

Document title

Subtitle

Davi Wentrick Feijó -200016806, Micael Papa - 000000000

November 28, 2023

Abstract

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Aenean ut elit odio. Donec fermentum tellus neque, vitae fringilla orci pretium vitae. Fusce maximus finibus facilisis. Donec ut ullamcorper turpis. Donec ut porta ipsum. Nullam cursus mauris a sapien ornare pulvinar. Aenean malesuada molestie erat quis mattis. Praesent scelerisque posuere faucibus. Praesent nunc nulla, ullamcorper ut ullamcorper sed, molestie ut est. Donec consequat libero nisi, non semper velit vulputate et. Quisque eleifend tincidunt ligula, bibendum finibus massa cursus eget. Curabitur aliquet vehicula quam non pulvinar. Aliquam facilisis tortor nec purus finibus, sit amet elementum eros sodales. Ut porta porttitor vestibulum.

1 Introdução

2 Metodologia

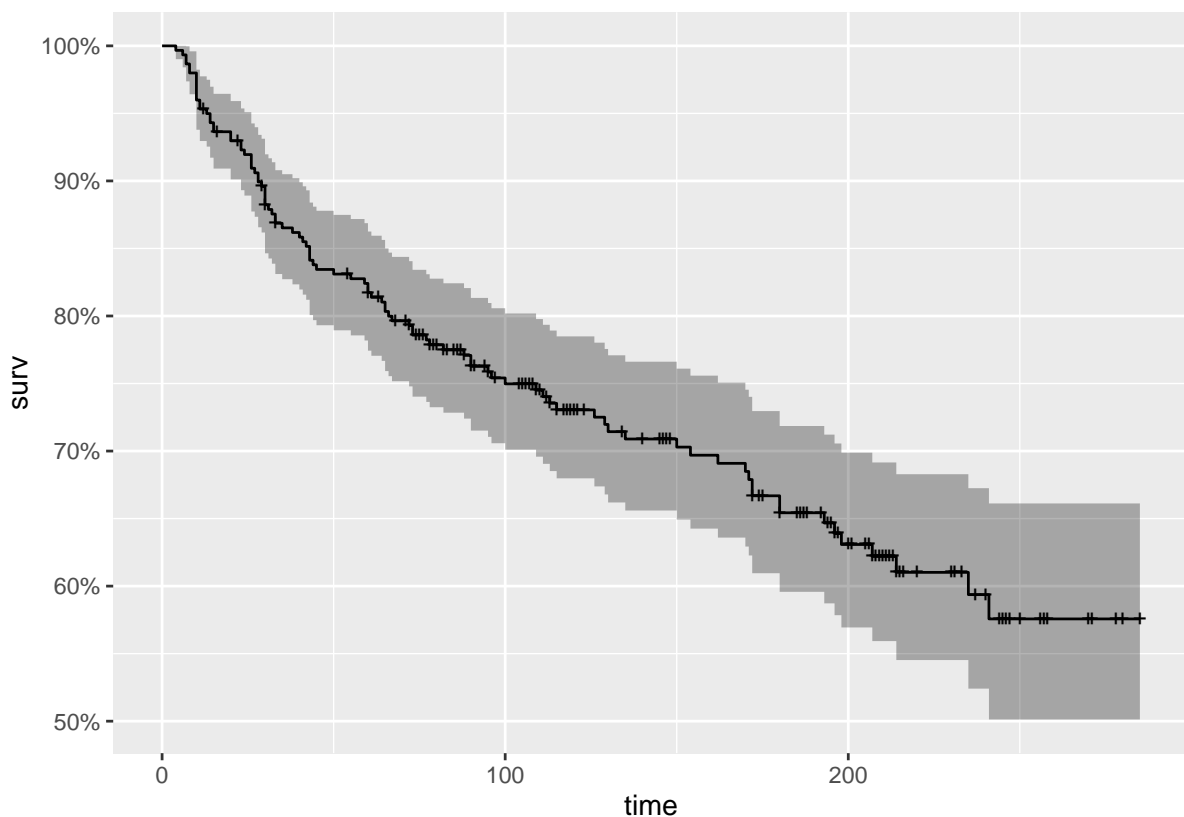
3 Resultados

3.1 Análise exploratoria

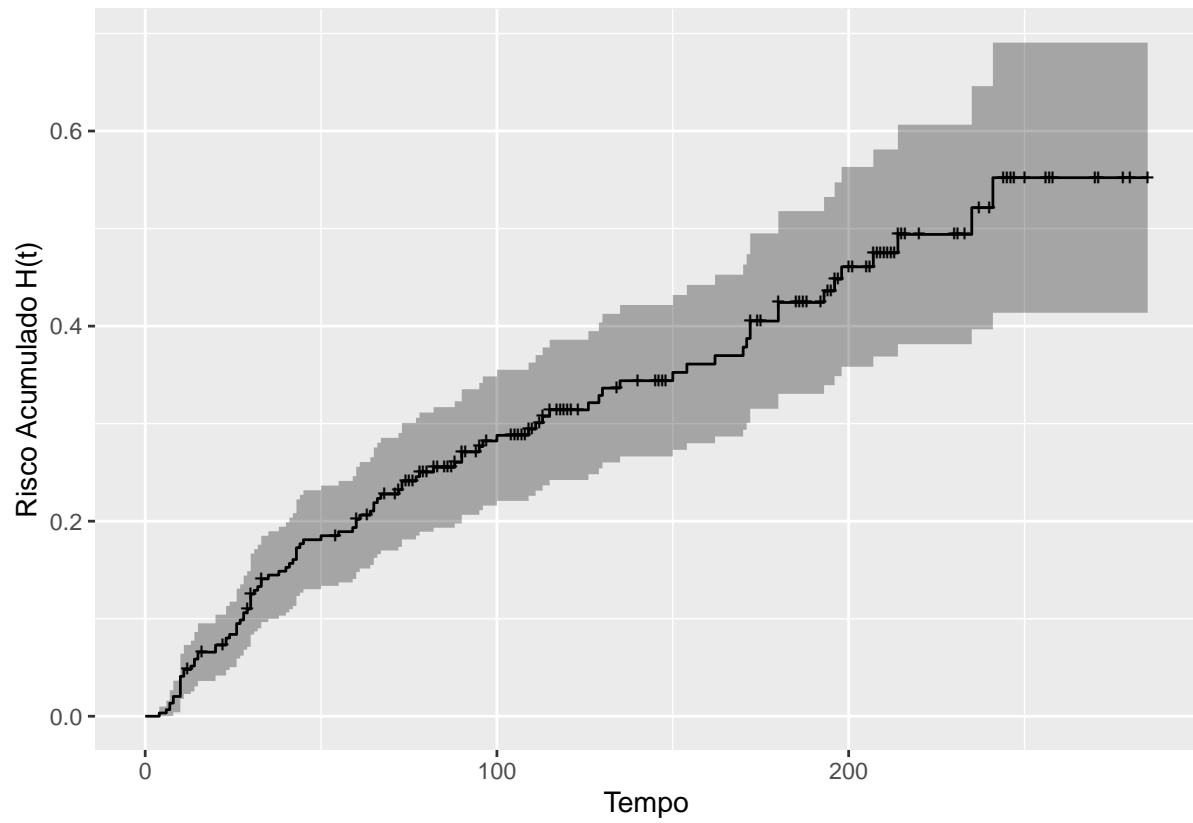
Antes de ajustar o modelo, é necessário estudarmos o comportamento dos dados antes para poder identificar qual distribuição será mais adequada e já realizar uma seleção das variáveis categóricas que são significativas para o modelo final.

```
## # A tibble: 6 x 13
##   age anaemia creatinine_phosphokinase diabetes ejection_fraction
##   <dbl> <dbl>                <dbl>    <dbl>          <dbl>
## 1    75      0                582      0            20
## 2    55      0               7861      0            38
## 3    65      0                146      0            20
## 4    50      1                111      0            20
## 5    65      1                160      1            20
## 6    90      1                 47      0            40
## # i 8 more variables: high_blood_pressure <dbl>, platelets <dbl>,
## #   serum_creatinine <dbl>, serum_sodium <dbl>, sex <dbl>, smoking <dbl>,
## #   censura <dbl>, tempo <dbl>
```

3.1.1 Modelo de sobrevivência não paramétrico de Kaplan-Meier



3.1.2 A função de risco acumulado



3.1.3 Curva TTT

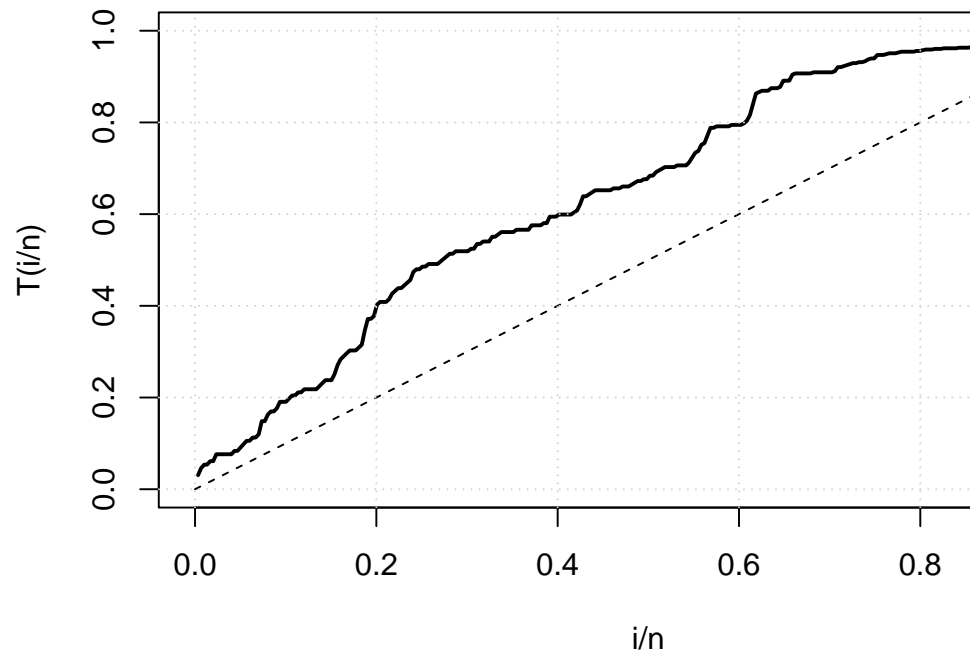
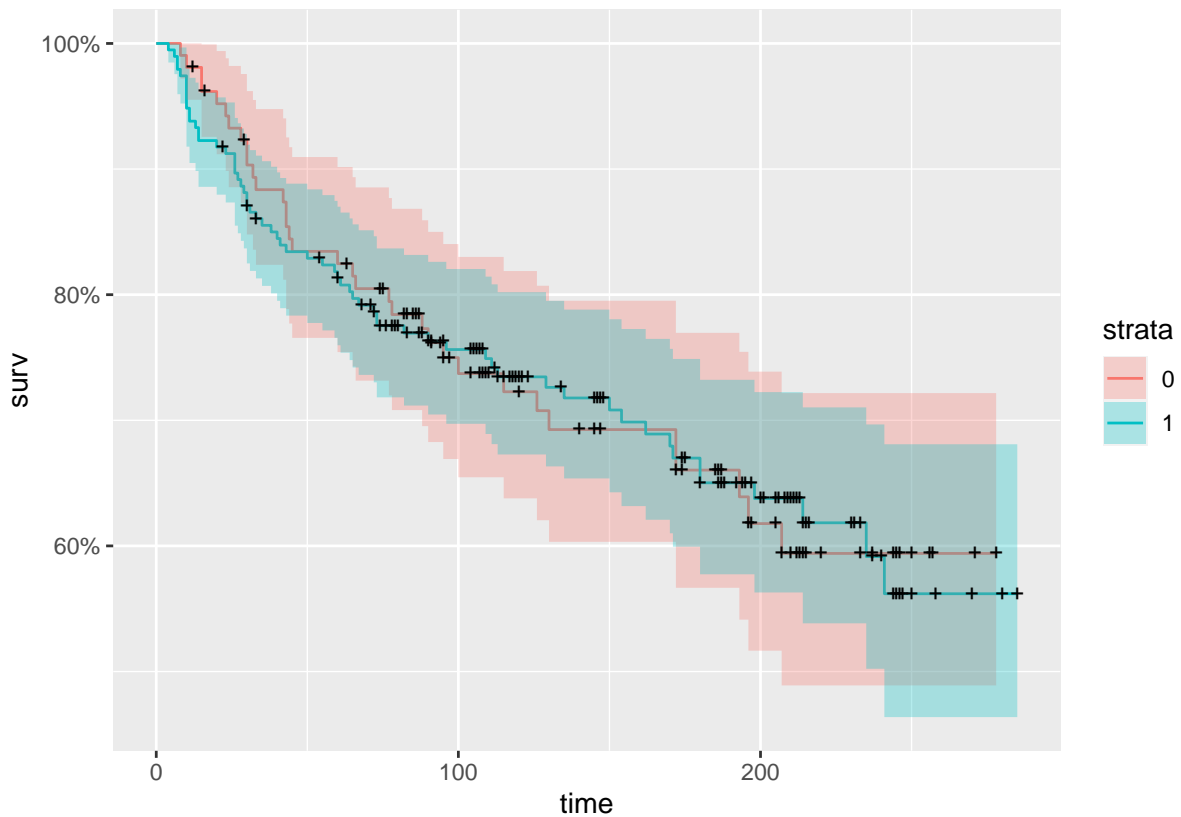


Grafico do Tempo Total sobre Teste

3.1.4 Análise das Variáveis Categóricas

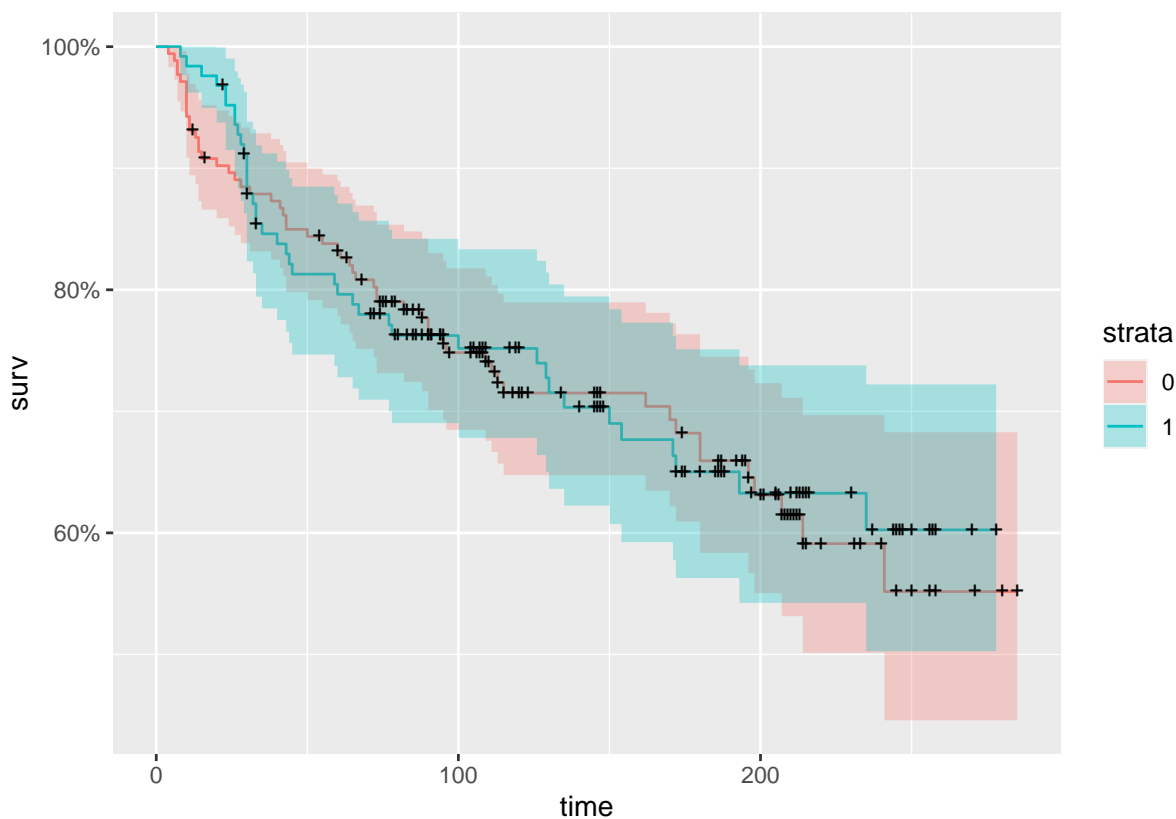
3.1.4.1 Variável Sexo Vamos comparar as curvas de sobrevivências divididas por Sexo, com o objetivo de ver se essa variável influencia na curva de sobrevivência. Em seguida iremos fazer um teste para verificar a diferença entre as curvas.



```
## Call:
## survdiff(formula = Surv(tempo, censura) ~ sex, data = dados,
##          rho = 1)
##
##           N Observed Expected (O-E)^2/E (O-E)^2/V
## sex=0 105    27.9    28.5    0.01467    0.0271
## sex=1 194    52.0    51.4    0.00814    0.0271
##
##  Chisq= 0  on 1 degrees of freedom, p= 0.9
```

Podemos notar que tanto pelo gráfico quanto pelo teste, com p-valor = 0.9, que a variável Sexo não parece influenciar nas curvas de sobrevivência.

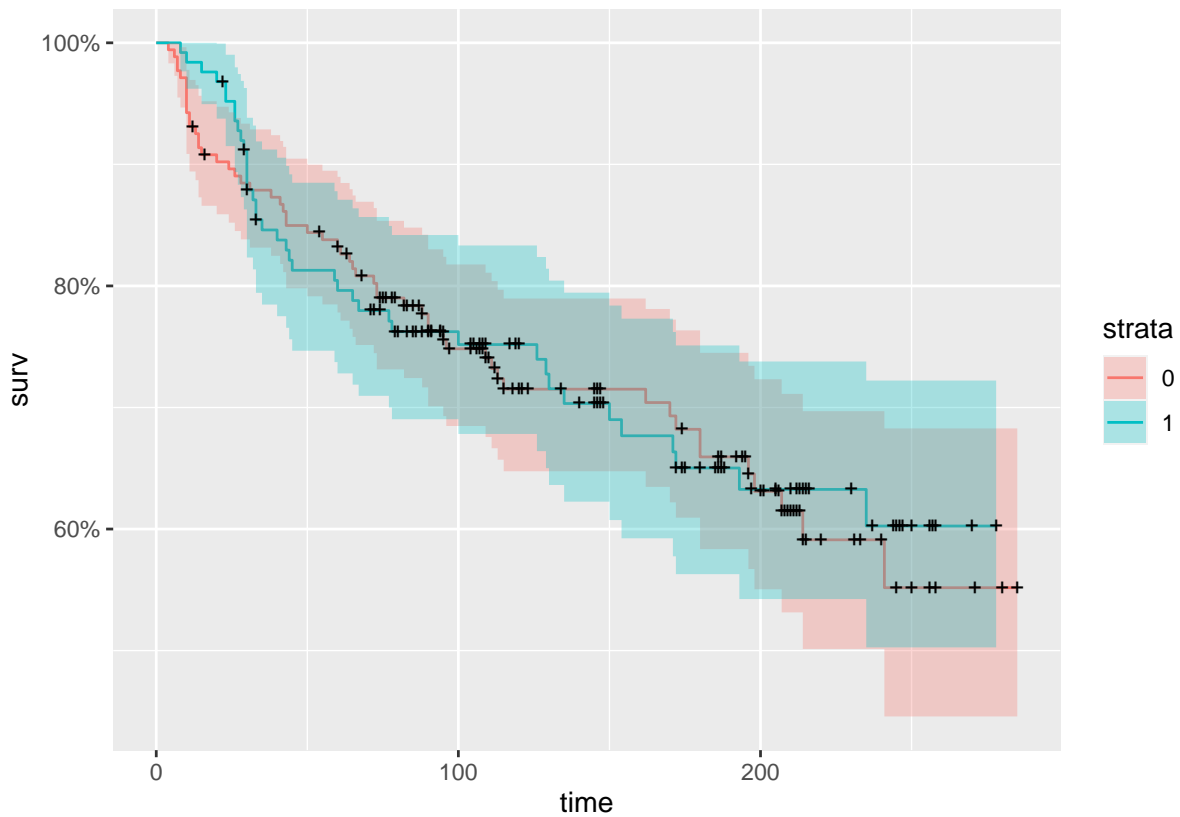
3.1.4.2 Variavel Diabetes Comparacao entre curvas de sobrevivencia da variavel Dabetes



```
## Call:
## survdiff(formula = Surv(tempo, censura) ~ diabetes, data = dados,
##           rho = 1)
##
##               N Observed Expected (O-E)^2/E (O-E)^2/V
## diabetes=0 174    46.7    45.9    0.0125    0.0349
## diabetes=1 125    33.2    34.0    0.0168    0.0349
##
## Chisq= 0 on 1 degrees of freedom, p= 0.9
```

Pelo p-valor de 0.9 pode assumir que nao existe diferenca entre as curvas

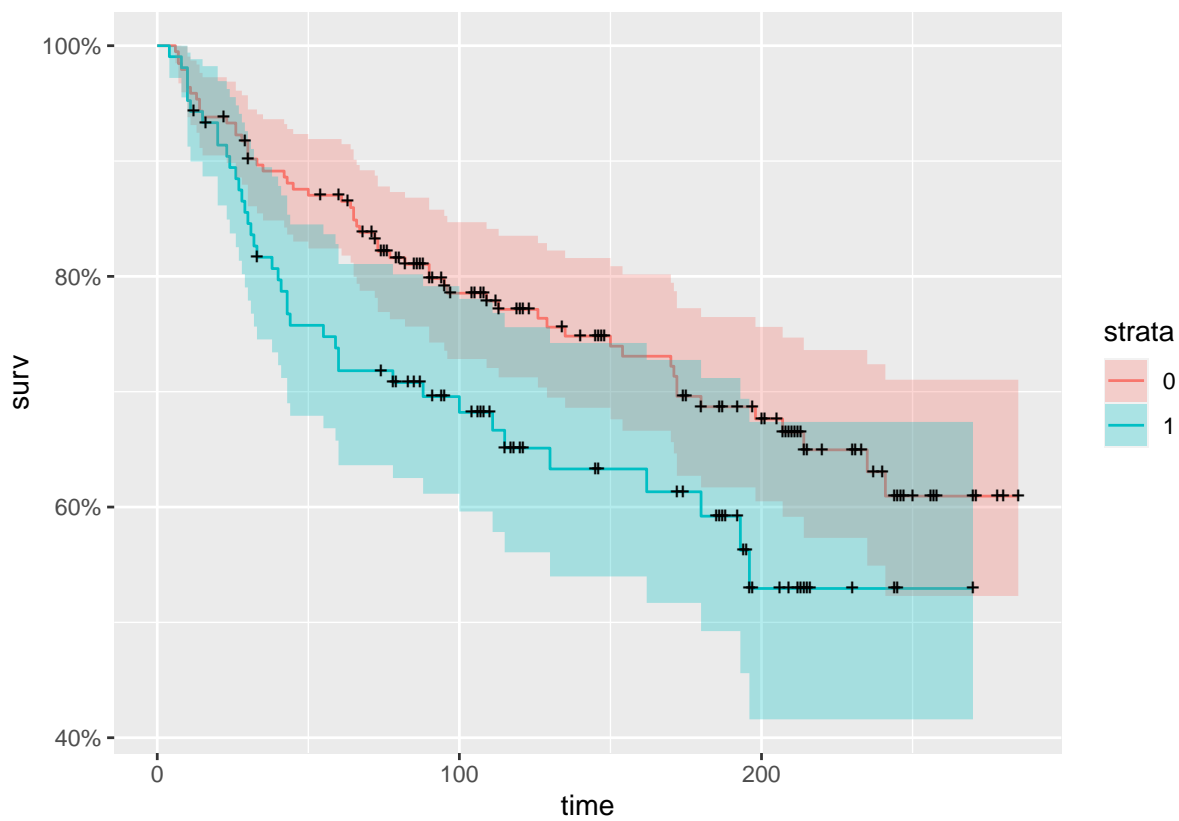
3.1.4.3 Variavel Anaemia Comparacao das curvas entre os grupo que tem Anemia e os que nao tem.



```
## Call:
## survdiff(formula = Surv(tempo, censura) ~ diabetes, data = dados,
##          rho = 1)
##
##               N Observed Expected (O-E)^2/E (O-E)^2/V
## diabetes=0 174    46.7    45.9    0.0125    0.0349
## diabetes=1 125    33.2    34.0    0.0168    0.0349
##
## Chisq= 0 on 1 degrees of freedom, p= 0.9
```

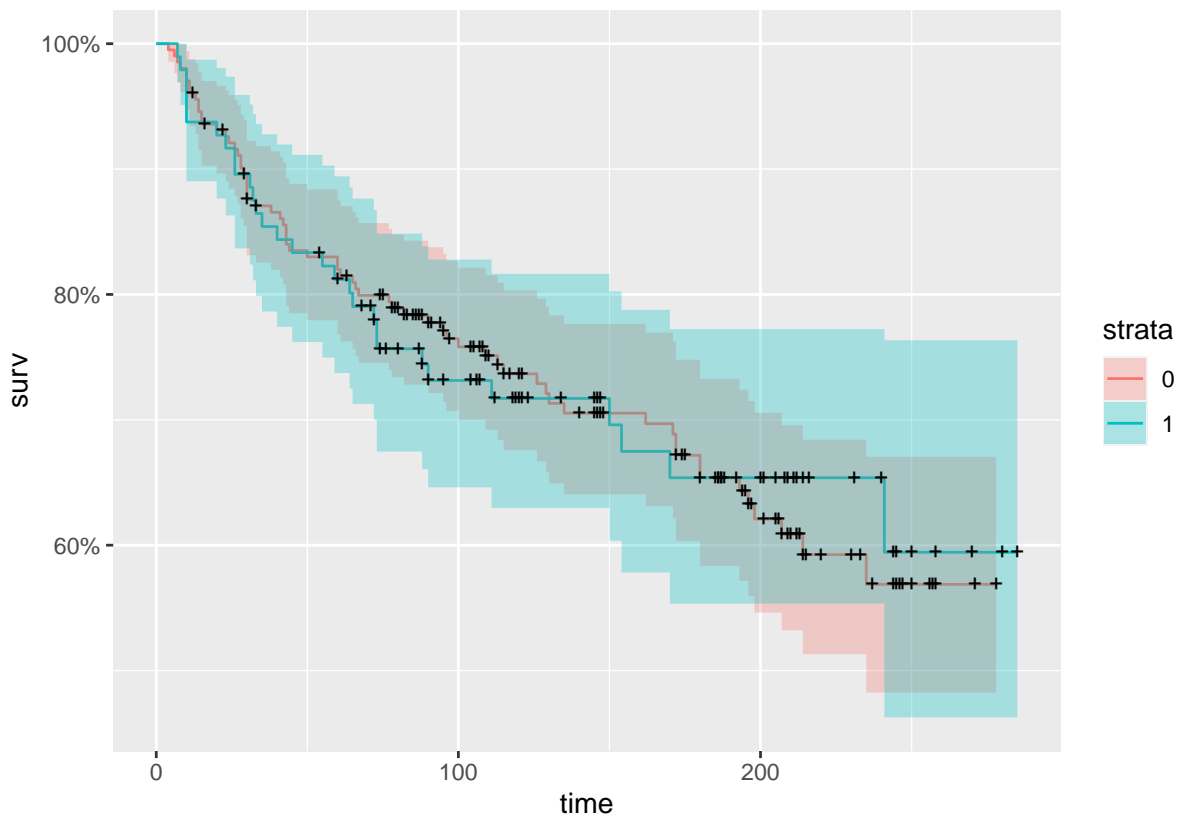
Pelo p-valor de 0.9 podemos assumir que nao ha diferenca entre as categorias

3.1.4.4 Variavel High Blood Pressure



```
## Call:
## survdiff(formula = Surv(tempo, censura) ~ high_blood_pressure,
##           data = dados, rho = 1)
##
##
##               N Observed Expected (O-E)^2/E (O-E)^2/V
## high_blood_pressure=0 194      46.6      54.8      1.25      4.71
## high_blood_pressure=1 105      33.3      25.1      2.72      4.71
##
## Chisq= 4.7  on 1 degrees of freedom, p= 0.03
```

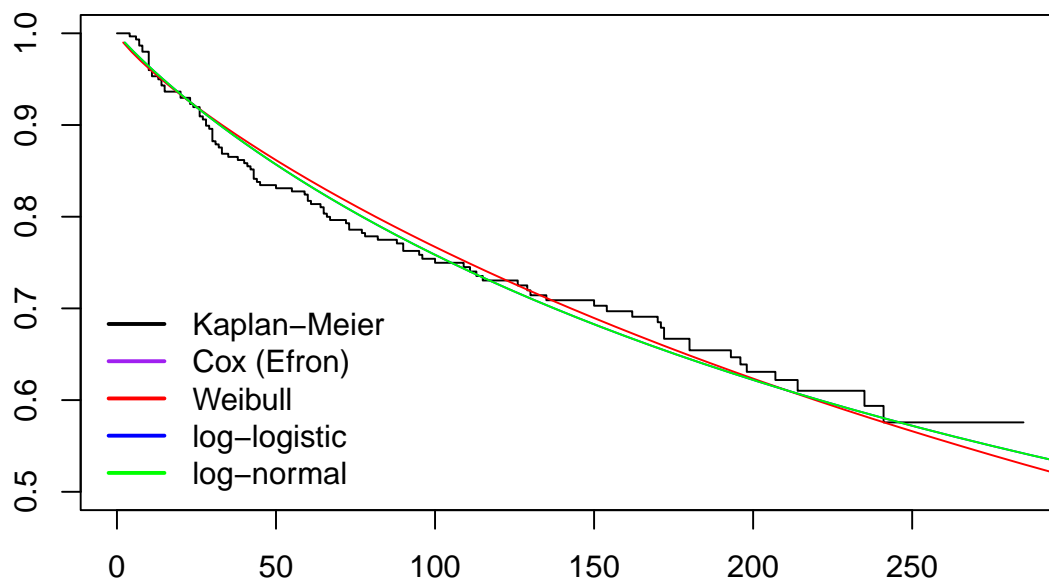
3.1.4.5 Variavel Smoking



```
## Call:
## survdiff(formula = Surv(tempo, censura) ~ smoking, data = dados,
##          rho = 1)
##
##              N Observed Expected (O-E)^2/E (O-E)^2/V
## smoking=0 203    54.5    54.7  0.000902  0.00339
## smoking=1  96    25.5    25.2  0.001955  0.00339
##
##  Chisq= 0  on 1 degrees of freedom, p= 1
```

3.1.5 Seleção da distribuicao

Vamos ajustar algumas distribuicoes sobre o grafico de Kaplan-Meier para selecionar aquela que se adapta melhor a curva. Alem disso estaremos verificando os valores AIC, AIC corrigido e BIC para deicidir a distribuicao a ser utilizada.



```
## Weibull ~( 0.8333038 , 491.7358 )
```

```
##           AICws  AICcws  BICws
## [1,] 1344.876 1344.916 1352.277
```

```
##
## Call:
## survreg(formula = s ~ 1, data = dados, dist = "weibull")
##           Value Std. Error      z      p
## (Intercept) 6.1979      0.1638 37.83 <2e-16
## Log(scale)  0.1824      0.0923  1.98  0.048
##
## Scale= 1.2
##
## Weibull distribution
## Loglik(model)= -670.4  Loglik(intercept only)= -670.4
## Number of Newton-Raphson Iterations: 5
## n= 299
```

```
## Log-Normal ~( 5.914729 , 1.916652 )
```

```
##           AIClns  AICclns  BIClns
## [1,] 1336.546 1336.587 1343.947
```

```
##
```

```
## Call:
## survreg(formula = s ~ 1, data = dados, dist = "loglogistic")
##               Value Std. Error      z      p
## (Intercept)  5.8326      0.1613 36.17 <2e-16
## Log(scale)   0.0703      0.0897  0.78   0.43
##
## Scale= 1.07
##
## Log logistic distribution
## Loglik(model)= -669.2   Loglik(intercept only)= -669.2
## Number of Newton-Raphson Iterations: 4
## n= 299

## Log-Normal ~( 0.9320725 , 341.255 )

##           AIClls  AICc1ls  BIC1ls
## [1,] 1342.334 1342.375 1349.735

##
## Call:
## survreg(formula = s ~ 1, data = dados, dist = "loglogistic")
##               Value Std. Error      z      p
## (Intercept)  5.8326      0.1613 36.17 <2e-16
## Log(scale)   0.0703      0.0897  0.78   0.43
##
## Scale= 1.07
##
## Log logistic distribution
## Loglik(model)= -669.2   Loglik(intercept only)= -669.2
## Number of Newton-Raphson Iterations: 4
## n= 299

##           AICws  AICcws  BICws
## [1,] 1344.876 1344.916 1352.277

##           AIClns  AICclns  BIClns
## [1,] 1336.546 1336.587 1343.947

##           AIClls  AICc1ls  BIC1ls
## [1,] 1342.334 1342.375 1349.735
```

4 Conclusão