# Modelación de los cambios de cubierta / uso del suelo con Dinamica EGO

2-3 de abril 2017 CIGA – UNAM

> Jean-F. Mas CIGA - UNAM

#### **CURSO TALLER**

Modelación de patrones y procesos de cambio

CICLO DE CURSOS DI CONFERENCIAS Dinamica E

CURSOS DE MODELACIÓN CON Dinamica EGO y APOLUS **2-7** ABRIL 2017









CENTRO DE INVESTIGACIONES EN GEOGRAFIA AMBIENTAL UNAM, Campus Morelia

#### Estructura del curso:

Presentación del modelado de cambios

Enfoques de modelado

Modelos empíricos de cambio

Prácticas con DINAMICA-EGO (Michoacán).

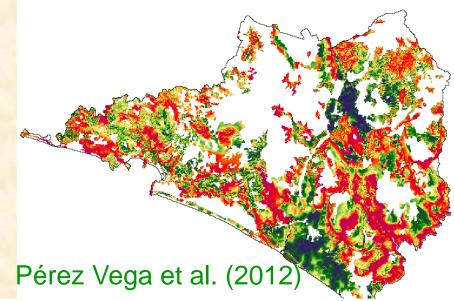
#### Dinámica del curso:

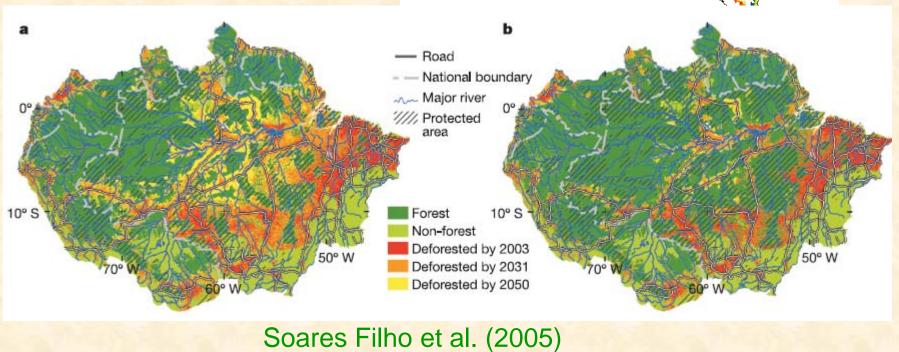
Partes teóricas / prácticas alternadas

Por fa, preguntar en caso de duda

https://dl.dropboxusercontent.com/u/22467480/Model\_CCUS\_dinamica.zip

## Modelos espaciales de cambio de cobertura





# Modelos espaciales de cambio de cubierta

## Según Lambin (1994) varias ventajas:

- Mejor entendimiento de las relaciones cambios / "causas" del cambio (ej. Deforestación).
- Predicción de la localización de las áreas más susceptibles a ser deforestadas.
- Escenarios a futuro (alternativas).
- Herramienta de apoyo para el diseño de políticas ambientales.

#### Modelos de cambio de cubierta

#### Dos enfoques diferentes:

- Modelos enfocados a los actores (modelos orientados a agentes). Tratan de simular la toma de decisión. En general necesitan muchos datos, modelo locales, difíciles de extrapolar, no espaciales.
- Modelos enfocados a patrones. Cambios de un estado al otro, orientado SIG.
- Modelos híbridos, tratan de conciliar ambos enfoques.
- Modelos basados en los datos (Data driven)
- Modelos basados en conocimiento experto (Knowledge driven)
- Modelos híbridos

# Modelos empíricos de cambio

- Expansión urbana
- Cambio de uso/cubierta del suelo
- Deforestación

Muchos enfoques de modelado: en particular agentes / patrones, basados en datos / conocimiento experto

#### 3 etapas:

- Entrenamiento (calibración), basado en tendencia pasada
- 2. Simulación
- 3. Validación

## Modelado de los cambios:

Modelado de los cambios: mapas de áreas más propensas a los cambios, mapas de uso/cubierta del suelo prospectivos.

Bajo diferentes escenarios

El modelo debe resolver varias preguntas:

- 1) cuánto (superficie) debe cambiar ? No necesario si el modelo produce sólo un mapa de probabilidad de cambio.
- 2) dónde ? Cómo resolver competencia entre usos?
- 3) con qué patrones espaciales (eventualmente) ?

# Entrenamiento (calibración)

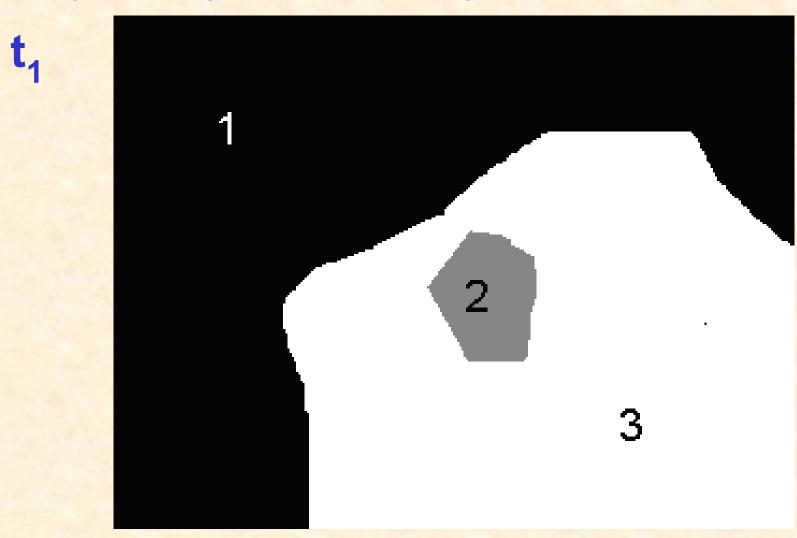
2 mapas de fecha diferente: mapa de cambio (matriz de Markov)

Base de datos geográfica:

Variables que "controlan" los cambios:

- Aptitud del terreno: MDE, pendiente, suelos...
- Acceso: Distancia a carreteras, asentamientos humanos.
- Presión antrópica: Fragmentación forestal, distancia a usos
- Datos socio-económicos: Tenencia de la tierra, marginación, etc.
- Políticas: ANP, PROCAMPO, etc.

"Cuánto?" Con base en monitoreo de los cambios por comparación de mapas



"Cuánto?" Con base en monitoreo de los cambios por comparación de mapas

**t**<sub>2</sub>



"Cuánto?" Con base en monitoreo de los cambios por comparación de mapas

1 a 1 3 a 1 2 a 2 3 a 2 1 a 3 3 a 3

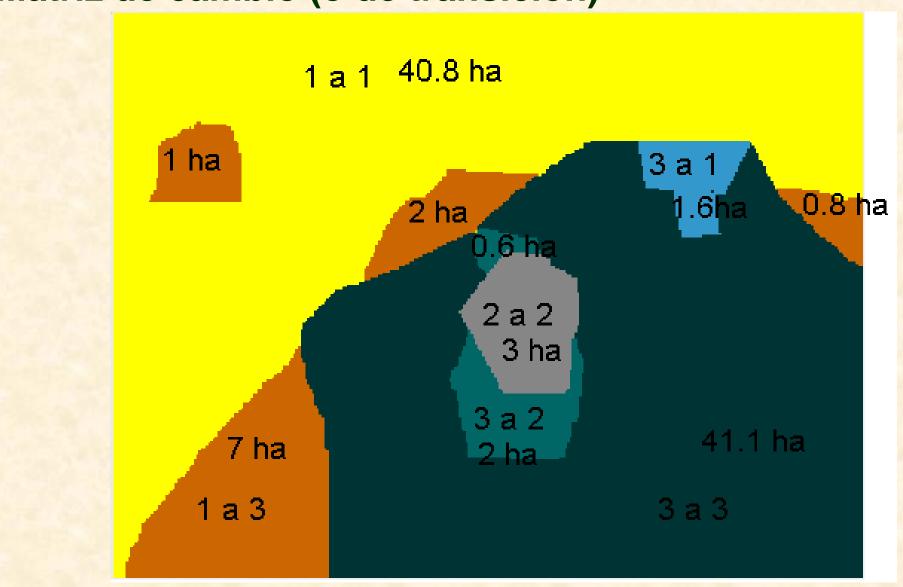
# Matriz de cambio (o de transición)

Tabla de dos entradas (una por fecha) que indica la superficie de cada cambio (o permanencia)

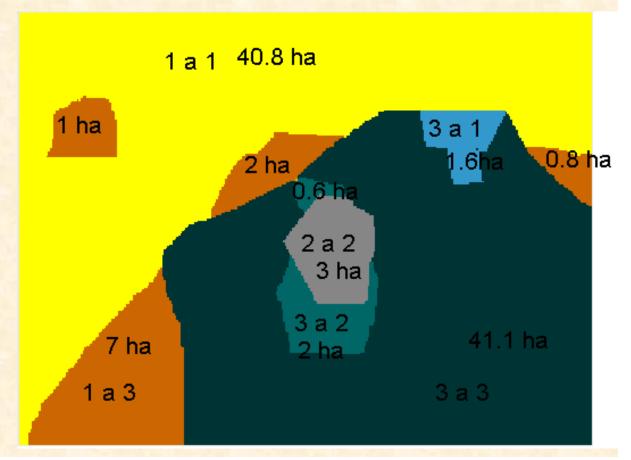
Tabla 1 – Matriz de cambio

t2	1	2	3	suma
t1				
1	C1 permanece	C1 A C2	C1 A C3	Total C1 en t1
2	C2 a C1	C2 permanece	C2 A C3	Total C2 en t1
3	C3 a C1	C3 a C2	C3 permanece	Total C3 en t1
suma	Total C1 en t2	Total C2 en t2	Total C3 en t2	

Matriz de cambio (o de transición)

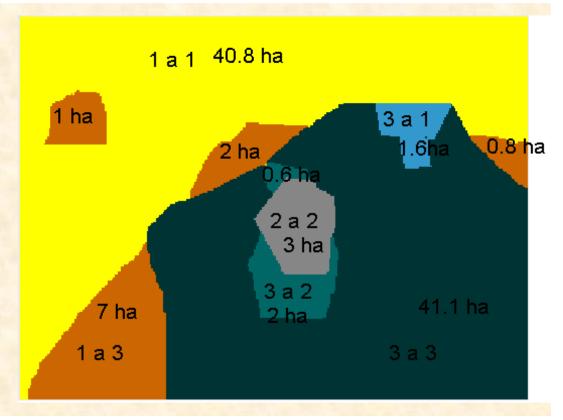


#### Matriz de cambio



T2	1	2	3	suma
T1				
1				
2				
3				
suma				

#### Matriz de cambio



T2	1	2	3	suma
T1				
1	40.8	0.0	10.8	51.6
2	0.0	3	0.0	2.98
3	1.6	2.6	41.1	45.3
suma	42.4	5.6	51.9	

#### Matriz de cambio

T2	1	2	3	suma
T1				
1	40.8	0.0	10.8	51.6
2	0.0	3	0.0	2.98
3	1.6	2.6	41.1	45.3
suma	42.4	5.6	51.9	

De 51.6 de  $C_1$  en  $t_1$ , 40.8 permanece en  $t_2$ , 10.8 ha se transforma en  $C_3$ 

40.8/51.6 = 0.79 (79%)

10.8/51.6 = 0.21 (21%)

## Matriz de cambio

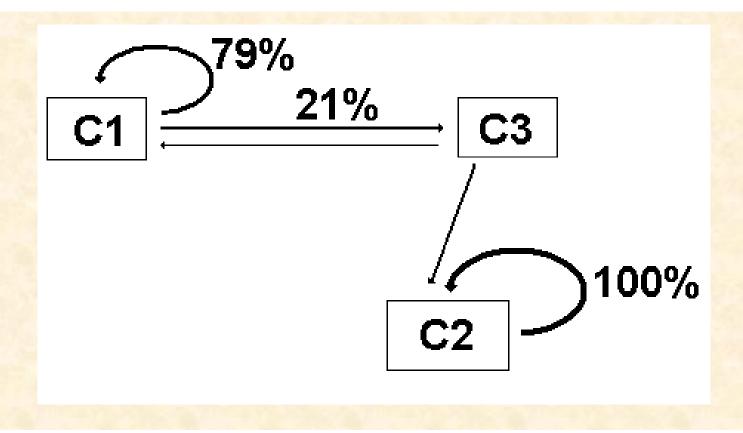
T2	1	2	3	suma
T1				
1	40.8	0.0	10.8	51.6
2	0.0	3	0.0	2.98
3	1.6	2.6	41.1	45.3
suma	42.4	5.6	51.9	

# Matriz de probabilidad de cambio (Markov)

T2	1	2	3	suma
T1				
1	0.79	0.00	0.21	1
2	0.00	1.00	0.00	1
3	0.04	0.06	0.91	1

# Matriz de probabilidad de cambio (Markov)

T2	1	2	3	suma
T1				
1	0.79	0.00	0.21	1
2	0.00	1.00	0.00	1
3	0.04	0.06	0.91	1



# Proyección a futuro (t<sub>3</sub>)

T2 T1	1	2	3	79% C1 21% C3
1	0.79	0.00	0.21	/
2	0.00	1.00	0.00	
3	0.04	0.06	0.91	100%
				C2

(42.4 5.6 52.0)

Sup de  $C_1$  en  $t_2$ = 42.4 ha, de los cuales 79% van a permanecer en  $C_1$  (0.79 x 42.4 = 33.5).

4% de la categoría 3 se transforma en 1, por lo tanto este cambio va incrementar la superficie de la categoría 1 en 2.1 ha (0.04 \* 52 ha = 2.1 ha).

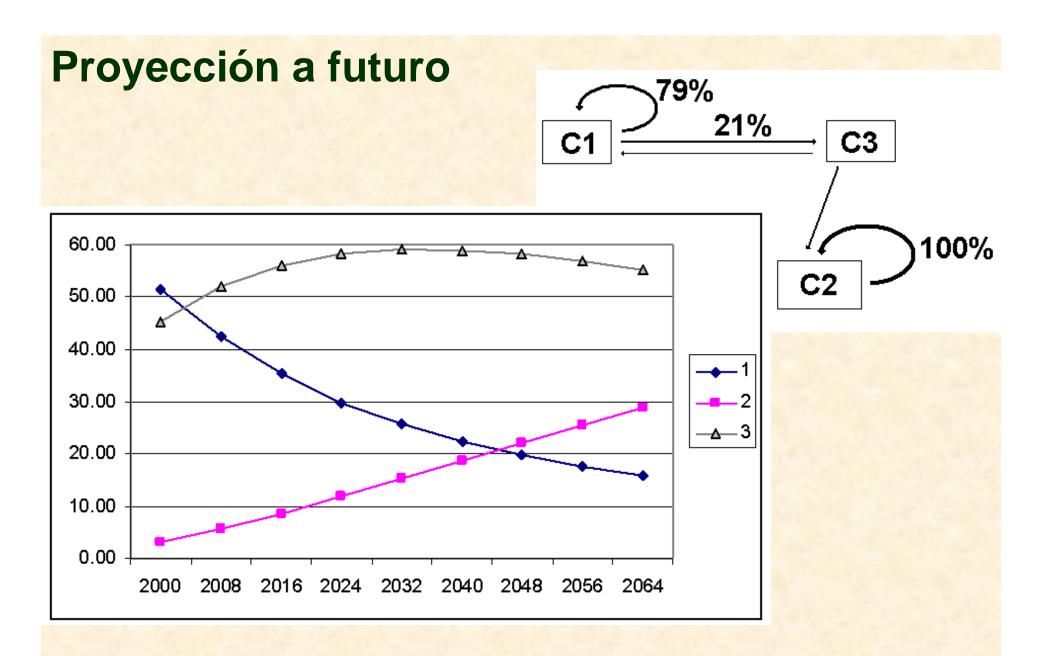
# Proyección a futuro (t<sub>3</sub>) Cálculo matricial

$$(a_1^*m_{11}+a_2^*m_{21}+a_3^*m_{31} \ a_1^*m_{12}+a_2^*m_{22}+a_3^*m_{32} \ a_1^*m_{13}+a_2^*m_{23}+a_3^*m_{33})$$

# Proyección a futuro (t<sub>3</sub>) Cálculo matricial

$$(42.4 \ 5.6 \ 52.0) \times \begin{vmatrix} 0.79 \ 0.00 \ 0.21 \\ 0.00 \ 1.00 \ 0.00 \end{vmatrix} = (35.3 \ 8.6 \ 56.1)$$

Supuesto de la proyección: tasas y patrones de cambio constantes en el tiempo (proceso "estacionario") Mismo periodo de tiempo entre t<sub>3</sub> y t<sub>2</sub> que entre t<sub>1</sub> y t<sub>2</sub>: 2000-2008-2016



2000-2008-2016...

# Proyección a futuro: "anualización" de la matriz

$$P^t = HV^tH^{-1}$$

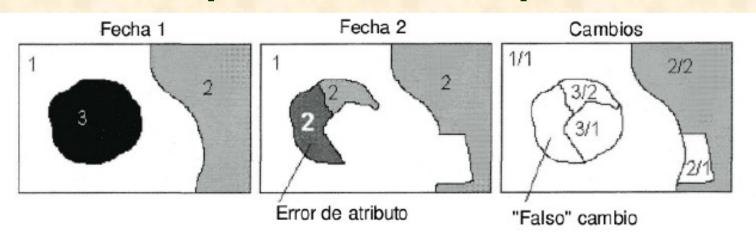
Donde P es la matriz de transición originalmente H las matrives eigenvector y eigenvalue t es la fracción del periodo (número de años para anualizar una matriz multi-anual).

#### DINAMICA

Matriz de paso simple y múltiple Cálculo de la cantidad de cambio por matriz de Markov

Se puede modificar esta matriz

# Errores en la comparación de mapas



**Figura 3** – Error en el mapa de cambio debido a un error temático. En la fecha 2, se identificó erróneamente una categoría 3 como 2, generando un falso cambio de 3 a 2 (Mas y Fernández, 2003).



**Figura 4** – Falsos cambios generados por errores posicionales (desfases, delimitación de los polígonos). Mas y Fernández, 2003.



Errores en las matrices de cambio

## **Proyecciones tendenciales:**

- Basadas en el supuesto que los cambio son estacionarios, lo cual es a menudo erroneo (ej. Colima, Pérez et al., 2012). Otras alternativas para la cantidad de cambio.

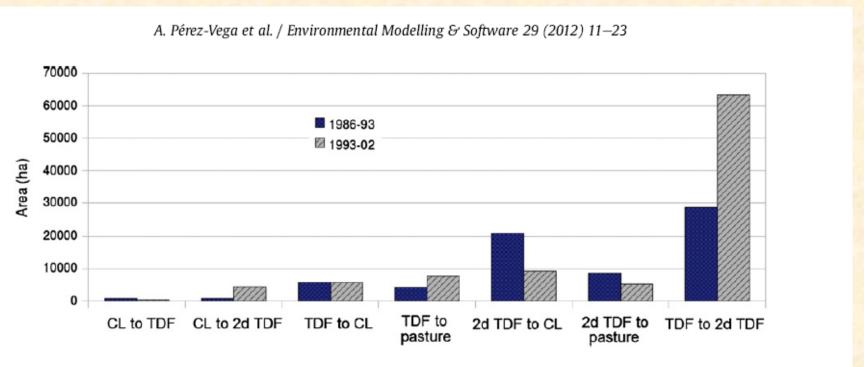
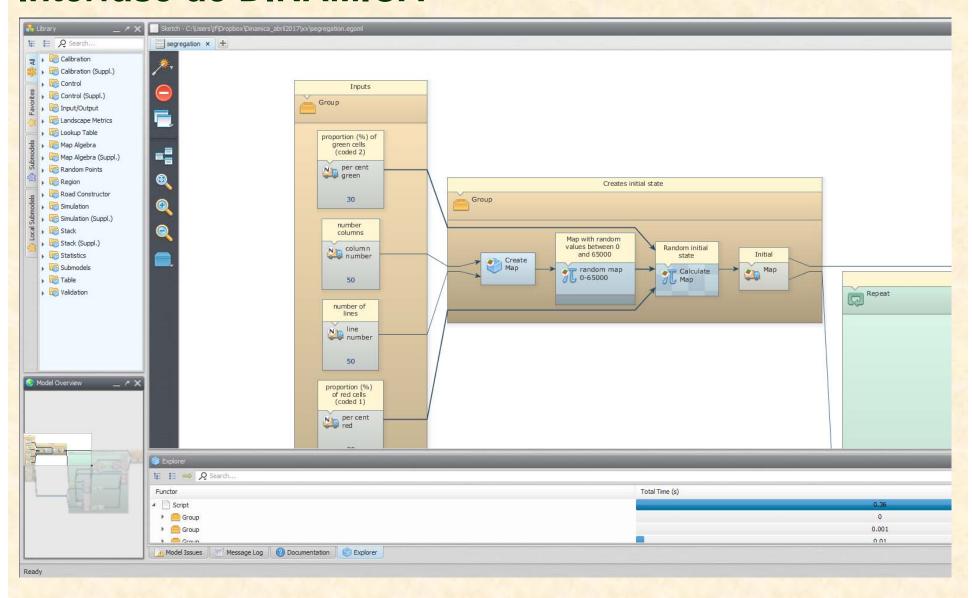
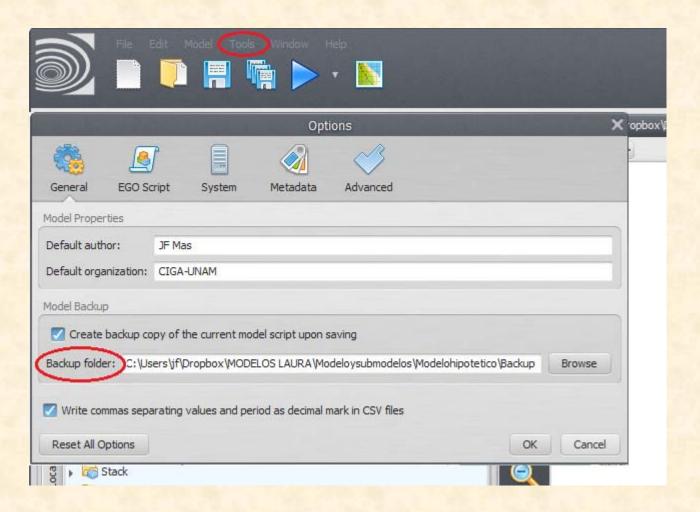


Fig. 11. Observed area of the different LUCC transition categories calculated for calibration (1986–93) and validation (1993–2002) periods.

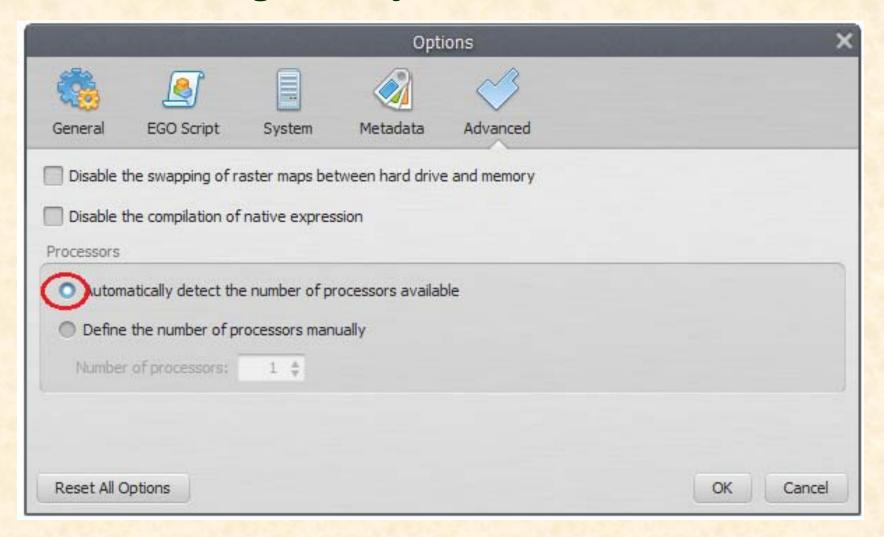
#### Interfase de DINAMICA



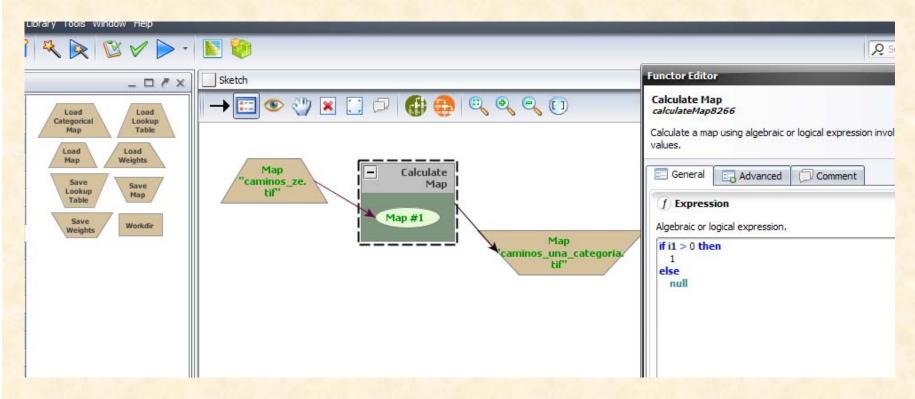
# **DINAMICA: Algunos ajustes**



# **DINAMICA: Algunos ajustes**



#### Interfase de DINAMICA



Simplificación del mapa de caminos (3 a 1 categoría), cálculo de la distancia a caminos

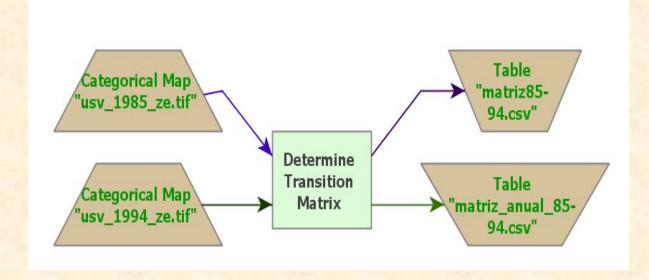
Cálculo de la pendiente

## Cálculo matriz con DINAMICA

Cargar los dos mapas de uso/cubierta del suelo (input/output Load categorical map)

Functor Determine transition matrix (calibration)

Salvar los resultados (save look up table, input/output)



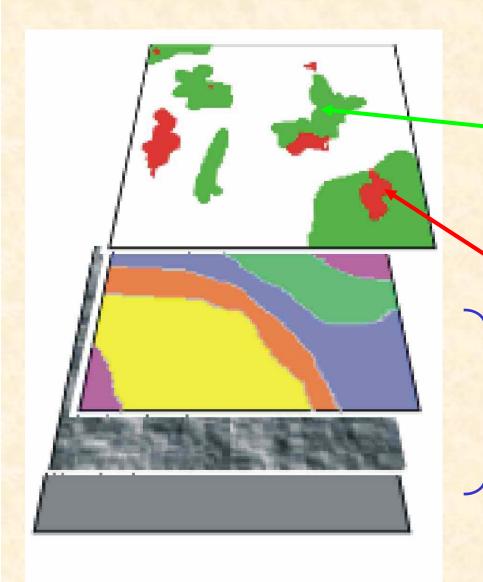
## Entrenamiento "dónde?"



Áreas forestales conservadas

Áreas forestales desmontadas

Variables
"Explicativas"
(factores de los cambios)



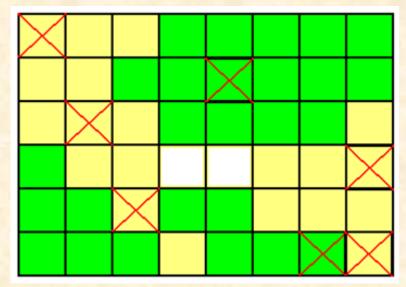
Relación entre variables explicativas y la localización de los cambios:

Regresión logística, redes neurales, etc.

DINAMICA: pesos de evidencia (probabilidad condicional) y algoritmos genéticos

LCM (IDRISI): redes neurales (Perceptrón multicapa), CLUE: Regresión logística

#### Probabilidades condicionales / Pesos de evidencia

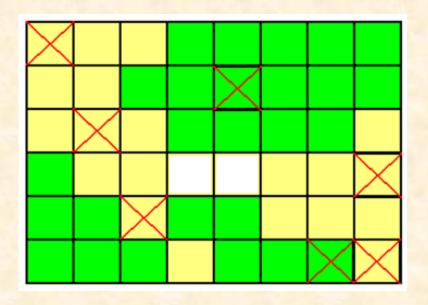


$$p(i) = \frac{7}{48} \approx 0.15$$

 $P(i \cap P)$  Probabilidades de encontrar i y P los 2 juntos

$$P(i|P) = \frac{P(i \cap P)}{P(P)} = \frac{5}{20} \approx 0.25$$

#### Probabilidades condicionales / Pesos de evidencia



$$p(i) = \frac{7}{48} \approx 0.15$$

P(i|Q)?

#### Pesos de evidencia

w<sup>+</sup> peso positivo de evidencia (presencia condición)
w<sup>-</sup> peso negativo de evidencia (ausencia condición) **Ojo:** w<sup>+</sup> y w<sup>-</sup> pueden tener valores < 0 o > 0

Condición (categoría) asociada a w+ > 0: probabilidad de cambio > en la categoría que fuera de la categoría (todas las demás)

w = w = 0 variables sin efecto sobre el fenómeno

$$w^{+}=\ln\left[\frac{P(P|i)}{P(P|\bar{i})}\right] \qquad )=\frac{\frac{P(P\cap i)}{P(i)}}{\frac{P(i)}{P(\bar{i})}}=\frac{\frac{N(P\cap i)}{N(i)}}{\frac{N(P\cap i)}{N(\bar{i})}}$$
$$\bar{i})=\frac{\frac{P(P\cap i)}{P(\bar{i})}}{\frac{P(\bar{i})}{P(\bar{i})}}=\frac{\frac{N(P\cap i)}{N(\bar{i})}}{\frac{N(\bar{i})}{N(\bar{i})}}$$

#### Pesos de evidencia

Pesos de evidencia con varias variables explicativas.

Ejemplo: Probabilidad de incendios según tipo de bosque y cercanía a carreteras
Se calculan pesos de evidencia para P, para d1 (cerca carreteras), etc.

$$\log it[i]P\cap dl = \log it[i] + w_1^+ + w_2^+$$

Los pesos de diferentes variables se suman (ojo tienen que ser descorrelacionadas)

Ejemplo: Cercanía a carreteras, cercanía a poblaciones

#### **Entrenamiento**

W+ > 0 la categoría "favorece" el cambio

W+ < 0 lo "inhibe"

W+ = 0 "indiferente"

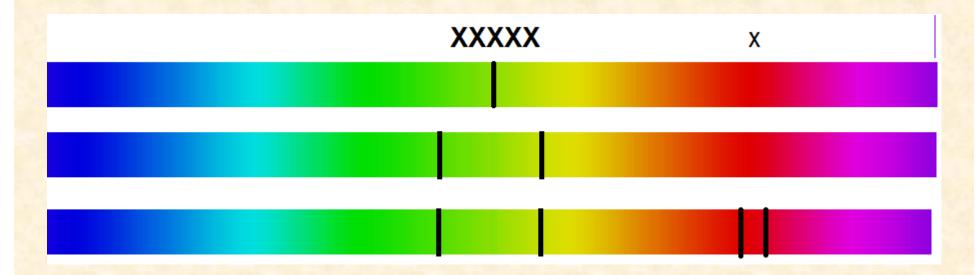
Funciona con variables categóricas: Hay que transformar las variables continuas en categóricas (rangos)

### Cálculo de los pesos de evidencia en DINAMICA

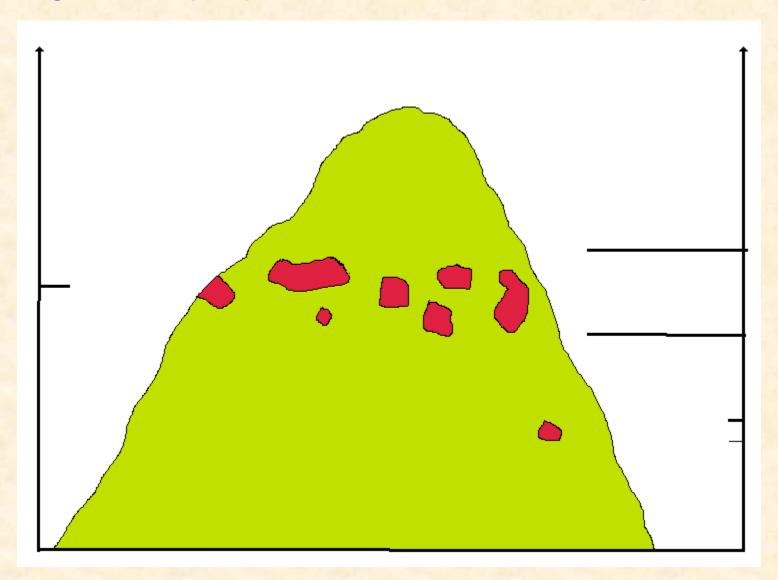
- 2 etapas
- 1)Transformación de las variables continuas en categóricas, preparación del archivo de pesos
- 2)Cálculo de los pesos

### Transformación de las variables continuas en categóricas, preparación del archivo de pesos

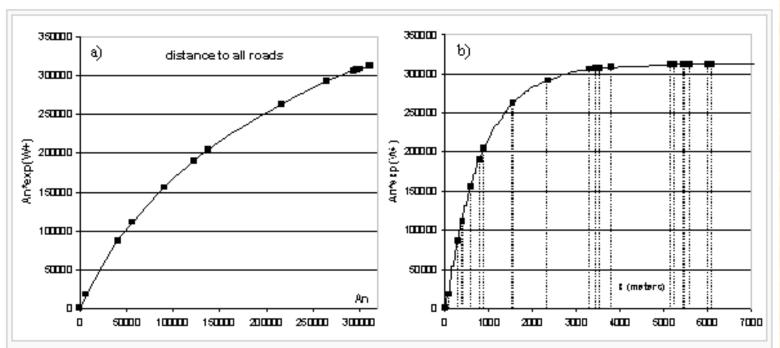
Eventos de cambio XXX en un gradiente (ej elevación)



### Transformación de las variables continuas en categóricas, preparación del archivo de pesos

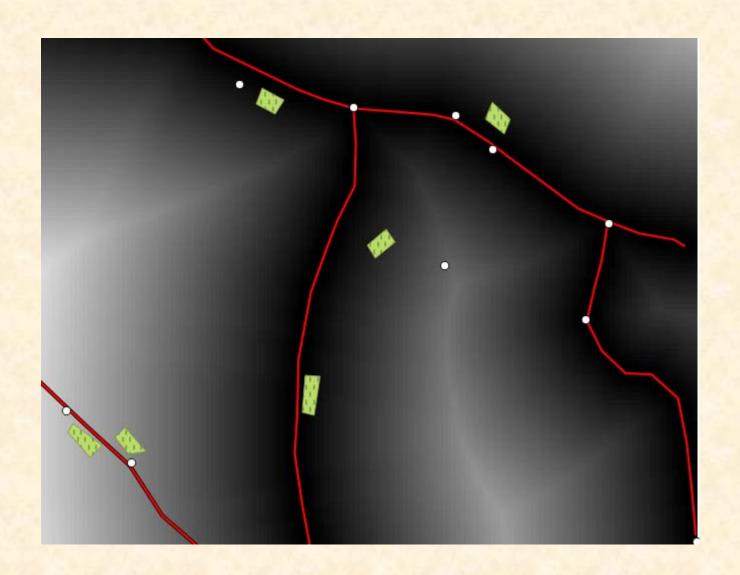


### Transformación de las variables continuas en categóricas, preparación del archivo de pesos

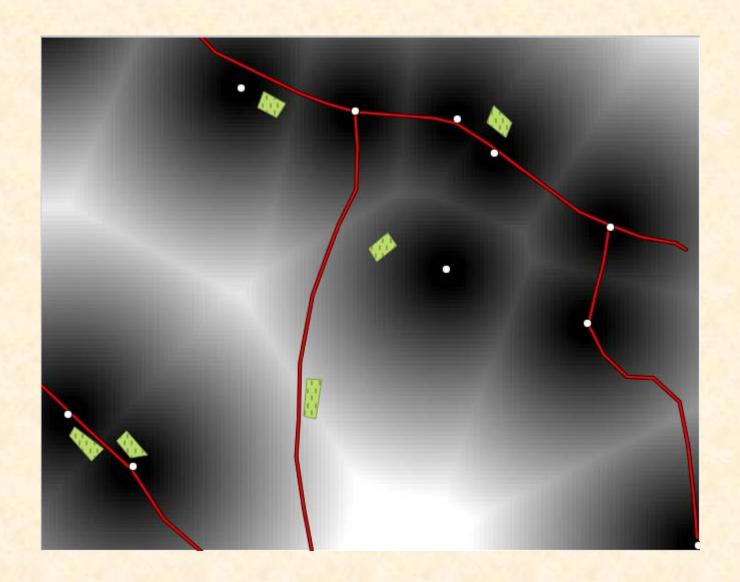


(a) Plot of An against for the variable "distance to all roads". The best-fitting curve can be approximated by a series of straight-line segments by using a line-generalizing algorithm as explained in the text. This approach is used to define the breaking points for this curve and subsequently category intervals for a continuous variable (b).

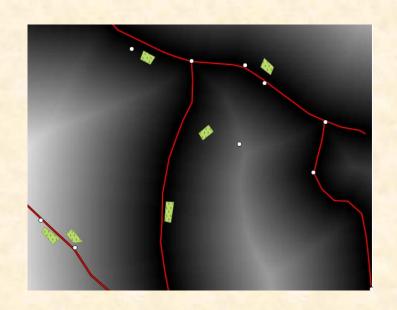
### Correlación entre variables explicativas

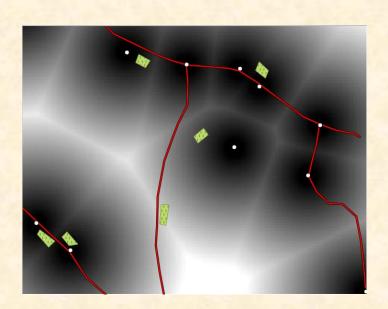


### Correlación entre variables explicativas



### Correlación entre variables explicativas





Pesos calculados para la var distancia a carretera son influenciados por la dist a poblados y vice versa

Al sumar los pesos, se sobreestima el efecto de estas variables

Detección de las variables correlacionadas (índice de Cramer)

#### Simulación

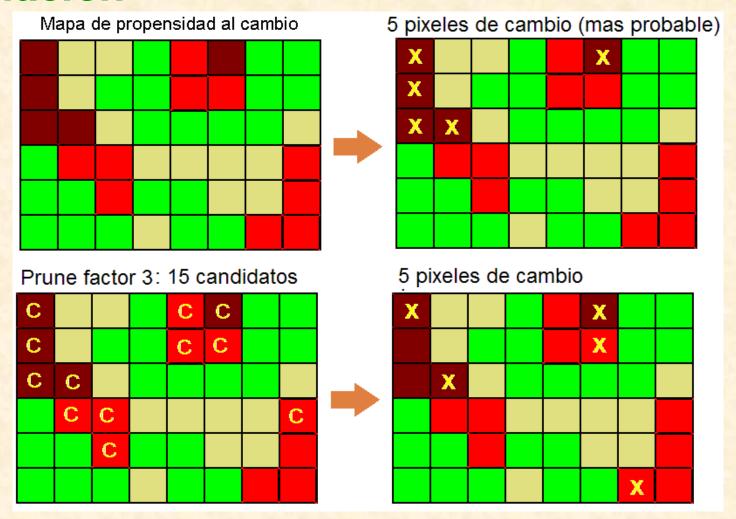
Con base en la relación entre cambios y variables explicativas

Mapa de probabilidad de cambio

Muchos modelos umbralizan este mapa para generar mapa futuro:

- Matriz de Markov da la cantidad de cambio.
- Se selecciona esta cantidad de pixeles dentro de los que tienen la más alta probabilidad de cambio.

#### Simulación

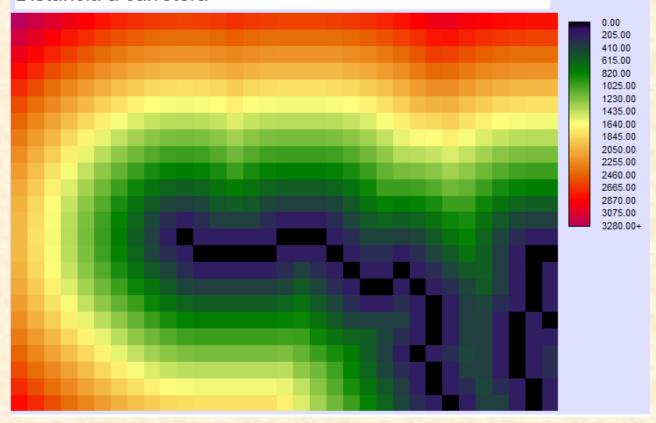


Proceso determinista versus Proceso estocástico

### Simulación



#### Distancia a carretera



### Simulación de los patrones espaciales

Los cambios reales se dan por parches. Generalmente un parche está representado por varios pixeles, por lo tanto los cambios no se pueden simular pixel-a-pixel

Autómata Celular

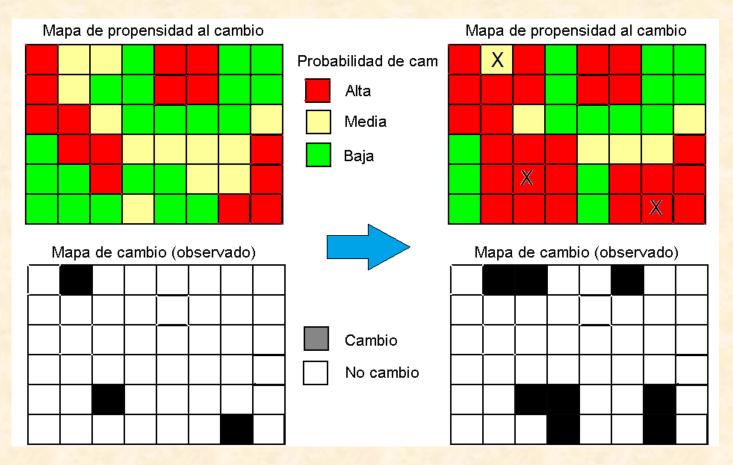




Según el tipo de cambio, parches de diferentes forma, tamaño (ej milpa *versus* pastizal)



Autómatas celulares: el juego de la vida http://www.collidoscope.com/modernca/



Autómatas celulares: Modifica las probabilidades para favorecer la formación de "parches"

En modelización, CA sirve para agregar los pixeles en paquetes para formar parches de cambio

**DINAMICA:** CA avanzado

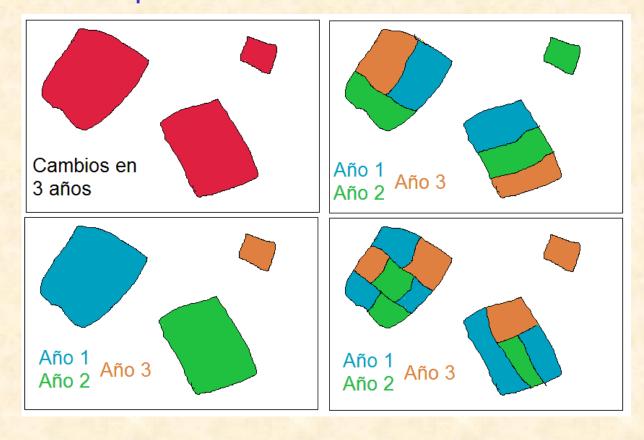
Para cada transición:

2 patrones de cambio PARCHER y EXPANDER Controla tamaño promedio y varianza de los parches Isometría (mas o menos difuso), prune factor

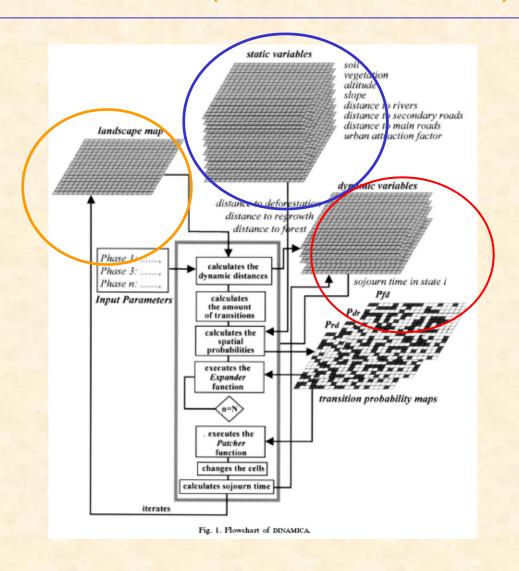
CA\_Markov (Idrisi): CA más rudimentario: se controla el tamaño del filtro y el número de iteraciones. Mismo CA para todas las transiciones

LCM (Idrisi) No hay CA: se seleccionan los pixeles con valores de probabilidad más altos para el cambio

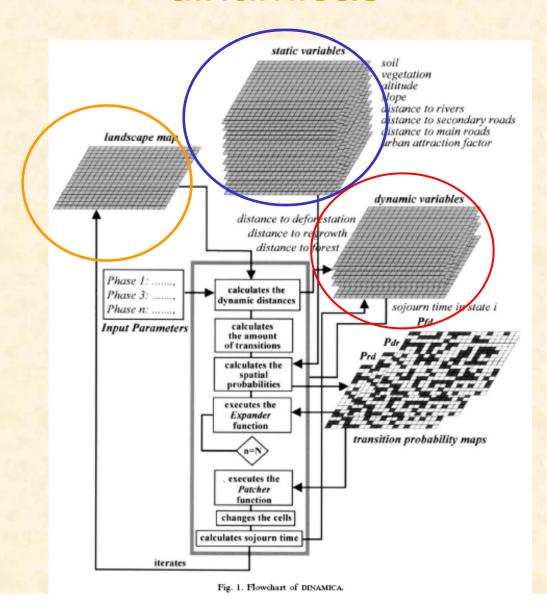
### Ambigüedad al definir los parámetros de tamaño promedio y varianza de los parches



### Modelado de los cambios (Matriz de Markov, cellular automata (DINAMICA, LCM).



## DINAMICA y LCM: variables dinámicas

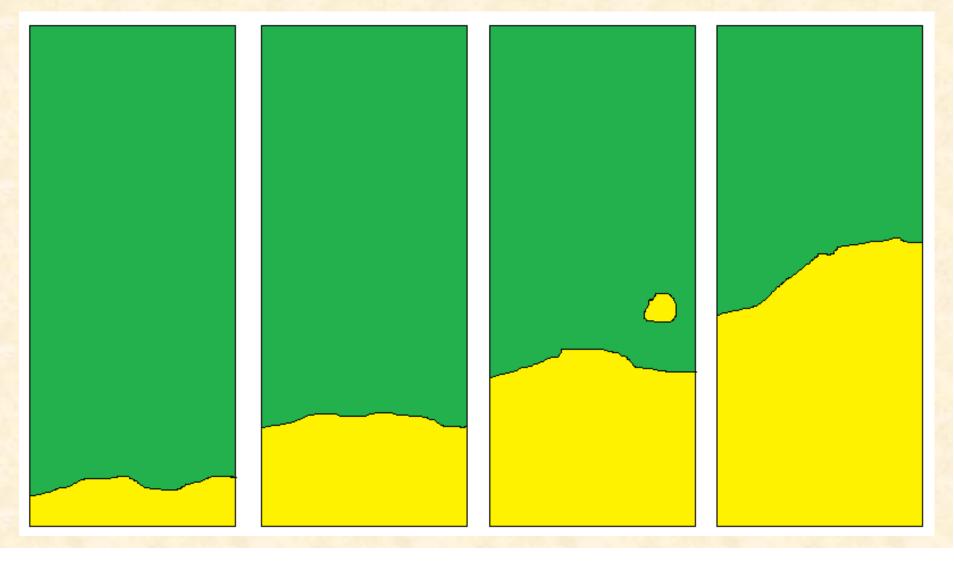


#### Simulación en DINAMICA

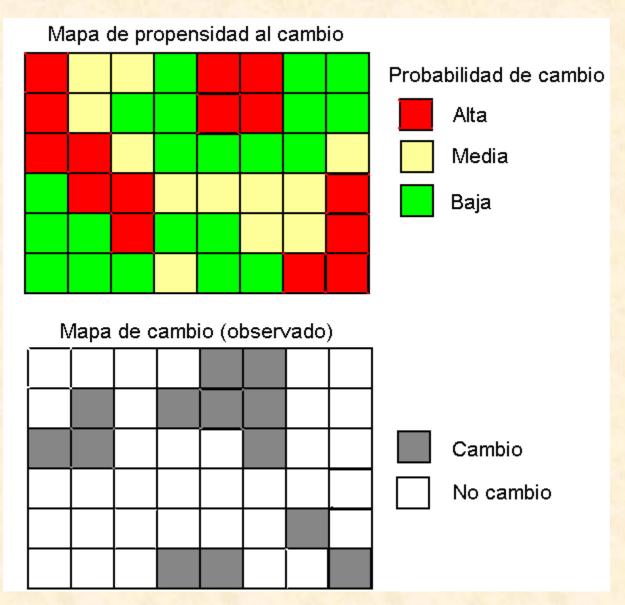
- 1) Simulación del paisaje, paso de tiempo anual
- 2) Variables dinámicas: distancia a agricultura
- Cálculo del un mapa de probabilidad de cambio cada año
- 4) CA (Parcher y expander)

#### Simulación en DINAMICA

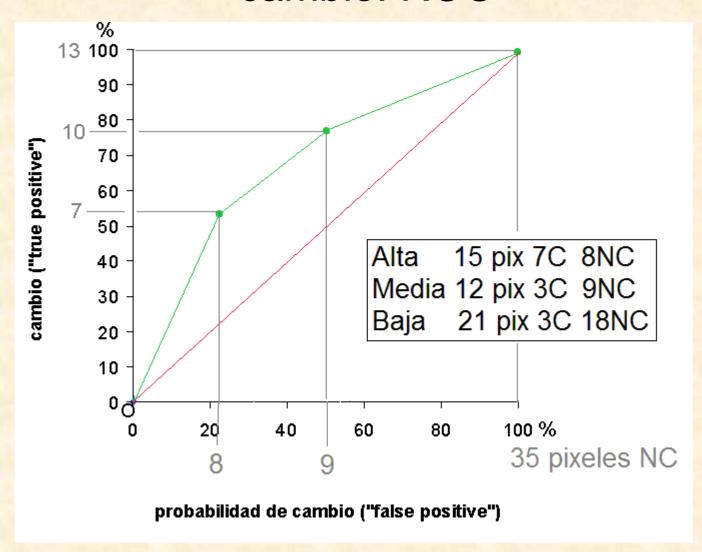
Variables dinámicas: distancia a agropecuario (frente de deforestación)



### Evaluación: Mapa de probabilidad de cambio *versus* cambio: ROC

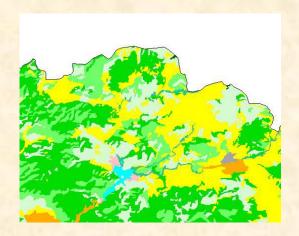


### Mapa de probabilidad de cambio *versus* cambio: ROC



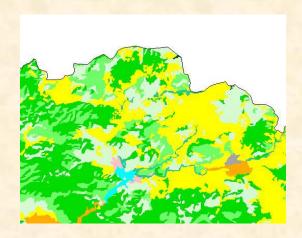
## Validación: comparación mapa simulado y mapa observado

Initial land use/cover map, 2006

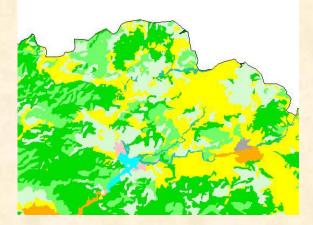


Cattle scenario 2015

Trend scenario 2015



Sustainable scenario 2015

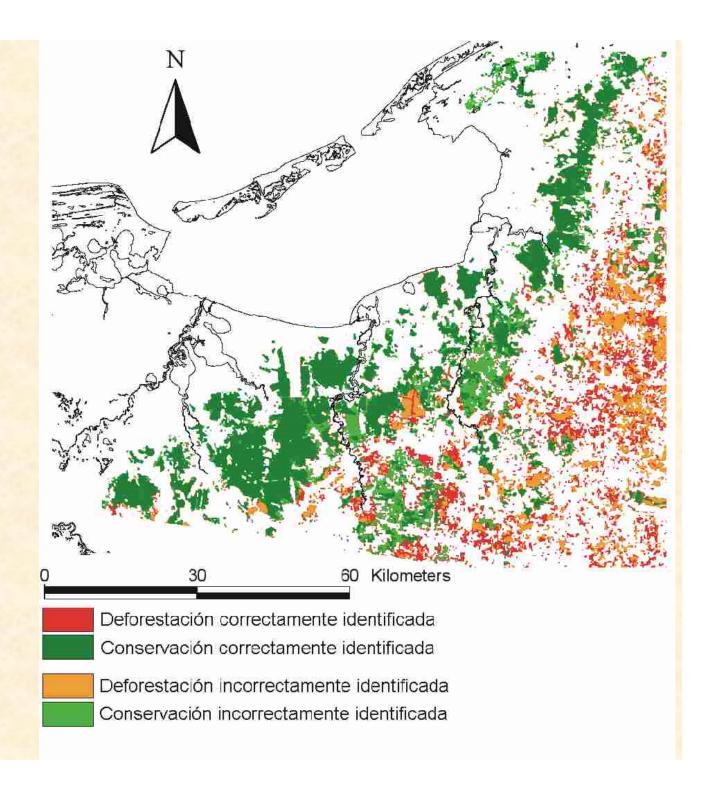


Tasa de coincidencia muy alta debido a la permanencia: 95% de coincidencia debido a la permanencia, 0% de coincidencia para los cambios

Comparación basada en los cambios

Índice de Kappa, "castiga" la coincidencia restando aquella debido a un arreglo aleatorio

# Errores omisión / comisión



### Errores (Pontius et al., 2008)

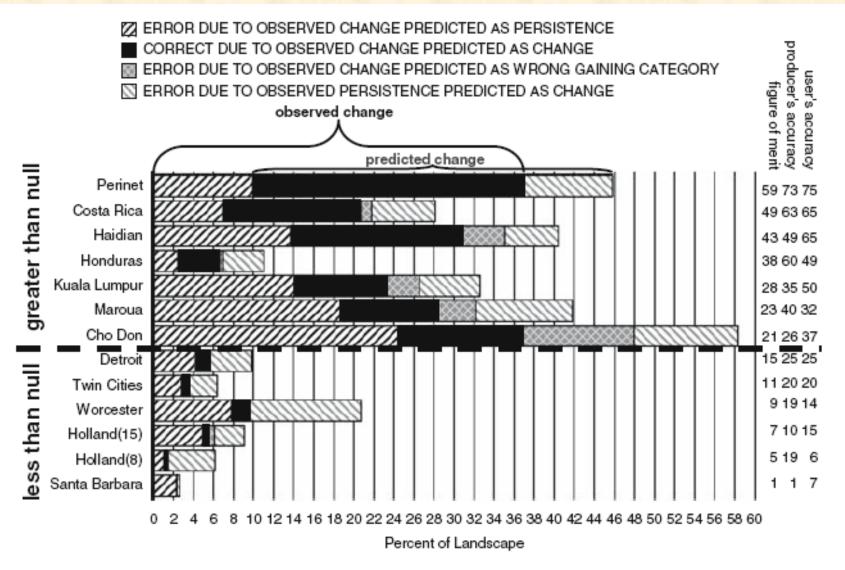
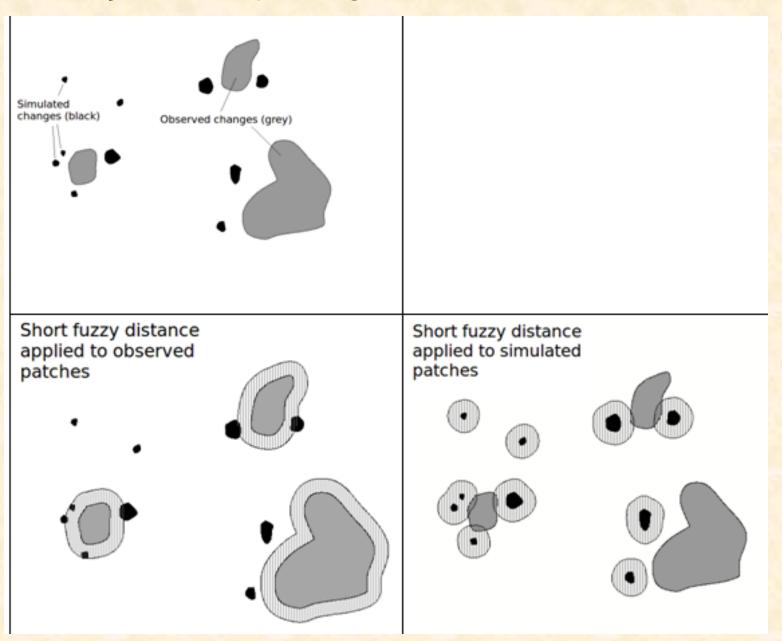
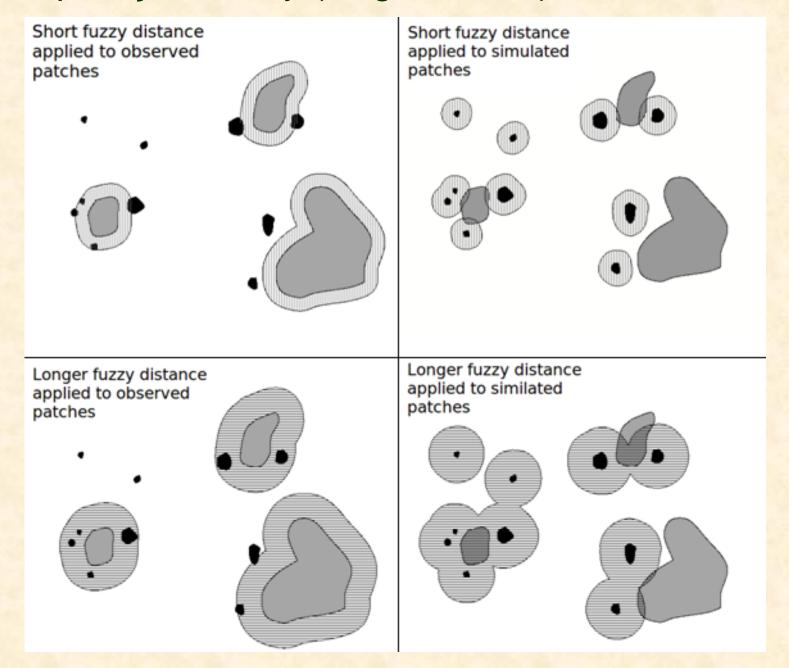


Fig. 4 Sources of percent correct and percent error in the validation for 13 modeling applications. Each bar is a Venn diagram where the solid and cross-hatched segments show the intersection of the observed change and the predicted change

### Comparação Fuzzy (Hagen, 2003) no Dinamica



### Comparação Fuzzy (Hagen, 2003) no Dinamica



#### Comparación Fuzzy

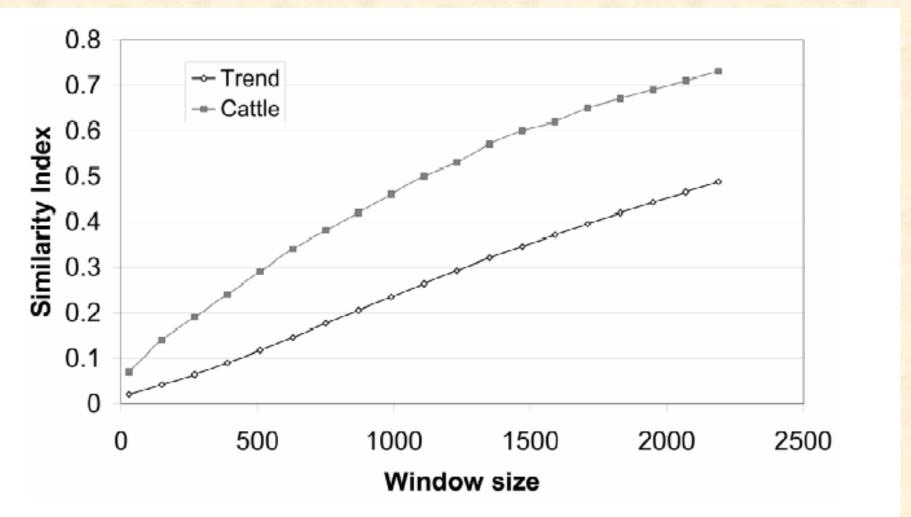


Fig. 8.9 Fuzzy Similarity Index as a function of window size (positional fuzziness)

#### Modelos más sofisticados

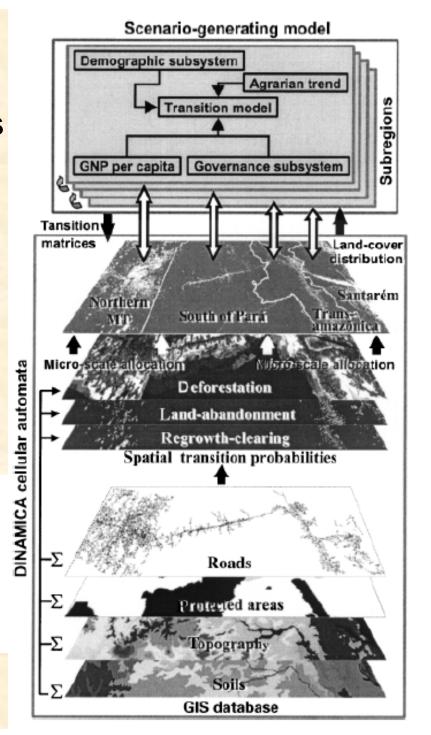
- -Varias matrices, matrices elaboradas por modelos externos
- -Variables dinámicas (carreteras actualizadas, constructor de carreteras de dinámica)
- "Sojourn time" (tiempo de permanencia: ejemplo ciclo milpa acahual)
- Efecto de saturación
- sub-regiones con su propia dinámica de cambio (matriz, variables explicativas pero interactúan entre ellas).

#### Modelos más sofisticados

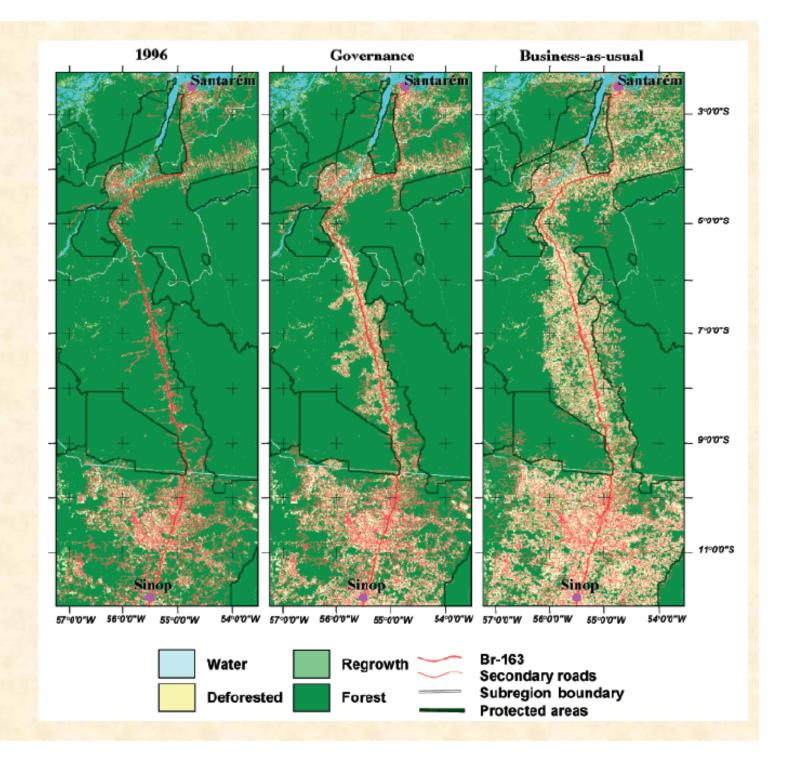
### Modelo no espacial que genera las matrices

Fig. 2 Linkage between the scenario-generating model and DINAMICA. DINAMICA receives the transition matrices output by the upper scenario model (one for each subregion) and returns to it the land-cover distribution of each subregion. DINAMICA allocates the changes using transition probability maps calculated by integrating the weights of evidence of spatial variables.

Soares et al., 2004, Global Change Biology 10, 745–764



# Generación de escenarios



### Combinación de modelos de cambio con otros modelos:

- Modelos económicos,
- Biodiversidad
- Incendios
- Emisión de CO<sub>2</sub>

-...

DINAMICA EGO tiene la flexibilidad o potencial para elaborar todo tipo de modelos ambientales Recursos para aprender (Manual, tutoral, lista de discusión...)

### **ROC Analysis**

Herramienta para análisis ROC (submodelos)

www.mdpi.com/2220-9964/2/3/869

http://www.ciga.unam.mx/ciga/images/proyectos/vigentes/modelos/images/ROC\_tools.zip

Launcher http://csr.ufmg.br/dinamica/dokuwiki/doku.php ?id=dev:installers

#### Hacer un submodelo

C:\Users\...\Documents\Dinamica Examples

C:\Users\...\Documents\Dinamica
EGO\Dataset\Examples\advanced\sub\_regions