

# Quadratures

Sébastien Joannès

October 1, 2015

## Contents

<b>1</b>	<b>Qu'est-ce qu'une quadrature ?</b>	<b>1</b>
1.1	Introduction . . . . .	1
1.2	Les principales méthodes de quadrature . . . . .	2
<b>2</b>	<b>Erreur d'interpolation et précision de la quadrature</b>	<b>2</b>
<b>3</b>	<b>Méthodes de quadrature simple</b>	<b>2</b>
3.1	Méthode des rectangles . . . . .	3
3.2	Méthode des trapèzes . . . . .	3
3.3	Méthode de Simpson . . . . .	3
3.4	Méthode de Newton-Cotes . . . . .	3
<b>4</b>	<b>Méthode de Gauss</b>	<b>4</b>
<b>5</b>	<b>Méthode de Monte-Carlo (exemple de l'estimation de pi)</b>	<b>4</b>

## 1 Qu'est-ce qu'une quadrature ?

### 1.1 Introduction

En mathématiques, le terme **quadrature** est une opération géométrique visant à rechercher et construire un carré d'aire égale à une surface donnée. La quadrature la plus célèbre est probablement la **quadrature du cercle**, problème vieux de 2000 ans tout simplement impossible à réaliser à la règle et au compas.

Depuis le XVII<sup>e</sup> siècle, le terme **quadrature** est associé au calcul d'aires et au calcul intégral.

Soit  $f$  une fonction dont on ne connaît les valeurs qu'en un nombre fini de points (mesures) ou que la primitive ne peut se calculer analytiquement. La **quadrature** vise à approcher la quantité  $I$  suivante:

$$I = \int_a^b f(x) dx \tag{1}$$

Il s'agit donc de déterminer l'aire de la surface délimitée par l'axe (Ox), les droites d'équation  $x = a$  et  $x = b$  et la courbe d'équation  $y = f(x)$ .

## 1.2 Les principales méthodes de quadrature

Les principales méthodes de quadrature repose sur l'interpolation par morceaux de la fonction  $f$ .

- $[a, b]$  est découpé en sous-intervalles  $[x_i, x_{i+1}]$  ou  $[x_{i-1}, x_i, x_{i+1}]$  pour lesquels nous connaissons  $y_{i-1} = f(x_{i-1})$ ,  $y_i = f(x_i)$  et  $y_{i+1} = f(x_{i+1})$ .
- Une interpolation de la fonction est réalisée sur chaque intervalle.
- C'est l'intégrale du polynôme d'interpolation qui est évaluée sur chaque sous-intervalle.

Les différences entre les méthodes de quadrature proviennent du nombre de points d'interpolation pour chaque sous-intervalle:

- Méthode à 1 point : méthode des rectangles
- Méthode à 2 points : méthode des trapèzes
- Méthode à 3 points : méthode de Simpson
- Méthode à  $n$  points : méthode de Newton-Cotes

## 2 Erreur d'interpolation et précision de la quadrature

Soit  $f$  une fonction de classe  $C^{n+1}$  sur l'intervalle  $[a, b]$ . Il est possible de démontrer que:  $\forall x \in [a, b]$ , il existe  $\eta \in [a, b]$  tel que

$$f(x) - p(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n)}{(n + 1)!} f^{(n+1)}(\eta) \quad (2)$$

En particulier, le point  $\eta$  étant inconnu, le corollaire donnant une majoration de l'erreur d'interpolation est plus utile:

$$|f(x) - p(x)| \leq \frac{|(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n)|}{(n + 1)!} \sup_{x \in [a, b]} |f^{(n+1)}(x)| \quad (3)$$

## 3 Méthodes de quadrature simple

```
>>> import numpy as np
... import scipy as sp
... import matplotlib as mpl
... import matplotlib.pyplot as plt
... %matplotlib inline
```

Le module **integrate** de Scipy contient de nombreuses possibilités de quadrature. Découvrez ces nombreuses fonctionnalités via l'aide du module integrate.

```
>>> from scipy import integrate
... #help(integrate)
```

### 3.1 Méthode des rectangles

Soit  $x_0, x_1, \dots, x_n$ ,  $n + 1$  points régulièrement espacés, i.e.  $x_i = a + i(b - a)/n$ . Sur chaque intervalle  $[x_i, x_{i+1}]$ , la fonction  $f$  est approchée par la constante  $f(x_i)$  et l'approximation de  $I$  par la méthode des rectangles est donnée par:

$$I_R = \frac{b-a}{n} \sum_{i=0}^{n-1} f(x_i) \quad (4)$$

### 3.2 Méthode des trapèzes

Soit  $x_0, x_1, \dots, x_n$ ,  $n + 1$  points régulièrement espacés, i.e.  $x_i = a + i(b - a)/n$ . Sur chaque intervalle  $[x_i, x_{i+1}]$ , la fonction  $f$  est approchée par la fonction affine coïncidant en  $x_i$  et  $x_{i+1}$ . L'approximation de  $I$  par la méthode des trapèzes est donnée par:

$$I_T = \frac{b-a}{2n} \left[ f(x_0) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} f(x_i) + f(x_n) \right] \quad (5)$$

```
>>> x = np.linspace(-1,1,10)
... y = x**2
... print integrate.trapez(y, x)
```

```
0.683127572016
```

### 3.3 Méthode de Simpson

Pour la méthode de Simpson, la fonction  $f$  est approximée sur chaque intervalle par une parabole.

```
>>> x = np.linspace(-1,1,10)
... y = x**2
... print integrate.simps(y, x)
```

```
0.66849565615
```

### 3.4 Méthode de Newton-Cotes

La méthode de Newton-Cotes est une généralisation des méthodes précédentes au degré  $n$ . Il s'agit de déterminer  $p$  le polynôme d'interpolation de  $f$  sur un sous-intervalle  $\Omega_i$  de  $[a, b]$  puis de calculer l'intégrale de  $p$ .

$$p(x) = \sum_{i=0}^n f(x_i) L_i(x) \quad (6)$$

Sur  $\Omega_i$ , on a:

$$I_{\Omega_i} = \int_{\Omega_i} f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n f(x_i) \int_{\Omega_i} L_i(x) dx = \sum_{i=0}^n \omega_i f(x_i) \quad (7)$$

$\omega_i$  correspond au **poïd** (pondération) associé à la valeur  $f(x_i)$  et est différent d'une méthode à l'autre.

## 4 Méthode de Gauss

Dans certaines circonstances (degré d'interpolation élevé), la méthode de Newton-Cotes peut ne pas converger. La méthode de Gauss permet de choisir de manière optimale les poids  $\omega_i$  ainsi que les points  $x_i$  afin d'éviter tout phénomène de Runge.

On peut en particulier distinguer les méthodes de:

- Gauss-Legendre
- Gauss-Chebyshev
- Gauss-Lobato
- Gauss-Laguerre
- Gauss-Radau

Ces différentes configurations sont très utilisés pour la méthode des éléments finis.

Pour la configuration de Gauss-Legendre, les points ainsi que les poids sont donnés par:

```
>>> print np.polynomial.legendre.leggauss(1)
... print np.polynomial.legendre.leggauss(2)
... print np.polynomial.legendre.leggauss(3)

(array([ 0.]), array([ 2.]))
(array([-0.57735027,  0.57735027]), array([ 1.,  1.]))
(array([-0.77459667,  0.          ,  0.77459667]), array([ 0.55555556,  0.88888889,  0.55555556]))
```

Nous obtenons de même les points et les poids de la configuration de Gauss-Chebyshev:

```
>>> print np.polynomial.chebyshev.chebgauss(1)
... print np.polynomial.chebyshev.chebgauss(2)
... print np.polynomial.chebyshev.chebgauss(3)

(array([ 6.12323400e-17]), array([ 3.14159265]))
(array([ 0.70710678, -0.70710678]), array([ 1.57079633,  1.57079633]))
(array([ 8.66025404e-01,  6.12323400e-17, -8.66025404e-01]), array([ 1.04719755,  1.04719755,  1.04719755]))
```

## 5 Méthode de Monte-Carlo (exemple de l'estimation de pi)