

Problem 1

证明DFT的循环卷积定理，

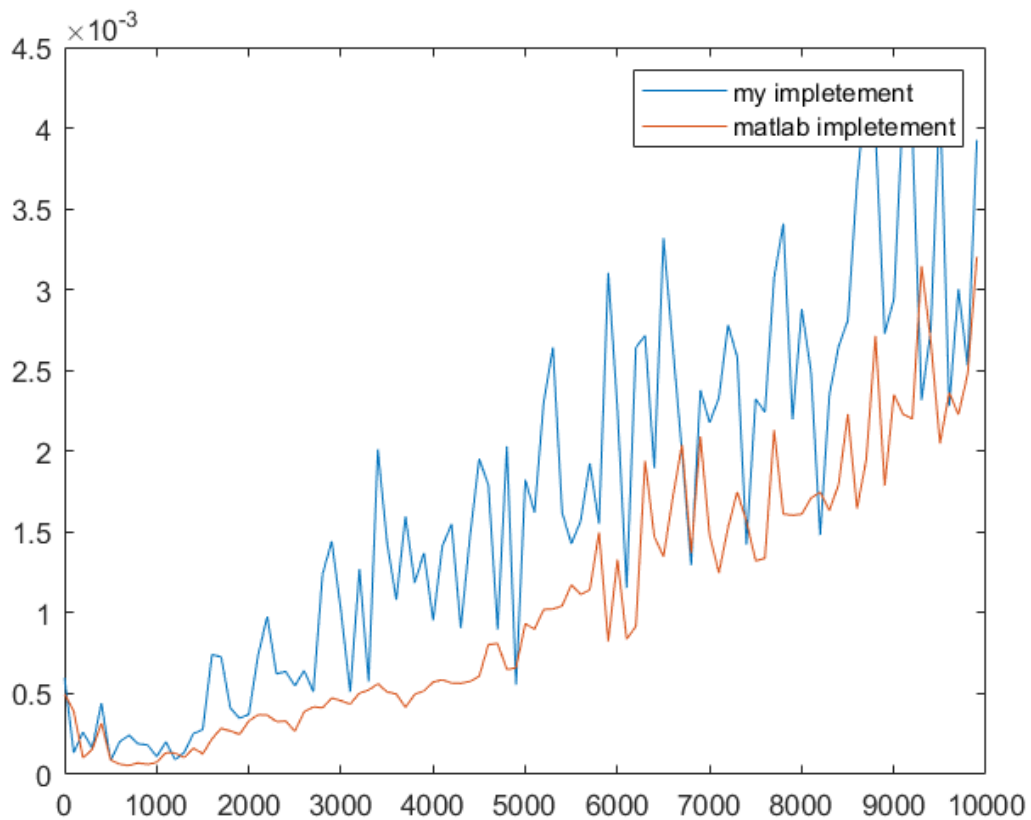
$$\begin{aligned}\text{DFT}(u \otimes v)_k &= \sum_{j=0}^{n-1} \exp(-\frac{2\pi i}{n}jk)(u \otimes v)_j \\&= \sum_{j=0}^{n-1} \exp(-\frac{2\pi i}{n}jk) \sum_{p=0}^{n-1} u_p v_{j-p} \\&= \sum_{j=0}^{n-1} \exp(-\frac{2\pi i}{n}(j-p)k) \exp(-\frac{2\pi i}{n}pk) \sum_{p=0}^{n-1} u_p v_{j-p} \\&= \sum_{p=0}^{n-1} \exp(-\frac{2\pi i}{n}pk) u_p \sum_{j=0}^{n-1} \exp(-\frac{2\pi i}{n}(j-p)k) v_{j-p} \\&= \sum_{p=0}^{n-1} \exp(-\frac{2\pi i}{n}pk) u_p \sum_{q=0}^{n-1} \exp(-\frac{2\pi i}{n}qk) v_q \\&= \text{DFT}(v)_k \odot \text{DFT}(u)_k\end{aligned}$$

Problem 2

编写如下的函数实现多项式乘法，首先使用零填充，之后利用卷积定理即可。

```
function w = poly_multiply(u,v)
    lu = length(u);
    lv = length(v);
    u = [u, zeros(1,lv-1)];
    v = [v, zeros(1,lu-1)];
    w = ifft(fft(u) .* fft(v));
end
```

随机生成几组数据后可以发现效果与内置函数 `conv` 的效果完全相同，令 $n = 1, \dots, 10000$ 测试时间如下，

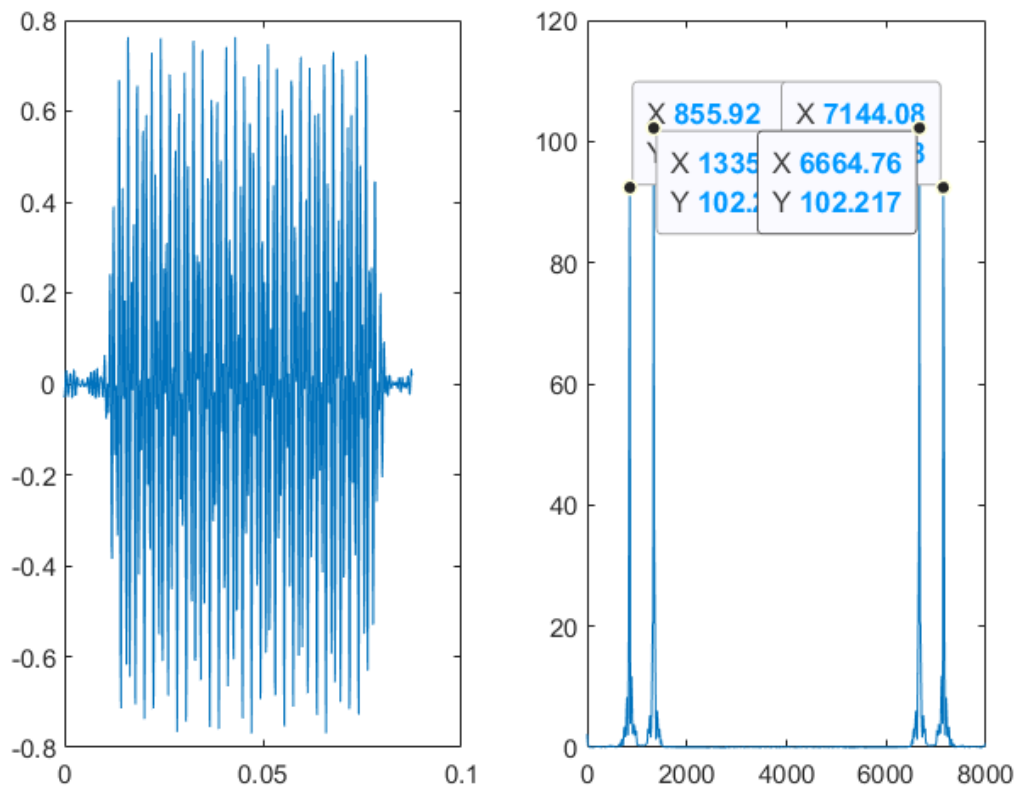


可以看到MATLAB自带的函数效率更高，但是总体的增长阶数是类似的。

分析上述代码的复杂度，FFT和IDFT的复杂度为 $\Theta(n \log n)$ 而逐元素相乘的复杂度为 $\Theta(n)$ ，因此总复杂度为 $\Theta(n \log n)$ 。

Problem 3

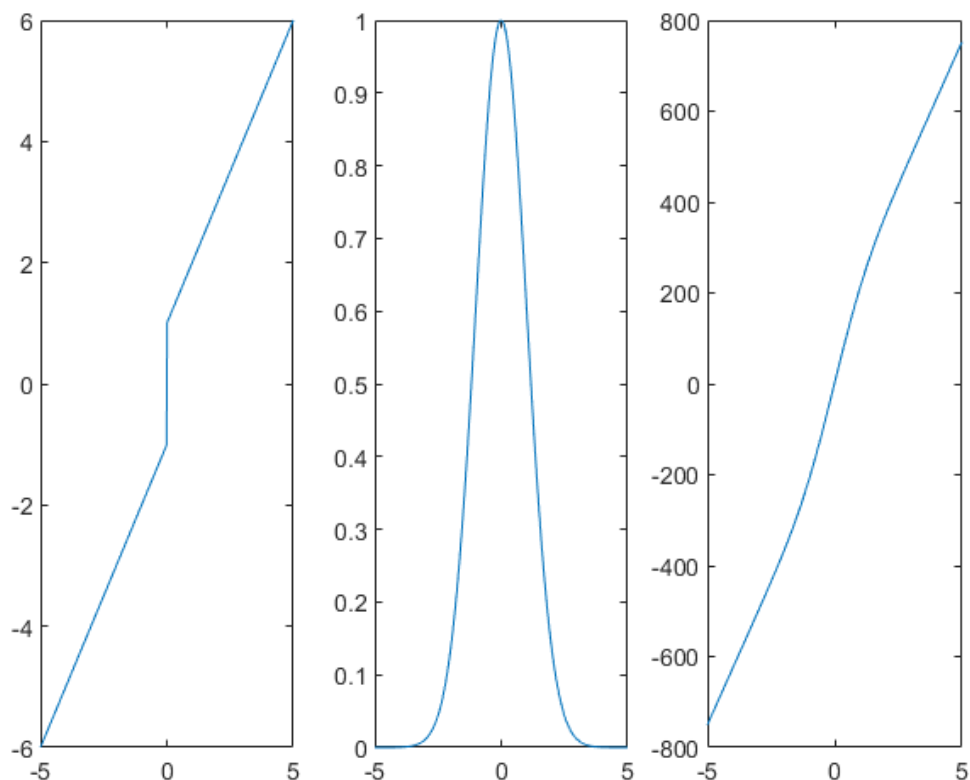
截取第 35 段音频，分别绘制出其时域和频域的图像如下，



对应峰值位置可以看出最接近的两个峰值对应于 1336Hz 与852Hz,查表可知该键为 8, 代码详见 `problem3.m` 文件。

Problem 4

生成分段函数，如下图左所示，以及高斯核函数，如下图中所示，使用卷积后生成的平滑后的函数如下图右所示，



Problem 5

首先推导函数在频率域的形状，记 $u(t)$ 为时域图， $F(s)$ 为频域图，根据傅里叶变换公式，

$$u(x, y) = \iint \exp(i(xu + vy))F(u, v)dudv = \text{IFT}(F(u, v)).$$

两边同时对 x 求导可以得到，

$$\nabla_x u(x, y) = \iint iu \exp(i(xu + yv))F(u, v)dudv = \text{IFT}(iuF(u, v))$$

继续关于 x 求导，

$$\nabla_{xx}^2 u(x, y) = - \iint u^2 \exp(i(xu + yv))F(u, v)dudv = -\text{IFT}(u^2 F(u, v)).$$

类似地，

$$\nabla_{yy}^2 u(x, y) = -\text{IFT}(v^2 F(u, v)).$$

因此，

$$f(x, y) = \nabla_{xx}^2 u(x, y) + \nabla_{yy}^2 u(x, y) = -\text{IFT}((u^2 + v^2)F(u, v)).$$

当 $(u, v) \neq (0, 0)$ 的时候，

$$F(u, v) = -\text{FT}(f(x, y))/(u^2 + v^2).$$

由于实际中使用的是离散傅里叶变换，作为对连续傅里叶变换的近似，但是需要注意 2π 的常数项，下面推导，

$$u(x, y) = \frac{1}{MN} \sum_{u=0}^{N-1} \sum_{v=0}^{M-1} \exp(2\pi i(xu/N + yv/M)) F(u, v) = \text{DFT}(F(u, v))$$

同样求导可以得到,

$$f(x, y) = \nabla_{xx}^2 u(x, y) + \nabla_{yy}^2 u(x, y) = -\text{IFT}(4\pi^2(u^2/N^2 + v^2/M^2)F(u, v)).$$

因此当 $(u, v) \neq (0, 0)$ 的时候,

$$F(u, v) = -\text{FT}(f(x, y)) / (4\pi^2(u^2/N^2 + v^2/M^2)).$$

而 $(u, v) = (0, 0)$ 的点, 实际上对应于原函数的常数项, 这可以从二维DFT的公式简单看出,

$$F(0, 0) = \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{M-1} \exp(-2\pi i(xu/N + yv/M)) f(x, y) \Big|_{(u,v)=(0,0)} = \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{M-1} f(x, y)$$

因此我们可以简单先设 $F(0, 0) = 0$, 之后根据逆傅里叶变换得到 $\hat{f}(x, y)$, 但此时差了一个常数, 可以由边界条件确定。

实际上很烦人的是离散傅里叶变换产生的实际上为 $[-N/2, N/2]$ 之间的频谱, 因此编程时需要多留心处理。

采用高斯函数进行实验,

$$f(x, y) = \exp(-((x - x_0)^2 + (y - y_0)^2)/\sigma^2),$$

$$\nabla_{xx}^2 f(x, y) + \nabla_{yy}^2 f(x, y) = \exp(-((x - x_0)^2 + (y - y_0)^2)/\sigma^2)((x - x_0)^2 + (y - y_0)^2)/\sigma^4 - 2/\sigma^2$$

当 σ 很小的时候边界条件近似为 0, 原函数和复原后的函数如下所示,

