

Universidade Federal de Ouro Preto Instituto de Ciências Exatas e Biológicas Departamento de Estatística Bacharelado em Estatística



Análise de Dados de Cessação de Tabagismo

Andressa de Souza Freitas
Iara Mendes Oliveira
Joziani Mota Vieira
Samuel Sabino Freitas
Yuri Marcos Tomáz de Sousa

Andressa de Souza Freitas
Iara Mendes Oliveira
Joziani Mota Vieira
Samuel Sabino Freitas
Yuri Marcos Tomáz de Sousa

Análise de Dados de Cessação de Tabagismo

Trabalho final da disciplina de Análise de Sobrevivência EST023.

Professor(a)

Dr. Rivert Paulo Braga de Oliveira

Universidade Federal de Ouro Preto – UFOP Departamento de Estatística – DEEST

Ouro Preto-MG Outubro/2020

Análise de Dados de Cessação de Tabagismo

RESUMO

Escrever Resumo

Palavras-chave: Tabagismo, Análise de Sobrevivência, Modelo de Cox

Lista de figuras

1	Probabilidade sobrevivência por faixa etária	p. 11
2	Probabilidade sobrevivência por gênero	p. 12
3	Probabilidade sobrevivência por raça	p. 12
4	Probabilidade sobrevivência por período tratamento	p. 13
5	Probabilidade sobrevivência por tratamento	p. 13
6	Análise residual	p. 14
7	Ajustes do modelo	p. 14
8	Sobrevivência	p. 15

Lista de tabelas

Sumário

1	Intr	rodução			
2	Material e Métodos				
	2.1	Mater	ial	p. 7	
		2.1.1	Bancos de Dados	p. 7	
		2.1.2	Variáveis Estudadas	p. 7	
		2.1.3	Softwares	p. 8	
	2.2 Métodos				
		2.2.1	Modelo de Cox	p. 8	
		2.2.2	O Modelo de Cox e Riscos Proporcionais	p. 9	
		2.2.3	Interpretação dos Coeficientes	p. 9	
3 Resultados				p. 11	
	3.1	Anális	se descritiva	p. 11	
3.2 Análise não paramétrica			se não paramétrica	p. 14	
		3.2.1	Modelo estimado	p. 14	
		3.2.2	Razão de Risco	p. 14	
		3.2.3	Sobrevivência e Risco Basal	p. 15	
4	Con	Considerações finais			
\mathbf{R}_{0}	Referências				

1 Introdução

Segundo a WORLD HEALTH ORGANIZATION (OMS), o tabagismo é uma toxicomania que tira a vida de mais de oito milhões de pessoas por ano no mundo. Além disso, o tabagismo interfere na economia substancialmente pelos custos significativos da saúde para os tratamentos das doenças provenientes do uso do tabaco.

O estudo de Malta et al. (2017), revelou que houve redução, na maioria das vezes, de fumantes no Brasil pelos fatores sexo, escolaridade, grandes regiões, e na maioria das faixas etárias. A prevalência de ex-fumantes passou de 22,2% (2006) para 21,2% (2014). Explicam também que a tendência da prevalência de fumantes é declinante, para ambos os sexos, níveis de escolaridade e grandes regiões, em quase todas as faixas etárias. Isso aponta que a meta global de redução de 30% do tabagismo até 2025 tem potencial para ser alcançada no País.

Investigações da Agência Americana de Pesquisa e Qualidade em Saúde indicam que a maioria (70%) dos tabagistas gostaria parar de fumar, 34% tentam anualmente e somente 2,5% o conseguem, Focchi e Braun (2005).

Neste trabalho confrontamos dados de duas terapias, uma amplamente conhecida, que são os adesivos de reposição da nicotina e outra terapia combinada de três fármacos. O objetivo principal do presente trabalho é encontrar um modelo que explique a recaída do ex-fumante. Com base nisso iremos investigar o tempo que os pacientes, em média, voltem a fumar após fazer os tratamentos. Dentre outros objetivos temos como a verificação da diferença entre os tipos de tratamento e se alguma das covariáveis influência no retorno à prática de fumar.

2 Material e Métodos

2.1 Material

2.1.1 Bancos de Dados

O banco de dados foi disponibilizado pelo prof. Rivert Paulo Braga de Oliveira, que é proveniente de um estudo clínico aleatorizado de terapia tripla contra o adesivo para cessação do tabagismo. O conjunto de dados conta com 125 observações e 12 variáveis.

2.1.2 Variáveis Estudadas

conseguiu ficar sem fumar.

```
id: Identificador do paciente;

time: tempo em dias até reincidência do hábito de fumar;

status: indicador de reincidência (retorno ao fumo);

grp: grupo de tratamento (combination: combinação de 3 tratamentos; patchonly:
tratamento somente com adesivo);

age: idade na época do início do estudo;

gender: gênero feminino (Female) ou masculino (Male);

race: negro(a) (black), hispânico(a) (hispanic), branco(a) (white), outro (other);

employment: ft (full-time- tempo integral), pt (part-time-meio período), ou other(outro);

yearsSmoking: número de anos que o paciente fuma;

levelSmoking: heavy (pesado) ou light (leve);

priorAttempts: número de tentativas de parar de fumar;
```

longestNoSmoke: o maior período de tempo, em dias, que previamente o paciente já

2.1.3 Softwares

Utilizou-se o software R, ferramenta de análise estatística. Este software está disponível no sitio http://www.r-project.org/.

A edição do texto foi realizada através do editor de textos científicos Latex (Miktex + TexStudio). Estes softwares estão disponíveis nos sítios http://miktex.org e http://www.texstudio.org/, respectivamente.

2.2 Métodos

2.2.1 Modelo de Cox

Segundo (COLOSIMO; GIOLO, 2016), o modelo de regressão de Cox permite analisar dados provenientes de estudos de tempo de vida em que a resposta é o tempo até ocorrer um evento de interesse (Falha).

Suponha um estudo controlado para comparar pacientes selecionados aleatoriamente para receber um tratamento padrão (grupo 0) ou um novo tratamento (grupo 1).

Sejam $\lambda 0$ t e $\lambda 1$ t as funções risco de falha dos grupos 0 e 1, respectivamente. Assuma que elas são proporcionais, isto é

$$\frac{\lambda_1(t)}{\lambda_0(t)} = K \tag{2.1}$$

Se x é a variável indicadora de grupo, em que:

$$x = \begin{cases} 0, & \text{se grupo } 0\\ 1, & \text{se grupo } 1 \end{cases} K = \exp\{\beta x\}, \text{então}$$
 (2.2)

a equação abaixo é o modelo de Cox para uma única covariável:

$$\lambda_1(t) = \lambda_0(t) \exp\left\{\beta x\right\} \tag{2.3}$$

Generalizando o modelo acima, considere um vetor de covariáveis $x=(x_1,x_2,\cdots,x_p)'$ e um vetor de coeficientes $\beta=(\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_p)$, logo a expressão geral do modelo de Cox fica:

$$\lambda(t) = \lambda_0(t)g(x'\beta) \tag{2.4}$$

em que g é uma função não negativa que deve ser especificada de modo que g(0) = 1 $g(x'\beta)$ é o componente paramétrico do modelo.

 $\lambda(t)$ é o componente não paramétrico do modelo, conhecido como função basal ($x = 0 => \lambda(t) = \lambda_0(t)$). É este termo que absorve a parcela de variação que seria devida ao termo β_0 .

2.2.2 O Modelo de Cox e Riscos Proporcionais

O componente paramétrico é frequentemente utilizado na forma multiplicativa:

$$g(x'\beta) = \exp\{\beta x'\} = \exp\{\beta_1 x_1 + \dots + \beta_p x_p\}$$
(2.5)

conhecido como modelo de riscos proporcionais devido ao fato de que a razão dos riscos de falha para itens amostrais i e j não dependem do tempo. Ou seja o modelo de riscos proporcionais supõe que as taxas de falha (também acumuladas) são proprocionais. Veja a equação abaixo:

$$\frac{\lambda_i(t)}{\lambda_j(t)} = \frac{\lambda_0(t)exp\left\{x_i'\beta\right\}}{\lambda_0(t)exp\left\{x_i'\beta\right\}} = exp\left\{x_i'\beta - x_j'\beta\right\}$$
(2.6)

Para mais entendimento das equações consulte o livro (COLOSIMO; GIOLO, 2016).

2.2.3 Interpretação dos Coeficientes

O efeito das covariáveis é de acelerar/desacelerar a função de risco. Toma-se a razão de riscos de falha de dois itens amostrais i e j, que possuem os mesmos valores para as covariáveis, com exceção da l-ésima que pode ser interpretada como a razão de riscos instantânea no tempo t, ou simplesmente como razão de riscos, uma vez que os riscos são proporcionais.

$$\frac{\lambda_i(t)}{\lambda_i(t)} = \exp\left\{\beta_l(x_{il} - x_{jl})\right\} \tag{2.7}$$

Para uma variável dicotômica indicando pacientes hipertensos teríamos que o risco de morte entre hipertensos seria $exp\{\beta_l\}$ vezes o risco de morte de pacientes com pressão nor-

mal (fixas as demais variáveis) e o estimador de $exp\{\beta_l\}$ é obtido usando-se propriedades de invariância dos EMVs.

Toda a metodologia descrita acima pode ser encontrada em (COLOSIMO; GIOLO, 2016) e nos materiais do Prof. Dr. Rivert Paulo Braga de Oliveira.

3 Resultados

3.1 Análise descritiva

Podemos notar que na Figura 1, pessoas idosas (com mais de 51 anos) tendem a ter menos propensão à reincidência ao fumo com relação às outras faixas etárias: Jovens e adultos. Se tratando de gênero observando a Figura 2, pessoas do sexo masculino parecem demorar a ter reincidência após 50 dias, em relação as mulheres.

Na Figura 3, não houve diferença significativa entre os grupos. Podemos notar também que não houve diferença significativa entre os períodos de tratamento, podendo ser notados na Figura 4.

Utilizando a estimação de Kaplan-Meier e observando a Figura 5, podemos observar que pode existir diferença entre os tempos de vida dos dois grupos: Combinação de tratamentos e adesivo. A Figura 5 mostra que, a combinação de 3 tratamentos tende a ter uma probabilidade menor de reincidência comparado ao grupo do tratamento com adesivo.

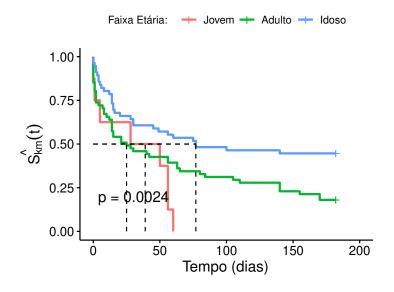


Figura 1: Probabilidade sobrevivência por faixa etária.

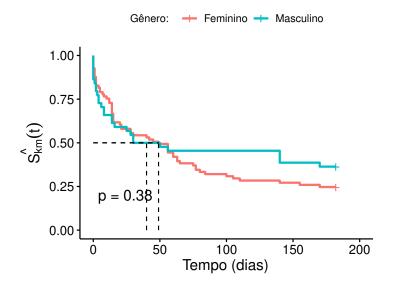


Figura 2: Probabilidade sobrevivência por gênero.

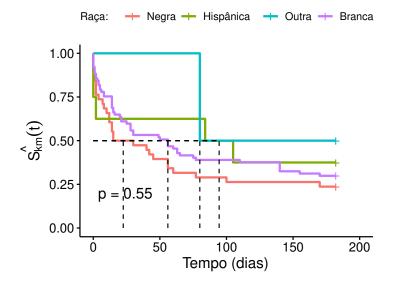


Figura 3: Probabilidade sobrevivência por raça.

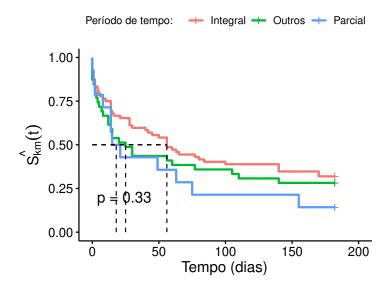


Figura 4: Probabilidade sobrevivência por período tratamento.

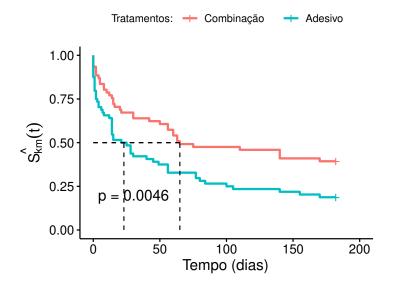


Figura 5: Probabilidade sobrevivência por tratamento.

3.2 Análise não paramétrica

3.2.1 Modelo estimado

Global Schoenfeld Test p: 0.8647

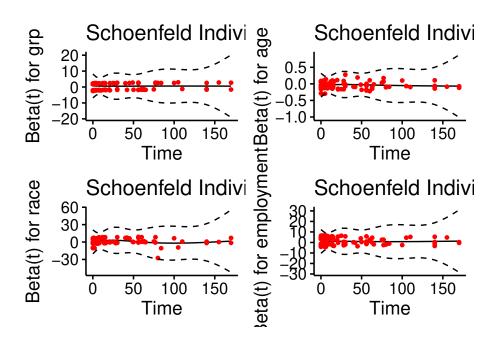


Figura 6: Análise residual.

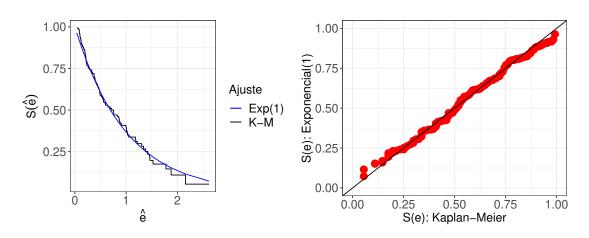


Figura 7: Ajustes do modelo

3.2.2 Razão de Risco

Pela expressão exp(0.59225189 - 0.033848224 * (60 - 30) + 0.67592) podemos observar que: O risco de reincidência ao fumo de pacientes com 60 anos de idade, no tratamento

com adesivo e que se tratam em períodos não integral é 1,28 vezes maior do que em pacientes de 30 no mesmo tratamento.

E exp(0.59225189 - 0.033848224 * (60) + 0.67592)/(exp(0.59225189 - 0.033848224 * (60) + 0.63345)) mostra que: O risco de reincidência ao fumo de pacientes com 60 anos de idade, no tratamento com adesivo e que se tratam em outros períodos é 1,04 vezes maior do que em pacientes de 30 no mesmo tratamento que se tratam em período parcial.

3.2.3 Sobrevivência e Risco Basal

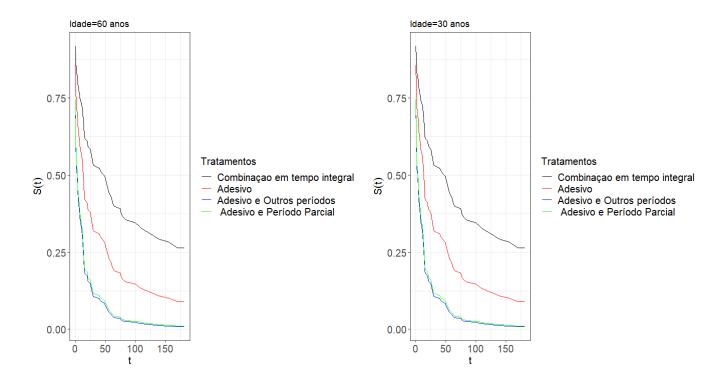


Figura 8: Sobrevivência

4 Considerações finais

Referências

COLOSIMO, E. A.; GIOLO, S. R. $An\tilde{A}$ ilise de Sobreviv \tilde{A}^a ncia Aplicada. 1. ed. S \tilde{A} £o Paulo: Editora Blucher, 2016.

FOCCHI, G. R. de A.; BRAUN, I. M. Tratamento farmacologico do tabagismo. *Pharmacological Treatment of Tobacco Dependence*, v. 32, n. 5, p. 259–266, 2005.

MALTA, D. C. et al. Evolução de indicadores do tabagismo segundo inquéritos de telefone, 2006-2014. $Cad.~Sa\tilde{A^o}de~P\tilde{A^o}blica,~v.~33,~n.~3,~p.~162-173,~2017.$

WORLD HEALTH ORGANIZATION. *Tobacco*. Disponível em: https://www.who.int/news-room/fact-sheets/detail/tobacco#>. Acesso em: 27 maio. 2020.