FACULTAD DE INGENIERÍA DE LA UNIVERSIDAD DE LA REPÚBLICA

Procesamiento Digital de Señales de Audio

Curso 2012

Beat Tracking

Autores: Gonzalo Gutiérrez Matías Tailanián







Introducción

Al escuchar música una reacción inconsciente muy común es mover el pie golpeando el piso a tiempo con el **beat**. La tarea computacional que intenta replicar ese comportamiento es conocida como **beat tracking**.

La métrica de la señal se puede pensar como una estructura de pulsos percibidos a diferentes escalas temporales en una pieza musical. Se consideran 3 niveles métricos básicos: el tatum, el tactus o beat y el compás. El tatum es el valor en tiempo más pequeño que puede encontrarse en una pieza musical, es la unidad atómica de la pieza. En general los otros valores de duración presentes en la pieza son múltiplos de tatum. El tactus o beat está más relacionado con el aspecto semántico, y está directamente vinculado con el **tempo** de la pieza. Por último el compás está vinculado con la tasa de cambios armónicos o la duración de un patrón rítmico.

El problema del seguimiento de beat o beat tracking es un problema todavía abierto, donde se sigue intentando con gran actividad lograr mejorar los resultados del estado del arte. Tiene un atractivo muy importante en sí mismo pensando en aplicaciones como el acompañamiento automático, asistencia a la hora del editado, estudios musicológicos, efectos de música adaptativos, o seguimiento del ritmo de una batería tocando en vivo, pero además es una parte imprescindible de algunos sistemas más complejos para aplicaciones como etiquetado de música, reconocimiento automático del género, análisis de similitud de música y para lograr la transcripción automática de música.

El presente trabajo presenta un algoritmo de seguimiento de beat de una pieza musical y se basa en el trabajo de "João Lobato Oliveira, Fabien Gouyon, Luis Gustavo Martins, Luis Paulo Reis", titulado "IBT: A real time tempo and beat tracking system, presentado en la 11^a International Society for Music Information Retrieval Conference, ISMIR, en 2010" ([1]). Dicho trabaja se basa a su vez en el sistema BeatRoot, presentado en ([2]): Dixon S., "Automatic extraction of tempo and beat from expressive performances.", Journal of New Music Research, 2001. De [2] se toma la idea de varios agentes compitiendo y llevando varias hipótesis de tempo y fase paralelamente, se agrega robustez ante entradas ruidosas y se implementa en tiempo real. Aún realizando todas las operaciones de forma causal y en tiempo

real, se logra obtener resultados comparables con el estado del arte y se convierte además en el primer software *open source* de seguimiento de beat en tiempo real.

Metodología

Como se puede ver en la figura 1.1 el algoritmo consta de 3 fases fundamentales:

- Audio Feature Extraction: En esta etapa se trasforma la señal de audio en 1 secuencia contínua que caracteriza la información más relevante para el análisis rítmico. En esta etapa se basarán las siguientes partes del algoritmo.
- Pre-Tracking: Al finalizar el Pre-Tracking se tendrá un conjunto de hipótesis iniciales con respecto a posibles períodos y fases de los beats. Consta de 3 subetapas donde se estimarán las características que definen a un agente:
 - Período
 - Fase
 - Puntaje
- Beat-tracking: En esta etapa se propagan las hipótesis y se crean, matan y puntúan agentes.

A su vez se presenta un sistema de evaluación que decide en función del puntaje de cada agente, cúal es el más adecuado para la pieza musical: el **Agent Referee**.

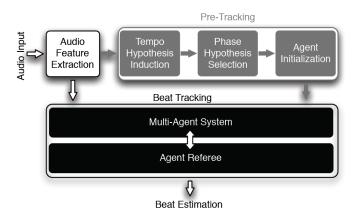


Figura 1.1: Diagrama de bloques

1.1. Audio Feature Extraction

En [3] se evalúan distintas magnitudes para caracterizar la información más relevante para el análisis rítmico. Está fuera del alcance del presente trabajo analizar la posibilidad de evaluar distintas magnitudes, por lo que se trabajará con el **Flujo Espectral** como magnitud característica de la pieza musical.

El flujo espectral utiliza una representación tiempo-frecuencia de la señal basada en la trasformada corta de Fourier utilizando una ventana de Hamming, w(m).

X(n,k) representa al k-ésimo bin de frecuencia del n-ésimo frame, como se ve en la ecuación $1.1\,$

$$X(n,k) = \sum_{m=-\frac{N}{2}}^{\frac{N}{2}-1} x(hn+m)w(m)e^{-\frac{2\pi jmk}{N}}$$
(1.1)

El flujo espectral lleva una medida del cambio en magnitud de cada bin de frecuencia restringido a cambios positivos y sumado a lo largo de todos los bins de frecuencia. En la ecuación 1.2 se muestra su ecuación matemática para el cálculo.

$$SF(n) = \sum_{k=-\frac{N}{2}}^{\frac{N}{2}-1} H(|X(n,k)| - X(n-1,k)|)$$
 (1.2)

donde N=2048 (46 ms a una frecuencia de muestreo r=44100Hz) y el tamaño del salto es h=441 (10 ms o 78 % de solapado). H(x) es un rectificador de media onda: $H(x)=\frac{x+|x|}{2}$.

1.2. Pre-Tracking

La etapa del Pre-Tracking es fundamental ya que en ella se basarán las etapas siguientes del algoritmo. Se analiza una ventana de inducción de 5 segundos y se obtiene como salida un conjunto de agentes caracterizados por (P_i, ϕ_i, S_i) para cada agente i = 1 ... N. Consta de 3 sub-etapas donde se calcula el período (P_i) , fase (ϕ_i) y puntaje (S_i) de cada agente i.

1.2.1. Período

La primera etapa consiste en hallar una función de periodicidad continua basada en la autocorrelación y el Flujo Espectral:

$$A(\tau) = \sum_{n=0}^{m} SF(n)SF(n+\tau)$$
(1.3)

La segunda etapa consiste en la detección de eventos, por medio de un hallado y filtrado de picos de la función de autocorrelación descripta anteriormente (ecuación 1.3). Los eventos detectados en $A(\tau)$ corresponderán con los períodos iniciales de los agentes del Pre-Tracking. El criterio propuesto para obtener dichos picos es:

$$\begin{cases} P_i = \arg \max_i \{A(\tau)\}, & i = 1, \dots, N \\ A(\tau) > \delta \frac{rms(A(\tau))}{M} \end{cases}$$

 δ es un umbral determinado empíricamente en 0,75 y Mes un rango de tiempos definido entre $[50,\!250]$ BPM.

1.2.2. Fase

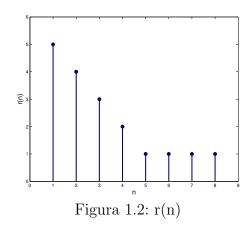
Para cada P_i estimado se generan j hipótesis para la fase: ϕ_i^j . Se supone fase y períodos constantes en cada ventana de análisis.

Se utiliza un template de tren de pulsos isócronos para ver cuál ajusta mejor a los picos del Flujo Espectral en la ventana de inducción.

Utilizando un proceso de tracking simplificado como veremos en la sección 1.3 se selecciona el tren de pulsos que mejor ajusta los eventos detectados. Hasta este momento tenemos una pareja (P_i, ϕ_i) para cada agente.

1.2.3. Puntaje

A cada pareja (P_i, ϕ_i) se le asigna un puntaje preliminar S_i^{raw} que corresponde a la suma de los errores entre los elementos del tren de pulsos y los máximos locales del Flujo Espectral, dado por la ecuación 1.5.



donde

Luego considerando relaciones métricas entre pares de hipótesis de período (n_{ij}) , se actualiza el puntaje a:

$$S_i^{rel} = 10S_i^{raw} + \sum_{\substack{j=0\\j\neq i}}^{N} r(n_{ij})S_j^{raw}$$

$$r(n) = \begin{cases} 6 - n, & 1 \le n \le 4 \\ 1, & 5 \le n \le 8 \\ 0, & en \ otro \ caso \end{cases}$$

que también se puede ver representada en la figura 1.2. El resultado de aplicar la función r(n) es favorecer todos los agentes que tengan múltiplos enteros uno de otro.

Por último el puntaje final está dado por:

$$S_i = \frac{S_i^{rel}}{\max S_i^{rel}} \max S_i^{raw} \tag{1.4}$$

Tenemos entonces un conjunto de agentes, donde cada uno de ellos está caracterizado por una tríada (P_i, ϕ_i, S_i) que serán utilizados como hipótesis iniciales para la etapa de **Tracking**.

1.3. Beat-Tracking

La idea de la etapa de Tracking es supervisar flujo de entrada de los picos detectados del Flujo Espectral y mantener un buen balance entre inercia y rapidez de la respuesta ante cambios.

Cada predicción es evaluada respecto de su desviación al máximo local correspondiente en los datos observados, considerando una ventana como se la mostrada en la figura 1.3, donde se consideran 2 intervalos de tolerancia:

- inner: $T_{in} \in [T_{in}^l, T_{in}^r]$ con $T_{in}^l = T_{in}^r = 46,4ms$ para manejar pequeñas desviaciones de fase y período
- outer: $T_{out} \in [T_{out}^l, T_{in}^l] \bigcup [T_{in}^r, T_{out}^r]$ con $T_{out}^l = 0.2 P_i$ y $T_{out}^r = 0.4 P_i$ para contemplar eventuales cambios repentinos de tiempo. La asimetría refleja una mayor tendencia a disminuir el tempo.

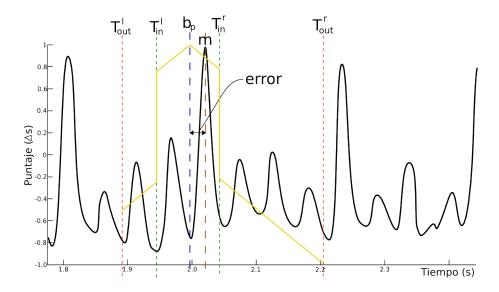


Figura 1.3: Niveles de tolerancia

En consecuencia aparecen 2 claros escenarios distintos: o bien que el máximo local del Flujo Espectral se encuentre en la región *inner*, o bien que se encuentre en la región *outer*.

Máximo local en región inner

En este caso se considera que el agente está siguiendo los beats de la pieza de buena manera y lo único que se realiza es un ajuste fino de período y fase según sigue:

$$\begin{cases} P_i = P_i + 0.25 \ error \\ \phi_i = \phi_i + 0.25 \ error \end{cases}$$

■ Máximo local en región *outer*

Este caso corresponde a desviaciones mayores que el caso anterior, donde el agente mantiene su período y fase pero para hacer frente a variaciones de tempo repentinas crea 3 "hijos" (C_1, C_2, C_3) para seguir 3 alternativas posibles combinando variaciones de timinq (fase) y tempo (período), según sigue:

$$C_1: \begin{cases} P_{C_1} = P_i \\ \phi_{C_1} = \phi_i + error + P_{C_1} \end{cases}, \exists m \in T_{out}$$

$$C_2: \begin{cases} P_{C_2} = P_i + error \\ \phi_{C_2} = \phi_i + error + P_{C_2} \end{cases}, \exists m \in T_{out}$$

$$C_3: \begin{cases} P_{C_3} = P_i + 0.5 \ error \\ \phi_{C_3} = \phi_i + 0.5 \ error + P_{C_3} \end{cases}, \exists m \in T_{out}$$

Para que los hijos tengan competitividad respecto al resto de los agentes, se los inicializa con un puntaje igual al 90% del puntaje del "padre" en ese instante.

1.3.1. Matado de agentes

En cualquier punto del análisis, algunas situaciones dan por finalizada la operación de un agente, con los criterios que se explican a continuación:

- Replacement: un agente es matado si llegado al límite de agentes (fijado en 30), es el peor de todos y su puntaje es menor al de otro agente creado más recientemente.
- Redundancy: para mejorar la eficiencia del algoritmo un agente es matado si está duplicando el trabajo de otro con mayor puntaje. Por duplicación de trabajo se entiende que la diferencia entre los períodos no debe ser mayor a 11,6 ms y la diferencia entre las fases no debe superar los 23,2 ms.
- Obsolence: un agente es matado si la diferencia entre su puntaje con el mejor agente es mayor al 80 % del mejor puntaje
- Loss: un agente es matado si parece estar "perdido", sugerido una cantidad (fijada en 8) de veces consecutivas que la predicción del beat esté por afuera de la región inner.

1.3.2. Agent Referee

En la versión causal el *referee* va determinando en cada instante cuál es el mejor agente. Mantiene una continua evaluación y le va asignando un puntaje a cada agente respecto a qué tan bueno es el matcheo entre los datos que van llegando y la predicción del beat. La variación de puntaje en cada instante está dada por la ecuación 1.5.

$$\begin{cases}
\Delta s = \left(1 - \frac{|error|}{T_{out}^r}\right) \frac{P_i}{P_{max}} SF(m), & \exists m \in T_{in} \\
\Delta s = -\left(\frac{|error|}{T_{out}^r}\right) \frac{P_i}{P_{max}} SF(m), & \exists m \in T_{out}
\end{cases}$$
(1.5)

 b_p es la predicción del beat, m el máximo correspondiente del Flujo Espectral, y P_{max} el período máximo permitido (correspondiente a 250 BPM). El cociente P_i/P_{max} es utilizado para normalizar la función puntaje por el período P_i y es utilizado como

una manera de disminuir el puntaje de los agentes más rápidos, que de otra manera tendería a aumentar dado que tienen una mayor cantidad de predicciones de beat. La utilización de un puntaje negativo cuando la predicción cae fuera de la región *inner* infiere una penalización al agente correspondiente.

Resultados

2.1. Implementación

En esta sección se presentan algunos detalles en los cuales fue necesario ahondar el estudio para la correcta implementación del algoritmo presentado en la sección 1, y que resultan interesante destacarlos y documentarlos.

A la hora de realizar el tracking se planta la posibilidad de pararse en los picos del sF o pararse en las predicciones de beat. centrar la ventana

no matar agentes fuera del outer

El filtrado de los picos se realiza analizando las distancias entre cada máximo y los mínimos aledaños a él.

la matanza de agentes esta pensada para correr en tiempo real. Como nuestro trabajo no lo requería aunque era una buena cosa para conservar, se pueden modificar los criterios de matanza para dejar vivos mas agentes, porque no nos importa que demore un poco mas...

Para la versión no causal se puede utilizar un referee elegido al final del proceso de tracking, como se propone en [2], donde se asume que al ir teniendo buenos puntajes a lo largo del tracking, el agente que tenga mayot puntaje al finalizarlo será el mejor agente global.

2.2. Señales sintéticas

Como primer prueba para testear el algoritmo implementado se generan diversas señales sintéticas con período constante. Para ello se convolucionan el sonido de un platillo de batería con un tren de pulsos de frecuencia constante. La prueba siguiente, también sintética consiste en generar una señal con frecuencia variando linealmente a lo largo del tiempo para analizar la performance del algoritmo en el tracking del período variante de una señal.

Como primer ejemplo se presenta el caso de una señal de período constante en $90\ BMP$. Los resultados se muestran en las figuras 2.1.

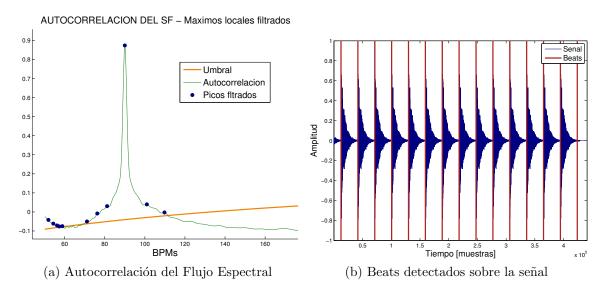


Figura 2.1: Señal sintética de 90 BPM

La figura 2.1a muestra la autocorrelación del flujo espectral calculado en la ventana de inducción mencionada en la sección 1.2 del Pre-Tracking. Se puede apreciar claramente que el pico marcado que aparece en la figura corresponde con un período de 90BPM, coincidiendo perfectamente con el período de la señal sintética generada. Se puede decir entonces que el Pre-Tracking captó perfectamente el período del beat. Se muestra también el umbral utilizado para filtrar los máximos locales del Flujo Espectral detectados. Por otro lado en la figura 2.1b se muestra una representación de la señal de audio, y sobrepuesta a ella una línea roja en la posición de cada beat detectado. Se puede corroborar el perfecto funcionamiento del algoritmo en este caso.

Para analizar la capacidad de adaptación del algoritmo a una pieza musical con tempo variante se genera una señal sintética con período variante entre 90BPM y 100BPM. Los resultados se muestran en la figura 2.2.

En la figura 2.2a se muestra la señal sintética original con los beats sobrepuestos, donde se puede observar a grandes rasgos que se realiza el tracking en forma exitosa. Por otro lado en la figura 2.2b se puede observar con más detalle la evolución del tempo a lo largo del tiempo. Comparando ambas curvas se puede afirmar que, a menos de un error de alrededor de $0.5\ BPM$, se realiza un tracking exitoso del tempo de la pieza.

Una vez realizadas las pruebas sintéticas y corroborado el funcionamiento en situaciones controladas, se procede a testear el algoritmo implementado en situaciones reales, como se pasa a describir en la siguiente sección.

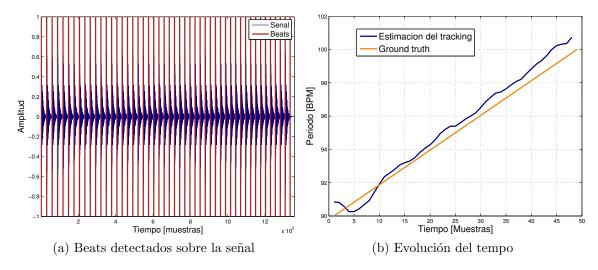


Figura 2.2: Señal sintética con tempo variante en forma lineal

Umbral
O.9
Autocorrelacion del SF
Picos filtrados

0.8
0.7

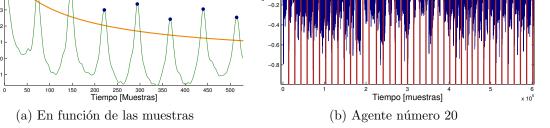


Figura 2.4

11

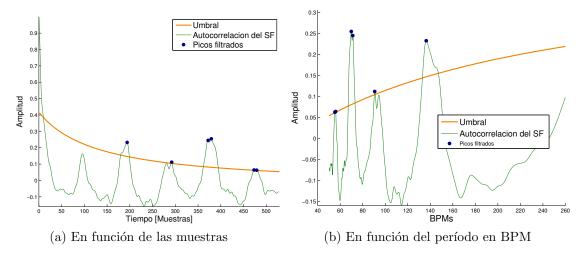


Figura 2.6: Autocorrelación del Flujo Espectral

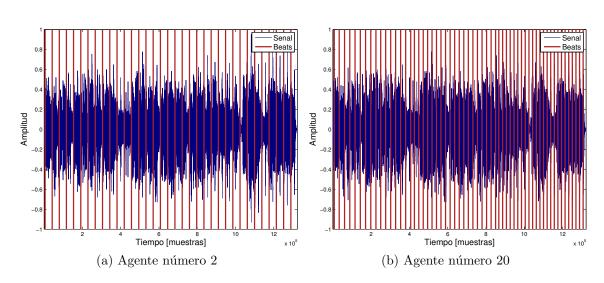


Figura 2.7: Beats detectados

2.3. Señales reales

2.3.1. anda bien

2.3.2. anda mal

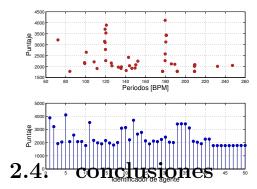
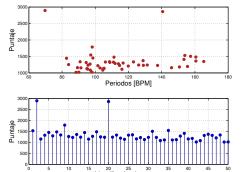


Figura 2.3: Agentes finales



anda en general muy rico

qedaron algunas dudas de implementacion

se puede mejorar la parte de la eleccion del agente ganador

las debilidades pueden estar en la dificultad de la las debilidades en la las debilidades pueden estar en la dificultad de la las debilidades en la las debilidades en la la la la las debilidades en la la la la la la la la la l

en general esta bastante robusto, no se usan umbrales duros ni cosas demasiado arbitrarias

es un sistema muy bien pensado donde se favorece a los mejores y la competencia parece ser un buen camino

tiene una buena relación entre la inercia y la rapidez de respuesta

en silencios de una cancion sigue marcando el beat como venia por un rato..

buenos resultados auditivamente hablando

Bibliografía

- [1] João Lobato Oliveira, Fabien Gouyon, Luis Gustavo Martins, Luis Paulo Reis, IBT: A real time tempo and beat tracking system, In 11th International Society for Music Information Retrieval Conference, ISMIR, 2010.
- [2] S. Dixon. Automatic extraction of tempo and beat from expressive performances. In *Journal of New Music Research*, 30(1):39–58, 2001.
- [3] S. Dixon. Onset detection revisited. In in Proceedings of the 9th International Conference on Digital Audio Effects, pages 133–13, Montreal, Canada, 2006.
- [4] F. Gouyon, P. Herrera, and P. Cano. Pulse-dependent analyses of percussive music. In *AES 22nd International Conference on Virtual*, Synthetic and Entertainment Audio, 2002.