

# *Modélisation mathématique du trafic routier*

Abderrahmane EDDAHBI

*Numéro du dossier : 32038*

## 1-Introduction

## 2-Modèle microscopique

- Modèle de CHANDLER
- Résolution numérique
- Résultats

## 3-Modèle macroscopique

- Modèle de LWR
- Méthode des caractéristiques
- Applications

## 4-Annexe

- Quelque démonstrations
- Code Python

# La congestion

3



## Nécessité de gérer au mieux

*Le pétrole à 200 \$ le baril*

*Réduire: consommation, émission polluants*

*Rationaliser le système de transports et l'usage de la voiture*

**Intolérance au risque, demandes sécuritaires**

# Comment modéliser le trafic

# Modèle microscopique

$x_i(t)$  : La position du véhicule i au temps t

$u_i(t) = \dot{x}_i(t)$  : La vitesse instantanée du véhicule i au temps t

$a_i(t) = \ddot{x}_i(t)$  : L'accélération du véhicule i au temps t

# Modèle de Chandler

8

$$M \frac{d}{dt} u_i(t) = \gamma [u_{i-1}(t - \tau) - u_i(t - \tau)] \quad (1)$$

Loi de poursuite

$(u_i)_i$  est l'ensemble des vitesses des  $N$  véhicules considérés,  
 $M$  est la masse supposée identique entre tous ces véhicules,  
 $\gamma$  est un coefficient réel donnée  
 $\tau \geq 0$  est un temps de retard (identique entre tous les conducteurs).

On introduit  $(x_i)_i$  l'ensemble des positions des véhicules

$$x_i(t) = \int_0^t u_i(s) ds$$

$$\forall t \geq \tau, \forall i \in \{2, \dots, N\}, \quad \ddot{x}_i(t) = \alpha [ \dot{x}_{i-1}(t - \tau) - \dot{x}_i(t - \tau) ]$$

(2)

$$\alpha = \frac{\gamma}{M}$$



## Résultat préliminaire

En un point  $x$  et pour une valeur  $h$  du pas de discrétisation tels que  $u$  soit trois fois dérivable sur l'intervalle  $[x-2h, x]$ , la formule de Taylor-Young conduit à la relation :

$$u'(x) \approx \frac{u(x) - u(x-h)}{h}$$

$$u''(x) \approx \frac{u(x) - 2u(x-h) + u(x-2h)}{h^2}$$

## *schéma numérique sur les positions*

- ▶ On introduit une discrétisation régulière du temps  $\Delta t$  tel que  $0 < \Delta t < \tau$
- ▶ Pour simplifier les calculs on choisit  $\Delta t$  tel que  $\exists k \in \mathbb{N}, \quad \tau = k\Delta t$
- ▶ Soit  $U_i^n$  une solution numérique approchée de la solution exacte de l'EDO (1)

$$U_i^n \approx u_i(n\Delta t)$$

*Soient:*  $X_i^n \approx x_i(n\Delta t)$  ,  $U_i^n \approx \dot{x}_i(n\Delta t)$  ,  $A_i^n \approx \ddot{x}_i(n\Delta t)$

$$u_i(t - \tau) = u_i(n\Delta t - k\Delta t) = u_i((n - k)\Delta t) \\ = U_i^{n-k}$$

$$(2) \Rightarrow A_i^n = \alpha [U_{i-1}^{n-k} - U_i^{n-k}] : (3)$$

*On prend  $h=\Delta t$  et  $t=n\Delta t$*

Le résultat préliminaire nous donne :

$$(4) : \begin{cases} A_i^n = \frac{X_i^n - 2X_i^{n-1} + X_i^{n-2}}{\Delta t^2} \\ U_i^n = \frac{X_i^n - X_i^{n-1}}{\Delta t} \end{cases}$$

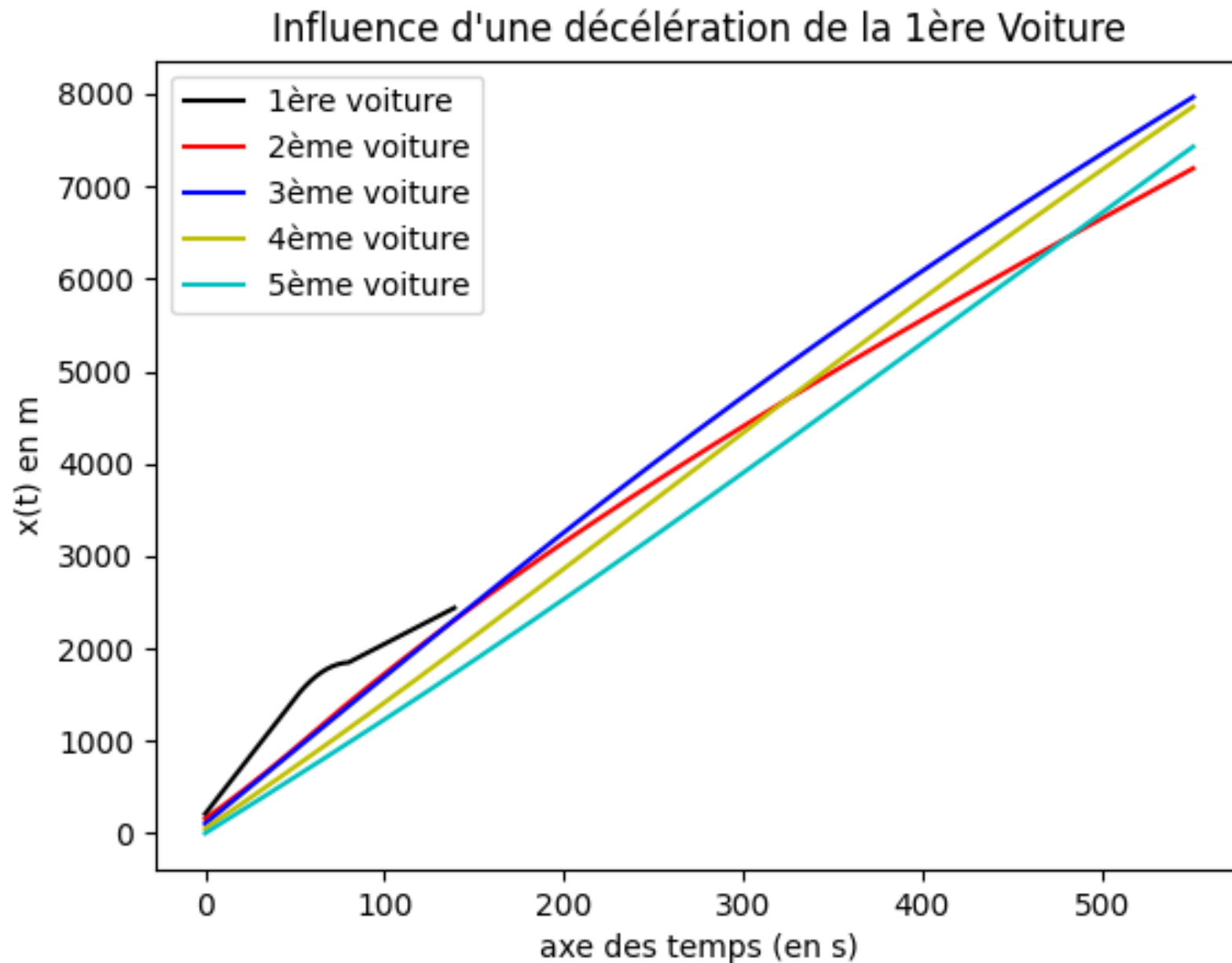
On obtient en insérant (4) dans (3)

$$X_i^{n+1} = \alpha \Delta t [X_{i-1}^{n-k+1} - X_i^{n-k+1} + X_i^{n-k} - X_{i-1}^{n-k}] + 2 X_i^n - X_i^{n-1}$$

Pour simplifier on prend  $k=1$  càd  $\tau = \Delta t$

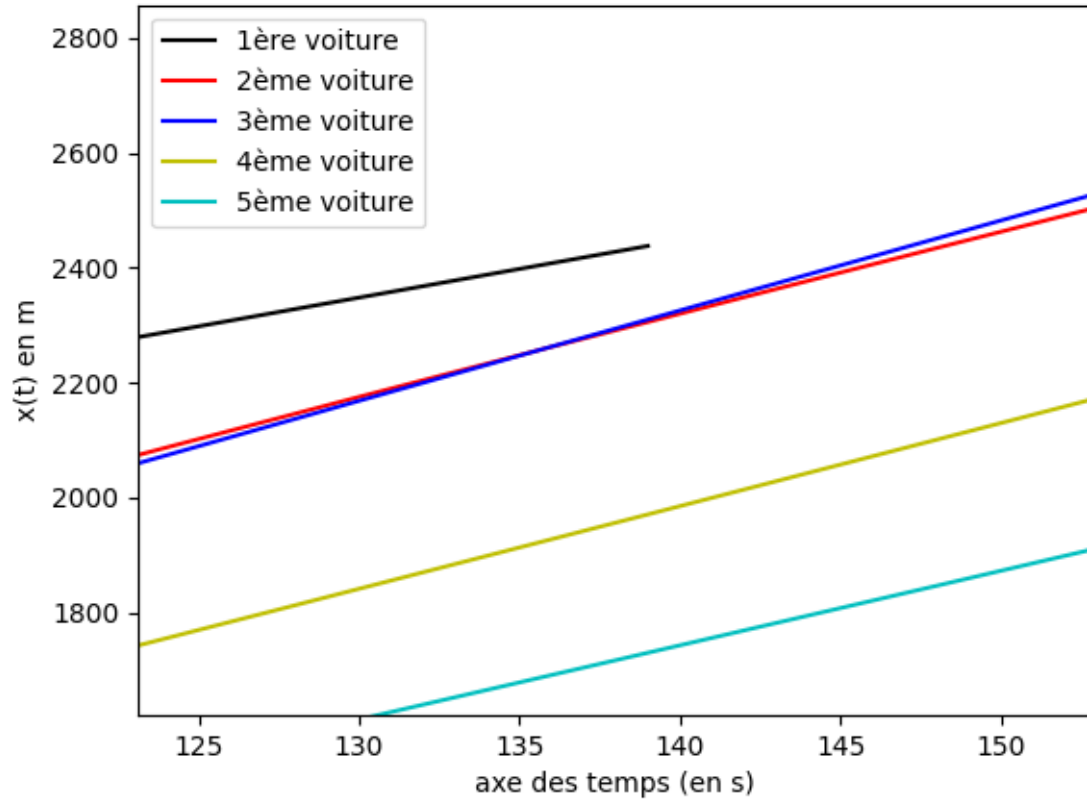
Distance  
de  
sécurité  
= 25m



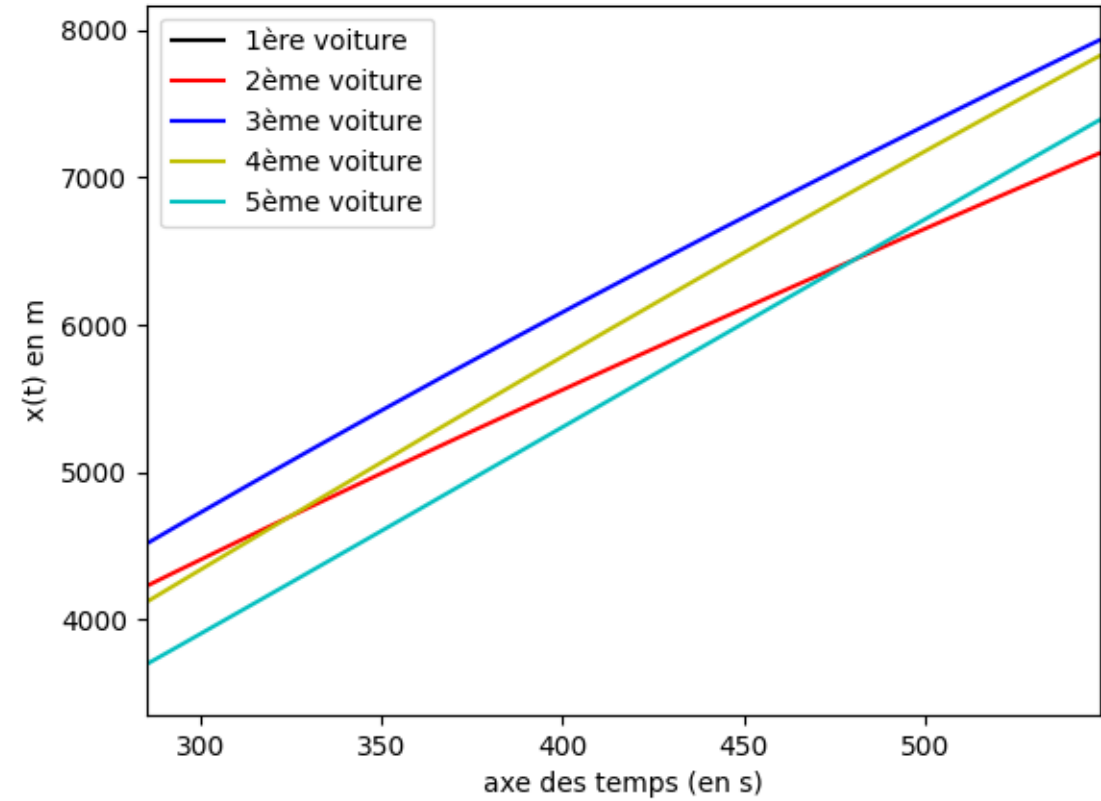


*Distance  
de  
sécurité  
= 25m*

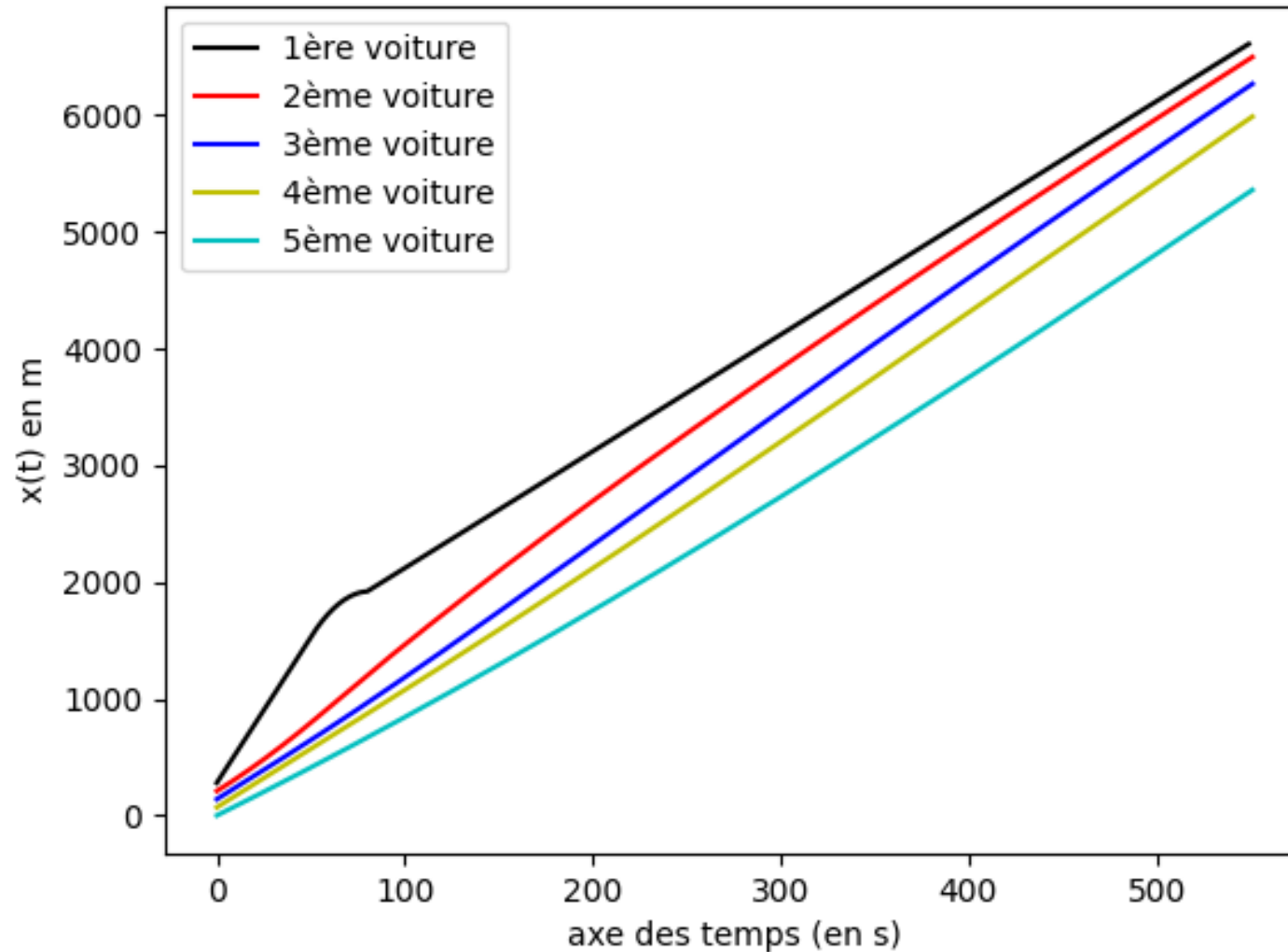
Influence d'une décélération de la 1ère Voiture



Influence d'une décélération de la 1ère Voiture



Influence d'une décélération de la 1ère Voiture



*Distance  
de  
sécurité  
= 70m*

Importance de  
la distance de  
sécurité entre  
deux voitures  
pour éviter les  
accidents

# Modèle macroscopique

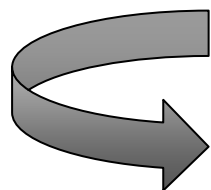


$q(x, t)$  : le flux de véhicules en un point et un instant donné

$\rho(x, t)$ : La concentration (appelée également densité spatiale) instantanée correspondant au nombre de véhicules par unité de longueur se trouvant sur une section voisine du point d'abscisse  $x$ , au temps  $t$

$V$  : la vitesse moyenne

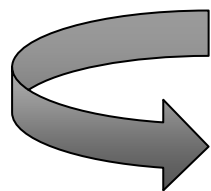
## Deux processus en compétition



**Besoin de sécurité**: distance de sécurité qui augmente avec la vitesse

**Désir d'aller vite** : dont la réalisation est limitée par le besoin de sécurité

## Résultats



**-Régime fluide**: concentration faible, vitesse élevée, débit croît avec la concentration

**-Régime congestionné**: concentration élevée, vitesse faible, débit décroît avec la concentration

# Modèle de Lighthill-Whitham-Richards

## Hypothèses

une route  
unidimensionnelle  
et de longueur  
infinie

Il n'y a pas  
d'intersections le long  
de la route. Ainsi,  
le nombre de voitures  
sur la route est  
constant

Il n'y a pas de  
dépassement  
possible.

$$v(\rho) = v_m \left(1 - \frac{\rho}{\rho_m}\right)$$

Loi de conservation :

$$\forall (t, x) \in D \subseteq [0, +\infty[ \times \mathbb{R} \quad \frac{\partial}{\partial t} \rho(x, t) + \frac{\partial}{\partial x} q(\rho(x, t)) = 0$$

$$q = \rho v$$

Démonstration  
en annexe

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} + v_m \left( 1 - \frac{2\rho}{\rho_m} \right) \frac{\partial \rho}{\partial x} = 0 \quad : (5)$$

Enfin, on associe cette équation à la condition initiale suivante :

$$\rho(x, 0) = h(x)$$

# Méthode des caractéristiques

Pour chaque point  $(x,t)$  on le relie à  $(x_0, 0)$  par une courbe le long de laquelle  $\rho$  est constante - une caractéristique tel que  $\rho(x, t) = \rho(x_0, 0) = h(x_0)$

On obtient :  $x(t) = q'(h(x_0)) t + x_0$

Et  $\rho(x, t) = h(x - q'(h(x_0)) t)$

Démonstration  
en annexe

# Applications

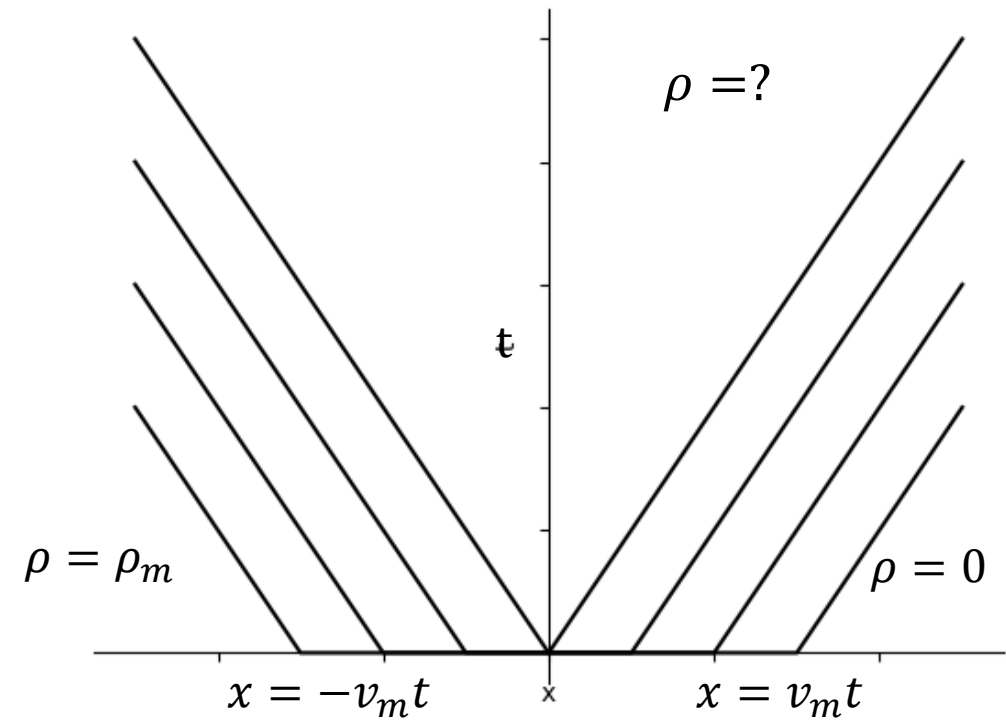
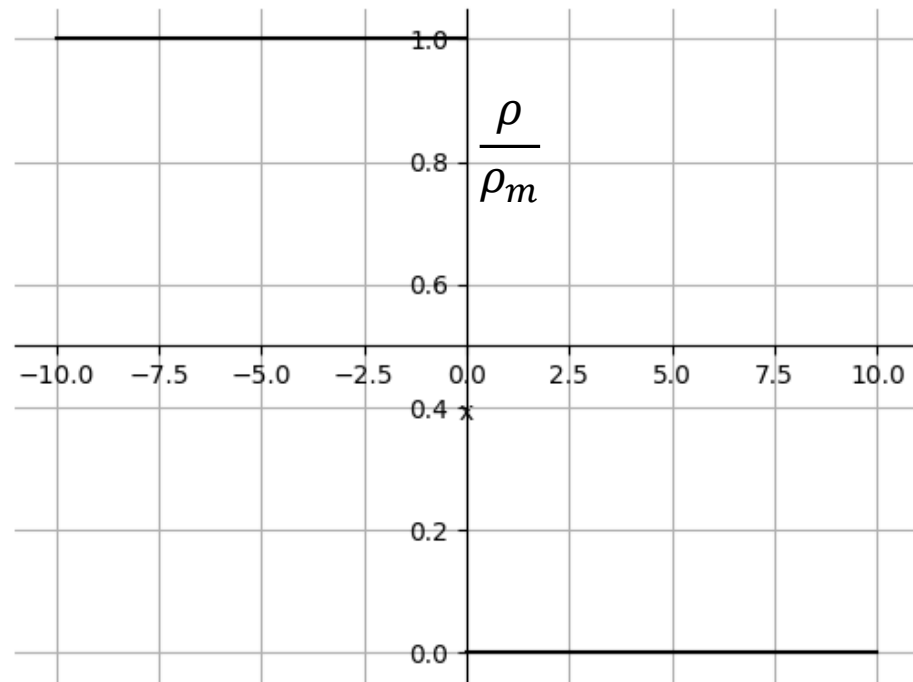
## Feu tricolore

$$h(x) = \begin{cases} \rho_m & \text{si } x \leq 0 \\ 0 & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

$$q'(\rho) = v_m \left( 1 - \frac{2\rho}{\rho_m} \right)$$

$$q'(h(x_0)) = \begin{cases} -v_m & \text{si } x_0 \leq 0 \\ v_m & \text{si } x_0 > 0 \end{cases}$$

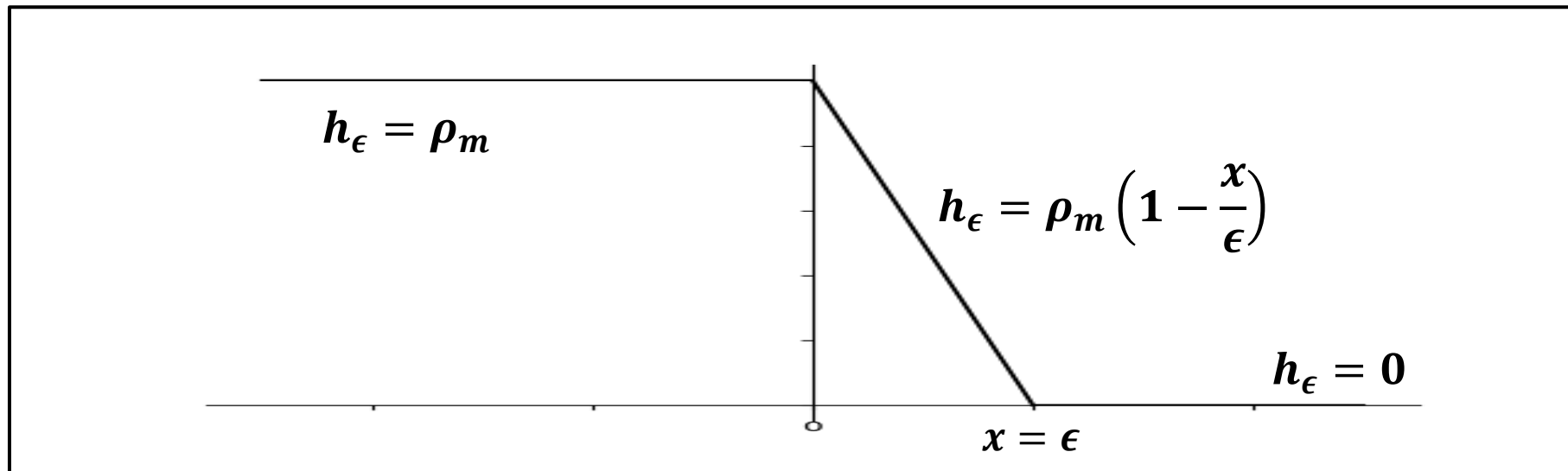
On cherche à déterminer ce qui se passe dans la région délimitée par les droites d'équation  $x = v_m t$  et  $x = -v_m t$  où ne passe aucune caractéristique

Condition initiale  $h(x)$ 

**Problème de discontinuité**

$$h_{\epsilon}(x) = \begin{cases} \rho_m & \text{si } x \leq 0 \\ \rho_m \left(1 - \frac{x}{\epsilon}\right) & \text{si } 0 < x < \epsilon \\ 0 & \text{si } x \geq \epsilon \end{cases}$$

$h_{\epsilon}$  est continue





L'équation des caractéristiques dans la région comprise entre  $-v_m t$  et  $v_m t$  est :

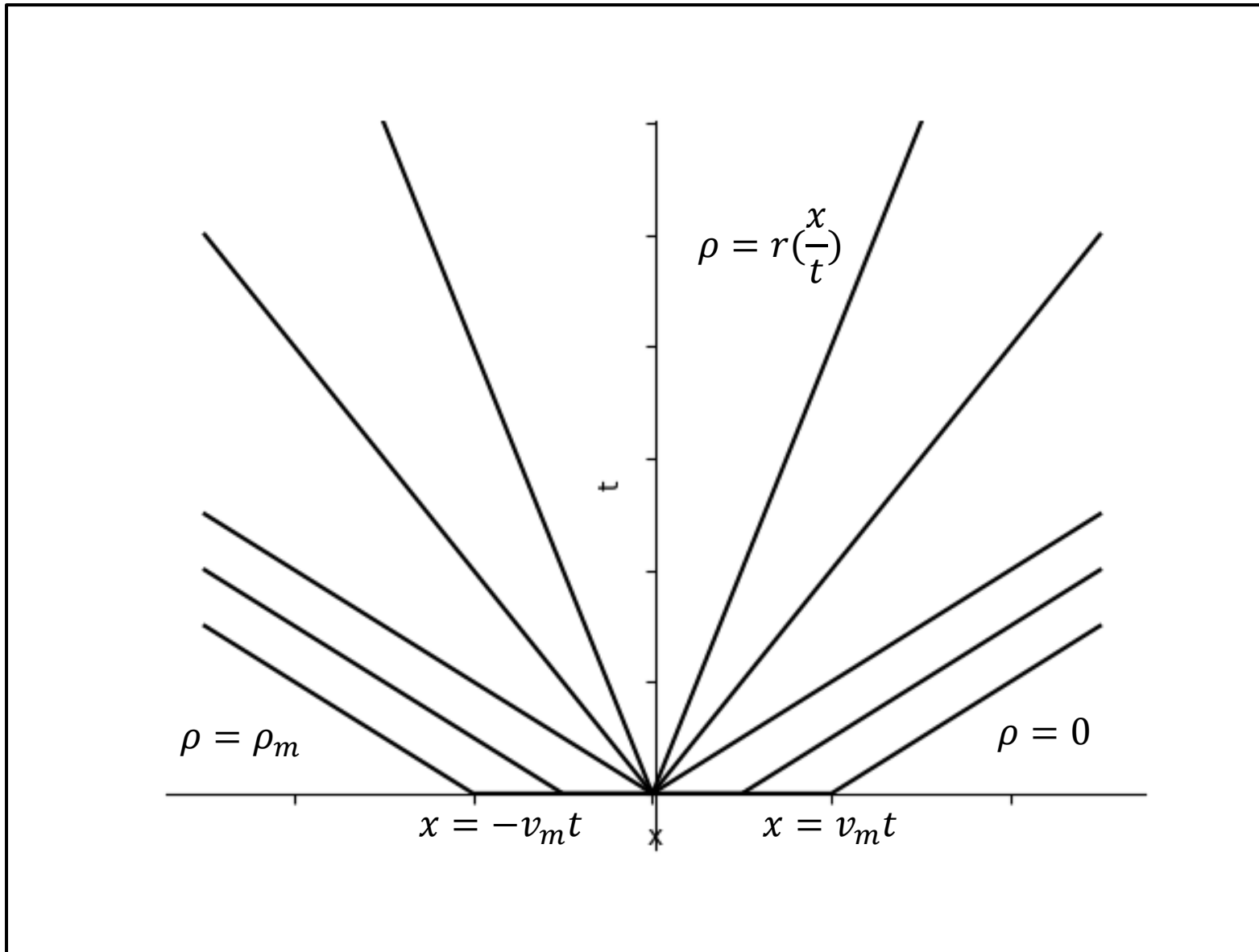
$$x(t) = -v_m \left( 1 - \frac{2x_0}{\epsilon} \right) t + x_0$$

Démonstration  
en annexe

D'où 
$$\rho_\epsilon = \rho_m \left( 1 - \frac{x + v_m t}{2v_m t + \epsilon} \right)$$

On fait tendre  $\epsilon$  vers 0 :

$$\rho(x, t) = \begin{cases} \rho_m & \text{si } x \leq -v_m t \\ \frac{\rho_m}{2} \left( 1 - \frac{x}{v_m t} \right) & \text{si } -v_m t < x < v_m t \\ 0 & \text{si } x \geq v_m t \end{cases}$$



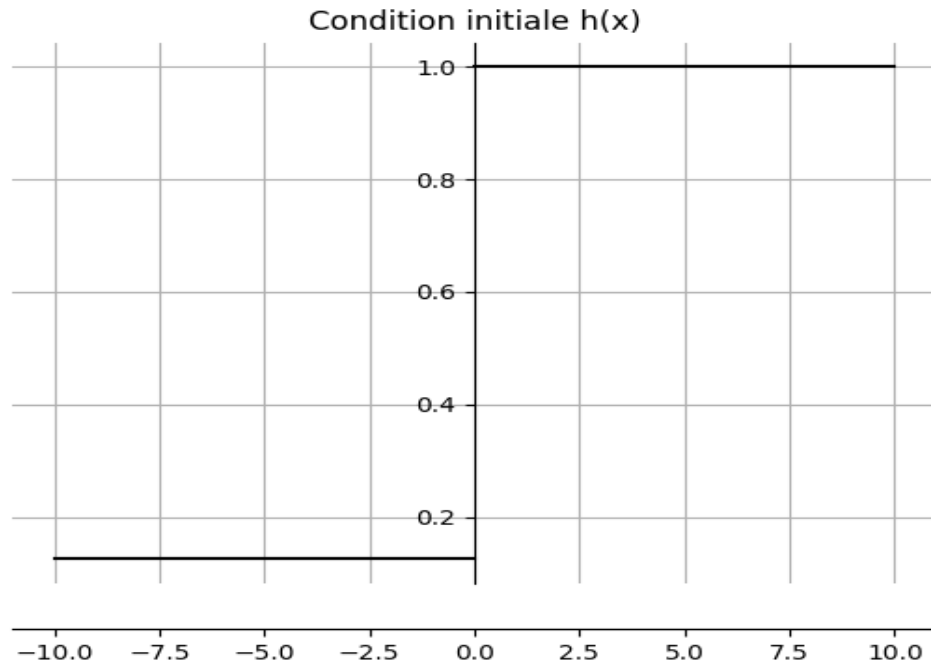
Onde de raréfaction

$$h(x) = \begin{cases} \frac{1}{8}\rho_m & \text{si } x \leq 0 \\ \rho_m & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

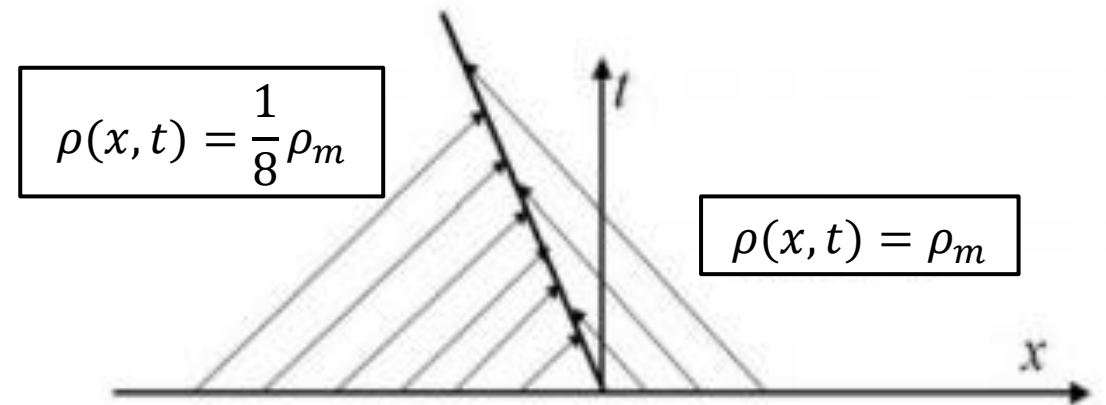
$$q'(h(x_0)) = \begin{cases} \frac{3}{4}v_m & \text{si } x_0 \leq 0 \\ -v_m & \text{si } x_0 > 0 \end{cases}$$

$$x(t) = \begin{cases} \frac{3}{4}v_m t + x_0 & \text{si } x_0 \leq 0 \\ -v_m t + x_0 & \text{si } x_0 > 0 \end{cases}$$

$$\rho(x, t) = \begin{cases} \frac{1}{8}\rho_m & \text{si } x \leq -\frac{1}{8}v_m t \\ \rho_m & \text{si } x > -\frac{1}{8}v_m t \end{cases}$$



*Condition initiale  $h(x)$*



Onde de choc pour un embouteillage



# Conclusion

29





Merci pour votre attention !

# *Annexes:*

## Loi de conservation

$$q = \rho v_m \left( 1 - \frac{\rho}{\rho_m} \right) = v_m \left( \rho - \frac{\rho^2}{\rho_m} \right)$$

$$\frac{\partial q}{\partial x} = \frac{\partial q}{\partial \rho} \frac{\partial \rho}{\partial x} = v_m \left( 1 - \frac{2\rho}{\rho_m} \right) \frac{\partial \rho}{\partial x}$$

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} + v_m \left( 1 - \frac{2\rho}{\rho_m} \right) \frac{\partial \rho}{\partial x} = 0 \quad : (5)$$



## Méthode des caractéristiques

Cherchons  $x(t)$ :

On a

$$\forall t \geq 0, \rho(x(t), t) = h(x_0)$$

On dérive :

$$\frac{d}{dt} \rho(x(t), t) = \frac{\partial}{\partial x} \rho(x(t), t) x'(t) + \frac{\partial}{\partial t} \rho(x(t), t) = 0 \quad :$$

(6)

(5)  $\Rightarrow$

$$\frac{\partial}{\partial t} \rho(x(t), t) + q'(h(x_0)) \frac{\partial}{\partial x} \rho(x(t), t) = 0 \quad : \quad (7)$$

$$(7)-(6) : \quad \frac{\partial}{\partial t} \rho(x(t), t) [x'(t) - q'(h(x_0))] = 0$$

$$\text{Donc :} \quad x'(t) = q'(h(x_0))$$

$$\text{D'où :} \quad x(t) = q'(h(x_0)) t + x_0$$

$$\text{On a finalement :} \quad \rho(x, t) = h(x - q'(h(x_0)) t)$$

$$q'(\rho) = v_m \left( 1 - \frac{2\rho}{\rho_m} \right)$$

$$q'(h(x_0)) = v_m \left( 1 - \frac{2\rho_m}{\rho_m} \left( 1 - \frac{x_0}{\epsilon} \right) \right) = v_m \left( 1 - 2 + \frac{2x_0}{\epsilon} \right) = -v_m \left( 1 - \frac{2x_0}{\epsilon} \right)$$

Et comme :

$$x(t) = q'(h(x_0)) t + x_0$$

Alors :

$$x(t) = -v_m \left( 1 - \frac{2x_0}{\epsilon} \right) t + x_0$$

On obtient

$$x_0 = \frac{x + v_m t}{\frac{2v_m t}{\epsilon} + 1}$$

Et comme :  $\rho(x, t) = h(x - q'(h(x_0)) t)$

Alors :  $\rho = h(x + v_m \left(1 - \frac{2x_0}{\epsilon}\right) t)$  et  $h(x) = \rho_m \left(1 - \frac{x}{\epsilon}\right)$

Finalement :  $\rho_\epsilon = \rho_m \left(1 - \frac{x + v_m t}{2v_m t + \epsilon}\right)$

## Démonstration de la formule obtenue par Taylor Young

$$u(x+h) = u(x) + \sum_{n=1}^3 \frac{h^n}{n!} u^{(n)}(x) + h^3 \varepsilon_1(x, h)$$

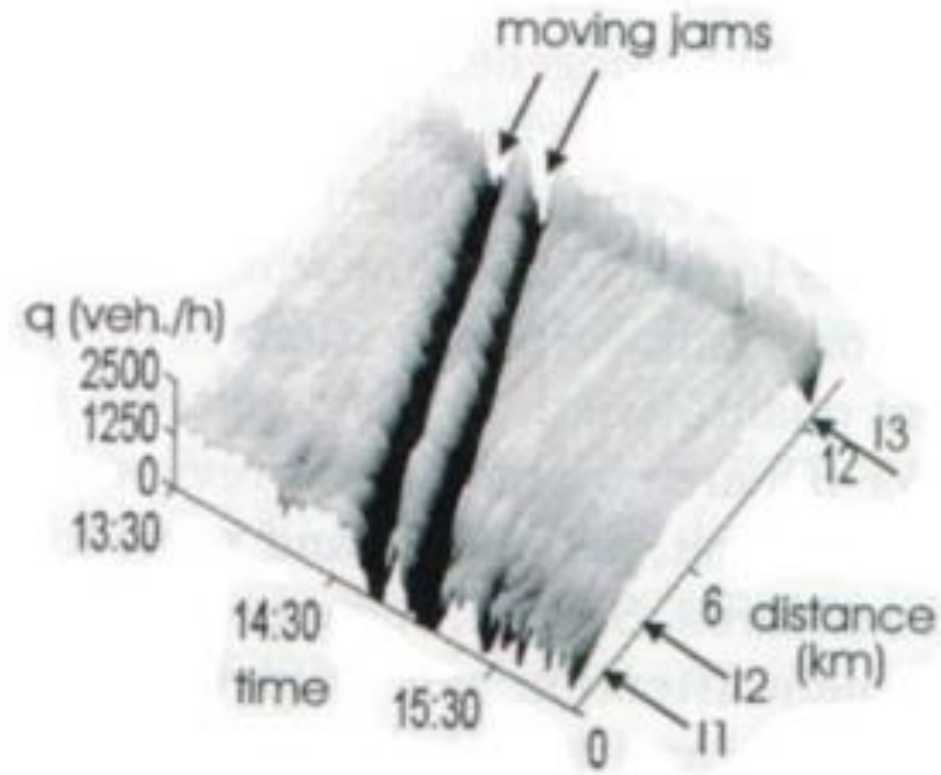
où la fonction  $\varepsilon_i(x, h)$  converge vers 0 avec  $h$ .

$$\frac{u(x+h) - u(x)}{h} = u'(x) + \frac{h}{2} u''(x) + \frac{h^2}{3!} u^{(3)}(x) + h^2 \varepsilon_1(x, h)$$

$$u''(x) = \frac{\frac{u(x+2h) - u(x+h)}{h} - \frac{u(x+h) - u(x)}{h}}{h} + \varepsilon_2(x, h)$$

$$\frac{u(x+2h) - 2u(x+h) + u(x)}{h^2} = u''(x) + \frac{h^2}{6} u^{(3)}(x) + h^2 \varepsilon_3(x, h)$$





*Propagation de deux congestions sur l'autoroute A5-Nord en Allemagne, d'après [Kerner, 1999]*

# Code Python

```
001| import matplotlib.pyplot as plt
002| import numpy as np
003|
004|
005| def Resol_1_(f,t,a,p,x0,x1):
006|     # f est la fonction de mouvement de la voiture qui precede
007|     # t est x le pas de discrétisation en temps
008|     # a est alpha de l'équation
009|     # x0 et x1 sont les valeurs initiales de la position de la voiture
010|     T=[0,t]
011|     L=[x0,x1]
012|     for i in range(p):
013|         L.append(a*t*(f(T[i+1])-L[i+1]+L[i]-f(T[i]))+2*L[i+1]-L[i])
014|         T.append((i+2)*t)
015|     return T, L
016|
017| def Resol_2_(M,t,a,p,x0,x1):
018|     T=[0,t]
019|     L=[x0,x1]
020|     for i in range(p):
021|         L.append(a*t*(M[i+1]-L[i+1]+L[i]-M[i])+2*L[i+1]-L[i])
022|         T.append((i+2)*t)
023|     return T, L
024|
```



```

025 | # Fonction de deceleration:
026 | def g(t):
027 |     if t>=0 and t<=50:
028 |         return 25*t+208
029 |     elif t>50 and t<=80 :
030 |         return -0.4*((t-50)**2)+25*(t-50)+1250+208
031 |     elif t>80 :
032 |         return 10*(t-80)+1640+208
033 |
034 | # Simulation :
035 | N=[i for i in range(140)]
036 |
037 | Y2=Resol_1_(g,1,5*(10**-3),550,156,170)
038 | P=Y2[0]
039 | Y1=[g(x) for x in N]
040 | Y3=Resol_2_(Y2[1],1,5*(10**-3),550,104,120)
041 | Y4=Resol_2_(Y3[1],1,5*(10**-3),550,52,65)
042 | Y5=Resol_2_(Y4[1],1,5*(10**-3),550,0,12)
043 |
044 | plt.plot(N,Y1,"k",label='1ère voiture')
045 | plt.plot(Y2[0],Y2[1],"r",label='2ème voiture')
046 | plt.plot(Y3[0],Y3[1],"b",label='3ème voiture')
047 | plt.plot(Y4[0],Y4[1],"y",label='4ème voiture')
048 | plt.plot(Y5[0],Y5[1],"c",label='5ème voiture')

```

```
049| plt.legend()
050| plt.title("Influence d'une décélération de la 1ère Voiture")
051| plt.xlabel("axe des temps (en s)")
052| plt.ylabel("x(t) en m")
053| plt.show()
054|
055|
056| def h(t):
057|     if t>=0 and t<=50:
058|         return 25*t+208
059|     elif t>50 :
060|         return -0.05*((t-50)**2)+25*(t-50)+1250+208
061|
062|
063| def s(t):
064|     if t>=0 and t<=50:
065|         return 25*t+280
066|     elif t>50 and t<=80 :
067|         return -0.4*((t-50)**2)+25*(t-50)+1250+280
068|     elif t>80 :
069|         return 10*(t-80)+1640+280
070|
071| # 2ème Simulation :
072| M=[i for i in range(550)]
073|
```

```
074 | Y6=Resol_1_(g,1,5*(10**-3),550,210,220)
075 | P=Y6[0]
076 | Y7=[s(x) for x in M]
077 | Y8=Resol_2_(Y6[1],1,5*(10**-3),550,140,150)
078 | Y9=Resol_2_(Y8[1],1,5*(10**-3),550,70,80)
079 | Y10=Resol_2_(Y9[1],1,5*(10**-3),550,0,8)
080 |
081 | plt.plot(N,Y7,"k",label='1ère voiture')
082 | plt.plot(Y6[0],Y6[1],"r",label='2ème voiture')
083 | plt.plot(Y8[0],Y8[1],"b",label='3ème voiture')
084 | plt.plot(Y9[0],Y9[1],"y",label='4ème voiture')
085 | plt.plot(Y10[0],Y10[1],"c",label='5ème voiture')
086 | plt.legend()
087 | plt.title("Influence d'une décélération de la 1ère Voiture")
088 | plt.xlabel("axe des temps (en s)")
089 | plt.ylabel("x(t) en m")
090 | plt.show()
091 |
```

```
092 | # Fonctions utilisées sur le modèle de LWR :
093 | # Feu tricolore :
094 | def f_2(x):
095 |     if x<=0 :
096 |         return 1
097 |     else :
098 |         return 0
099 |
100 |
101 | def f_3(x,v,x0):
102 |     if x<=-x0 :
103 |         return (-x-x0)/v
104 |     elif x>=x0 :
105 |         return (x-x0)/v
106 |     elif x<x0 and x>-x0 :
107 |         return 0
108 |
109 |
110 | def f_4(x,e,gho):
111 |     if x<=0 :
112 |         return gho
113 |     elif x<e and x>0 :
114 |         return gho*(1-(x/e))
115 |     else :
116 |         return 0
117 |
```

```
118 | def f_5(f,L,v,x0):
119 |     M=[]
120 |     for c in L :
121 |         M.append(f(float(c),v,x0))
122 |     return M
123 |
124 | def f_6(f,L):
125 |     M=[]
126 |     for c in L :
127 |         M.append(f(float(c)))
128 |     return M
129 |
130 | # Tracage des fonctions :
131 | L1=np.linspace(-50,50,2001)
132 | L2=np.linspace(-10,0,11)
133 | L3=np.linspace(0.0000001,10,11)
134 | M2=f_6(f_2,L2)
135 | M3=f_6(f_2,L3)
136 | fig = plt.figure()
137 | ax = fig.add_subplot(1, 1, 1)
138 | ax.spines['left'].set_position('center')
139 | ax.spines['bottom'].set_position('center')
140 | ax.spines['right'].set_color('none')
141 | ax.spines['top'].set_color('none')
```

```
142| ax.xaxis.set_ticks_position('bottom')
143| ax.yaxis.set_ticks_position('left')
144| plt.plot(L2,M2,'k')
145| plt.plot(L3,M3,'k')
146| plt.title("Condition initiale h(x)")
147| plt.xlabel("x")
148| plt.grid()
149| plt.show()
150|
151| M4=f_5(f_3,L1,2,0)
152| M5=f_5(f_3,L1,2,10)
153| M6=f_5(f_3,L1,2,20)
154| M7=f_5(f_3,L1,2,30)
155| fig = plt.figure()
156| ax = fig.add_subplot(1, 1, 1)
157| ax.spines['left'].set_position('center')
158| ax.spines['right'].set_color('none')
159| ax.spines['top'].set_color('none')
160| ax.spines['bottom'].set_position('zero')
161| ax.yaxis.set_ticks_position('left')
162| ax.set_xticklabels([])
163| ax.set_yticklabels([])
```



```
164| plt.plot(L1,M4,'k')
165| plt.plot(L1,M5,'k')
166| plt.plot(L1,M6,'k')
167| plt.plot(L1,M7,'k')
168| plt.xlabel("x")
169| plt.ylabel("t")
170| plt.show()
171|
172|
173| L8=np.linspace(-50,0,100)
174| L9=np.linspace(0.00001,20,100)
175| L10=np.linspace(20.00001,50,100)
176| M8=f_5(f_4,L8,20,10)
177| M9=f_5(f_4,L9,20,10)
178| M10=f_5(f_4,L10,20,10)
179| fig = plt.figure()
180| ax = fig.add_subplot(1, 1, 1)
181| ax.spines['left'].set_position('center')
182| ax.spines['right'].set_color('none')
183| ax.spines['top'].set_color('none')
184| ax.spines['bottom'].set_position('zero')
185| ax.yaxis.set_ticks_position('left')
186| ax.set_xticklabels([])
```

```
186| ax.set_xticklabels([])
187| ax.set_yticklabels([])
188| plt.plot(L8,M8,'k')
189| plt.plot(L9,M9,'k')
190| plt.plot(L10,M10,'k')
191| plt.xlabel('0')
192| plt.show()
193|
194|
195| M11=f_5(f_3,L1,2,0)
196| M12=f_5(f_3,L1,2,10)
197| M13=f_5(f_3,L1,2,20)
198| M14=f_5(f_3,L1,1,0)
199| M15=f_5(f_3,L1,0.5,0)
200| fig = plt.figure()
201| ax = fig.add_subplot(1, 1, 1)
202| ax.spines['left'].set_position('center')
```



```
203| ax.spines['right'].set_color('none')
204| ax.spines['top'].set_color('none')
205| ax.spines['bottom'].set_position('zero')
206| ax.yaxis.set_ticks_position('left')
207| ax.set_xticklabels([])
208| ax.set_yticklabels([])
209| plt.plot(L1,M11, 'k')
210| plt.plot(L1,M12, 'k')
211| plt.plot(L1,M13, 'k')
212| plt.plot(L1,M14, 'k')
213| plt.plot(L1,M15, 'k')
214| plt.xlabel("x")
215| plt.ylabel("t")
216| plt.show()
```

```
217|
218| # Embouteillage :
219| def f_7(x):
220|     if x<0:
221|         return 1/8
222|     else :
223|         return 1
224|
225| L11=np.linspace(-50,50,2001)
226| L12=np.linspace(-10,-0.000000001,11)
227| L13=np.linspace(0.00000001,10,11)
228| M16=f_6(f_7,L12)
229| M17=f_6(f_7,L13)
230| fig = plt.figure()
231| ax = fig.add_subplot(1, 1, 1)
232| ax.spines['left'].set_position('center')
233| ax.spines['right'].set_color('none')
234| ax.spines['top'].set_color('none')
235| ax.spines['bottom'].set_position('zero')
236| ax.yaxis.set_ticks_position('left')
237| plt.plot(L12,M16,'k')
238| plt.plot(L13,M17,'k')
239| plt.title("Condition initiale h(x)")
240| plt.xlabel("x")
241| plt.grid()
242| plt.show()
```