Analisi del sound processing e del funzionamento di un sintetizzatore



Obiettivi del progetto

- Studio della sintesi del suono
- Provare a ricreare un sintetizzatore ed effetti di base per analizzarli
- Confrontare il tutto con gli strumenti utilizzati sul campo

Metodi

- Signal da numpy per generare forme d'onda differenti
- Trasformate di Fourier, find_peaks di signal e hz_to_note di librosa per visualizzare i picchi e le note ad
 essi associati
- Ableton Live 11, effettistica inclusa e un emulatore di sintetizzatore Arturia

```
In [1]:
    import numpy as np
    import scipy
    from scipy import signal
    import pandas as pd
    import matplotlib.pyplot as plt
    import IPython
    %matplotlib inline

sample_rate = 44100
    duration = 0.25
    t = np.linspace(0, duration, int(sample_rate * duration))
```

Esperimenti

Come viene generato un suono?

Un sintetizzatore può produrre suoni fondamentali o "onde" di base. Le onde più comuni includono:

- Onde sinusoidali: Sono onde puramente tonali e prive di armonici.
- Onde quadrate: Caratterizzate da un suono ricco di armonici pari.
- Onde a sega: Hanno una serie di armonici in crescita o decrescita.
- Onde triangolari: Simili alle onde a sega, ma con meno armonici.

Ricreiamo un semplice sintetizzatore

Con l'aiuto di scipy, nello specifico di signal, sono riuscito ad ottenere una funzione che genera forme d'onda differenti in base ai parametri di input

```
In [2]:
    def synth(form, note, duration):
        x = np.linspace(0, duration, sample_rate * duration)
        if form == 'square':
            y = signal.square(2 * np.pi * note * x)
        elif form == 'sine':
            y = np.sin(2 * np.pi * note * x)
        elif form == 'sawtooth':
            y = signal.sawtooth(2 * np.pi * note * x)
        elif form == 'triangle':
            y = np.abs(signal.sawtooth(2 * np.pi * note * x * 0.5))
        return y

audio_sq = synth('square', 440, 1) #A
IPython.display.Audio(audio_sq, rate=sample_rate)
```

Out[2]:

```
▶ 0:00 / 0:01 ◆
```

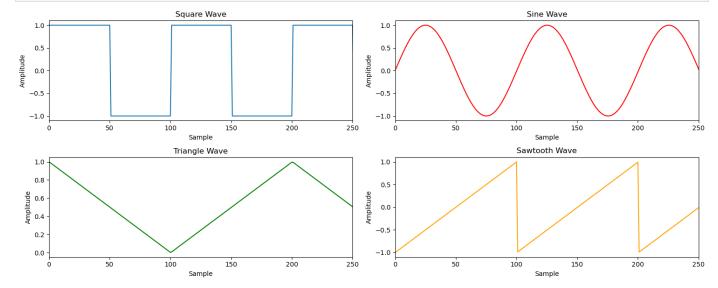
Analisi delle possibili forme d'onda

```
In [3]: fig, ((pl1, pl2), (pl3, pl4)) = plt.subplots(2, 2, figsize=(15, 6))
        pl1.plot(audio sq)
        pl1.set xlim(0, 250)
        pl1.set xlabel('Sample')
        pl1.set ylabel('Amplitude')
        pl1.set title('Square Wave')
        #Generiamo anche un segnale sinusoidale
        audio sin = synth('sine', 440, 1) #A
        pl2.plot(audio sin, color='red')
        pl2.set_xlim(0, 250)
        pl2.set xlabel('Sample')
        pl2.set ylabel('Amplitude')
        pl2.set title('Sine Wave')
        #Generiamo anche un segnale triangolare
        audio tri = synth('triangle', 440, 1) #A
        pl3.plot(audio tri, color='green')
        pl3.set xlim(0, 250)
        pl3.set xlabel('Sample')
        pl3.set ylabel('Amplitude')
        pl3.set title('Triangle Wave')
```

```
#Generiamo anche un segnale a dente di sega
audio_saw = synth('sawtooth', 440, 1) #A

pl4.plot(audio_saw, color='orange')
pl4.set_xlim(0, 250)
pl4.set_xlabel('Sample')
pl4.set_ylabel('Amplitude')
pl4.set_title('Sawtooth Wave')

fig.tight_layout()
```



Come facciamo ad avere la nota che vogliamo?

E' più semplice di quanto sembra, visto che quelle che noi chiamiamo note non sono altro che frequenze differenti

NOTE FREQUENCY CHART HEROIC AUDIO											
	Octave 0	Octave 1	Octave 2	Octave 3	Octave 4	Octave 5	Octave 6	Octave 7	Octave 8	Octave 9	Octave 10
С	16.35	32.70	65.41	130.81	261.63	523.25	1046.50	2093.00	4186.01	8372.02	16744.04
C#	17.32	34.65	69.30	138.59	277.18	554.37	1108.73	2217.46	4434.92	8869.84	17739.69
D	18.35	36.71	73.42	146.83	293.66	587.33	1174.66	2349.32	4698.64	9397.27	18794.55
D#	19.45	38.89	77.78	155.56	311.13	622.25	1244.51	2489.02	4978.03	9956.06	19912.13
E	20.60	41.20	82.41	164.81	329.63	659.26	1318.51	2637.02	5274.04	10548.08	
F	21.83	43.65	87.31	174.61	349.23	698.46	1396.91	2793.83	5587.65	11175.30	
F#	23.12	46.25	92.50	185.00	369.99	739.99	1479.98	2959.96	5919.91	11839.82	
G	24.50	49.00	98.00	196.00	392.00	783.99	1567.98	3135.96	6271.93	12543.86	
G#	25.96	51.91	103.83	207.65	415.30	830.61	1661.22	3322.44	6644.88	13289.75	
A	27.50	55.00	110.00	220.00	440.00	880.00	1760.00	3520.00	7040.00	14080.00	
A#	29.14	58.27	116.54	233.08	466.16	932.33	1864.66	3729.31	7458.62	14917.24	
В	30.87	61.74	123.47	246.94	493.88	987.77	1975.53	3951.07	7902.13	15804.26	

```
chord_audio = np.zeros(sample_rate * chord_duration)
for note in chord_notes:
    chord_audio += synth('square', note, chord_duration)

#Aggiungiamo un sub-bass
chord_audio += synth('sine', 110, chord_duration)
#Aggiungiamo un alto sawtooth
chord_audio += synth('sawtooth', 880, chord_duration)
IPython.display.Audio(chord_audio, rate=sample_rate)
```

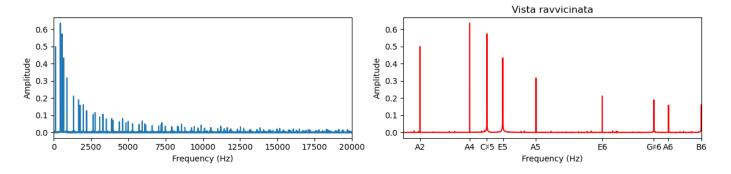
Out[4]:



Fondamenti di sound processing

Prima di poter processare il suono dobbiamo capire "dove siamo" nello spettro delle frequenze

```
In [5]: from scipy.signal import find peaks
        import librosa
        # Applichiamo una trasformata di Fourier
        chord freq = np.fft.fftfreq(len(chord audio), 1/sample rate)
        chord audio transf = np.fft.fft(chord audio/len(chord audio))
        chord audio transf = np.fft.fftshift(chord audio transf)
        chord freq = np.fft.fftshift(chord freq)
        N = len(chord audio)
        f = sample rate/N * np.arange(N)
        fig, (pl1, pl2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 3))
        pl1.plot(chord freq, np.abs(chord audio transf))
        pl1.set xlim(0, 20000)
        pl1.set xlabel('Frequency (Hz)')
        pl1.set ylabel('Amplitude')
        #vediamolo più da vicino
        #Troviamo i picchi
        peaks, = find peaks(np.abs(chord audio transf), height=0.15)
        #Tengo solo i picchi positivi
        peaks = peaks[chord freq[peaks] > 0]
        pl2.plot(chord freq, np.abs(chord audio transf), color='red')
        pl2.set title('Vista ravvicinata')
       pl2.set xlim(0, 1000)
        pl2.set xlabel('Frequency (Hz)')
        pl2.set ylabel('Amplitude')
        pl2.set xticks(chord freq[peaks], labels=librosa.hz to note(chord freq[peaks]))
        fig.tight layout()
        plt.show()
```

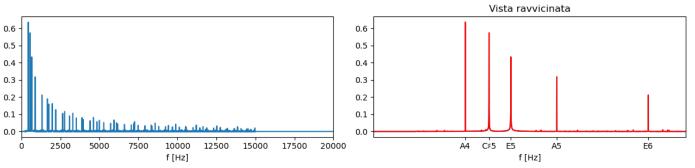


Grazie alla funzione hz_to_note() di librosa, possiamo osservare come i picchi corrispondando alle frequenze relative alle note dell'accordo. Notiamo inoltre come il segnale non sia in realtà composto da solo le tre note "suonate", ma da queste (e non solo) che vengono ripetute periodicamente

Applicazione di effetti di base

Applichiamo un filtro passa banda, nello specifico terremo tutto tra i 200 e i 15k Hz

```
In [6]: #Tagliamo sotto i 15000Hz e sopra i 200Hz
        ftfilt = chord audio transf.copy()
        indici = np.abs(chord freq) > 15000
        indice2 = np.abs(chord freq) < 200</pre>
        ftfilt[indici] = 0
        ftfilt[indice2] = 0
        #Stampa del grafico per i confronti
        fig, (pl1, pl2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 3))
        #Veidiamolo da vicino
        pl1.plot(chord freq, np.abs(ftfilt))
        pl1.set xlim(0, 20000)
        pl1.set xlabel('f [Hz]')
        #Vediamo i picchi
        peaks, = find peaks(np.abs(ftfilt), height=0.2)
        #Tengo solo i picchi positivi
        peaks = peaks[chord freq[peaks] > 0]
        pl2.plot(chord freq, np.abs(ftfilt))
        pl2.set title('Vista ravvicinata')
        pl2.plot(chord freq, np.abs(ftfilt), color='red')
        pl2.set xlabel('f [Hz]')
       pl2.set xlim(0, 1500)
        pl2.set xticks(chord freq[peaks], labels=librosa.hz to note(chord freq[peaks]))
        fig.tight layout()
```



E' evidente l'assenza del picco a 110Hz, corrispondente alla nota di basso dell'accordo, ovvero A1

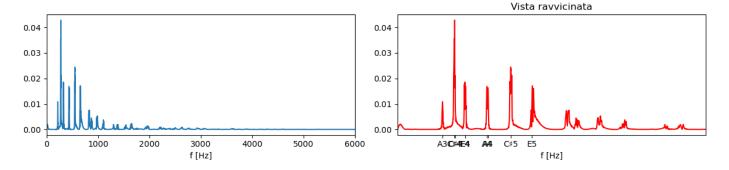
Analisi di un "vero" sintetizzatore



Usando Ableton Live, una digital audio workstation, ho suonato lo stesso accordo con un emulatore di sintetizzatore per poi applicarci degli effetti di base

```
#importiamo un accordo da un sintettizatore
In [7]:
         sample rate, juno = scipy.io.wavfile.read('juno A.wav')
         juno = juno[:,0]
         juno = juno/np.max(juno)
         #IPython.display.Audio(juno, rate=sample rate)
In [12]:
         #Applichiamo una trasformata di Fourier
         juno freq = np.fft.fftfreq(len(juno), 1/sample rate)
         juno freq = np.fft.fftshift(juno freq)
         juno transf = np.fft.fft(juno/len(juno))
         juno transf = np.fft.fftshift(juno transf)
         #Stampa del grafico per i confronti
         fig, (pl1, pl2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 3))
         #Visualizziamo lo spettro
         pl1.plot(juno freq, np.abs(juno transf))
         pl1.set xlabel('f [Hz]')
         pl2.set title('Sintetizzatore senza filtri')
         pl1.set xlim(0, 6000)
         #Vediamolo da vicino
         #Troviamo i picchi
         peaks, = find peaks(juno transf, height=0.008)
         #Tengo solo i picchi positivi
         peaks = peaks[juno freq[peaks] > 0]
         #Teniamolo soli i picchi fino a 1500Hz
         peaks = peaks[juno freq[peaks] < 1500]</pre>
         pl2.plot(juno freq, np.abs(juno transf), color = 'red')
         pl2.set xlabel('f [Hz]')
        pl2.set title('Vista ravvicinata')
         pl2.set xlim(0, 1500)
         pl2.set xticks(juno freq[peaks], labels=librosa.hz to note(juno freq[peaks]))
```





Le apparenti imprecisioni del grafico di destra sono dovute all'imprecisione del sintetizzatore utilizzato: avendo diverse note uguali ma allo stesso tempo leggermente "stonate", ha rilevato più picchi vicini

Possiamo qiundi notare come il suono risulti meno preciso rispetto a quello da noi generato precedentemente, questo perchè i sintetizzatori cercano di generare un suono più musicale e tendono a "sporcare" il segnale per rendere il risultato più naturale

Analisi del sound processing "in studio"

Ora applichiamo degli effetti digitali inclusi in una digital audio workstation. Guarderemo in dettaglio: **compressore**, **riverbero** e **chorus**



Screenshot effettivi dei filtri applicati

Compressore

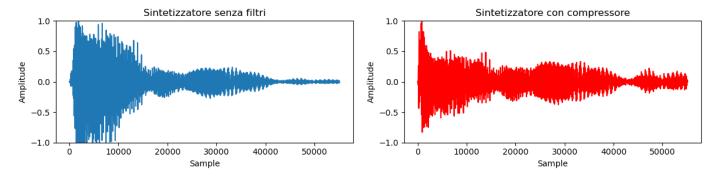
Cosa ci aspettiamo?

Un intervento sulla dinamica del suono, avvicinando i picchi e i livelli più bassi del campione

```
In [9]:
        #importiamo il suono dopo aver applicato un compressore
        sample rate, juno comp = scipy.io.wavfile.read('juno compresso.wav')
        juno comp = juno comp[:,0]
        juno comp = juno comp/np.max(juno comp)
        IPython.display.Audio(juno comp, rate=sample rate)
        #Osserviamo la differenza tra i due suoni
        #Dinamica perchè il compressore agisce su di essa
        fig, (pl1, pl2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 3))
        pl1.plot(juno)
        pl1.set xlabel('Sample')
        pl1.set ylabel('Amplitude')
        pll.set ylim(-1, 1)
        pl1.set title('Sintetizzatore senza filtri')
        pl2.plot(juno comp, color='red')
        pl2.set xlabel('Sample')
```

```
pl2.set_ylabel('Amplitude')
pl2.set_ylim(-1, 1)
pl2.set_title('Sintetizzatore con compressore')

fig.tight_layout()
```



Osservazioni:

- Il suono risulta effettivamente essere più compatto, dimunuendo la distanza tra i punti più bassi e i picchi del campione
- Abbiamo comunque un picco iniziale, questo perchè il valore "Attack" permette di decidere con quanta prontezza il compressore agisce
- L'accordo risultà naturale ma con una "coda" o sustain più accentuata
- Se non avessi selezionato l'opzione "Makeup", il suono sarebbe risultato più basso. Questa opzione permette di recuperare l'intensità persa durante la compressione
- Non serve osservare la trasformata di Fourier perchè abbiamo una modulazione tonale trascurabile
 Il compressore permette quindi di aumentare il dettaglio del campione, portando in primo piano anche suoni più lievi che altrimenti potrebbero venire persi

Chorus

Cosa ci aspettiamo?

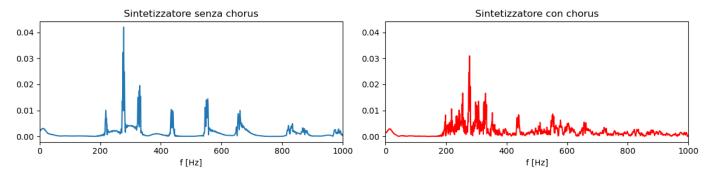
 Modulazione del campione e con ritardi leggere per simulare una molteplicità di suoni simili, proprio come un coro

```
#Applichiamo effetto chorus
In [10]:
         sample rate, juno chorus = scipy.io.wavfile.read('juno chorus.wav')
         juno chorus = juno chorus[:,0]
         juno chorus = juno chorus/np.max(juno chorus)
         #IPython.display.Audio(juno chorus, rate=sample rate)
         #Osserviamo la differenza tra i due suoni
         #Fourier perchè il chorus agisce su distosione tonale e delay
         juno chorus transf = np.fft.fft(juno chorus/len(juno chorus))
         juno chorus transf = np.fft.fftshift(juno chorus transf)
         juno freq = np.fft.fftfreq(len(juno chorus), 1/sample rate)
         juno freq = np.fft.fftshift(juno freq)
         juno comp transf = np.fft.fft(juno comp/len(juno comp))
         juno comp transf = np.fft.fftshift(juno comp transf)
         fig, (pl1, pl2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 3))
         pl1.plot(juno freq, np.abs(juno comp transf))
```

```
pl1.set_xlabel('f [Hz]')
pl1.set_title('Sintetizzatore senza chorus')
pl1.set_xlim(0, 1000)
pl1.sharey(pl2)

pl2.plot(juno_freq, np.abs(juno_chorus_transf), color='red')
pl2.set_xlabel('f [Hz]')
pl2.set_title('Sintetizzatore con chorus')
pl2.set_xlim(0, 1000)

fig.tight layout()
```



Osservazioni:

- La trasformata di Fourier enfatizza l'evidente modulazione dal punto di vista tonale, che arricchisce il suono
- I picchi principali rimangono gli stessi, infatti l'effetto non snatura completamente il suono, ma crea la cosiddetta" texture"

Il chorus permette di modificare più pesantemente il suono, aumentando quindi la quantità effettiva di informazione contenuta nel segnale

Riverbero

Cosa ci aspettiamo?

• Un altro intervento di modulazione del segnale audio, genernado ritardi e feedback per simulare l'effetto di rifelsso del suono in un ambiente reale

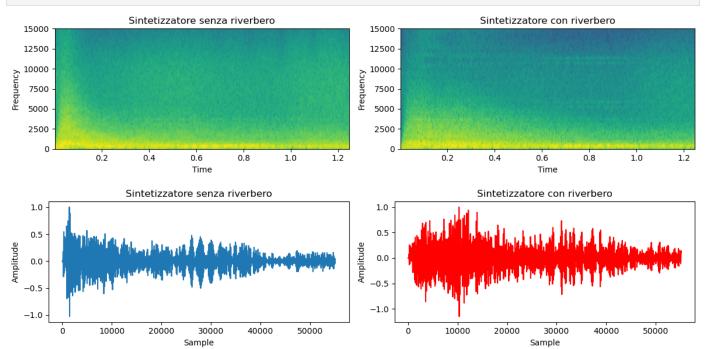
```
sample rate, juno reverb = scipy.io.wavfile.read('juno reverb.wav')
In [11]:
         juno reverb = juno reverb[:,0]
         juno reverb = juno reverb/np.max(juno reverb)
         #IPython.display.Audio(juno reverb, rate=sample rate)
         #Osserviamo la differenza tra i due suoni su spettrogramma
         #Spettrogramma perchè il riverbero agisce nel tempo
         fig, (pl1, pl2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 3))
         # Plot spectrogram for the original sound
         pl1.specgram(juno chorus, Fs=sample rate)
         pl1.set xlabel('Time')
        pl1.set ylim(0, 15000)
         pl1.set ylabel('Frequency')
         pl1.set title('Sintetizzatore senza riverbero')
         # Plot spectrogram for the sound with reverb
         pl2.specgram(juno reverb, Fs=sample rate)
         pl2.set xlabel('Time')
```

```
pl2.set_ylabel('Frequency')
pl2.set_title('Sintetizzatore con riverbero')

fig.tight_layout()

#Osserviamo la dinamica del suono con e senza riverbero
fig, (pl1, pl2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 3))
pl1.plot(juno_chorus)
pl1.set_xlabel('Sample')
pl1.set_ylabel('Amplitude')
pl1.set_title('Sintetizzatore senza riverbero')

pl2.plot(juno_reverb, color='red')
pl2.set_xlabel('Amplitude')
pl2.set_ylabel('Amplitude')
pl2.set_ylabel('Amplitude')
pl2.set_title('Sintetizzatore con riverbero')
```



Osservazioni

- Osserviamo come il picco del segnale si presenti dopo rispetto al segnale senza riverbero, questo perchè stiamo osservando quasi esclusivamente il segnale di riflesso generato dall'effetto (l'impostazione *Dry/Wet* è impostata al 91%)
- Lo spettrogramma evidenza una carenza di segnale oltre i 50kHz, questo perchè l'effetto presenta un filtro che taglia il suono oltre questa soglia, per evitare di dare troppo spazio al segnalr
- Dallo spettrogramma si può inoltre notare come il picco iniziale venga "sgranato". Questo perchè il picco durerà più a lungo e sarà quindi meno intenso

Conclusioni

L'idea iniziale di creare un sintetizzatore completo DIY avrebbe significato anche implementare i filtri che abbiamo visto ma avrebbero richiesto un progetto ciascuno. Ho ritenuto altrettanto interessante dare un'infarinatura di base, in quanto *sound designer da cameretta* sul processo dietro alla sintesi dei suoni, dalla loro nascita ad alcuni semplici effetti ai quali vengono sottoposti nel processo di sound design. Con questo progetto spero di aver mostrato all'ascoltatore il processo per il quale i segnali audio passano, prima di trovare spazio nelle canzoni che ascoltiamo tutti i giorni