## Калибриране на МЕМЅ Акселерометри

Курсов проект на:

Никола Тотев

ПО

Приложение на Математиката за Моделиране на Реални Процеси

## Съдържание

Резюме	3
Въведение	
Акселерометри. MEMS акселерометри. Видове акселерометри	
Видове грешки	5
Постоянно отклонение	5
Отклонения в мерните единици	6
Грешки, които идват от неортогоналността на осите	6
Калибриране на MEMS акселерометри	6
Постановка на математическата задача	6
Постановка на задачата	7
Математически модел	8
Използвани методи за минимизиране на <mark>(3)</mark>	10
Метод на Нютон	77
Числени резултати	12
Заключение	14
Литература	15

### Резюме

В рамките на този проект се разглежда задачата за калибриране на MEMS акселерометри. За целта е използвана линейна връзка между калибрираните данни и некалибрираните данни, в която има 12 неизвестни параметъра. За да бъдат намерени тези параметри, е построена функция на грешките, която се минимизира, като се реши една система от 12 нелинейни уравнения.

В секция 1, читателят може да се запознае с различните видове акселерометри, по-подробно се разглежда начина на работа на MEMS акселерометрите, както и грешките, които се наблюдават при такъв вид сензори.

В секция 2 е представен алгоритъм за калибриране на MEMS акселерометри. В секцията е предоставено сравнение между резултатите, получени с вградените функции в СКА Mathematica и тези получени с имплементирания от нас алгоритъм.

## 1. Въведение

Акселерометри. MEMS акселерометри.
 Видове акселерометри.

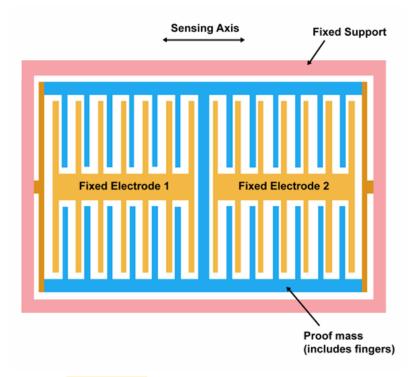
Акселерометрите са сензори, който измерват ускорение. Основните видове са следните:

- о Пиезоелектричени (piezoelectric)
- о Пиезорезистивени (piezoresistive)
- Капацитивни акселерометри (capacitive accelerometers)
- о MEMS Акселерометри (MEMS Accelerometers)

Сега ще разгледаме по-подробно MEMS акселерометрите.

МЕМЅ е съкращение за *Microelectromechanical systems* и такъв вид акселерометри се изработва от силиций *угура 1 показва начина на работа*). Едно от предимствата на MEMЅ акселерометрите са, че имат малки размери и лесно могат да бъдат използвани в проекти, където има ограничено място. Поради това акселерометрите намират много приложения в индустрията, както и в хоби роботиката и електрониката. Тук ще посоча 3 основни приложения:

- Използват се за диагностика на машини, като се следи за появата на вибрации.
- Служат за да се измерва ускорението на роботи, например мобилни роботи.
- Намират приложение в дронове и самолети.



**Фигура 1** Показва начина на работа на MEMS акселерометър. При ускорение; сините части се движат и се отдалечават/приближават до фиксираните електроди.

## • Видове грешки

Като всяко измервателно устройство и при акселерометрите има различни видове грешки, които се наблюдават. Основните видове, които се получават при производството, са:

#### • Постоянно отклонение

Това е постоянно отклонение, което възниква при производство. В такъв случай в положение на покой сензора може да показва ускорение, различно от земното ускорение.

# • ОТКЛОНЕНИЯ В МЕРНИТЕ ЕДИНИЦИ Тази грешка означава, че данните, които идват от сензор а в неизвестна за нас мерна единица, вместо m/s например.

## Грешки, които идват от неортогоналността на осите

При производството на триосеви акселерометри; бихме искали осите да са ортогонални, но тъй като технологията за производство не е съвършена, между осите се наблюдават ъгли между 86°и 94°. Тези отклонения водят го нежелани грешки.

Освен тези грешки възникват други грешки. Например грешки, които се появяват заради условията, при които работи акселерометърът или електромагнитен шум.

## 2. Калибриране на MEMS акселерометри

 Постановка на математическата задача

Като входни данни използва dataset от [1]. Първоначалният план беше да се използват данни от собствен сензор, но това не се реализира, защото при по-задълбочено проучване на сензорите, които са достъпни, се калибрират от производителя.

В таблици 1 е показан пример за некалибрирани данни, а в таблица 2 са пресметнати нормите на тези данни.

Uncalibrated		
X	Υ	Z
0.686143985	9.693013241	0.146230973
0.307313184	-9.555131822	0.121707371
10.20588166	0.146627372	0.293913142
-9.235730337	0.149835656	-0.153514714

**Таблица 1** Не-калибрирани данни по осите X, Y и Z

Norms Before Calibration
9.71837
9.56085
10.2112
9.23822
9.72837

**Таблица 2** Нормите на векторите, зададени граните в таблица 1.

## • Постановка на задачата

Когато сензорът се намира в покой и е успореден на земната повърхност, трябва да показва (X, Y, Z)=(0, 0, 9.8) или нормата на вектора да бъде 9.8. От таблиците 1 и 2 се вижда, че при сурови данни – данни директно от сензора, това условие не е изпълнено. Целта на този проект е да използва математически модел, който обработва данните по такъв начин, че да се стигне до норма на калибрираните вектори 9.8 или да се калибрират данните.

## • Математически модел

Както беше обяснено в предишната точка, ако един акселерометър е калибриран, то нормата на вектора трябва да е приблизително 9.8 или

$$|v| - 9.8 \approx 0.$$

Важно е да съобразим, че в реалния живот, при наличието на много данни е невъзможно да се получи резултат точно равен на нула. Поради тази причина се стремим да е възможно най-близко до нула.

За да се калибрират данните зползваме линейна връзка между калибрираните и суровите данни:

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} M_{xx} & M_{xy} & M_{xz} \\ M_{yx} & M_{yy} & M_{yz} \\ M_{zx} & M_{zy} & M_{zz} \end{pmatrix}}_{M} \cdot \begin{pmatrix} \hat{X} \\ \hat{Y} \\ \hat{Z} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} B_{x} \\ B_{y} \\ B_{z} \end{pmatrix}$$
(1)

където

- векторът  $\begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \end{pmatrix}$  е векторът от калибрираните данни.
- Матрицата М тази матрица се грижи за ортогоналността на осите X, Y, Z, както и за мащаба. Коефициентите по диагонала отговарят за грешките от мерните единици, а останалите – за грешките от неортогоналността на осите.

- векторът  $\begin{pmatrix} \hat{X} \\ \hat{Y} \\ \hat{Z} \end{pmatrix}$  представлява суровите данни от сензора.
- векторът В се грижи за коригирането на постоянното отместване.

След извършване на действията отдясно стигаме до следните уравнения:

$$X = M_{xx}x + M_{xy}x + M_{xz}x + B_{x}$$

$$Y = M_{yx}y + M_{yy}y + M_{yz}y + B_{y}$$

$$Z = M_{zx}z + M_{zy}z + M_{xz}z + B_{z}$$
(2)

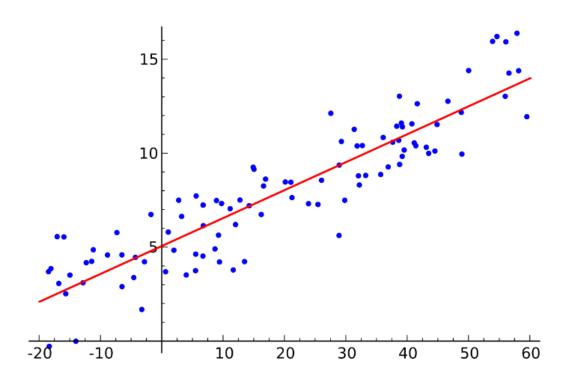
За да калибрираме един акселерометър необходимо да намерим матрицата М и вектора b, което означава, че имаме 12 неизвестни параметъра. За да ги намерим че минимизираме функцията:

$$Err(M,B) = \sum_{i=1}^{n} (M_{xx}x_i + M_{xy}y_i + M_{xz}z_i + B_x)^2 + (M_{yx}x_i + M_{yy}y_i + M_{yz}z_i + B_y)^2 + (M_{zx}x_i + M_{zy}y_i + M_{xz}z_i + B_z)^2 - g^2$$
(3)

Така задачата добива вида min Err(M,B).

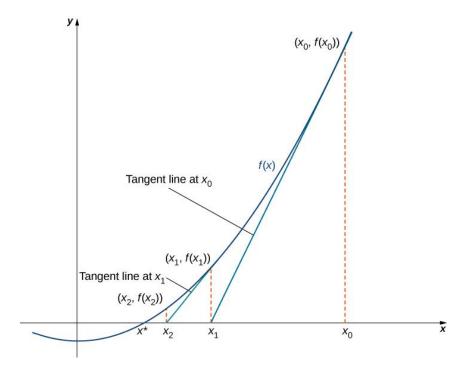
 Използвани методи <del>за минимизиране</del> на (3)

За да може да намерим минимума на (Зрорябва да намерим частните производни спрямо 12-те неизвестни параметри. След като сме получили всичките производни ги приравняваме на нула, което означава, че трябва да решим нелинейна система с 12 уравнения и 12 неизвестни. За решаването на тази система използваме метода на Нютон.



**Фигура 3** Графично представяне на метода на Нютон [2]

## • Метод на Нютон



**Фигура 4** Графично представяне на метода на Нютон [3]

Формулите за метода на Нютон за едно уравнение f(x) = 0 са следните:

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$
  $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ . (4)

<del>За да мога да го използвам, направихме наша</del> имплементация на този метод в CKA Wolfram Mathematica.

Този метод се използва за решаване на <del>уравнения</del>, както може да се приложи и за решаване на система от нелинейни уравнения. Например можем да решим системата

$$\begin{aligned}
|f_1(x,y) &= 0 \\
f_2(x,y) &= 0
\end{aligned}$$

като използваме формулата

$${x_1 \choose y_1} = {x_0 \choose y_0} - [J(x, y)]^{-1} {f_1(x_0, y_0) \choose f_2(x_0, y_0)} (5)$$

, където Ј е матрицата на Якоби, т.е.

[] (J=(....)). Аналогично се правят сметките за решаване на система с 12 уравнения.

## Числени резултати

Norms After Calibration (LSM)
9.79577
9.7911
9.80487
9.79417
9.7825

**Таблица 3** Показва нормата от калибрираните данни, получени при използване на вградените функции.

Norms After Calibration (NM)
9.79577
9.7911
9.80487
9.79417
9.7825

**Таблица 4** Показва нормата от калибрираните данни, получени при използване на имплементирания от нас метод на Нютон

Таблици 3 и 4 показват нормите след калибрацията на векторите. Както се вижда имплементацията на Метода на Нютон (*MH*), която съм направил, извежда еднакви резултати

като Метода на Най-Малките Квадрати (*МНМК*), който използва вградени функции за минимизация.

M Matrix Values (LSM)		
1.00432	-0.0247	-0.0738
0.01773	1.01322	-0.0892
0.07967	0.08645	0.99275

**Таблица 3** Показва матрицата М при използване на вградените функции.

M Matrix Values (NM)		
0.22671	0.07337	0.97174
0.60662	0.7872	-0.1967
-0.772	0.64003	0.12634

**Таблица 4** Показва матрицата М при използване на имплементирания от нас метод на Нютон

Таблиците 5 и 6 показват стойностите на матрицата М. Както описах по-горе това са коефициентите, при които грешката (3) е минимална. Тази разлика се дължи на това, че не се взима предвид ориентацията на сензора в пространството.

B Matrix Values (LSM)
-0.488037
-0.0814727
0.0155627

**Таблица 7**- Показва стойностите на вектора Е<sub>щ</sub>олучени при използване на вградените функции.

B Matrix Values (NM)
-0.0558736
-0.35741
0.337929

**Таблица 8** – Показва стойностите на вектора В лучени при използване на имплементирания от нас метод на Нютон

Таблиците 7 и 8 показват стойностите на вектора В, като отново жакто при матрицата М и тук има разминаване между стойностите получени с МНМК и МН.

Calibrated (LSM)		
X	Y	Z
-0.0487887	9.73885	1.05333
0.0473013	-9.76837	-0.665145
9.73665	0.22181	1.13312
-9.75604	-0.0796934	-0.859694

**Таблица 9** Показва калибрираните вектори при използване на вградените функции.

Calibrated (NM)		
X	Y	Z
0.952926	7.66039	6.03053
-0.568964	-7.71673	-5.9995
2.55426	5.89126	-7.40974
-2.28789	-5.81181	7.54415

**Таблица 10** Показва калибрираните вектори ролучени при използване на имплементирания от нас метод на Нютон

Таблиците 9 и 10 показват данните след калибрация, съответно с МНКМ и МН. Отново се виждат разлики между двата метода.

### Заключение

В рамките на този проект се разглежда задачата за калибриране на MEMS акселерометри. За целта е използвана линейна връзка между калибрираните данни и некалибрираните данни. В последната фигурират 2 неизвестни параметъра, който са намерени, като е решена една нелинейна система от 12 уравнения чрез метода на Нютон.

Ę

От получените резултати се вижда ясно, че успешно е решена задачата за калибриране на MEMS акселерометъри, тъй като резултатите от вградените функции и имплементираната в рамките на този проект функция са сходни.

## Литература:

[1] MM Solutions AD, Laboratory calibration of a MEMS accelerometer sensor, 95<sup>th</sup>- Euroean Study Group with Industry (ESGI'95), ctp. 21

#### [2]

https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/thumb/3/3a/Linear\_regression.svg/1200px-Linear\_regression.svg.png

[3] https://openstax.org/books/calculus-volume-1/pages/4-9-newtonsmethod