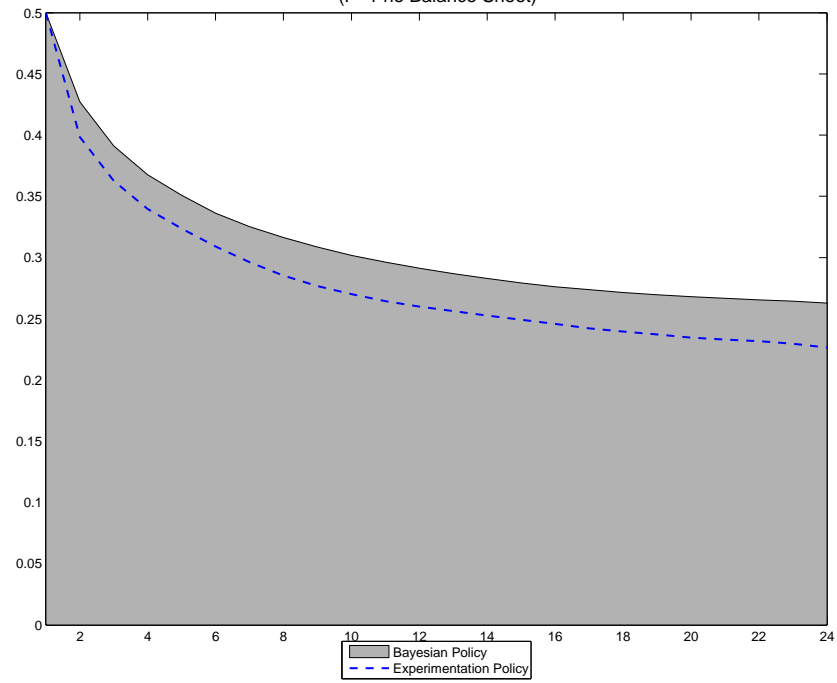
$$V(\varepsilon_{\delta,t}, P_t) = \min_{\{i_t\}} E[(\pi_t(i_t))^2 + (y_t(i_t)/P_t)^2] + \beta E[P_t V(\varepsilon_t^\delta, P_{t+1}^1) + (1 - P_t) E[V(\varepsilon_t^\delta, P_{t+1}^2)]]$$

¿BENEFICIOS EN TÉRMINOS DE BIENESTAR?

Verdadero modelo: Evolución de probabilidades posteriores



Evolution of Prior Probability
Real Model: Balance Sheet
(P=1 no Balance Sheet)



Conclusiones

- La autoridad de política puede enfrentar trampas de aprendizaje en contextos no-lineales
- La regla de política debe incluir la dinámica de aprendizaje
- Paga si la autoridad monetaria se comporta bayesianamente frente a la incertidumbre