



Ciencia de la Computación

Análisis y Diseño de Algoritmos

Transformada de Fourier

Roberto Cayro Cuadros

Luis Arroyo Pinto

2022-1

"Los alumnos declaran haber realizado el presente trabajo de acuerdo a las normas de la Universidad Católica San Pablo"

Contents

1	Introducción	1
2	Funciones periódicas	1
3	Fourier-Series	2
4	Funcionamiento-fourier	3
5	Diagrama de Mariposa	4
6	Código	4
7	Funcionamiento-fourier-inversa	5

1 Introducción

En este informe se explica el algoritmo de la Transformación Rápida de Fourier, mostrando su definición, funcionamiento para el caso de un audio

La Transformada de Fourier, en el campo de la programación, es un conocido algoritmo que permite la descomposición de una señal en las señales puras que las descomponen. Esto permite el análisis de audio mostrando el espectro de las frecuencias que componen a dicho audio.

2 Funciones periódicas

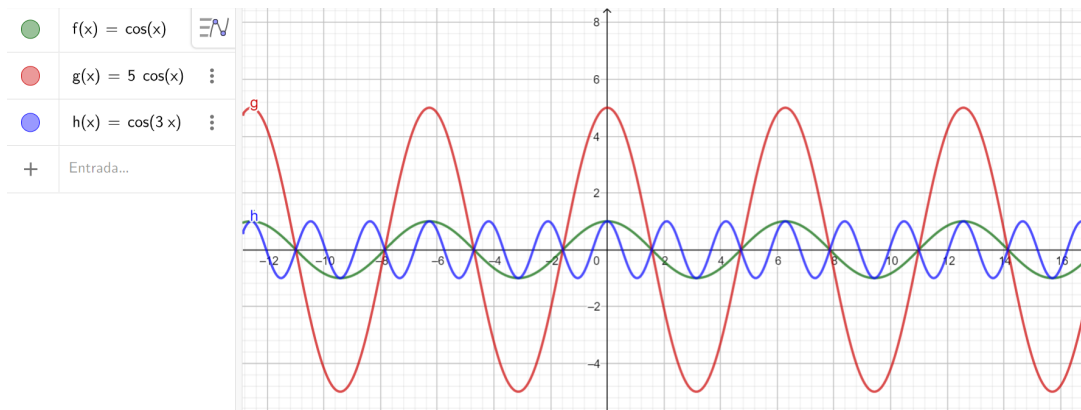
Seno y Coseno son aquellas funciones periódicas que son usadas para representar a las señales de audio de la forma:

$$f(x) = A \cos(wx) \quad ; \quad f(x) = A \sin(wx)$$

Donde A va a ser la amplitud y determinara la altura máxima a la pueden llegar las curvas de igual forma esta determinaria el rango de la función, $f(x) = 3 \cos(x)$ Rango = $[-3, 3]$

Y donde w será igual al periodo, y este determinara la longitud de intervalo que toma a la gráfica repetirse. Estará dado por:

$$P=2\pi \frac{1}{w}$$



3 Fourier-Series

Nosotros seremos capaces de descomponer las señales de audio tomando en cuenta estas funciones periódicas. Sea $p(t)$ una función en $L1$ y asuma que esta es periódica de periodo l , al igual que un vector r en un plano $R2$, nosotros podemos descomponer el vector de forma ortogonal dado una bases $b1$ y $b2$, donde $r=r1b1+r2b2$, de la misma forma nosotros podemos descomponer la función p como por ejemplo en:

$$x_k = \sum_{n=0}^{\infty} a_n \cos\left(\frac{n\pi}{l}\right) + b_n \sin\left(\frac{n\pi}{l}\right)$$

La serie de Fourier representa la síntesis de una función periódica $s(x)$ al sumar sinusoides relacionados armónicamente llamados harmonics. Estas series son representadas en: amplitude-phase form, sine-cosine form, exponential form.[Fou22b]

1) Amplitude-phase form:

$$s(x) = \sum_{n=1}^N A_n \cos\left(\frac{2\pi}{P} nx - \phi_n\right) + \left(\frac{A_0}{2}\right)$$

A) Donde el armónico n^{th} será igual a :

$$\cos\left(2\pi \frac{1}{P} nx - \phi_n\right)$$

B) A_n será la amplitud del armónico y $\phi(n)$ su cambio de fase

2) Sine-Cosine-phase form:

$$x_k = \left(\sum_{n=0}^{\infty} a_n \cos\left(\frac{2nx\pi}{P}\right) + b_n \sin\left(\frac{2nx\pi}{P}\right) \right) + \frac{a_0}{2}$$

A) Equivalencia de la forma polar y cartesiana

$$\cos(2\pi \frac{1}{P}nx - \phi_n) = \cos(\phi_n) * \cos(2\pi \frac{1}{P}nx) + \sin(\phi_n) * \sin(2\pi \frac{1}{P}nx)$$

B) Dado $\cos(\phi_n) = a_n/A_n$ y $\sin(\phi_n) = b_n/B_n$ tomando en cuenta los puntos A, B y reemplazandolos en la Amplitude-phase form se obtiene esta nueva forma Sine-Cosine-phase form

3) Exponential form:

$$x_k = \sum_{n=-N}^{N-1} x_n e^{i2\pi nx/P}$$

A) Tomando en cuenta la formula de Euler: $e^{ix} = \cos(x) + i\sin(x)$

$$\cos(2\pi \frac{1}{P}nx - \phi_n) = 1/2 e^{i(2\pi nx/P - \phi_n)} + 1/2 e^{-i(2\pi nx/P - \phi_n)}$$

4 Funcionamiento-fourier

Fourier transforma una señal desde su dominio original a una representacion en la frecuencia dominio, a diferencia de la transformación discreta que tiende a ser lenta en la práctica, la fft consigue esta descomposición al factorizar la DFT-matrix en un reducido grupo de factores en su mayoría 0, como resultado su complejidad es reducida de[Fou22a]:

$$O(N^2) \text{ a } O(N \log N)$$

Definición-DFT:

$$x_k = \sum_{n=0}^{N-1} x_n e^{-i2\pi kn/N}$$

Un algoritmo fft es cualquier algoritmo que pueda computar los resultados de la transformación en un tiempo $N \log N$

Cooley tukey algorithm:

Modifica la DFT de un tamaño $N=N_1 \cdot N_2$ en terminos de N_1 de tamaños DFT N_2 , forma recursiva, de esta forma se consigue el tiempo $N \log N$. El algoritmo divide el DFT original en DFTs más pequeños[Coo22]

El caso Radix-2 DIT

Divide un DFT de tamaño N en 2 intervalos DFTs de tamaño N/2 cada uno, de forma recursiva. Radix-2 DIT resuelve primero las entradas pares: x_0, x_2, \dots, x_{N-2} , las impares x_1, x_3, \dots, x_{N-1} , para luego combinar ambos y obtener los resultados de toda la secuencia. Radix-2 DIT consigue esta division separando el algoritmo DFT en 2 partes de acuerdo al indice par $n=2m$ o impar $n=2m+1$:

$$x_k = \sum_{m=0}^{N/2-1} x_{2m} e^{-i2\pi(2m)k/N} + \sum_{m=0}^{N/2-1} x_{2m+1} e^{-i2\pi(2m+1)n/N}$$

Esta claro entonces que esta division será la clave para acelerar nuestro algoritmo. *Establecemos que la suma de los indices pares será igual a E_k , mientras que la suma de los indices impares sera O_k*

$$X_k = E_k + e^{-i2\pi kn/N} O_k$$

5 Diagrama de Mariposa

Cuando se realiza el algoritmo de Cooley-Tukey para poder realizar la transformación rápida de Fourier, este algoritmo descompone recursivamente una DFT's de tamaño n, luego estas DFT's se combinan. Estas DFT's seran multiplicadas por la raiz de unidad w_n^k que es igual a $e^{-\frac{2\pi ik}{n}}$.

Para el caso de un radix-2 se tendra que el diagrama de mariposa tendra dos inputs(x_0, x_1) y dos outputs(y_0, y_1) teniendo la siguiente formula.

$$y_0 = x_0 + x_1 w_n^k$$

$$y_1 = x_0 - x_1 w_n^k$$

6 Código

Listing 1: Example C++

```
1
2 //
3 void fft1(int* t, complex<double>* muestras_1, int tam) {
4
5
6     for (int i = 0; i < tam; i++) {
7         muestras_1[i] = complex<double>(t[i], 0);
8         muestras_1[i] *= 1;
9     }
10
11
12     fft2(muestras_1, tam);
13 }
```

Listing 2: Example C++

```

1 void fft2(complex<double>* m1, int t) {
2
3     if (t <= 1) {
4         return;
5     }
6
7     //cout << "t=" << t << endl;
8     complex<double>* par = new complex<double>[t / 2];
9     complex<double>* imp = new complex<double>[t / 2];
10
11     for (int i = 0; i < t; i++) {
12         par[i] = m1[i * 2];
13         imp[i] = m1[i * 2 + 1];
14     }
15
16
17     fft2(par, t / 2);
18     fft2(imp, t / 2);
19
20     for (int i = 0; i < t / 2; i++) {
21         complex<double> x = exp(complex<double>(0, -2 * 3.141592 * i / t)) * imp[i];
22         m1[i] = par[i] + x;
23         m1[t / 2 + i] = par[i] - x;
24     }
25
26 }

```

7 Funcionamiento-fourier-inversa

La inversa de la transformada de fourier consiste en que una vez obtenida la funcion de fourier es posible obtener la inversa de esta. Esto es debido a que una vez conocida todas las frecuencias que componen un audio u onda, es posible reconstruir con precision el audio u onda original[FFT22].

Por lo tanto esto nos permite convertir de una señal en el dominio de frecuencia en una en el dominio del tiempo. Para ello se basa en la siguiente formula:

$$f_t = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(W) * e^{i*W*t} dw$$

References

- [Coo22] Cooley-tukey fft algorithm. https://en.wikipedia.org/wiki/Cooley-Tukey_FFT_algorithm, June 2022.
- [FFT22] Understanding audio data, fourier transform, fft and spectrogram features for a speech recognition system. <https://towardsdatascience.com/understanding-audio-data-fourier-transform-fft-spectrogram-and-speech-recognition-a4072d228520>, June 2022.
- [Fou22a] Fast fourier transform. https://en.wikipedia.org/wiki/Fast_Fourier_transform, June 2022.
- [Fou22b] Fourier series. https://en.wikipedia.org/wiki/Fourier_series, June 2022.