结果及讨论

A.DFT和FFT

1.编写一个DFT程序并验证

如下所示,编写 my_dft 函数,实现对输入的数组进行DFT计算,并返回结果。

```
def my_dft(x_array)->np.ndarray:
    N = len(x_array)
    n = np.arange(N)
    k = n.reshape((N,1))
    M = np.exp(-2j * np.pi * k * n / N)/N**0.5
    return np.dot(M,x array)
```

使用一个八维的随机复向量作为测试,并且使用 np.fft 作为标准包函数,测试数据、 my_dft 、 np.fft 给出的结果以及二者差值如下:

```
Testing data [0.5488135 +0.96366276j 0.71518937+0.38344152j 0.60276338+0.79172504j 0.54488318+0.52889492j 0.4236548 +0.56804456j 0.64589411+0.92559664j 0.43758721+0.07103606j 0.891773 +0.0871293j ]

My DFT result [ 1.70078929+1.52718476j 0.37800121-0.09510798j 0.22101742+0.26322719j -0.33969539+0.51364957j -0.2775114 +0.1659601j 0.22010342+0.25805511j -0.26901744+0.20978922j -0.08140811-0.11710808j]

Numpy FFT result [ 1.70078929+1.52718476j 0.37800121-0.09510798j 0.22101742+0.26322719j -0.33969539+0.51364957j -0.2775114 +0.1659601j 0.22010342+0.25805511j -0.26901744+0.20978922j -0.08140811-0.11710808j]

My DFT result - Numpy FFT result [ 2.22044605e-16+2.22044605e-16j 0.000000000e+00+1.38777878e-17j -8.32667268e-17+5.55111512e-17j -2.77555756e-16+0.000000000e+00j 5.55111512e-17-3.05311332e-16j -1.38777878e-16-5.55111512e-16j -7.77156117e-16-9.71445147e-16j 1.52655666e-15+9.29811783e-16j]
```

由上图结果可以看出,自己编写的函数和包函数给出的结果差值极小,可以认为自己编写的dft函数具有好的离散傅里叶变换的功能。

2.编写一个FFT程序并验证

递归算法

运用递归思想,写出Base2 FFT程序如下:

```
def fft(x):
    n = len(x)
    assert is_power_of_two(n), "输入数组的长度必须为2的幂次"
    if n==1:
        return x
    even = fft(x[0::2])
    odd = fft(x[1::2])
    T = [cmath.exp(-2j * cmath.pi * k / n) * odd[k] for k in range(n // 2)]
# 利用离散傅里叶变换的性质:傅里叶变换的结果中前一半和后一半互为共轭
    return [even[k] + T[k] for k in range(n // 2)] + \
        [even[k] - T[k] for k in range(n // 2)]
```

首先验证程序的正确性:

使用一个八维的随机复向量作为测试,并与使用 np.fft 的结果进行比较,测试数据、 fft 、 np.fft 给出的结果以及二者差值如下:

由上图结果可以看出,自己编写的函数和包函数给出的结果差值极小,可以认为自己编写的fft函数具有好的快速离散傅里叶变换的功能。

在验证了程序的正确性后给出数组大小从 2^4 到 2^{12} 的测试样例,记录程序用时。

```
my fft for size16, exection time: 0.0339867000002414
np.fft for size16, exection time: 0.0015944000042509288
my fft for size32, exection time: 0.07550659999833442
np.fft for size32, exection time: 0.001924500014865771
my fft for size64, exection time: 0.16855230001965538
np.fft for size64, exection time: 0.0016230999899562448
my fft for size128, exection time: 0.3851587999961339
np.fft for size128, exection time: 0.0019041000050492585
my fft for size256, exection time: 0.7883889000222553
np.fft for size256, exection time: 0.0032485999981872737
my fft for size512, exection time: 1.6509786999959033
np.fft for size512, exection time: 0.004189300001598895
my fft for size1024, exection time: 3.3842918000009377
np.fft for size1024, exection time: 0.007627399987541139
my fft for size2048, exection time: 7.111340300005395
np.fft for size2048, exection time: 0.01597310000215657
my fft for size4096, exection time: 14.849382999993395
np.fft for size4096, exection time: 0.029052300000330433
```

由上图可以看出,我所编写的fft函数用时多于标准库的用时。 接下来分析我的代码的时间复杂度:

1. 递归调用的次数为 $log_2(n)$, 每次递归调用的

```
T = [cmath.exp(-2j * cmath.pi * k / n) * odd[k] for k in range(n // 2)]
# 利用离散傅里叶变换的性质:傅里叶变换的结果中前一半和后一半互为共轭
return [even[k] + T[k] for k in range(n // 2)] + \
        [even[k] - T[k] for k in range(n // 2)]
```

语句的时间复杂度为 $O(\frac{n}{2})$ (此处考虑到离散傅里叶变换的形式,即前一半与后一半互为复共轭),因此时间复杂度为 $O(\frac{nlog_2(n)}{2})=O(nlog_2(n))$ 。

而这也是理论上最小的时间复杂度。

我的程序用时多于标准库函数的原因分析如下:

1. 我的程序中使用了for循环,时间上有较大的开销,即使我使用了list-generator语法,但是for循环的 开销还是较大的。

- 2. python内置list比较慢
- 3. 我的程序是递归算法,多次递归进入函数也产生了一定的时间开销。

因此,我运用"蝴蝶运算",改变了数组顺序,时间复杂度仍未 $O(nlog_2(n))$,但是空间复杂度降为O(1)。