

# Aproksimasi

Tim Praktikum Komputasi Rekayasa 2021

Teknik Fisika

Institut Teknologi Bandung

## 1 Chapra Contoh 3.2

Fungsi eksponensial dapat dihitung dengan menggunakan deret sebagai berikut:

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3!} + \cdots + \frac{x^n}{n!} \quad (1)$$

Kita ingin menggunakan Persamaan (1) untuk menghitung estimasi dari  $e^{0.5}$ . Dengan menggunakan kriteria dari Scarborough:

$$\epsilon_s = (0.5 \times 10^{2-3})\% = 0.05\%$$

Kita akan menambahkan suku-suku pada Persamaan (1) sampai  $\epsilon_a$  lebih kecil dari  $\epsilon_s$ .

Program Python berikut ini dapat digunakan untuk melakukan perhitungan yang ada pada buku teks.

```
from math import factorial, exp

def approx_exp(x, N):
    assert(N >= 0)
    if N == 0:
        return 1
    s = 0.0
    for i in range(N+1):
        s = s + x**i/factorial(i)
    return s

x = 0.5
true_val = exp(x) # from math module

n_digit = 3
# Equation 3.7
epsilon_s_percent = 0.5*10**(2-n_digit)

prev_approx = 0.0
for N in range(50):
    approx_val = approx_exp(x, N)
    epsilon_t_percent = abs(approx_val - true_val)/true_val * 100
    if N > 0:
        epsilon_a_percent = abs(approx_val - prev_approx)/approx_val * 100
    else:
        epsilon_a_percent = float('nan')
    prev_approx = approx_val
    print("%3d %18.10f %10.5f%% %10.5f%%" % (N+1, approx_val, epsilon_t_percent, epsilon_a_percent))
    if epsilon_a_percent < epsilon_s_percent:
        print("Converged within %d significant digits" % n_digit)
        break
```

```
print("true_val is %18.10f" % true_val)
print("approx_val is %18.10f" % approx_val)
```

Catatan: Pada program di atas, `for`-loop digunakan dengan jumlah iterasi yang relatif besar. Anda dapat menggunakan `while`-loop sebagai gantinya.

Contoh output:

```
1      1.0000000000    39.34693%      nan%
2      1.5000000000    9.02040%     33.33333%
3      1.6250000000    1.43877%     7.69231%
4      1.6458333333    0.17516%     1.26582%
5      1.6484375000    0.01721%     0.15798%
6      1.6486979167    0.00142%     0.01580%
Converged within 3 significant digits
true_val is      1.6487212707
approx_val is      1.6486979167
```

**Soal 1.** Ulangi perhitungan ini untuk jumlah digit signifikan yang berbeda, misalnya 5, 8, dan 10 digit signifikan. Silakan melakukan modifikasi terhadap program yang diberikan.

## 2 Chapra Contoh 3.2, *single precision*

Secara default, perhitungan dengan *floating number* pada Python (dan NumPy) dilakukan dengan menggunakan *double precision*. Pada bagian ini, kita akan mengulangi Chapra Contoh 3.2 dengan menggunakan *single precision*. Pada C dan C++, tipe yang relevan adalah `float` untuk *single precision* dan `double` untuk *double precision*. Pada Fortran kita dapat menggunakan `REAL(4)` untuk *single precision* dan `REAL(8)` untuk *double precision*.

Karena Python merupakan bahasa pemrograman dinamik yang *type-loose* kita tidak dapat dengan mudah memberikan spesifikasi pada variabel yang kita gunakan. Meskipun demikian, kita dapat menggunakan *single precision* pada Python melalui `np.float32`<sup>1</sup>, meskipun program yang dihasilkan kurang elegan. Selain itu, kita juga harus mengecek apakah hasil akhir yang diberikan tetap berupa *single precision* (tidak terjadi *type promotion* ke *double precision*).

```
from math import factorial
import numpy as np

def approx_exp(x, N):
    assert(N >= 0)
    if N == 0:
        return 1
    s = np.float32(0.0)
    for i in range(N+1):
        s = s + np.float32(x**i)/np.float32(factorial(i))
    return s

x = np.float32(0.5)
true_val = np.exp(x) # from np module

n_digit = 3
# Equation 3.7
ε_s_percent = np.float32(0.5)*np.float32(10**(2-n_digit))

prev_approx = np.float32(0.0)
for N in range(50):
    approx_val = approx_exp(x, N)
```

<sup>1</sup>np digunakan sebagai singkatan dari modul numpy

```

ε_t_percent = abs(approx_val - true_val)/true_val * 100
if N > 0:
    ε_a_percent = abs(approx_val - prev_approx)/approx_val * 100
else:
    ε_a_percent = float('nan')
prev_approx = approx_val
print("%3d %18.10f %10.5f%% %10.5f%%" % (N+1, approx_val, ε_t_percent, ε_a_percent))
if ε_a_percent < ε_s_percent:
    print("Converged within %d significant digits" % n_digit)
    break

print("true_val is %18.10f" % true_val)
print("approx_val is %18.10f" % approx_val)

# Make sure that float32 is used
print()
print("type(true_val) = ", type(true_val))
print("type(approx_val) = ", type(approx_val))

```

Berikut ini adalah keluaran dari program.

```

1      1.0000000000    39.34693%    nan%
2      1.5000000000     9.02040%   33.33333%
3      1.6250000000     1.43876%    7.69231%
4      1.6458333731     0.17516%    1.26583%
5      1.6484375000     0.01721%    0.15798%
6      1.6486979723     0.00141%    0.01580%
Converged within 3 significant digits
true_val is      1.6487212181
approx_val is    1.6486979723

type(true_val) = <class 'numpy.float32'>
type(approx_val) = <class 'numpy.float32'>

```

**Soal 2.** Ulangi perhitungan pada Chapra Contoh 3.2 dengan menggunakan *single precision* dengan jumlah digit signifikan yang berbeda, misalnya 5, 8, dan 10 digit signifikan (berdasarkan kriteria Scarborough). Bandingkan hasil yang Anda dapatkan jika *double precision*. Apa yang dapat Anda simpulkan?

### 3 Chapra Contoh 3.8

Akar-akar suatu polinomial kuadrat:

$$ax^2 + bx + c = 0$$

diberikan oleh formula berikut

$$x_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} \quad (2)$$

Untuk kasus di mana  $b^2 \gg 4ac$  perbedaan antara pembilang dapat menjadi sangat kecil. Pada kasus tersebut, kita dapat menggunakan *double precision* untuk mengurangi kesalahan pembulatan. Selain itu, kita juga dapat menggunakan formula:

$$x_{1,2} = \frac{-2c}{b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}} \quad (3)$$

Mengikuti contoh yang diberikan pada buku, kita akan menggunakan  $a = 1$ ,  $b = 3000.001$ , dan  $c = 3$ . Akar-akar eksaknya adalah  $x_1 = -0.001$  dan  $x_2 = -3000$ .

**Soal 3.** Buat program Python dengan menggunakan *single precision* dan *double precision* untuk melihat perbedaan hasil yang diberikan dari Persamaan (2) dan Persamaan (3).

Program berikut ini adalah dalam *single precision* yang dapat Anda lengkapi. Anda juga dapat menggunakan program yang Anda tulis sendiri dari awal atau modifikasi dari program ini.

```
import numpy as np

def calc_quad_root_v1(a, b, c):
    D = np.float32(b**2) - np.float32(4)*a*c
    x1 = (-b + np.sqrt(D))/(np.float32(2)*a)
    x2 = # ... lengkapi
    return x1, x2

def calc_quad_root_v2(a, b, c):
    D = # ... lengkapi
    x1 = # ... lengkapi
    x2 = # ... lengkapi
    return x1, x2

a = np.float32(1.0)
b = np.float32(3000.001)
c = np.float32(3.0)

x1_true = np.float32(-0.001)
x2_true = np.float32(-3000.0)

x1, x2 = calc_quad_root_v1(a, b, c)
print("Using 1st formula: approx roots: ", x1, " ", x2)
print(type(x1), type(x2)) # cek apakah x1 dan x2 merupakan np.float32

x1, x2 = calc_quad_root_v2(a, b, c)
print(type(x1), type(x2))
print("Using 2nd formula: approx roots: ", x1, " ", x2)
print("True roots: ", x1_true, " ", x2_true)
```

Bandingkan akar-akar yang Anda peroleh dengan akar-akar eksak. Untuk masing-masing akar, formula mana yang memberikan hasil yang paling dekat dengan hasil eksak?

**Soal 4.** Program berikut ini, kita akan menggunakan CAS atau *computer algebra system* untuk memastikan bahwa formula (2) dan (3) memberikan hasil yang identik. Lengkapi kode berikut ini dan cek apakah hasil yang diberikan dari kedua formula tersebut adalah sama.

```

from sympy import *

def calc_quad_root_v1(a, b, c):
    D = b**2 - 4*a*c
    x1 = (-b + sqrt(D))/(2*a)
    x2 = (-b - sqrt(D))/(2*a)
    return x1, x2

def calc_quad_root_v2(a, b, c):
    D = # lengkapi ...
    x1 = # lengkapi ...
    x2 = # lengkapi ...
    return x1, x2

a = Rational(1)
b = Rational(3000001, 1000)
c = Rational(3)

x1_true = -Rational(1, 1000)
x2_true = -3000

x1, x2 = calc_quad_root_v1(a, b, c)
print("Using 1st formula: approx roots: ", x1, " ", x2)

x1, x2 = calc_quad_root_v2(a, b, c)
print("Using 2nd formula: approx roots: ", x1, " ", x2)

print("True roots: ", x1_true, " ", x2_true)

```

Perhatikan bahwa kode di atas juga mencetak tipe dari variabel  $x_1$  dan  $x_2$  adalah bilangan integer atau rasional. Pada SymPy, tipe untuk integer dan rasional adalah:

```
<class 'sympy.core.numbers.Integer'> <class 'sympy.core.numbers.Rational'>
```

Coba turunkan formula (3) dari (2).

## 4 Chapra Contoh 4.4

Diketahui sebuah fungsi:

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.25 \quad (4)$$

Kita ingin menghitung pendekatan nilai turunan fungsi ini pada  $x = 0.5$  dengan menggunakan tiga formula. Formula pertama adalah beda hingga maju (*forward finite difference*):

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i} = \frac{f(x_i + h) - f(x_i)}{h} \quad (5)$$

beda hingga mundur:

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_i) - f(x_{i-1})}{x_i - x_{i-1}} = \frac{f(x_i) - f(x_i - h)}{h} \quad (6)$$

dan beda hingga tengah:

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}))}{x_{i+1} - x_{i-1}} = \frac{f(x_i + h) - f(x_i - h)}{2h} \quad (7)$$

Nilai pendekatan akan dibandingkan dengan hasil evaluasi langsung dari turunan  $f'(x)$ :

$$f'(x) = -0.4x^3 - 0.45x^2 - x - 0.25 \quad (8)$$

**Soal 5.** Buat program Python untuk menghitung pendekatan nilai  $f'(x)$  pada  $x = 0.5$  dengan menggunakan  $h = 0.5$  dan  $h = 0.25$ . Bandingkan hasilnya dengan nilai eksak. Formula mana yang memberikan kesalahan paling kecil?

## 5 Chapra Contoh 4.8

Diketahui sebuah fungsi:

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2 \quad (9)$$

Turunan pertama dari  $f(x)$  adalah:

$$f'(x) = -0.4x^3 - 0.45x^2 - x - 0.25 \quad (10)$$

Kita akan menghitung pendekatan fungsi ini pada  $x = 0.5$  dengan menggunakan formula beda hingga tengah. Kita akan mulai dari  $h = 1$ , kemudian secara bertahap memperkecil nilai  $h$  dengan faktor 10 untuk mendemonstrasikan bagaimana kesalahan pembulatan (*round-off*) error menjadi dominan.

**Soal 6.** Berikut ini adalah program yang dapat Anda lengkapi (versi *single precision*).

```
import numpy as np

def f(x):
    return -np.float32(0.1)*x**np.float32(4) - np.float32(0.15)*x**np.float32(3) - \
        np.float32(0.5)*x**np.float32(2) - np.float32(0.25)*x + np.float32(1.2)

def df(x):
    return -np.float32(0.4)*x**np.float32(3) - np.float32(0.45)*x**np.float32(2) - \
        x - np.float32(0.25)

def centered_diff(f, x, h):
    return ( .... )/(np.float32(2)*h) # isi titik-titik

x = np.float32(0.5)
h = np.float32(1.0)
true_val = ! ... lengkapi

print("-----")
print("          h          approx_val          error")
print("-----")

for i in range(11):
    approx_val = # ... lengkapi
    εt = abs(approx_val - true_val)
    print("%18.10f %18.14f %18.13f" % (h, approx_val, εt))
    h = h/np.float32(10)

print(type(h))
print(type(centered_diff(f,x,h)))
```

Coba juga untuk versi *double precision* (default pada NumPy, atau `np.float64`). Apakah error yang Anda peroleh semakin mendekati nol apabila nilai  $h$  semakin diperkecil? NumPy juga menyediakan tipe bilangan *quadruple precision*, yang lebih *precise* dari *double precision*, yaitu `np.float128`. Coba ulangi perhitungan dan analisis Anda dengan menggunakan `np.float128`.

## **6 Soal tambahan**

Beberapa soal latihan dari Chapra.