



Un Jeu Olympique: le Kayak

El Karkouri Mohamed Yahya
18334

Sommaire

- Introduction
- Analyse théorique
- Approche expérimentale
- Résultats et synthèse



Introduction



Problématique

Comment améliorer les performances sportives des kayakistes lors des compétitions de haut-niveau?



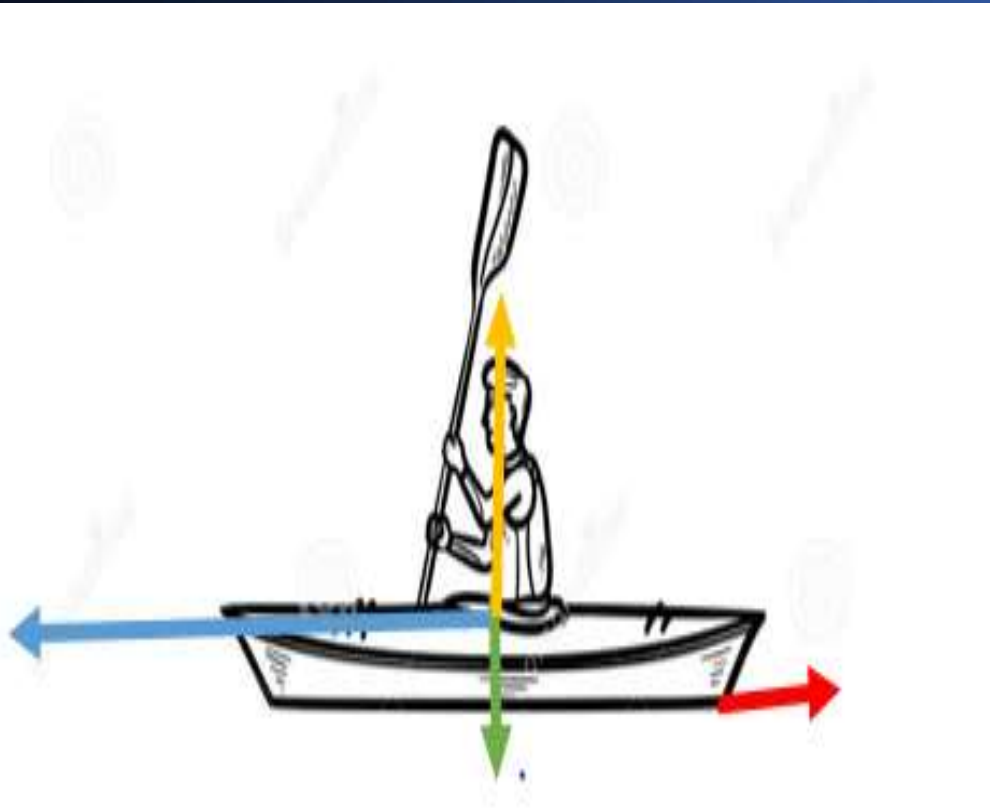
Etude mécanique

- Forces auxquelles est soumis le kayak
- Puissance et Efficacité



Bilan des forces

Système d'étude: {kayak+athlete+pagaie}



- Poids
- Poussée d'Archimède
- F. Trainée
 - C. hydrodynamique
 - C. aérodynamique
- F. de propulsion

Composante hydrodynamique

D'après l'hypothèse de Froude:

❖ Force de frottement pur:
$$D_f = \frac{1}{2} \rho V_H^2 A_w C_f$$

❖ Action des vagues sur la coque:
$$D_w = \frac{1}{2} \rho V_H^2 C_w \frac{\Delta^{5/3}}{L^3}$$

Composante hydrodynamique

□ C_f : coefficient de frottement pure $Re = V_H L / \nu$

□ C_w : coefficient des vagues $Fr = V_H / \sqrt{gL}$

□ A_w : surface à l'eau $A_w = 2,5\sqrt{\Delta L}$

Composante aérodynamique

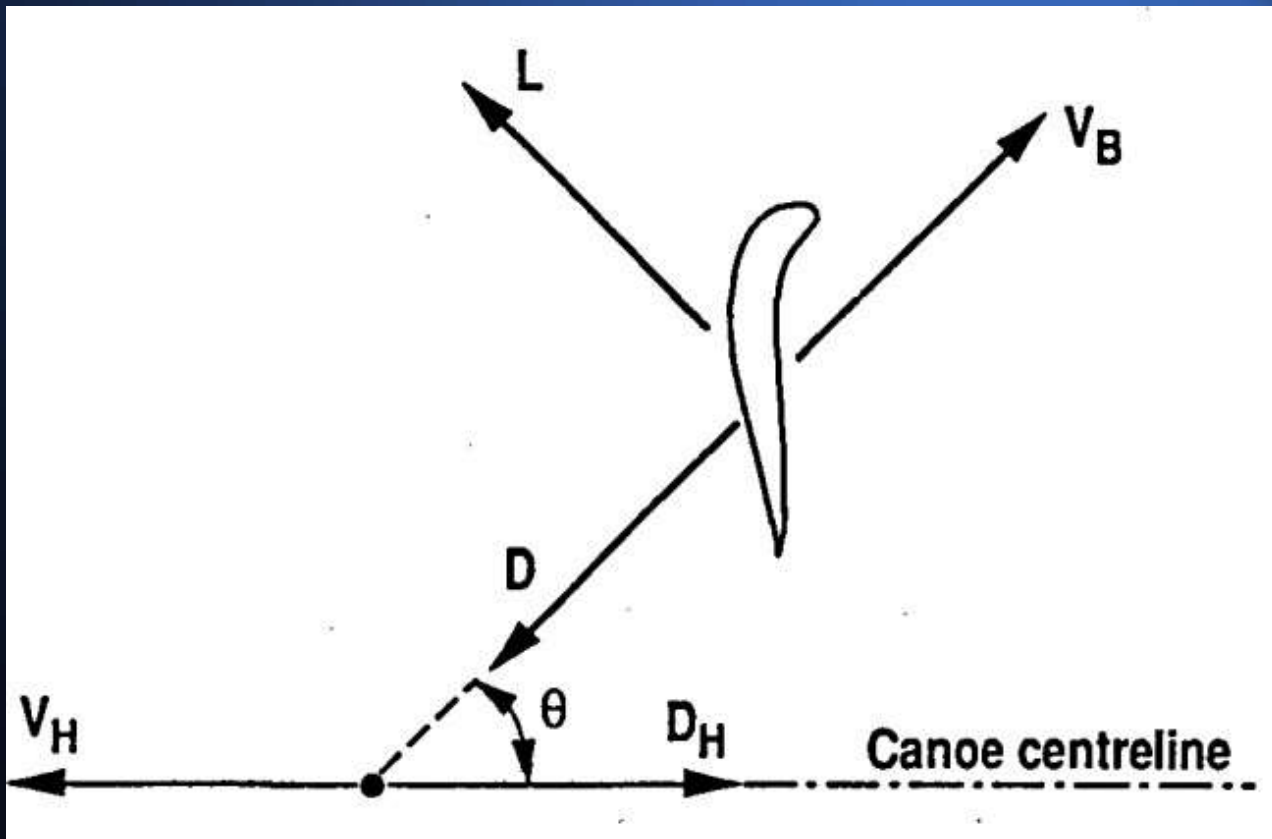
$$D_A = \frac{1}{2} \rho_A V_H^2 A_A$$

- A_A : aire frontale aérien
- Force de trainée totale:

$$D_H = \frac{1}{2} \rho V_H^2 A_H$$

- A_H : coefficient total

Efficacité



Effacité

- Force de traînée totale opposée à la coque

$$D_H = \frac{1}{T} \int_0^T (D \cos \theta + L \sin \theta) dt$$

- Puissance à fournir par le pagayeur

$$P = D_H V_H + \frac{1}{T} \int_0^T D V_B dt$$

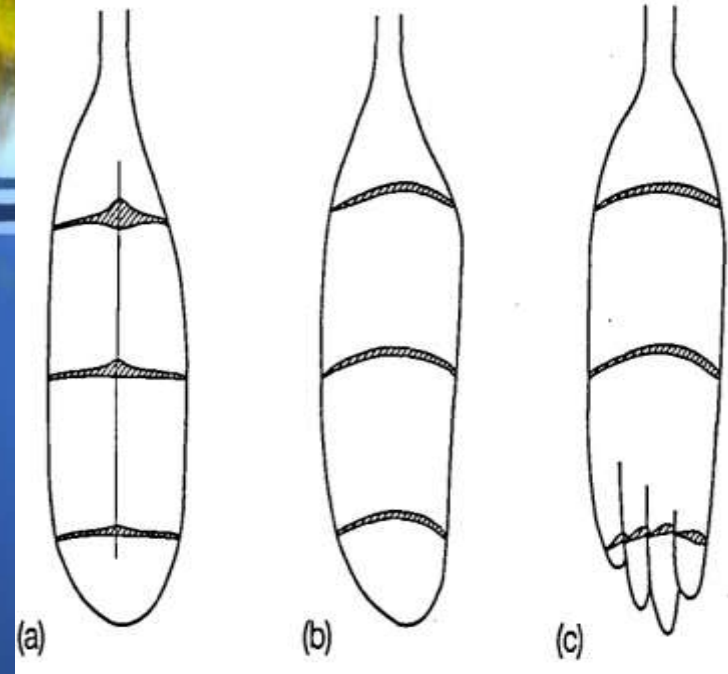
Efficacité

- Rendement

$$\eta = D_H V_H / P$$

- Influence de la forme de la pagaie

$$\frac{1}{\eta} = 1 + \frac{k}{\cos\phi} \frac{A_H}{A_V} \frac{T V_H}{\sqrt{A_V}}$$



Puissance

- Puissance à fournir par le kayakiste

$$P = \frac{1}{2} \frac{\rho A_H V_H^3}{\eta}$$

$$\frac{dV_H}{V_H} = \frac{d\eta}{3\eta} - \frac{dA_H}{3A_H} + \frac{dP}{3P}$$

Approche expérimentale

But:

- Influence de la force de trainée sur l'évolution de la Vitesse
- Retrouver le coefficient de frottement expérimentalement

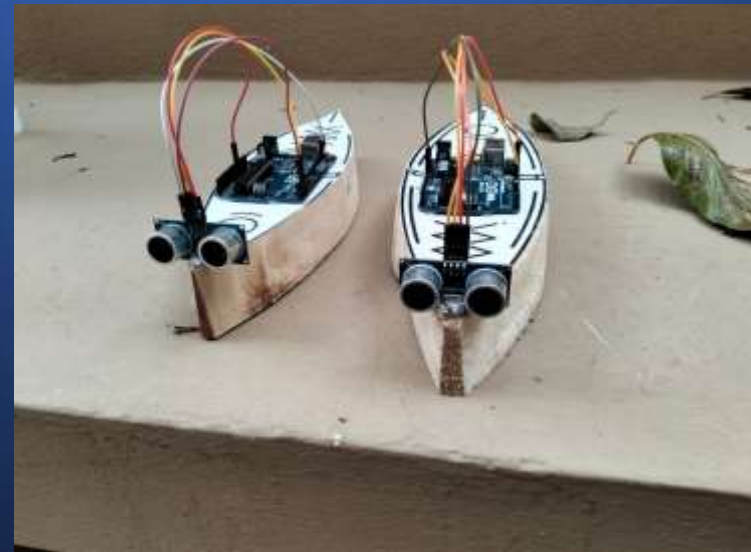


Principe de l'expérience

$$M_e \frac{dV}{dt} = F_m(t) - F_D(t)$$

- on pose $F_m(t) = 0$

$$M_e \frac{dV}{dt} = -\frac{1}{2} \rho S C_D V^2$$



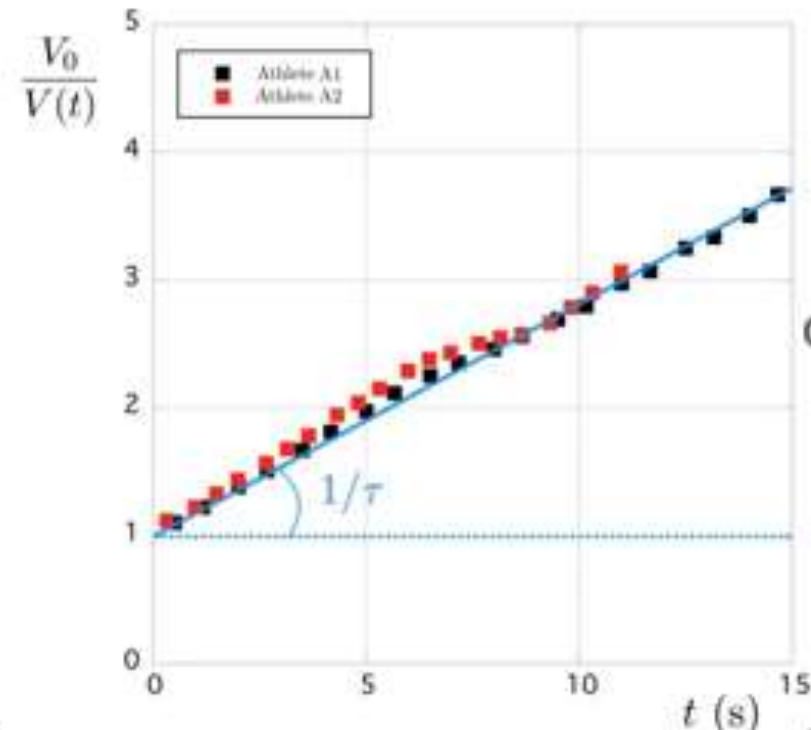
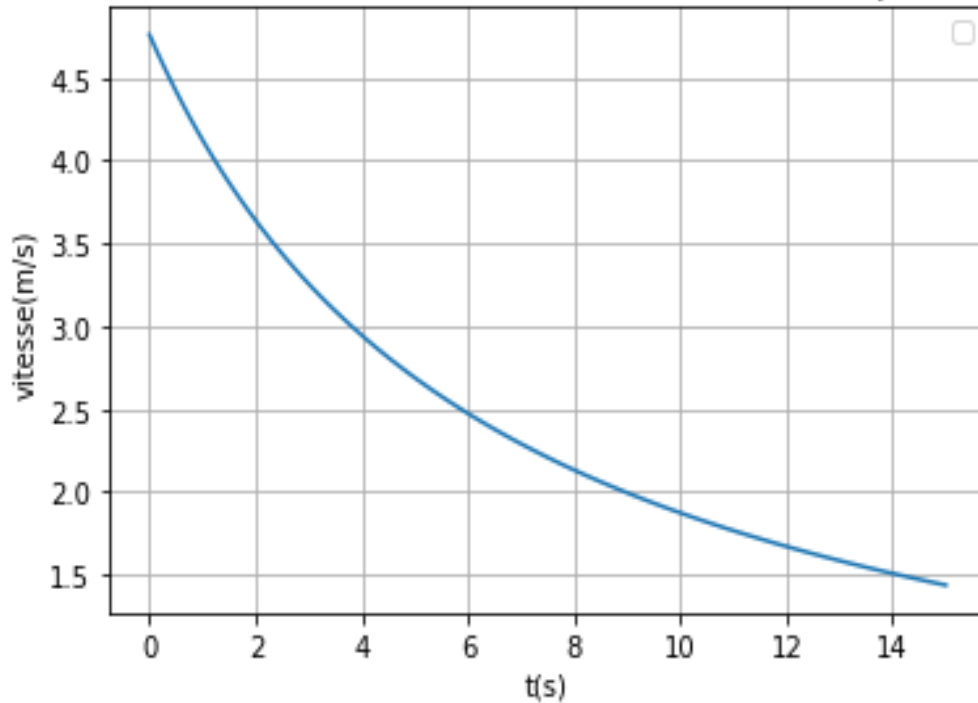
Attendus de l'expérience

$$\frac{V_0}{V(t)} = 1 + \frac{t}{\tau}$$

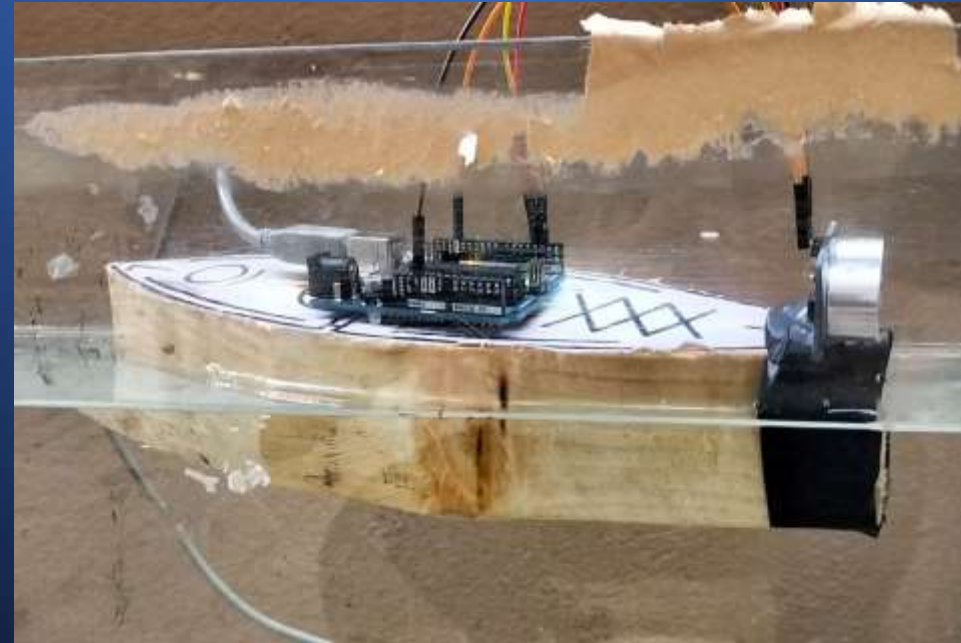
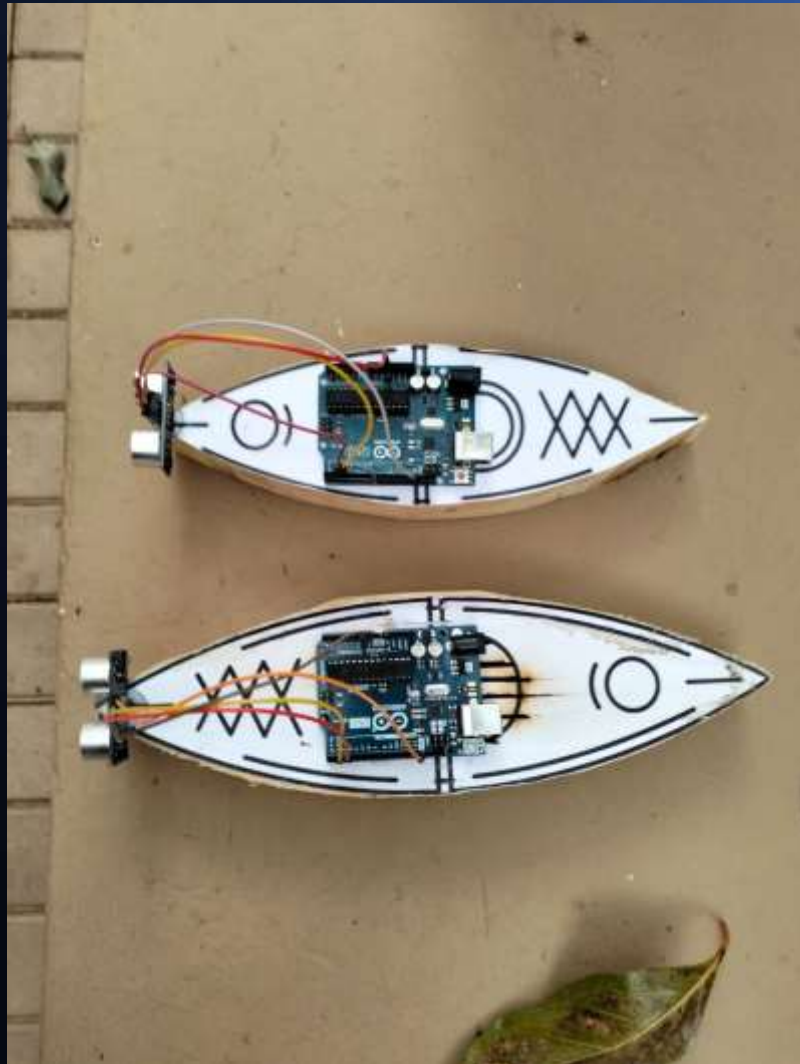
avec

$$\tau = \frac{2M_e}{\rho S C_D V_0}$$

L'évolution de la vitesse en fonction du temps



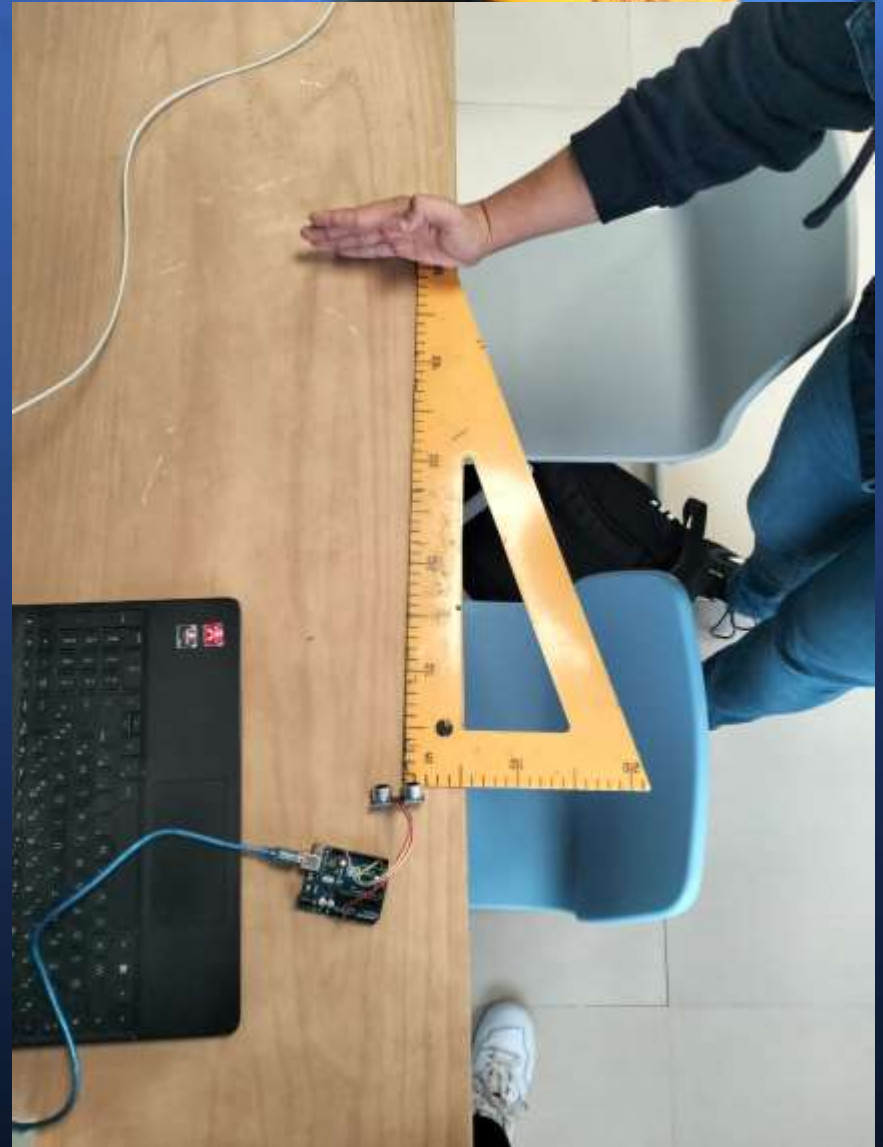
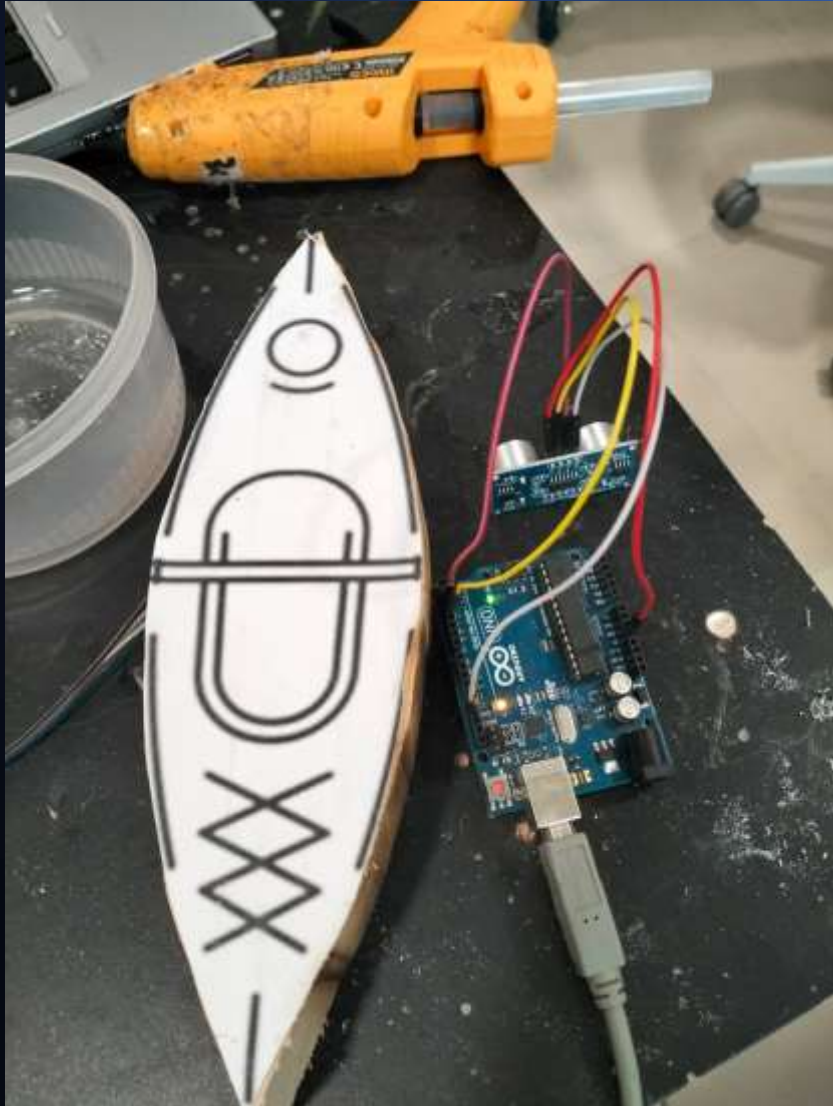
Réalisation




Matériel utilisé



Matériel utilisé



Code Arduino

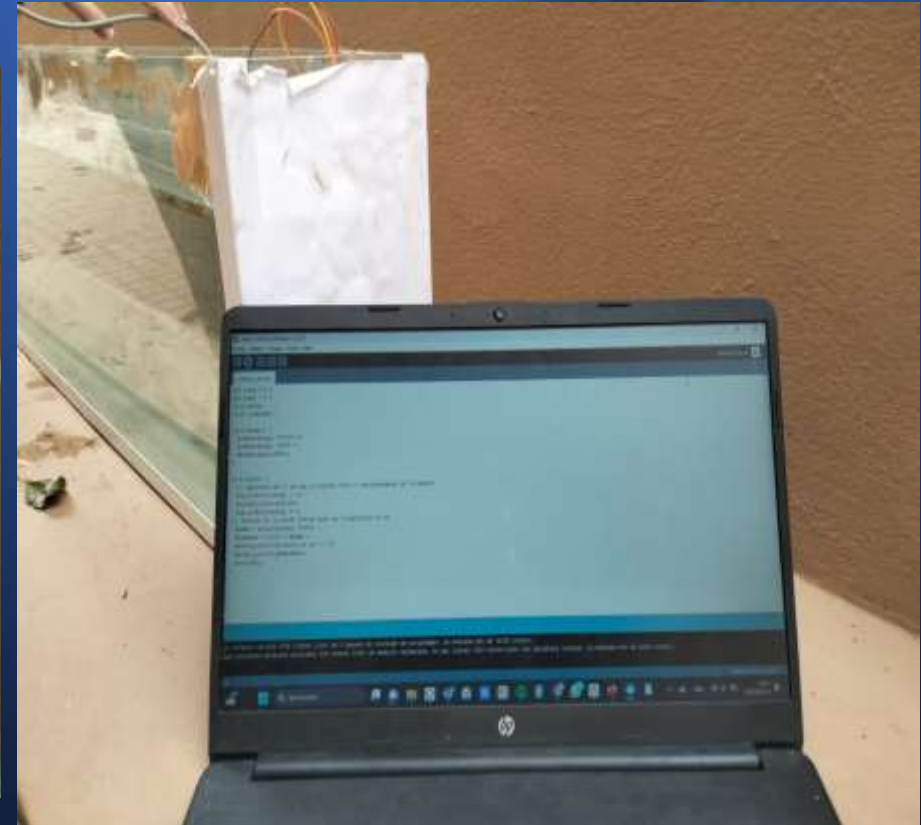


```
sketch_oct31a
int trig = 3 ;
int echo = 2 ;
long duree;
float distance ;

void setup() {
  pinMode(trig, OUTPUT );
  pinMode(echo, INPUT );
  Serial.begin(9600);
}

void loop() {
  // impulsion de 10 us sur la broche trig => déclenchement de la mesure
  digitalWrite(trig, 1 );
  delayMicroseconds(10);
  digitalWrite(trig, 0 );
  // lecture de la durée d'état haut de l'impulsion en us
  duree = pulseIn(echo, HIGH);
  distance = 0.017 * duree ;
  Serial.print("distance en cm  : ");
  Serial.println(distance);
  delay(10);
}
```

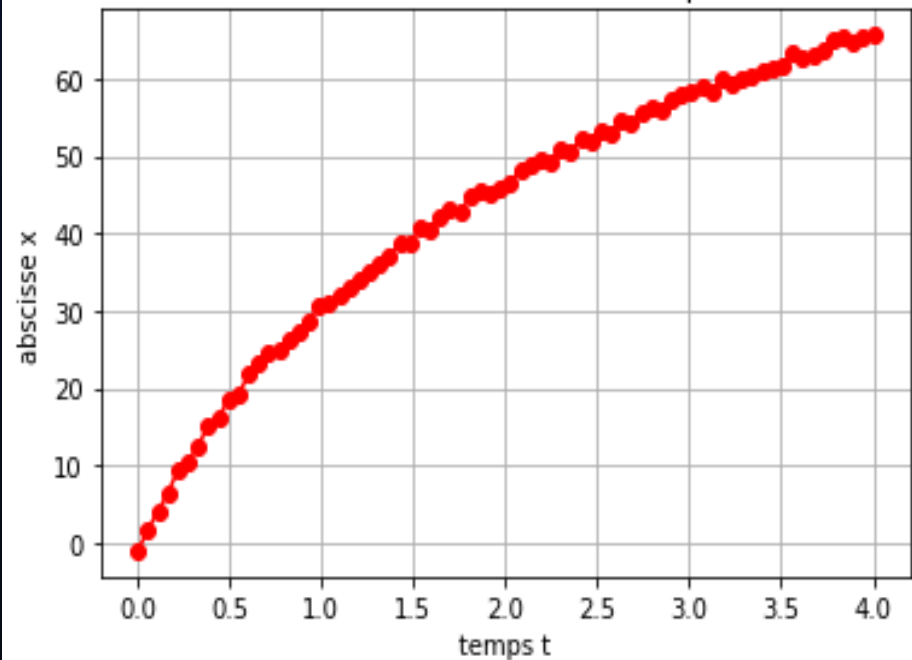
Mise en oeuvre



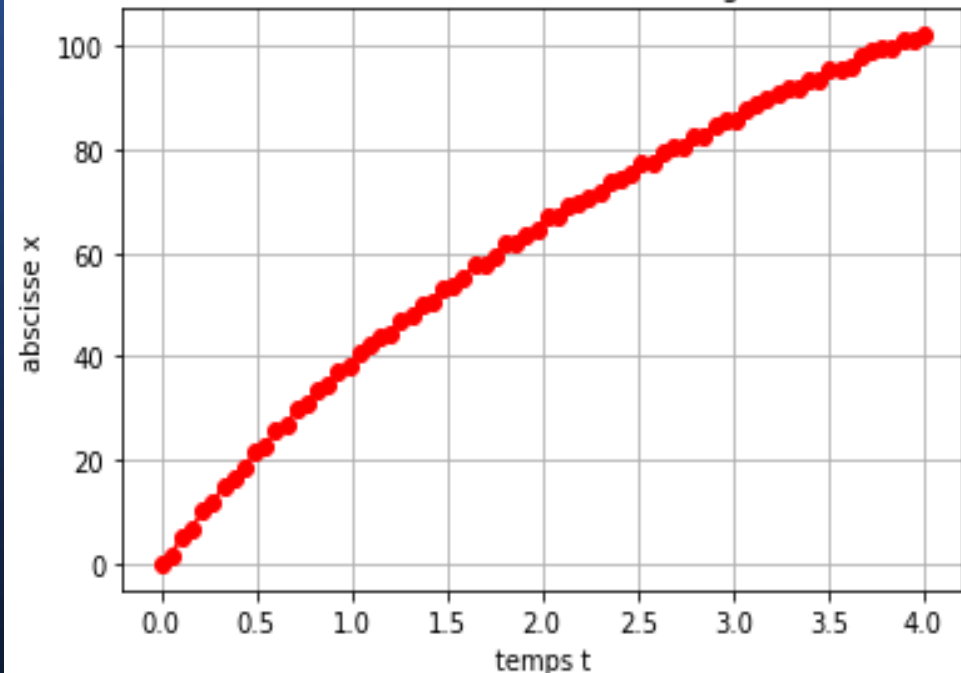
Résultats



Evolution de l'abscisse de Alpha



Dérivée de la courbe Oméga



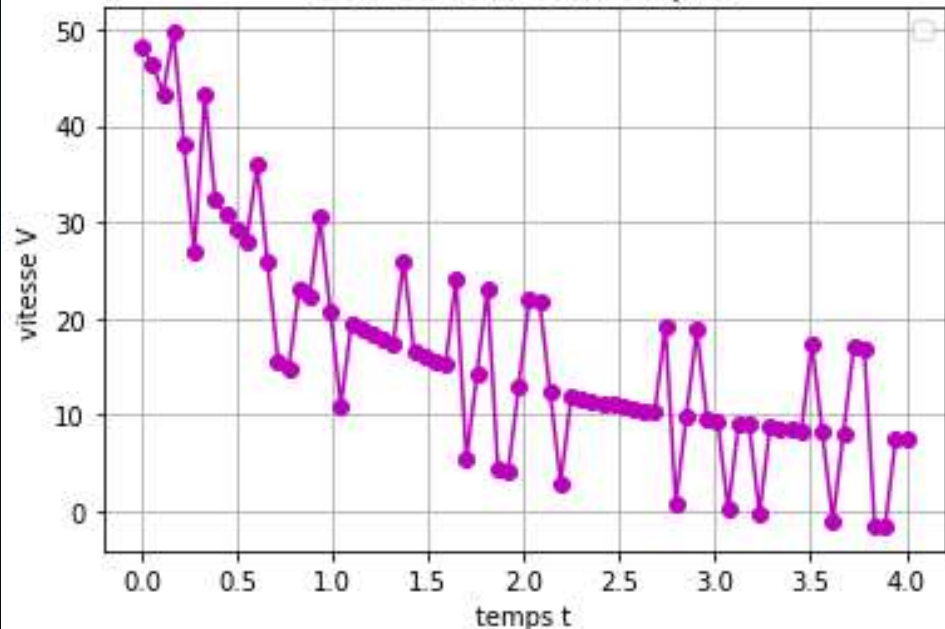
Code Python

```
5 @author: yahya
6 """
7
8 alpha=[(0.0, -1.0), (0.0547945205479452, 1.6377826632223518), (0.1095890410958904, 4.090624952083782),
9 omega=[(0.0, 0.0), (0.0547945205479452, 1.6967464490105058), (0.1095890410958904, 5.3110294476641755),
10
11 import matplotlib.pyplot as plt
12 import numpy as np
13 from sklearn.linear_model import LinearRegression
14
15 def tracer_courbe(points):
16     x = [point[0] for point in points]
17     y = [point[1] for point in points]
18     plt.plot(x, y, marker='o',color='r')
19     if points==alpha:
20         plt.title('Dérivée de La courbe Alpha')
21     else:
22         plt.title('Dérivée de La courbe Oméga')
23     plt.xlabel('temps t')
24     plt.ylabel('abscisse x')
25     plt.grid(True)
26     plt.show()
27 tracer_courbe(alpha)
28 tracer_courbe(omega)
```

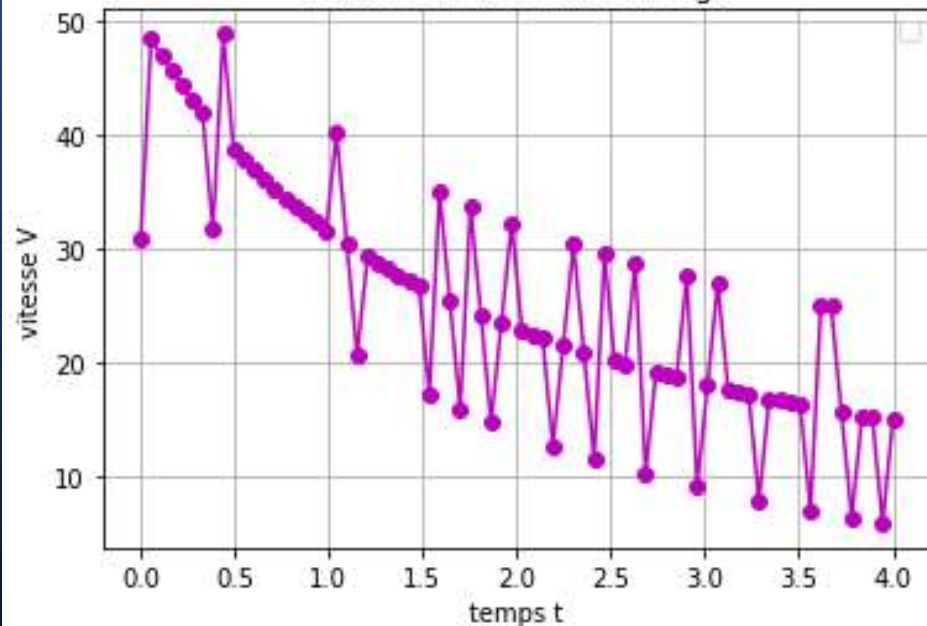
Résultats



Dérivée de la courbe Alpha



Dérivée de la courbe Oméga



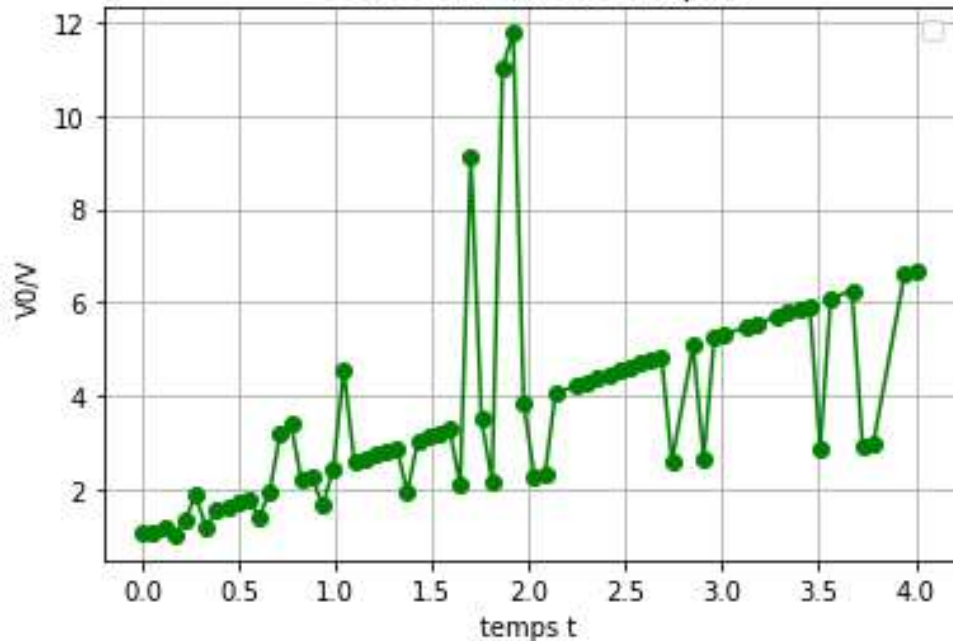
Code Python

```
30 def g(v):
31     #V0=50 cm/s
32     return 50/v
33
34 def dérivée(points):
35     x = [point[0] for point in points]
36     y = [point[1] for point in points]
37     y_prime = np.gradient(y, x)
38     plt.plot(x, y_prime, marker='o', color='m')
39     if points==alpha:
40         plt.title('Dérivée de La courbe Alpha')
41     else:
42         plt.title('Dérivée de La courbe Oméga')
43     plt.xlabel('temps t')
44     plt.ylabel('vitesse V')
45     plt.legend()
46     plt.grid(True)
47     plt.show()
48     dérivée(alpha)
49     dérivée(omega)
```

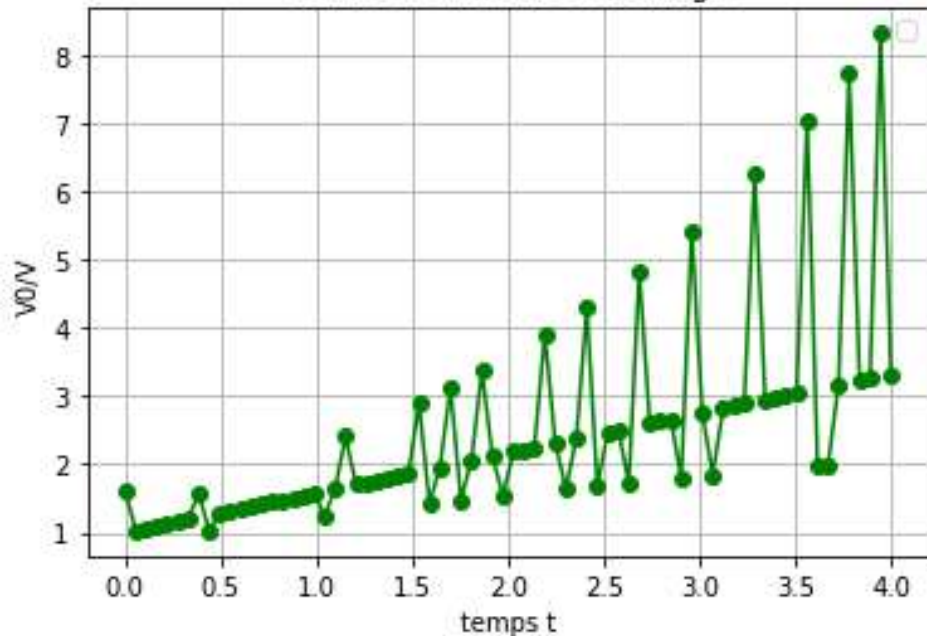

Résultats



courbe de l inverse d Alpha



courbe de l inverse d Omega



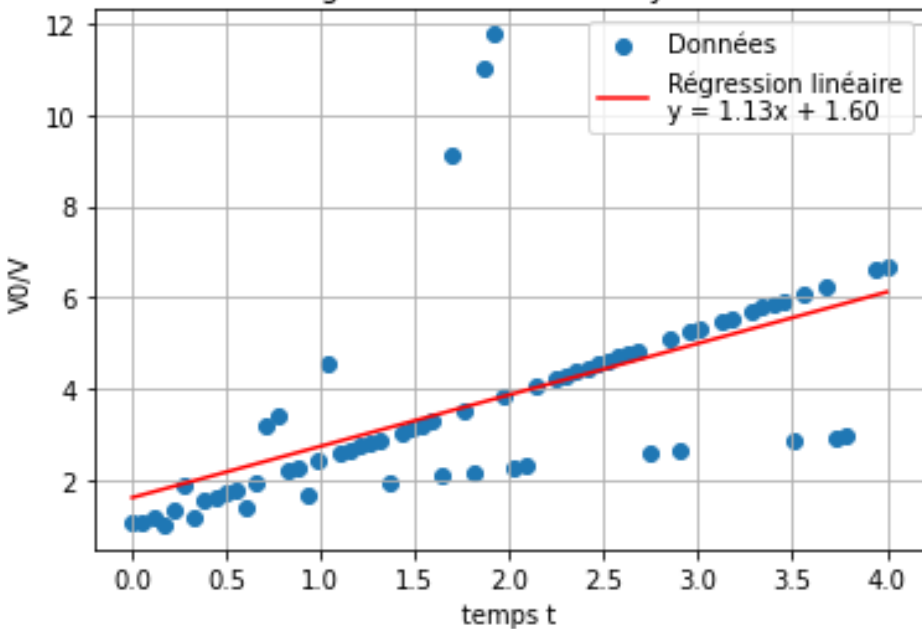
Code Python

```
51 def condition(d):
52     for e in d:
53         if e<0 or cnd(e,d):
54             return False
55     return True
56 def cnd(r,points):
57     return np.abs(r)>12
58 def inverse(points):
59     x = [point[0] for point in points]
60     y = [point[1] for point in points]
61     y_prime = list(np.gradient(y, x))
62     inv=list(map(g,y_prime))
63     #on utilise un filtre de valeur
64     while not condition(inv):
65         for elt in inv:
66             if elt<0 or cnd(elt,points):
67                 x.remove(x[inv.index(elt)])
68                 inv.remove(elt)
69     plt.plot(x, inv,marker='o',color='g')
70     if points==alpha:
71         plt.title('courbe de L inverse d Alpha')
72     else:
73         plt.title('courbe de L inverse d Omega')
74     plt.xlabel('temps t')
75     plt.ylabel('V0/V')
76     plt.legend()
77     plt.grid(True)
78     plt.show()
79     inverse(alpha)
80     inverse(omega)
81
```

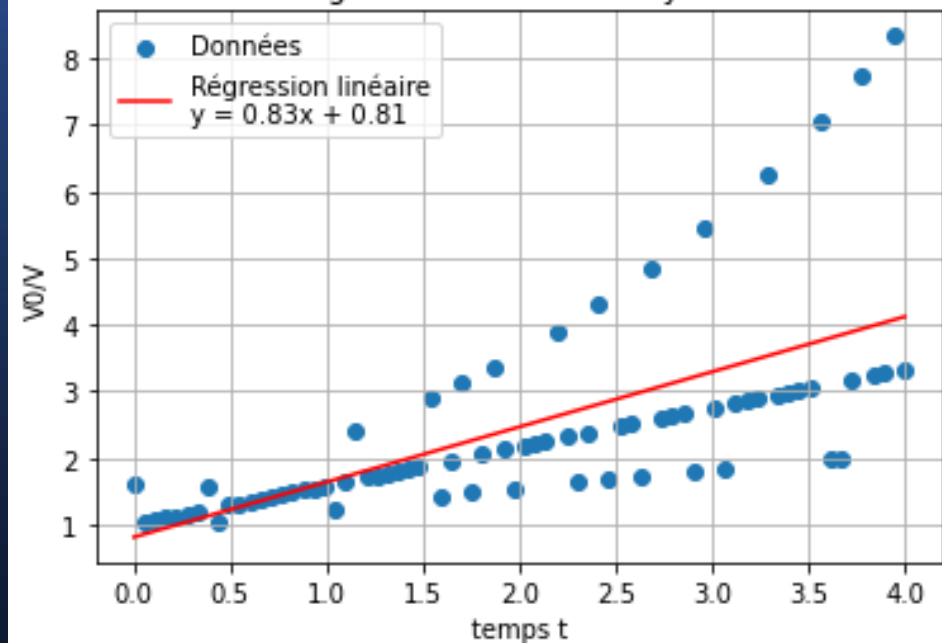
Résultats



Régression Linéaire en Python



Régression Linéaire en Python



Code Python



```
82 def régressionlinéaire(points):
83     x = [point[0] for point in points]
84     y = [point[1] for point in points]
85     y_prime = list(np.gradient(y, x))
86     inv=list(map(g,y_prime))
87     #on utilise un filtre de valeur
88     while not condition(inv):
89         for elt in inv:
90             if elt<0 or cnd(elt,points):
91                 x.remove(x[inv.index(elt)])
92                 inv.remove(elt)
93     X=np.array(x).reshape(-1,1)
94     y=np.array(inv).reshape(-1,1)
95     model = LinearRegression()
96     model.fit(X, y)
97     slope = model.coef_[0][0]
98     intercept = model.intercept_[0]
99     y_pred = model.predict(X)
100    plt.scatter(X, y, label='Données')
101    plt.plot(X, y_pred, color='red', label=f'Régression Linéaire\ny = {slope:.2f}x + {intercept:.2f}')
102    plt.xlabel('temps t')
103    plt.ylabel('V0/V')
104    plt.title('Régression Linéaire en Python')
105    plt.legend()
106    plt.grid(True)
107    plt.show()
108    régressionlinéaire(alpha)
109    régressionlinéaire(omega)
```


Résultats

Coefficient de frottement(m^2) :

- Alpha: $7,1 \cdot 10^{-3}$
- Omega: $5,97 \cdot 10^{-3}$

Incertitude:

- Capteur HC-SR04: 4% à 13%
- Hypothèses simplificatrices (force des vagues, mise en oeuvre...)

Paramètres:

$$\rho = 10^3 \text{ kg/ m}^3$$

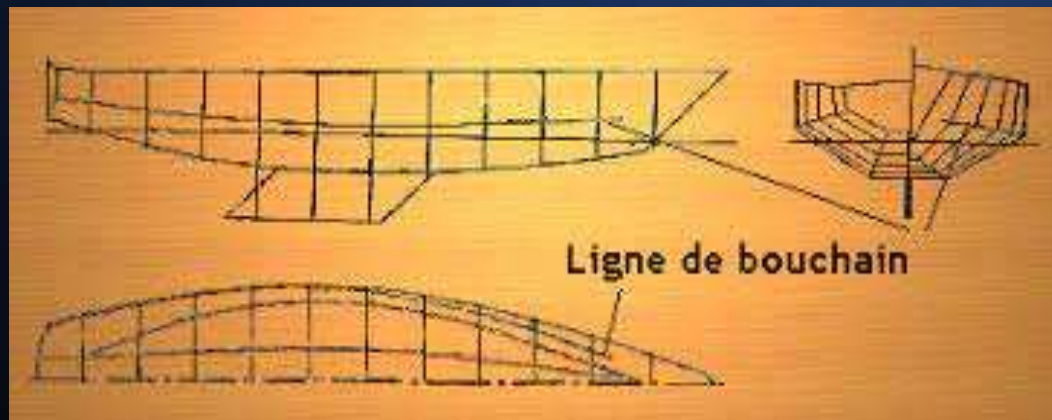
$$M_1 = 2 \text{ kg}$$

$$M_2 = 1,3 \text{ kg}$$

$$V_0 = 0,5 \text{ m/s}$$

Synthèse

- Forme optimale:
 - minimisant la force de trainée
 - Inhérent aux caractéristiques géométriques de la coque uniquement
 - Matériau et poids fixés par la réglementation
 - Dans l'idéal une coque à bouchains mince





MERCI POUR VOTRE ATTENTION

