

MODÉLISATION ET CONTRÔLE DE LA PROPAGATION D'UNE ÉPIDÉMIE

Modèle de l'anthrax

Réalisé par : Aya EL YOUBI

Thème : Santé et prévention

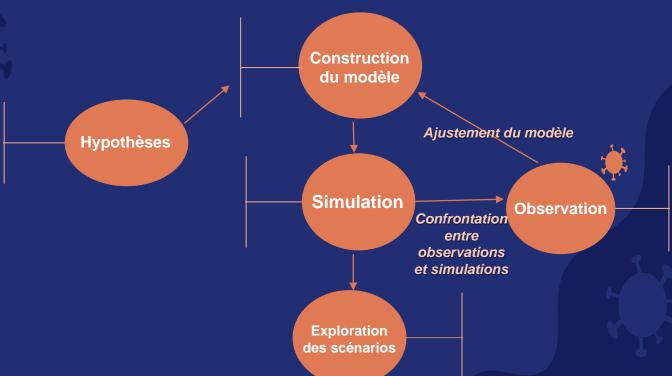


PLAN

- Les mathématiques et la gestion des épidémies.
- II. Modèle SIR.
- III. Contrôle pour un modèle SIR amélioré.
- IV. Modèle de l'anthrax.

Les mathématiques et la gestion des épidémies







Modèle SIR



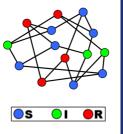


$$\begin{cases} \dot{S}(t) = -\beta S(t)I(t) \\ \dot{I}(t) = \beta S(t)I(t) - \gamma I(t) \\ \dot{R}(t) = \gamma I(t) \end{cases}$$





Contrôle pour un modèle SIR amélioré





$$\begin{cases} \dot{S} = b - \beta SI - dS - Su1 \\ \dot{I} = \beta SI - dI - \alpha I - Iu2 \\ \dot{R} = Iu2 + Su1 - dR \\ \dot{N} = b - dN - \alpha I \end{cases}$$

 $oldsymbol{u_1}$: fonction de contrôle par le moyen de la vaccination

 $oldsymbol{u_2}$: fonction de contrôle par le moyen des traitements médicaux



R(t)=N(t)-S(t)-I(t)

Solution d'équilibre avec absence de maladie: \

Le système
(Δ) présente
deux
solutions
d'équilibre:

Solution d'équilibre endémique:



$$\varepsilon_0 = \left(\frac{b}{d+u1}, 0, \frac{b}{d}\right)$$

$$\varepsilon_1{=}(S^*,I^*,N^*)$$



Sachant que:

$$S^* = \frac{u_2 + d + \alpha}{\beta}$$

$$I^* = \frac{b\beta - (u_1 + d)(u_2 + d + \alpha)}{\beta (u_2 + d + \alpha)} = (R_0 - 1) \frac{(u_1 + d)}{\beta}$$

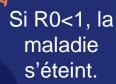
$$N^* = \frac{b\beta (u_2 + d) + \alpha (d + u_1)(u_2 + d + \alpha)}{d\beta (u_2 + d + \alpha)}$$





$$R_0 = \frac{b\beta}{(d+u_1)(u_2+d+\alpha)}$$





Si R0 > 1, la maladie devient endémique.



On définit le coût comme suit:

$$\mathbb{Z} = min_{\mathbf{u1},\mathbf{u2}} I(T) + \frac{1}{2} \int_0^T (C_1 u_1^2 + C_2 u_2^2) dt$$



Nous formons l'Hamiltonien comme si dessous:

$$\mathbb{H} = \frac{1}{2} C_1 u_1^2 + \frac{1}{2} C_2 u_2^2 + \lambda_1 (b - \beta SI - dS - u_1 S) + \lambda_2 (\beta SI - u_2 I - dI - \alpha I)$$



Avec λ_1 et λ_2 les vecteurs adjoints



Appliquons le principe du maximum de Pontryagin au problème épidémiologique:

$$\lambda_1' = -\frac{\partial \mathbb{H}}{\partial S} = \lambda_1 (\beta I + d + u_1) - \lambda_2 \beta I$$

$$\lambda_2' = -\frac{\partial \mathbb{H}}{\partial I} = \lambda_1 \beta S - \lambda_2 (\beta S - u_2 - d - \alpha)$$



Les conditions de transversalité donnent:



$$\lambda_1(T) = 0$$
$$\lambda_2(T) = 1$$

$$\lambda_2(T) = 1$$

L'Hamiltonien est maximisé par rapport à la paire du contrôle optimal.

$$\frac{\partial \mathbb{H}}{\partial u_1} = C_1 u_1 - \lambda_1 S = 0$$

$$\frac{\partial \mathbb{H}}{\partial u_2} = C_2 u_2 - \lambda_2 I = 0$$

$$\begin{cases} u_1 = \frac{\lambda_1 S}{C_1} \\ u_2 = \frac{\lambda_2 I}{C_2} \end{cases}$$

avec:

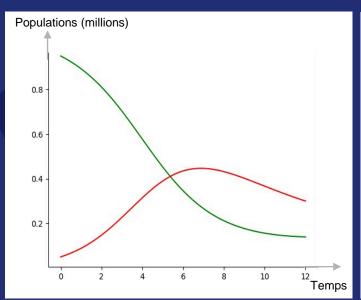
$$0 \le u_1 \le u_{1max}$$
 et
$$0 \le u_2 \le u_{2max}$$

Ainsi, le couple du contrôle optimal est défini comme suit:

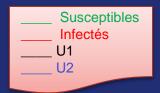
$$u_1^* = min\left(\max\left(0, \frac{\lambda_1 S}{C_1}\right), u_{1max}\right)$$

$$u_2^* = min\left(max\left(0, \frac{\lambda_2 I}{C_2}\right), u_{2max}\right)$$

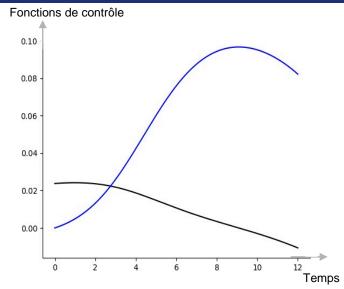
$$\dot{S} = b - \beta SI - dS - u_1^* S,
\dot{I} = \beta SI - u_2^* I - dI - \alpha I,
\dot{S}(0) = S_0, I(0) = I_0,
\dot{\lambda}_1 = \lambda_1 (\beta I + d + u_1^*) - \lambda_2 \beta I,
\dot{\lambda}_2 = \lambda_1 \beta S - \lambda_2 (\beta S - u_2^* - d - \alpha),
\dot{\lambda}_1(T) = 0, \quad \lambda_2(T) = 1,$$



Evolution de S et l en fonction du temps (12 ans).



- S(0) = 0.95
- I(0) = 0.05
- P(0)=0,01
- **U**(0)=0



Evolution de UI et U2 en fonction du temps (12 ans).





Modèle de l'anthrax

- S_L : Taille de la population du bétail susceptible.
- *I_L*: Taille de la population du bétail infectée.
- V_L : Taille de la population du bétail vacciné
- *P*_L: Concentration d'agents pathogènes de l'anthrax dans l'environnement.
- **C:** Taille de la population de carcasses de bétail.

- S_H : Taille de la population humaine
- susceptible
- I_H : Taille de la population humaine infectée
- *E_d*: Taille de la population humaine suffisamment éduquée pour éviter l'infection.

$oldsymbol{V_L}$ représente u1 $oldsymbol{E_d}$ représente u2

$$\begin{split} \frac{\mathrm{d}S_L}{\mathrm{d}t} &= k + (1 - q)A + QV_L(t) + \gamma I_L(t) - \left(\beta_1 P_L(t) + \mu + \rho\right) S_L(t), \\ \frac{\mathrm{d}V_L}{\mathrm{d}t} &= \rho S_L(t) + qA - (Q + \mu)V_L(t), \\ \frac{\mathrm{d}I_L}{\mathrm{d}t} &= \beta_1 S_L(t) P_L(t) - (\gamma + \pi + \mu) I_L(t), \\ \frac{\mathrm{d}C}{\mathrm{d}t} &= (\pi + \mu) I_L(t) - (\phi_1 + d)C(t), \\ \frac{\mathrm{d}P_L}{\mathrm{d}t} &= \alpha C(t) - \phi_2 P_L(t), \\ \frac{\mathrm{d}S_H}{\mathrm{d}t} &= a + b I_H(t) - \left[\beta_2 \left(I_L(t) + C(t) + P_L(t)\right) + \omega + e_0\right] S_H(t), \\ \frac{\mathrm{d}E_d}{\mathrm{d}t} &= \omega S_H(t) - e_0 E_d(t), \\ \frac{\mathrm{d}I_H}{\mathrm{d}t} &= \beta_2 \left(I_L(t) + C(t) + P_L(t)\right) S_H(t) - \left(b + e_0\right) I_H(t) \end{split}$$

$$\psi_{1} = k + (1-q)A$$

$$\psi_{2} = \mu + \rho$$

$$\psi_{3} = \gamma + \pi + \mu$$

$$\psi_{4} = \phi_{1} + d$$

$$\psi_{5} = Q + \mu$$

$$\psi_{6} = \omega + e_{0}$$

$$\psi_{7} = \pi + \mu$$

$$\Gamma_{1} = b + e_{0}$$

$$\delta = \beta_{2}(I_{L} + C + P_{L})$$

Equilibre où la maladie s'éteint

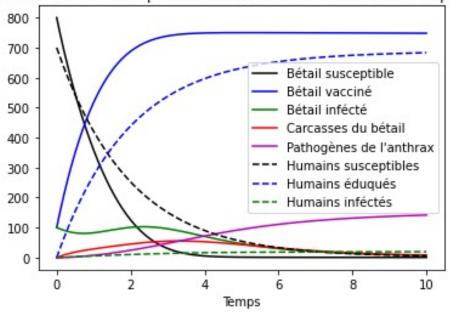
Le modèle présente deux points d'équilibre

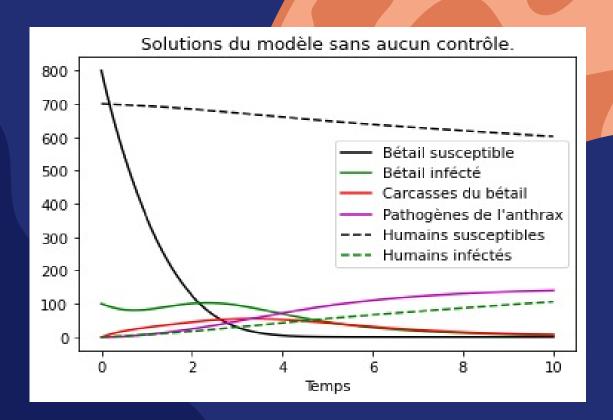
Equilibre endémique

Avec:

$$\begin{split} S_{\rm L}^* &= \frac{S_{\rm L0}}{\mathcal{R}_0}, \\ V_{\rm L}^* &= \frac{1}{\psi_5} \left(\frac{\rho S_{\rm L0}}{\mathcal{R}_0} + q A \right), \\ I_{\rm L}^* &= \frac{\mu \left(Q + \psi_2 \right) S_{\rm L0}}{\psi_5^2 \psi_7} \left(1 - \frac{1}{\mathcal{R}_0} \right), \\ C^* &= \frac{\mu \left(Q + \psi_2 \right) S_{\rm L0}}{\psi_4 \psi_5^2} \left(1 - \frac{1}{\mathcal{R}_0} \right), \\ P_{\rm L}^* &= \frac{\alpha \mu \left(Q + \psi_2 \right) S_{\rm L0}}{\phi_2 \psi_4 \psi_5^2} \left(1 - \frac{1}{\mathcal{R}_0} \right) \\ S_{\rm H}^* &= \frac{a \Gamma_1}{\Gamma_1 \psi_6 + e_0 \beta_2 \left(I_{\rm L}^* + C^* + P_{\rm L}^* \right)}, \\ E_{\rm d}^* &= \frac{\omega}{e_0} S_{\rm H}^*, \\ I_{\rm H}^* &= \frac{\beta_2 \left(I_{\rm L}^* + C^* + P_{\rm L}^* \right) S_{\rm H}^*}{\Gamma_1}, \\ I_{\rm L}^* &+ C^* + P_{\rm L}^* = \frac{\mu \left(Q + \psi_2 \right) S_{\rm L0}}{\psi_5^2 \phi_2 \psi_4 \psi_7} \left(\phi_2 \psi_4 + \left(\alpha + \phi_2 \right) \psi_7 \right) \left(1 - \frac{1}{\mathcal{R}_0} \right), \end{split}$$

Solutions du modèle lorsque la vaccination et l'education sont implémentés.





Annexe:

	Paramètre	Description	Valeur	Paramètre	Description	Valeur
	eta_1	Taux d'infection	0.02			
	К	K Taux d'afflux d'animaux	0.99	A	Taux d'afflux de bétail	0.75
				q	Fraction du bétail vacciné	0.7
	γ	Le taux de guérison des animaux infectés	0.0025			
				Q	Taux de perte d'immunité	0.002
	μ Taux de mort naturelle	Taux de mortalité	0.0001			
		naturelle		а	Taux de recrutement des humains	0.92
	π	Taux de mortalité induit par l'anthrax	0.5			
				e_0	Taux de mortalité naturelle chez l'homme	0.0001
	\emptyset_1	Le taux de désinfection des carcasses infectées	0.6			
	, 1			eta_2	Taux d'infection des humains sensibles	0.0001
	Ø ₂	Le taux de désinfection des agents pathogènes dans l'environnement	0.5	b	Le taux de guérison des humains infectés	0.04
		_		ω	Rate at which humans acquire knowledge to avoid infection	0.5
	d	Taux de décomposition des carcasses infectieuses Le taux d'excrétion d'agents pathogènes dans le sol	0.8			
				ρ	Taux de vaccination des susceptibles	0.75
	α					

code python pour la méthode SIR améliorée

```
import numpy as np
import scipy.integrate as spi
import matplotlib.pyplot as pl
# Paramètres du modèle
b = 0.03
beta = 0.75
d = 0.02
alpha=0.1
C1=4
C2 = 1
def deriv(SIPU, t):
Y=np.zeros((4))
V = SIPU
Y[0] = b - beta * V[0] * V[1] - d * V[0] -( V[2] * V[0] * V[0] ) / C1
Y[1] = beta * V[0] * V[1] - d * V[1] - alpha * V[1] -( V[3] * V[1] * V[1] ) / C2
Y[2] = V[2] * ( beta * V[1] + d + ( V[2] * V[0]) / C1 ) - beta * V[3] * V[1]
Y[3] = beta * V[2] * V[0] - V[3] * (beta * V[0] - (V[3] * V[1]) / C2 - d - alpha)
return Y # For odeint
# Au temps t0, on a les conditions initiales suivantes (S0, I0, Lambda1(0),
Lambda2(0))
V0 = 0.95, 0.05, 0.1, 0.0
# Evolution sur 12 ans
t = np.linspace(0,12,3600*24)
# Resolution des équations differentielles
sol = spi.odeint(deriv, V0, t)
#Ploting
pl.plot(t,sol[:,0], '-q', label='Susceptibles')
pl.plot(t,sol[:,1], '-r', label='Infectés')
pl.show()
pl.plot(t,(sol[:,2]*sol[:,0])/C1, '-k', label='u1')
pl.plot(t,(sol[:,3]*sol[:,1])/C2, '-b', label='u2')
pl.show()
```



import numpy as np import scipy.integrate as spi import matplotlib.pyplot as pl k = 0.99q=0.7 Q = 0.002gamma=0 mu=0.0001 xi = 0.75pi=0.5 psi1=0 psi2=0 A = 0.75a = 0.92b=0d = 0.8e0=0.0001omega=0.5 alpha=0.45 beta1=0.02 beta2=0.0001 S0=800 V0=100 10=100 C0=0 P0 = 0X0=700 E0=0

Z0 = 0



```
input=(S0,V0,I0,C0,P0,X0,E0,Z0)
def diff equ(SVICPXEZ,t):
  Y=np.zeros((8))
  M=SVICPXF7
  Y[0]=k+(1-q)*A+Q*M[1]+qamma*M[2]-(beta1*M[4]+mu+xi)*M[0]
  Y[1]=xi*M[0]+q*A-(Q+mu)*M[1]
  Y[2]=beta1*M[0]*M[4]-(gamma+pi+mu)*M[2]
  Y[3]=(pi+mu)*M[2]-(psi1+d)*M[3]
  Y[4]=alpha*M[3]-psi2*M[4]
  Y[5]=a+b*M[7]-(beta2*(M[2]+M[3]+M[4])+omega+e0)*M[5]
  Y[6]=omega*M[5]-e0*M[6]
  Y[7]=beta2*(M[2]+M[3]+M[4])*M[5]-(b+e0)*M[7]
  return Y
t=np.linspace(0,10,3600*24)
sol=spi.odeint(diff_equ,input,t)
pl.plot(t,sol[:,0],'-k',label='Bétail susceptible')
pl.plot(t,sol[:,1],'-b',label='Bétail vacciné')
pl.plot(t,sol[:,2],'-q',label='Bétail infécté')
pl.plot(t,sol[:,3],'-r',label='Carcasses du bétail')
pl.plot(t,sol[:,4],'-m',label="Pathogènes de l'anthrax")
pl.plot(t,sol[:,5],'k--',label='Humains susceptibles')
pl.plot(t,sol[:,6],'b--',label='Humains éduqués')
pl.plot(t,sol[:,7],'q--',label='Humains inféctés')
pl.legend(loc=0)
pl.title("Solutions du modèle lorsque la vaccination et l'education sont implémentés.")
pl.xlabel('Temps')
pl.show()
```

