

# Épidémiologie et Déplacements

Maxence Caucheteux

École des Ponts ParisTech

May 19, 2024

# Introduction

- Proposer modèle stochastique
- Construire un modèle déterministe
- Définir  $\mathfrak{R}_0$  et les liens entre les deux modèles
- Analyser l'évolution épidémie en fonction des déplacements



Figure: Illustration de l'épidémiologie

# Introduction

- Proposer modèle stochastique
- Construire un modèle déterministe
- Définir  $\mathfrak{R}_0$  et les liens entre les deux modèles
- Analyser l'évolution épidémie en fonction des déplacements



Figure: Illustration de l'épidémiologie

# Introduction

- Proposer modèle stochastique
- Construire un modèle déterministe
- Définir  $\mathfrak{R}_0$  et les liens entre les deux modèles
- Analyser l'évolution épidémie en fonction des déplacements



Figure: Illustration de l'épidémiologie

# Introduction

- Proposer modèle stochastique
- Construire un modèle déterministe
- Définir  $\mathfrak{R}_0$  et les liens entre les deux modèles
- Analyser l'évolution épidémie en fonction des déplacements



Figure: Illustration de l'épidémiologie

# Introduction

- Proposer modèle stochastique
- Construire un modèle déterministe
- Définir  $\mathfrak{R}_0$  et les liens entre les deux modèles
- Analyser l'évolution épidémie en fonction des déplacements



Figure: Illustration de l'épidémiologie

# Construction du modèle : intuitivement

## Processus

Choix d'un individu dans la population parmi les  $N$  :

- Si cet individu est infecté, il guérit avec probabilité  $p$
- S'il est susceptible, il devient infecté avec probabilité  $q \times \tau$

avec  $\tau =$  proportion d'infectés et  $p, q \in ]0, 1[$ .

# Construction du modèle : intuitivement

## Processus

Choix d'un individu dans la population parmi les  $N$  :

- Si cet individu est infecté, il guérit avec probabilité  $p$
- S'il est susceptible, il devient infecté avec probabilité  $q \times \tau$

avec  $\tau =$  proportion d'infectés et  $p, q \in ]0, 1[$ .



# Construction du modèle : intuitivement

## Processus

Choix d'un individu dans la population parmi les  $N$  :

- Si cet individu est infecté, il guérit avec probabilité  $p$
- S'il est susceptible, il devient infecté avec probabilité  $q \times \tau$

avec  $\tau =$  proportion d'infectés et  $p, q \in ]0, 1[$ .

# Construction du modèle : mathématiquement

- Définition d'un système dynamique stochastique  $(\mathcal{I}_t^N)_{t \in \mathbb{N}}$
- $\mathcal{I}_t^N \in \{0, 1\}^N$
- $\forall k \in [1, N], \mathcal{I}_{t,k}^N = 1$  si  $k$  infecté, 0 sinon

# Construction du modèle : mathématiquement

- Définition d'un système dynamique stochastique  $(\mathcal{I}_t^N)_{t \in \mathbb{N}}$
- $\mathcal{I}_t^N \in \{0, 1\}^N$
- $\forall k \in [1, N], \mathcal{I}_{t,k}^N = 1$  si  $k$  infecté, 0 sinon

# Construction du modèle : mathématiquement

- Définition d'un système dynamique stochastique  $(\mathcal{I}_t^N)_{t \in \mathbb{N}}$
- $\mathcal{I}_t^N \in \{0, 1\}^N$
- $\forall k \in [1, N], \mathcal{I}_{t,k}^N = 1$  si  $k$  infecté, 0 sinon

# Construction du modèle : mathématiquement

- Définition d'un système dynamique stochastique  $(\mathcal{I}_t^N)_{t \in \mathbb{N}}$
- $\mathcal{I}_t^N \in \{0, 1\}^N$
- $\forall k \in [1, N], \mathcal{I}_{t,k}^N = 1$  si  $k$  infecté, 0 sinon

# Nombre d'infectés

## Définition

Nombre d'infectés :

$$I_t^N = \sum_{k=1}^N \mathcal{I}_{t,k}^N$$

C'est une chaîne de Markov.

# Nombre d'infectés

## Définition

Nombre d'infectés :

$$I_t^N = \sum_{k=1}^N \mathcal{I}_{t,k}^N$$

C'est une chaîne de Markov.

# Matrice de transition

## Propriété

Pour  $k \in [0, N]$ ,

$$\begin{cases} Q(k, k-1) = p \frac{k}{N} & \text{si } k \geq 1 \\ Q(k, k+1) = q \frac{k}{N} (1 - \frac{k}{N}) & \text{si } k < N \\ Q(k, k) = (1 - \frac{k}{N})(1 - \frac{k}{N}q) + \frac{k}{N}(1 - p) \end{cases}$$

Les autres coefficients de la matrice  $Q$  sont nuls.



# Modèle déterministe : SIS

$I$  : taux d'infectés,  $S$  : taux d'individus susceptibles

$$\begin{cases} \frac{dS}{dt} = -KSI + \gamma I \\ \frac{dI}{dt} = KSI - \gamma I \end{cases}$$

## Solution

Avec  $\mathfrak{R}_0 = K/\gamma$ , on a :

$$I(t) = \begin{cases} \frac{\mathfrak{R}_0 - 1}{\left(\frac{1}{I_0}(\mathfrak{R}_0 - 1) - \mathfrak{R}_0\right)e^{-\gamma(\mathfrak{R}_0 - 1)t} + \mathfrak{R}_0} & \text{si } \mathfrak{R}_0 \neq 1 \\ \frac{1}{\frac{1}{I_0} + \gamma t} & \text{si } \mathfrak{R}_0 = 1 \end{cases}$$

où  $I(0) = I_0 \in ]0, 1]$

# Modèle déterministe : SIS

$I$  taux d'infectés,  $S$  taux d'individus susceptibles

$$\begin{cases} \frac{dS}{dt} = -KSI + \gamma I \\ \frac{dI}{dt} = KSI - \gamma I \end{cases}$$

## Solution

Avec  $\mathfrak{R}_0 = K/\gamma$ , on a :

$$I(t) = \begin{cases} \frac{\mathfrak{R}_0 - 1}{\left(\frac{1}{I_0}(\mathfrak{R}_0 - 1) - \mathfrak{R}_0\right)e^{-\gamma(\mathfrak{R}_0 - 1)t} + \mathfrak{R}_0} & \text{si } \mathfrak{R}_0 \neq 1 \\ \frac{1}{\frac{1}{I_0} + \gamma t} & \text{si } \mathfrak{R}_0 = 1 \end{cases}$$

où  $I(0) = I_0 \in ]0, 1]$

# Modèle déterministe : SIS

$I$  taux d'infectés,  $S$  taux d'individus susceptibles

$$\begin{cases} \frac{dS}{dt} = -KSI + \gamma I \\ \frac{dI}{dt} = KSI - \gamma I \end{cases}$$

## Solution

Avec  $\mathfrak{R}_0 = K/\gamma$ , on a :

$$I(t) = \begin{cases} \frac{\mathfrak{R}_0 - 1}{\left(\frac{1}{I_0}(\mathfrak{R}_0 - 1) - \mathfrak{R}_0\right)e^{-\gamma(\mathfrak{R}_0 - 1)t} + \mathfrak{R}_0} & \text{si } \mathfrak{R}_0 \neq 1 \\ \frac{1}{\frac{1}{I_0} + \gamma t} & \text{si } \mathfrak{R}_0 = 1 \end{cases}$$

où  $I(0) = I_0 \in ]0, 1]$

# Modèle déterministe : SIS

$I$  taux d'infectés,  $S$  taux d'individus susceptibles

$$\begin{cases} \frac{dS}{dt} = -KSI + \gamma I \\ \frac{dI}{dt} = KSI - \gamma I \end{cases}$$

## Solution

Avec  $\mathfrak{R}_0 = K/\gamma$ , on a :

$$I(t) = \begin{cases} \frac{\mathfrak{R}_0 - 1}{\left(\frac{1}{I_0}(\mathfrak{R}_0 - 1) - \mathfrak{R}_0\right)e^{-\gamma(\mathfrak{R}_0 - 1)t} + \mathfrak{R}_0} & \text{si } \mathfrak{R}_0 \neq 1 \\ \frac{1}{\frac{1}{I_0} + \gamma t} & \text{si } \mathfrak{R}_0 = 1 \end{cases}$$

où  $I(0) = I_0 \in ]0, 1]$

# Modèle déterministe : SIS

- $\mathcal{R}_0 > 1$  :  $I(t) \longrightarrow \frac{\mathcal{R}_0 - 1}{\mathcal{R}_0}$
- $\mathcal{R}_0 \leq 1$  : la maladie s'éteint en temps long

Maladie	$\mathcal{R}_0$
Rougeole	12 – 18
Varicelle	10 – 12
Rubéole	6 – 7
COVID-19	2.5 – 3.5
Tuberculose	2 – 3
Rhume commun	2 – 3
Grippe	1.3 – 1.8

Figure: Divers  $\mathcal{R}_0$

# Modèle déterministe : SIS

- $\mathcal{R}_0 > 1$  :  $I(t) \longrightarrow \frac{\mathcal{R}_0 - 1}{\mathcal{R}_0}$
- $\mathcal{R}_0 \leq 1$  : la maladie s'éteint en temps long

Maladie	$\mathcal{R}_0$
Rougeole	12 – 18
Varicelle	10 – 12
Rubéole	6 – 7
COVID-19	2.5 – 3.5
Tuberculose	2 – 3
Rhume commun	2 – 3
Grippe	1.3 – 1.8

Figure: Divers  $\mathcal{R}_0$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned} \frac{1}{N} \mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N) \end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N} \mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$



# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

Intuition :

$$\begin{aligned}\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) &\simeq I(\Delta_N) = I(0) + \Delta_N I'(0) + o(\Delta_N) \\ &= \frac{k}{N} + \Delta_N \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) K \frac{k}{N} - \gamma \frac{k}{N} \right) + o(\Delta_N)\end{aligned}$$

Calcul :

$$\frac{1}{N}\mathbb{E}_k(I_1^N) = \frac{k}{N} + \frac{1}{N} \left( \left(1 - \frac{k}{N}\right) \frac{k}{N} q - p \frac{k}{N} \right)$$

Identification :

$$\Delta_N = \frac{1}{N}, \quad \gamma = p \text{ et } K = q$$

# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

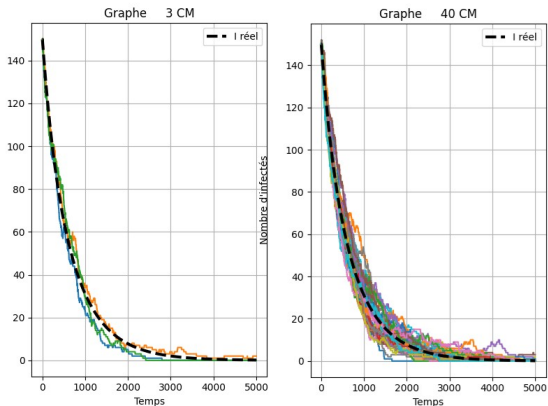


Figure: Evolution des infectés avec  $\mathfrak{R}_0 < 1$



# Lien entre le modèle SIS et le processus stochastique

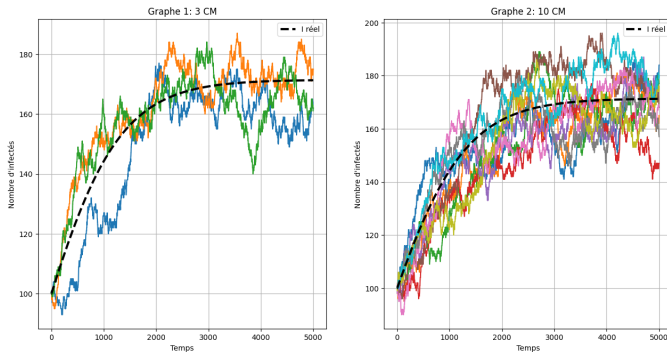


Figure: Evolution des infectés avec  $\mathfrak{R}_0 > 1$

# Construction du modèle à plusieurs compartiments

Soient des réels  $\alpha_{i,j} > 0$  tels que  $\sum_{j \neq i} \alpha_{ij} = n - 1$  pour tout  $i$ .

## Construction intuitive

Choix d'un individu au hasard dans la population. En notant  $i \in [0, n - 1]$  sa ville :

- Action de déplacement avec probabilité  $x$ .
  - Si susceptible, déménagement vers  $j \neq i$  avec probabilité  $\frac{\varepsilon_S}{n-1} \alpha_{ij}$  et reste dans  $i$  avec probabilité  $1 - \varepsilon_S$
  - Si infecté, même chose mais on remplace  $\varepsilon_S$  par  $\varepsilon_I$
- Action sur l'état avec probabilité  $1 - x$ .
  - Si infecté, guérison avec probabilité  $p_i$
  - Si susceptible, choix d'un autre individu dans la ville.
    - Si l'autre est infecté, contamination du premier avec probabilité  $q_i$
    - Si l'autre est susceptible, rien

# Construction du modèle à plusieurs compartiments

Soient des réels  $\alpha_{i,j} > 0$  tels que  $\sum_{j \neq i} \alpha_{ij} = n - 1$  pour tout  $i$ .

## Construction intuitive

Choix d'un individu au hasard dans la population. En notant  $i \in [0, n - 1]$  sa ville :

- Action de déplacement avec probabilité  $x$ .
  - Si susceptible, déménagement vers  $j \neq i$  avec probabilité  $\frac{\varepsilon_S}{n-1} \alpha_{ij}$  et reste dans  $i$  avec probabilité  $1 - \varepsilon_S$
  - Si infecté, même chose mais on remplace  $\varepsilon_S$  par  $\varepsilon_I$
- Action sur l'état avec probabilité  $1 - x$ .
  - Si infecté, guérison avec probabilité  $p_i$
  - Si susceptible, choix d'un autre individu dans la ville.
    - Si l'autre est infecté, contamination du premier avec probabilité  $q_i$
    - Si l'autre est susceptible, rien

# Construction du modèle à plusieurs compartiments

Soient des réels  $\alpha_{i,j} > 0$  tels que  $\sum_{j \neq i} \alpha_{ij} = n - 1$  pour tout  $i$ .

## Construction intuitive

Choix d'un individu au hasard dans la population. En notant  $i \in [0, n - 1]$  sa ville :

- Action de déplacement avec probabilité  $x$ .
  - Si susceptible, déménagement vers  $j \neq i$  avec probabilité  $\frac{\varepsilon_S}{n-1} \alpha_{ij}$  et reste dans  $i$  avec probabilité  $1 - \varepsilon_S$
  - Si infecté, même chose mais on remplace  $\varepsilon_S$  par  $\varepsilon_I$
- Action sur l'état avec probabilité  $1 - x$ .
  - Si infecté, guérison avec probabilité  $p_i$
  - Si susceptible, choix d'un autre individu dans la ville.
    - Si l'autre est infecté, contamination du premier avec probabilité  $q_i$
    - Si l'autre est susceptible, rien

# Construction du modèle à plusieurs compartiments

Soient des réels  $\alpha_{i,j} > 0$  tels que  $\sum_{j \neq i} \alpha_{ij} = n - 1$  pour tout  $i$ .

## Construction intuitive

Choix d'un individu au hasard dans la population. En notant  $i \in [0, n - 1]$  sa ville :

- Action de déplacement avec probabilité  $x$ .
  - Si susceptible, déménagement vers  $j \neq i$  avec probabilité  $\frac{\varepsilon_S}{n-1} \alpha_{ij}$  et reste dans  $i$  avec probabilité  $1 - \varepsilon_S$
  - Si infecté, même chose mais on remplace  $\varepsilon_S$  par  $\varepsilon_I$
- Action sur l'état avec probabilité  $1 - x$ .
  - Si infecté, guérison avec probabilité  $p_i$
  - Si susceptible, choix d'un autre individu dans la ville.
    - Si l'autre est infecté, contamination du premier avec probabilité  $q_i$
    - Si l'autre est susceptible, rien

# Construction du modèle à plusieurs compartiments

Soient des réels  $\alpha_{i,j} > 0$  tels que  $\sum_{j \neq i} \alpha_{ij} = n - 1$  pour tout  $i$ .

## Construction intuitive

Choix d'un individu au hasard dans la population. En notant  $i \in [0, n - 1]$  sa ville :

- Action de déplacement avec probabilité  $x$ .
  - Si susceptible, déménagement vers  $j \neq i$  avec probabilité  $\frac{\varepsilon_S}{n-1} \alpha_{ij}$  et reste dans  $i$  avec probabilité  $1 - \varepsilon_S$
  - Si infecté, même chose mais on remplace  $\varepsilon_S$  par  $\varepsilon_I$
- Action sur l'état avec probabilité  $1 - x$ .
  - Si infecté, guérison avec probabilité  $p_i$
  - Si susceptible, choix d'un autre individu dans la ville.
    - Si l'autre est infecté, contamination du premier avec probabilité  $q_i$
    - Si l'autre est susceptible, rien

# Construction du modèle

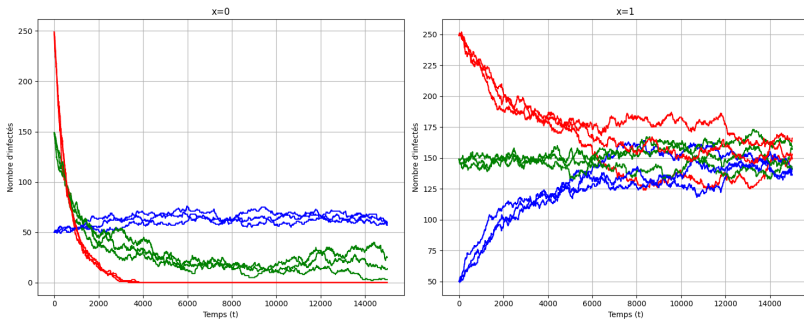


Figure: Evolution du nombre d'infectés dans les cas  $x = 0$  et  $x = 1$

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .



# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = ax\varepsilon_I$ ,  $d_S = ax\varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .



# Construction du modèle déterministe associé

Intuition :  $\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = I_i(\Delta_N) \simeq I_i(0) + \Delta_N I_i'(0)$

Calcul :

$$\mathbb{E}(I_1^{N,i}) = k_i + \frac{1}{Na} \left( d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} k_j + \beta_i \frac{(n_i - k_i) k_i}{n_i} - \gamma_i k_i \right)$$

Système d'EDO :  $\forall i \in [0, n-1]$ ,

$$\begin{cases} \frac{dI_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} I_j + \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} - \gamma_i I_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i I_i}{S_i + I_i} + \gamma_i I_i \end{cases}$$

où  $d_I = a x \varepsilon_I$ ,  $d_S = a x \varepsilon_S$ ,  $\gamma_i = a(1-x)p_i$ ,  $\beta_i = a(1-x)q_i$  et  $L_{i,j} = \alpha_{ij}/(n-1)$  si  $i \neq j$  et  $-1$  si  $i = j$ .

# Convergence du modèle stochastique vers le modèle déterministe : simulations

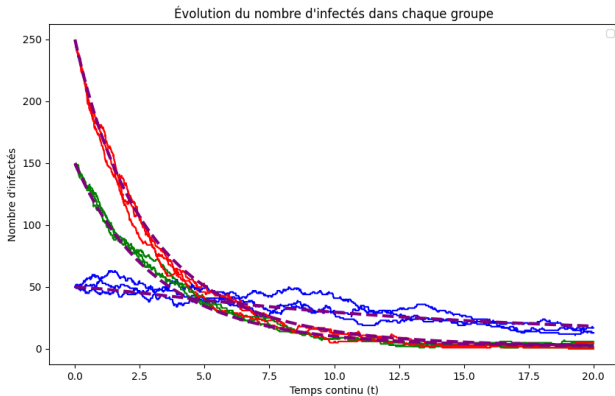


Figure: Convergence du modèle stochastique vers le modèle déterministe

# Nombre de reproduction de base

## Définition

Avec  $F = \text{Diag}(\beta_0, \dots, \beta_{n-1})$ ,  $V = \text{Diag}(\gamma_0, \dots, \gamma_{n-1}) - d_I L.$ , on définit :

$$\mathfrak{R}_0 = \rho(FV^{-1})$$

# Propriétés du $\mathfrak{R}_0$

## Propriété

La fonction  $d_I \mapsto \mathfrak{R}_0(d_I)$  est strictement décroissante et strictement convexe sur  $]0, +\infty[$ .

Comme  $d_I = ax\varepsilon_I$ , le nombre de reproduction de base diminue avec  $\varepsilon_I$ .

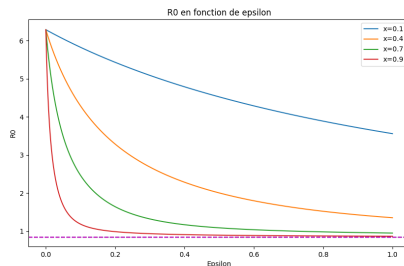


Figure:  $\varepsilon_I \mapsto \mathfrak{R}_0(d_I)$

# Propriétés du $\mathfrak{R}_0$

## Propriété

La fonction  $d_I \mapsto \mathfrak{R}_0(d_I)$  est strictement décroissante et strictement convexe sur  $]0, +\infty[$ .

Comme  $d_I = ax\varepsilon_I$ , le nombre de reproduction de base diminue avec  $\varepsilon_I$ .

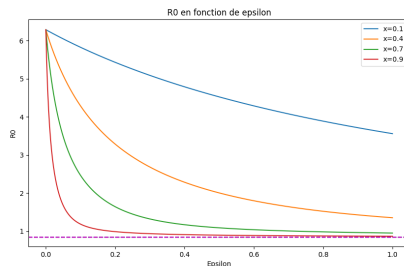


Figure:  $\varepsilon_I \mapsto \mathfrak{R}_0(d_I)$

# Propriétés du $\mathcal{R}_0$

## Propriété

Si  $\mathcal{R}_0 > 1$ , le modèle admet un unique équilibre endémique. Si  $\mathcal{R}_0 < 1$ , il n'y a pas d'équilibre endémique.

# Répartition des individus dans les villes

Rappel :

$$\begin{cases} \frac{dl_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} l_j + \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} - \gamma_i l_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} + \gamma_i l_i \end{cases}$$

$N_i$  le nombre de personnes dans la ville  $i$

$$\frac{dN_i}{dt} = (d_S + d_I) \sum_{j=1}^n L_{ij} N_j$$

Sous forme matricielle :

$$\frac{dN}{dt} = AN$$

où  $A = (d_I + d_S)L$ .

# Répartition des individus dans les villes

Rappel :

$$\begin{cases} \frac{dl_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} l_j + \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} - \gamma_i l_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} + \gamma_i l_i \end{cases}$$

$N_i$  le nombre de personnes dans la ville  $i$

$$\frac{dN_i}{dt} = (d_S + d_I) \sum_{j=1}^n L_{ij} N_j$$

Sous forme matricielle :

$$\frac{dN}{dt} = AN$$

où  $A = (d_I + d_S)L$ .



# Répartition des individus dans les villes

Rappel :

$$\begin{cases} \frac{dl_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} l_j + \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} - \gamma_i l_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} + \gamma_i l_i \end{cases}$$

$N_i$  le nombre de personnes dans la ville  $i$

$$\frac{dN_i}{dt} = (d_S + d_I) \sum_{j=1}^n L_{ij} N_j$$

Sous forme matricielle :

$$\frac{dN}{dt} = AN$$

où  $A = (d_I + d_S)L$ .

# Répartition des individus dans les villes

Rappel :

$$\begin{cases} \frac{dl_i}{dt} = d_I \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} l_j + \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} - \gamma_i l_i \\ \frac{dS_i}{dt} = d_S \sum_{j \in \Omega} L_{i,j} S_j - \beta_i \frac{S_i l_i}{S_i + I_i} + \gamma_i l_i \end{cases}$$

$N_i$  le nombre de personnes dans la ville  $i$

$$\frac{dN_i}{dt} = (d_S + d_I) \sum_{j=1}^n L_{ij} N_j$$

Sous forme matricielle :

$$\boxed{\frac{dN}{dt} = AN}$$

où  $A = (d_I + d_S)L$ .

# Répartition des individus dans les villes

$N(t) = P_t N_0$  où  $P_t = e^{tA}$  et  $N_0$  répartition initiale des individus

Propriété

En temps long, la population s'équilibre dans les différents groupes.

# Répartition des individus dans les villes

$N(t) = P_t N_0$  où  $P_t = e^{tA}$  et  $N_0$  répartition initiale des individus

## Propriété

En temps long, la population s'équilibre dans les différents groupes.

# Conclusion

- On part d'un modèle stochastique
- Passage à la limite pour trouver un modèle déterministe à partir de ce modèle stochastique
- Introduction du  $\mathcal{R}_0$
- Laisser les individus se déplacer permet de diminuer le  $\mathcal{R}_0$

# Conclusion

- On part d'un modèle stochastique
- Passage à la limite pour trouver un modèle déterministe à partir de ce modèle stochastique
- Introduction du  $\mathcal{R}_0$
- Laisser les individus se déplacer permet de diminuer le  $\mathcal{R}_0$

# Conclusion

- On part d'un modèle stochastique
- Passage à la limite pour trouver un modèle déterministe à partir de ce modèle stochastique
- Introduction du  $\mathcal{R}_0$
- Laisser les individus se déplacer permet de diminuer le  $\mathcal{R}_0$

# Conclusion

- On part d'un modèle stochastique
- Passage à la limite pour trouver un modèle déterministe à partir de ce modèle stochastique
- Introduction du  $\mathcal{R}_0$
- Laisser les individus se déplacer permet de diminuer le  $\mathcal{R}_0$



# Conclusion

- On part d'un modèle stochastique
- Passage à la limite pour trouver un modèle déterministe à partir de ce modèle stochastique
- Introduction du  $\mathcal{R}_0$
- Laisser les individus se déplacer permet de diminuer le  $\mathcal{R}_0$

# Conclusion

- On part d'un modèle stochastique
- Passage à la limite pour trouver un modèle déterministe à partir de ce modèle stochastique
- Introduction du  $\mathcal{R}_0$
- Laisser les individus se déplacer permet de diminuer le  $\mathcal{R}_0$