



## توابع پایتون برای نمایش سیگنال ها (آموزش)

در حالت عمومی، سیگنال ها با یک بردار ردیفی یا ستونی نمایش داده می شوند. اندیس تمامی بردار ها در پایتون از صفر شروع می شود. در پایتون از آرایه های کتابخانه نام پای برای ایجاد بردار ها استفاده می کنیم.  $x[0]$  اولین عضو آرایه  $x$  است. در مواردی که برای نمایش سیگنال ها به اندیس های منفی نیاز دارد، می توانیم از یک آرایه به عنوان اندیس زمانی استفاده کنیم. برای مثال، برای نمایش سیگنال

$$x[n] = \begin{cases} 2n, & -3 \leq n \leq 3 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

می توانیم نمونه های غیر صفر را از ضرب ۲ در یک آرایه که شامل اعداد -۳ تا ۳ است، بدست آوریم.

```
import numpy as np

n = np.array([n for n in range(-3, 4)])
x = 2 * n
```

حال فرض کنید می خواهیم سیگنال  $x$  را در بازه  $[-10, 10]$  رسم کنیم. پس لازم است به آرایه  $x$  از هر دو طرف به تعداد ۷ صفر اضافه کنیم.

```
import numpy as np

n = np.array([n for n in range(-3, 4)])
x = 2 * n
n = np.array([n for n in range(-10, 11)])
x = np.concatenate([np.zeros(7), x, np.zeros(7)])
```

اکنون با دستور `stem` کتابخانه `matplotlib` می توانیم سیگنال  $x$  را رسم کنیم و با دستور `show` آن را نمایش

دهیم.

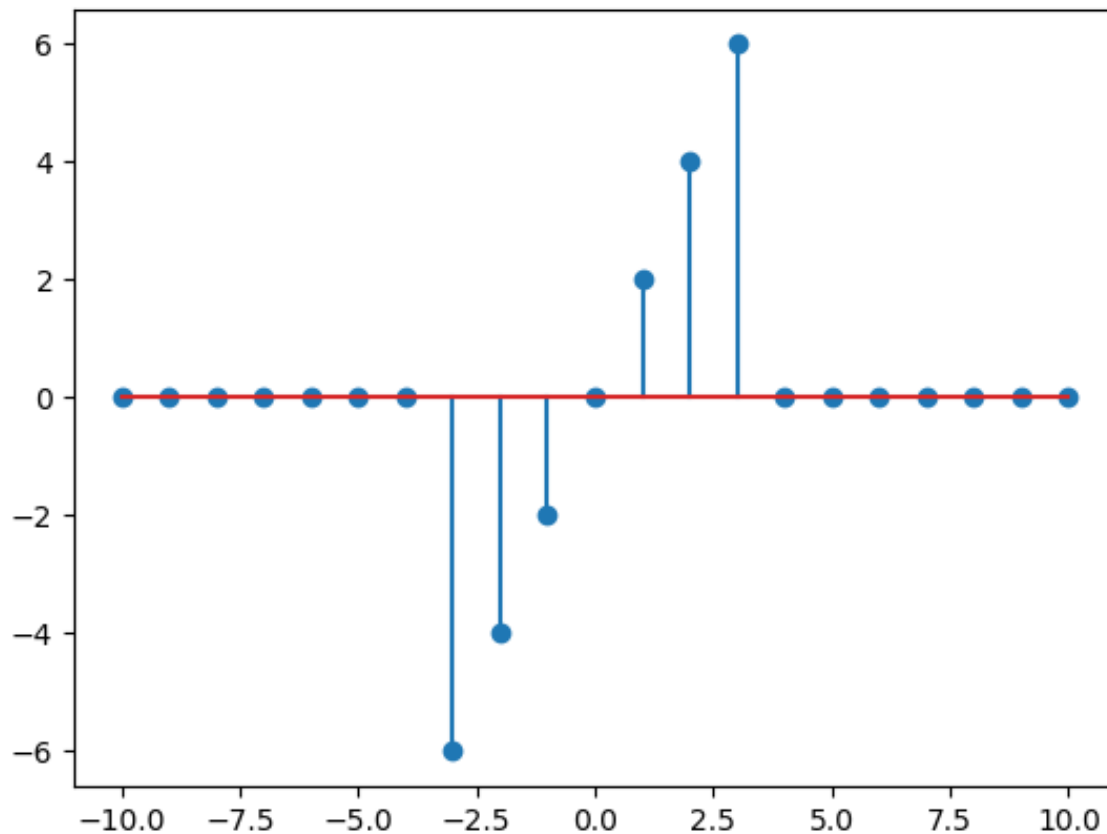
```
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt

n = np.array([n for n in range(-3, 4)])
x = 2 * n
n = np.array([n for n in range(-10, 11)])
x = np.concatenate([np.zeros(7), x, np.zeros(7)])
plt.stem(n, x)
plt.show()
```

<sup>1</sup> List

<sup>2</sup> NumPy

نتیجه:



شکل ۱

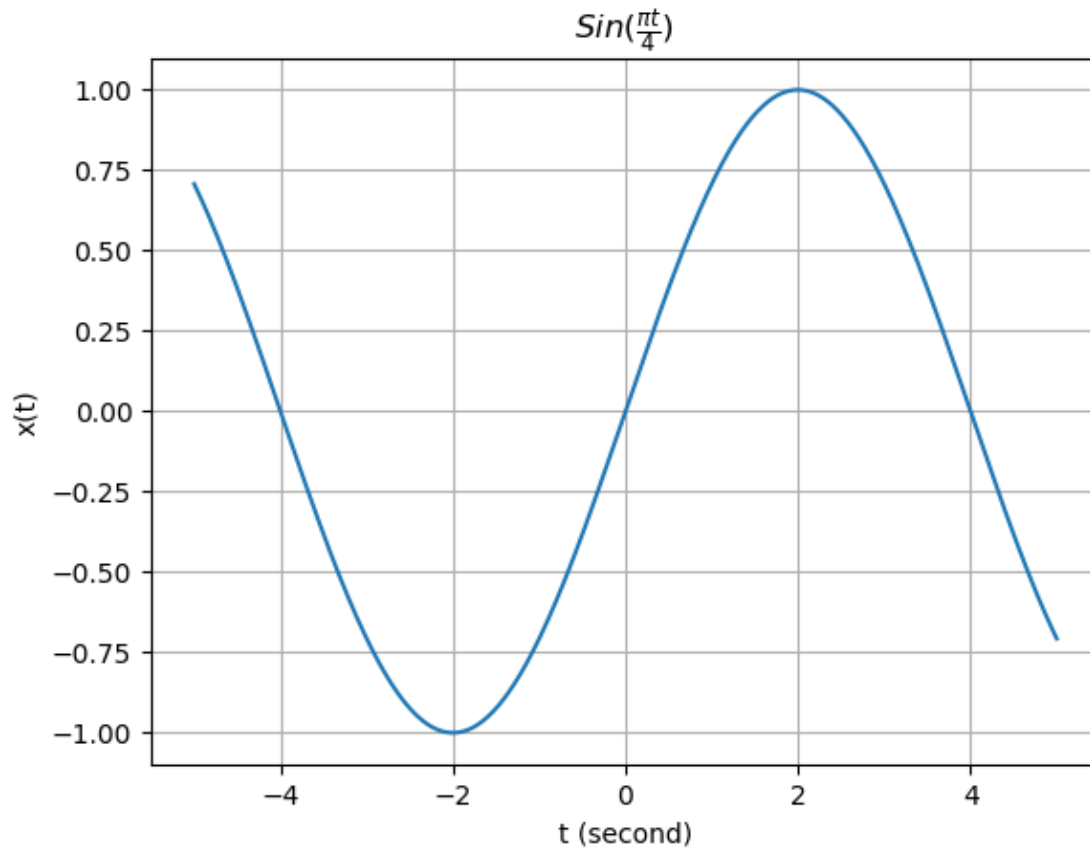
سیگنال های سینوسی و نمایی مختلط، اهمیت زیادی در مطالعه سیستم های خطی دارند. برای رسم سیگنال های پیوسته-زمان، به صورت تقریبی از تابع plot استفاده می کنیم. دستور plot برخلاف stem نقاط مجاور را به هم وصل می کند. پس اگر فاصله نقاط آرایه زمانی را به صورت مناسب تعیین کنیم، می توانیم نمایش خوبی از سیگنال های پیوسته-زمان داشته باشیم. برای مثال سیگنال  $x(t) = \sin(\pi t/4)$  را در فاصله  $-5 \leq t \leq 5$  رسم می کنیم. برای ایجاد آرایه اندیس زمانی می توانیم از تابع linspace استفاده کنیم. ورودی های این تابع به ترتیب نقطه شروع، نقطه پایان و تعداد نقاط از نقطه شروع تا نقطه پایان است. با استفاده از توابع xlabel و ylabel می توانیم برچسب های مختلفی به نمودار بزنیم. تابع grid شبکه پشت نمودار را رسم می کند.

```
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt

t = np.linspace(-5, 5, 1000)
x = np.sin(np.pi * t / 4)

plt.plot(t, x)
plt.title(r'$Sin(\frac{\pi t}{4})$')
plt.xlabel('t (second)')
plt.ylabel('x(t)')
plt.grid()
plt.show()
```

نتیجه:



شکل ۲

با تغییر عدد ۱۰۰۰، به اعداد کوچکتر تغییرات خروجی را مشاهده کنید.

در مثال بعدی برای سیگنال گسسته-زمان  $x[n] = \exp(j(\pi/8)n)$  در بازه  $0 \leq n \leq 32$  قسمت حقیقی، قسمت

موهومی، اندازه و فاز را رسم می‌کنیم. در پایتون 1j برای تعریف اعداد مختلط استفاده می‌شود.

```
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt

n = np.linspace(0, 32, 33)
x = np.exp(1j * (np.pi/8) * n)
fig, axs = plt.subplots(2, 2)
fig.suptitle('Complex Exponential')

axs[0, 0].stem(np.real(x))
axs[0, 0].set_title('Real Part')
axs[0, 0].set_xlabel('n')

axs[0, 1].stem(np.imag(x))
axs[0, 1].set_title('Imaginary Part')
axs[0, 1].set_xlabel('n')

axs[1, 0].stem(np.abs(x))
axs[1, 0].set_title('Absolute Value')
axs[1, 0].set_xlabel('n')
```

```

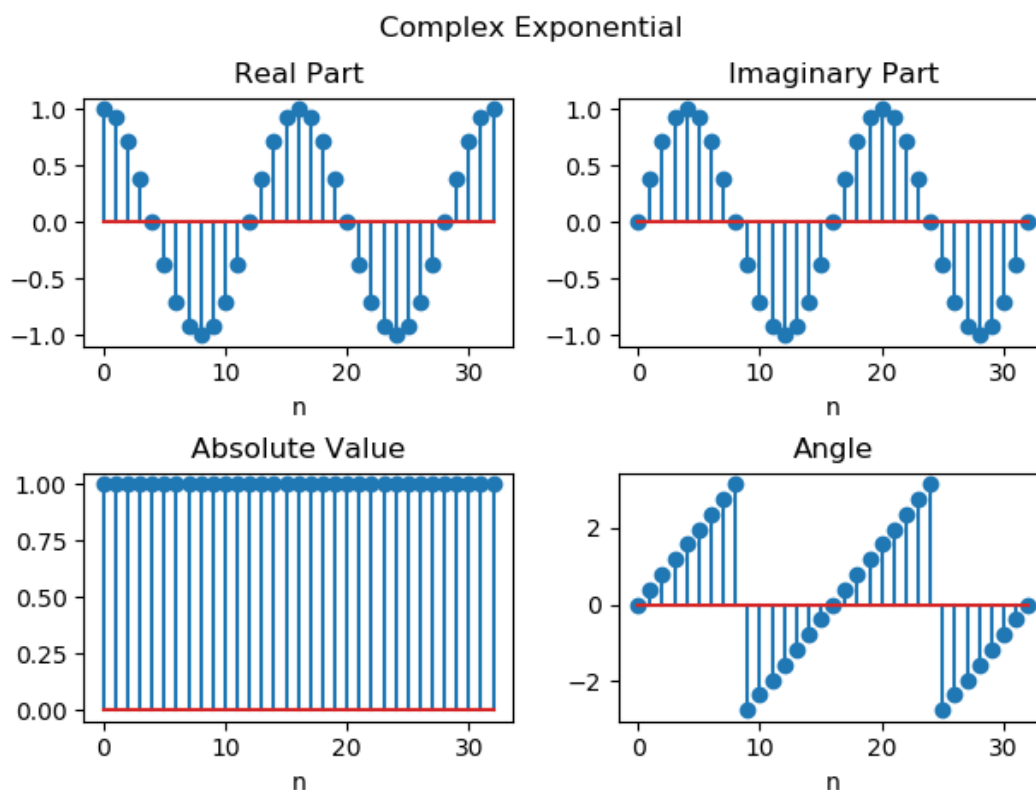
axs[1, 1].stem(np.angle(x))
axs[1, 1].set_title('Angle')
axs[1, 1].set_xlabel('n')

plt.tight_layout()
fig.subplots_adjust(top=0.88)

plt.show()

```

نتیجه:



شکل ۳

خروجی تابع `angle` به رادیان است. برای تبدیل آن به درجه، باید خروجی را به  $180/\pi$  ضرب کنیم. در پایتون می‌توان بر روی سیگنال‌ها، در صورتی که تعداد المان آنها در آرایه یکسان باشد، اعمال چهارگانه (جمع، تفریق، ضرب و تقسیم) انجام داد. همچنین می‌توان سیگنال‌ها را در یک عدد ضرب کرد و یا آن‌ها را به توان عددی رساند. (البته برای چهار عمل اصلی باید فرض کنید که هر دو سیگنال در ناحیه زمانی یکسانی تعریف شده‌اند.)

```

import numpy as np

x1 = np.sin((np.pi/4) * np.linspace(0, 15, 16))
x2 = np.sin((np.pi/4) * np.linspace(0, 15, 16))

y1 = x1 + x2
y2 = x1 - x2
y3 = x1 * x2
y4 = x1 / x2
y5 = 2 * x1
y6 = x1 ** 2 # x1 to the power of 2

```

مزایای استفاده از توابع در برنامه نویسی را می‌دانید. در پایتون به صورت زیر می‌توانیم یک تابع تعریف کنیم. `scope` ها در پایتون با `indentation` مشخص می‌شوند و باید آن را رعایت کنید.

```
def foo(x):  
    y = 2 * x  
    z = (5/9) * (x - 32)  
    return (y, z)  
  
(y, z) = foo(-40)  
print((y, z))  
  
(y, z) = foo(212)  
print((y, z))
```

نتیجه:

```
(-80, -40.0)  
(424, 100.0)
```

## سیگنال های سینوسی گسسته-زمان

**تمرین ۱:** سیگنال زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{aligned}x_1[n] &= \cos^2\left(\frac{\pi n}{4}\right) \\x_2[n] &= \sin\left(\frac{\pi n}{4}\right) \cos\left(\frac{\pi n}{8}\right) \\x_3[n] &= \cos\left(\frac{2\pi n}{N}\right) + 3\sin\left(\frac{5\pi n}{2N}\right)\end{aligned}$$

فرض کنید در سیگنال  $x_3[n]$ ،  $N = 6$  است. تعیین کنید هر یک از سیگنال ها متناوب هستند یا خیر. سیگنال  $x_1[n]$  و  $x_2[n]$  را در بازه  $0 \leq n \leq 31$  و سیگنال  $x_3[n]$  اگر متناوب بود، نمودار آن را در دو تناوب با شروع از  $n = 0$  و اگر متناوب نبود، در بازه  $0 \leq n \leq 4N$  رسم کنید و توضیح دهید که چرا متناوب نیست. (از `stem` استفاده کنید و حتما نمودار های خود را به خوبی برچسب بزنید.)

تناوب اصلی هر سیگنال چقدر است؟ برای هر سیگنال بدون استفاده از پایتون چگونه می توانید تناوب اصلی آنها را بدست آورید؟

**تمرین ۲:** سیگنال هایی را که در تمرین ۱ رسم کردید، در نظر بگیرید. آیا جمع دو سیگنال متناوب لزوماً متناوب است؟ ضرب دو سیگنال چطور؟ دلایل خود را به وضوح توضیح دهید.

## ویژگی سیستم های گسسته-زمان

سیستم های گسسته-زمان را معمولاً با یکسری از ویژگی هایشان می شناسند. ویژگی هایی مانند خطی بودن، تغییر ناپذیری با زمان، پایداری، علی بودن و مکوس پذیری. طرز نمایش دارا بودن یا نبودن یک ویژگی توسط یک سیستم بسیار اهمیت دارد. در این بخش به کمک پایتون و با استفاده از مثال نقض، دارا نبودن یکسری از ویژگی ها را برای سیستم های داده شده، نشان می دهید.

**تمرین ۳:** در این تمرین یک ویژگی از هر سیستم و همچنین ورودی (ورودی ها) که می توانید به کمک آن نشان دهید سیستم داده شده آن ویژگی را ندارد، مشخص شده اند. برای سیگنال ورودی و خروجی از `numpy.array` استفاده کنید. سپس برای هر سیگنال نمودار آن را رسم کنید و به وضوح بیان کنید چگونه از روی نمودار ها می توان تحلیل کرد که سیستم داده شده آن ویژگی را ندارد.

**الف)** سیستم  $y[n] = \sin((\pi/2)x[n])$  خطی نیست. از سیگنال های  $x_1[n] = \delta[n]$  و  $x_2[n] = 2\delta[n]$  استفاده کنید و (با رسم نمودار سیگنال ها) نشان دهید که سیستم داده شده، چگونه خطی بودن را نقض می کند.

**ب)** سیستم  $y[n] = x[n] + x[n+1]$  علی نیست. با استفاده از سیگنال  $x[n] = u[n]$  آن را نشان دهید. (راهنمایی: با استفاده از `numpy.array` دو بردار تعریف کنید و سیگنال ورودی را در بازه  $-5 \leq n \leq 9$  و سیگنال خروجی را در بازه  $-6 \leq n \leq 9$  رسم کنید.)

**ج)** نشان دهید سیستم  $y[n] = \log(x[n])$  پایدار نیست.

## جابجایی (شیفت) زمانی سیگنال های پیوسته-زمان

در این قسمت اثرات انتقال و تغییر مقیاس زمانی سیگنال های پیوسته-زمان را بررسی می کنیم. سیگنال زیر را در

نظر بگیرید:

$$f(t) = t(u(t) - u(t - 2))$$

که در آن  $u(t)$  سیگنال پله واحد است:

$$u(t) = \begin{cases} 1, & t \geq 0, \\ 0, & t < 0. \end{cases}$$

در کد زیر ابتدا تابع  $u(t)$  را تعریف و سپس به کمک آن سیگنال  $f(t)$  را رسم می کنیم.

```
from matplotlib import pyplot as plt
import numpy as np

def heaviside(t):
    """ HEAVISIDE Unit Step function
        f = Heaviside(t) returns a vector f the same size as
        the input vector, where each element of f is 1 if the
        corresponding element of t is greater than or equal to
        zero. """
    return (t >= 0) * 1

t = np.arange(-2, 3, 0.1)
f = t * (heaviside(t) - heaviside(t - 2))
plt.plot(t, f)
plt.show()
```

**تمرین ۴:** با توجه به سیگنال  $f(t)$  نمودار سیگنال های پیوسته-زمان زیر را رسم کنید. در هر مورد بیان کنید سیگنال  $f(t)$  چه تغییری کرده است؟ (مثلا "۲ واحد به سمت بالا/پایین/راست/چپ جابجا شده" یا "با ضریب ۲ فشرده/گسترده شده" یا "نسبت به محور افقی/عمودی منعکس شده")

$$\begin{aligned} g_1(t) &= f(-t) \\ g_2(t) &= f(t + 1) \\ g_3(t) &= f(t - 3) \\ g_4(t) &= f(-t + 1) \\ g_5(t) &= f(-2t + 1) \end{aligned}$$

## انرژی و توان سیگنال های پیوسته-زمان

برای یک سیگنال پیوسته-زمان مانند  $x(t)$  انرژی سیگنال در بازه  $-a \leq t \leq a$  به صورت زیر تعریف می شود:

$$E_a = \int_{-a}^a |x(t)|^2 dt$$

که در آن  $|x|^2 = xx^*$  و  $x^*$  مزدوج مختلط  $x$  است. پس برای یک سیگنال متناوب با تناوب اصلی  $T$ ،  $E_{T/2}$  انرژی سیگنال در یک تناوب است. انرژی کل سیگنال نیز به صورت زیر تعریف می شود: (اگر حد زیر موجود باشد).

$$E_\infty = \lim_{a \rightarrow \infty} E_a$$

در حالی که بسیاری از سیگنال های طبیعی انرژی محدودی دارند، بسیاری از سیگنال های پیوسته-زمان در این درس اینگونه نیستند. برای مثال هر سیگنال متناوب انرژی نامحدودی دارد. برای این دسته از سیگنال ها توان متوسط را اندازه گیری می کنند که به صورت انرژی سیگنال در یک بازه تقسیم بر طول بازه، تعریف می شود. به این ترتیب توان متوسط (زمانی) سیگنال در بازه  $-a \leq t \leq a$  به صورت زیر تعریف می شود:

$$P_a = \frac{E_a}{2a}, \quad a > 0$$

و توان متوسط کل سیگنال به صورت زیر تعریف می شود: (اگر حد زیر موجود باشد).

$$P_\infty = \lim_{a \rightarrow \infty} P_a$$

در این تمرین ارتباط  $P_\infty$  و  $E_{T/2}$  برای سیگنال های متناوب را بررسی می کنید.

### تمرین ۵: سیگنال های زیر را در نظر بگیرید:

$$x_1(t) = \cos(\pi t/5)$$

$$x_2(t) = e^{j2\pi t/3} + e^{j\pi t}$$

$$x_3(t) = 2r(t) - r(t-1) + u(t+1)$$

$$x_4(t) = 4\delta(t)$$

**الف)** برای هر یک از سیگنال های بالا  $E_a$  را بدست آورید (با محاسبات دستی) و آن را در بازه  $0 \leq a \leq 30$  رسم کنید.

با افزایش  $a$  انرژی سیگنال ها چگونه تغییر می کند؟ با توجه به تغییرات انرژی چه انتظاری برای  $E_\infty$  دارید؟

**ب)** انرژی و توان سیگنال های بالا را به دست آورید و با نتایج حاصل از تحلیل دستی مقایسه کنید. تعیین کنید هر کدام از سیگنال ها انرژی هستند یا توان و یا هیچ کدام. آیا دلتا سیگنال انرژی است؟

**ج)** برای هر یک از سیگنال های بالا  $P_a$  را بدست آورید (با محاسبات دستی) و آن را در بازه  $0.1 \leq a \leq 60$  رسم کنید.

(به خاطر داشته باشید که  $P_a$  برای  $a = 0$  تعریف نشده است.) با افزایش  $a$  توان سیگنال ها چگونه تغییر می کند؟ برای

هر سیگنال  $P_\infty$  را با  $E_{T/2}/T$  مقایسه کنید و به وضوح بیان کنید این نتایج را چگونه می توان از تعریف  $P_\infty$  و  $E_{T/2}$  برداشت کرد؟



همان طور که می دانید کانولوشن دو سیگنال گسسته-زمان  $x[n]$  و  $h[n]$  به صورت زیر تعریف می شود:

$$y[n] = \sum_{m=-\infty}^{+\infty} x[m]h[n-m]$$

تصویری از تعریف بالا را می توان به این صورت شرح داد: ابتدا دنباله  $h[m]$  نسبت به محور عمودی منعکس می شود و  $n$  نمونه به سمت چپ یا راست (با توجه به علامت  $n$ ) جابجا می شود. سپس دنباله  $h[n-m]$  در دنباله  $x[m]$  ضرب می شود و حاصل جمع دنباله حاصل را بدست می آوریم. این تصویر از ویژگی خطی بودن و تغییر ناپذیری با زمان سیستم های گسسته-زمان بدست می آید. در این قسمت استفاده از تابع `numpy.convolve` را یاد می گیرید.

**تمرین ۶:** در این تمرین سیگنالی گسسته-زمان و پاسخ ضربه یک سیستم LTI را تعریف می کنید. سپس می توانید با استفاده از `numpy.convolve` خروجی سیستم را حساب کنید.

**الف)** از آنجا که تابع `numpy.convolve` اندیس زمانی سیگنال های ورودی را در نظر نمی گیرد، برای رسیدن به جواب مطلوب نیاز به یکسری ملاحظات دارید. برای سیگنال های  $x[n] = \delta[n] + h[n] = 2\delta[n+1] - 2\delta[n-1]$  و  $x[n] = \delta[n] + h[n] = 2\delta[n+1] - 2\delta[n-1]$  بردار  $y$  را به صورت  $y[n] = x[n] * h[n]$  تعریف کنید و اندیس زمانی مناسب برای  $y$  را در بردار `ny` بسازید. نمودار  $y$  را با استفاده از تابع `stem` رسم کنید.

**ب)** دو سیگنال  $x[n]$  و  $h[n]$  با طول محدود را در نظر بگیرید که با بردار های  $x$  و  $h$  تعریف شده اند. اندیس زمانی این دو سیگنال به صورت `nh=numpy.arange(a, b)` و `nx=numpy.arange(c, d)` تعریف شده اند. بردار  $y$  را با کانوالو کردن دو بردار  $x$  و  $h$  بدست آورید. حال باید اندیس زمانی مناسب برای بردار  $y$  را بسازید (`ny`). برای این کار کانولوشن دو سیگنال  $x[n] = \delta[n-a] + \delta[n-b]$  و  $h[n] = \delta[n-c] + \delta[n-d]$  را به صورت دستی حساب کنید. با توجه به جواب می توانید `ny` را برای هر مقدار  $a, b, c, d$  بدست آورید. (راهنمایی: اگر  $a = 0, b = N-1, c = 0, d = M-1$  باشد، طول بردار  $y$  باید  $M+N-1$  شود).

**ج)** سیگنال گسسته  $x[n]$  و پاسخ ضربه واحد  $h[n]$  را در نظر بگیرید که به صورت زیر تعریف شده اند:

$$x[n] = \left(\frac{1}{2}\right)^{n-2} u[n-2]$$

$$h[n] = u[n+2]$$

اگر بخواهید خروجی این سیستم یعنی  $y[n] = x[n] * h[n]$  را با کمک دستور `numpy.convolve` بدست آورید، باید ملاحظاتی برای طول بینهایت دو سیگنال  $x[n]$  و  $h[n]$  در نظر بگیرید. مقادیر  $x[n]$  در بازه  $0 \leq n \leq 24$  را در بردار  $x$  و مقادیر  $h[n]$  در بازه  $0 \leq n \leq 14$  را در بردار  $h$  ذخیره کنید. حالا در بردار  $y$  مقدار `numpy.convolve(x, h)` را ذخیره کنید. این در حالی است که شما فقط قسمتی از دو سیگنال  $x[n]$  و  $y[n]$  را در نظر گرفته اید پس فقط بخشی از سیگنال خروجی دارای مقادیر صحیح است. تعیین کنید به عنوان خروجی سیستم، چه بخشی از مقادیر دنباله خروجی با ارزش و چه بخشی بی ارزش است. مقادیر  $a, b, c, d$  را برای `nx=numpy.arange(a, b)` و `nh=numpy.arange(c, d)` تعیین کنید. سپس با استفاده از نتیجه قسمت ب اندیس زمانی مناسب (`ny`) برای سیگنال خروجی را بدست آورید. با استفاده از `stem` سیگنال خروجی را رسم کنید و بخش با ارزش آن را مشخص کنید. از برچسب های مناسب برای نمایش اندیس زمانی سیگنال خروجی استفاده کنید.

**تمرین ۷:** در این تمرین می‌خواهیم از روش کانولوشن بلوکی استفاده کنیم. این روش در پیاده‌سازی زمان برخط (real-time) فیلترهای دیجیتال برای پردازش صوت/تصویر استفاده می‌شود. در این روش سیگنال ورودی (که سیگنالی با طول بینهایت/نا معلوم است) را به بلوک‌های کوچکتر تقسیم می‌کنیم. حال می‌توانیم هر کدام از این بلوک‌ها را به صورت مستقل پردازش کنیم البته با کمی تأخیر. خطی بود کانولوشن این تضمین را می‌دهد که برهم‌نهی (superposition) خروجی‌های حاصل از پردازش از بلوک‌ها، با کانولوشن کل سیگنال با پاسخ ضربه یکسان است. وجود سخت افزار با کارایی مناسب و الگوریتم‌هایی برای محاسبه کانولوشن سیگنال‌هایی با طول محدود، بر اهمیت روش کانولوشن بلوکی می‌افزاید. در این تمرین هر کدام از کانولوشن‌های کوچک را با دستور `numpy.convolve` حساب می‌کنید.

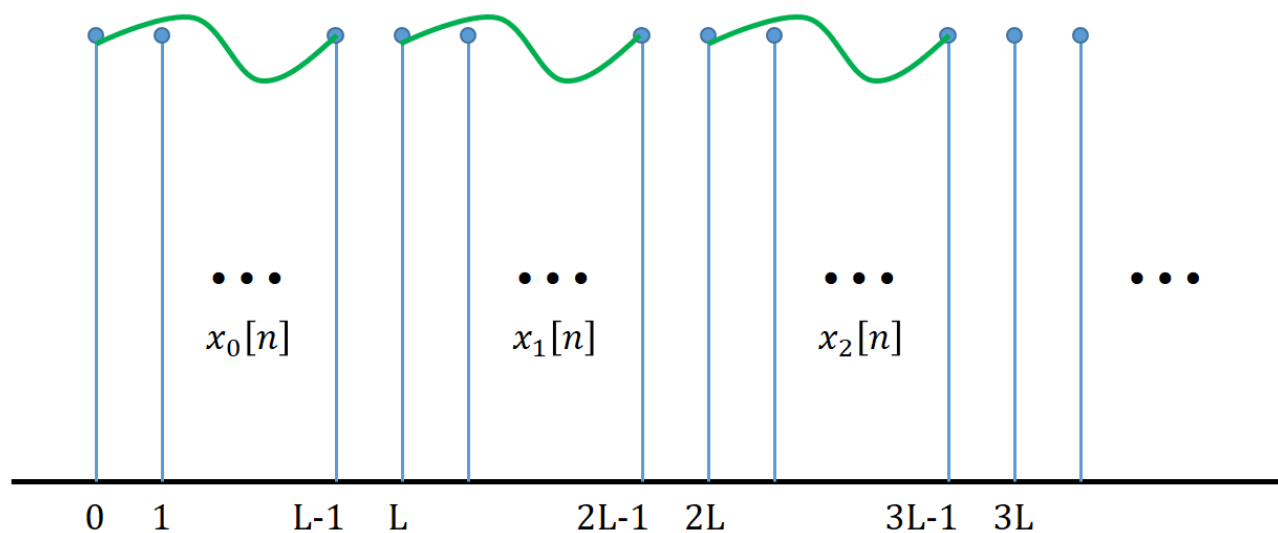
فرض کنید یک فیلتر با پاسخ ضربه  $h[n]$  (با طول محدود) دارید که فقط در بازه‌ی  $0 \leq n \leq P - 1$  غیر صفر است. همچنین فرض کنید دنباله ورودی یعنی  $x[n]$  برای  $n < 0$  صفر است و طول آن به طور قابل ملاحظه‌ای از  $P$  بیشتر است. حال می‌توانید به صورت زیر سیگنال  $x[n]$  را به بلوک‌هایی با طول  $L$  تقسیم کنید:

$$x[n] = \sum_{r=0}^{\infty} x_r[n - rL]$$

که در آن  $L > P$  است و داریم:

$$x_r[n] = \begin{cases} x[n + rL], & 0 \leq n \leq L - 1 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

شکل زیر را ببینید:



شکل ۴ - تجزیه بلوکی سیگنال  $x[n]$

**الف)** برای  $h[n] = (0.9)^n(u[n] - u[n - 10])$  و  $x[n] = \cos(n^2) \sin(2\pi n/5)$  برای  $0 \leq n \leq 99$  به صورت مستقیم با استفاده از دستور `numpy.convolve` حساب کنید و نمودار آن را با استفاده از `stem` در بازه داده شده رسم کنید.

ب) با فرض  $L = 50$  سیگنال  $x[n]$  را به دو بلوک تقسیم کنید که طول هر کدام 50 شود.  $y_0[n] = h[n] * x_0[n]$  و  $y_1[n] = h[n] * x_1[n]$  را که در آن  $x_0[n]$  50 نمونه اول از سیگنال  $x[n]$  و  $x_1[n]$  50 نمونه دوم سیگنال  $x[n]$  است، حساب کنید. حال فرم سیگنال خروجی به صورت زیر خواهد بود:

$$y[n] = x[n] * h[n] = y_0[n] + y_1[n - k]$$

در عبارت بالا  $k$  مناسب را بدست آورید. (دقت کنید که طول هر کدام از سیگنال های  $y_0[n]$  و  $y_1[n]$  باید  $L + P - 1$  باشد.) وقتی سیگنال  $y_0[n]$  و  $y_1[n]$  را با هم جمع می کنید، ناحیه ای وجود دارد که در آن مقادیر غیر صفر از دو سیگنال با هم جمع می شوند. به این خاطر به روش کانولوشن بلوکی، "هم پوشانی و اضافه کردن" نیز می گویند. سیگنال خروجی یعنی  $y[n]$  را با اسنفاده از این روش حساب کنید و آن را در بازه  $0 \leq n \leq 99$  با استفاده از `stem` رسم کنید. آیا به همان نتیجه قسمت الف می رسید؟ نتایج را تحلیل کنید.

ج) در این قسمت باید یک تابع در پایتون بنویسید که عمل هم پوشانی و اضافه کردن را انجام دهد. ورودی های این تابع پاسخ ضربه ( $h$ )، بردار ورودی سیستم ( $x$ ) و طول هر بلاک ( $L$ ) هستند. طول بردار  $x$  دلخواه و طول هر بلاک ( $L$ ) یک عدد دلخواه بزرگ تر از طول فیلتر است. حال قسمت ب را دوباره با استفاده از تابع خود انجام دهید.

## آموزش (fft)

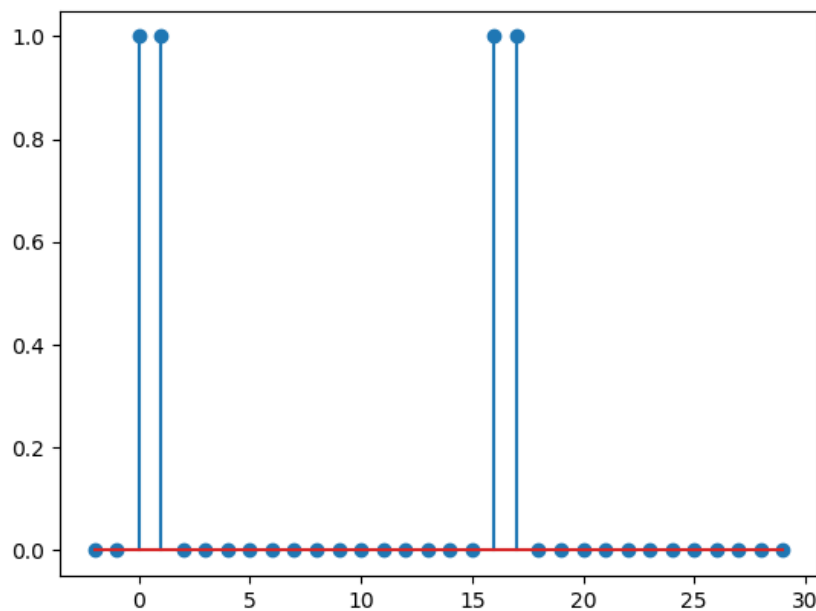
همان طور که می دانید، معادلات سنتز و تجزیه سری فوریه برای سیگنال های گسسته-زمان (DTFS) برای سیگنال  $x[n]$  با تناوب اصلی  $N$  از روابط زیر بدست می آیند:

$$x[n] = \sum_{k=0}^{N-1} a_k e^{jk(2\pi/N)n} \quad (1)$$

$$a_k = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-jk(2\pi/N)n} \quad (2)$$

بخاطر داشته باشید  $x[n]$  دارای تناوب  $N$  است. پس سری معادله (2) را می توانیم روی هر  $N$  نمونه متوالی از  $x[n]$  حساب کنیم. به همین شکل  $a_k$  روی  $k$  با تناوب  $N$  تکرار می شود و سری معادله (1) را می توانیم روی هر  $N$  نمونه متوالی از  $a_k$  حساب کنیم. برای محاسبه دو معادله (1) و (2) در پایتون یک تابع بسیار کارآمد وجود دارد. اگر  $x$  یک بردار  $N$  نقطه ای باشد که مقادیر  $x[n]$  در بازه  $0 \leq n \leq N-1$  را شامل شود، DTFS سیگنال  $x[n]$  را می توان به صورت  $a = (1/N) * \text{fft}(x)$  بدست آورد که در آن  $a$  مقادیر  $a_k$  را در بازه  $0 \leq k \leq N-1$  دارد. تابع  $\text{fft}$  یک پیاده سازی کارآمد از معادله (2) است که با ضریب  $N$  مقیاس شده است. برای مثال سیگنال  $x[n]$  با دوره تناوب  $N = 16$  را در نظر بگیرید.

$$x[n] = \begin{cases} 1 & n = 0, 1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$



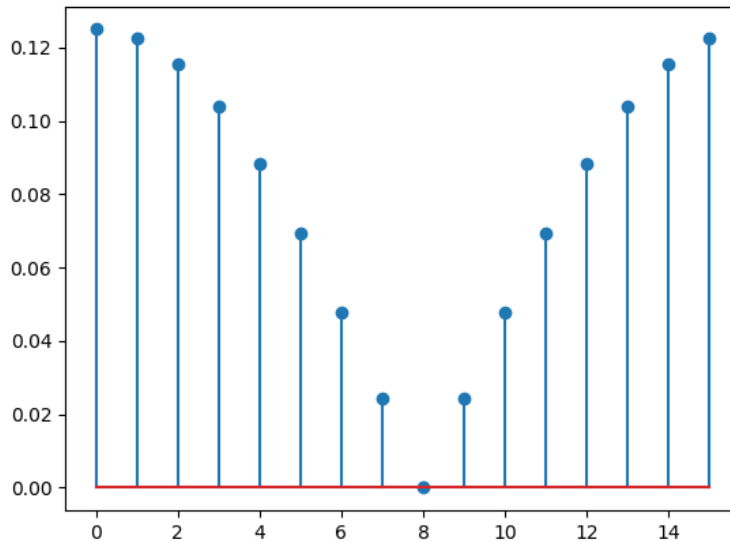
شکل ۵

حال برای بدست آوردن DTFS به این شکل عمل می کنیم.

```
import numpy as np

N = 16
x = np.concatenate([np.ones(2), np.zeros(14)])
a = np.fft.fft(x)/N
```

برای این که معمولا ضرایب سری فوریه اعدادی مختلط هستند، برای نمایش از اندازه استفاده می‌شود. برای اندازه می‌توانید از دستور **abs** استفاده کنید. در شکل زیر اندازه ضرایب سری فوریه را برای مثال قبل می‌بینیم.



شکل ۶

برای محاسبه عکس سری فوریه نیز می‌توان از دستور **ifft** استفاده کرد. در اینجا نیز باید عبارت حاصل را در **N** ضرب کنید.

### آموزش (freqz)

سیگنال  $e^{j\omega n}$  تابع ویژه برای سیستم های LTI است. برای هر مقدار از  $\omega$  پاسخ فرکانسی  $H(e^{j\omega})$  مقدار ویژه سیستم LTI برای تابع ویژه  $e^{j\omega n}$  است؛ یعنی وقتی ورودی سیستم LTI سیگنال  $x[n] = e^{j\omega_0 n}$  باشد، خروجی سیستم  $y[n] = H(e^{j\omega_0})e^{j\omega_0 n}$  خواهد بود. برای بدست آوردن پاسخ فرکانسی سیستم LTI و علی که به کمک معادله تفاضلی مشخص می‌شود، می‌توانید از دستور **freqz** استفاده کنید. این دستور در کتابخانه **scipy.signal** قرار دارد. نحوه استفاده از این تابع به شکل زیر است:

```
import scipy.signal as signal
```

```
w, h = signal.freqz(b, a, worN=512)
```

**a** و **b** ضرایب معادله تفاضلی هستند که به عنوان ورودی به تابع می‌دهیم. خروجی تابع در اصل  $H(e^{j\omega})$  است که تابعی پیوسته و متناوب است. بنابراین **worN** مشخص می‌کند، که چه تعداد فرکانس با فاصله مساوی از یکدیگر انتخاب شود. خروجی **w** مقدار فرکانس‌های انتخاب شده در بازه 0 تا  $\pi$  است. خروجی **h** نیز مقدار  $H(e^{j\omega})$  در فرکانس مربوطه است. برای به دست آوردن ضرایب **a** و **b** که دو بردار هستند، معادله تفاضلی زیر را در نظر بگیرید.

$$a_0 y[n] + a_1 y[n-1] + \dots + a_N y[n-N] = b_0 x[n] + b_1 x[n-1] + \dots + b_M x[n-M]$$

بردار **a** و **b** به شکل زیر تعریف می‌شوند.

$$a = [a_0, a_1, \dots, a_N] \quad . \quad b = [b_0, b_1, \dots, b_M]$$

## سنتز سیگنال‌ها به کمک ضرایب سری فوریه

**تمرین ۸:** سیگنال‌های زیر را در نظر بگیرید.

$$x_1[n] = \begin{cases} 1, & 0 \leq n \leq 7. \end{cases}$$

$$x_2[n] = \begin{cases} 1, & 0 \leq n \leq 7. \\ 0, & 8 \leq n \leq 15. \end{cases}$$

$$x_3[n] = \begin{cases} 1, & 0 \leq n \leq 7. \\ 0, & 8 \leq n \leq 31. \end{cases}$$

سیگنال‌های  $x_1[n]$ ،  $x_2[n]$  و  $x_3[n]$  به ترتیب دارای دوره تناوب  $N_1 = 8$ ،  $N_2 = 16$  و  $N_3 = 32$  هستند.

**الف)** بردارهای  $x_1$ ،  $x_2$  و  $x_3$  نمونه‌های سیگنال‌های  $x_1[n]$ ،  $x_2[n]$  و  $x_3[n]$  را در یک دوره تناوب دارند. این بردارها بدست آورید و سیگنال‌های  $x_1[n]$ ،  $x_2[n]$  و  $x_3[n]$  را در بازه  $0 \leq n \leq 63$  رسم کنید. توجه کنید بدلیل اینکه سیگنال‌ها متناوب‌اند، باید بردار تعریف شده برای هر سیگنال را به تعدادی تکرار کنید تا کل این بازه تکمیل شود. (برای رسم از برچسب‌های مناسب استفاده کنید).

**ب)** به کمک تابع  $\text{fft}$  که در بخش‌های قبلی توضیح داده شد، بردار ضرایب سری فوریه  $a_1$  و  $a_2$  و  $a_3$  را که به ترتیب برای سیگنال‌های  $x_1[n]$ ،  $x_2[n]$  و  $x_3[n]$  هستند، بدست آورید. بخش حقیقی، موهومی و همچنین اندازه هر یک از بردار ضرایب را رسم کنید. مقادیر  $a_1[0]$  و  $a_2[0]$  و  $a_3[0]$  (مقدار DC توابع) را از روی شکل محاسبه کرده و با مقادیر بدست آمده از تابع  $\text{fft}$  مقایسه کنید.

**ج)** در این قسمت می‌خواهیم سیگنال  $x_3[n]$  را به کمک ضرایب سری فوریه آن بازسازی کنیم. اما هر بار تنها بخشی از ضرایب را انتخاب می‌کنیم تا به کمک آن‌ها سیگنال را بازسازی کنیم. ضرایب را به شکل زیر انتخاب می‌کنیم.

$$\begin{aligned} x_{3_2}[n] &= \sum_{k=-2}^2 a_k e^{jk\left(\frac{2\pi}{32}\right)n} \\ x_{3_8}[n] &= \sum_{k=-8}^8 a_k e^{jk\left(\frac{2\pi}{32}\right)n} \\ x_{3_{12}}[n] &= \sum_{k=-12}^{12} a_k e^{jk\left(\frac{2\pi}{32}\right)n} \\ x_{3_{all}}[n] &= \sum_{k=-15}^{16} a_k e^{jk\left(\frac{2\pi}{32}\right)n} \end{aligned}$$

از آنجایی که  $x_3[n]$  یک سیگنال حقیقی است، پس داریم  $a_k = a_{-k}^*$ . پس برای محاسبه این مقادیر تمامی مقادیر لازم را در دسترس دارید. همچنین برای صرف نظر از مقادیر موهومی بسیار کوچک تولید شده، مقدار حقیقی این عبارت را در نظر بگیرید. این چهار تابع را در بازه  $0 \leq n \leq 31$  رسم کنید. آیا با افزایش تعداد ضرایب انتخاب شده شکل بهتر می‌شود؟ آیا پدیده Gibbs در اینجا قابل مشاهده است؟

## فیلترهای گسسته-زمان بازگشتی مرتبه اول

**تمرین ۹:** دو سیستم زیر را در نظر بگیرید:

$$\text{system1: } y[n] - 0.8y[n-1] = x[n]$$

$$\text{system2: } y[n] + 0.8y[n-1] = x[n]$$

که ورودی آن سیگنال  $x[n]$  با ضرایب سری فوریه  $a_k$  و دوره تناوب  $N = 20$  است.

$$a_k = \begin{cases} 3/4 & k = \pm 1 \\ -1/2 & k = \pm 9 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

**الف)** بردارهای  $a_1$  و  $b_1$  را برای سیستم ۱ - با توجه به تعریف ورودی تابع  $\text{freqz}$  - مشخص کنید. همچنین  $a_2$  و  $b_2$  را برای سیستم ۲ بدست آورید.

**ب)** پاسخ فرکانسی سیستم ۱ و سیستم ۲ را بدست آورید. اندازه و فاز هر کدام را در بازه ۰ تا  $2\pi$  و برای  $\text{worN}=1024$  رسم کنید. (در حالت عادی تابع  $\text{freqz}$ ، در بازه ۰ تا  $\pi$  خروجی می‌دهد، برای این که بازه ۰ تا  $2\pi$  خروجی داهد باید گزینه  $\text{whole}$  را  $\text{true}$  قرار دهید). مشخص کنید کدام یک فیلتر بالاگذر و کدام یک پایین گذر است.

**ج)** ضرایب سری فوریه را که در قسمت قبل بدست آوردید، در بازه  $0 \leq n \leq 19$  با استفاده از تابع  $\text{stem}$  رسم کنید. از بین دو مؤلفه فرکانسی مشاهده شده، مشخص کنید در هر سیستم هر کدام از این دو مؤلفه تضعیف یا تقویت می‌شوند.

**د)** با استفاده از ضرایب سری فوریه و به کمک  $\text{ifft}$ ، سیگنال ورودی  $x[n]$  را بدست آورید و آن را در بازه  $-20 \leq n \leq 99$  رسم کنید.

**ه)** به کمک تابع  $\text{filter}$  (که در کتابخانه  $\text{scipy.signal}$  قرار دارد و ورودی  $a$  و  $b$  آن همانند  $\text{freqz}$  است)،

خروجی هر سیستم را رسم کنید. کدام خروجی دارای فرکانس‌های بالا و کدام خروجی دارای فرکانس‌های پایین است.

## محاسبه سری فوریه گسسته-زمان

**تمرین ۱۰ (امتیازی):** تابع  $\text{DTFS}$  را مشابه  $\text{fft}$  پیاده‌سازی کنید. به این صورت که یک تناوب سیگنال ورودی را دریافت کند

و ضرایب سری فوریه متناظر را به عنوان خروجی بدهد. برای سیگنال‌هایی به طول ۱۰، ۱۰۰، ۱۰۰۰ و ۱۰۰۰۰ (می‌توانید یک سیگنال تصادفی استفاده کنید). زمان محاسبه  $\text{fft}$  را با تابع خود مقایسه کنید.

تعداد محاسبات لازم برای  $\text{DTFS}$ ،  $O(n^2)$  می‌باشد ولی  $\text{fft}$  از الگوریتمی استفاده می‌کند که محاسبات آن  $O(n \log n)$  است.