

**NeckProtec** Gruppe 8 Pia Becker, Felix Riedel | Gruppe 8



Hochschule für Technik und Wirtschaft Berlin

**University of Applied Sciences** 

# Agenda

1	Rückblick
2	Hardware
3	Daten
4	Modelle
5	Umsetzung
6	Resultat
7	Ausblick



# 1. Rückblick



## Rückblick – Motivation

NeckProtec als Lösung für schlechte Nackenposition im Alltag

## How texting could damage your spine

Forces on the neck increase the more we tilt our heads, causing spine curvature

Force 10-12lb on neck	27lb	40lb	49lb	60lb
Neck tilt 0 degrees	15 degrees	30 degrees	45 degrees	60 degrees

Fig.: 2



## **Rückblick – Motivation**

NeckProtec als Lösung für schlechte Nackenposition

im Alltag

### How texting could damage your spine

Forces on the neck increase the more we tilt our heads, causing spine curvature



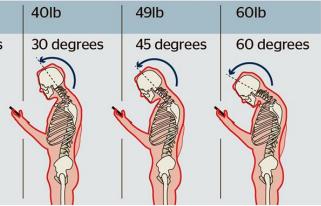
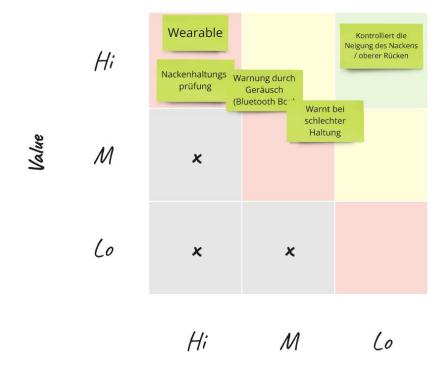


Fig.: 2



## **Rückblick – Product Goals**

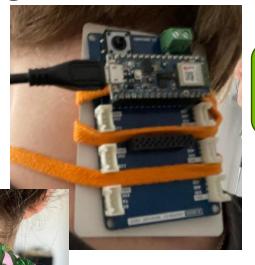




# 2. Hardware



## Hardware



### LSM9DS1 -

Accelorometer, Gyroscope,
Magnetometer

nRF52840-Chip Bluetooth Low Energy Modul

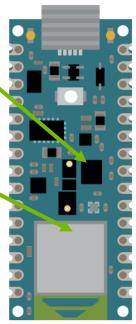


Fig.: 4



# 3. Daten



# Bewertungskriterien

### Accelerometer:

Messung von linearen Bewegungen (X, Y, Z-Achse)

### **Gyroscope**:

Messung der Drehgeschwindigkeit

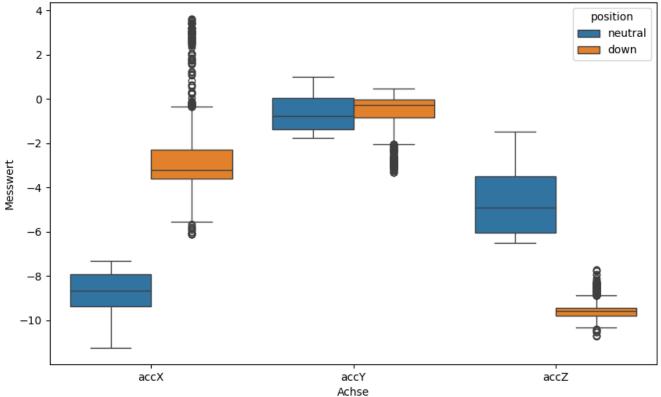
Magnetometer:

Misst das Magnetfeld



## Accelerometer

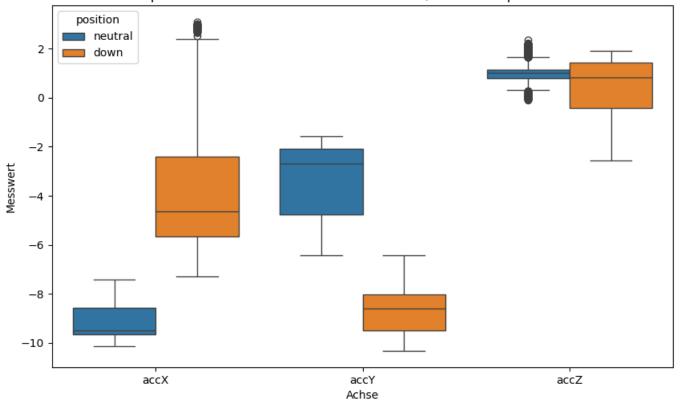
#### Boxplot der Sensorachse Accelerometer in m/s2 – Sensorposition 'Front'





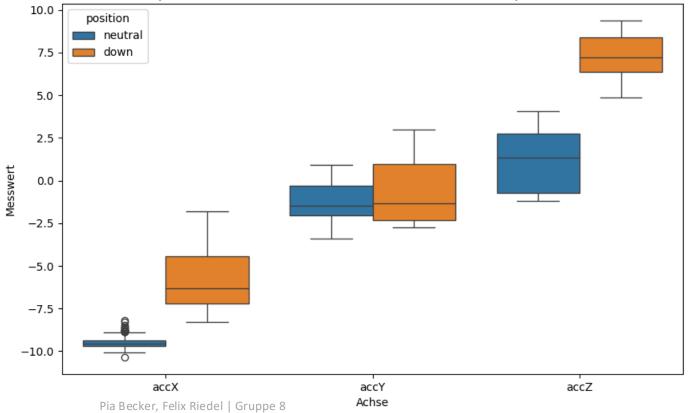
## Accelerometer

#### Boxplot der Sensorachse Accelerometer in m/s2 – Sensorposition 'Side'



## Accelerometer

Boxplot der Sensorachse Accelerometer in m/s2 – Sensorposition 'Back'



# Bewertungskriterien

### Accelerometer:

Messung von linearen Bewegungen (X, Y, Z-Achse)

### **Gyroscope**:

Messung der Drehgeschwindigkeit

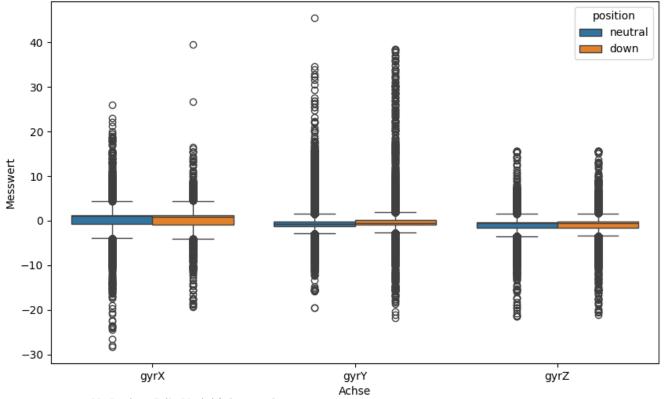
### Magnetometer:

Misst das Magnetfeld



### Gyroscope

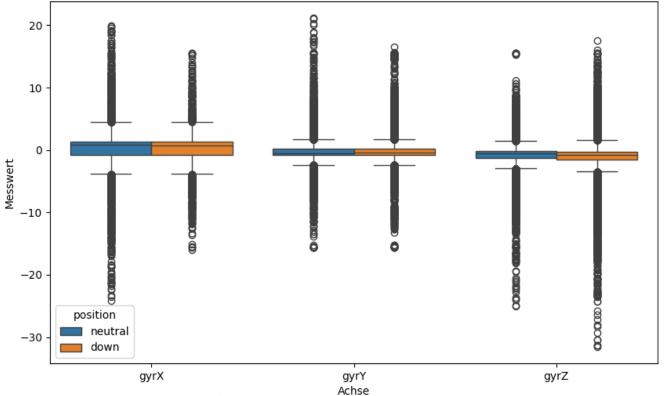
#### Boxplot der Sensorachse Gyroscope in deg/s - Sensorposition 'Front'





### Gyroscope

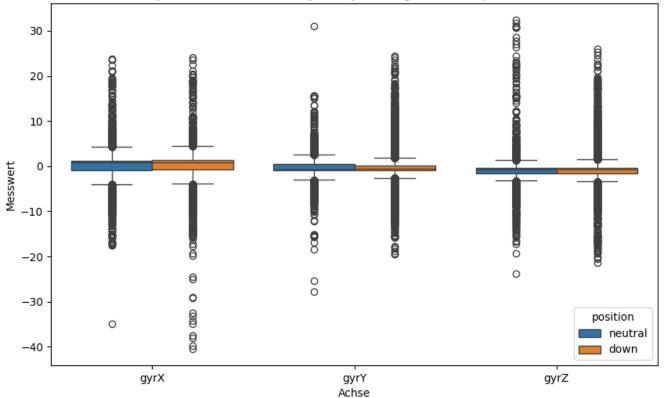






### Gyroscope

#### Boxplot der Sensorachse Gyroscope in deg/s – Sensorposition 'Back'





# Bewertungskriterien

### Accelerometer:

Messung von linearen Bewegungen (X, Y, Z-Achse)

### **Gyroscope**:

Messung der Drehgeschwindigkeit

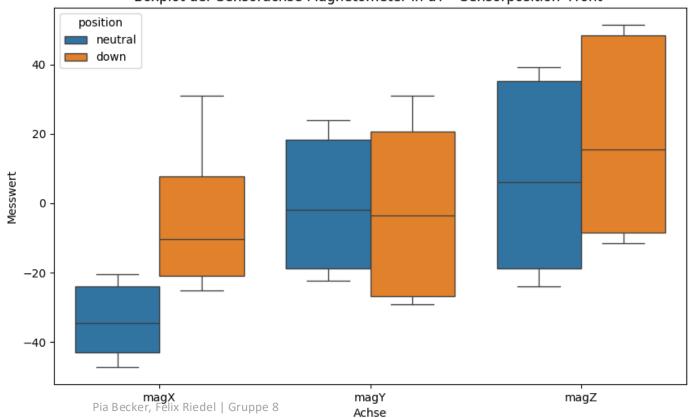
### Magnetometer:

Misst das Magnetfeld

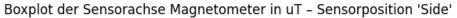


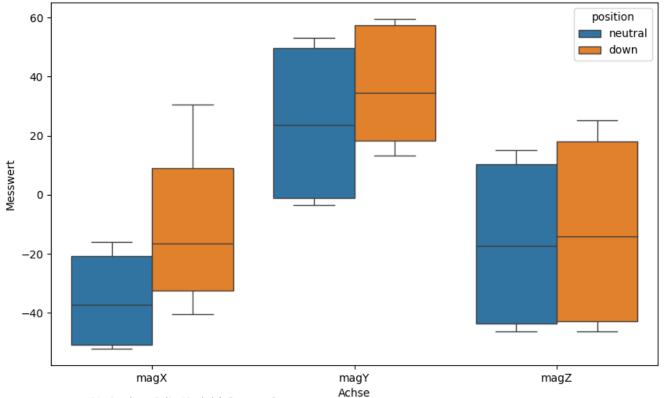
## Magnetometer

#### Boxplot der Sensorachse Magnetometer in uT – Sensorposition 'Front'



## Magnetometer

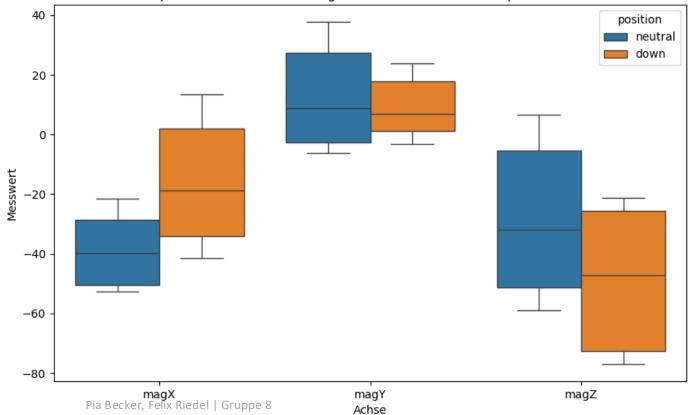






## Magnetometer





# Bewertungskriterien

Accelerometer Gyroscope Magnetometer Beste Side Back Back Position Stärke **Absolute Kopfposition Genaue Erkennung** Plötzliche Bewegung Schwäche Große Schwankungen **Keine Rotation** Ausreißer



# 4. Modelle



## **Erstes Modell**

- 20 Datenfrequenzen á 30
   Sekunden
- Jeweils 10 NNB und 10NDB
- o 80 / 20 Trains-Test-Split
- Modell: Neuronales Netz
  - Classifier
- Signal VerarbeitungSpectral Features
- Fenstergröße 2,5
   Sekunden

	NDB	NNB	UNCERTAIN
NDB	100%	0%	0%
NNB	43.3%	56.1%	0.6%
F1 SCORE	0.62	0.72	

### **Accuracy:**

Anteil der Korrekten Vorhersagen insgesamt 67 %

#### **Precision:**

Tatsächlich korrekte Warnungen **86 %** 

#### **Recall:**

Erkennung von gekrümmter Haltung 68 %



# **Modellkonfiguration - Ausgeblendet**

Fenstergröße: Kurze Fenster zeigen weniger Kontraste und lange Fenster sind gut für langsame Bewegungen (häufig zwischen 2,5 und 3 Sek.)

- Vergrößerung des Fensters auf 5 Sekunden hat keinen Einfluss

Signal Verarbeitung: Alternativ kann man Raw Data nutzen, hierbei ist allerdings die Performance schlechter. Andere Prozessblocks machen in dem Kontext keinen Sinn

**Modelle**: Classifier – perfekt geeignet; K-means – Unterscheidet alle Haltung von neutraler Haltung; Regression – Winkel statt Klassen; FOMO – nicht anwendbar

#### **Spectral Features:**

- o Scale Axis: Skaliert die Werte; 1 keine Änderung bei anderen Werten
- o Input decimation ratio: Anzahl der übersprungenen Daten; 1 keine Daten werden übersprungen
- o Type: Welche Frequenzen behalten bleiben; low langsame Bewegungen bleiben drin
- Cut-off frequency: Grenze, bis zu welcher Frequenz noch durchgelassen wird (unter 4 Hz bleibt) sonst gedämpft
- o Order: Stärke des Filters; 6 Mittelmaß
- Type: FFT (spectral), da es sich um gleichmäßige Bewegungen handelt; Wavelet generiert schlechtere Ergebnisse 93% Accuracy, da mehr Details, wie Zeit eine Rolle spielen, dadurch schlechtere Generalisierung

Quelle: Studio - Edge Impulse, o. D.

- o FFT length: Anzahl der Punkte, die bei der Frequenzanalyse gleichzeitig betrachtet werden, kleine Fenster schnelle grobe Auflösung
- o Improve low frequency resolution: wenn Frequenzen unter 1Hz erfasst werden sollen (liefert schlechtere Accuracy)

----

Neurolanes Netzwerk:

Input (36)Liefert Rohdaten (z. B. aus FFT)

Dense (20 Neuronen) Lernt erste Muster aus allen Features

Dense (10 Neuronen) Verfeinert diese Muster

Output (2 Klassen) Gibt Entscheidung: "gut" oder "schlecht" (z. B. Haltung)



# Verbesserung des Modells

Neck Neutral wurde falsch klassifiziert → Neuer Split in Test- und Trainingsdaten, für bessere Ausgewogenheit

	NDB	NNB	UNCERTAIN
NDB	97.8%	0.9%	1.4%
NNB	0%	100%	0%
F1 SCORE	0.99	0.99	

### **Accuracy:**

Anteil der Korrekten Vorhersagen insgesamt 98.7 %

#### **Precision:**

Tatsächlich korrekte Warnungen 99 %

#### **Recall:**

Erkennung von gekrümmter Haltung

99 %

## **Finales Modell**

- 114 Datenfrequenzen á
   30 Sekunden
- Jeweils 57 NNB und 57NDB
- o 80 / 20 Trains-Test-Split
- Modell: Neuronales Netz
  - Classifier
- Signal VerarbeitungSpectral Features
- Fenstergröße 2,5
   Sekunden

	NDB	NNB	UNCERTAIN
NDB	97.3%	2.1%	0.5%
NNB	0%	100%	0%
F1 SCORE	0.99	0.98	

### Accuracy:

Anteil der Korrekten Vorhersagen insgesamt 98,2 %

#### **Precision:**

Tatsächlich korrekte Warnungen

99 %

#### **Recall:**

Erkennung von gekrümmter Haltung

98 %



# 5. Umsetzung



## Ansätze

Ansatz 1: Edge Impulse – Arduino – BLE – Python Ansatz 2: Edge Impulse – Arduino – BLE – WebApp



## **Ansatz 1**

Modelltraining (mit Edge Impulse)

### Arduino Integration

- Modelleinbindung in Arduino IDE
- Ergänzung BLE-Ausgabe
- Upload auf das Board

## Light Blue Verbindung

Verbindung von
Arduino zu
iPhone via BLE in
Light Blue
Aktivierung der

Charakteristik

## Cloud Anbindung

- Cloud Connect
   Anbindung über
   Light Blue
   Datenweiterleitung
- Datenweiterleitung an Adafruit IO

## Python Auswertung

- Nutzung der Adafruit IO API
- Regelmäßige Abfrage der Haltung
- Sprachausgabe bei schlechter Haltung



## **Ansatz 1**

Modelltraining (mit Edge Impulse)

## Arduino Integration

- Modelleinbindung in Arduino IDE
- Ergänzung BLE-Ausgabe
- Upload auf das Board

# Light Blue Verbindung

- Verbindung von
  Arduino zu
  iPhone via BLE in
  Light Blue
  Aktivierung der
- Light Blue Charakteristik

## Cloud Anbindung

- Cloud Connect
  Anbindung über
  Light Blue
  Datenweiterleitung
- Datenweiterleitun an Adafruit IO

# Python Auswertung

- Nutzung derAdafruit IO API
- RegelmäßigeAbfrage derHaltung
- Sprachausgabe
   bei schlechter
   Haltung

Anzeigen der Charakterstik und entsprechender Cloud Verbindung haben unzuverlässig funktioniert



## Ansätze

Ansatz 1: Edge Impulse – Arduino – BLE – Python Ansatz 2:
Edge Impulse – Arduino
– BLE – WebApp



## Ansatz 2

Visualisierung Web Bluetooth Vue Web Modell-Arduino **Notifications** des Integration training API (mit Edge Modellein-Auslesen der Anzeigen von Nackenwinke<u>ls</u> Impulse) bindung in **BLE Charakte-**Benachrichti-Kopf bewegt Arduino IDE ristiken für gungen sich auf Basis Ergänzung BLE-**Nackenposition** des Y-Winkels Ausgabe und Winkel des Accelerators Upload auf das Debugging mit Board NRFConnect



## Ansatz 2

Modelltraining (mit Edge Impulse) Arduino Integration

- Modelleinbindung in Arduino IDE
- Ergänzung BLE-Ausgabe
- Upload auf das Board

Web Bluetooth
API

- Auslesen der BLE Charakteristiken für Nackenposition und Winkel
- Debugging mit
  NRFConnect

Vue Web Notifications

Anzeigen von Benachrichtigungen Visualisierung des

Nackenwinkels

Kopf bewegt sich auf Basis des Y-Winkels des Accelerators

Web Bluetooth nur in Chromium Browsern verfügbar bzw. Bluefy auf IOS Benachrichtigungen aktuell nur auf Android und Desktop möglich



## **Ansatz 2: TechStack**

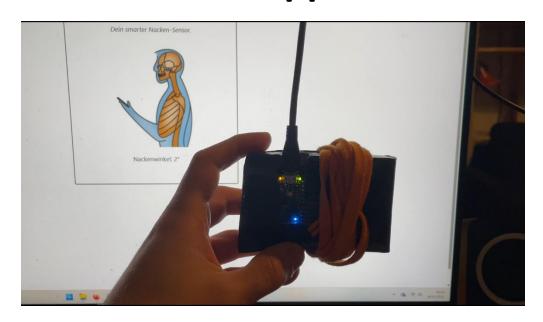




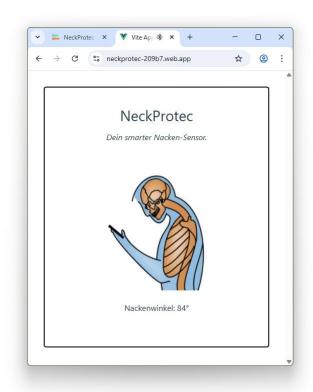
# 5. Resultat



# Resultat – WebApp

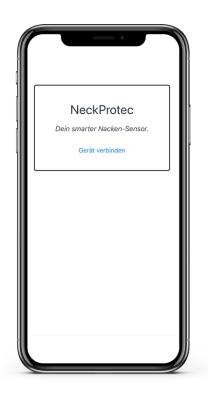








# Resultat – WebApp







## Resultat – Ziel

Vorhersage	Reales Ergebnis			
	Nacken gerade		Nacken gekrümmt	
	Nacken gerade	True Positiv: Korrekt erkannte gerade Haltung; keine Warnung	False Positiv: Gekrümmte Haltung nicht erkannt; keine Warnung	
	Nacken gekrümmt	False Negative: Gerade Haltung nicht erkannt; Warnung	True Negative: Korrekt erkannte gekrümmte Haltung; Warnung	

### **Accuracy:**

Anteil der Korrekten Vorhersagen insgesamt

80 – 95 %

### **Precision:**

Tatsächlich korrekte Warnungen

60 – 80 %

Quelle: Sawadski (2025)

### Recall:

Erkennung von gekrümmter Haltung

90 – 100 %



# **Resultat - Ergebnis**

Vorhersage	Reales Ergebnis			
		Nacken gerade	Nacken gekrümmt	
	Nacken gerade	97, 3 %	2,1 %	
	Nacken gekrümmt	0 %	100 %	

### **Accuracy:**

Anteil der Korrekten Vorhersagen insgesamt 98,22 %

### **Precision:**

Tatsächlich korrekte Warnungen

99 %

### **Recall:**

Erkennung von gekrümmter Haltung 98 %

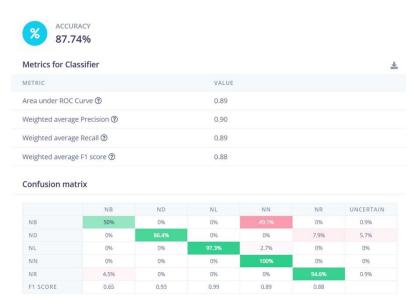


# 6. Ausblick



# **Ausblick: weitere Haltungen**

#### Version 1

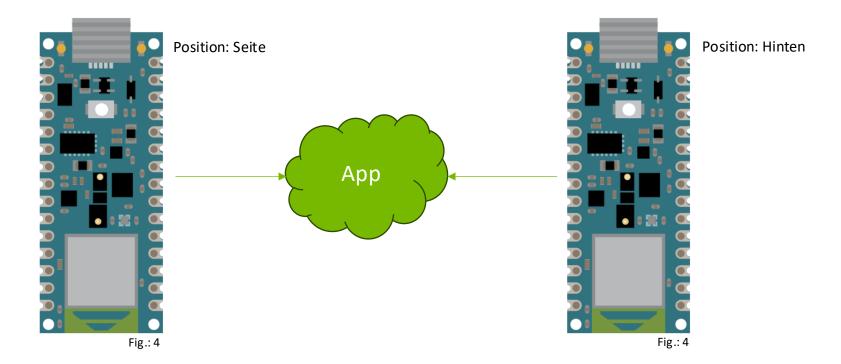


#### Version 2





# **Ausblick: Verwendung mehrere Arduinos**





# **Ausblick: Herausforderungen**

Tonausgabe nur über Umwege

**Extra Module** 

App

**BLE-Charakteristiken** 

**BLE-Anbindung** 

Unzuverlässigkeit des Bluetooth Moduls

Web-Entwicklung Browserunterstützung

Nachvollziehbarkeit der EI-Bibliothek

Erweiterung des Modells mit eigener Logik

Verbindungsprobleme mit Arduino

Flashen / Code-Deployment teilweise unzuverlässig



# Vielen Dank.



# **Textquellen**

- o a Nano 33 BLE Sense. (o. D.). Docs.Arduino. Abgerufen am 18. März 2025, von https://docs.arduino.cc/tutorials/nano-33-ble-sense/imu-accelerometer/
- b Nano 33 BLE Sense. (o. D.). Docs.Arduino. Abgerufen am 18. März 2025,
   von https://docs.arduino.cc/tutorials/nano-33-ble-sense/ble-device-to-device/
- Sawadski, B. (2025, 7. März). Performance-Metriken des überwachten Lernens für Klassifikationsprobleme.
   Synvert. https://synvert.com/synvert-blog/performance-metriken-klassifikation-2-2/
- Studio Edge Impulse. (o. D.). https://studio.edgeimpulse.com/



# Bildquellen

Fig. 1	Benevida. (2023, 5. August). The Best Ways to Fix Forward Head Posture (Nerd Neck). https://benevidawellness.com/. https://benevidawellness.com/how-to-fix-forward-head-posture/
Fig. 2	Physiotherapy Treatment, Exercise Physio, Massage, and Pilates Care   Our Clinic. (o. D.). Physio Labs. https://www.physiolabs.com.au/uploads/2/1/8/9/21894396/1311220-orig_orig.png
Fig. 3	Bild generiert mit Open Al ChatGPT, 19.03.2025
Fig. 4	Nano 33 BLE Sense. (o. D.). Docs.Arduino. Abgerufen am 18. März 2025, von https://docs.arduino.cc/hardware/nano-33-ble-sense/
Fig. 5	Arduino (o.D.) e7.pngegg. Abgerufen 26. März 2025, von <a href="https://e7.pngegg.com/pngimages/758/841/png-clipart-arduino-max-electronic-circuit-pure-data-oscilloscope-raspberry-pi-icons-logo-microcontroller.png">https://e7.pngegg.com/pngimages/758/841/png-clipart-arduino-max-electronic-circuit-pure-data-oscilloscope-raspberry-pi-icons-logo-microcontroller.png</a>
Fig. 6	Vue.js (o. D.) Wikipedia. Abgerufen 26. März 2025, von <a href="https://de.m.wikipedia.org/wiki/Datei:Vue.js_Logo_2.svg">https://de.m.wikipedia.org/wiki/Datei:Vue.js_Logo_2.svg</a>
Fig. 7	BlueFy (o. D.) Apple. Abgerufen 26.März 2025, von <a href="https://is1-ssl.mzstatic.com/image/thumb/Purple211/v4/3a/85/7c/3a857cfe-940c-e651-93bd-4a7889976582/Applcon-0-0-1x_U007emarketing-0-10-0-sRGB-85-220.png/1200x630wa.png">https://is1-ssl.mzstatic.com/image/thumb/Purple211/v4/3a/85/7c/3a857cfe-940c-e651-93bd-4a7889976582/Applcon-0-0-1x_U007emarketing-0-10-0-sRGB-85-220.png/1200x630wa.png</a>
Fig. 8	Branding. (o. D.). Abgerufen am 26. März 2025, von https://edgeimpulse.com/branding
Fig. 9	nRF Connect for Mobile. (o. D.). nordicsemi.com. https://www.nordicsemi.com/Products/Development-tools/nRF-Connect-for-mobile
Fig. 10	Firebase. (o. D.). Firebase. https://firebase.google.com/

