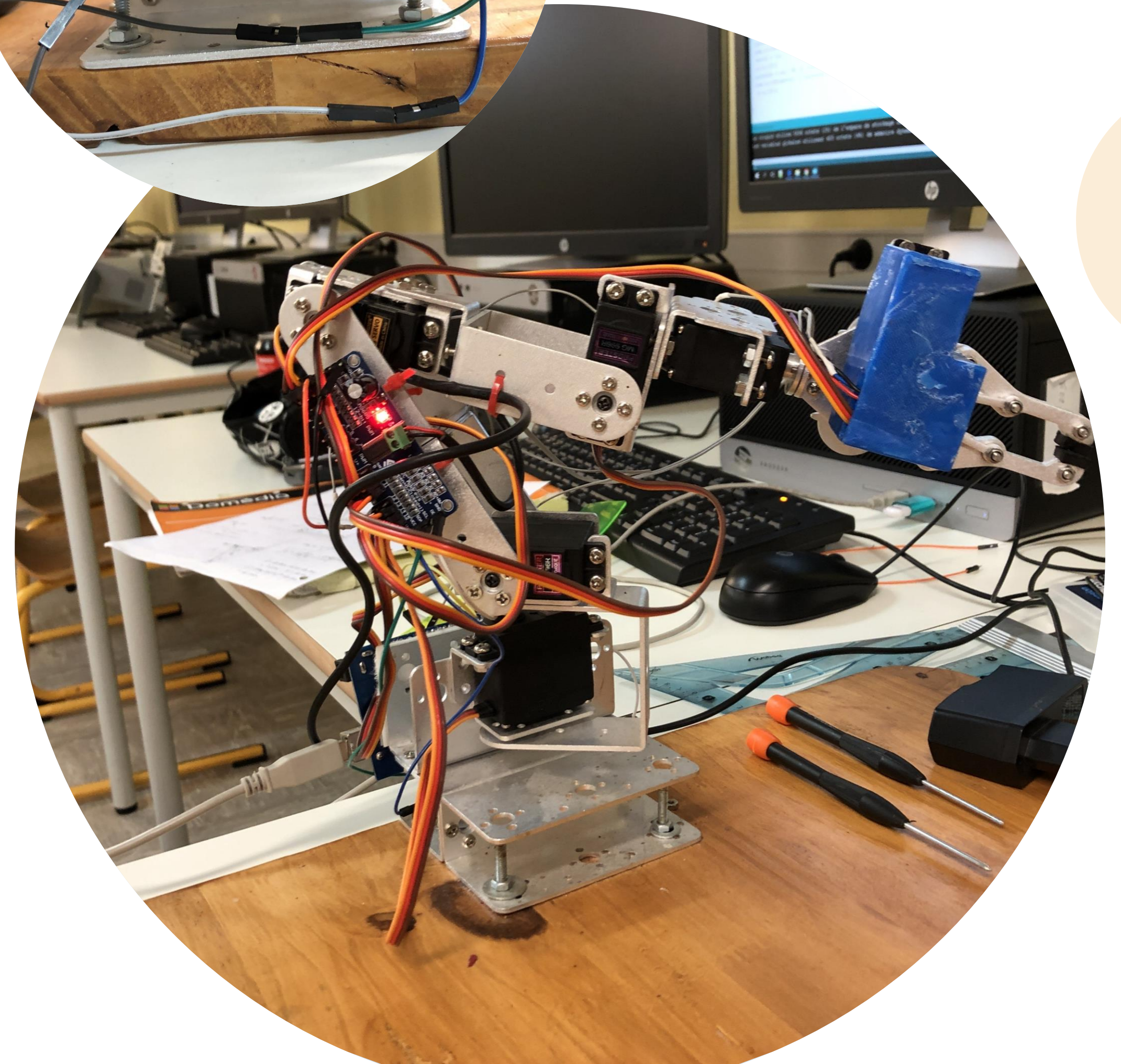
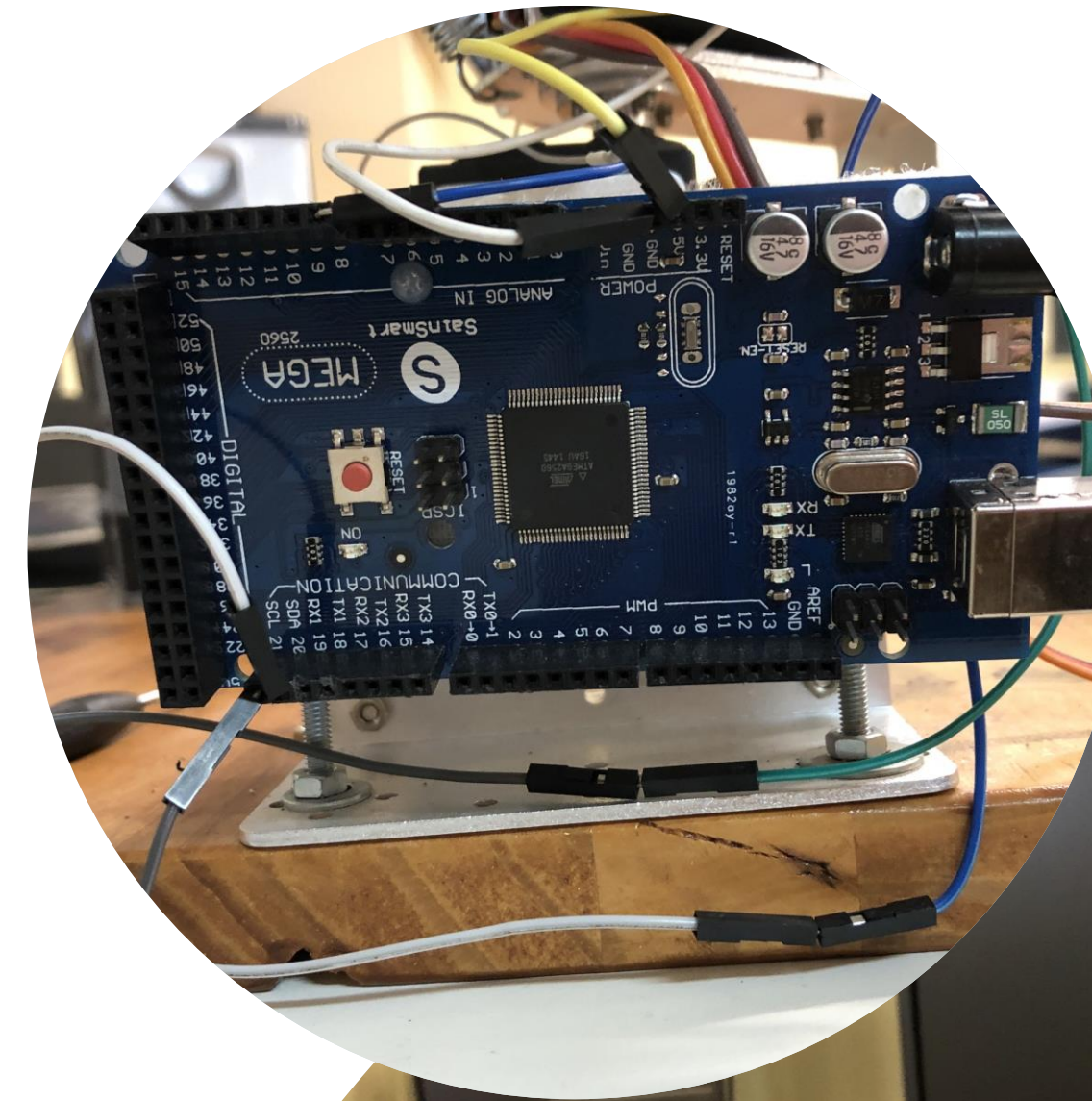


JustThinkIT

Projet SI 2020 – Quentin PETIT





Introduction

Présentation globale du projet, Problématique,
étude du besoin...

Introduction

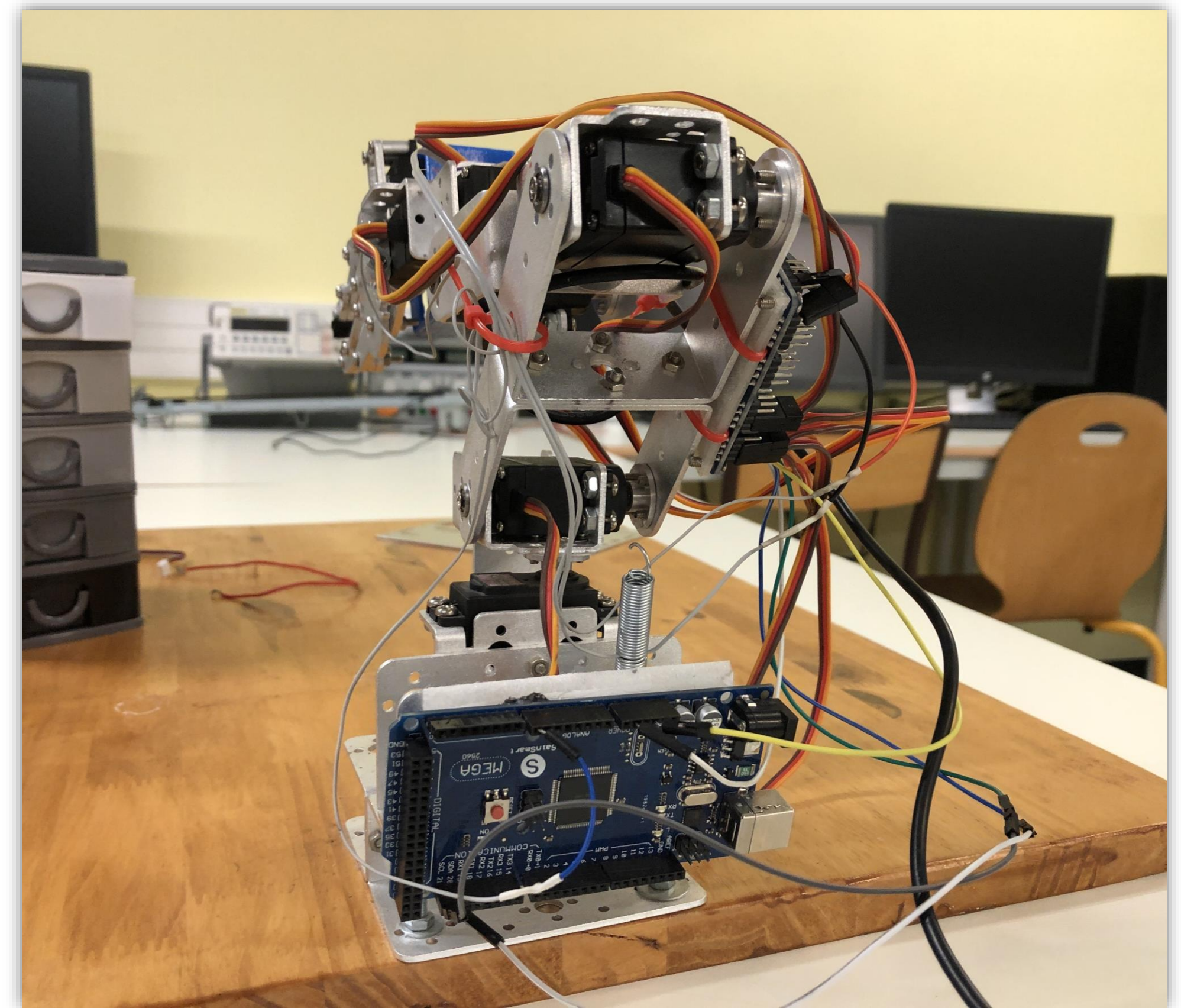
Présentation globale du projet

Objectif:

Piloter **un bras robotisé** à l'aide d'un casque NeuroSky mesurant **les ondes cérébrales**

Problématique

Comment aider **une personne** souffrant d'un handicap moteur à acquérir **plus d'autonomie** ?

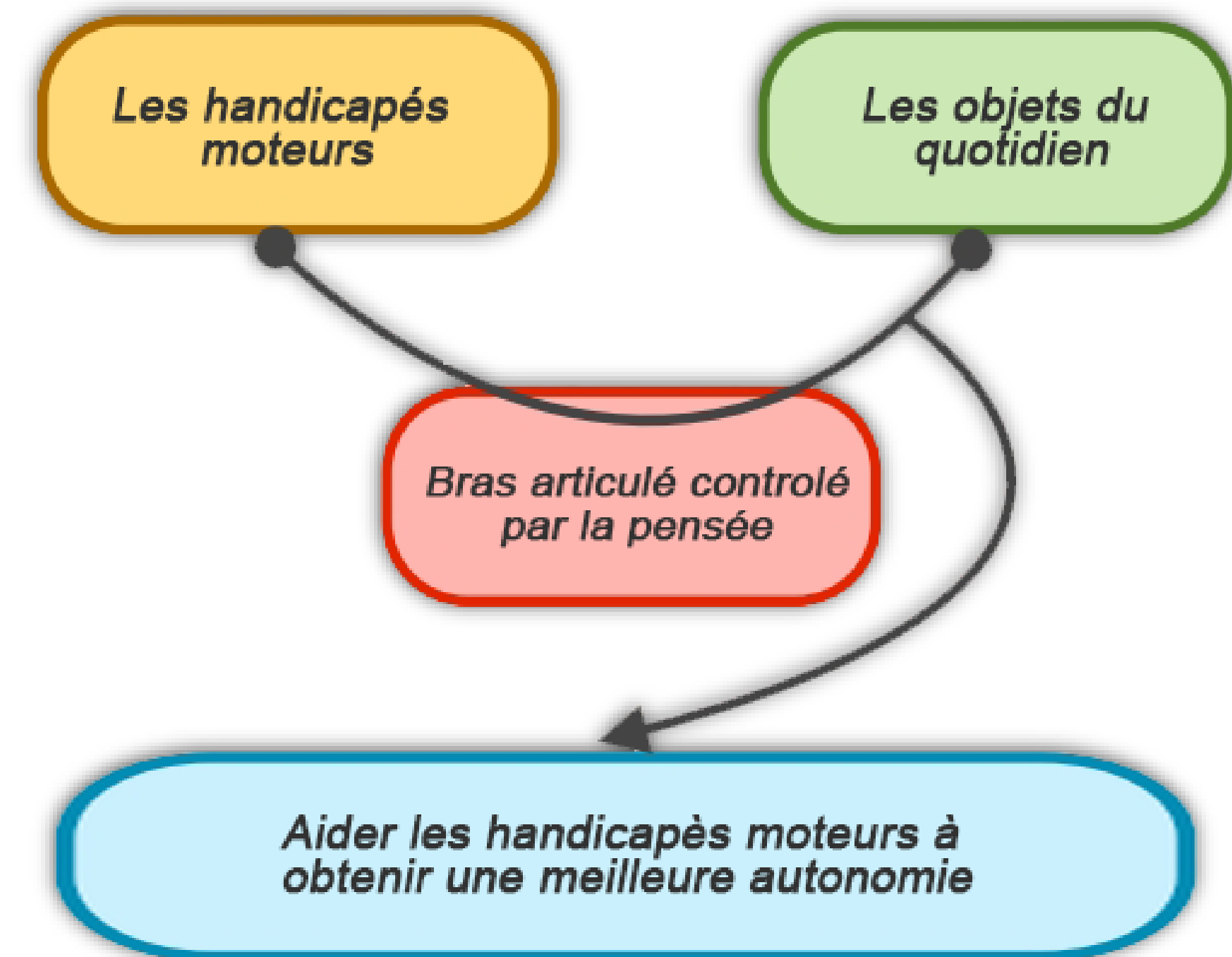


Introduction

Etude du besoin

Equipements du prototype:

- 6 Servomoteurs pour le bras articulé
- Carte en I2C PCA9685 pour commander les Servo
- Cartes Programmables (Arduino, Pycom)
- Piles pour l'alimentation du casque
- Batterie pour l'alimentation du bras
- Librairie PWM, Sklearn..





Introduction

Problématique individuelle

Abel

Comment avoir un déplacement du bras
le plus fidèle possible à la demande
numérique ?

Quentin

Comment traduire les informations
transmises par le casque pour
ordonner les déplacements ?

Elodie

Comment déplacer le bras sur les axes
X,Y et Z de façon uniforme ?





Partie 1: Pilotage du bras

Comment avoir un déplacer du bras le plus fidèle
possible à la demande numérique ?

Partie 1: Pilotage du bras

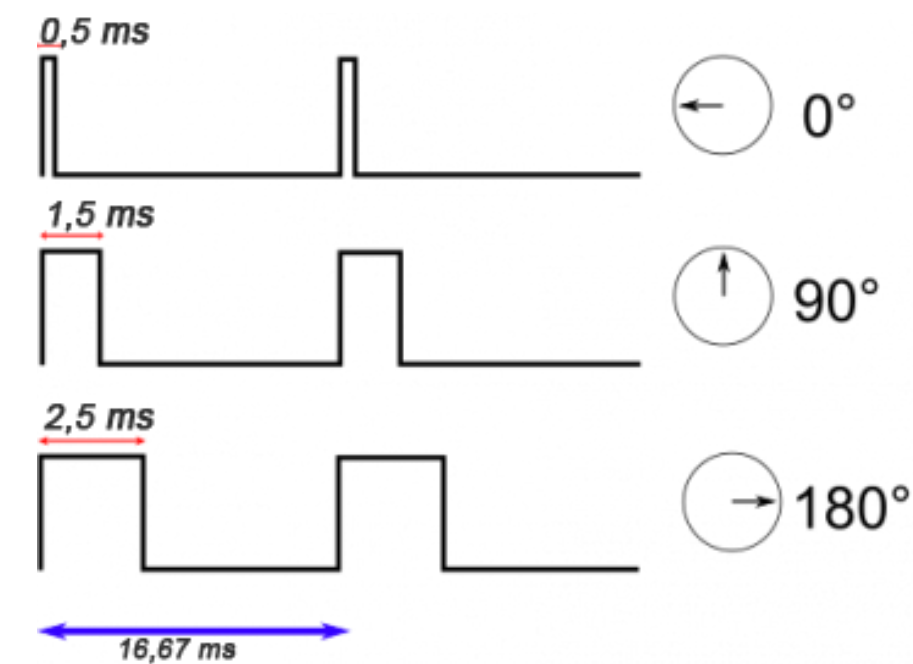
Protocole d'expérimentation pour déterminer les impulsions minimales et maximales

Comment fonctionne le Servomoteur ?

- Rapport cyclique: $\text{Toff} = 4096 * a$ (avec $a = \text{ms}/16,67$)

- $\text{Toff}_{\text{min}} = 0.5/16.67 * 4096 = 123$

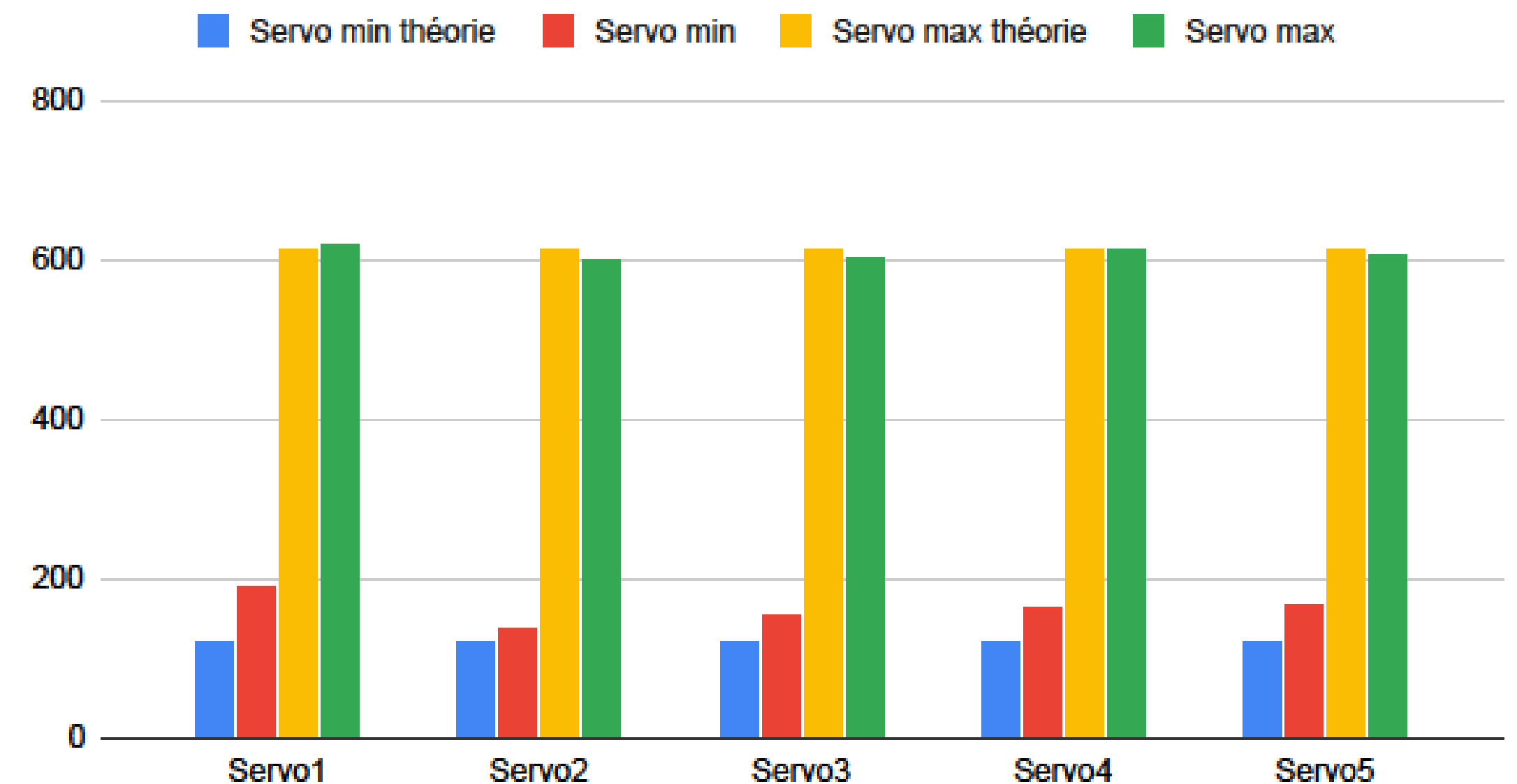
- $\text{Toff}_{\text{max}} = 2.5/16.67 * 4096 = 614$



Etapes de la détermination?

- 1) Débuter avec les valeurs théoriques calculées (123,614)
- 2) Constater les résultats et ajuster les valeurs si nécessaire
- 3) Faire de même avec les servomoteurs restants
- 4) Comparer avec les valeurs théoriques

Comparaison du rapport cyclique entre théorie et pratique



Partie 1: Pilotage du bras

Faire bouger le bras à l'aide de Servomoteurs

Code Arduino pour le déplacement d'un servo moteur

Déclaration des variables et initialisation de la fréquence

Deux fonctions qui permettent le contrôle du bras

- **positionInitiale**: mettre le bras en position de départ
- **defPosition**: déterminer une longueur d'impulsions selon l'angle prédéfini (PWM)

pulseLen qui permet de convertir l'angle en impulsions

pwm.setPWM qui permet d'envoyer l'information

```
int servo;
int pulseLen;

void setup() {
  Serial.begin(9600);
  pwm.begin();
  pwm.setPWMFreq(60);
}

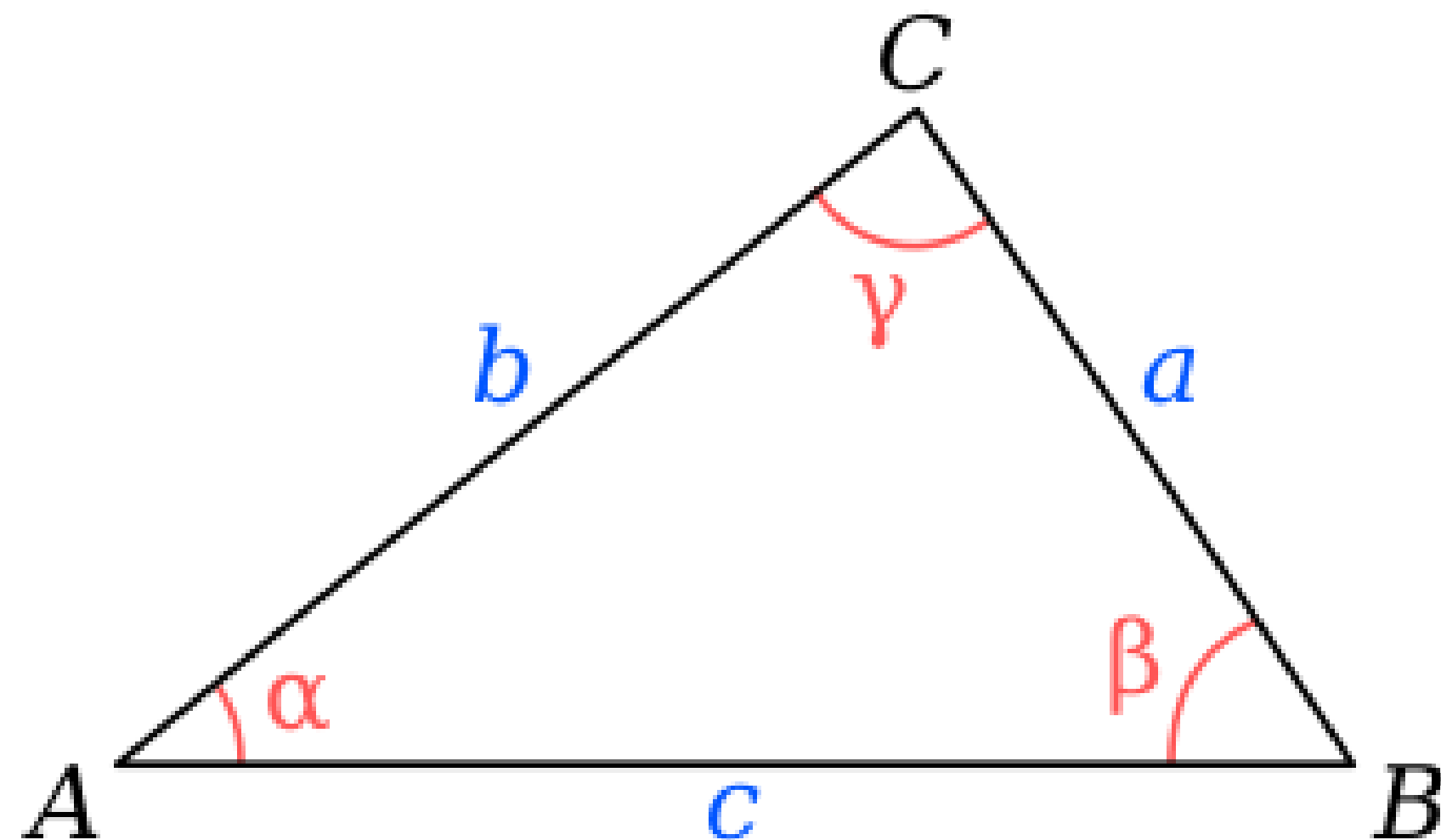
void loop() {
  positionInitiale();
}

void positionInitiale() {
  defPosition(90, 15, SERVOMIN15, SERVOMAX15);
  defPosition(125, 14, SERVOMIN14, SERVOMAX14);
  defPosition(0, 13, SERVOMIN13, SERVOMAX13);
  defPosition(90, 11, SERVOMIN11, SERVOMAX11);
}

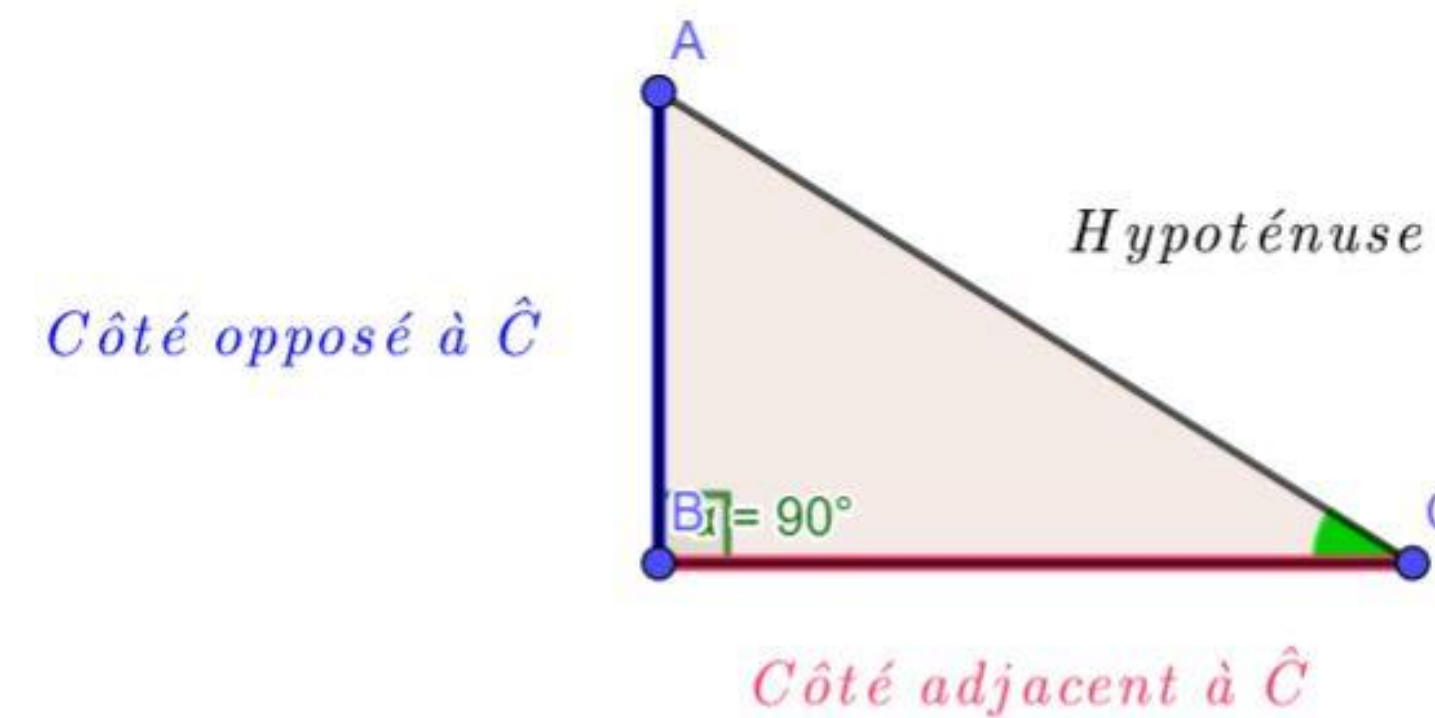
void defPosition(int degree, int servo, int servomin, int servomax) {
  pulseLen= map( degree, 0, 180, servomin, servomax );
  pwm.setPWM(servo, 0, pulseLen);
  delay(15);
}
```


Partie 1: Pilotage du bras

Rappel trigonométrie & AlKashi



$$\begin{cases} a^2 = c^2 + b^2 - 2 \cdot c \cdot b \cdot \cos(\alpha) \\ b^2 = c^2 + a^2 - 2 \cdot c \cdot a \cdot \cos(\beta) \\ c^2 = b^2 + a^2 - 2 \cdot b \cdot a \cdot \cos(\gamma) \end{cases}$$



$$\text{Sinus } \hat{C} = \frac{\text{longueur du côté opposé à } \hat{C}}{\text{longueur de l'hypoténuse}}$$

$$\text{Cosinus } \hat{C} = \frac{\text{longueur du côté adjacent à } \hat{C}}{\text{longueur de l'hypoténuse}}$$

$$\text{Tangente } \hat{C} = \frac{\text{longueur du côté opposé à } \hat{C}}{\text{longueur du côté adjacent à } \hat{C}}$$

Partie 1: Pilotage du bras

Calcul d'angle à fournir pour les Servomoteurs

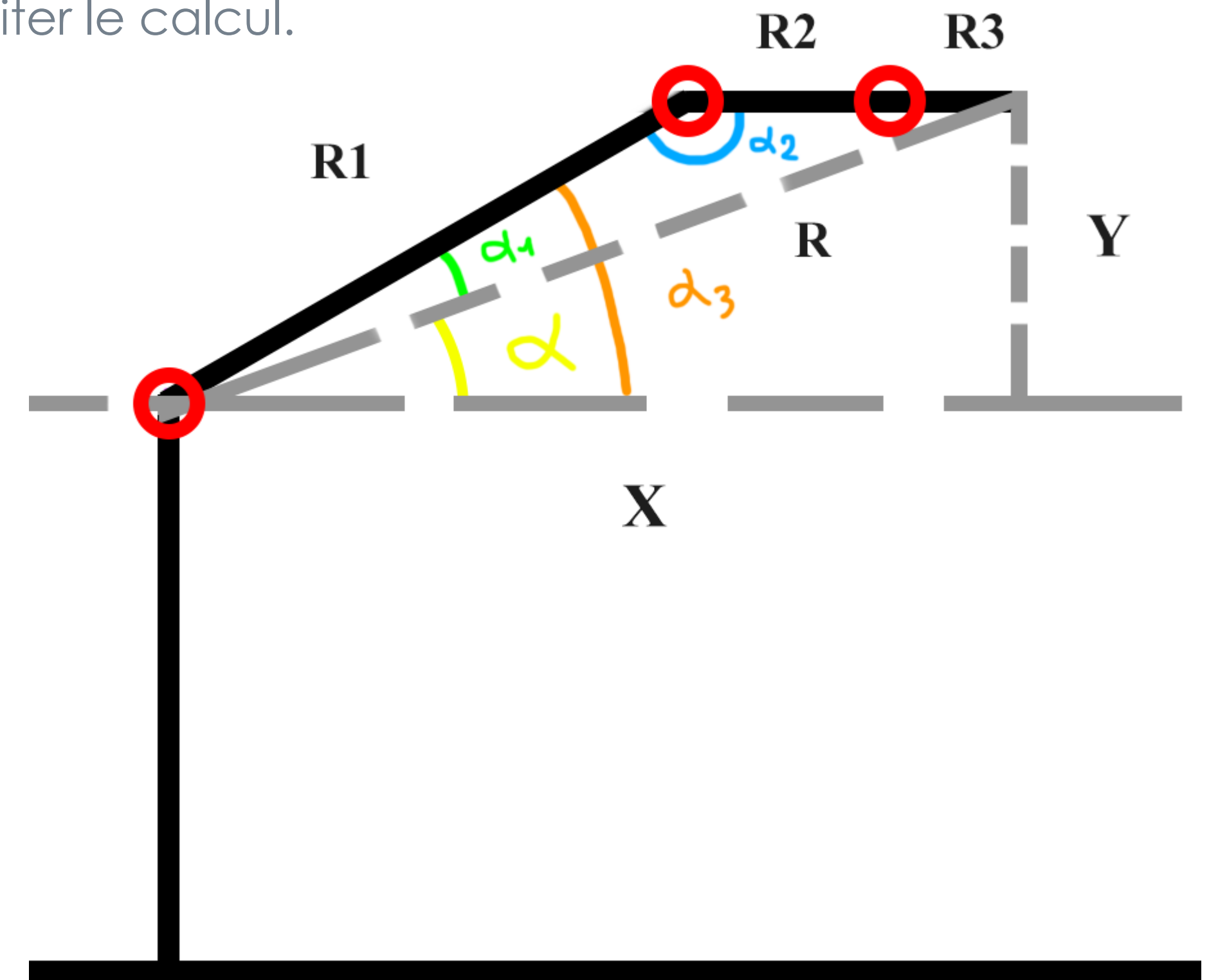
A l'aide d'Al Kashi, on peut:

- Déterminer α_3 et α_2 à l'aide de la trigonométrie et du théorème d'Al Kashi
- En supposant le dernier servomoteur toujours parallèle au sol pour faciliter le calcul.

$$R = \sqrt{X^2 + Y^2} \quad \alpha_3 = \alpha + \alpha_1$$

$$\alpha = \tan^{-1}\left(\frac{Y}{X}\right) \quad \alpha_1 = \cos^{-1}\left(\frac{(R_2 + R_3)^2 - R_1^2 - R^2}{-2R_1 \cdot R}\right)$$

$$\alpha_2 = \cos^{-1}\left(\frac{R^2 - R_1^2 - R_2^2 - R_3^2}{-2R_1 \cdot R_2 \cdot R_3}\right)$$





Partie 1: Pilotage du bras

Bouger le bras selon 4 indications

CODE CALCUL D'ANGLE POUR LE BRAS SELON DROITE

GAUCHE OU RIEN



Partie 2: Traduction des ondes

Comment traduire les informations transmises par le
casque pour ordonner les déplacements ?

Partie 2: Traduction des ondes

Récupération de la trame par le module HC-05 bluetooth

Paramètres à implémenter

AT+UART=« 57600 »

AT+ROLE=« 1 »

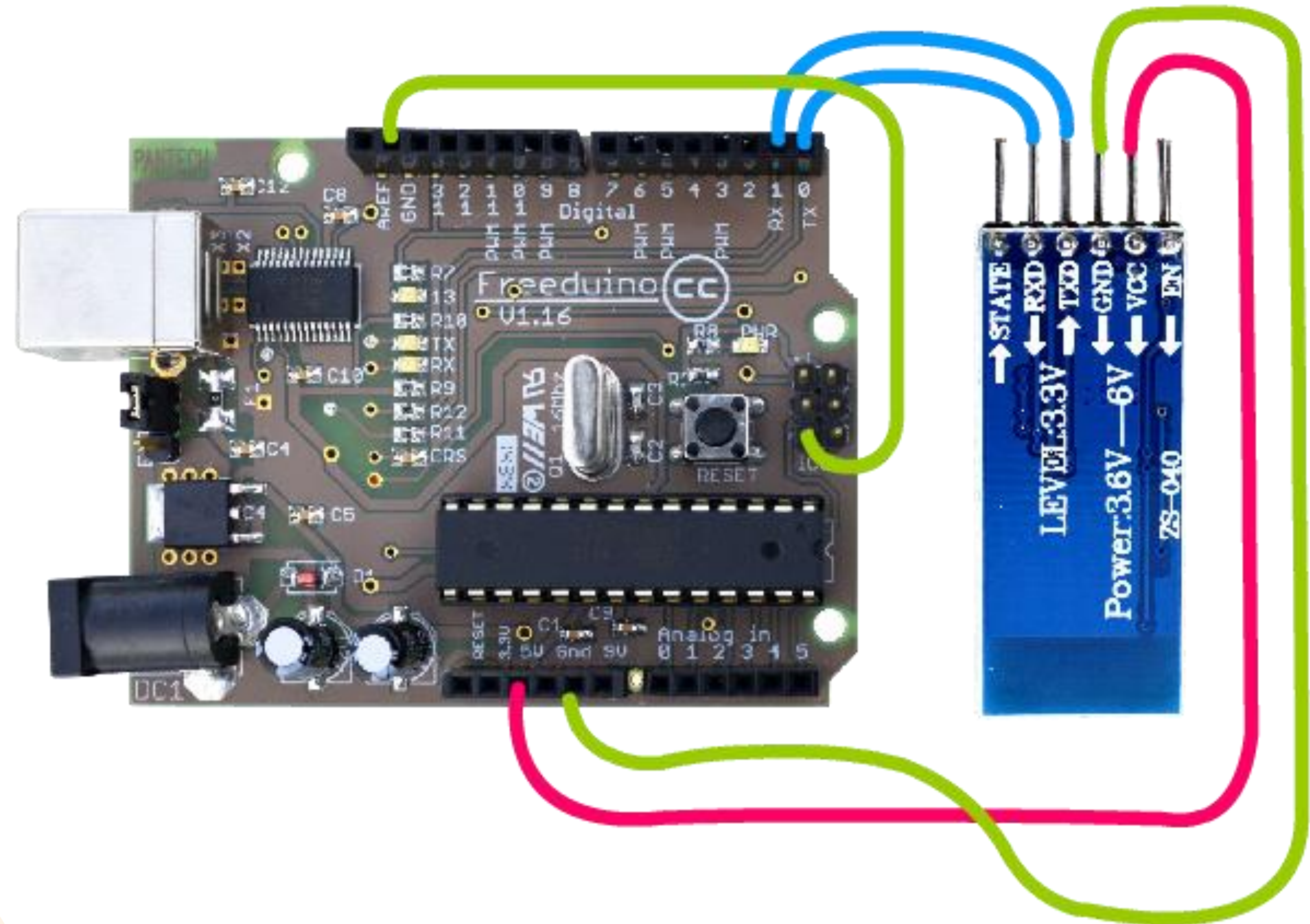
AT+PSWD=« 1234 »

AT+BIND=« Mac Adress »

AT+CMODE=« 1 »

```
import machine

uart1 = machine.UART(1, 57600)
while True:
    if (uart1.any() > 0):
        print(uart1.read())
```



Partie 2: Traduction des ondes

Analyse de la trame: les différentes valeurs à recevoir

- POOR SIGNAL: sur un octet (de 0-200), qualité du signal, 200: électrodes non en contact
- MEDITATION: sur un octet (de 0-100), niveau de calme ou de relaxation mental
- ATTENTION: sur un octet (de 0-100), niveau de concentration ou d'activité mentale
- EGG POWER: sur 4 octets, 8 types de bandes de fréquences EEG (alpha, bêta, gamma..)
- EYE BLINK STRENGTH: sur un octet (de 0-100), la force de clignement des yeux



Partie 2: Traduction des ondes

Analyse de la frame: le fonctionnement

Une frame d'une taille maximale de $1+1+1+169+1 = 173$ octets

[SYNC]	[SYNC]	[PLENGTH]	[PAYLOAD...]	[CHKSUM]
^^^^^^^^(Header)^^^^^^^^			^(Payload)^^	^(Checksum)^

0x02	-	POOR_SIGNAL Quality (0-255)
0x03	-	HEART_RATE (0-255) Once/s on EGO.
0x04	-	ATTENTION eSense (0 to 100)
0x05	-	MEDITATION eSense (0 to 100)
0x06	-	8BIT_RAW Wave Value (0-255)
0x07	-	RAW_MARKER Section Start (0)

0x81	32	EEG_POWER: eight big-endian 4-byte IEEE 754 floating point values representing delta, theta, low-alpha high-alpha, low-beta, high-beta, low-gamma, and mid-gamma EEG band power values
------	----	--

Exemple de frame type:

[0]:	0xAA	// [SYNC]
[1]:	0xAA	// [SYNC]
[2]:	0x08	// [PLENGTH] (payload length) of 8 bytes
[3]:	0x02	// [CODE] POOR_SIGNAL Quality
[4]:	0x20	// Some poor signal detected (32/255)
[5]:	0x01	// [CODE] BATTERY Level
[6]:	0x7E	// Almost full 3V of battery (126/127)
[7]:	0x04	// [CODE] ATTENTION eSense
[8]:	0x12	// eSense Attention level of 18%
[9]:	0x05	// [CODE] MEDITATION eSense
[10]:	0x60	// eSense Meditation level of 96%
[11]:	0xE3	// [CHKSUM] (1's comp inverse of 8-bit Payload sum of 0x1C)

Partie 2: Traduction des ondes

Analyse de la trame: triage de la liste

Plusieurs étapes:

- 1) *Vérification de la sync*
- 2) *Stocker les données*
- 3) *Trier les données*
- 4) *Afficher les données*
- 5) *Utilisation des données*

```
Casque = NeuroSky()

while True:
    Casque.GetUsefullData()
    print(*Casque.payloadData, sep=", ")
```

```
import pycom
import utime
import machine

class NeuroSky:

    def __init__(self):
        self.payloadData = []
        self.uart1 = machine.UART(1, 57600)

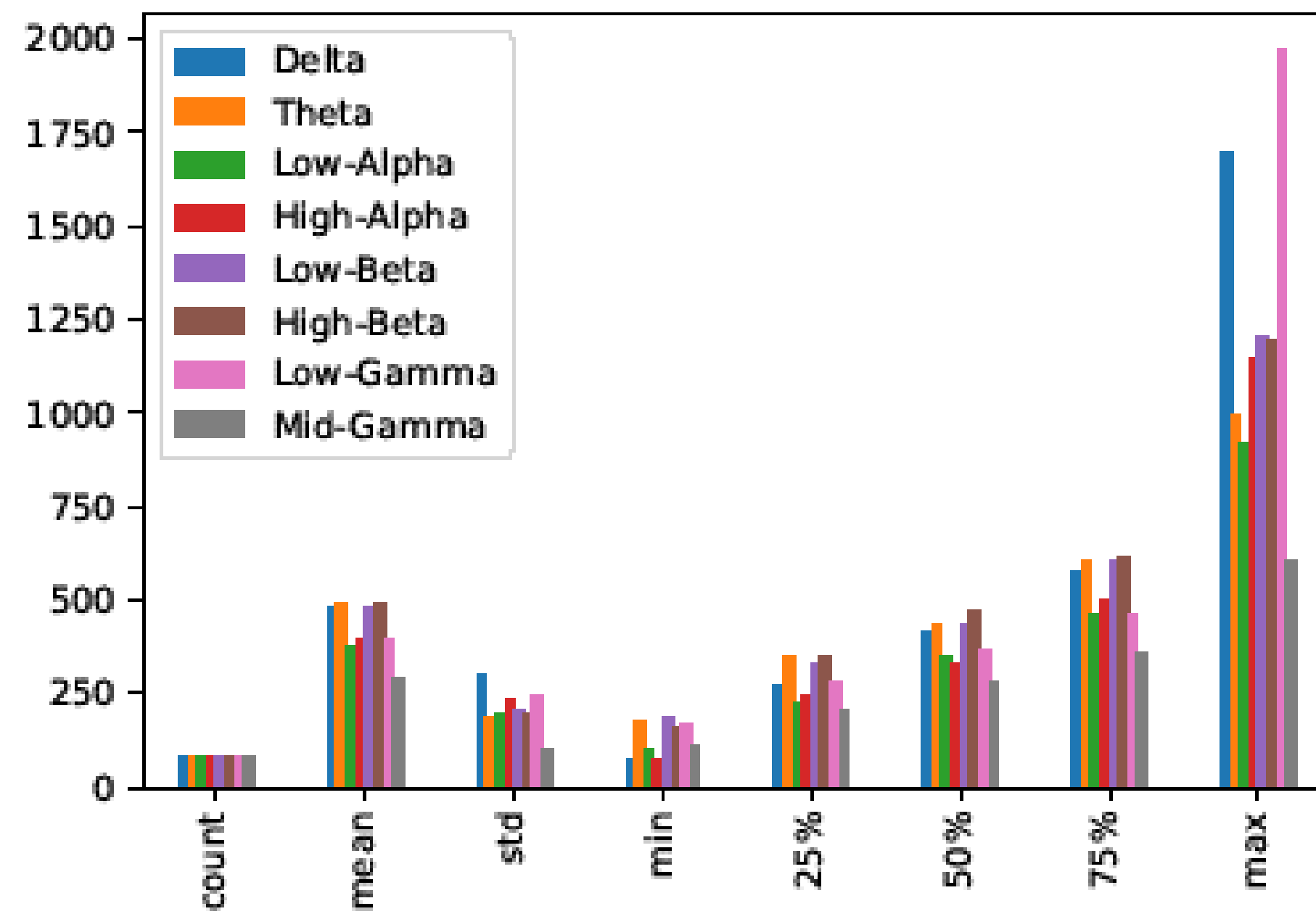
    def ReadOneByte(self):
        while self.uart1.any()==0:
            utime.sleep_us(1)
        return ord(self.uart1.read(1))

    def GetUsefullData(self):
        if self.ReadOneByte() == 170:
            if self.ReadOneByte() == 170:
                self.payloadData = []
                self.generatedChecksum = 0
                for i in range (self.ReadOneByte()):
                    self.payloadData.append(self.ReadOneByte())
                    self.generatedChecksum += self.payloadData[i]
                if self.ReadOneByte() > 4:
                    self.poorQuality = self.payloadData[1]
                    self.attention = self.payloadData[29]
                    self.meditation = self.payloadData[31]
                    self.delta = self.payloadData[4] * 100 + self.payloadData[5]*10 + self.payloadData[6]
                    self.theta = self.payloadData[7] * 100 + self.payloadData[8]*10 + self.payloadData[9]
                    self.lowAlpha = self.payloadData[10] * 100 + self.payloadData[11]*10 + self.payloadData[12]
                    self.highAlpha = self.payloadData[13] * 100 + self.payloadData[14]*10 + self.payloadData[15]
                    self.lowBeta = self.payloadData[16] * 100 + self.payloadData[17]*10 + self.payloadData[18]
                    self.highBeta = self.payloadData[19] * 100 + self.payloadData[20]*10 + self.payloadData[21]
                    self.lowGamma = self.payloadData[22] * 100 + self.payloadData[23]*10 + self.payloadData[24]
                    self.midGamma = self.payloadData[25] * 100 + self.payloadData[26]*10 + self.payloadData[27]
                    self.payloadData = [self.delta, self.theta, self.lowAlpha, self.highAlpha, self.lowBeta, self.highBeta, self.lowGamma, self.midGamma]
```

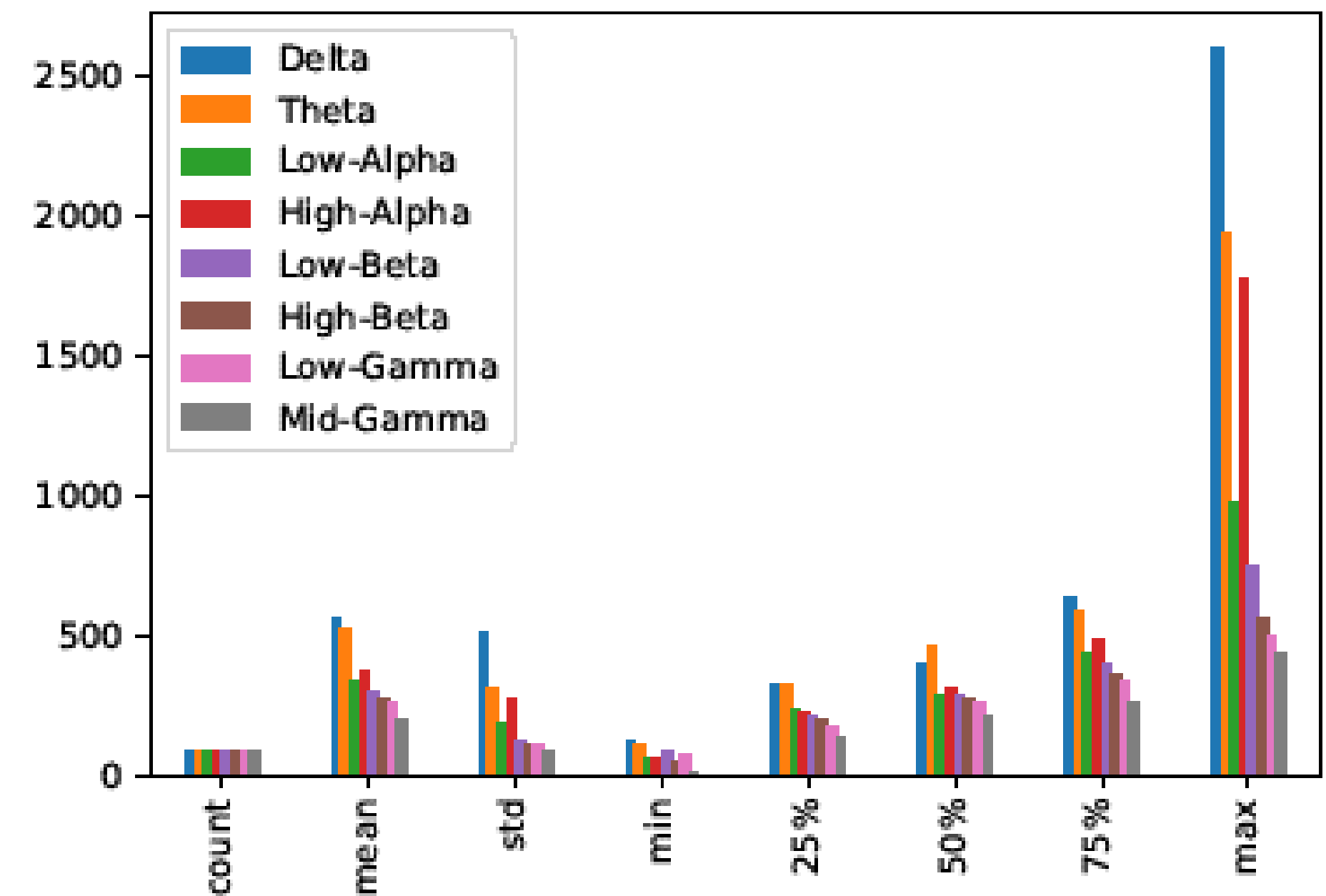
Partie 2: Traduction des ondes

Les dispersions des 8 ondes selon la pensée
(échantillon de 200 mesures)

Pensée à gauche



Pensée à droite



Ecart expérimental entre une pensée à gauche et à droite

Partie 2: Traduction des ondes

Différentes options pour classer les patterns

MiniSom

Carte auto-organisée, type de réseau neuronal artificiel qui est capable de convertir des relations statistiques complexes et non linéaires entre des éléments de données à haut dimension en relations géométriques simples.

-> Trop de faux positif, et peu adapté

MLPClassifier

Algorithme d'apprentissage supervisée qui apprend à l'aide d'une fonction par une formation

KNeighborsClassifier

Classification K-NN: Pour estimer la sortie associée à une nouvelle entrée x , la méthode des k plus proches voisins consiste à prendre en compte (de façon identique) les k échantillons d'apprentissage dont l'entrée est la plus proche de la nouvelle entrée x , selon une distance à définir.

Par exe

Partie 2: Traduction des ondes

Création du KNeighborsClassifier

- Importations des librairies
- Importation du fichier excel
- Affichage des données importées
- Création du model
- Déclaration des entrées et sorties pour le KNN
- Entraînement du model
- Taux de réussite

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
```

```
data = pd.read_excel('data.xlsx')
```

```
data.head()
```

	Classe	Delta	Theta	Low-Alpha	High-Alpha	Low-Beta	High-Beta	Low-Gamma	Mid-Gamma
0	1	524	504	357	75	469	481	259	254
1	1	355	154	445	538	416	221	351	218
2	1	732	494	729	228	341	273	282	102
3	1	472	351	282	545	466	284	272	183
4	1	355	776	181	368	281	195	85	127

```
model = KNeighborsClassifier(3)
```

```
y = data['Classe']
```

```
X = data.drop('Classe', axis=1)
```

```
model.fit(X,y)
```

```
KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski',
                     metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=3, p=2,
                     weights='uniform')
```

```
model.score(X,y)
```

```
0.8214285714285714
```

Partie 2: Traduction des ondes

Exportation du KNeighborsClassifier

Utilisation de Pickle, une librairie qui permet d'exporter les réseaux de neurones pour pouvoir les réimporter n'importe d'où. Dans notre cas, sur la pycom

```
Entrée [139]: import pickle
```

```
Entrée [140]: knnPickle = open('knnpickle_file', 'wb')
```

```
Entrée [141]: pickle.dump(model, knnPickle)
```

```
Entrée [142]: loaded_model = pickle.load(open('C:\\Users\\Quentin\\knnpickle_neurosky', 'rb'))
```


Partie 2: Traduction des ondes

Exportation du KNeighborsClassifier

- Importation des librairies
- Déclaration de l'onde à classer (x)
- Importation du model via Pickle
- Appel de la fonction de prédiction
- Afficher l'endroit où l'on pense

```
"""
Created on Tue Apr 28 18:28:12 2020

@author: Quentin
"""

import pickle
import numpy as np

x = np.array([946,1228,905,239,109,315,105,1806]).reshape(1,8)

knnmodel = pickle.load(open('knnpickle_neurosky', 'rb'))

knnmodel.predict(x)

print(knnmodel.predict(x))
if knnmodel.predict(x) == 0:
    print('Vous pensez à gauche')
elif knnmodel.predict(x) == 1:
    print('Vous pensez à droite')
else:
    print('Vous ne pensez à rien')
print(knnmodel.predict_proba(x))
print('[gauche, droite, rien]')
```

Partie 2: Traduction des ondes

Utilisation du KNeighborsClassifier et alternative

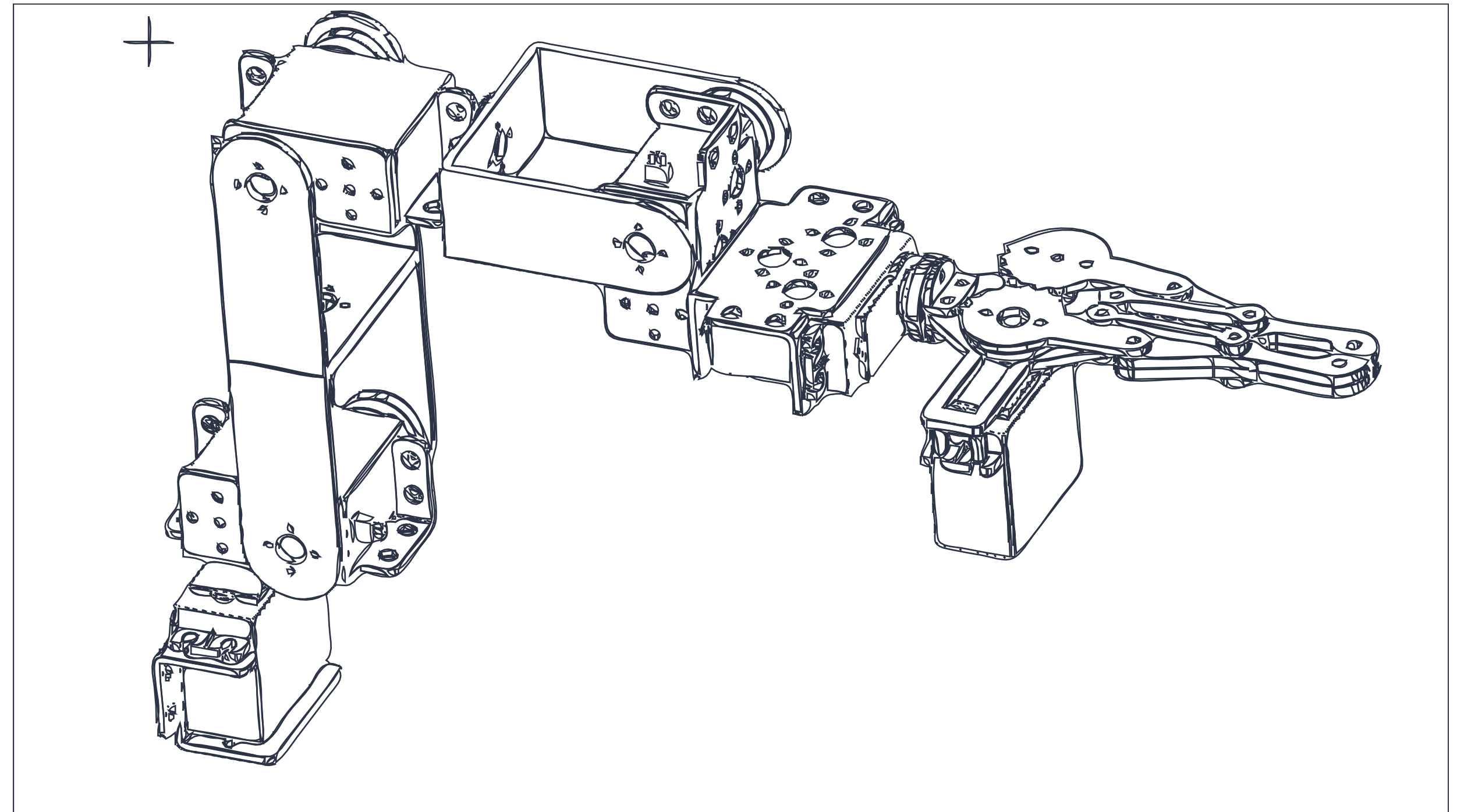
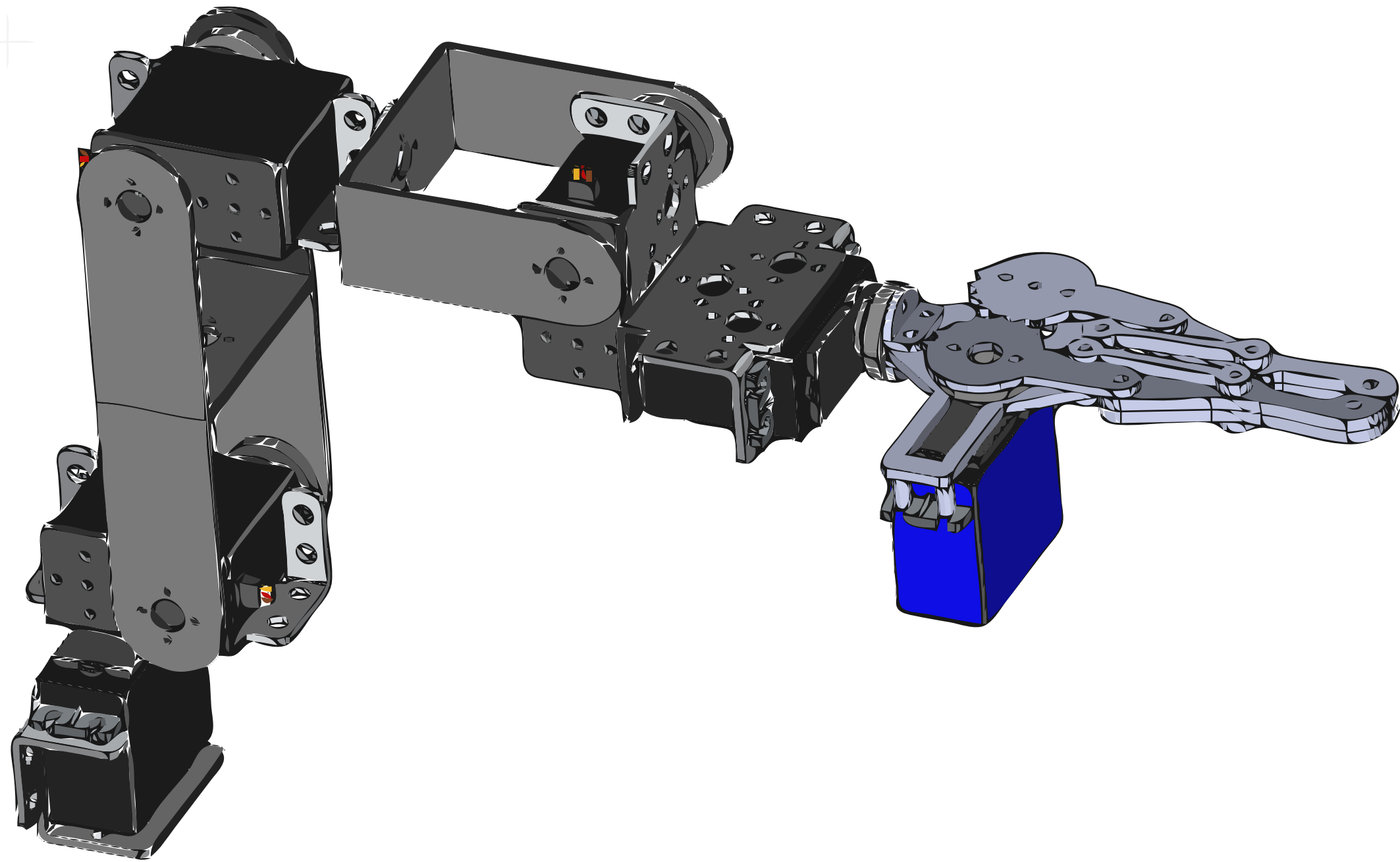


Partie 3: Gestion du bras

Comment déplacer le bras sur les axes X,Y et Z de
façon uniforme ?

Partie 3: Gestion du bras

Modélisation du bras sous SolidWorks



Partie 3: Gestion du bras

Inertie du bras robotisé

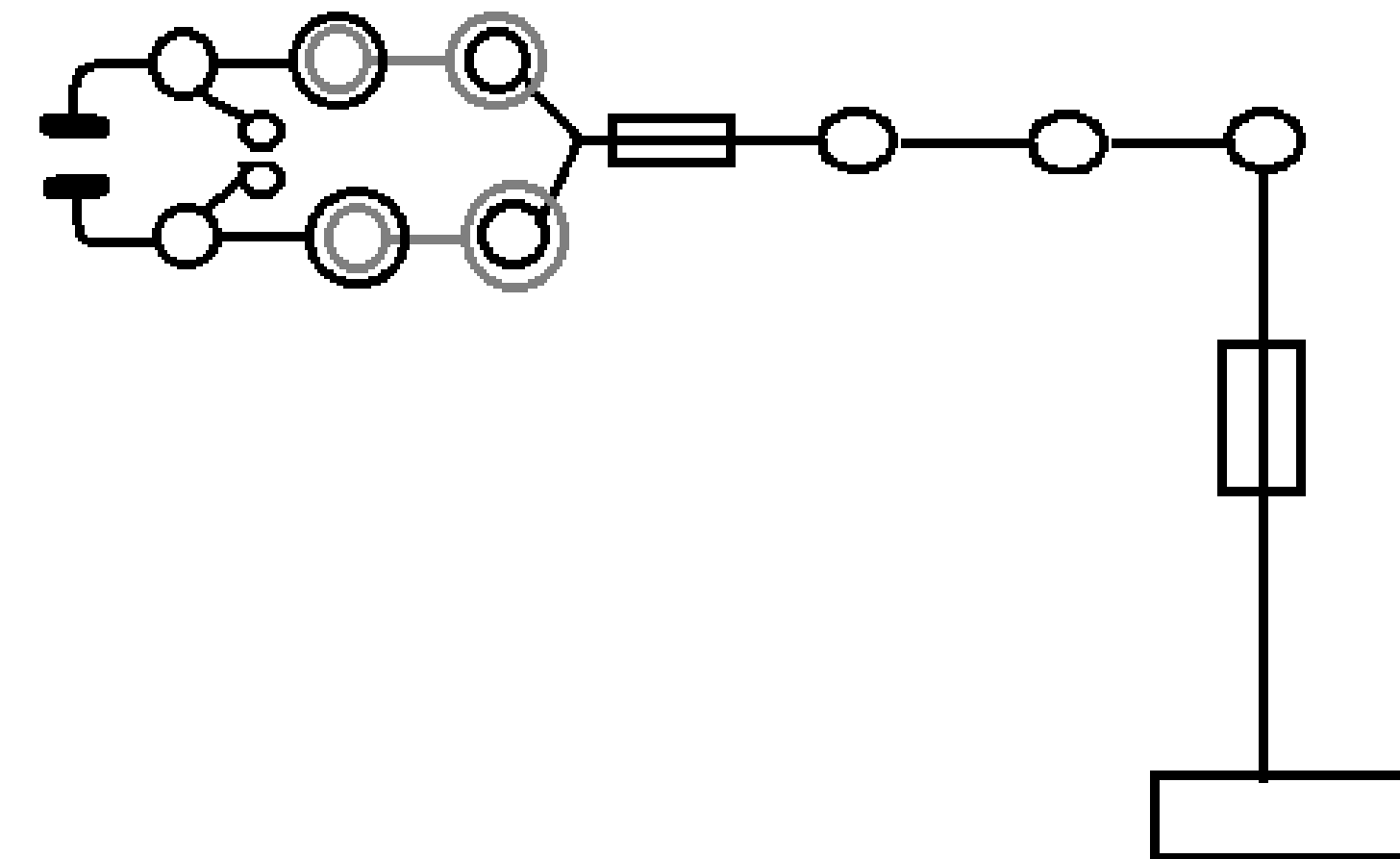
Différentes solutions concernant l'inertie du bras

- Amortisseurs mécaniques
- Compensation via un code informatique

On optera donc pour la solution informatique:

- Facilement réglable grâce aux impulsions
- Non coûteuse

Schéma cinématique du bras.



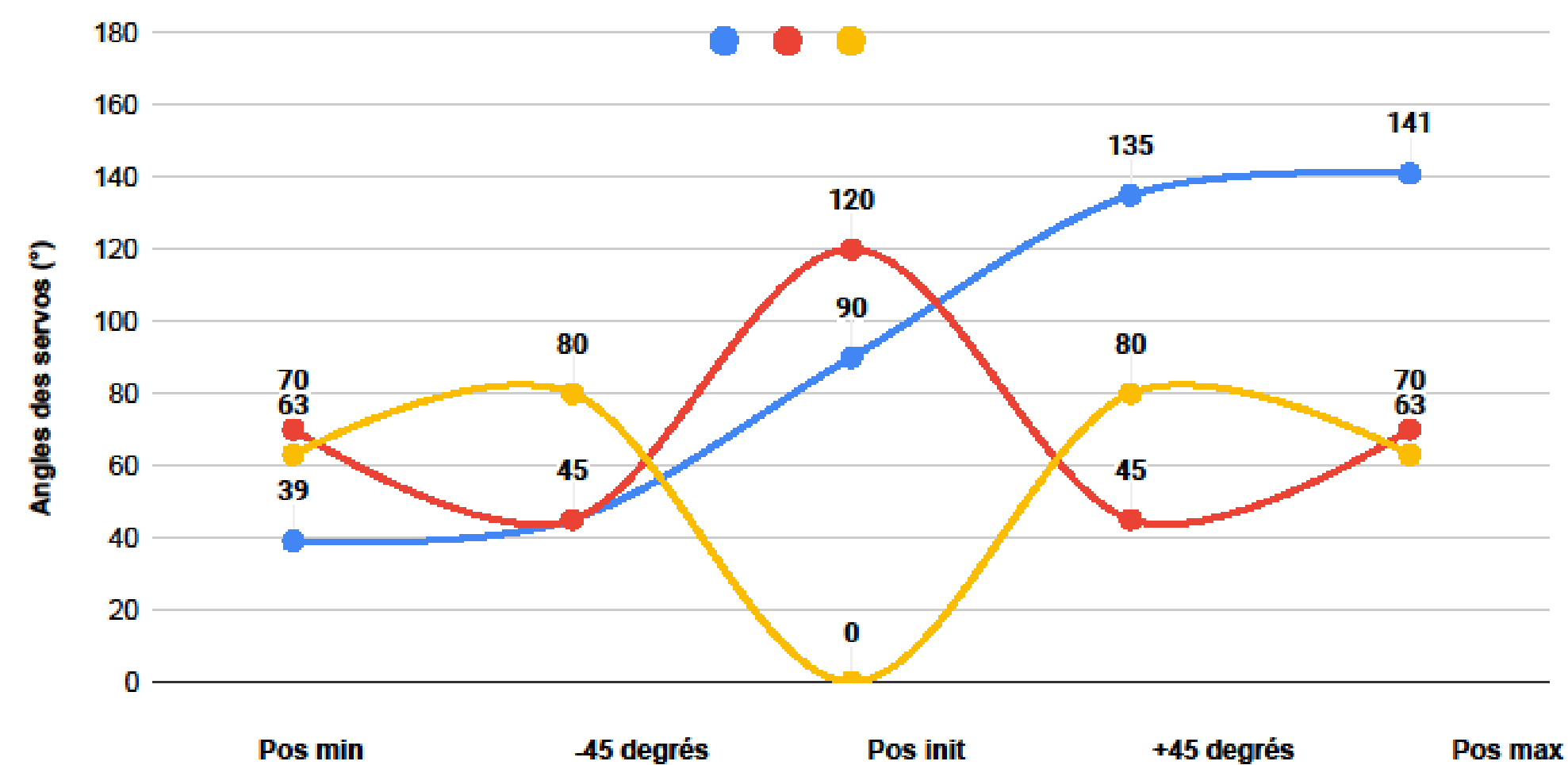
Partie 3: Gestion du bras

Consommation électrique

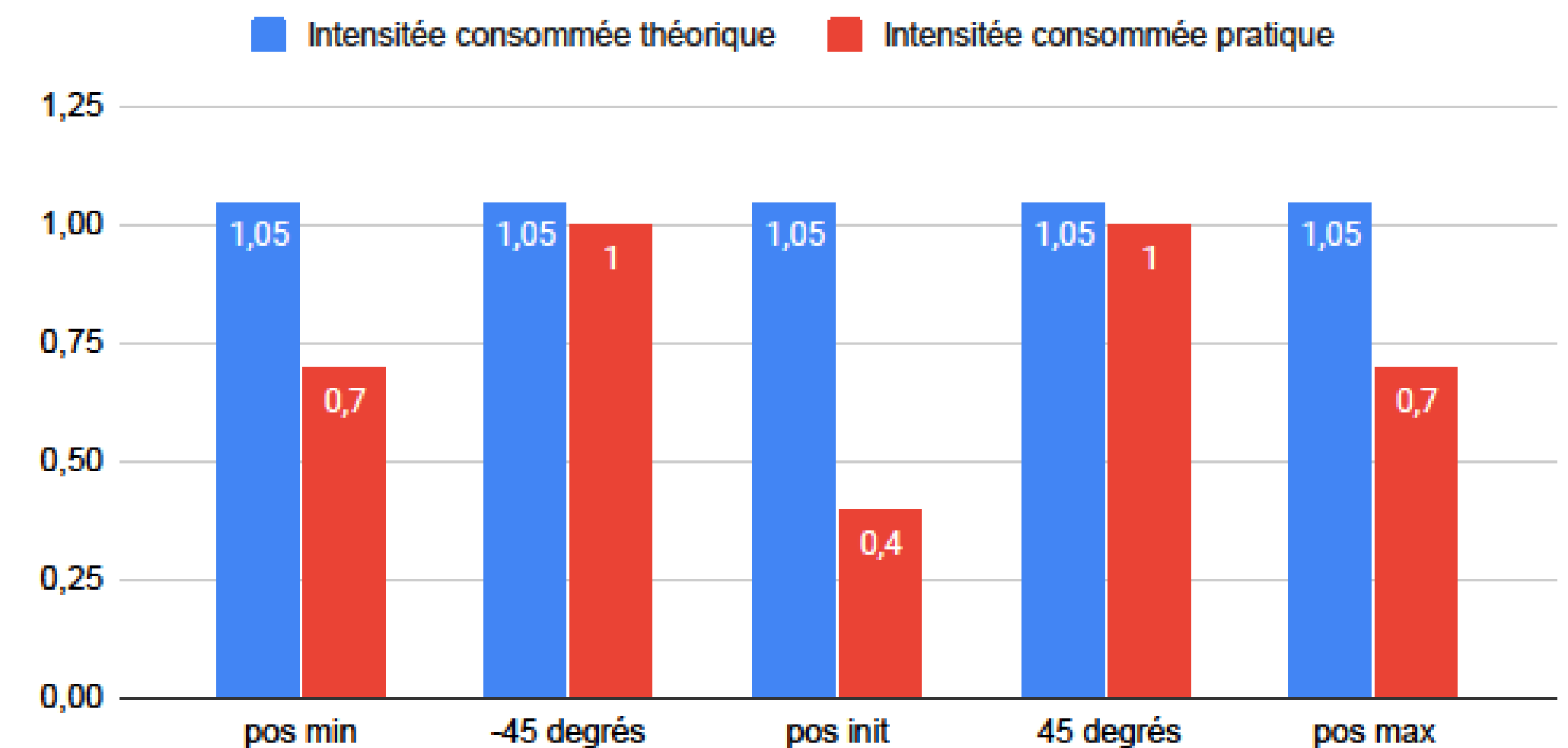
Etudes expérimentales de la consommation électrique

- Calculer au préalable les valeurs théoriques (en bleu)
- Relever les valeurs pratiques avec un multimètre selon la position du bras

Positions du bras en fonction des angles



Intensité consommée théorique et Intensité consommée pratique

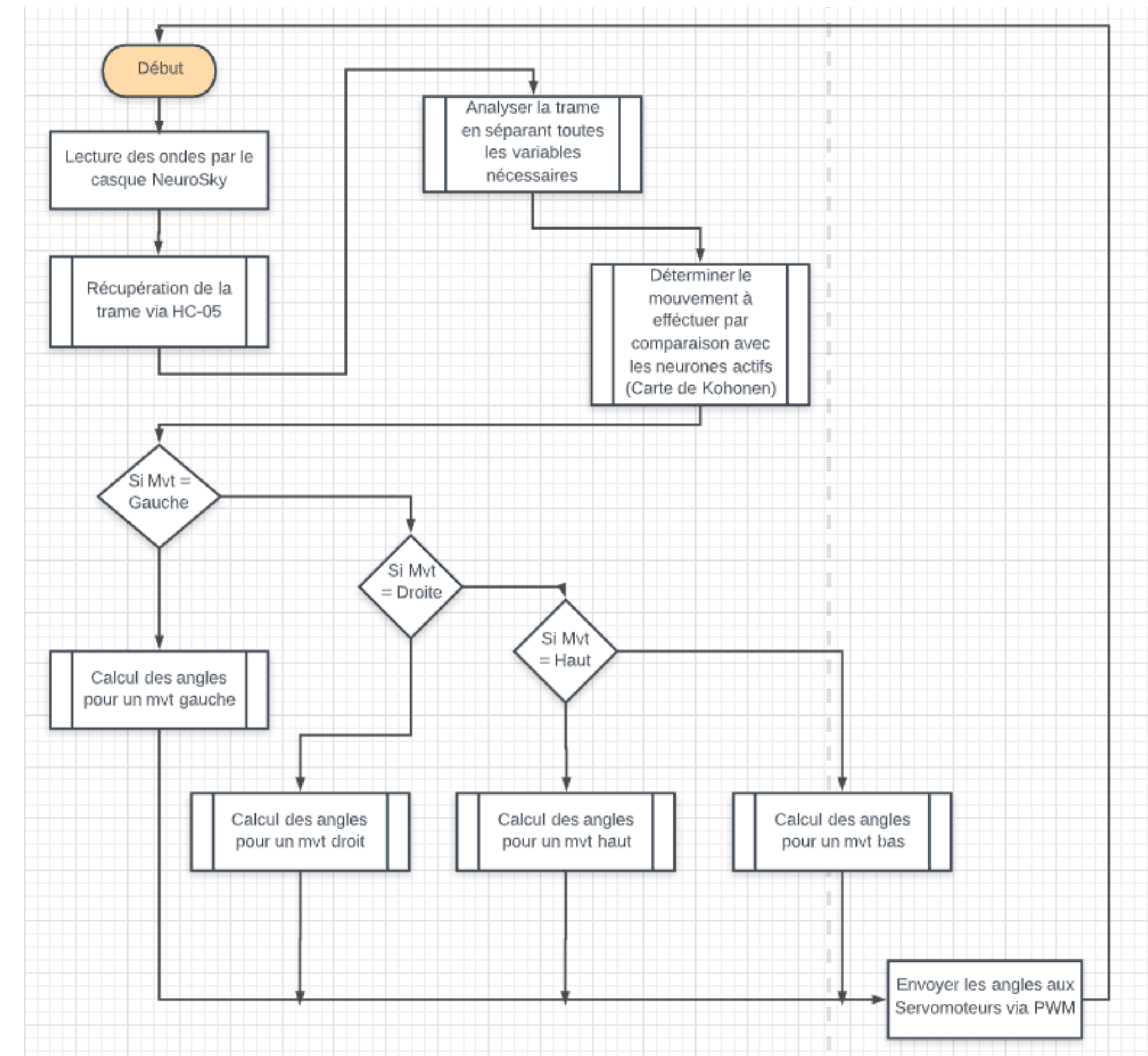


Partie 3: Gestion du bras

Fonctionnement global du projet

Différentes étapes majeurs du projet

- Récupérer les ondes cérébrales (EEG)
- Organiser & traiter ces ondes EEG
- Trouver le modèle le plus ressemblant à la pensée
- Calculer les angles à fournir aux Servomoteurs
- Envoyer les angles aux Servomoteurs





Conclusion

Réponse aux problématiques, poursuite...

Conclusion

Réponses aux problématiques

Comment avoir un déplacement du bras le plus fidèle possible à la demande numérique ?

A l'aide d'Al Kashi, nous avons pu facilement déterminer les angles à fournir aux Servomoteurs pour correspondre au mieux à la pensée initiale.

Comment traduire les informations transmises par le casque pour ordonner les déplacements ?

Grâce au système KNN, nous avons pu créer une intelligence artificielle qui nous détermine si nous pensions à gauche, à droite, en haut, en bas ou ne rien penser.

Comment déplacer le bras sur les axes X,Y et Z de façon uniforme ?

Par l'intermédiaire du PWM, nous avons réussi à définir les impulsions pour laquelle l'inertie est la plus réduite possible pour avoir le meilleur déplacement possible.

Conclusion

Poursuite éventuelles

Différentes initiatives à entreprendre pour la suite:

- Finir le code en assemblant les deux premières parties pour appliquer le réseau de neurones directement au bras.
- Améliorer la probabilité de réussite en lui fournissant plus de patterns
- Optimiser au mieux le bras pour avoir une consommation plus minime
- Essayer d'optimiser le code pour avoir un déplacement plus fluide