Comparação de técnicas de pré-processamento do RRI para estudo do HRV

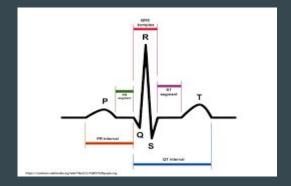
•••

Caio Luiz Candeias Flôres - 190134283 Felipe Carneiro da Motta - 200017616 João Pedro Daher Aranha - 190109742

Tópicos em Engenharia: Processamento de sinais biomédicos

Introdução

- Importância da reamostragem de um sinal fisiológico;
- Sinal estacionário x Sinal não-estacionário;
- Processo de pré-processamento: ECG para RRI;
- Características dos métodos de reamostragem utilizados.
- Métricas: áreas relativas (%) e densidade espectral de potência.



Objetivos

- Comparar três métodos de reamostragem do sinal de RRI.
 - o Interpolação Linear
 - Interpolação Cúbica
 - Método de Berger
- Analisar os resultados gerados de Power Spectral Density (PSD) em termos de áreas relativas (%) seguindo o Modelo AR para todos os casos.
- Considerando as bandas de frequência (VLF, LF e HF), fazer a análise visual entre os valores de área em duas etapas.
 - Etapa 1: Comparar os valores de áreas de cada banda de frequência entre o indivíduo jovem e o adulto do mesmo grupo, obviamente a partir do mesmo método (métricas obtidas no CRSIDLab).
 - Etapa 2: Analisar um sinal RRI reamostrado com um sinal RRI não reamostrado (Raw RRI) e comparar as áreas relativas nas bandas de frequência.

Estratégias

- Utilizaram-se quatro pacientes (2 jovens e 2 adultos).
- O intervalo de tempo analisado foi o mesmo para todos do minuto 7 (2100 segundos) ao minuto 8 (2400 segundos), totalizando um intervalo de 5 minutos.
- Para a análise espectral e obtenção das áreas relativas, optou-se por utilizar o Modelo AR por causa da sua <u>alta resolução da estimação espectral de séries temporais curtas (2)</u>.
- Comparar valores de área somente o mesmo método tanto para a Etapa 1, quanto para Etapa 2.

Procedimentos - Parte 1

- Para obter os valores de área relativa da PSD, utilizou-se o CRSIDLab.
- Seguindo o tutorial o respectivo software, aplicou-se o filtro de 60 Hz ("Notch Filter") para o sujeito f2002 e o filtro "Baseline Wander" para os demais sujeitos.
- Realizou-se a extração dos intervalos RRI via "Slow Algorithm".
- Em seguida, reamostrou-se o respectivo sinal de RRI com uma frequência de 4 Hz.
- Por fim, obteve, na análise espectral, os valores das áreas relativas (%) para cada sujeito dos três métodos.

Procedimentos - Parte 2

- Para obter o sinal de RRI não reamostrado, carregou-se as informações de cada paciente (mais detalhes no tutorial do CRSIDLab) e aplicou o "detrend", a fim de obter o vetor de tempo e o vetor com dados do RRI.
- Para seguir a mesmo procedimento do software, mas agora a fim de obter a PSD do sinal de RRI antes de qualquer processo de reamostragem, utilizou-se a função "pyulear()".
- O Modelo AR para esta etapa é de ordem 16 (4) com FFT de 512 pontos.
- Por fim, separam-se os valores obtidos de PSD inserido em cada banda de frequência, e, em seguida, calcularam-se as área relativas para cada respectiva banda.

Reamostragem

A reamostragem é o processo para adequar o sinal RR para operações no domínio da frequência.

A série temporal RR é uma série de eventos em que a sucessão de marcações é a soma cumulativa dos intervalos anteriores.

O capítulo 2 do livro "Heart Rate Variability (HRV) Signal Analysis CLINICAL APPLICATIONS " escrito pelo Tom Kuusela propõe valores práticos de reamostragem entre 2-5Hz.

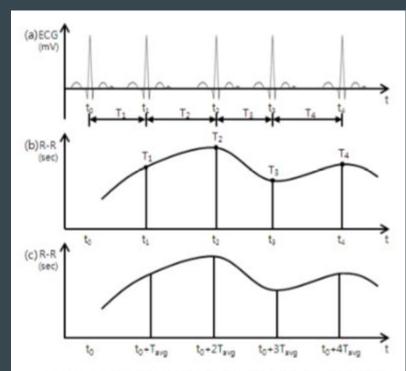
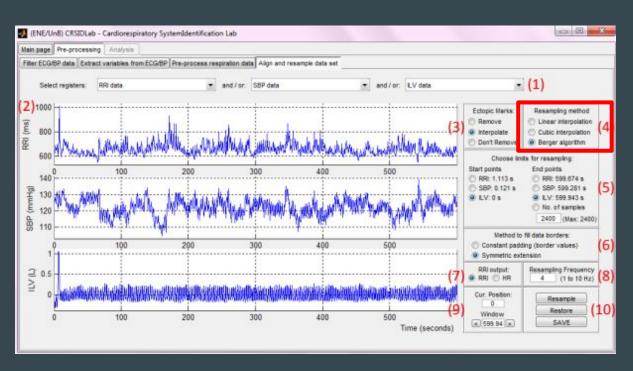


Figure 1. An example of RR interval fitting: (a) ECG signal (b) derived RR intervals (irregular time index) and (c) fitted RR intervals (regular time index).

Tipos de reamostragem

O CRSIDLab implementa 3 modos de reamostragem:

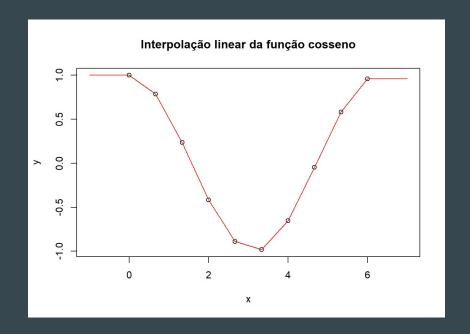
- Linear
- Cúbico
- Berger



Interpolação linear

A interpolação linear é um método que preenche o espaço vazio entre amostras com valores que correspondem a traçar uma linha reta entre as duas amostras adjacentes.

É possivelmente a forma mais simples de interpolação que se pode fazer com um sinal.



$$X_i = \frac{x_A - x_B}{a - b}(i - b) + x_B$$

Interpolação cúbica

A interpolação cúbica por splines é um método muito adotado que representa uma precisão maior do que a interpolação linear, sem adicionar muita complexidade computacional.

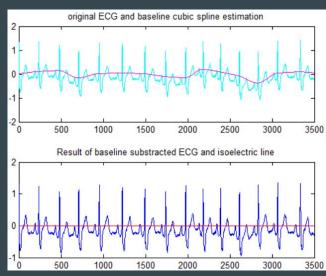
É garantido que as derivadas nas junções coincidam.

$$S_{i}(x) = \frac{z_{i+1}}{6h_{i}}(x - x_{i})^{3} + \frac{z_{i}}{6h_{i}}(x_{i+1} - x)^{3} + \left(\frac{y_{i+1}}{h_{i}} - \frac{h_{i}}{6}z_{i+1}\right)(x - x_{i}) + \left(\frac{y_{i}}{h_{i}} - \frac{h_{i}}{6}z_{i}\right)(x_{i+1} - x)$$
(7)

Here, z_i is the solution of the simultaneous equations (8).

$$h_{i-1}z_{i-1} + 2(h_{i-1} + h_i)z_i + h_i z_{i+1} = 6(c_i - c_{i-1}), \quad z_1 = z_n = 0$$
 (8)

where
$$h_i = x_{i+1} - x_i$$
 and $c_i = \frac{y_{i+1} - y_i}{h_i}$.



Adaptive Multilayer Generalized Learning Vector Quantization (AMGLVQ) as new algorithm, E. Imah, Bassah Rudin

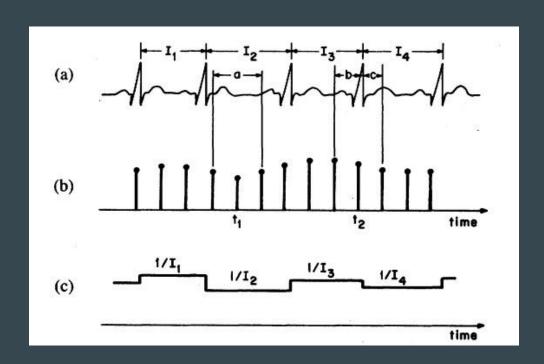
Método de Berger

O algoritmo de Berger faz a estimação do espectro do sinal de ECG para análise. Sua forma de estimação pode ser alcançada analisando a imagem ao lado.

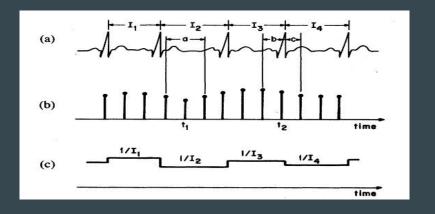
Em (a), temos um sinal de ECG.

Em (b), temos as amostras de frequência cardíaca determinadas usando o algoritmo de Berger.

Em (c), temos o sinal de frequência cardíaca instantânea. O valor de cada intervalo é inversamente proporcional à duração do intervalo.



Método de Berger - Continuação



A aquisição do sinal (b) se deu da seguinte forma:

Em tl, a amostra adquirida foi de valor: a/I₂

Em t2, a amostra adquirida foi de valor: $b/I_3 + c/I_4$

Ou seja, como podemos observar, o algoritmo se daria fazendo divisões entre intervalos de tempo, relacionando o tempo do intervalo de amostragem com o tempo do intervalo entre batidas do coração.

Comparação esperada - Etapa 1

- Como se tratam de sujeitos saudáveis, espera-se um percentual considerável para as áreas relativas na banda VLF para ambos. (PSD em VLF baixo mostrou-se associado com morte arrítmica e desequilíbrios fisiológicos (6)).
- Esperam-se valores percentuais de área relativa da banda LF maiores nos indivíduos jovens (f2y02 e f2y03) em comparação aos indivíduos idosos, uma vez que esta banda está principalmente relacionada ao sistema parassimpático (PNS) e atividade do barorreflexo, apesar de ser influenciada pelo simpático também (SNS) (6).
- Do mesmo modo, esperam-se percentuais de áreas relativas da banda HF superiores nos sujeitos jovens (f2y02 e f2y03), já que esta banda reflete a atividade parassimpática (6), além de ser comumente denominada "respiratory band" porque está relacionada também a variações da frequência cardíaca a partir do ciclo respiratório.
- Como bem explicitado na referência (6), índices da variabilidade da frequência cardíaca tendem a decrescer com o avançar da idade principalmente entre a segunda e a terceira década de vida.

Resultados - Etapa 1

• Comparação entre sujeitos jovens e idosos do mesmo grupo:

	f2y02		f2o02			
	Linear	Cubic	Berger	Linear	Cubic	Berger
VLF (%)	55.603	51.562	53.572	70.270	63.641	67.114
LF (%)	26.591	25.506	25.964	16.579	15.686	16.352
HF (%)	17.806	22.932	20.464	13.151	20.673	16.534

	f2y03			f2o03		
	Linear	Cubic	Berger	Linear	Cubic	Berger
VLF (%)	51.017	38.512	60.844	59.099	51.001	54.049
LF (%)	20.132	14.075	15.750	19.329	17.582	19.761
HF (%)	28.850	47.413	23.406	21.572	31.416	26.190

Conclusões - Etapa 1

- Para o caso da VLF band, os sujeitos f2y02 e f2y03 (jovens) **não** obtiveram valores de percentual de área relativa maiores que os respectivos sujeitos idosos do mesmo grupo (f2o02 e f2o03), exceto no método de Berger.
- Na LF band, os sujeitos do grupo 2 (f2y02 e f2o02) seguiram a tendência esperada e o sujeito jovem obteve índices de área relativa superiores para os três métodos de reamostragem. Diferentemente no grupo 3, o sujeito jovem apresentou índices superiores apenas na interpolação linear.
- Por fim, analisando a HF band, os sujeitos do grupo 3 seguiram o que era esperado, sujeito jovem com índices superiores diante do idoso. No grupo 3, a tendência esperada também se manteve, exceto no método de Berger.

Comparação esperada - Etapa 2

- Os valores de percentuais de áreas relativas dos sinais reamostrados (para os três (3) métodos) são os mesmos analisados na Parte 1 obtidos no CRSIDLab.
- Para os sinais de RRI não reamostrados, esperam-se valores consideravente diferentes do CRSIDLab em termos de valores absolutos, apesar de ser esperados seguir um padrão.
- Nessa etapa, calcular a PSD do sinal de RRI não reamostrado não é uma prática totalmente adequada, uma vez o sinal de ECG e RRI são um sinais fisiológicos não estacionários. A reamostragem, como mencionado nesta apresentação, é um dos métodos de considerar um intervalo de sinal aproximadamente estacionário a fim de aplicar as análises espectrais com a matemática de Fourier.
- Essa prática foi uma tentativa de obter um sinal de comparação para a inspeção e observar a incongruência no uso de Fourier para este caso, como mencionado na referência (3).

Resultados - Etapa 2

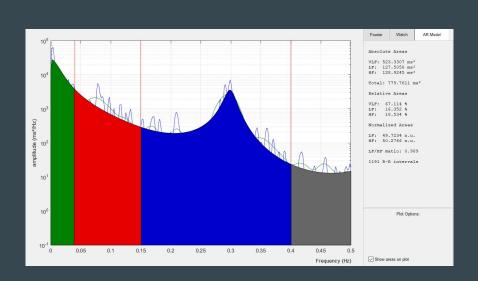
- Comparação entre áreas do RRI reamostrado e do não-reamostrado
- Sujeitos f2y02 e f2o02

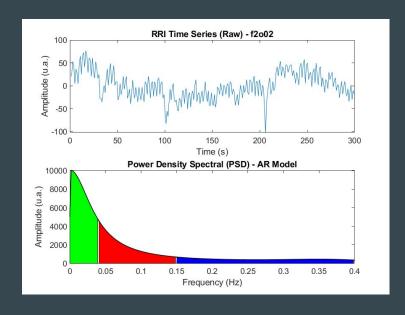
	f2	f2y02 - Não reamostrado		
× 5	Linear	Cubic	Berger	
VLF (%)	55.603	51.562	53.572	16.987
LF (%)	26.591	25.506	25.964	23.247
HF (%)	17.806	22.932	20.464	17.945
	f2	2002 - Reamostra	do	f2o02 - Não reamostrado

	f2o02 - Reamostrado			f2o02 - Não reamostrado
	Linear	Cubic	Berger	180
VLF (%)	70.270	63.641	67.114	35.820
LF (%)	16.579	15.686	16.352	23.137
HF (%)	13.151	20.673	16.534	13.107

Exemplo dos gráficos gerados

Usando o espectro do sujeito f2002 como exemplo:





Análise no CRSIDLab - RRI reamostrado (Modelo de Berger).

RRI não amostrado e seu PSD.

Resultados - Etapa 2

- Comparação entre áreas do RRI reamostrado e do não-reamostrado
- Sujeitos f2y03 e f2o03

	f2	f2y03 - Não reamostrado		
	Linear	Cubic	Berger	1-2
VLF (%)	51.017	38.512	60.844	8.798
LF (%)	20.132	14.075	15.750	17.353
HF (%)	28.850	47.413	23.406	12.805
	f2	o03 - Reamostrac	ok	f2o03 - Não reamostrado
	f2 Linear	o03 - Reamostrac	do Berger	
VLF (%)			NAC N	Não reamostrado
VLF (%) LF (%)	Linear	Cubic	Berger	Não reamostrado -

Conclusões - Parte 2

- Os valores das áreas relativas para os sinais RRI não reamostrados foram distantes dos valores reamostrados como esperado e, como pode ser visto, não contemplam 100% do espectro (regiões de frequência ficaram dispersas - matemática de Fourier não encaixa).
- Diferente do esperado, a tendência de concentrar o maior percentual de área relativa na banda VLF não foi seguida.
- Métricas estatísticas, como *SL e number of leakage spectral components*, seriam abordagem mais interessantes de comparação, e, provavelmente, traria resultados mais condizentes com a análise do CRSIDLab.

Considerações finais

- A comparação realizada na Parte 1 evidenciou que, de fato, o fator idade é influenciador das métricas de variabilidade da frequência cardíaca.
- Entretanto, para obter correlações mais assertivas, é necessário analisar quanto mais sujeitos possível (espaço amostral maior).
- O melhor método de interpolação a ser seguido depende da situação, e todos possuem ampla aplicabilidade na literatura.
- Na parte 2, pode-se verificar a importância do "detrend" e da reamostragem nas análises espectrais. O sinal não reamostrado apresentou distorções nas áreas relativas.
- As métricas da HRV são alternativas melhores para comparação e o seu uso depende de cada objetivo e situação também.

Referências

- 1. Berger, R. D., Akselrod, S., Gordon, D., & Cohen, R. J. (1986). An Efficient Algorithm for Spectral Analysis of Heart Rate Variability. IEEE Transactions on Biomedical Engineering, BME-33(9), 900–904
- 2. Takalo, et al. Tutorial on Univariate Autoregressive Spectral Analysis, Journal of Clinical Monitoring and Computing (2006), 19(6):401-10.
- 3. Guimarães, H.N. and Santos, R.A.S.A comparative analysis of preprocessing techniques of cardiac event series for the study of heart rhythm variability using simulated signals.
- 4. Anita Boardman, Fernando Soares Schlindwein, Ana Paula Rocha, Argentina Leite. A study on the optimum order of autoregressive models for heart rate variability.
- 5. Morelli D, Rossi A, Cairo M, Clifton DA. Analysis of the Impact of Interpolation Methods of Missing RR-intervals Caused by Motion Artifacts on HRV Features Estimations.
- 6. Fred Shaffer and J. P. Ginsberg. An Overview of Heart Rate Variability Metrics and Norms.
- 7. Kuusela "Heart Rate Variability (HRV) Signal Analysis CLINICAL APPLICATIONS " .
- 8. Clifford "Quantifying Errors in Spectral Estimates of HRV Due to Beat Replacement and Resampling"