

MinWook Kang

January 12, 2023

# 1 Implement Your Own fixed quad in [-1, 1]

우리는 앞 부분에서, 해를 추정하는 Root Finding Method를 공부했다. 그리고 이번 챕터에서는 Rimann Sum, Trapezoid Rule, Simpson's Rule 그리고 Gaussian Quadrature을 통하여 어떤 함수  $f$ 가 주어졌을 때, 우리가 원하는 범위 안에서의 적분 값을 실제의 적분 값과 매우 비슷하게 추정할 수 있는 방법을 배웠다. 이것으로 실제로 적분이 필요한 문제들에 대해 접근해 보겠다.

## 1.1 Problem Recognition

SciPy 모듈에서 fixed quad를 사용하면, Gaussian Quadrature 의 방식으로 원하는 적분 범위 안에서의 적분 값을 유추할 수 있다. 하지만, 이 모듈을 사용하지 않고, 모듈을 만들어서 문제에 적용하는 것을 보일 것이다.

$$\int_{-1}^1 e^x dx = e - e^{-1} \approx 2.3504023872876029138 \quad (1)$$

$F(x) = e^x$  를  $[-1, 1]$ 로 적분하게 되면 나오는 값을 구하는 모듈을 만들어야 한다. Gauss-Legendre 방식에 의하면,  $[-1, 1]$ 에서  $N$ 에 대한  $x_i$  값과  $w_i$  값을 알고 이것을 곱하여 더하게 되면,

$$\int_{-1}^1 f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n w_i f(x_i) \equiv G_n(f) \quad (2)$$

위의 공식에 따라,  $[-1, 1]$  사이의 적분 값을 추산할 수 있다. 따라서 우리는 먼저  $x_i$  값과  $w_i$  값을 구해줄 것이다. 그러기 위해서는 우선, 임의의 숫자  $N$ 에 대한 르장드르 다항식의 해가 필요한데, 이는 SciPy 모듈에서 roots.legendre 을 통해 쉽게 구할 수 있다. 먼저 roots.legendre를 보면, 르장드르 다항식에 들어가는 임의의 숫자  $N$ 에 대하여 해 roots 와 무게 weights 값을 알려주는 모듈이다. 만약  $N$ 의 값에 3을 대입하면 아래처럼 구할 수 있다.

```
1 from scipy.special import roots_legendre , eval_legendre
  roots , weights = roots_legendre(3)
3 roots , weights
5 (array([-0.77459667,  0.          ,  0.77459667]),
  array([0.55555556,  0.88888889,  0.55555556]))
```

## 1.2 Development of a solution

def 함수를 이용하여 min\_fixed\_only\_quad(f, N) 함수를 정의하고, roots 와 weights인수를 xi 와 wi 로 저장한 후, zip 함수를 통하여 각 열마다 묶어준 다음, 각각의  $(w_i, x_i)$  의 묶음에 따라 식  $w * (f(x))$  계산한다. 그후 묶음에 대한 이 식들을 더해줌으로서 위의 (2)를 파이썬으로 구현할 것이다. 먼저  $F(x) = e^x$  이고, 적분 범위는  $[-1, 1]$ 이라고 하면 다음과 같다.

```
def f(x):
    return np.exp(x)

def min_fixed_only_quad(f, N):
    roots, weights = roots_legendre(N)
    xi = roots
    wi = weights
    return sum(w*(f(x)) for w, x in zip(wi, xi))

print(f"""
n = 1: I = {min_fixed_only_quad(f, 1)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
    min_fixed_only_quad(f, 1)}
n = 2: I = {min_fixed_only_quad(f, 2)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
    min_fixed_only_quad(f, 2)}
n = 3: I = {min_fixed_only_quad(f, 3)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
    min_fixed_only_quad(f, 3)}
n = 4: I = {min_fixed_only_quad(f, 4)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
    min_fixed_only_quad(f, 4)}
n = 5: I = {min_fixed_only_quad(f, 5)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
    min_fixed_only_quad(f, 5)}
""")

n = 1: I = 2.0, Abs error = 0.35040238728760276
n = 2: I = 2.3426960879097307, Abs error = 0.007706299377872039
n = 3: I = 2.3503369286800115, Abs error = 6.54586075912178e-05
n = 4: I = 2.3504020921563766, Abs error = 2.9513122612456755e-07
n = 5: I = 2.350402386462826, Abs error = 8.247766913882515e-10
```

## 1.3 Execution and Assessment

이때, 우리는 실제 값과의 차이를 비교하기 위하여  $f(1) - f(-1)$  값에다가 추산한 값을 빼서, N 에 따라서 얼마나 오차가 날 수 있는지 확인해 볼 것이다. 먼저 SciPy package의 fixed\_quad로 계산한

결과는 다음과 같다.

```
1 n = 1: approx = (2.0, None)
  n = 2: approx = (2.3426960879097307, None)
3 n = 3: approx = (2.3503369286800115, None)
  n = 4: approx = (2.350402092156377, None)
5 n = 5: approx = (2.350402386462826, None)
```

이 두 값을 빼보면,  $N = 4$  인 경우  $-4.440892098500626e-16$  를 제외하고는 0으로 맞아 떨어지는 것을 볼 수 있다.  $N=4$  인 경우에도, 수가 매우 작으므로, 0이라 봐도 무방하다. 하지만 위의 함수는 범위가  $[-1, 1]$  로 정해져 있기 때문에, 이를 변수변환을 통해 어느 구간에서도 적분 값을 추산할 수 있는 모듈을 만들 것이다.

## 2 Own fixed quad in any range

### 2.1 Problem Recognition

위의 상황에서는 범위가  $[-1, 1]$ 을 만족하는 상황에서만 적분 값을 구할 수 있었다. 그럼 만약, 적분 범위가 아래와 같은 식일 경우는 어떻게 구할 수 있을까? 이는 적분의 범위를 변수변환을 통하여 바꾸어 주면 된다.

$$\int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx \quad (3)$$

먼저 Gauss' Method에 따르면,  $x$  와  $dx$ 는 아래처럼 바꾸어도 무방하다.

$$t = \frac{b-a}{2}x + \frac{b+a}{2}, \quad dt = \frac{b-a}{2}dx \quad (4)$$

### 2.2 Development of a solution

변수 변환을 통해 적분 범위는  $dt$ 에 대해서  $[-1, 1]$ 을 만족하게 된다. 그러면 위의 함수를 조금 변형하면 똑같이 적분을 시킬 수 있다. 위의 def 함수에서,  $x$ 를  $t$ 에 대한 식으로 바뀌어지고, 함수에  $(b-a)/2$ 를 곱하게 해주면 되므로, 위의 식을  $F(x) = \frac{4}{1+x^2}$ , 적분 범위는  $[0, 1]$ 로 잡고 계산하면 다음과 같다.

```
1 def f(t):
    return np.exp(t)
```

```

3
def min_fixed_any_range(f, a, b, n):
5     g = lambda x: (b - a)/2 * f((b-a)/2*x + (a+b)/2)
        roots, weights = roots_legendre(n)
7     xi = roots
        wi = weights
9     return sum(w*(g(x)) for w, x in zip(wi, xi))

```

먼저 def로 선언한 함수를 보면 인수를 4개로 두었는데, 이는 구하고자 하는 함수의 범위를 나타내며, 변수 변환을 통해 원하는  $[a, b]$  의 적분 값을 구할 수 있다. 또한  $g(x)$  라는 함수에 대해 lambda를 통하여 아래의 식을 새롭게 정의 하였다.

$$g(x) = \frac{b-a}{2} f\left(\frac{b-a}{2}x + \frac{b+a}{2}\right) \quad (5)$$

이는  $f(t)$ 에서  $t = \frac{b-a}{2}x + \frac{b+a}{2}$  을 대입한 것이다. 또한,  $\frac{b+a}{2}$  는 적분 범위를 벗어날 수 있기 때문에, 적분을 나중에 해주고,  $\frac{b+a}{2}$  를 곱해줌으로써,  $g(x)$ 에 대하여 위의 코드가 성립됨을 볼 수 있다. 그리고 section 1에서 본 것과 같이,  $\text{zip}(wi, xi)$  에 대하여 각각의  $w, x$ 값을 할당하여  $g(x)$ 와  $w$ 를 곱한 것을 더해지게 되면, 우리가 구하고자 한 적분 값을 구할 수 있게 된다. 위의 코드로 인한 결과를 보면 다음과 같다.

## 2.3 Execution and Assessment

```

1 print(f"""
n = 1: I = {min_fixed_any_range(f, -1, 1, 1)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
        min_fixed_any_range(f, -1, 1, 1)}
3 n = 2: I = {min_fixed_any_range(f, -1, 1, 2)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
        min_fixed_any_range(f, -1, 1, 2)}
n = 3: I = {min_fixed_any_range(f, -1, 1, 3)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
        min_fixed_any_range(f, -1, 1, 3)}
5 n = 4: I = {min_fixed_any_range(f, -1, 1, 4)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
        min_fixed_any_range(f, -1, 1, 4)}
n = 5: I = {min_fixed_any_range(f, -1, 1, 5)}, Abs error = {(f(1) - f(-1)) -
        min_fixed_any_range(f, -1, 1, 5)}
7 """)
9 n = 1: I = 2.0, Abs error = 0.35040238728760276

```

11	n = 2: I = 2.3426960879097307, Abs error = 0.007706299377872039
	n = 3: I = 2.3503369286800115, Abs error = 6.54586075912178e-05
	n = 4: I = 2.3504020921563766, Abs error = 2.9513122612456755e-07
13	n = 5: I = 2.350402386462826, Abs error = 8.247766913882515e-10

실제의 값 Abs error에 우리가 만든 모듈의 차를 구했을때, N의 값, 즉 legendre 다항식의 차수가 충분하지 않았을 때, error의 폭이 커짐을 볼 수 있고, N이 커질 수록 0에 수렴하는 것을 볼 수 있다. 이와 관련하여 오차를 줄이는 방법에서도 논하여 보겠다.

### 3 reduce the error

#### 3.1 Problem Recognition

$$\int_0^1 \frac{4}{1+x^2} dx \quad (6)$$

위의 함수에서, N의 값을 임의로 지정하지 않고, 원하는 오차 범위 내에서 적분을 근사적으로 구하려면 어떻게 해야 할까? 우리는 앞서서 Root Finding에서도 똑같이 이용한 방식을 이용할 수 있다. 바로 위에서 구한, 실제값에다가 결과값을 뺀 오차가 우리가 설정한 범위보다 작아질 때 까지 N을 1씩 증가시키면서 반복시키면 된다.

#### 3.2 Development of a solution