Universidade Federal do ABC

Quantificação do potencial de recrutamento alveolar por Tomografia de Impedância Elétrica

São Bernardo do Campo Novembro de 2017 Universidade Federal do ABC

Quantificação do potencial de recrutamento alveolar por Tomografia de Impedância Elétrica

Discente: Gabriel Esposito Turco RA: 11010512

Projeto apresentado à Universidade Federal do ABC como requisito para aprovação à disciplina Trabalho de Graduação III.

Orientador: Prof. Dr. Erick Dario León Bueno de Camargo

São Bernardo do Campo Novembro de 2017



CENTRO DE ENGENHARIA, MODELAGEM E CIÊNCIAS SOCIAIS APLICADAS TRABALHO DE GRADUAÇÃO III

São Bernardo do Campo, 11 de Desembro de 2017.

Para: Coordenador do Trabalho de Graduação da Engenharia Biomédica.

3º Quadrimestrede 2017

Atribuição de conceitos de TG III (Trabalho de Conclusão de Curso)

Nome do(a) Orientador(a)	Erick Darlo León Bueno de Camares
Nome do(a) Aluno(a)	Gabriel Esposito Turco
R.A.	110 105 12
Título do Trabalho	Quantificação de potencial de recrutamento alveolar por tour pha de Impedahas Electrica

A banca composta pelos membros que subscrevem este documento decidiu atribuir o conceito A_ ao referido aluno, tendo assim, o mesmo, preenchido os requisitos perentes ao Trabalho de Gaduação.

Este concelto sera considerado para TCIL somente após a entrega da <u>Versão Final Corrigida</u> a Coordenação de Trabalho de Graduação da Engenharia Biomédica.

A banca foi composta pelos membros: End (Orientador(a)) Leon argo Prof(a). Dr(a). ernando de Moya Prof(a). Dr(a

Parecer

CENTRO DE ENGENHARIA, MODELAGEM E CIÊNCIAS SOCIAIS APLICADAS TRABALHO DE GRADUAÇÃO III aluno fez una boa apresentação e respondui 0 adequada mente às questoes da banca. banca encontrou un erro en uma Simula implementada pelo aluno, e foi solicitad érmula e que corrila a re e of requestivos cha na versas teon do texto-Pron? Prot(a) Dr. A. Fernand

Resumo

Parte do tratamento da SDRA (Síndrome do Desconforto Respiratório Agudo) tem como proposta uma ventilação mecânica adequada. A MRA (Manobra de Recrutamento Alveolar) é um dos métodos empregados no tratamento de quadros moderados e graves. MRA é explicada pela aplicação de um aumento de pressão controlado e transitório nas vias aéreas com a finalidade de tornar alvéolos previamente colapsados (não funcionais) em alvéolos aerados (unidades funcionais). A TIE (Tomografia de Impedância Elétrica) é uma das ferramentas capazes de avaliar o potencial de recrutamento alveolar (PRA). O objetivo do trabalho é estimar o potencial de recrutamento alveolar por imagens obtidas a partir de Tomografia de Impedância Elétrica, utilizando métodos de ajustes de curvas teóricas para os dados obtidos, bem como métodos de avaliação dessa curva teórica obtida para indicar se a MRA aplicada no pulmão ainda está tornando unidades não funcionais em unidades funcionais. Os métodos de ajuste de curva utilizados tiveream como base a linearização das curvas exponenciais que explicam o comportamento do pulmão, bem como a aplicação do Método dos Mínimos Quadrados nessa equação linearizada. A aplicação do Método dos Mínimos Quadrados deu-se de forma regional e visando obter estimativas do comportamento do tratamento. Todos os cálculos e análises foram realizados utilizando o programa MatLab®. O ajuste do **Tipo 1** $(y = Ae^{Bx} + C)$ apresentou resultados muito satisfatórios de Vmax, CA e Erro, bem como uma forte correlação entre os dados medidos e a curva ajustada ($R^2_{saudável} = 0.993$) para um pulmão saudável, enquanto a correlação entre os dados medidos e a curva ajustada para um pulmão lesado pode ser considerada baixa ($R^2_{lesado} = 0.705$). O ajuste do **Tipo 2** $(y = A(1 - e^{Bx}))$ também apresentou resultados muito satisfatórios de Vmax, CA e Erro, uma forte correlação entre os dados medidos e a curva ajustada $(R_{saudável}^2 = 0.993)$ para um pulmão saudável, e uma baixa correlação entre os dados medidos e a curva ajustada para um pulmão lesado $(R_{lesado}^2 = 0.705)$. Pôde-se concluir que os métodos de quantificação utilizados são passíveis de serem implementados em ferramenta clínica, embora ainda faz-se necessário mais testes offline para casos diversos e o desenvolvimento de uma interface que possibilite a interação da ferramenta com o software do equipamento de Tomografia de Impedância Elétrica.

Palavras-chaves: Síndrome do desconforto respiratório agudo. Tomografia de Impedância Elétrica. Ventilação Mecânica. Método dos Mínimos Quadrados

Lista de ilustrações

Figura 1 –	Diferença entre raio-x de um pulmão acometido de SDRA (A)
	e um pulmão saudável (B) (1). \ldots \ldots \ldots
Figura 2 –	Conceito "Open Lung Approach" (2)
Figura 3 –	Exemplo de manobra de insuflação sustentada (3)
Figura 4 –	Exemplo de manobra de recrutamento alveolar com ΔP fixo e
	PEEPs crescentes intercalados com períodos de descanso, desta-
	cado em vermelho (4)
Figura 5 –	Exemplo de manobra de recrutamento alveolar com ΔP fixo e
	PEEPs crescentes, sendo que não há repouso entre as etapas
	(destacado em vermelho) (5)
Figura 6 –	Modelo exponencial de curva $P \times V$, no qual V_0 é o volume ex-
-	trapolado para uma pressão igual a 0; V_{max} é o volume máximo
	quando a pressão tende ao infinito; P é a pressão; TLC é a capa-
	cidade pulmonar total; FRC é a capacidade residual funcional;
	A é a constante que representa o eixo de volume $(V_{max} - V_0)$; e
	K é o índice do formato da curva, representa a distensibilidade
	pulmonar. (6)
Figura 7 –	Modelo pulmonar de múltiplos compartimentos, onde cada com-
	partimento tem uma curva $P \mathbf{x} V$ definida por uma função expo-
	nencial do tipo: $V = V_{max}(1 - e^{-kP})$ (7)
Figura 8 –	Comparação entre a posição dos eletrodos da TIE e sua imagem
	na TC em um dos animais deste estudo (7). $\ldots \ldots \ldots$
Figura 9 –	Manobra de 30 $(20 \rightarrow 25 \rightarrow 30 \rightarrow 25 \rightarrow 20 cm H_2 O)$ - TIE e TC
	$(7).\ldots$
Figura 10	-Manobra de 35 $(20 \rightarrow 25 \rightarrow 30 \rightarrow 35 \rightarrow 30 \rightarrow 25 \rightarrow 20 cm H_2 O)$ -
	TIE e TC (7) 18
Figura 11	-Manobra de 40 $(20 \rightarrow 25 \rightarrow 30 \rightarrow 35 \rightarrow 40 \rightarrow 35 \rightarrow 30 \rightarrow 25 \rightarrow$
	$20cmH_2O$)- TIE e TC (7)
Figura 12	-Manobra de recrutamento alveolar máximo, as etapas nas quais
	ocrreram as TCs estão marcadas com as setas (7) 19
Figura 13	-Dados utilizados para o cálculo do ajuste de curva para um pul-
	mão suadável (7)
Figura 14	-Dados utilizados para o cálculo do ajuste de curva para um pul-
	mão doente (7). \ldots 20

Figura 15	$-\mathit{Esquerda:}$ Cálculo do coeficiente angular para os dados medidos.	
	Direita: Cálculo do coeficiente angular para a curva ajustada. $$.	25
Figura 16	$-\operatorname{Gr{a}fico}$ utilizado para realização dos cálculos para o pulmão sa-	
	dio (7). \ldots	27
Figura 17	-Exemplo de como foi realizado o ajuste regional para os dados	
	do pulmão sadio, desconsiderando o ponto adicionado na origem.	27
Figura 18	$-\operatorname{Estimativa}$ do volume máximo até a quarta iteração (com nove	
	pontos, contando com o ponto adicionado na origem)	28
Figura 19	–Deslocamento da variável C , que representa o volume máximo	
	do pulmão, através dos quatro passos.	29
Figura 20	$-\operatorname{Erro}$ normalizado entre os valores de volume medidos e valores	
	de volume ajustados	30
Figura 21	–Valores de CA calculados entre os valores medidos e ajustados	30
Figura 22	–Volumes máximos para o ajuste adicionando dois pontos conse-	
	cutivos a cada passo, iniciando com os três primeiros	31
Figura 23	$-\operatorname{Derivadas}$ das retas entre dos dois pontos consecutivos dos volu-	
	mes máximos	32
Figura 24	–Deslocamento da variável A , que representa o volume máximo	
	do pulmão, através dos quatro passos.	33
Figura 25	$-{\rm Erro}$ normalizado entre os valores de volume medidos e valores	
	de volume ajustados	33
Figura 26	$-\operatorname{Valores}$ de CA calculados entre os valores medidos e ajustados	34
Figura 27	–Volumes máximos para o ajuste adicionando dois pontos conse-	
	cutivos a cada passo, iniciando com os três primeiros	35
Figura 28	– Derivadas das retas entre dos dois pontos consecutivos dos volu-	
	mes máximos	35

Lista de abreviaturas e siglas

SDRA	Síndrome do Desconforto Respiratório Agudo
VILI	<i>Ventilator Induced Lung Injury</i> - Lesão Induzida pelo Ventilador Mecânico
MRA	Manobra de Recrutamento Alvoelar
Р	Pressão
γ	Tensão superficial interface ar-líquido
r	Raio
PEEP	<i>Positive End Expiratory Pressure</i> - Pressão Positiva ao Final da Expiração
CPAP	Pressão Contínua na Via Aérea
cmH_2O	Centímetro de água
PCV	<i>Pressure Controled Ventilation</i> - Modo Ventilatório de Pressão Controlada
ΔP	Diferença de Pressão
PRA	Potencial de Recrutamento Alveolar
ТС	Tomografia Computadorizada
K	Distensibilidade pulmonar
V_{max}	Volume Máximo
V_0	Volume extrapolado para uma pressão igual à zero
Curva $P \times V$	Curva Pressão-Volume
TLC	Capacidade Pulmonar Total
FRC	Capacidade Residual Funcional
TIE	Tomografia por Impedância Elétrica
Ζ	Impedância Elétrica

Sumário

1	Intr	odução)	8
2	Obj	etivos		15
	2.1	Objet	ivo geral	15
	2.2	Objet	ivos específicos	15
		2.2.1	Revisão bibliográfica dos conceitos de SDRA, Tomografia de	
			Impedância Elétrica, Série de Taylor e Métodos dos Mínimos	
			Quadrados;	15
		2.2.2	Compilar dados medidos para <i>software</i> específico;	15
		2.2.3	Desenvolver rotinas de ajuste de curva;	15
		2.2.4	Desenvolver rotinas de ajuste de curva periódica;	15
		2.2.5	Análise da quantificação do potencial de recrutamento alveolar.	15
3	Met	odolog	çia	16
	3.1	Manol	bras de recrutamento alveolar de rastreio	17
	3.2	Mano	bra de recrutamento alveolar máxima	19
	3.3	Ajuste	e de curva	20
		3.3.1	Linearização da curva exponencial do Tipo 1	21
		3.3.2	Método dos mínimos quadrados para ajuste do Tipo 1	22
		3.3.3	Linearização da curva exponencial do Tipo 2	23
		3.3.4	Método dos mínimos quadrados para ajuste do Tipo 2	23
	3.4	Métod	los de comparação de curvas	25
		3.4.1	Comparação dos coeficientes angulares da reta formada por	
			dois pontos consecutivos	25
		3.4.2	Correlação	25
	3.5	Proce	dimentos utilizados	26
		3.5.1	Ajuste regional	26
		3.5.2	Estimativa de volume máximo	27
4	Res	ultados	5	29
	4.1	Equaç	ao do Tipo 1	29
		4.1.1	Ajuste regional	29
		4.1.2	Estimativa de volume máximo	31
	4.2	Equaç	ao do Tipo 2 \ldots	32
		4.2.1	Ajuste regional	32
		4.2.2	Estimativa de volume máximo	34

5	Discussão	•	•			•		•	•	•	•	•		•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•		•	•	•	37
6	Conclusão	•	•		•	•		•	•	•	•	•		•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•		•	•		39
Re	ferências .	•	•	•		•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	40

Anexos

1 Introdução

A síndrome do desconforto respiratório agudo (SDRA) foi descrita primeiramente em 1967, quando foram analisados 272 pacientes e 12 deles não responderam à terapia convencional utilizada até então, sendo que os sintomas predominantes nesses pacientes foram dispneia grave, taquipneia, cianóse refratária a suplementação de oxigênio, diminuição da complacência pulmonar e infiltrações difusas de raio-X de tórax (8). Ao longo dos anos sua definição foi sendo aprimorada até a utilizada hoje, a definição de Berlim (9, 10). Mesmo com algumas definições levemente distintas, a essência da patologia segue a mesma: uma lesão pulmonar aguda, inflamatória e difusa que causa um aumento da permeabilidade vascular, perda de aeração pulmonar e aumento de seu peso, que está diretamente ligado ao aumento de *shunt* e redução de complacência (9). Na Figura 1 é possível observar a diferença entre o raio-x de um pulmão saudável e um pulmão doente.



Figura 1: Diferença entre raio-x de um pulmão acometido de SDRA (A) e um pulmão saudável (B) (1).

Um dos métodos de tratamento da SDRA é a ventilação mecânica. Apesar de ter um papel terapêutico imprescindível para essa patologia, pois melhora o transporte de oxigênio aos órgãos e tecidos, a estabilidade alveolar, a diminuição da concentração de CO₂ e o alívio de sobrecarga na musculatura respiratória, a ventilação mecânica também pode ser nociva ao tecido pulmonar, visto que pode acarretar em hiperdistensão regional de alvéolos abertos, devido a grandes volumes, ou na abertura e fechamento cíclicos de alvéolos colapsados, devido a pequenos volumes (11).

Assim como os conceitos e estudos sobre SDRA foram evoluindo e se tornando mais precisos, o conceito de VILI (*Ventilator Induced Lung Injury*) também foi surgindo em contraponto, o que ocasionou uma mudança de abordagem no tratamento. Até então a ventilação utilizada tinha como objetivo uma troca gasosa idealizada, porém esse objetivo se alterou com a intenção de reduzir a resposta inflamatória (estratégia de proteção pulmonar), visto que foi observado que o índice de mortalidade devido a SDRA poderia diminuir em aproximadamente 40% com essa nova abordagem (12, 13). A estratégia de proteção pulmonar envolve a limitação das pressões máximas das vias aéreas ou os volumes correntes e a utilização de níveis de pressão expiratória final positiva que foram individualizados para cada paciente com base na mecânica do sistema respiratório, conforme avaliado pela curva volume-pressão (12).

A MRA (manobra de recrutamento alveolar) empregada através da ventilação mecânica consiste no aumento de pressão transitório e controlado nas vias aéreas com a finalidade de abrir alvéolos previamente, melhorando a oxigenação pulmonar e a reduzindo o *shunt* (14, 2). É possível modelar a pressão necessária para abrir e/ou manter os alvélos estáveis pela Lei de Laplace $P = 2\gamma/r$, onde r é o raio do alvéolo e γ é a tensão superficial da interface ar-líquido, sendo assim conforme o alvéolo se torna mais "aberto", uma pressão cada vez menor pode mantê-lo estável. (15)

Pode-se dividir a MRA em 3 estapas (Figura 2):

- 1. Determinação da pressão crítica de abertura dos alvéolos, através do aumento da pressão inspiratória, e abertura dos alvéolos colapsados;
- 2. Determinação da pressão mínima capaz de manter os alvéolos abertos, utilizando para tal a diminuição da pressão inspiratória;
- 3. Reabertura dos alvéolos e aplicação da PEEP (*Positive End Expiratory Pres*sure) adequada.

As MRAs podem ser divididas em dois grupos: insuflações sustentadas e insuflações cíclicas.

O método da insuflação sustentada consiste na aplicação de uma Pressão Positiva Contínua na Via Aérea (CPAP) variável geralmente mantidos entre 15s e 60s, sendo que o mais utilizado é a pressão de $40 cm H_2 0$ mantidos por 40s (Figura 3). Entretanto a eficácia deste método é questionada devido ao fato de que a administração de um pico rápido de pressão ocasiona uma aeração desigual nos alvéolos, podendo também causar hiperdistensão dos mesmos, e desta forma agravar o quadro de lesão epitelial (16).

Já o método de insuflações cíclicas, ainda é subdividido em: modo PCV (*Pressure Controled Ventilation*) com ΔP fixo; e modo escalada de PEEP. O modo PCV com ΔP fixo é aplicado intercalando períodos de estresse (nos quais acontecem



Figura 2: Conceito "Open Lung Approach"(2).



Figura 3: Exemplo de manobra de insuflação sustentada (3).

os aumentos de PEEP) e perírodos de repouso (4) (Figura 4), enquanto o modo escalada de PEEP consiste no aumento crescente da PEEP até a pressão inspiratória máxima (5) (Figura 5).

Comparado com o método de insuflação sustentada, o método de insuflação cíclica apresenta melhores resultados visto que causa um aumento mais evidente na oxigenação e, consequentemente, melhor reversão da atelectasia (4, 5).



Figura 4: Exemplo de manobra de recrutamento alveolar com ΔP fixo e PEEPs crescentes intercalados com períodos de descanso, destacado em vermelho (4).



Figura 5: Exemplo de manobra de recrutamento alveolar com ΔP fixo e PEEPs crescentes, sendo que não há repouso entre as etapas (destacado em vermelho) (5).

Pode-se dizer por Potencial de Recrutamento Alveolar (PRA) a diferença de tecido não aerado entre duas condições ventilatórias distintas (17). A Tomografia Computadorizada (TC) é considerada padrão-ouro para a avaliação do PRA, pois permite uma análise quantitativa do tecido pulmonar, também revelou a heterogeidade da lesão pulmonar e colaborou intensamente para os estudos da SDRA (17, 18, 19). Porém a TC possui limitações no que se refere ao seu uso em pacientes de UTI, pois nos retorna uma imagem estática da situação do tecido pulmonar dos pacientes com quadro clínico instável e necessita do transporte do paciente até a sala do exame, o que torna o procedimento com alto risco (20).

Outros métodos se mostraram interessantes na tentativa de estimar o recrutamento à beira leito, tais como o cálculo do *shunt* fisiológico, calculado por

$$Shunt = \frac{C_c O_2 - C_a O_2}{C_c O_2 - C_v O_2}$$
(1.1)

na qual:

 $C_cO_2 \rightarrow \text{conteúdo capilar de } O_2$

 $C_a O_2 \rightarrow \text{conteúdo arterial de } O_2$

 $C_v O_2 \rightarrow \text{conteúdo venoso de } O_2 (21)$

além do método de medidas de mecânica pulmonar. Uma das propriedades que pode ser considerada invariante no parênquima pulmonar, mesmo durante a doença, é a complacência específica, implicando assim que a complacência pulmonar é proporcional ao número de unidades funcionais, ou seja, quanto maior a quantidade de alvéolos aerados, maior a complacência global (22).

A união de dois outros métodos de estimativa do recrutamento propostos por Salazar (23) e Venegas (24) são de extrema importância para a continuidade deste trabalho. Salazar propôs um ajuste de função exponencial, com concavidade K e assíntota em V_{max} , para explicar o comportamento da pressão em relação ao volume pulmonar, função essa que foi aperfeiçoada por diversos pesquisadores para obter mais informações sobre o formato e a posição da curva nos eixos (6) (Figura 6); enquanto Venegas propôs um modelo sigmoide de curva PxV e esse comportamento descreve melhor o formato real da curva em pacientes críticos, como relatado em trabalhos recentes (25). O comportamento exponencial só é válido para pulmões saudáveis nos quais a insuflação se inicia em volumes pulmonares altos, contudo se o pulmão for considerado uma somatória de várias exponenciais "em potencial", podese associar o comportamento sigmoidal ao exponencial. Desta forma, as unidades só exercem seu "volume potencial" (descrito por uma função com K e V_{max}) quando a pressão crítica de abertura das diferentes unidades é alcançada, portanto a mudança entre essas diferentes curvas "potenciais" produz uma função sigmoidal (Figura 7). Esse modelo sigmoidal é mais indicado para pulmões com volumes menores que 50% da capacidade total do pulmão e pode ser descrito por(24):



 $V = A + \frac{B}{1 + e^{\frac{C-P}{D}}}$

Figura 6: Modelo exponencial de curva PxV, no qual V_0 é o volume extrapolado para uma pressão igual a 0; V_{max} é o volume máximo quando a pressão tende ao infinito; P é a pressão; TLC é a capacidade pulmonar total; FRC é a capacidade residual funcional; A é a constante que representa o eixo de volume $(V_{max} - V_0)$; e K é o índice do formato da curva, representa a distensibilidade pulmonar. (6).



Figura 7: Modelo pulmonar de múltiplos compartimentos, onde cada compartimento tem uma curva PxV definida por uma função exponencial do tipo: $V = V_{max}(1 - e^{-kP})$ (7).

(1.2)

Diferente da TC, que utiliza raios X para obtenção da imagem, a Tomografia por Impedância Elétrica (TIE) consegue obter imagens médicas a partir da variação de impedância elétrica do tecido quando submetido a uma corrente inócua (5-12 mA). A impedância elétrica indica a oposição total que um circuito (o tórax neste caso) oferece a um fluxo de corrente elétrica e é designado pela letra Z, expressa em ohms (26). Assim, a TIE é uma tecnologia sem radiação, não invasiva, à beira leito e capaz de monitorar a ventilação pulmonar, basicamente compostos de um número variável de eletrodos igualmente espaçados, que circundam a região do 4º espaço intercostal. São injetadas correntes elétricas em um par de eletrodos enquanto os demais medem a diferença de potencial gerada e essa informação elétrica dá origem a uma imagem bidimensional com melhor resolução funcional e temporal quando comparada a TC, perdendo apenas em resolução funcional e temporal quando comparada a TC, perdendo apenas em resolução funcional e temporal quando comparada a C, perdendo apenas em resolução sepacial, além de possuir uma forte correlação entre as mudanças de conteúdo de ar medidas por TC (27). A TIE oferece informações de volumes pulmonares e complacências regionais para a identificação de hiperdistensão e colapso ao longo de sua monitoração.

Finalmente, a proposta deste estudo é prover uma ferramenta capaz de quantificar o recrutamento alveolar através de dados obtidos por TIE, visto que é uma opção viável para diagnóstico à beira leito em pacientes de UTI.

2 Objetivos

2.1 Objetivo geral

O trabalho visa estimar o potencial de recrutamento alveolar por meio de imagens obtidas a partir de Tomografia de Impedância Elétrica.

2.2 Objetivos específicos

- 2.2.1 Revisão bibliográfica dos conceitos de SDRA, Tomografia de Impedância Elétrica, Série de Taylor e Métodos dos Mínimos Quadrados;
- 2.2.2 Compilar dados medidos para software específico;
- 2.2.3 Desenvolver rotinas de ajuste de curva;
- 2.2.4 Desenvolver rotinas de ajuste de curva periódica;
- 2.2.5 Análise da quantificação do potencial de recrutamento alveolar.

3 Metodologia

Para a aquisição dos dados experimentais de TIE de pressão, volume, complacência global e ajuste dos valores de k, foram utilizados 15 animais, submetidos a lesão pulmonar (SDRA) e posteriormente à manobras de recrutamento alveolar de rastreio e máxima, nesta ordem, intercaladas por manobras de homogeneização.

No final da lesão, os animais, que já estavam conectados a TIE, foram transportados para a sala de autópsia PISA-FMUSP e posicionados no tomógrafo de raio X. Em seguida, a posição dos eletrodos do tomógrafo de impedância elétrica é checada com a TC (Figura 8).

Figura 8: Comparação entre a posição dos eletrodos da TIE e sua imagem na TC em um dos animais deste estudo (7).

As aquisições de imagem de TIE e TC foram realizadas praticamente ao mesmo tempo e durante o protocolo de recrutamento.

Os recrutamentos foram divididos em dois grupos: Manobras de recrutamento de rastreio (MRr) e Manobra de recrutamento máxima (MRmax).

3.1 Manobras de recrutamento alveolar de rastreio

As "manobras de recrutamento de rastreio"utilizadas foram chamadas de "manobra de 30"(Figura 9), "manobra de 35"(Figura 10) e "manobra de 40"(Figura 11).

Figura 9: Manobra de 30 (20 \rightarrow 25 \rightarrow 30 \rightarrow 25 \rightarrow 20*cmH*₂*O*)- TIE e TC (7).

Figura 10: Manobra de 35 (20 \rightarrow 25 \rightarrow 30 \rightarrow 35 \rightarrow 30 \rightarrow 25 \rightarrow 20*cmH*₂*O*)- TIE e TC (7).

Figura 11: Manobra de 40 (20 \rightarrow 25 \rightarrow 30 \rightarrow 35 \rightarrow 40 \rightarrow 35 \rightarrow 30 \rightarrow 25 \rightarrow 20*cmH*₂*O*)- TIE e TC (7).

3.2 Manobra de recrutamento alveolar máxima

A MRAmax foi dividida em três etapas com duração de 2 minutos intercaladas por intervalos de "descanso" com duração de 4 minutos (Figura 12). Na primeira etapa foi utilizado uma PEEP de $25cmH_2O$, na segunda $40cmH_2O$ e na terceira $45cmH_2O$, com $\Delta P = 15cmH_2O$. Na fase de descanso foi mantido uma PEEP de $24cmH_2O$, com $\Delta P = 10cmH_2O$.

Figura 12: Manobra de recrutamento alveolar máximo, as etapas nas quais ocrreram as TCs estão marcadas com as setas (7).

3.3 Ajuste de curva

Como falado anteriormente, para que se calcule o potencial de recrutamento será analisado se há "deslocamento entre exponenciais". Para tal verificação, é necessário que haja um ajuste de curva para os pontos PxV obtidos experimentalmente (Figura 13). Visto que a equação base do comportamento exponencial pulmonar pode levar à mais de uma interpretação foram elaborados dois ajustes de curva para a função fornecida (7).

Figura 13: Dados utilizados para o cálculo do ajuste de curva para um pulmão suadável(7).

Figura 14: Dados utilizados para o cálculo do ajuste de curva para um pulmão doente (7).

A equação que rege o comportamento exponencial do pulmão se dá por

$$V = V_{max}(1 - e^{-kP})$$
(3.1)

na qual:

 $V_{max} \rightarrow$ Capacidade pulmonar total

 $k \rightarrow$ Constante de concavidade da curva

 $P \rightarrow \text{Pressão}$ aplicada no pulmão

Os ajustes realizados para a equação (3.1) a fim de analizar o comportamento dos dados medidos por TIE foram:

Tipo 1:

$$y = Ae^{Bx} + C \tag{3.2}$$

Tipo 2:

$$y = A(1 - e^{Bx}) (3.3)$$

A partir das equações (3.2) e (3.3) se iniciará o ajuste da curva teórica pelo Método dos Mínimos Quadrados.

3.3.1 Linearização da curva exponencial do Tipo 1

O Método dos Mínimos Quadrados requer que os parâmetros do modelo de estudo sejam lineares, impossibilitando assim a utilização da equação por si só.

A linearização desse modelo foi feita a partir da aproximação da Série de Taylor no polinômio de grau um (linear), para a qual foi encontrado um ponto inicial (f(0)) empiricamente, gerando a seguinte equação, sendo $f(0) = f(A_0, B_0, C_0)$

$$y \simeq f(0) + \frac{\partial f}{\partial A}\Big|_{f(0)} (A - A_0) + \frac{\partial f}{\partial B}\Big|_{f(0)} (B - B_0) + \frac{\partial f}{\partial C}\Big|_{f(0)} (C - C_0)$$
(3.4)

Na qual:

$$\frac{\partial f}{\partial A}\Big|_{f(0)} = e^{B_0 x}$$
$$\frac{\partial f}{\partial B}\Big|_{f(0)} = A_0 e^{B_0 x} x$$
$$\frac{\partial f}{\partial C}\Big|_{f(0)} = C - C_0$$

Ao final da linearização chegamos em

$$y = Ae^{B_0 x} + BA_0 e^{B_0 x} x + C - A_0 B_0 e^{B_0 x} x$$
(3.5)

3.3.2 Método dos mínimos quadrados para ajuste do Tipo 1

Com a equação linearizada (3.5) pode-se aplicar o método dos mínimos quadrados, adicionando um fator imprevisível (erro) distribuído aleatoriamente. Assim, temos

$$y_i = Ae^{B_0 x_i} + BA_0 e^{B_0 x_i} x_i + C - A_0 B_0 e^{B_0 x_i} x_i + e_i$$
(3.6)

Como o próprio o nome do método diz, o objetivo é minimizar a soma dos quadrados dos resíduos, ou seja, minimizar $\sum_{i=1}^{n} e_i^2$. Logo, a equação será

$$\sum_{i=1}^{n} e_i^2 = S(A, B, C) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - Ae^{B_0 x_i} - BA_0 e^{B_0 x_i} x_i - C + A_0 B_0 e^{B_0 x_i} x_i)^2 \quad (3.7)$$

Para que os resíduos sejam minizados, o próximo passo será igualar as derivadas parciais de S em relação a A, B, e C a 0, pois assim encontra-se o ponto de mínimo da função em relação aos pontos.

Finalmente para encontrar os coeficientes A, B, e C da função $y = Ae^{Bx} + C$, deve-se resolver o sistema resultante do método dos mínimos quadrados. O sistema foi resolvido computacionalmente por meio das matrizes de resposta da minimização dos resíduos

$$M = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} e^{2B_{0}x_{i}} & A_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{2B_{0}x_{i}} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} e^{B_{0}x_{i}} \\ A_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{2B_{0}x_{i}} x_{i} & A_{0}^{2} \sum_{i=1}^{n} e^{2B_{0}x_{i}} x_{i}^{2} & A_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{B_{0}x_{i}} \\ \sum_{i=1}^{n} e^{B_{0}x_{i}} & A_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{B_{0}x_{i}} x_{i} & n \end{bmatrix}$$
$$X = \begin{bmatrix} A \\ B \\ C \end{bmatrix}$$
$$Y = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} e^{B_{0}x_{i}} y_{i} + A_{0}B_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{2B_{0}x_{i}} x_{i} \\ A_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{B_{0}x_{i}} x_{i} y_{i} + A_{0}^{2}B_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{2B_{0}x_{i}} x_{i}^{2} \\ \sum_{i=1}^{n} y_{i} + A_{0}B_{0} \sum_{i=1}^{n} e^{B_{0}x_{i}} x_{i} \end{bmatrix}$$

sendo que

$$X = M^{-1}Y \tag{3.8}$$

na qual X representa o vetor dos coeficientes A, B e C. Substituindo esses coeficientes na equação (3.2), temos a aproximação teórica para os dados experimentais.

Como mostrado, é necessário que se forneça um ponto inicial para a função linearizada e para que não seja necessário alterar esses valores pode-se utilizar as seguintes relações, considerando o valor de B_0 estimado de forma empírica

$$A_0 = \frac{y_{max} - y_{min}}{e^{B_0 x_{min}} - e^{B_0 x_{max}}}$$
(3.9)

$$C_0 = y_{min} - A_0 e^{B_0 x_{min}} aga{3.10}$$

3.3.3 Linearização da curva exponencial do Tipo 2

Analogamente a equação do Tipo 1, é necessário linearizar a equação e aplicar o Método dos Mínimos Quadrados para encontrar os parâmetros $A \in B$. Logo, para $f(0) = (A_0, B_0)$:

$$y \simeq f(0) + \frac{\partial f}{\partial A}\Big|_{f(0)} (A - A_0) + \frac{\partial f}{\partial B}\Big|_{f(0)} (B - B_0)$$
(3.11)

Sendo:

$$\frac{\partial f}{\partial A}\Big|_{f(0)} = 1 + e^{B_0 x}$$
$$\frac{\partial f}{\partial B}\Big|_{f(0)} = A_0 e^{B_0 x} x$$

Ao final da linearização chegamos em

$$y = Ae^{B_0x} + BA_0e^{B_0x}x + C - A_0B_0e^{B_0x}x$$
(3.12)

3.3.4 Método dos mínimos quadrados para ajuste do Tipo 2

Com a equação linearizada (3.12) pode-se aplicar o método dos mínimos quadrados, adicionando um fator imprevisível (erro) distribuído aleatoriamente. Assim, temos

$$y_i = A - Ae^{B_0 x_i} - BA_0 e^{B_0 x_i} x_i + A_0 B_0 e^{B_0 x_i} x_i + e_i$$
(3.13)

Para minimizar o erro teremos:

$$\sum_{i=1}^{n} e_i^2 = S(A, B) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - A + Ae^{B_0 x_i} + BA_0 e^{B_0 x_i} x_i - A_0 B_0 e^{B_0 x_i} x_i)^2$$
(3.14)

Novamente, para que os resíduos sejam minizados, o próximo passo será igualar as derivadas parciais de S em relação a A e B a 0, pois assim encontra-se o ponto de mínimo da função em relação aos pontos.

Finalmente para encontrar os coeficientes $A \in B$ da função $y = A(1 - e^{Bx})$, deve-se resolver o sistema resultante do método dos mínimos quadrados. O sistema foi resolvido computacionalmente por meio das matrizes de resposta da minimização dos resíduos

$$M = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} e^{2B_0 x_i} + n - 2\sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} x_i & A_0(\sum_{i=1}^{n} e^{2B_0 x_i} x_i - \sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} x_i) \\ \sum_{i=1}^{n} e^{2B_0 x_i} x_i - \sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} x_i & A_0 \sum_{i=1}^{n} e^{2B_0 x_i} x_i^2 \end{bmatrix}$$
$$X = \begin{bmatrix} A \\ B \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} u_i + A_0 B_0(\sum_{i=1}^{n} e^{2B_0 x_i} x_i - \sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} x_i) - \sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} u_i \end{bmatrix}$$

$$Y = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} y_i + A_0 B_0(\sum_{i=1}^{n} e^{2B_0 x_i} x_i - \sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} x_i) - \sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} y_i \\ A_0 B_0 \sum_{i=1}^{n} e^{2B_0 x_i} x_i^2 - \sum_{i=1}^{n} e^{B_0 x_i} x_i y_i \end{bmatrix}$$

sendo que

$$X = M^{-1}Y \tag{3.15}$$

na qual X representa o vetor dos coeficientes A e B. Substituindo esses coeficientes na equação (3.3), temos a aproximação teórica para os dados experimentais.

Novamente, é necessário que se forneça um ponto inicial para a função linearizada e para que não seja necessário alterar esses valores pode-se utilizar a seguinte relação, considerando o valor de B_0 estimado de forma empírica

$$A_0 = \frac{y_{max} - y_{min}}{e^{B_0 x_{min}} - e^{B_0 x_{max}}}$$
(3.16)

Também é importante encontrar um $of\!fset$ para que a aproximação seja mais precisa e para isso utiliza-se a relação

$$offset = y_{min} - A_0(1 - e^{B_0 x_{min}})$$
 (3.17)

e para ajustar os dados medidos considerando o offset encontrado utiliza-se

$$y_i = y_i - offset \tag{3.18}$$

3.4 Métodos de comparação de curvas

Feito o ajuste teórico da curva exponencial, resta agora analisar o quanto a curva ajustada se assemelha aos pontos obtidos experimentalmente.

3.4.1 Comparação dos coeficientes angulares da reta formada por dois pontos consecutivos

Mostrado na Figura 13, é aceitável aproximar retas entre dois pontos consecutivos. A ideia desse método seria calcular os coeficientes angulares das retas aproximadas das curvas reais e teóricas, e por fim calcular sua diferença (Figura).

Figura 15: *Esquerda:* Cálculo do coeficiente angular para os dados medidos. *Direita:* Cálculo do coeficiente angular para a curva ajustada.

Desta forma temos

$$CA = CA_{Medido} - CA_{Ajustado} = \frac{yreal_{i+1} - yreal_i}{xreal_{i+1} - xreal_i} - \frac{yte\acute{o}rico_{i+1} - yte\acute{o}rico_i}{xte\acute{o}rico_{i+1} - xte\acute{o}rico_i}$$
(3.19)

Assim, será estipulado um valor máximo para CA, tal que

 $\begin{cases} curva \ teórica \simeq curva \ real, \ se \ CA \leq Valor \ máximo \\ curva \ teórica \neq curva \ real, \ se \ CA > Valor \ máximo \end{cases}$

3.4.2 Correlação

O método mais utilizado para comparação de curvas é o coeficiente de correlação (R^2). Basicamente este coeficiente indica o quanto o modelo foi capaz de explicar os dados coletados. Seu equacionamento é dado por

$$R^{2} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (\hat{y}_{i} - \bar{y})^{2}}{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \bar{y})^{2}}$$
(3.20)

no qual: y_i é o valor observado, \hat{y}_i é o valor estimado de y_i , \bar{y}_i é o valor médio das observações. Também é valido notar que $0 \le R^2 \le 1$ (28).

Em geral, refere-se ao R^2 com a quantidade como a quantidade de variabilidade nos dados que é explicada pelo modelo de regressão linear, utilizado no método dos mínimos quadrados. Assim como qualquer medida estatística, o coeficiente de correlação depende do número de observações e tende a aumentar conforme o número de observações diminui.

Portanto quanto mais próximo de 1, melhor o ajuste calculado explica os dados obtidos, porém como o número de observações não é grande, é necessário ter cuidado para levar em consideração apenas o valor de R^2 , podendo este ser utilizado junto a outro método de comparação de curvas.

3.5 Procedimentos utilizados

3.5.1 Ajuste regional

Para que se obtenha melhores resultados, os métodos propostos, ajuste do **Tipo 1** (3.2) e ajuste do **Tipo 2** (3.3), não foram utilizados na sua forma basal. Esses dois métodos foram submetidos à ajustes regionais, feitos de quatro em quatro pontos (Figura 17), a partir dos gráficos gerados com os pontos da Figura 13 e Figura 14 (Figura 16). É importante salientar que em todas as iterações foi adicionado um ponto na origem (0,0) para que houvesse um ponto inicial em todos os ajustes.

Figura 16: Gráfico utilizado para realização dos cálculos para o pulmão sadio (7).

Figura 17: Exemplo de como foi realizado o ajuste regional para os dados do pulmão sadio, desconsiderando o ponto adicionado na origem.

Em cada iteração foram analisados os parâmetros C (para o ajuste do **Tipo** 2) e A (para o ajuste do **Tipo 1**), visto que eles representam os valores de volume máximo do pulmão para a curva ajustada, bem como calculado o erro normalizado para cada iteração, pela fórmula:

$$Erro = |y_{real} - y_{aproximado}| \tag{3.21}$$

3.5.2 Estimativa de volume máximo

Como o objetivo principal do estudo é estimar se ainda há necessidade de recrutar um pulmão doente, é interessante analisar se os ajustes de curva, do **Tipo** 1 e do **Tipo** 2, para os três primeiros pontos, por exemplo, geram o mesmo volume máximo do ajuste para todos os pontos fornecidos. Dessa forma, foram feitos ajustes acrescentando-se dois pontos consecutivos a cada passo, visto que o equipamento fornece medições de dois em dois pontos. Por conta do ponto adicionado na origem para os ajustes, a primeira iteração se dá com os três primeiros (Figura 18).

Figura 18: Estimativa do volume máximo até a quarta iteração (com nove pontos, contando com o ponto adicionado na origem).

Assim como no método de ajuste regional, em cada iteração foram analisados os parâmetros C (para o ajuste do **Tipo 1**) e A (para o ajuste do **Tipo 2**), visto que eles representam os valores de volume máximo do pulmão para a curva ajustada. Também foi calculada a derivada da reta entre dois pontos consecutivos da curva ajustada (coeficiente angular da reta), por meio de:

$$D = \frac{\Delta y}{\Delta x} \tag{3.22}$$

Como nesse caso a derivada da reta entre dois pontos consecutivos de volume máximo representa a inclinação dessa reta, quanto maior o valor de D, mais a manobra relizada recrutou no pulmão analisado.

4 Resultados

Todos os resultados obtidos consideraram $B_0 = -0.08$. Esse valor foi encontrado de forma empírica próximo a um valor encontrado na literatura (7).

4.1 Equação do Tipo 1

4.1.1 Ajuste regional

Figura 19: Deslocamento da variável C, que representa o volume máximo do pulmão, através dos quatro passos.

O gráfico apresentado na Figura 19 fornece um resultado satisfatório. Os valores de volume máximo do pulmão saudável não apresentam grandes variações, o que mostra que mesmo com a manobra de recrutamento, o pulmão não teve aumento de volume. Esse resultado era esperado considerando o fato de que um pulmão sadio já pode ser modelado pela exponencial de maior assíntota possível, ou seja, o volume máximo desse pulmão já é o maior possível.

Já a curva obtida para o pulmão lesado mostra que, conforme vão se passando a iterações, o volume máximo do pulmão (assíntota da curva exponencial) se altera. Esse resultado também era esperado, uma vez que o objetivo do tratamento é recrutar alvéolos não aerados acarretando assim no aumento do volume máximo do pulmão.

Os gráficos das Figuras 20 e 21 corroboram as informações obtidas no gráfico com os valores ajustados de volume máximo regionais (Figura 19). Na Figura 20 é possível observar que o erro normalizado entre a curva com os dados medidos e a curva com os valores ajustados do pulmão doente é bem superior ao erro normalizado entre a curva com os dados medidos e a curva com os valores ajustados do pulmão saudável. Isso ocorre devido ao fato dos dados do pulmão saudável apresentarem uma forte tendência exponencial, enquanto os dados do pulmão comprometido não apresentam essa tendência, ou pode-se dizer que apresentam uma tendência de mudança entre exponenciais com assíntotas diferentes.

Figura 20: Erro normalizado entre os valores de volume medidos e valores de volume ajustados.

Figura 21: Valores de CA calculados entre os valores medidos e ajustados.

No gráfico da Figura 21 observa-se o valores de CA (3.19) calculados utilizando os valores das medições (y_{real}) e os valores dos ajustes realizados $(y_{teórico})$. Os valores de CA do pulmão saudável são praticamente nulos, indicando que o CA_{Medido} é muito próximo ao $CA_{Ajustado}$, explicado pelos valores pequenos de erro normalizado. Em oposição, os valores de CA do pulmão lesado possuem módulo elevado, também explicados pelo alto erro normalizado, dessa forma, $CA_{Ajustado}$ é maior que CA_{Medido} .

Outro parâmetro que pode auxiliar a diferenciar um pulmão saudável de um pulmão doente durante uma manobra de recrutamento é o R^2 . Para o ajuste do **Tipo 1**:

- $R^2_{saudável} = 0.993$
- $R^2_{lesado} = 0.705$

indicando que explica muito bem os dados medidos do pulmão saudável. Em contrapartida, para o pulmão doente, não explica tão bem os dados coletados.

4.1.2 Estimativa de volume máximo

Figura 22: Volumes máximos para o ajuste adicionando dois pontos consecutivos a cada passo, iniciando com os três primeiros.

Os resultados mostrados nos gráficos das Figuras 22 e 23 também apresentam uma excelente prospecção. Nota-se, na Figura 22, que para o pulmão saudável, os volumes máximos obtidos da aproximação utilizando-se os três primeiros pontos são muito próximos aos volumes máximos (assíntota da exponencial de aproximação) utilizando-se cinco, sete, nove ou os onze pontos medidos. Para o pulmão doente pode se notar o comportamento contrário ao pulmão sadio, o volume máximo utilizando os onze pontos medidos são maiores que o volume máximo utilizando os nove primeiros pontos, que por sua vez é maior que o volume máximo utilizando os sete primeiros pontos e assim sucessivamente. Esse comportamento indica que a manobra de recrutamento está fazendo com que o pulmão do paciente aumente de volume, ou, a curva que rege o comportamento exponencial do pulmão "salta" para uma curva exponencial de assíntota maior.

O gráfico das derivadas (Figura 23) complementa as informações obtidas, uma vez que as derivadas, nesse caso, coeficientes angulares entre dois volumes máximos consecutivos, são praticamente nulas para um pulmão saudável, enquanto que para um pulmão lesado, possuem valores absolutos elevados.

Figura 23: Derivadas das retas entre dos dois pontos consecutivos dos volumes máximos.

4.2 Equação do Tipo 2

4.2.1 Ajuste regional

Os resultados encontrados para o ajuste do **Tipo 2** foram bem similares aos resultados obtidos para o ajuste do **Tipo 1**.

O gráfico da Figura 24 fornece um resultado muito convincente. Os valores de volume máximo do pulmão saudável não apresentam grandes variações, mostrando que mesmo com a manobra de recrutamento, o pulmão não teve aumento de volume. Esse resultado era esperado considerando o fato de que um pulmão saudável já pode ser modelado pela exponencial de maior assíntota possível, ou seja, o volume máximo desse pulmão é o maior possível.

A curva obtida para o pulmão lesado mostra que, com as iterações, o volume máximo do pulmão (assíntota da curva exponencial) aumenta. Resultado também esperado, uma vez que a finalidade do tratamento é recrutar alvéolos não aerados, ocasionando um aumento do volume máximo do pulmão.

Figura 24: Deslocamento da variável A, que representa o volume máximo do pulmão, através dos quatro passos.

Os gráficos das Figuras 25 e 26 confirmam as informações retiradas do gráfico com os valores ajustados de volume máximo regionais (Figura 24). Na Figura 25, pode-se observar que o erro normalizado entre a curva com os dados medidos e a curva com os valores ajustados do pulmão doente é bem superior ao erro normalizado entre a curva com os dados medidos e a curva com os valores ajustados do pulmão sadio. Isso se dá pelo fato dos dados do pulmão saudável apresentarem um forte comportamento exponencial, enquanto os dados do pulmão comprometido não apresentam essa tendência, ou diz-se que apresentam uma tendência de mudança entre exponenciais com assíntotas diferentes.

Figura 25: Erro normalizado entre os valores de volume medidos e valores de volume ajustados.

Figura 26: Valores de CA calculados entre os valores medidos e ajustados.

No gráfico da Figura 26 observa-se o valores de CA (3.19) calculados utilizando os valores das medições (y_{real}) e os valores dos ajustes realizados ($y_{teórico}$). Os valores de CA do pulmão saudável são praticamente nulos, levando à conclusão que o CA_{Medido} é muito próximo ao $CA_{Ajustado}$, explicado pelos valores pequenos de erro normalizado. Por outro lado, os valores de CA do pulmão doente possuem alto valor absoluto, também explicados pelo erro normalizado entre o ajuste e os dados medidos, dessa forma, $CA_{Ajustado}$ é maior que CA_{Medido} .

Outro parâmetro que pode ser utilizado para diferenciar um pulmão saudável de um pulmão doente, durante uma manobra de recrutamento, é o coeficiente de determinação (R^2) entre a curva ajustada e as medições realizadas. Para o ajuste do **Tipo 2**:

- $R^2_{saudável} = 0.993$
- $R^2_{lesado} = 0.705$

indicando que o ajuste feito explica muito bem os dados medidos do pulmão saudável. Em oposição, para o pulmão doente, o ajuste calculado não explica tão bem os dados coletados.

4.2.2 Estimativa de volume máximo

Os resultados ilustrados nos gráficos das Figuras 27 e 28 também apresentam uma excelente resposta. Nota-se, na Figura 27, que para o pulmão sadio, os volumes máximos obtidos da aproximação utilizando-se os três primeiros pontos são muito próximos aos volumes máximos (assíntota da exponencial de aproximação)

Figura 27: Volumes máximos para o ajuste adicionando dois pontos consecutivos a cada passo, iniciando com os três primeiros.

Figura 28: Derivadas das retas entre dos dois pontos consecutivos dos volumes máximos.

utilizando-se cinco, sete, nove ou os onze pontos medidos. Para o pulmão doente pode se notar o comportamento contrário ao pulmão sadio, o volume máximo utilizando os onze pontos medidos são maiores que o volume máximo utilizando os nove primeiros pontos, que por sua vez é maior que o volume máximo utilizando os sete primeiros pontos e assim sucessivamente. Esse comportamento indica que a manobra de recrutamento está fazendo com que o pulmão do paciente aumente de volume, ou, a curva que rege o comportamento exponencial do pulmão "salta" para uma curva exponencial de maior assíntota.

O gráfico das derivadas (Figura 28) complementa as informações obtidas, uma vez que as derivadas, nesse caso, coeficientes angulares entre dois volumes máximos consecutivos, são praticamente nulas para um pulmão saudável, enquanto que para um pulmão lesado, possuem valores absolutos elevados.

5 Discussão

Um fator de extrema importância e que consolida o estudo feito até aqui é que os resultados obtidos foram muito próximos aos valores esperados de resposta.

Os gráficos de volume máximo para ajustes regionais (Figura 19 e Figura 24) estão de acordo com o que era esperado devido ao fato de o pulmão doente apresentar um aumento em seu volume, dessa forma está sendo recrutado, enquanto o pulmão saudável apresenta um volume praticamente constante (tendo uma pequena queda por conta da hiperdistensão causada pelo aumento desnecessário de pressão), mostrando que o pulmão já está com o máximo de volume possível durante os passos do estudo. Esse indicativo já auxiliaria o tratamento pelo fato das duas curvas serem bem distintas e expressarem de forma clara o comportamento pulmonar durante a manobra, embora ainda seja um pouco incompleto pelo fato da e não ser capaz de estimar rapidamente (com poucas iterações) se ainda haverá recrutamento no pulmão.

Os valores apresentados nos gráficos da Figura 20 e Figura 25 corroboram e complementam as informações retiradas nos gráficos de volume máximo, pelo fato de o erro entre os ajustes de curva nos quatro passos ser maior no pulmão doente do que no pulmão saudável, representando que o ajuste exponencial é muito mais próximo do comportamento do pulmão saudável. Os gráficos de CA (Figura 21 e Figura 26) também ajudam a entender se o pulmão tratado está recrutando. Os valores tidos para o pulmão saudável estão em torno de zero, indicando que o CA_{medido} é praticamente igual ao $CA_{ajustado}$, e os valores encontrados para o pulmão doente variam entre -50 e 0, evidenciando a diferença entre o ajuste obtido e a curva medida. Assim como os outros, esses resultados eram esperados visto as curvas de volume máximo e possuem boa capacidade de contribuir com o diagnóstico de recrutamento.

Nota-se que o método de estimativa de volume máximo é mais passível de utilização, visto que produz uma resposta com maior previsibilidade, sendo necessário menos passos (iterações) para saber se há recrutamento ou não durante a MRA. É possível afirmar a partir desse método que se o volume máximo (Figura 22 e Figura 27) se altera sinificativamente (aproximadadente 300mL) e a derivada entre dois pontos consecutivos de volume máximo (Figura 23 e Figura 28) for maior do que 70, de acordo com os dados utilizados, o pulmão do paciente está sendo recrutado. Novamente, esse resultado está de acordo com o previsto, os volumes máximos são praticamente constantes e as derivadas são praticamente nulas para o pulmão sadio, enquanto os volumes máximos crescem significativamente e as derivadas possuem valores elevados para o pulmçao doente.

6 Conclusão

As respostas encontradas com esse estudo mostram a real possibilidade do desenvolvimento de uma ferramenta clínica, implementada à beira-leito, capaz de identificar se há ou não recrutamento alveolar durante a manobra. Os métodos desenvolvidos e avaliados mostraram uma alta capacidade de diferenciação, a partir de dados retirados de medidas de Tomografia de Impedância Elétrica, entre um pulmão saudável e um pulmão lesado durante o tratamento. O desenvolvimento dessa ferramenta clínica é de fundamental importância, visto que os casos de VILI são cada vez mais frequentes, devido ao fato do prosseguimento ao tratamento quando o mesmo não se faz mais necessário, em termos abordados nesse estudo, o pulmão já apresenta o maior volume máximo possível, ou seja, o recrutamento não está mais aerando unidades não funcionais.

Os dois métodos gerais enunciados nesse trabalho (ajuste do **Tipo 1** e do **Tipo 2**) manifestaram resultados muito similares. Do ponto de vista computacional, o ajuste do **Tipo 2** exige menos processamento proveniente do equipamento para realização dos cálculos, em virtude de possuir uma variável a menos a ser calculada em relação ao ajuste do **Tipo 1**. Além de ser mais próxima à equação base (3.1) que explica o comportamento exponencial pulmonar.

Para que se possa iniciar a implementação desse método de quantificação ainda existem passos a serem dados. Um deles é o estudo da aplicação desse método *offline* em diversos dados, de diferentes gravidades, medidos através de Tomografia por Impedência Elétrica. Outro ponto importante a se destacar, é o desenvolvimento de uma interface que possa ser adicionada ao *software* do equipamento propriamente dito, para que essa medidas de quantificação de recrutamento alveolar, possam ser realizadas à beira leito em tempo real.

Referências

1 GALHARDO, F. P. L.; MARTINEZ, J. A. B. Síndrome do desconforto respiratório agudo. *Medicina (Ribeirao Preto. Online)*, v. 36, n. 2/4, p. 248–256, 2003. Citado 2 vezes nas páginas 3 e 8.

2 HAITSMA, J. J.; LACHMANN, R. A.; LACHMANN, B. Open lung in ards. *Acta Pharmacologica Sinica*, v. 24, n. 12, p. 1304–1307, 2003. Citado 3 vezes nas páginas 3, 9 e 10.

3 LIM, S.-C. et al. Transient hemodynamic effects of recruitment maneuvers in three experimental models of acute lung injury. *Critical care medicine*, LWW, v. 32, n. 12, p. 2378–2384, 2004. Citado 2 vezes nas páginas 3 e 10.

4 BORGES, J. B. et al. Reversibility of lung collapse and hypoxemia in early acute respiratory distress syndrome. *American journal of respiratory and critical care medicine*, Am Thoracic Soc, v. 174, n. 3, p. 268–278, 2006. Citado 3 vezes nas páginas 3, 10 e 11.

5 MATOS, G. F. de et al. How large is the lung recruitability in early acute respiratory distress syndrome: a prospective case series of patients monitored by computed tomography. *Critical Care*, BioMed Central, v. 16, n. 1, p. R4, 2012. Citado 3 vezes nas páginas 3, 10 e 11.

6 KNUDSON, R. J.; KALTENBORN, W. T. Evaluation of lung elastic recoil by exponential curve analysis. *Respiration physiology*, Elsevier, v. 46, n. 1, p. 29–42, 1981. Citado 3 vezes nas páginas 3, 12 e 13.

7 SANTIAGO, R. R. d. S. Quantificação à beira do leito do potencial de recrutamento alveolar através da tomografia de impedância elétrica em modelo experimental síndrome do desconforto respiratório agudo. Tese (Doutorado) — Universidade de São Paulo. Citado 10 vezes nas páginas 3, 4, 13, 16, 17, 18, 19, 20, 27 e 29.

8 ASHBAUGH, D. et al. Acute respiratory distress in adults. *The Lancet*, Elsevier, v. 290, n. 7511, p. 319–323, 1967. Citado na página 8.

9 COSTA, E. L.; AMATO, M. B. The new definition for acute lung injury and acute respiratory distress syndrome: is there room for improvement? *Current opinion in critical care*, LWW, v. 19, n. 1, p. 16–23, 2013. Citado na página 8.

10 FORCE, A. D. T. Acute respiratory distress syndrome. *Jama*, v. 307, n. 23, p. 2526–2533, 2012. Citado na página 8.

11 DREYFUSS, D.; SAUMON, G. Ventilator-induced lung injury: lessons from experimental studies. *American journal of respiratory and critical care medicine*, Am Thoracic Soc, v. 157, n. 1, p. 294–323, 1998. Citado na página 8. 12 RANIERI, V. M. et al. Effect of mechanical ventilation on inflammatory mediators in patients with acute respiratory distress syndrome: a randomized controlled trial. *Jama*, American Medical Association, v. 282, n. 1, p. 54–61, 1999. Citado na página 9.

13 AMATO, M. et al. Beneficial effects of the" open lung approach" with low distending pressures in acute respiratory distress syndrome. a prospective randomized study on mechanical ventilation. *American journal of respiratory and critical care medicine*, Am Thoracic Soc, v. 152, n. 6, p. 1835–1846, 1995. Citado na página 9.

14 LACHMANN, B. Open up the lung and keep the lung open. *Intensive care medicine*, Springer, v. 18, n. 6, p. 319–321, 1992. Citado na página 9.

15 PAPADAKOS, P. J.; LACHMANN, B. The open lung concept of alveolar recruitment can improve outcome in respiratory failure and ards. *Mount Sinai Journal of Medicine*, Mount Sinai Medical Center, v. 69, n. 1/2, p. 73–77, 2002. Citado na página 9.

16 RIVA, D. et al. Recruitment maneuver: Ramp versus cpap pressure profile in a model of acute lung injury. *Respiratory physiology & neurobiology*, Elsevier, v. 169, n. 1, p. 62–68, 2009. Citado na página 9.

17 GATTINONI, L. et al. Pressure-volume curve of total respiratory system in acute respiratory failure: computed tomographic scan study. *American Review of Respiratory Disease*, Am Thoracic Soc, v. 136, n. 3, p. 730–736, 1987. Citado na página 12.

18 GATTINONI, L. et al. What has computed tomography taught us about the acute respiratory distress syndrome? *American journal of respiratory and critical care medicine*, Am Thoracic Soc, v. 164, n. 9, p. 1701–1711, 2001. Citado na página 12.

19 CAIRONI, P. et al. Lung recruitability is better estimated according to the berlin definition of acute respiratory distress syndrome at standard 5 cm h20 rather than higher positive end-expiratory pressure: a retrospective cohort study. *Critical care medicine*, LWW, v. 43, n. 4, p. 781–790, 2015. Citado na página 12.

20 BECKMANN, U. et al. Incidents relating to the intra-hospital transfer of critically ill patients. *Intensive care medicine*, Springer, v. 30, n. 8, p. 1579–1585, 2004. Citado na página 12.

21 CRESSONI, M. et al. Anatomical and functional intrapulmonary shunt in acute respiratory distress syndrome. *Critical care medicine*, LWW, v. 36, n. 3, p. 669–675, 2008. Citado na página 12.

22 GIBSON, G. et al. Exponential description of the static pressure-volume curve of normal and diseased lungs 1, 2. *American Review of Respiratory Disease*, Am Thoracic Soc, v. 120, n. 4, p. 799–811, 1979. Citado na página 12.

23 SALAZAR, E.; KNOWLES, J. H. An analysis of pressure-volume characteristics of the lungs. *Journal of applied physiology*, Am Physiological Soc, v. 19, n. 1, p. 97–104, 1964. Citado na página 12.

24 VENEGAS, J. G.; HARRIS, R. S.; SIMON, B. A. A comprehensive equation for the pulmonary pressure-volume curve. *Journal of Applied Physiology*, Am Physiological Soc, v. 84, n. 1, p. 389–395, 1998. Citado 2 vezes nas páginas 12 e 13.

25 RANIERI, V. M. et al. Effects of positive end-expiratory pressure on alveolar recruitment and gas exchange in patients with the adult respiratory distress syndrome. *American Review of Respiratory Disease*, Am Thoracic Soc, v. 144, n. 3_pt_1, p. 544–551, 1991. Citado na página 12.

26 HOLDER, D. S. *Electrical impedance tomography: methods, history and applications.* [S.I.]: CRC Press, 2004. Citado na página 14.

27 VICTORINO, J. A. et al. Imbalances in regional lung ventilation: a validation study on electrical impedance tomography. *American journal of respiratory and critical care medicine*, Am Thoracic Soc, v. 169, n. 7, p. 791–800, 2004. Citado na página 14.

28 ARANGO, H. G. Bioestatística teórica e computacional. In: *Bioestatística teórica e computacional*. [S.l.]: Guanabara Koogan, 2001. Citado na página 26.

Anexos

Rotina para cálculo do método de ajuste regional

```
1 clear all
2 clc
3 close all
4 format long;
5
6 flag_plota = 1; %"botao" para plotar os 4 graficos (vmax, erro, b0)
7 flag_inclui_0 = 1; %"botao" para adicionar um ponto no (0,0) ...
      para x e y
8 b0 = -0.08; %parametro de entrada para concavidade da curva
9
  for Ncaso = 1:2;
10
11
       flag_limpa = Ncaso-1; %"botao" para mudar a legenda dos ...
          graficos
12
       if flag_limpa == 0 %laco para alterar as legendas do ...
13
          grafico entre normal e doente
           legendas = \{\};
14
           close all;
15
16
       end
17
       switch Ncaso
18
19
           case 1
               caso = 'normal.txt'; %le os dados do pulmao sadio
20
               cor = 'b';
21
               legenda = ('Pulmao saudavel'); %legenda do fator b0 ...
22
                   nos graficos
23
           case 2
               caso = 'doente.txt'; %le os dados do pulmao doente
24
25
               cor = 'r';
               legenda = ('Pulmao doente'); %legenda do fator b0 ...
26
                   nos graficos
27
       end
28
29
       legendas(max(size(legendas))+1) = {legenda};
       ni = importdata(caso); %dados usados na aproximacao (normal ...
30
          ou doente)
       tamanho = size(ni,1); %define tamanho do vetor para leitura ...
31
          e organizacao dos dados
       for i=1:tamanho %organiza os dados de entrada
32
           xin(i) = ni(i,1);
33
34
           yin(i) = ni(i,2);
35
       end
36
       clear ni;
```

```
37
38
       [ccc,vec_erro] = ...
          Vmax_1(xin,yin,flag_inclui_0,b0,tamanho,legendas);%funcao ...
          para a eq tipol
       if flag_plota == 1 %plota os graficos de vmax para os dois ...
39
          casos e o erro dos parametros
40
          figure(2);
          hold on; plot(ccc,cor);title(['Vmax_T_I_P_0_1 (B_0=' ...
41
              num2str(b0) ')']); ...
              legend(legendas, 'Location', 'southeast');
          xlabel('Pressao(cmH_20)'); ylabel('Volume (mL)')
42
          hold on;
43
          figure(3)
44
          hold on; plot(vec_erro,cor);title(['Erro_T_I_P_0_1 ...
45
              (B_0=' num2str(b0) ')']); ...
              legend(legendas, 'Location', 'southeast');
          xlabel('Presso(cmH_20)'); ylabel('Volume (mL)')
46
       end
47
48
49
       [aaa, vec_erro] = ...
          Vmax_2(xin,yin,flag_inclui_0,b0,tamanho,legendas);%funcao ...
          para a eq tipo2
50
       if flag_plota == 1 %plota os graficos de vmax para os dois ...
51
          casos e o erro dos parametros
          figure(4);
52
          hold on; plot(aaa,cor);title(['Vmax_T_I_P_0_2 (B_0=' ...
53
              num2str(b0) ')']); ...
              legend(legendas, 'Location', 'southeast');
          xlabel('Pressao(cmH_20)'); ylabel('Volume (mL)')
54
55
          hold on;
56
          figure(5)
57
          hold on; plot(vec_erro,cor);title(['Erro_T_I_P_0_2 ...
              (B_0=' num2str(b0) ')']); ...
              legend(legendas, 'Location', 'southeast');
          xlabel('Pressao(cmH_20)'); ylabel('Volume (mL)')
58
      end
59
60 end
```

Função para cálculo do método de ajuste regional do Tipo 1

```
1 %% Funcao de implementacao do metodo de ajuste regional com 3 ...
      parametros
2
3 function [ccc, vec_erro] = ...
      Vmax_1(xin,yin,flag_inclui_0,b0,tamanho,legendas)
4
   cont = 0;
5
6
       for pedaco = 1:4 %laco para ajustar od parametros de 4 em 4 ...
          pontos
           cont = cont+1; %contador para alterar os parametros de ...
7
              acordo com o n do laco
           inicio = (pedaco*2)-1; %ponto inicial do ajuste (1,3,...)
8
9
           amostras = inicio:inicio+3; %deixa nos vetores x e y ...
              apenas os pontos da porcao a ser ajustada
10
           amostras = 1:10;
           x = xin(amostras); %novo vetor contendo 4 dos 10 pontos
11
           y = yin(amostras); %novo vetor contendo 4 dos 10 pontos
12
13
14
15
           amplitude = max(y)-min(y); % y para definir o ponto a0
16
           amplitude2 = -exp(b0*max(x))+exp(b0*min(x)); %∆ x para ...
17
              definir o ponto a0
           a0 = -amplitude / amplitude2; %ponto inicial a0
18
           c0 = min(y)-a0*exp(b0*min(x)); %ponto c0 inicial (offset)
19
20
21
           if flag_inclui_0 == 1 %adiciona um ponto no (0,0) para ...
22
              хеу
23
               x = [0 x];
               y = [a0+c0 y] - (a0+c0);
24
25
               c0 = -a0;
26
27
           end
           n = length(x); %novo tamanho do vetor x
28
29
30
           abc0 = [a0 b0 c0]; %vetor com chutes iniciais
31
32
33
  %% Minimos quadrados para funcao curva
34
           Sa = sum(exp(2*b0*x));
35
36
           Sb = sum(x. *exp(2*b0*x));
```

```
37
           Sc = sum(exp(b0 * x));
38
           Sd = sum(x.*x.*exp(2*b0*x));
           Se = sum(x. *exp(b0*x));
39
           Sf = sum(y. *exp(b0*x));
40
41
           Sg = sum(y);
42
           Sh = sum(x.*y.*exp(b0*x));
43
           Ma = [Sa]
                          a0*Sb
44
                                     Sc;
45
                 a0*Sb
                          (a0^2)*Sd
                                      a0*Se;
46
                  Sc
                          a0*Se
                                    n ];
47
           Mb = [Sf+(a0*b0*Sb);
48
                  a0*Sh+((a0^2)*b0*Sd);
49
                  Sg+(a0*b0*Se)];
50
51
52
           abc = Ma \setminus Mb;
53
   88
54
55
           y_a1 = curva(abc, x); %calcula o vetor de aproximacao ...
56
               para [a,b,c] encontrados
           y_0 = curva(abc0,x); %calcula o vetor de aproximacao ...
57
               para [a0,b0,c0] iniciais
58
59
           aaa(cont) = abc(1); %atualiza o vetor com os parametros ...
60
               calculados
           bbb(cont) = abc(2); %atualiza o vetor com os parametros ...
61
               calculados
           ccc(cont) = abc(3); %atualiza o vetor com os parametros ...
62
               calculados
63
64
           erro = y(2:end)-y_a1(2:end); %calcua o erro em os dados ...
               medidos e aproximados
65
66
           norma2_erro = norm(erro); %normaliza o erro
67
           vec_erro(cont) = norma2_erro; %atualiza o erros de ...
68
               acordo com a parte (4 pontos) utilizadas
69
70
           figure(1);clf;
71
           plot(x,y,'o'); %grafico dos dados medidos
72
           hold on
73
74
           plot(x,y_a1,'r*') %grafico com os dados aproximados ...
               calculados
           plot(x,y_0,'g+') %grafico com os parametros dos chutes ...
75
```

```
iniciais
76
77
78
           pause(1); %tempo de pausa entre os graficos
79
80
81
82
       end
       %% Metodos de comparacao de curvas
83
       y_1 = curva(abc, xin);
84
85
       % Coeficientes angulares
86
87
       for c = 1:2: (tamanho-1)
           ca_1(c) = ((yin(c+1)-yin(c))/(xin(c+1)-xin(c))) - ...
88
               ((y_1(c+1)-y_1(c))/(xin(c+1)-xin(c)));%calcula o ca ...
               (real-aprox)
       end
89
       ca_1(ca_1 == 0) = [];%elimina os valores nulos do vetor ca
90
91
92
       % Correlacao
93
       r_1 = corrcoef(y_1, yin); % calcula r2 entre aproximado e real
94
       r_squared_1 = r_1(2)^2
95
96
97
98
99
       figure(6)%plota os valores de ca
       plot(ca_1, 'o');title(['CA_T_I_P_0_1 (B_0=' num2str(b0) ...
100
           ')']);legend(legendas, 'Location', 'southeast');hold on
101
102 end
```

Função para cálculo do método de ajuste regional do Tipo 2

```
%% Funcao de implementacao do metodo de ajuste regional com 2 ...
1
      parametros
2
  function [aaa, vec_erro] = ...
3
      Vmax_2(xin,yin,flag_inclui_0,b0,tamanho,legendas)
4
       cont = 0;
       for pedaco = 1:4 %laco para ajustar od parametros de 4 em 4 ...
5
          pontos
           cont = cont+1; %contador para alterar os parametros de ...
6
               acordo com o n do laco
           inicio = (pedaco*2)-1; %ponto inicial do ajuste (1,3,...)
7
           amostras = inicio:inicio+3; %deixa nos vetores x e y ...
8
               apenas os pontos da porcao a ser ajustada
           amostras = 1:10;
9
           x = xin(amostras); %novo vetor contendo 4 dos 10 pontos
10
           y = yin(amostras); %novo vetor contendo 4 dos 10 pontos
11
12
13
           amplitude = \max(y) - \min(y); \Delta y para definir o ponto a0
           amplitude2 = -\exp(b0 \star \max(x)) + \exp(b0 \star \min(x)); \& \Delta x \dots
14
               para definir o ponto a0
           a0 = amplitude / amplitude2; %ponto inicial a0
15
           offset = min(y)-a0*(1-exp(b0*min(x))); %ponto de offset ...
16
               inicial
17
           if flag_inclui_0 == 1 %adiciona um ponto no (0,0) para ...
18
               хеу
              x = [0 x];
19
              y = [0 y-offset];
20
21
           end
22
           n = length(x); %novo tamanho do vetor x
23
24
           ab0 = [a0, b0]; %vetor com aproximacoes iniciais
25
26
           Vmax0 = a0;
27
28
29
30
           %% Minimos quadrados para funcao curva2
31
           Sa = sum(exp(2*b0*x));
32
33
           Sb = sum(exp(b0 * x));
           Sc = sum(x. *exp(2*b0*x));
34
35
           Sd = sum(x. *exp(b0*x));
```

```
36
           Se = sum(x.*x.*exp(2*b0*x));
           Sf = sum(y);
37
           Sg = sum(y. *exp(b0*x));
38
           Sh = sum(x.*y.*exp(b0*x));
39
40
41
           Ma = [Sa+n-(2*Sb) a0*(Sc-Sd);
42
                  Sc-Sd
                              a0*Se];
43
           Mb = [Sf+(a0*b0*(Sc-Sd))-Sg;
44
                  (a0*b0*Se)-Sh];
45
46
           ab = Ma \setminus Mb;
47
48
49
           50
51
           y_a2 = curva2(ab,x); %calcula o vetor de aproximacao ...
52
               para [a,b] encontrados
           y_0 = curva2(ab0,x); %calcula o vetor de aproximacao ...
53
               para [a0,b0] iniciais
54
           aaa(cont) = ab(1); %atualiza o vetor com os parametros ...
55
               calculados
           bbb(cont) = ab(2); %atualiza o vetor com os parametros ...
56
               calculados
57
           erro = y(2:end)-y_a2(2:end); %calcua o erro em os dados ...
58
               medidos e aproximados
59
           norma2_erro = norm(erro); %normaliza o erro
60
61
           vec_erro(cont) = norma2_erro; %atualiza o erros de ...
62
               acordo com a parte (4 pontos) utilizadas
63
64
65
           figure(8);clf;
           plot(x,y,'o'); %grafico dos dados medidos
66
67
           hold on
           plot(x,y_a2,'r*') %grafico com os dados aproximados ...
68
               calculados
           plot(x,y_0,'g+') %grafico com os parametros dos chutes ...
69
               iniciais
70
71
72
73
           pause(1); %tempo de pausa entre os graficos
74
```

```
75
76
       end
       %% Metodos de comparacao de curvas
77
78
       y_2 = curva2(ab, xin);
79
80
       % Coeficientes angulares
       for c = 1:2: (tamanho-1)
81
82
           ca_2(c) = ((yin(c+1)-yin(c))/(xin(c+1)-xin(c))) - ...
               ((y_2(c+1)-y_2(c))/(xin(c+1)-xin(c)));%calcula o ca ...
               (real-aprox)
83
       end
       ca_2(ca_2 == 0) = [];%elimina os valores nulos do vetor ca
84
85
       % Correlacao
86
87
       r_2 = corrcoef(y_2, yin);%calcula r2 entre aproximado e real
88
       r_squared_2 = r_2(2)^2
89
90
       figure(7)%plota os valores de ca
91
92
       plot(ca_2,'o');title(['CA_T_I_P_0_2 (B_0=' num2str(b0) ...
           ')']);legend(legendas,'Location','southeast');hold on
93
94 end
```

Rotina para cálculo do método de estimativa de volume máximo

```
1 clear all;
2 close all;
3 clc;
4 more off;
5
6 flag_inclui_0 = 1;%"botao" para adicionar um ponto no (0,0) ...
      para x e y
7 b0 = -0.08; %parametro de entrada para concavidade da curva
8
  for Ncaso = 1:2;
9
       flag_limpa = Ncaso-1; %"botao" para mudar a legenda dos ...
10
          graficos
11
       if flag_limpa == 0 %laco para alterar as legendas do ...
12
          grafico entre normal e doente
           legendas = {};
13
           close all;
14
15
       end
16
       switch Ncaso
17
           case 1
18
               caso = 'normal.txt'; %le os dados do pulmao sadio
19
               cor = 'b';
20
               legenda = ('Pulmao saudavel'); %legenda do fator b0 ...
21
                   nos graficos
           case 2
22
23
               caso = 'doente.txt'; %le os dados do pulmao doente
               cor = 'r';
24
25
               legenda = ('Pulmao doente'); %legenda do fator b0 ...
                   nos graficos
26
       end
27
28
       legendas(max(size(legendas))+1) = {legenda};
29
       ni = importdata(caso); %dados usados na aproximacao (normal ...
          ou doente)
       tamanho = size(ni,1); %define tamanho do vetor para leitura ...
30
          e organizacao dos dados
31
       for i=1:tamanho
32
           xin(i) = ni(i,1); % pressoes medidas
33
34
           yin(i) = ni(i,2); % volumes medidos
       end
35
36
```

```
37
       [vmax_1,d_1,x_1] = Vmax_estima1(xin, yin, b0, flag_inclui_0);
38
       [vmax_2,d_2,x_2] = Vmax_estima2(xin, yin, b0, flag_inclui_0);
39
40
       figure(1)
41
42
       plot(x_1(3:2:end),vmax_1,'o');hold on;
       legend(legendas, 'Location', 'SouthEast'); ...
43
           xlabel('Pressao(cmH_20)'); ylabel('Volume (mL)')
       title('Vmax_T_I_P_0_1')
44
45
       figure(2)
46
       plot(x_1(5:2:end),d_1,cor);hold on;
47
       legend(legendas, 'Location', 'SouthEast');
48
       title('Derivada_T_I_P_0_1')
49
50
51
       figure(3)
52
53
       plot (x_2 (3:2:end), vmax_2, 'o'); hold on;
       legend(legendas,'Location','SouthEast'); ...
54
           xlabel('Pressao(cmH_20)'); ylabel('Volume (mL)')
       title('Vmax_T_I_P_0_2')
55
56
       figure(4)
57
       plot(x_2(5:2:end),d_2,cor);hold on;
58
       legend(legendas, 'Location', 'SouthEast');
59
60
       title('Derivada_T_I_P_0_2')
61 end
```

Função para o método de estimativa de volume máximo do Tipo 1

```
1 %% Funcao de implementacao do metodo de estimativa de volume ...
      maximo com 3 parametros
2
  function [vmax_1,d,x] = Vmax_estimal(xin, yin, b0, flag_inclui_0)
3
4
    for cont = 1:2:9
5
           x = zeros(1, cont+1);%tamanho do novo vetor x
6
           y = zeros(1, cont+1); %tamanho do novo vetor y
7
           for i = 1:cont+1
8
                x(i) = xin(i);%novo vetor x
9
                y(i) = yin(i);%novo vetor y
10
11
           end
12
           amplitude = max(y)-min(y); % y para definir o ponto a0
           amplitude2 = -exp(b0*max(x))+exp(b0*min(x)); %∆ x para ...
13
               definir o ponto a0
           a0 = -amplitude / amplitude2; %ponto inicial a0
14
           c0 = min(y)-a0*exp(b0*min(x)); %ponto c0 inicial (offset)
15
16
17
           if flag_inclui_0 == 1 %adiciona um ponto no (0,0) para ...
18
               хеу
              x = [0 x];
19
20
              y = [a0+c0 y] - (a0+c0);
21
              c0 = -a0;
22
           end
23
24
25
26
           n = length(x); %novo tamanho do vetor x
27
28
29
           abc0 = [a0 b0 c0]; %vetor com chutes iniciais
30
31
           %% Minimos quadrados para funcao curva
32
           Sa = sum(exp(2*b0*x));
33
           Sb = sum(x. *exp(2*b0*x));
34
           Sc = sum(exp(b0 * x));
35
           Sd = sum(x.*x.*exp(2*b0*x));
36
           Se = sum(x. *exp(b0*x));
37
38
           Sf = sum(exp(b0 \star x) \cdot \star y);
           Sq = sum(y);
39
40
           Sh = sum(x.*y.*exp(b0*x));
```

```
41
42
           Ma = [Sa
                          a0*Sb
                                     Sc;
                  a0*Sb
                          (a0^2) *Sd a0*Se;
43
                  Sc
                          a0*Se
                                    n ];
44
45
46
           Mb = [Sf+(a0*b0*Sb);
                  a0*Sh+((a0^2)*b0*Sd);
47
                  Sg+(a0*b0*Se)];
48
49
           abc = Ma \setminus Mb;
50
           %%
51
52
53
           y_a1 = curva(abc, x); %calcula o vetor de aproximacao ...
               para [a,b,c] encontrados
           y_0 = curva(abc0,x); %calcula o vetor de aproximacao ...
54
               para [a0,b0,c0] iniciais
55
           vmax_1(cont) = abc(3);%adiciona os valores de c (vmax) ...
56
               em um vetor
57
58
       end
59
       vmax_1(vmax_1 == 0) = [];%elimina os valores nulos do vetor ...
60
          vmax
61
62
       for i = 1:length(vmax_1)-1
63
           d(i) = ...
               (vmax_1(i+1)-vmax_1(i))/(x(2*i+3)-x(2*i+1));%calcula ...
               o coeficiente angular (derivada) entre os valores de ...
               vmax
64
       end
65
66 end
```

Função para o método de estimativa de volume máximo do Tipo 2

```
1 %% Funcao de implementacao do metodo de estimativa de volume ...
      maximo com 2 parametros
2
  function [vmax_2,d,x] = Vmax_estima2(xin, yin, b0, flag_inclui_0)
3
4
    for cont = 1:2:9
5
            x = zeros(1, cont+1);
6
7
            y = zeros(1, cont+1);
            for i = 1:cont+1
8
                x(i) = xin(i);
9
                y(i) = yin(i);
10
            end
11
12
            amplitude = max(y)-min(y); %∆ y para definir o ponto a0
13
            amplitude2 = -\exp(b0 \star \max(x)) + \exp(b0 \star \min(x)); \& \Delta x \dots
14
               para definir o ponto a0
            a0 = amplitude / amplitude2; %ponto inicial a0
15
            offset = \min(y) - a0 * (1 - \exp(b0 * \min(x))); %ponto de offset ...
16
               inicial
17
            if flag_inclui_0 == 1 %adiciona um ponto no (0,0) para ...
18
               хеу
19
               x = [0 x];
               y = [0 y-offset];
20
21
            end
22
            n = length(x); %novo tamanho do vetor x
23
24
25
            ab0 = [a0, b0]; %vetor com aproximacoes iniciais
26
27
28
            %% Minimos quadrados para funcao curva2
            Sa = sum(exp(2*b0*x));
29
            Sb = sum(exp(b0 \star x));
30
            Sc = sum(x. *exp(2*b0*x));
31
32
            Sd = sum(x. *exp(b0*x));
33
            Se = sum(x.*x.*exp(2*b0*x));
            Sf = sum(y);
34
            Sg = sum(y. *exp(b0*x));
35
            Sh = sum(x.*y.*exp(b0*x));
36
37
            Ma = [Sa+n-(2*Sb) a0*(Sc-Sd);
38
39
                  Sc-Sd
                                a0*Se];
```

```
40
41
           Mb = [Sf+(a0*b0*(Sc-Sd))-Sg;
                  (a0*b0*Se)-Sh];
42
43
           ab = Ma \setminus Mb;
44
45
46
           47
48
           y_a2 = curva2(ab,x); %calcula o vetor de aproximacao ...
49
               para [a,b] encontrados
           y_0 = curva2(ab0,x); %calcula o vetor de aproximacao ...
50
               para [a0,b0] iniciais
51
           vmax_2(cont) = ab(1);%adiciona os valores de a (vmax) ...
52
               em um vetor
53
54
       end
55
56
       vmax_2(vmax_2 == 0) = [];%elimina os valores nulos do vetor ...
57
          vmax
58
59
       for i = 1:length(vmax_2)-1
           d(i) = ...
60
               (vmax_2(i+1)-vmax_2(i))/(x(2*i+3)-x(2*i+1));%calcula ...
               o coeficiente angular (derivada) entre os valores de ...
               vmax
61
       end
62 end
```

Funções auxiliares

```
1 % funcao da equacao do artigo do Roberta (com 3 parametros)
2 \%
3 % implementado como:
4 %
5 % V = ae^bx + c
6 %
7 % entradas:
8 % V = vetor contendo [a,b,c]
9 % x = vetor contendo pressoes P
10 % tamanho
11 %
12 % saidas:
13 % y = vetor contendo volumes calculados para cada pressao
14 %
15
16 function y = curva(V,x)
       y = V(1) * exp(V(2) * x) + V(3);
17
18 end
```

```
1 % funcao da equacao do artigo do Roberta (com 2 parametros)
2 \%
3 % implementado como:
4 %
5 % V = a(1-e^bx)
6 %
7 % entradas:
8 % V = vetor contendo [a,b]
9 % x = vetor contendo pressoes P
10 % tamanho
11 %
12 % saidas:
13 % y = vetor contendo volumes calculados para cada pressao
14
15
16 function y = curva2(V,x)
       y = V(1) - (V(1) * exp(V(2) * x));
17
18 end
```