



# Modélisation d'écosystèmes II: simulation et équilibre

## UE modélisation et quantification

**Céline Casenave**

UMR INRA-SupAgro 0729 MISTEA, Montpellier France,  
[celine.casenave@supagro.inra.fr](mailto:celine.casenave@supagro.inra.fr)

# Modélisation d'écosystèmes

## Plan de la deuxième partie

5. Simulation

6. Points d'équilibre

## Partie 5: Simulation

# Simulation d'un modèle EDO

## Solution analytique: un cas particulier

Dans certains **cas rares**, il est possible de calculer la solution analytique d'un système EDO:

$$\frac{dx}{dt} = f(x).$$

**Exemple:** le modèle logistique

$$\frac{dx}{dt} = rx \left(1 - \frac{x}{K}\right)$$

avec  $K$  la capacité d'accueil du milieu, et  $r$  le taux de croissance maximum.

**Solution analytique:**  $x(t) = \frac{K}{1 + ae^{-rt}}$  avec  $a = \frac{K - x(0)}{x(0)}$ .

# Simulation d'un modèle EDO

## Solution approchée: les schémas numériques

Le reste du temps:

- calcul d'une **solution approchée**:  $x_j$  est une valeur approchée de  $x(t_j)$ .
- utilisation d'un **schéma numérique**, c'est à dire d'une **formule de récurrence**

### Schéma explicite:

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + dt \times \Phi(t_n, x_n, dt) \\ t_{n+1} = t_n + dt \end{cases}$$

### Schéma implicite:

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n + dt \times \Phi(t_n, x_n, x_{n+1}, dt) \\ t_{n+1} = t_n + dt \end{cases}$$

# Simulation d'un modèle EDO

## Différences finies

**Rappel:** définition de la dérivée

$$\frac{dx}{dt}(t_n) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{x(t_n + h) - x(t_n)}{h}.$$

C'est la  pente de la tangente à la courbe  $t \mapsto x(t)$  au point  $(t_n, x(t_n))$ .

D'où, **l'approximation par différences finies:**

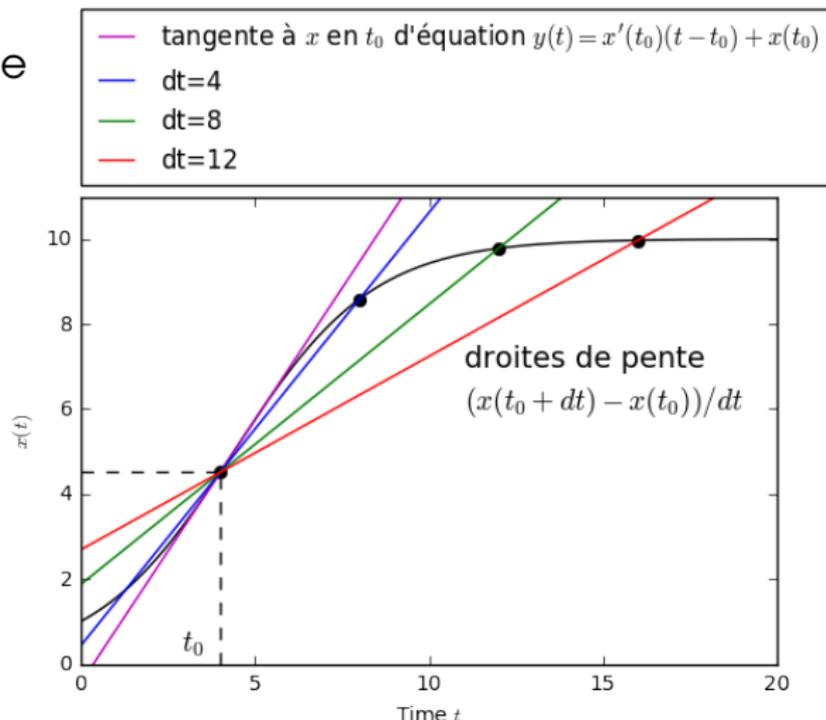
$$\frac{dx}{dt}(t_n) \simeq \frac{x(t_n + dt) - x(t_n)}{dt}$$

pour  $dt$  "suffisamment petit".

# Simulation d'un modèle EDO

## Différences finies

Exemple du  
modèle logistique



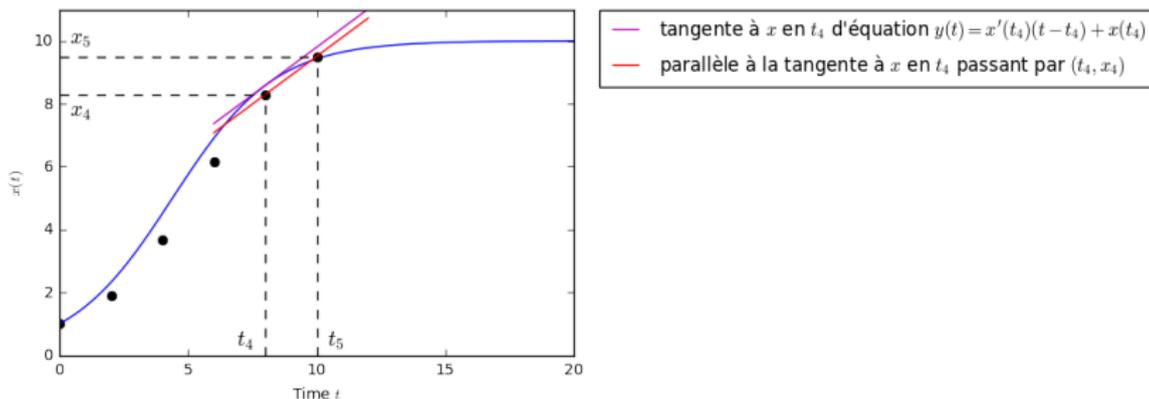
# Simulation d'un modèle EDO

## Schéma d'Euler explicite

$$\frac{dx}{dt}(t_n) = f(x(t_n)) \iff \frac{x(t_n + dt) - x(t_n)}{dt} \simeq f(x(t_n))$$

$$\iff \begin{cases} x_{n+1} = x_n + dt \times f(x_n) \\ t_{n+1} = t_n + dt \end{cases}$$

**Modèle logistique:** pas de discrétisation :  $dt = 2$



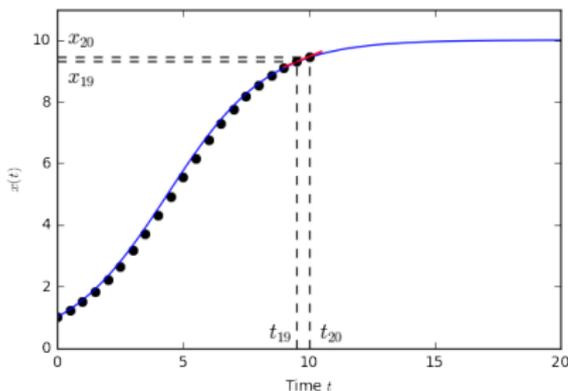
# Simulation d'un modèle EDO

## Schéma d'Euler explicite

$$\frac{dx}{dt}(t_n) = f(x(t_n)) \iff \frac{x(t_n + dt) - x(t_n)}{dt} \simeq f(x(t_n))$$

$$\iff \begin{cases} x_{n+1} = x_n + dt \times f(x_n) \\ t_{n+1} = t_n + dt \end{cases}$$

**Modèle logistique:** pas de discrétisation :  $dt = 0.5$



— tangente à  $x$  en  $t_{19}$  d'équation  $y(t) = x'(t_{19})(t - t_{19}) + x(t_{19})$   
— parallèle à la tangente à  $x$  en  $t_{19}$  passant par  $(t_{19}, x_{19})$

# Simulation d'un modèle EDO

## Simulation sous R

```
# Librairie à utiliser
```

```
library(deSolve);
```

```
# fonction de second membre du système
```

```
# = fonction f de  $dx/dt=f(x,t)$ 
```

```
logistiqueRK = function(t,x,parms) {
```

```
  r = parms(1);
```

```
  K = parms(2);
```

```
  dxsurdt = r*(1-x/K)*x;
```

```
  return(list(dxsurdt))
```

```
}
```

# Simulation d'un modèle EDO

## Simulation sous R

```
# paramètres du modèle
```

```
r = 0.5 ;
```

```
K = 10 ;
```

```
# condition initiale
```

```
x0 = 1 ;
```

```
# vecteur temps
```

```
tempsrk4=seq(0,20,by=2.0) ;
```

```
# simulation avec rk4 (runge kutta d'ordre 4)
```

```
sol=rk4(x0,tempsrk4,logistiqueRK,c(r,K)) ;
```

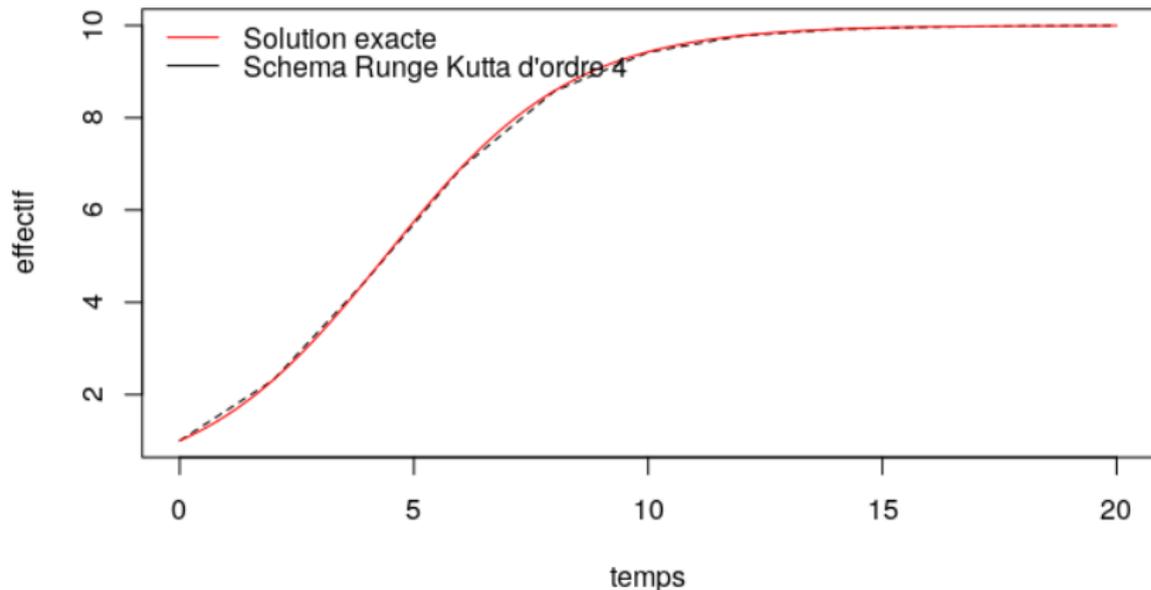
```
# tracé des solutions
```

```
plot(sol[,1], sol[,2],xlab="temps",ylab="effectif",type='l');
```

# Simulation d'un modèle EDO

## Simulation sous R

### Croissance logistique - schéma de Runge Kutta



# Simulation d'un modèle EDO

## Exemple

### Modèle de compétition de Lotka-Volterra:

2 populations  $N_1$  et  $N_2$ , évoluant dans un milieu fermé:

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{dN_1}{dt} = r_1 N_1 \left( 1 - \frac{N_1 + \alpha_1 N_2}{K_1} \right) \\ \frac{dN_2}{dt} = r_2 N_2 \left( 1 - \frac{N_2 + \alpha_2 N_1}{K_2} \right) \end{array} \right.,$$

où:

- $r_j$  = taux de croissance intrinsèque de  $N_j$ ,
- $K_j$  = capacité d'accueil du milieu pour  $N_j$ ,
- $\alpha_j$  = l'effet de la présence de la population  $N_i$  sur la population  $N_j$ .

# Simulation d'un modèle EDO

## Exemple

### Modèle de compétition de Lotka-Volterra:

2 populations  $N_1$  et  $N_2$ , évoluant dans un milieu fermé:

$$\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = \tilde{r}_1 x_1 (1 - x_1 - ax_2) = f_1(x_1, x_2) \\ \frac{dx_2}{dt} = \tilde{r}_2 x_2 (1 - x_2 - bx_1) = f_2(x_1, x_2). \end{cases}$$

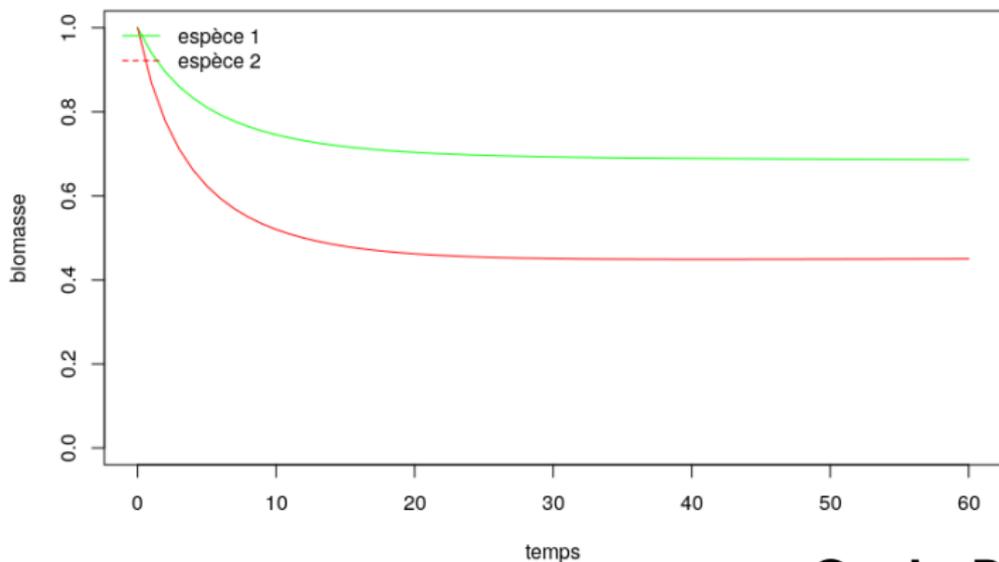
avec, pour adimensionnaliser le système:

$$x_1 = \frac{N_1}{K_1}, \quad x_2 = \frac{N_2}{K_2}, \quad \tilde{r}_1 = r_1 K_1, \quad \tilde{r}_2 = r_2 K_2, \quad a = \alpha_1 \frac{K_2}{K_1}, \quad b = \alpha_2 \frac{K_1}{K_2},$$

# Simulation d'un modèle EDO

## Exemple: simulation sous R

Modèle de compétition de Lotka-Volterra



**Code R**



## Partie 6: Points d'équilibre

# Points d'équilibre

## Définition

2 notions centrales dans l'analyse des systèmes dynamiques:

- les **états d'équilibre**
- la **stabilité** des états d'équilibre.

# Points d'équilibre

## Définition

2 notions centrales dans l'analyse des systèmes dynamiques:

- les **états d'équilibre**
- la **stabilité** des états d'équilibre.

### Définition: Point d'équilibre

$x^* \in \mathbb{R}^n$  est un point d'équilibre du système d'équations différentielles

$$\frac{dx}{dt} = f(x)$$

si:

$$f(x^*) = 0$$

Interprétation: "Si le système est dans un état d'équilibre, alors il n'évolue plus (c'est à dire que la dérivée  $\frac{dx}{dt}$  est nulle)."

# Points d'équilibre

## Exemple

### Modèle de compétition de Lotka-Volterra:

Points d'équilibre = valeurs  $(x_1^*, x_2^*)$  telles que  $\frac{dx_1}{dt} = \frac{dx_2}{dt} = 0$ ,  
c.à.d:

$$\begin{cases} 0 = \tilde{r}_1 x_1^* (1 - x_1^* - \alpha x_2^*) \\ 0 = \tilde{r}_2 x_2^* (1 - x_2^* - b x_1^*) \end{cases}$$

Solutions:

