PONTIFÍCIA UNIVERSIDADE CATÓLICA DE MINAS GERAIS NÚCLEO DE EDUCAÇÃO À DISTÂNCIA

Pós-graduação Lato Sensu em Ciência de Dados e Big Data

Fábio Roberto Barros Padilha

ANÁLISE DE DADOS NACIONAIS SOBRE A EVOLUÇÃO DAS SÍNDROMES RESPIRATÓRIAS AGUDAS GRAVES POR SARS-CoV-2, NO ANO DE 2020

Belo Horizonte 2021

Fábio Roberto Barros Padilha

ANÁLISE DE DADOS NACIONAIS SOBRE A EVOLUÇÃO DAS SÍNDROMES RESPIRATÓRIAS AGUDAS GRAVES POR SARS-CoV-2, NO ANO DE 2020

Trabalho de Conclusão de Curso apresentado ao Curso de Especialização em Ciência de Dados e Big Data como requisito parcial à obtenção do título de especialista.

Belo Horizonte 2021

Sumário

1.	Introdução	2
	1.1 Contextualização	2
	1.2 Objetivos	4
2.	Coleta dos dados	5
	2.1 Dados OpenDataSUS	5
	2.2 Dados do Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística	7
3.	Processamento	8
	3.1 Dados do Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística	8
	3.2 OpenDataSUS	9
	3.3 Transformação	9
	3.3.1 Notificações	10
	3.3.2 Idade	11
	3.3.3 Raça	12
	3.3.4 Sexo	13
	3.3.5 Comorbidades	14
	3.3.6 Recursos do tratamento	15
	3.3.7 Evolução	16
4.	Análise Exploratória	18
	4.1 Número absoluto de mortes de covid-19 no Brasil	18
	4.2 Taxa de mortalidade da covid-19 no Brasil	20
	4.3 Taxa de letalidade da covid-19 no Brasil	22
5.	Inferência Estatística	25
	5.1 Perfil do brasileiro com maior e menor risco de morte	25
6.	Machine learning	28
	6.1 Árvore de Desisão de Classificação	28
	6.2 Arvore de Decição e Seleção de Atributos	28
	6.3 Árvore de Decisão de Classificação otimizado	29
	6.4 Naive Bayse	30
Re	eferências Bibliográficas	31
$\mathbf{A}_{\mathbf{l}}$	pêndice A - Taxa de Mortalidade Estados e Capitais	32
Aı	nexo A - Ficha de Notificação	33
Aı	nexo B - Dicionário de dados	35

1. Introdução

Nos últimos anos, o aumento de dados disponíveis digitalmente e o aparecimento de novas tecnologias têm favorecido a produção de conhecimento útil para sociedade.

De acordo com Gilson Medeiros de Oliveira Junior (2010):

O uso de técnicas de inteligência artificial, mais especificamente algoritmos de aprendizagem para classificação de padrões, tem crescido bastante nos últimos anos pelo fato de auxiliarem na resolução de problemas complexos do mundo real que podem envolver um elevado número de variáveis [...]. (JUNIOR, 2010, p.1)[4]

Esses algoritmos de aprendizagem estão relacionados ao aprendizado de máquina (machine learning), que é uma parte de Inteligência Artificial (IA) onde um algoritmo computacional cria, a partir dos dados disponíveis, modelos de aprendizado para a resolução de problemas (MEHTA, 2017).[5]

Dentre as técnicas de aprendizagem de máquina, pode-se citar o algoritmo de Naive Bayes, importante classificador probabilístico, que é, frequentemente, utilizado em processamento de diagnósticos médicos (cálculo de probabilidades em cima de diagnóstico de doenças), segundo Pedro César Tebaldi Gomes (2019) [2].

Outros importantes algoritmos de aprendizagem são as máquinas de vetores suporte - SVMs (Support Vector Machines), que "[...] têm a capacidade de resolver problemas de classificação e regressão, adquirindo com o aprendizado na etapa de treinamento a capacidade de generalização" (JUNIOR, 2010, p.5). [4]

Por fim, pode-se destacar a técnica de mineração de dados de árvore de decisão na aprendizagem de máquina. De acordo com Hosokawa (2011) [3], a árvore de decisão é um modelo preditivo, representado por um gráfico em forma de árvore, contendo as decisões a serem tomadas e seus possíveis riscos, custo e prejuízos.

Neste sentido, este trabalho utilizou as técnicas citadas acima, dentre outras, para análise de dados do Sistema Único de Saúde (SUS) relacionados às Síndromes Respiratórias Agudas Graves (SARS) relacionadas à convid-19, em 2020. De forma a identificar as regiões do Brasil mais impactadas pela covid-19, bem como os perfis com maior risco de morte, contribuindo com informações importantes para implementação de políticas de saúde pública, a exemplo da elaboração de um plano nacional de vacinação.

1.1 Contextualização

O ano de 2020 foi marcado por isolamento, medo e insegurança, causados pela pandemia do novo coronavírus SARS-CoV-2 e, com ela, pelo aumento considerável dos casos

de óbitos por covid-19.

Durante todo o curso da pandemia, um dos principais problemas que as autoridades e os profissionais de saúde enfrentaram foi a falta de informação: de recursos médicos, como respiradores, e de um plano adequado para sua distribuição.

Como o novo coronavírus é a principal causa para o aumento dos casos de mortes de Síndrome Respiratória Aguda Grave (SARS), identificar as regiões do Brasil mais afetas, bem como ser capaz de prever os perfis com maior risco de morte, será de grande ajuda para as autoridades na elaboração de políticas públicas na área da saúde.

Dado o atual volume de informações relacionados ao SARS-CoV-2 (Covid-19) e às Síndromes Respiratórias Agudas Graves disponíveis, é possível se utilizar da tecnologia, como a inteligência artificial, para realizar predições que auxiliem as autoridades da área de saúde e os médicos na elaboração de planos no combate ao novo coronavírus.

Sobre o uso das informações geradas com base nestas análises preditivas, Roberto Moreira Santos (2017) afirma que:

A aplicação desses resultados provenientes das análises é de suma importância para vários setores: como o setor da saúde, que consegue mapear os riscos de certas doenças que ocorrem em determinados grupos de pacientes, ou a resposta aos melhores medicamentos [...] (SANTOS, 2017, p.10)[7]

Neste contexto, "A analítica preditiva pode ser apoiada por técnicas da computação como aprendizagem de máquina (machine learning) e a mineração de dados para aumentar seu potencial de precisão" (WAYNE, 2007 apud SANTOS, 2017, p.11).

Dada a situação de calamidade pública provocada pelo novo Coronavírus SARS-CoV-2, que levou o Brasil a ultrapassar a marca de 180 mil mortes por covid-19, em 2020, e a chegada da vacina, buscou-se utilizar, neste trabalho, técnicas de mineração de dados e machine learning, com apoio do RStudio para o desenvolvimento de um projeto de ciência de dados com proposito de contribuir com a contenção da doença no Brasil. As bibliotecas utilizadas na elaboração do projeto estão descritas na Tabela 1 apresentada abaixo:

ggplot2	gridExtra	geobr	geobr	dplyr	latexpdf
stringr	openxlsx	rpart	e1071	randomForest	scales

Tabela 1: Pacotes R

Assim, espera-se que as predições apresentadas com base no uso dessas tecnologias gerem conhecimentos úteis que auxiliem as autoridades públicas na implementação de políticas públicas na área da saúde e capacitem melhor o país na contenção da doença.

1.2 Objetivos

A pandemia do SARS-CoV-2 está impondo ao Brasil e ao mundo o maior desafio sanitário dos últimos 100 anos, tendo sido a Gripe Espanhola, ocorrida no ano de 1918, a última pandemia registrada de grande impacto mundial. Neste contexto, há uma atuação ativa por parte das autoridades de saúde na implementação de políticas públicas para conter o avanço da doença e o crescente número de óbitos.

Embora o Brasil, tenha um dos melhores sistemas de saúde da América Latina, a capacidade de atendimento em todo país é bastante desigual. Nas regiões mais pobres, onde a capacidade de atendimento de saúde é menor, têm-se observado a existência de situações críticas, como a falta de médicos, de recursos e de leitos hospitalares.

Neste contexto, este trabalho tem como objetivo geral entender, de forma regionalizada, a evolução dos casos graves da doença, a fim de contribuir com as autoridades da área de saúde na construção de políticas públicas voltadas para redução do número de óbitos e para contenção do novo coronavírus.

É importante destacar que, para este trabalho, são considerados casos graves de covid-19 aqueles existentes no arquivo CSV do OpenDataSUS.

Por fim, têm-se os seguintes objetivos específicos que irão ajudar na consecução do objetivo geral deste trabalho de conclusão de curso:

- identificar as regiões brasileiras com maior número de óbitos por covid-19;
- identificar a taxa de mortalidade por covid-19 dos estados e capitais;
- realizar teste de hipótese da taxa de letalidade do Brasil;
- apresentar a média móvel da taxa de letalidade de covid-19 do Brasil e regiões, ao logo do ano de 2020;
- encontrar os perfis dos pacientes com maiores e menores riscos de morte por covid-19;
- utilizar técnicas de machine learnig para identificar o percentual de acerto do risco de morte por covid-19, a partir dos atributos selecionados na pesquisa.

2. Coleta dos dados

Nesse trabalho foram utilizada 2 (duas) fontes de dados, uma disponibilizada pela Secretaria de Vigilância em Saúde no portal OpenDataSUS e a outra disponibilizada no portal do Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística (IBGE), cujo detalhamento será apresentado nas seções seguintes.

2.1 Dados OpenDataSUS

Dentre os dados utilizados neste trabalho, destacam-se os dados fornecidos pela Secretaria de Vigilância em Saúde, que está vinculada ao Ministério da Saúde, no portal OpenDataSUS. Sobre os dados coletados, o portal OpenDataSUS informa que:[6]

Esta página tem como finalidade disponibilizar o legado dos bancos de dados (BD) epidemiológicos de SRAG, da rede de vigilância da Influenza e outros vírus respiratórios, desde o início da sua implantação (2009) até os dias atuais (2021), com a incorporação da vigilância da COVID-19. Atualmente, o sistema oficial para o registro dos casos e óbitos de SRAG é o Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe (SIVEP-Gripe).

O arquivo utilizado neste trabalho foi disponibilizado para download em formato CSV. É importante observar que este arquivo é atualizado semanalmente e que, no momento do download, continha dados até 04/01/2021.

Como a Secretaria de Vigilância em Saúde atualiza os dados semanalmente, para garantir o acesso ao arquivo analisado neste trabalho, fez-se necessário manter uma cópia no Google drive.

O arquivo contém 1.103.183 (um milhão cento e três mil e cento e oitenta e três) linhas e 154 colunas. Cada linha do arquivo corresponde ao registro de um paciente com a síndrome respiratória aguda grave. As 154 colunas são campos coletados a partir da ficha de notificação do paciente, além de informações geradas pelo sistema. A ficha de notificação e o dicionário de dados estão disponíveis, respectivamente, nos anexos A e B. O trecho de código para importação do arquivo segue descrito abaixo:

```
arquivo = read.csv("dados/INFLUD-04-01-2021.csv", header = T, sep = ";",
na.strings = "",stringsAsFactors = T)
```

Após a importação dos dados, as colunas objeto da análise foram selecionadas e renomeadas, a fim de facilitar a identificação nas seções seguintes. Os trechos de código, para selecionar e renomear as colunas seguem descritos abaixo:

A) Selecionar:

```
pacientes = arquivo[, c("DT_NOTIFIC", "SEM_NOT", "DT_SIN_PRI", "SEM_PRI", "SG_UF_NOT",
"ID_MUNICIP", "CO_MUN_NOT", "ID_UNIDADE", "CO_UNI_NOT",
"CS_SEXO", "NU_IDADE_N", "CS_GESTANT", "CS_RACA", "SURTO_SG", "NOSOCOMIAL", "FEBRE",
"TOSSE", "GARGANTA", "DISPNEIA", "DESC_RESP", "SATURACAO", "DIARREIA", "VOMITO",
"DOR_ABD", "FADIGA", "PERD_OLFT", "PERD_PALA", "FATOR_RISC", "PUERPERA",
"CARDIOPATI", "HEMATOLOGI", "SIND_DOWN", "HEPATICA", "ASMA", "DIABETES",
"NEUROLOGIC", "PNEUMOPATI", "IMUNODEPRE", "RENAL", "OBESIDADE", "OBES_IMC", "VACINA",
"ANTIVIRAL", "HOSPITAL", "DT_INTERNA", "UTI", "DT_ENTUTI", "DT_SAIDUTI",
"SUPORT_VEN", "RAIOX_RES", "TOMO_RES", "AMOSTRA", "TP_TES_AN", "RES_AN",
"POS_AN_FLU", "TP_FLU_AN", "POS_AN_OUT", "AN_SARS2", "AN_VSR",
"AN_PARA1", "AN_PARA2", "AN_PARA3", "AN_ADENO", "PCR_RESUL", "POS_PCRFLU",
"TP_FLU_PCR", "PCR_FLUASU", "PCR_FLUBLI", "POS_PCROUT", "PCR_SARS2", "PCR_VSR",
"PCR_PARA1", "PCR_PARA2", "PCR_PARA3", "PCR_PARA4", "PCR_ADENO", "PCR_METAP",
"PCR_BOCA", "PCR_RINO", "TP_AM_SOR", "TP_SOR", "RES_IGG", "RES_IGM", "RES_IGA",
"CLASSI_FIN", "CRITERIO", "EVOLUCAO", "DT_EVOLUCA")]
```

B) Renomear:

```
colnames(pacientes) = c("DT_NOTIFICACAO", "SEMANA_NOTIFICACAO", "DT_PRIMEIROS_SINTOMAS",
"SEMANA_PRIMEIROS_SINTOMAS", "SG_UF", "MUNICIPIO",
"COD_MUNICIPIO", "HOSPITAL", "COD_HOSPITAL", "CS_SEXO", "NU_IDADE", "CS_GESTANTE",
"CS_RACA", "IN_SURTO_SINDROME_GRIPAL", "IN_NOSOCOMIAL", "IN_FEBRE", "IN_TOSSE",
"IN_GARGANTA", "IN_DISPNEIA", "IN_DESCONFORTO_RESP", "IN_SATURACAO", "IN_DIARREIA",
"IN_VOMITO", "IN_DOR_ABDOMINAL", "IN_FADIGA", "IN_PERDA_OLFTATO", "IN_PERDA_PALADAR",
"IN_FATOR_RISC", "IN_PUERPERA", "IN_CARDIOPATI", "IN_HEMATOLOGI", "IN_SINDROME_DOWN",
"IN DOENCA HEPATICA", "IN ASMA", "IN DIABETES", "IN DOENCA NEUROLOGICA",
"IN_PNEUMOPATIA_CRONICA", "IN_IMUNODEPRESSAO", "IN_DOENCA_RENAL", "IN_OBESIDADE",
"NU_OBESIDADE_IMC", "IN_RECEBEU_VACINA_GRIPE", "IN_USOU_ANTIVIRAL", "IN_HOSPITALIZADO",
"DT_INTERNACAO", "IN_UTI", "DT_ENTRADA_UTI", "DT_SAIDA_UTI", "CS_SUPORTE_VENTILATORIO",
"CS_RAIOX_RESULTADO", "CS_TOMOGRAFIA_RESULTADO", "IN_COLETOU_AMOSTRA",
"CS TESTE ANTIGENO", "CS RESULTADO ANTIGENO", "IN POSITIVO INFLUENZA",
"CS_TIPO_INFLUENZA", "IN_POSITIVO_OUT_VIRUS", "IN_POSITIVO_SARS2",
"IN_POSITIVO_VSR", "IN_POSITIVO_PARAINFLUENZA1", "IN_POSITIVO_PARAINFLUENZA2",
"IN_POSITIVO_PARAINFLUENA3", "IN_POSITIVO_ADENOVIRUS", "CS_PCR_RESULTADO",
"IN_POSITIVO_PCR_INFLUENZA", "CS_TIPO_INFLUENZA_PCR", "CS_PCR_INFLUENZA_A_SUBTIPO",
"CS_PCR_FLU_B_LINHAGEM", "IN_PCR_POSITIVO_OUT_VIRUS", "IN_PCR_POSITIVO_SARS2",
"IN PCR POSITIVO VSR", "IN PCR POSITIVO PARAINFLUENZA1",
"IN_PCR_POSITIVO_PARAINFLUENZA2", "IN_PCR_POSITIVO_PARAINFLUENZA3",
"IN_PCR_POSITIVO_PARAINFLUENZA4", "IN_PCR_POSITIVO_ADENOVIRUS",
"IN PCR POSITIVO METAPNEUMOVIRUS", "IN PCR POSITIVO BOCAVIRUS",
"IN_PCR_POSITIVO_RINOVIRUS", "CS_TIPO_AMOSTRA_SOROLOGICA_SARS_COV2",
"CS_TESTE_SOROLOGICO", "IN_SOROLOGICO_POSITIVO_IGG", "IN_SOROLOGICO_POSITIVO_IGM",
"IN RESULTADO POSITIVO IGA", "CS CLASSICACAO FINAL", "CS CRITERIO CONFIRMACAO",
"CS_EVOLUCAO", "DT_EVOLUCAO")
```

2.2 Dados do Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística

Fez-se necessário enriquecer este trabalho com dados do Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística - IBGE, tanto para o cálculo das taxas de mortalidades, bem como para elaboração dos mapas.

O IBGE disponibiliza o arquivo neste $\underline{\text{link}}$, no diretório: $\text{textbf}\{\ \text{Estimativa_de_Populacao/Estimativas_2020}\}$, em formato xls, conforme Figura 1 abaixo:

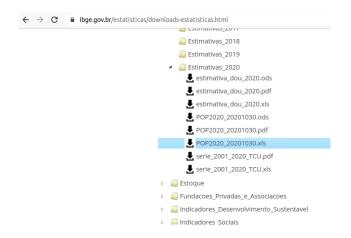


Figura 1: Arquivo IBGE

Após o download, o arquivo foi convertido para o formato xlsx, no LibreOffice, para facilitar a importação para RStudio. O arquivo contém duas abas, uma com a estimativa populacional por unidade federativa e outra aba com a estimativa populacional por municípios.

Para este trabalho, importamos apenas os dados da aba municípios, uma vez que a população por estado ou por região pode ser facilmente obtida a partir do somatório populacional dos municípios.

A importação dos dados foi iniciada a partir da terceira linha do arquivo, a fim de desconsiderar as linhas referentes ao cabeçalho, conforme trecho de código a seguir:

```
arquivoIBGE=read.xlsx("dados/POP2020_20201030.xlsx", sheet = "Municípios",
startRow = 3, colNames = FALSE, rowNames = FALSE)
```

3. Processamento

Este capítulo contempla as transformações realizadas nos data frames resultantes das importações dos arquivos CSV (disponibilizado no portal OpenDataSUS) e XLS (disponibilizado no portal do IBGE). Estes campos tratados são os principais atributos utilizados nos algoritmos e gráficos constantes nos capítulos seguintes.

3.1 Dados do Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística

Os dados populacionais do IBGE, necessários para realização deste trabalho, estão presentes da linha 3 até a linha 5572, de acordo com as Figuras 2 e 3:

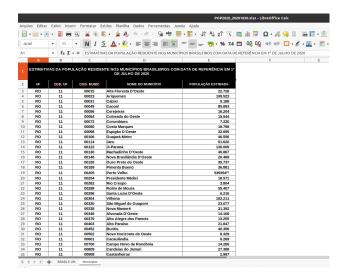


Figura 2: Cabeçalho arquivo IBGE

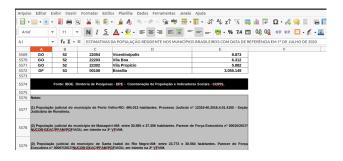


Figura 3: Rodapé arquivo IBGE

A importação dos dados foi iniciada a partir da linha três do arquivo, descartando o cabeçalho. Para descartar o rodapé do data frame resultante da importação, foi selecionado somente até a linha 5.570 (cinco mil quinhentos e setenta). Por fim, foi criado um campo extra no data frame para armazenar o código do município sem o último dígito.

A necessidade de criar uma coluna extra para o município sem o dígito verificador ocorreu devido à ausência do dígito verificar no arquivo CSV disponibilizado no portal OpenDataSUS. O campo criado com o código do município sem o dígito verificador foi utilizado em JOINs nas seções seguintes, onde serão criados gráficos pelas diversas localidades do país.

É importante destacar que a informação das regiões do país (norte, nordeste, centrooeste, sudeste e sul) não estavam presentes nos arquivos apresentados. Tornando-se necessária a criação de uma matriz com os estados e suas respectivas regiões. Essa matriz permitiu o enriquecimento dos dados e a produção dos gráficos sumarizados, conforme trecho de código abaixo:

```
regiao = matrix(data = NA, nrow = 27, ncol = 2, byrow = TRUE)
regiao[1,] = c("AC", "Norte")
regiao[2,] = c("AP", "Norte")
regiao[3,] = c("AM", "Norte")
regiao[4,] = c("PA", "Norte")
regiao[5,] = c("RO", "Norte")
regiao[6,] = c("RR", "Norte")
regiao[7,] = c("TO", "Norte")
regiao[8,] = c("AL", "Nordeste")
regiao[9,] = c("BA", "Nordeste")
#Continua para todos os 27 estados...
```

```
pacientes = pacientes %>% left_join(regiao, c("SG_UF" = "SG_UF"))
```

3.2 OpenDataSUS

A transformação dos dados do SUS, disponibilizados no portal OpenDataSUS, foi realizada em duas etapas. Na primeira etapa, o processamento teve como finalidade favorecer a elaboração de gráficos no ggplot2 a fim de apresentar a distribuição dos dados. Já na segunda etapa, outras transformações aconteceram com o propósito de ajustar os dados para as execuções dos algoritmos de machine learning.

3.3 Transformação

A partir dessa seção será feita a limpeza e transformação dos dados, de maneira mais significativa. Nas seções anteriores, o processamento dos dados se restringiu a importar os arquivos objeto da análise e enriquecer um dos data frame resultante da importação com as regiões do país. Para melhor visualizar o que já foi realizado até o momento, segue Figura 4 com fluxo do pré-processamento dos dados:

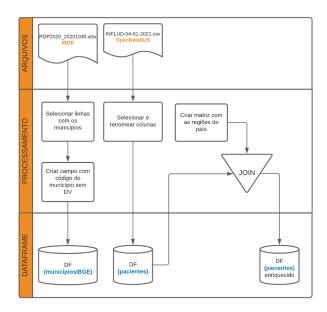


Figura 4: Pré-processamento dos dados

Nas subseções abaixo, será realizado o detalhamento das principais colunas do arquivo CSV disponibilizado no portal OpenDataSUS. Ressalta-se que não foi necessário detalhar a transformação do arquivo disponibilizado pelo IBGE, uma vez que o mesmo não precisou de transformações significativas, além das já mencionadas no item 3.1.

É importante enfatizar, ainda, que foi necessário elaborar gráficos preliminares nessas subseções, a fim de validar o processamento. No entanto, os gráficos mais elaborados e que trazem informações mais importantes para este trabalho estão dispostos no capítulo 4.

3.3.1 Notificações

O campo DT_NOTIFICACAO, que contém a data do preenchimento da ficha de notificação, foi ajustado para o formato dd/mm/aaaa. Após a conversão do campo, foi necessária a realização de algumas limpezas nos dados, como a remoção dos registros com data de notificação superior a 31/12/2020 do data frame, visto que o escopo desse trabalho é o ano de 2020, bem como a retirada das notificações que não foram classificadas como casos de covid-19. Conforme trecho de código abaixo:

```
#Redefinir tipo de dados da coluna
pacientes$DT_NOTIFICACAO = as.Date(pacientes$DT_NOTIFICACAO, format="%d/%m/%Y")
pacientes["MES_NOTIFICACAO"]=format(pacientes$DT_NOTIFICACAO, "%Y/%m")
#Removendo ocorrencia com datas de notificação superior a 31/12/2020
pacientes=pacientes[pacientes$DT_NOTIFICACAO<as.Date("01/01/2021", format="%d/%m/%Y"),]</pre>
```

É importante destacar que não existem valores omissos na coluna DT_NOTIFICACAO. A partir deste processamento foi possível a criação do Gráfico 1 (Notificações de

Covid-19 por Mês) e verificar que no Brasil, em 2020, os primeiros casos de covid-19 foram registrados em fevereiro e que, no mês de julho, ocorreu o maior número de casos.

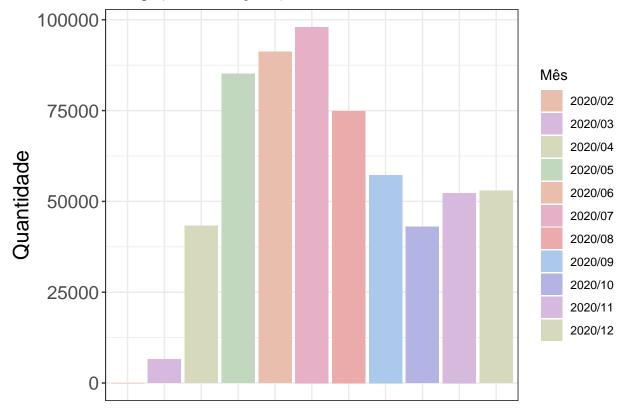


Gráfico 1: Notificações de Covid-19 por Mês

3.3.2 Idade

No processamento da coluna NU_IDADE, atribuiu-se a média da idade nacional dos casos de covid-19, que é de 59 (cinquenta e nove) anos, nas ocorrências com valores superiores a 110 (cento e dez) anos. Essa transformação teve como objetivo minimizar os valores outliers e os prováveis erros de digitação. Conforme trecho de código abaixo:

```
#Idades acima de 110 anos atribui a idade média.
pacientes$NU_IDADE=as(pacientes$NU_IDADE, "integer");
pacientes[pacientes$NU_IDADE>110,]$NU_IDADE=as.integer(mean(pacientes$NU_IDADE, na.rm=T))
```

Igualmente ao ocorrido no item anterior indentificou-se que não há valores omissos na coluna NU $\,$ IDADE.

Com base nesse processamento foi elaborado o Gráfico 2 (Boxplot de Idades dos casos graves de covid-19 por região), no qual fica evidênciado que:

- a região centro-oeste e a região nordeste apresentam respectivamente a menor e a maior média nacional de idade dos casos graves de covid-19;
- existem outlier abaixo de 15 anos nas regiões nordeste, suldeste e sul;

• aproximadamente 75% dos casos graves de covid-19 possuem idade acima dos 40 anos.

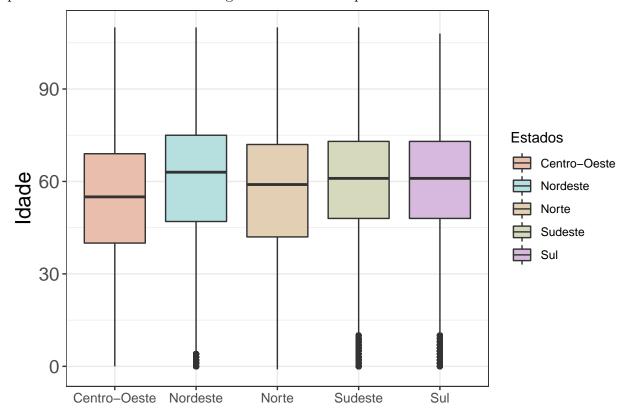


Gráfico 2: Boxplot de Idades dos casos graves de covid-19 por região

3.3.3 Raça

Na coluna CS_RACA, os valores numéricos foram substituídos pelas strings correspondentes, conforme descrito no dicionário de dados disponível na seção anexo. Essas alterações são verificáveis no trecho de código a seguir:

```
#Transformando domínios da coluna raça em valores mais significativos para o gráfico
pacientes[ complete.cases(pacientes$CS_RACA) & pacientes$CS_RACA==9,]$CS_RACA = NA
pacientes[ complete.cases(pacientes$CS_RACA) & pacientes$CS_RACA==1,]$CS_RACA = "Branca"
pacientes[ complete.cases(pacientes$CS_RACA) & pacientes$CS_RACA==2,]$CS_RACA = "Preta"
pacientes[ complete.cases(pacientes$CS_RACA) & pacientes$CS_RACA==3,]$CS_RACA = "Amarela"
pacientes[ complete.cases(pacientes$CS_RACA) & pacientes$CS_RACA==4,]$CS_RACA = "Parda"
pacientes[ complete.cases(pacientes$CS_RACA) & pacientes$CS_RACA==5,]$CS_RACA = "Indígina"
pacientes$CS_RACA = factor(pacientes$CS_RACA)
```

É importante destacar que, na coluna CS_RACA, o percentual de valores é de 22% (vinte e dois por cento). Esses valores foram removidos nas elaborações de gráficos e modelos de machine learning.

Este processamento possibilitou a construção do Gráfico 3 (Quantitativo dos casos graves de covid-19 por raça), revelando que:

 $\bullet\,$ a raça com maior representatividade de casos graves de covid-19 é a branca seguida

pela parda;

• a raça indigina foi a que regsitrou menos casos.

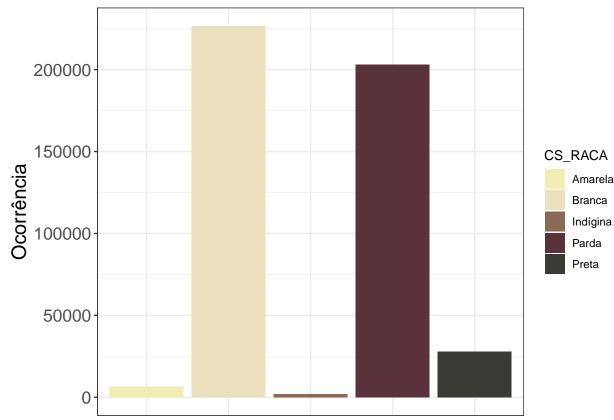


Gráfico 3: Quantitativo dos casos graves de covid-19 por raça

3.3.4 Sexo

O percentual de valores omissões na coluna CS_SEXO é de 0.01% (zero vírgula zero um por cento). Esses valores foram tratados a partir da coluna CS_GESTANTE, atribuiu-se sexo feminino, quando esta coluna informa existência de gestação. Em contrapartida, pra os valores omissões de sexo que não apresetam indicação de gestação, atribuiu-se sexo masculino, dado que a presença do sexo masculino é maior (vide Gráfico 4 abaixo) e a incidência de valores omissos é muito pequena.

Abaixo segue o trecho de código responsável por este processamento:

```
pacientes[is.na(pacientes$CS_SEXO) & pacientes$CS_GESTANTE>4, ]$CS_SEXO="M"
pacientes[is.na(pacientes$CS_SEXO) & pacientes$CS_GESTANTE<=4, ]$CS_SEXO="F"
pacientes$CS_SEXO = factor(pacientes$CS_SEXO)</pre>
```

Com base neste processamento foi gerado o Gráfico 4 (Percentual dos casos graves de covid-19 por sexo), que destaca a maior incidência de casos graves de covid-19 no sexo masculino.

Sexo

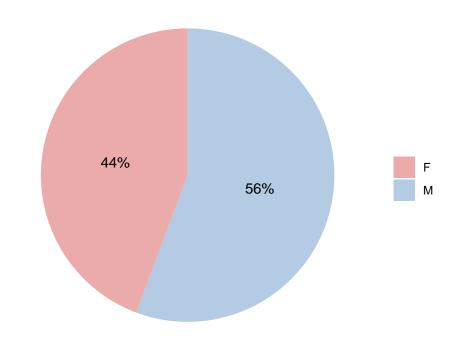


Gráfico 4: Percentual dos casos graves de covid-19 por sexo

3.3.5 Comorbidades

Nas colunas referente às comorbidades do paciente, foram convertidos os valores numéricos para as strings correspondentes, conforme descrito no dicionário de dados, disponível no Anexo B, deste trabalho.

A coluna IN_FATOR_RISC, informa a existência de comorbidade no paciente. Nela não foram identificados valores omissos.

No trecho de código abaixo verifica-se parte do processamento realizado nas colunas referente a comorbidades.

```
pacientes[complete.cases(pacientes$IN_CARDIOPATI) &
    pacientes$IN_CARDIOPATI==1, ]$IN_CARDIOPATI="Sim"

pacientes[complete.cases(pacientes$IN_CARDIOPATI) &
    pacientes$IN_CARDIOPATI==2, ]$IN_CARDIOPATI="Não"

pacientes$IN_CARDIOPATI=factor(pacientes$IN_CARDIOPATI)

#Continua para todos os campos do grupo comorbidades...
```

Com base no processamento acima foi possível gerar o Gráfico 5 (Comorbidades preexistentes nos casos graves de covid-19) no qual verifica-se a maior incidência de comobridades referente a cardiopatias e diabetes.

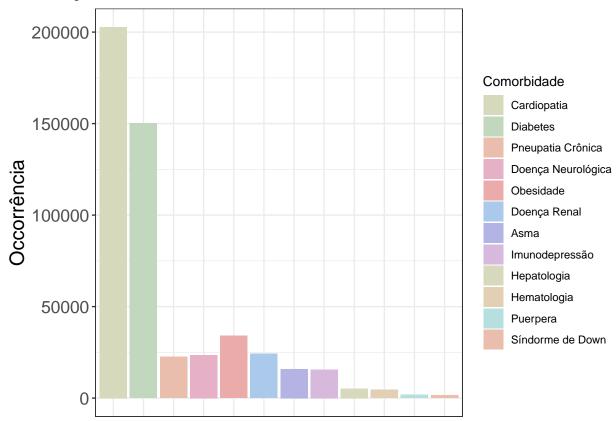


Gráfico 5: Comorbidades preexistentes nos casos graves de covid-19

3.3.6 Recursos do tratamento

Nesta seção constam os recursos que foram utilizados pelo paciente durante o tratamento. Os recurso são: se o paciente precisou de oxigênio, se precisou de suporte de ventilação pulmonar, se foi pra UTI, se tomou algum antiviral ou se foi hospitalizado.

Ressalta-se que a coluna mais utilizada deste grupo foi a IN_HOSPITALIZADO, cujo percentual de valores omissos é de 2.61% (dois virgula sessenta e um por cento), estes valores foram removidos na geração dos gráficos e modelos de machine learning.

Nas colunas referente a recursos do tratamento do paciente, foram convertidos os valores numéricos para as strings correspondentes, conforme descrito no dicionário de dados,

disponível no Anexo B. O trecho de código abaixo reflete este processamento:

```
#Foi Hospitalizado?

pacientes[complete.cases(pacientes$IN_HOSPITALIZADO) &

pacientes$IN_HOSPITALIZADO==1, ]$IN_HOSPITALIZADO="Sim"

pacientes[complete.cases(pacientes$IN_HOSPITALIZADO) &

pacientes$IN_HOSPITALIZADO==2, ]$IN_HOSPITALIZADO="Não"

pacientes$IN_HOSPITALIZADO=factor(pacientes$IN_HOSPITALIZADO)

#Continua para os demais campos...
```

Esse processamento permitiu a elaboração do Gráfico 6 (Recursos utilizados nos casos graves de covid-19), do qual concluí-se que aproximadamente metade dos pacientes hospitalizados precisaram de oxigêncio não invasivo.

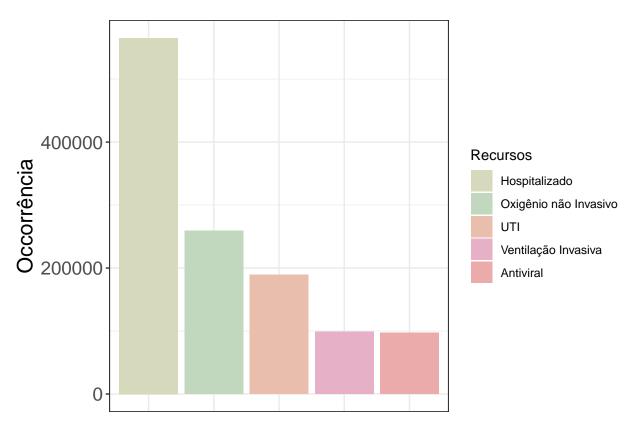


Gráfico 6: Recursos utilizados nos casos graves de covid-19

3.3.7 Evolução

Na coluna CS_EVOLUCAO, os valores numéricos foram convertidos para as strings correspondentes, conforme descrito no dicionário de dados, disponível no Anexo B, deste trabalho.

O percentual de valores omissos nesta coluna é de 12,31% (doze virgula trinta e um por cento), para esses valores foram atribuído a valor "Em tratamento".

O trecho de código abaixo reflete o processamento desta coluna:

```
#Data Evolução / Desfecho
pacientes$DT_EVOLUCAO = as.Date(pacientes$DT_EVOLUCAO, format="%d/%m/%Y")
pacientes["SEMANA_EVOLUCAO"] = format(pacientes$DT_EVOLUCAO, "%U");
pacientes$SEMANA_EVOLUCAO=as.integer(pacientes$SEMANA_EVOLUCAO)
#Resultado Evolução / Desfecho
pacientes[complete.cases(pacientes$CS_EVOLUCAO) &
    pacientes$CS_EVOLUCAO==1, ]$CS_EVOLUCAO="Cura"
pacientes[complete.cases(pacientes$CS_EVOLUCAO) &
    pacientes$CS_EVOLUCAO==2, ]$CS_EVOLUCAO="Óbito"
pacientes[complete.cases(pacientes$CS_EVOLUCAO) &
    pacientes$CS_EVOLUCAO==3, ]$CS_EVOLUCAO="Óbito por outras causas"
pacientes[is.na(pacientes$CS_EVOLUCAO), ]$CS_EVOLUCAO="Em tratamento"
pacientes[complete.cases(pacientes$CS_EVOLUCAO) & pacientes$CS_EVOLUCAO==9,]$CS_EVOLUCAO="Em tratamento"
pacientes$CS_EVOLUCAO=factor(pacientes$CS_EVOLUCAO)
```

A partir desse processamento foi elaborado o Gráfico 7 (Evolução dos casos graves de covid-19), do qual concluí-se que, aproximadamente, 1/3 (um terço) dos pacientes graves de covid-19 evoluem para óbito.

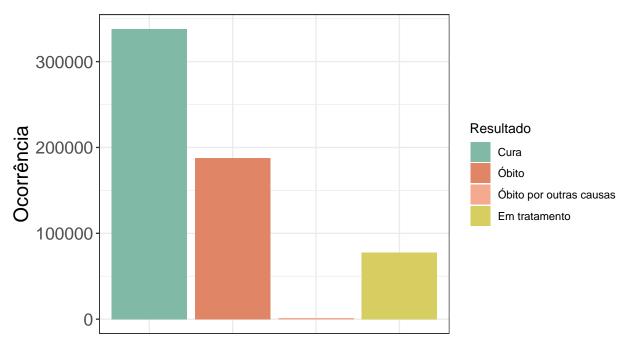


Gráfico 7: Evolução dos casos graves de covid-19

4. Análise Exploratória

Neste capítulo, serão detalhadas as taxas de mortalidade e letalidada, bem como o número de mortes absolutos decorrentes de covid-19 no Brasil, em 2020. É importante observar que essa analise utilizou a tecnica de drill down, detalhando as informações até o nível de capitais.

Com intuido de facilitar as analises presente neste capitulo, torna-se necessário nivelar alguns conceitos, tais como: taxas de mortalidade e letalidade.

A taxa de mortalidade é a razão entre o número total de óbitos e o total da população vezes uma constante utilizada como unidade de medida, neste trabalho será adotado 1.000.000 (um milhão) de habitantes.

Já a taxa de letalidade é a razão entre o número total de óbitos e o número total de casos graves.

Essas taxas foram calculadas exclusivamente a partir dos casos graves de covid-19. Deve-se relembrar que, para este trabalho, considera-se casos graves de covid-19 aqueles presente no arquivo CSV do OpenDataSUS.

4.1 Número absoluto de mortes de covid-19 no Brasil

No ano de 2020, o Brasil teve 187.727 (cento e oitenta e sete mil e setecentos e vinte e sete) mortes por covid-19. Neste sentido, o Sudeste apresentou quase a metade dos casos de mortes por covid-19 do país, com 88.362 (oitenta e oito mil e trezentos e sessenta e duas) mortes. As demais regiões registraram juntas um número de mortes um pouco superior, totalizando 99.365 (noventa e nove mil e trezentos e sessenta e cinco) mortes, o que representa 52,93% (cinquenta e dois vírgula noventa e três por cento) do total de óbitos registrados no país por covid-19.

A este respeito, o Gráfico 8 (Mortes de covid-19 por região) apresenta a distribuição das mortes decorrente de covid-19, de forma regionalizada, conforme pode ser visto abaixo:

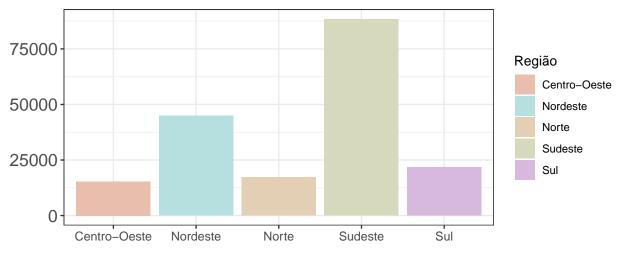
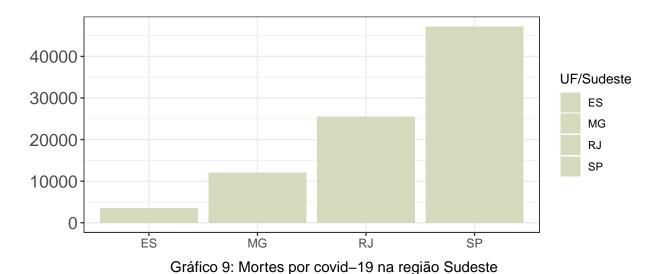


Gráfico 8: Mortes de covid-19 por região

Após a região sudeste, o Nordeste aparece como a segunda região com maior número de mortes do Brasil, totalizando 44.965 (quarenta e quatro mil e novecentos e sessenta e cinco) mortes, ou seja, 23,95% (vinte e três vírgula noventa e cinco por cento) do total de mortes por covid-19 do país.

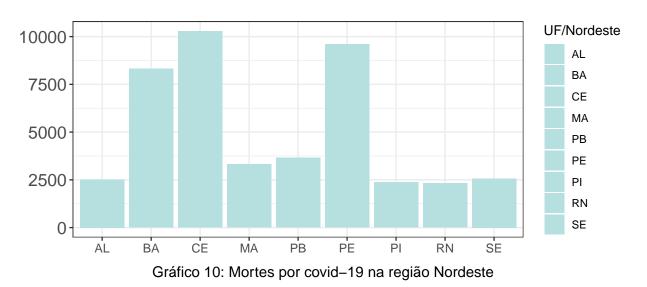
No Sudeste, o Estado de São Paulo foi responsável por 53,45% (cinquenta e três virgula quarenta e cinco por cento) das mortes, registrando 47.226 (quarenta e sete mil duzentos e vinte e seis) óbitos, ou seja, mais da metade das mortes na região, como pode ser visto no gráfico 9 (Mortes por covid-19 na região Sudeste) apresentado abaixo:



É importante observarmos que o Estado de São Paulo apresenta mais mortes do que a região nordeste inteira, que é a segunda maior região com casos de morte por covid-19 no país.

No que se refere ao Nordeste, o Estado do Ceará apresenta, aproximadamente, 1/4 (um quarto) do número de óbitos, no total de 10.281 (dez mil duzentos e oitenta e um) óbitos, seguido por Pernambuco e Bahia, com 9.597 (nove mil quinhentos e noventa e sete) e 8.321

(oito mil trezentos e vinte e um) óbitos, respectivamente. Esses três estados, juntos, têm quase 60% (sessenta por cento) das mortes por covid-19 no Nordeste. Sobre este assunto, o Gráfico 10 (Mortes por covid-19 na região Nordeste), exibido abaixo, apresenta a distribuição de mortes por covid-19 na região.



4.2 Taxa de mortalidade da covid-19 no Brasil

Apesar do estado de São Paulo liderar o números de mortes absoluto por covid-19 no Brasil, em relação ao tamanho da população, a situação é diferente. Verifica-se que 5 (cinco) estados do país ultrapassam São Paulo em mortes por milhão de habitantes. O Rio de Janeiro é o estado com a mais alta taxa de mortalidade do país, seguido pelo Distrito Federal. Para desmostrar segue a Tabela 2}.

RJ	DF	AM	CE	SE	SP	
1.470	1.439	1.254	1.119	1.110	1.020	

Tabela 2: Estados com maiores taxas de mortalidade por milhão de habitantes

Apesar da Tabela 2} apresentar apenas os 6 (seis) estados com as maiores taxas de mortalidade, pode-se visualizar no Gráfico 11 o mapa de calor das taxas de mortalidade por estado. De forma complementar, tem-se, ainda, a tabela completa com as taxas de mortalidade por covid-19 de todos os estados disponível no Apêndice A.

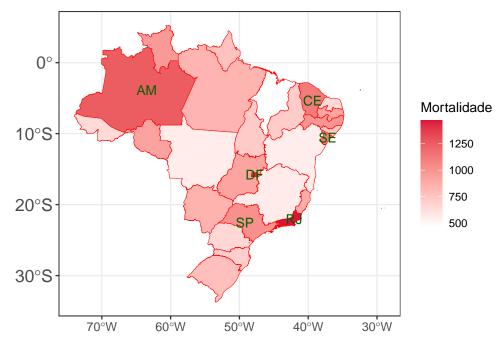


Gráfico 11: Mapa de calor das taxas de mortalidade por milhão de habitantes

No que se refere as capitais brasileiras, as taxas de mortalidade são ainda maiores que as estaduais. A média da taxa de mortalidade nas capitais é de 1.689 (um mil seiscentos e oitenta e nove) óbitos por milhão de habitantes, superior ao Estado do Rio de Janeiro, Estado com maior taxa de mortalidade do país (veja Tabela 2}).

Recife é a capital com maior número de mortes por milhão de habitantes, com 3.313 (três mil trezentos de treze) óbitos por covid-19, o que representa uma taxa 96% (noventa e seis por cento) superior à média nacional das capitais.

Das 7 (sete) maiores taxas de mortalidade por covid-19 nas capitais as regiões norte e nordeste ocupam 6 posições no ranking, com exceção da cidade do Rio de Janeiro. Já o município de São Paulo tem taxa de mortalidade inferior a média nacional e ocupa a 19ª (décima nona) posição do ranking, com 1.436 mortes por milhão de habitantes, esse raking consta na Tabela 3} abaixo.

Recife	Rio de Janeiro	Aracaju	Belém	Fortaleza	Teresina	João Pessoa
3313	2556	2472	2175	2126	1999	1913

Tabela 3: Capitais com maiores taxas de mortalidade

As taxas de mortlidade das capitais por covid-19 estão representadas em forma geométrica de triangulo invertido no Grafico 12 (Taxa de mortalidade por covid-19 nas capitais), sendo o maior trinangulo, a maior taxa de mortalidade, pondendo-se, ainda, visualizar mais detalhes das taxas de mortalidade por covid-19 nas capitais no Apêndice A, deste trabalho.

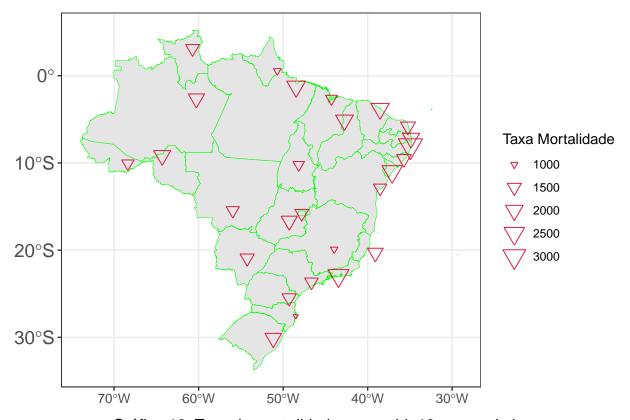


Gráfico 12: Taxa de mortalidade por covid-19 nas capitais

4.3 Taxa de letalidade da covid-19 no Brasil

A taxa de letalide de covid-19 no Brasil, com verificação a partir de teste de hipótese, é de 30% (trinca por cento), com nível de significancia de 95% (noventa e cinco por cento). Para este teste, utilizou-se uma amostra com 564,093 (quinhentos e sessenta e quatro mil e noventa e três) pacientes hospitalizados. Esta taxa é menor do que a taxa identificada no estudo realizado no Reino Unido, no qual comparou-se a taxa de letalidade da covid-19 com a do vírus ebola. A seguir, verifica-se o trecho de código para realização do teste de hipotese:

```
qtdObitos=dim(pacientesCovidTxLetalidade[pacientesCovidTxLetalidade$CS_EVOLUCAO=="Óbito",])[1]
totalPacientes=dim(pacientesCovidTxLetalidade[,])[1]
prop.test(qtdObitos, totalPacientes, 0.35, conf.level = 0.95)

##
## 1-sample proportions test with continuity correction
##
## data: qtdObitos out of totalPacientes, null probability 0.35
## X-squared = 4698.4, df = 1, p-value < 0.0000000000000022
## alternative hypothesis: true p is not equal to 0.35
## 95 percent confidence interval:
## 0.3052663 0.3076743
## sample estimates:
## p
## 0.306469</pre>
```

A Figura 5} mostra a manchete da matéria da BBC NEWS, que faz referência ao estudo Britânico citado acima.



Figura 5: Matéria BBC NEWS

De acordo com James Gallagher (2020), repórter de ciência e saúde[1]:

Pessoas internadas em hospitais por conta do novo coronavírus têm a mesma probabilidade de morrer do que aquelas hospitalizadas pelo vírus do ebola, segundo nova pesquisa conduzida no Reino Unido.

No que se refere à média móvel das taxas de letalidade por covid-19 do Brasil e regiões, Norte e Nordeste apresentaram, no início da pandemia, as maiores médias do país, ambas acima de 50% (cinquenta por cento), atingindo pico na 20ª (vigésima) semana.

Nas semanas seguintes, a região Norte apresentou queda acentuada de sua taxa, chegando ao seu ponto mais baixo na 43ª (quadragésima terceira) semana. Nesta ocasião, chegou a apresentar a menor média do país. Contudo, à partir da semana 44ª (quadragésima quarta) semana voltou a subir, mantendo-se em ascensão até o término do ano de 2020, ocasião na qual ultrapassou a média das demais regiões.

Quanto ao Nordeste, este se manteve com média acima das apresentadas no Brasil e demais regiões, praticamente, durante todo ano de 2020, com exceção do mês de dezembro quando foi ultrapassada pela Região Norte.

É importante destacar que a Região Sul apresentou, durante quase todo ano de 2020, as menores médias do país. No entanto, no fim do ano, obteve média móvel superior a média nacional.

Estes resultado podem ser observados no Gráfico 13 (Média móvel semanal da taxa de letalidade), que está apresentado abaixo:

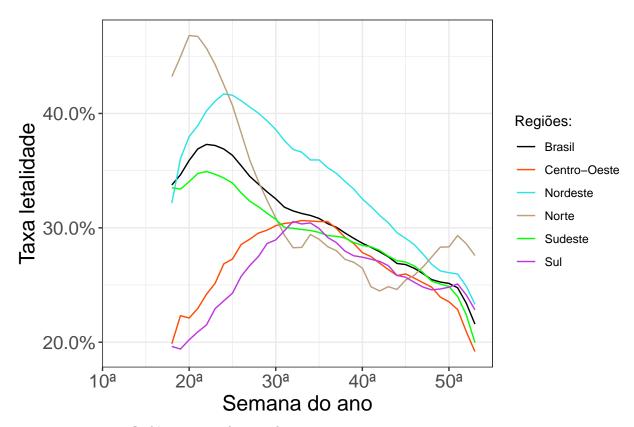


Gráfico 13: Média móvel semanal da taxa de letalidade

5. Inferência Estatística

No capítulo anterior, foram analisados os número absolutos de óbitos por covid-19, a média móvel da taxa de letalida nacional por região, bem como as taxas de mortalidade de covid-19 nas regiões, estados e capitais brasileiras.

Neste capítulo, o foco será identificar o perfil do paciente hospitalizado com maior e menor risco de morte por covid-19, no Brasil.

5.1 Perfil do brasileiro com maior e menor risco de morte

Dos atributos disponíveis no data frame, foram selecionadas as seguintes colunas para construção dos perfis de pacientes hospitalizados com maior risco de morte: sexo, idade, existência de comorbidades, raça e região.

Na tentativa de reduzir os número de perfis e torná-los mais representativos para este modelo, foram adotados alguns tratamentos que serão detalhados nos próximos parágrafos.

No que se refere à idade, os valores foram agrupados em intervalos, adotando-se os mesmos intervalos utilizados na piramide etária adotada pelo Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística (IBGE), conforme Tabela 4} abaixo:

0 a 4 anos	20 a 24 anos	40 a 44 anos	60 a 64 anos	80 anos ou mais
5 a 9 anos	25 a 29 anos	45 a 49 anos	65 a 69 anos	
10 a 14 anos	30 a 34 anos	50 a 54 anos	70 a 74 anos	
15 a 19 anos	35 a 39 anos	55 a 59 anos	75 a 79 anos	

Tabela 4: Faixa Etária

No que se refere à comorbidade, as colunas que detalham os tipos de comorbidades foram ignoradas para construção deste modelo, sendo adotada apenas a coluna fator de risco, que indica a existência de doença preexistente ou não.

As execuções necessárias para a otimização deste modelo foram realizadas em duas etapas:

A) Primeira execução:

Na primeira execução o modelo de regressão logística apresentou valores de baixa significância para:

- faixa etária: nos intervalos de 5 a 9 anos, 10 a 14 anos, bem como não exibiu a faixa de 0 a 4 anos;
- raça do paciente: na cor branca, bem como não exibiu a cor amarela.

O código utilizado na execução do modelo de regressão logistica pode ser verificado no trecho de código abaixo, bem como o resultado da execução na Tabela 5}.

```
modeloRegressaoLogistica = glm(formula = IN_OBITO_COVID ~ CS_SEXO +
FAIXA_ETARIA + CS_RACA + IN_FATOR_RISC + REGIAO,
data = dadosRegressaoLogistica, family = binomial(link = "logit"))
modeloRegressaoLogistica.table <- xtable(modeloRegressaoLogistica)
print(modeloRegressaoLogistica.table, type = "LaTeX")</pre>
```

	β^1	Std. Error	z value	$\Pr(> z)$
β^0	-3.1647	0.0743	-42.61	0.0000
Homem	0.2391	0.0071	33.49	0.0000
05 a 09 anos	-0.1248	0.1091	-1.14	0.2526
10 a 14 anos	0.1606	0.1144	1.40	0.1603
15 a 19 anos	0.4831	0.0934	5.17	0.0000
20 a 24 anos	0.4469	0.0802	5.57	0.0000
25 a 29 anos	0.4227	0.0745	5.68	0.0000
30 a 34 anos	0.5345	0.0706	7.57	0.0000
35 a 39 anos	0.6648	0.0686	9.69	0.0000
40 a 44 anos	0.8634	0.0677	12.75	0.0000
45 a 49 anos	1.0554	0.0672	15.70	0.0000
50 a 54 anos	1.2525	0.0668	18.76	0.0000
55 a 59 anos	1.5067	0.0665	22.67	0.0000
60 a 64 anos	1.8241	0.0663	27.52	0.0000
65 a 69 anos	2.0901	0.0662	31.57	0.0000
70 a 74 anos	2.3196	0.0662	35.03	0.0000
75 a 79 anos	2.5236	0.0663	38.04	0.0000
80 anos ou mais	2.9123	0.0660	44.13	0.0000
Branca	0.0187	0.0302	0.62	0.5363
Indígina	0.3564	0.0641	5.56	0.0000
Parda	0.1592	0.0302	5.28	0.0000
Preta	0.3490	0.0328	10.65	0.0000
Fator de Risco	0.5169	0.0082	62.95	0.0000
Nordeste	0.3166	0.0150	21.12	0.0000
Norte	0.3953	0.0173	22.87	0.0000
Sudeste	0.0907	0.0138	6.60	0.0000
Sul	-0.1248	0.0162	-7.69	0.0000

Tabela 5: Modelo com valores de baixa significância presentes

B) Segunda execução:

Após o ajuste do modelo e a reexecução em uma amostra com 383.266 (trezentos e oitenta e três mil e duzentos e sessenta e seis) pacientes. Conclui-se que o perfil com maior risco de morte tem: idade de 80 (oitenta) anos ou mais (β^1 : 2.9888), já apresenta doenças

preexistentes (β^1 : 0.5299), reside na região nordeste (β^1 : 0.4171), é de cor preta (β^1 : 0.3543) e homem (β^1 : 0.2465), com probabilidade de óbito de 80%.

Já o perfil com menor risco de morte no Brasil: reside na região sul (β^1 : -0.1689), tem idade de 0 (zero) a 14 (quatorze) anos, não tem doenças preexistentes, é de cor branca ou amarela e do sexo feminino, com probabilidade de óbito por covid-19 de 3,5%. Abaixo segue o trecho de código responsável pela segunda execução do modelo.

```
modeloRegressaoLogistica = glm(formula = IN_OBITO_COVID ~ CS_SEXO +
FAIXA_ETARIA + CS_RACA + IN_FATOR_RISC + REGIAO,
data = dadosRegressaoLogistica, family = binomial(link = "logit"))
modeloRegressaoLogistica.table <- xtable(modeloRegressaoLogistica)
print(modeloRegressaoLogistica.table, type = "LaTeX")</pre>
```

Os valores de β^0 e β^1 resultado da reexecução do modelo ajustado podem ser verificados na Tabela: 6}.

	β^1	Std. Error	z value	$\Pr(> z)$
β^0	-3.1459	0.0488	-64.53	0.0000
Homem	0.2390	0.0071	33.48	0.0000
15 a 19 anos	0.4834	0.0809	5.98	0.0000
20 a 24 anos	0.4472	0.0653	6.85	0.0000
25 a 29 anos	0.4230	0.0580	7.30	0.0000
30 a 34 anos	0.5348	0.0530	10.10	0.0000
35 a 39 anos	0.6651	0.0502	13.24	0.0000
40 a 44 anos	0.8637	0.0490	17.62	0.0000
45 a 49 anos	1.0557	0.0483	21.85	0.0000
50 a 54 anos	1.2528	0.0477	26.26	0.0000
55 a 59 anos	1.5069	0.0473	31.89	0.0000
60 a 64 anos	1.8243	0.0470	38.81	0.0000
65 a 69 anos	2.0904	0.0469	44.58	0.0000
70 a 74 anos	2.3199	0.0469	49.45	0.0000
75 a 79 anos	2.5238	0.0471	53.59	0.0000
80 anos ou mais	2.9126	0.0466	62.50	0.0000
Indígina	0.3382	0.0572	5.91	0.0000
Parda	0.1413	0.0086	16.48	0.0000
Preta	0.3310	0.0149	22.21	0.0000
Fator de Risco	0.5170	0.0082	62.96	0.0000
Nordeste	0.3165	0.0150	21.11	0.0000
Norte	0.3953	0.0173	22.86	0.0000
Sudeste	0.0910	0.0137	6.62	0.0000
Sul	-0.1241	0.0162	-7.67	0.0000

Tabela 6: Modelo de regressão logística otimizado

6. Machine learning

Neste capítulo, utiliza-se técnicas de machine learning para identificar outros atributos com impacto no risco de óbito dos pacientes, além dos atributos já descritos nas seções anteriores novos atributos serão incorporados aos modelos. Os algoritmos, também serão diversificados.

A eficiência dos atributos selecionados, bem como o algoritmo utilizado, será mensurada a partir da taxa de acerto do algoritmo.

Os dados utilizados nos treinamentos dos modelos, bem como os dados utilizados nos testes, serão extraídos a partir de uma amostra aleatória com 1000 (um mil) registros. Sendo 70% (setenta por cento) da amostra destinada para o treinamento e 30%(trinta por cento) destinada para os testes.

6.1 Árvore de Desisão de Classificação

Na primeira execução, o algorítimo utilizado será o rpart e os atributos serão os mesmos utilizados nas seção de inferência estatística. Com essa configuração a taxa de acerto do modelo foi 69% (sessenta e nove por cento).

```
arvoreClassificacao = rpart(formula = CS_EVOLUCAO ~ CS_SEXO +
FAIXA_ETARIA + CS_RACA + IN_FATOR_RISC + REGIAO,
data = dadosMachineLearningObito, method = "class")

teste = predict(arvoreClassificacao, newdata = dadosTeste)
previsao=cbind(teste, dadosTeste)
previsao["PREVISAO"]=ifelse(previsao$CURA>.5,"CURA", "OBITO")

confusao=table(previsao$CS_EVOLUCAO, previsao$PREVISAO)
taxaAcerto = (confusao[1]+confusao[4])/sum(confusao)
taxaAcerto
## [1] 0.6418863
```

6.2 Arvore de Decição e Seleção de Atributos

Com método randomForest e mantendo praticamente os mesmo atributos da execução anterior, com exceção do atributo REGIAO, substituído pelo atributo SG_UF a taxa de acerto referente ao risco de morte do paciente, apresenta uma pequena melhora. A após a mudança, a taxa de acertou passou para 70% (setenta por cento).

```
selecaoAtributos = randomForest(CS_EVOLUCAO ~ CS_SEXO +
FAIXA_ETARIA + CS_RACA + IN_FATOR_RISC + SG_UF, data = dadosTreino)

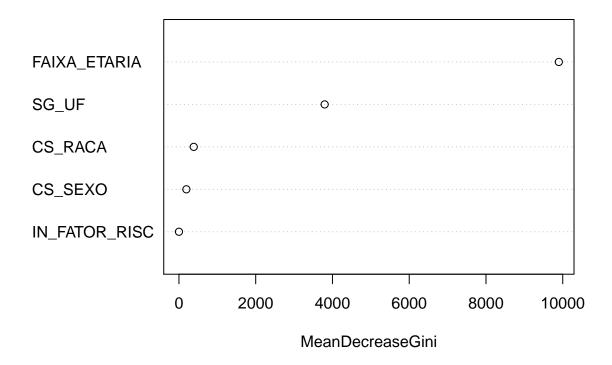
teste = predict(selecaoAtributos, dadosTeste)
previsao=cbind(teste , dadosTeste)
previsao["PREVISAO"]=previsao$teste
```

```
confusao=table(previsao$CS_EVOLUCAO, previsao$PREVISAO)
taxaAcerto = (confusao[1]+confusao[4])/sum(confusao)
taxaAcerto
## [1] 0.6605315
```

O gráfico abaixo apresenta os atributos mais significativos na classificação de risco de morte do paciente. A FAIXA_ETARIA do paciente é o atributo com maior peso na classificação do registro em relação ao risco de morte. Nas próximas execuções detalharemos mais os atributos FAIXA_ETARIA e SG_UF.

```
varImpPlot(selecaoAtributos, main="Atributos mais significativos")
```

Atributos mais significativos



6.3 Árvore de Decisão de Classificação otimizado

Utilizando novamente a função r
part agora com atributo NU_IDADE e MUNICIPIO, a taxa de acerto passou a ser de
 71% (setenta e um por cento)

```
## [1] 0.6782066
```

Quando adicionado o hospital de atendimento do paciente como atributo do modelo, a taxa de acerto passa a ser de 74% (setenta e quatro por cento).

```
arvoreClassificacao = rpart(formula = CS_EVOLUCAO ~ NU_IDADE + MUNICIPIO + HOSPITAL,
                            data = dadosMachineLearningObito, method = "class")
teste = predict(arvoreClassificacao, newdata = dadosTeste)
previsao=cbind(teste, dadosTeste)
previsao["PREVISAO"]=ifelse(previsao$CURA>.5,"CURA", "OBITO")
confusao=table(previsao$CS_EVOLUCAO, previsao$PREVISAO)
taxaAcerto = (confusao[1]+confusao[4])/sum(confusao)
taxaAcerto
## [1] 0.7006119
```

6.4 Naive Bayse

Com os mesmo atributos da seção anterior e o método naiveBayes do pacote e1071 a taxa de acerto foi menor, 71% (setenta e um por cento)

```
modeloNaiveBayes = naiveBayes(formula = CS_EVOLUCAO ~ NU_IDADE + MUNICIPIO + HOSPITAL,
data = dadosTreino)
teste = predict(modeloNaiveBayes, dadosTeste)
previsao=cbind(teste , dadosTeste)
previsao["PREVISAO"]=previsao$teste
confusao=table(previsao$CS_EVOLUCAO, previsao$PREVISAO)
taxaAcerto = (confusao[1]+confusao[4])/sum(confusao)
taxaAcerto
```

Referências Bibliográficas

Referências

- [1] Gallagher, James. Coronavírus é 'tão mortal quanto ebola' em casos de internação, diz estudo britânico.DATA GEEKS, 29 abr. 2020. Disponível em: https://www.bbc.com/portuguese/geral-52481818 (Acessado em: 14 jan. 2021)
- [2] GOMES, Pedro César Tebaldi. *Classificação com Naive Bayes*. DATA GEEKS, 22 fev. 2019. Disponível em: https://www.datageeks.com.br/naive-bayes/ (Acessado em: 14 jan. 2021)
- [3] Hosokawa, Eric Ossamu. Técnica de Árvore de Decisão em Mineração de Dados. 2011. Trabalho de Conclusão de Curso (Tecnólogo em Processamento de Dados) Faculdade de Tecnologia de São Paulo, São Paulo, 2011.
- [4] JUNIOR, Gilson Medeiros de Oliveira. Máquina de Vetores Suporte: estudo e análise de parâmetros para otimização de resultado. 2010. Trabalho de Conclusão de Curso (Bacharelado em Ciência da Computação) Universidade Federal de Pernambuco, Recife, 2010.
- [5] MEHTA, R. Big Data Analytics with Java. Birmingham: Packt Publishing Ltd, 2017.
- [6] Portal OpenDataSUS, SRAG 2021 Banco de Dados de Síndrome Respiratória. OpenDataSUS, 10 jan. 2021. Disponível em: https://opendatasus.saude.gov. br/dataset/bd-srag-2021
- [7] SANTOS, Roberto Moreira. A importância do uso de ferramentas de analítica preditiva gratuitas para as empresas. 2017. Trabalho de Conclusão de Curso (Bacharelado em Sistemas de Informação) Universidade Federal de Pernambuco, Recife, 2017.

Apêndice A - Taxa de Mortalidade Estados e Capitais

	UF	População	Mortalidade	Capital	População	Mortalidade
1	RJ	17.366.189	1.470	Rio de Janeiro	6.747.815	2.556
2	DF	3.055.149	1.439	Brasília	3.055.149	1.439
3	AM	4.2077.14	1.254	Manaus	2.219.580	1.774
4	CE	9.187.103	1.119	Fortaleza	2.686.612	2.126
5	SE	2.318.822	1.110	Aracaju	664.908	2.472
6	SP	46.289.333	1.020	São Paulo	12.325.232	1.436
7	PE	9.616.621	997	Recife	1.653.461	3.313
8	RR	631.181	969	Boa Vista	419.652	1.458
9	RO	1.796.460	927	Porto Velho	539.354	1.902
10	GO	7.113.540	924	Goiânia	1.536.097	1.764
11	PB	4.039.277	906	João Pessoa	817.511	1.913
12	ES	4.064.052	879	Vitória	365.855	1.697
13	MS	2.809.394	849	Campo Grande	906.092	1.498
14	PA	8.690.745	839	Belém	1.499.641	2175
15	RS	11.422.973	788	Porto Alegre	1.488.252	1.820
16	AP	861.773	770	Macapá	512.902	1.015
17	AL	3.351.543	751	Maceió	1.025.360	1.566
18	ТО	1.590.248	728	Palmas	306.296	1.227
19	PΙ	3.281.480	723	Teresina	868.075	1.999
20	SC	7.252.502	706	Florianópolis	508.826	972
21	PR	11.516.840	666	Curitiba	1.948.626	1.508
22	RN	3.534.165	655	Natal	890.480	1.593
23	AC	894.470	655	Rio Branco	413.418	1.306
24	MG	21.292.666	565	Belo Horizonte	2.521.564	1.009
25	МТ	3.526.220	560	Cuiabá	618.124	1.389
26	BA	14.930.634	557	Salvador	2.886.698	1.426
27	MA	7.s114.598	467	São Luís	1.108.975	1.264

Tabela 7: Taxa Mortalidade Estados e Capitais

Anexo A - Ficha de Notificação



N

SIVEP Gripe - SISTEMA DE INFORMAÇÃO DE VIGILÂNCIA EPIDEMIOLÓGICA DA GRIPE FICHA DE REGISTRO INDIVIDUAL - CASOS DE SÍNDROME RESPIRATÓRIA AGUDA GRAVE HOSPITALIZADO- 27/07/2020

CASO DE SÍNDROME RESPIRATÓRIA AGUDA GRAVE (SRAG-HOSPITALIZADO): Indivíduo com *SG que apresente: dispneia/desconforto respiratório OU pressão persistente no tórax OU saturação de O2 menor que 95% em ar ambiente OU coloração azulada dos lábios ou rosto. (*SG: Indivíduo com quadro respiratório agudo, caracterizado por pelo menos dois (2) dos seguintes sinais e sintomas: febre (mesmo que referida), calafrios, dor de garganta, dor de cabeça, tosse, coriza, distúrbios olfativos Para efeito de notificação no Sivep-Gripe, devem ser considerados os casos de SRAG hospitalizados ou os óbitos por SRAG independente de hospitalização. Data do preenchimento da ficha de notificação: Data de 1ºs sintomas Código (IBGE): 3 Município: Unidade de Saúde: Código (CNES): CPF do cidadão: Nome: Sexo: 1-Masc. 2-Fem. 9-Ign **Jados do Paciente** 9 Data de nascimento: 10 (Ou) Idade: 11 Gestante: |_ 1-1º Trimestre 2-2º Trimestre 3-3º 1-Dia 2-Mês 3-Ano Trimestre Raça/Cor: | 1-Branca 2-Preta 3-Amarela 4-Parda 5-Indígena 9-Ignorado 4-Idade Gestacional Ignorada Se indígena, qual etnia? 6-Não se aplica 9-Ignorado 14 Escolaridade: | 0-Sem escolaridade/Analfabeto 1-Fundamental 1º cido (1º a 5º série) 2- Fundamental 2º cido (6º a 9º série) 3-Médio (1º ao 3º ano) 5-Não se aplica 9-Ignorado 15 Ocupação: 16 Nome da mãe: CEP: 17 Dados de residência 19 UF: Município: Código (IBGE): 20 Bairro: Logradouro (Rua, Avenida, etc.): 22 Nº: 23 Complemento (apto, casa, etc...): 24 (DDD) Telefone: 26 País: (se residente fora do Brasil) 1-Urbana 2-Rural 3-Periurbana 9-Ignorado 27 Paciente tem histórico de viagem internacional até 14 dias antes do início dos sintomas? | _ | 1-sim 2-Não 9-Ign 28 Se sim: Qual país? 29 Em qual local? 31 Data do retorno: 30 Data da viagem: 32 É caso proveniente de surto de SG que evoluiu para SRAG? 1-Sim 2-Não 9-Ignorado 33 Trata-se de caso nosocomial (infecção adquirida no hospital)? 1-Sim 2-Não 9-ignorado Paciente trabalha ou tem contato direto com aves, suínos, ou outro animal? | 1-Sim 2-Não _|3- Outro, qual_ 9-ignorado Dados Clínicos e Epidemiológicos 35 Sinais e Sintomas: 1-Sim 2-Não 9-ignorado |__| Febre |__ | Tosse |__ | Dor de Garganta |__ | Dispneia _| Desconforto Respiratório |__| Saturação O2<95% |__| Diarreia |__| Vômito |__|Dor abdominal |__| Fadiga |__| Perda do paladar |__| Outros 36 Possui fatores de risco/comorbidades? | 1-Sim 2-Não 9-Ignorado Se sim, qual(is)? (MarcarX) | Puérpera (até 45 dias do parto) | | Doença Cardiovascular Crônica | | Doença Hematológica Crônica Síndrome de Down |__| Doença Hepática Crônica Asma Diabetes mellitus |__| Doença Neurológica Crônica Outra Pneumopatia Crônica |__| Imunodeficiência/Imunodepressão |__| Doença Renal Crônica Obesidade, IMC |__ 37 Recebeu vacina contra Gripe na última campanha? 38 Data da vacinação: _ 1-Sim 2-Não 9-Ignorado Se < 6 meses: a mãe recebeu a vacina? ___ 1-Sim 2-Não 9-Ignorado Se sim, data: a mãe amamenta a criança? |___| 1-Sim 2-Não 9-Ignorado Se >= 6 meses e <= 8 anos: Data da dose única 1/1: (dose única para crianças vacinadas em campanhas de anos anteriores) Data da 1ª dose: (1º dose para crianças vacinadas pela prime ira vez) Data da 2ª dose: (2ª dose para crianças vacinadas pela primeira vez

	39	Usou antiviral para gripe	e? _	40					mivir	41	Data iníci	o do tratamento
	42	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	I	2-Za	namivir 3-Out	_				44	UF de int	
	42	Houve internação? 1-Sim 2-Não 9-Ignorado	l	43	Data da ir I	lerna 	çao por	SKAG.	-	44	j or de iiit	erriação.
2	45	Município de internação	D:	l		_!			Código (I	BGE):	<u>-'</u> 	1 1
hen	46	Unidade de Saúde de in		:					Código (<u></u>
Dados de Atendimento	47	Internado em UTI?		48	Data da e	ntra	da na U	TI:	4	49	Data da s	aída da UTI:
vten		1-Sim 2-Não 9-Ignorado		51		_ _						_
Je ⁄	50	Uso de suporte ventilatório:			Raio X de			hinin 2	Canadidae*	_	52 Data	do Raio X:
0S (1-Sim, invasivo 2-Sim, não			4-Misto 5	-Outro	:					ll
Dad	F2	3-Não 9-Ignorad			6-Não realiz			-Ignorad	0			
	53	Aspecto Tomografia 3- Atípico COVID-19 4-I	1-11p1co (Negativo par			termin	ado COVII	D-19	54	1	Data da to	mografia:
		5-Outro			i o realizado		orado				_	
	55	Coletou amostra 1-Sim 2-Não 9-Ignorado	56 Dat	ta da I	coleta:	57					creção de Naso post-mortem	o-orofaringe
				_ _	!		4-Outra,				•	9-Ignorado
	58	NO De auticiação do CAL.				59	Tipod	lo test	e para pe	esqui	sa de antíge	enos virais :
		Nº Requisição do GAL: _				39		1- Imun	ofluorescên	cia (IF)	2 - Teste rápido	o antigênico
	60	Data do resultado da pe	squisa de	antíg	genos:	61						positivo 2-Negativo
							3- Inco	nclusivo	4-Não realiz	zado 5		sultado 9-Ignorado
	62	Laboratório que realizo	u o Teste a	antig	ënico:						Código (C	CNES):
	63	Agente Etiológico - Test	e antigên	ico.	Positivo	nara	Influen	72? l	I 1 sim :	O Não C	_	.
	03		_					-				n 2 Não O Imporado
		Se sim, qual influenza? 1-Influenza A 2-Influenza B Positivo para outros vírus? 1-Sim 2-Não 9-Ignorado Se outros vírus respiratórios qual(is)? (marcar X) SARS-CoV-2 Vírus Sincicial Respiratório Para influenza										
		Se outros vírus respiratórios qual(is)? (marcar X) SARS-COV-2 Vírus Sincicial Respiratório Parainfluenza1 Parainfluenza2 Parainfluenza3 Adenovírus Outro vírus respiratório, especifique:										
	64	64 Resultado da RT- PCR/outro método por 65 Data do resultado RT-PCR/outro método por Biologia										
S		Biologia Molecular: Molecular:										
ıriai		1-Detectável 2-Não Detectável 3-Inconclusivo 4-Não realizado 5-Aguardando resultado 9-Ignorado										
ratc	66	66 Agente Etiológico - RT-PCR/outro método por Biologia Molecular:										
Dados Laboratoriais	Pos	ositivo para Influenza? 1-Sim 2-Não 9-Ignorado Se sim, qual influenza? 1- Influenza A 2- Influenza B										
os Li	Infl	uenza A, qual subtipo?	1-Infl	uenza	A(H1N1)pdm(9 2	-Influenz	a A/H3N2	2 3-Influ	enza A	ñão subtipado	
adc			4-Infl	luenza	A não subtipá	vel 5	-Inconclu	sivo	6-Outr	o, espe	cifique:	
	Infl	uenza B, qual linhagem?	1-Vict	toria 2	2-Yamagatha	3-Não	realiza do	4-Inco	ndusivo 5-0	Dutro, e	specifique:	
		itivo para outros vírus?										S)? (marcar X)
		SARS-CoV-2 Vírus Sincicial F Adenovírus Metapneumov										luenza 4
		Laboratório que realizo								peeriiqe	Código (CNEC).
	07	Laboratorio que realizot	ani-reny	outi	o metodo	JUI B	ologia	Molec	uiai .		Louigo	CNES).
	68	Tipo de amostra sorológ	ica para S	SARS-	-Cov-2:	1-9	iangue/pl	asma/so	iro	69	Data da	coleta:
		2-Outra, qual?				9-Igno		,				_l
	70	Tipo de Sorologia para S	ARS-Cov-	-2:	1-Teste r	ápido	2-Elisa 3-	Quimiluı	mi ne scê ncia	71	Data d	lo resultado:
		4- Outro, qual? Resultado do Teste Soro	lógico na	ra SA	RS-CoV-2		IaG I	ligM l	ΠαΛ			_l
		1-Positivo 2-Negativo 3- Inconc							I'gA			
		Classificação final do cas						73	Critério	de E	ncerramen	to:
ão	72	1-SRAG por influenza 2- 3-SRAG por outro agente etiológ		tro vír	us respiratório	1			1-Labora 3-Clínico		2- Clínico E 4- Clínico-l	pidemiológico magem
clus		4-SRAG não especificado 5	-SRAG por Co									<u> </u>
72 1-SRAG por influenza 2-SRAG por outro virus respiratorio 1-Laboratorial 2-Clínico 4-Clínico 4-Clíni							rramento:					
		9-Ignorado	1 UJU J		óbito:				_	_		
	77	Número D.O: _	_ _	_ _	<u> _ - _</u>							
78	OBS	SERVAÇÕES:										
79	Pro	fissional de Saúde Respoi	nsável:						80 Re	gistro	Conselho/	'Matrícula:
										 _	\perp	

Anexo B - Dicionário de dados

MINISTÉRIO DA SAÚDE SECRETARIA DE VIGILÂNCIA EM SAÚDE

SIVEP Gripe SISTEMA DE INFORMAÇÃO DE VIGILÂNCIA EPIDEMIOLÓGICA DA GRIPE

Dicionário de Dados

FICHA DE REGISTRO INDIVIDUAL — CASOS DE SÍNDROME RESPIRATÓRIA AGUDA GRAVE HOSPITALIZADOS

Este documento tem como finalidade descrever as variáveis exportadas para o banco de dados em DBF.

CAMPO ESSENCIAL é aquele que, apesar de não ser obrigatório, registra dado necessário à investigação do caso ou ao cálculo de indicador epidemiológico CAMPO OBRIGATÓRIO é aquele cuja ausência de dado impossibilita a inclusão do registro no sistema. ou operacional.

CAMPO INTERNO é aquele que apesar de não constar na ficha e não aparecer no display da tela, é preenchido automaticamente pelo sistema. CAMPO OPCIONAL é aquele que só deve ser preenchido caso seja necessário, aparece no display da tela e consta no banco de dados.

Nome do campo	Tipo	Categoria	Descrição	Características	DBF
ōN	Varchar2(12)		Número do registro Campo Interno	Campo Interno	NU_NOTIFIC
				Nú me ro s equencial gerado auto maticamen te pelo sistema.	
				Util izar o padrão: 320120000123	
				Dígito 1: caracteriza o tipo da ficha (1=SG, 2=SRAG-UTI e 3-SRAG Hospitalizado).	
				Dígitos 2 a 12: número sequencial gerado automaticamente pelo sistema.	
1-Data do preenchimento da ficha de	Date		Data de	Campo Obrigatório	DT_NOTIFIC
notii kaçao	UU/ WIW/ AAAA		preenchmentoda ficha de notificação.	Da ta deve s er <= a data da digitação.	
Semana Epidemiológica do preenchimento da ficha de	Varchar2(6)		Semana Epi demiológica do	Campo Interno	SEM_NOT
notificação			preenchimento da ficha de	preenchimento da (SS) (SS) (SS)	

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Rev isado em: 27/07/2020. Página 1

			:+: :-::		
2-Data de 1ºs sintomas	Date		Data de 1º	Campo Obrigatório	DT_SIN_PRI
	DD/MM/AAAA		si ntomas do caso.	Da ta deve ser <= a data da digitação e data do preenchimento da ficha de noti ficação	
Semana Epidemiológica dos Primeiros	Varchar2(6)		Semana	Campo Interno	SEM_PRI
Sintomas			Epi demiologica do início dos sintomas.	Cal culado a partir da data dos Primeiros Sintomas. (SS)	
3-UF	Varchar2(2)	Tabelacom códigoe siglas das UF padronizados pelo	Unidade Federativa onde está	Campo Obrigatório	SG_UF_NOT
		IBGE.	localizada a Unidade Sentinela	Se usuário que está digitando a ficha for de nível: <u>Uni dade Sentinela</u> - o campo é preenchido automaticamente pelo	
			que realizoua noti ficação.	sistema com a UF, município e unidade onde está cadastrado o usuário. Municipal—o campo é preenchido automaticamente pelo sistema com a	
				UF e município onde está cadastrado o usuário.	
				 Estadual – o ca mpo é preenchido au tomaticamente pelo sistema com a UF do usuário. 	
				 <u>Federal</u> - abre tabela com todas as UF que possuamunidades sentinelas ca da stradas no sistema. 	
4-Município	Varchar2 (6)	ela com códig	Município onde	Campo Obrigatório	ID_MUNICIP OU
Codigo (IBGE)		dos Muniápios padronizados pelo IBGE.	Munidpios está localizada a o IBGE. Unidade Sentinela que realizoua	Preenchendo o nome do município de notificação, o có digo é preenchido a uto maticamente, e vice-versa;	CO_MUN_NOT
			noti ficação.	Se usuário que está digitando a ficha for de nível: Uni dade Sentinela – o ca mpo é preenchido auto maticamen te pelo	
				s istema com o Município onde está localizada a unidade de notificação.	
				Municipal – o campo é preenchido automaticamente pelo sistema com o	
				intrincipio de usuario. Estadualou Federal – a bre tabela com to dos os municípios da UF	
				s e lecio nada no campo 3 que possuam unidades sentinelas ca dastradas	
				no sistema.	
Regional de Saúde de Notificação	Varchar2 (6)	Tabela com código e nomes Regional de Saúde	Regional de Saúde	Campo Interno	ID_REGIONA OU
		das negionais de sadde dos municípios de notificação padronizados pelo IBGE.		Pre enchendo o nome da regional de saú de de notificação, o código é pre enchido automaticamente, e vice-versa;	
			a notificação.	Se usuário que está digitando a ficha for de nível:	

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 2

	ID_UNIDADE OU CO_UNI_NOT	NU_CPF	NM_PACIENT	cs_sexo	DT_NASC	NU_IDADE_N
 Unidade Sentinela – o campo é preenchido automaticamen te pelo sistema com a Regional do Município onde está localizada a unidade de notificação. Municipal – o campo é preenchido automaticamente pelo sistema com a regional do município do usuário. 	Campo Obrigatório Preenchendo o nome da unidade, o código é preenchido a utomaticamente, e vice-versa; Se usuário que está digitando a ficha for de nível: Unidade Sentinela - o campo é preenchido a utomaticamente pelo sistema. Municipal — a bre tabela a penas comas unidades sentinelas do município. Estadualou Federal — a bre tabela com as unidades sentinelas do município.	Campo Essencial Quando preenchido o número do CPF o sistema deverá preenchero Nome, Sexo, Da ta de Nascimento, Idade, Raga/Cor e o Nome da mãe do paciente.	Campo Obrigatório	Campo Obrigatório	Campo Essencial Da ta deve s er <= a data dos primeiros sintomas.	Idade informada Campo Obrigatório pelo paciente quando não se sabe Se digitado a data de nasdmento, a i dade é calculada e preenchida a data de nascimento. Na falta desse dado Idade deve ser <= 150.
	Unidade Sentinela que realizouo atendimento, col eta de amostra e registro do caso.	Número do Cadastrode Pessoa Física (CPF) do paciente notificado	Nome completo do paciente (sem abreviações)	Sexo do paciente.	Da ta de nascimento do paciente.	Idade informada pel o paciente quando não se sabe a data de na scimento. Na falta desse dado é registrada a idade
	Tabela com códigos CNES e nomes das Unidades Sentinelas cadastradas no sistema.			1-Mas culino 2-Fe minino 9-Ignorado		
	Varchar2(7)	Varchar2(15)	Varchar2(70)	Varchar2 (1)	Da te DD/MM/AAAA	Varchar2(3)
	5-Unidade de Saúde Código (CNES)	6-CPF do paciente	7-Nome	8-5еко	9-Data de nascimento	10-(ou) Idade

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 3

			aparente.		
(ou) Tipo/Idade	Varchar2(1)	1-Dia 2-Mês		Campo Obrigatório	TP_IDADE
		2-Mes 3-Ano		Se digitado a data de nascimento, o campo Idade/Tipo é calculado e pre en chido automaticamente pelo sistema: considerando o i ntervalo entre a data de nascimento e a <u>data dos primeiros sintomas</u> .	
				Se a difere nça for de 0 a 30 dias, o sistema grava em Idade = ($n^{\rm e}$ dias) e em Tipo = 1-Dia. Por exemplo: se Data de nascimento = 05/12/2012 e Data dos 14s s intomas = 11/12/2012, então Idade = 6 e Tipo = 1-Dia.	
				Se a diferença for de 1 a 11 meses, o sistema grava e m I dade = ($^{\rm 10}$ meses) e em Tipo = 2-Mês. Por exemplo: se Data de nascimento = 05/10/2012 e Data dos 1 $^{\rm 19}$ s sintomas = 11/12/2012, e ntão I dade = 2 e Ti po = 2-Mês.	
				Se a diferença for maior ou igual a 12 meses, o sistema grava em Idade = (n^2 anos) e em Tipo = 3-Ano. Por exemplo: se Data de nascimento = 05/10/2011 e Data dos 1 $^{\rm 9}$ s sintomas = 11/12/2012, então Idade = 1 e Tipo = 3-Ano.	
11-Gestante	Varchar2(1)	1-1º Tri mestre	Idade gestacional	Campo Obrigatório	CS_GESTANT
		3-3º Tri mestre 4-Ida de Gestacional		Se se ledonado ca tegoria 2-feminino no ca mpo Sexo.	
		lgnorada 5-Não 6-Não ce anlica		Se se ledonado sexo igua la <u>Masculino</u> ou a <u>idade for menorou igual a 9 anos</u> o campo é preenchido automaticamente com 6-Não se a plica.	
		9-Ignorado		Se se ledonado sexo igual a <u>Feminino</u> e idade for maior que 9 anos, o campo não pode ser preenchido com 6-Não se aplica.	
12-Raça/Cor	Varchar2(2)	1-Branca 2-Preta 3-Amarela 4-Parda 5-Indígena 9-Ignorado	Cor ou raça declarada pelo paciente: Branca; Preta; Amarela; Parda (pessoa que se declarou mulata, cabocla, cafuza, mameluca ou mestiça de preto com pessoa de outra cor ou raça); e, Indígena.	Campo Obrigatório	CS_RACA
13-Se indígena, qual etnia?	Varchar2(4)	Ta be la do SIASI com código e nomes das etnias indígenas.	Nome e código da etni a do paciente,	Campo Essencial	CS_ETINIA

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Rev isado em: 27/07/2020. Página 4

	dade cS_ESCOL_N	PAC_COCBO ou PAC_DSCBO	NM_MAE_PAC	NU_CEP	sg_UF	ID_RG_RESI OU CO_RG_RESI	ID_MN_RESIOU CO_MUN_RES
Habilitados e campo	Campo Essencial Campo Essencial Preenchido a utomaticamente com a categoria "não se a plica" quando idade for menor que 7 anos Quando idade for maior que 7 anos, o campo não pode ser preenchido com "não se aplica".	Gampo Essencial	Campo Essencial	Campo Essencial Validado a partir da tabela de CEP dos Correios.	Campo Obrigatório Se campo 25-País for Brasil. Se preenchido o campo ŒP, a UF é preenchida automaticamente pelo sistema e desabilitada para edição.	Campo Interno Preenchendo o nome da regional de saúde de residência, o código é preenchido automaticamente, e vice-versa;	Campo Obrigatório Se campo 25-País for Brasil. Se preenchido o campo CEP, o Município e seu respectivo código IBGE são preenchidos automaticamente pelo sistema e desabilitados para edicão.
quando indígena.	Nível de escolaridade do paciente. Para os níveis fundamental e médio deve ser cons iderada a última sérieou ano concluído.	Ocupação profissional do paciente	Nome completo da mãe do paciente (s em abreviações).	CEP de res idência do paciente.	Un idade Federativa de residência do paciente.	Regional de Saúde onde está localizado o Município de residência do paciente.	Município de res idência do paciente.
	0-Se m escolaridade/ Anal fabeto 1-Fundamental 1º ciclo (1ª a 5ª s érie) 2-Fundamental 2º cido (@ a 9ª s érie) 3- Médio (1º a o 3º a no) 4-Superior 5-Não se aplica 9-Ignorado	Ta be la com có digo da Ocupação da Classificação Bra sileira de Ocupações (CBO).			Tabela com código e siglas Unidade Federativa das UF padronizados pelo de residência do IBGE.	Tabela com código e nomes Regional de Saúde das Regionals de Saúde dos onde está municípios de residênda localizado o padronizados pelo IBGE. Município de residência do paciente.	Ta be la com có digo e nome dos Municípios padronizados pelo IBGE.
	Varcha r2(1)	Varchar2(6)	Varchar2(70)	Varchar2(8)	Varchar2(2)	Varchar2 (6)	Varchar2(6)
	14-Escolaridade	15- Ocupação	16-Nome da mãe	17-ŒP	18-UF	Regional de Saúde de Residência Código (IBGE)	19-Município Código (IBGE)

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 5

				Se o CEP não for pre enchido, o campo é habilitado depois de s elecionada uma UF no campo 17. Nesse caso, o sistema abre ta bela com os municípios da UF.	
				Preenchendo o nome do município, o código é preenchido a utomaticamente, ou vice - versa.	
20-Bairro	Varchar2(72)	Ta bela com có digo e nome dos Bairros padronizados pelos Correios.	Bairro de residênda do paciente.	Campo Essencial Se preenchido o campo CEP, o Bairro é preenchido automaticamente pelo sistema.	NM_BAIRRO
21-Logradouro (Rua, Avenida, etc.)	Varchar2(50)	Ta be la com có digo e nome dos logradouros padronizados pelos Correios.	Logradouro (rua, avenida, quadra, tra vessa, etc.) do endereço de res idência do paciente.	Campo Essencial Se preenchido o campo CEP, o logradouro é preenchido automaticamente pelosistema.	NM_LOGRADO
22-Nº	Varchar2(8)		Nº do logradouro (nº da casa ou do edifício).	Campo Essencial	NU_NUMERO
23-Complemento (apto, casa, etc.)	Varchar2(15)		Complemento do logradouro (bloco, apto, casa, etc.).	Campo Essencial	им_сомрцем
24-(DDD) Telefone	Varchar2(4) Varchar2(10)		Código DDD e número de telefone para contato do paciente.	Campo Essencial	NU_DDD_TEL OU NU_TELEFON
25-Zona	Varchar2(1)	1-Urbana 2-Rural 3-Periurbana 9-Ignorado	Zona geográfica do endereço de res idência do paciente.	Campo Essencial	CS_ZONA
26-País (se residente fora do Brasil)	Varchar2(3)	Tabela com código e nome dos Países.	País de residência do paciente.	Campo Obrigatório Se preenchido CEP, ou for s elecionada uma UF, o campo País é preenchido automaticamente pelo sistema e desabilitado para edição.	ID_PAIS OU CO_PAIS
				Se se lecionado País dife rente de Brasil, os campos 17 a 23 são desabilitados.	
27- Paciente tem histórico de viagem internacional até 14 dias antes do	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não		Campo Obrigatório	ніѕто_убм

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 6

28- Se sim: Qual país? 19- Em qual local? 29- Em qual local? 30- Data da viagem Date Date Date DD/MM/AAAA 31- Data de retorno Date DD/MM/AAAA S3- É caso proveniente de surto de SG Varchar2 (1) 1-Sim	n código e nome	realizada a viagem Local (cidade, estado, província e outros) onde foi realizada a viagem Data emque foi realizada a viagem	Campo Obrigatório Ha bilitado se campo 27- Pacien te tem histórico de viagem, selecionado categoria 1-Sim em Paciente tem histórico de viagem internacional a té 14 dias antes do início dos sintomas? Campo Essencial	PAIS_VGM OU CO_PS_VGM
Varchar2(30) Date DD/MM/AAAA Date DD/MM/AAAA			la bilitado se campo 27- Paciente tem histórico de viagem , selecionado :ategoria 1-Sim em Paciente temhistórico de viagem internacional a té 14 Jias antes do início dos sintomas? 'ampo Essencial	
Varchar2(30) Da te DD/MIM/AAAA Da te DD/MIM/AAAA Varchar2(1)	7005 05 05		ampo Essencial	
Da te DD/MIM/AAAA Da te DD/MIM/AAAA Varchar2 (1)		-	Ha bilitado se selecionado categoria 1-Sim em campo 27- Paciente tem histórico de viaeem internacional a té 14 dias antes do início dos s intomas?	LO_PS_VGM
DD/MIN/AAAA DD/MIN/AAAA Varchar2 (1)	2 0 2		Campo Obrigatório	DT_VGM
Date DD/MM/AAAA	0	<u> </u>	Se preenchido campo 27-Paciente tem histórico de viagem internacional até 14 dias antes do início dos sintomas? (campo 26), deve ser informada a data de viagem	
Varchar2 (1)			Campo Obrigatório	DT_RT_VGM
Varchar2 (1)		magen an nounci	Se pre enchido campo 27- Paciente tem histórico de viagem internacional até 14 di as antes do início dos s intomas? (campo 26), deve s er informada a data de retorno	
que evoluiu para SRAG? 2-Não 9-Ignorado	rado	Caso é proveniente de surto de SG?	Campo Essencial	SURTO_SG
33-Trata-se de caso nosocomial (archar2 (1) 1-Sim (infecção adquirida no hospital)? 2-Não 9-Ignorado	rado	Caso de SRAG com infe cção adquirida o após internação.	Campo Essencial Quando o campo 33 for igual a 1, é permitido digitar data de início dos sin tomas posteriora data de internação.	NOSOCOMIAL
34- Paciente trabalha ou tem contato direto com aves, suínos, ou outro animal? 1-Sim direto com aves, suínos, ou outro permital?	rado	Caso com contato direto coma ves ou suínos.	Campo Essencial	AVE_SUINO
Paciente trabalha ou tem contato direto com aves, suínos/Outro animal (especificar) Varchar2(60)	1 6 32	Informaro animal que o paciente teve contatose selecionadoa opcão 3.	Campo Essencial Habilitadode campo 34- Contato com outro animal = 3 (Outro).	OUT_ANIM
35-Sinais e Sintomas/Febre Varchar2 (1) 1-Sim 2-Não 9-Ignorado	rado	Paciente apresentou febre?	Campo Essencial	FEBRE
35-Sinais e Sintomas/Tosse Varchar2 (1) 1-Sim 2-Não		Paciente apresentou tosse?	Campo Essencial	TOSSE

		9-Ignorado			
35-Sinais e Sintomas/Dor de Garganta	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente a presentou dor de garganta?	Campo Essencial	GARGANTA
35-Sinais e Sintomas/Dispneia	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente a presentou dis pneia?	Campo Essencial	DISPNEIA
35-Sinais e Sintomas/Desconforto Respiratório	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou des conforto res piratório?	Campo Essencial	DESC_RESP
35-Sinais e Sintomas/Saturação O ₂ < 95%	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paci ente a presentou saturação O2< 95%?	Campo Essencial	SATURACAO
35-Sinais e Sintomas/Diarreia	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou diarreia?	Campo Essencial	DIARREIA
35-Sinais e Sintomas/Vômito	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou vômito?	Campo Essencial	VOMITO
35-Sinais e Sintomas/Dor abdominal	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente a presentou dor a bdominal?	Campo Essencial	DOR_ABD
35-Sinais e Sintomas/Fadiga	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou fadiga?	Campo Essencial	FADIGA
35-Sinais e Sintomas/Perda do Olfato	Varchar2(1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paciente a presentou perda do ol fato?	Campo Essencial	PERD_OLFT
35-Sinais e Sintomas/Perda do Paladar	Varchar2(1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paciente a presentou perda do pa ladar?	Campo Essencial	PERD_PALA
35-Sinais e Sintomas/Outros	Varchar2(1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paciente a presentou outro(s) si ntoma(s)?	Campo Essencial	OUTRO_SIN
35-Sinais e Sintomas/Outros (Descrição)	Varchar2(30)		Lis tar ou tros sinais e s intomas	Campo Essencial	OUTRO_DES
				SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020.	1: 27/07/20

			apresentados pelo paciente.	Ha bilitado se selecionado categoria 1-Sim em Sinais e Sintomas/Outros.	
36-Fatores de risco	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paci ente a presenta algum fator de risco	Campo Essencial	FATOR_RISC
36-Fatores de risco/ Puérpera	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente é puérpera ou parturiente (mulher que pariu recen temente – até 45 dias do parto)?	Campo Essencial Ha bilitados e selecionado no campo 8- Sexo Feminino.	PUERPERA
36-Fatores de risco/ Doença Cardiovascular Crônica	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paciente possui Doença Cardiovascular Crônica?	Campo Essencial	CARDIOPATI
36-Fatores de risco/ Doença Hematológica Crônica	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente possui Doença Hematológica Crônica?	Campo Essencial	HEMATOLOGI
36-Fatores de risco/ Síndrome de Down	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui Síndrome de Down?	Campo Essencial	SIND_DOWN
36-Fatores de risco/ Doença Hepática Crônica	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui Do ença Hepática Crônica ?	Campo Essencial	нератіса
36-Fatores de risco/ Asma	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui Asma ?	Campo Essencial	ASMA
36-Fatores de risco/ Diabetes mellitus	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui Di abetes <i>mellitus?</i>	Campo Essencial	DIABETES
36-Fatores de risco/ Doença Neurológica Crônica	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui Do ença Ne urológica?	Campo Essencial	NEUROLOGIC
36-Fatores de risco/ Outra Pneumatopatia Crônica	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui outra pneumopatia crôni ca?	Gampo Essencial	PNEUMOPATI
36-Fatores de risco/ Imunodeficiência	Varchar2 (1)	1-Sim	Paci ente possui	Campo Essencial	IMUNODEPRE

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 9

ou Imunodepressão		2-Não 9-Ignorado	Imunodeficiência ou Imunodepressão (diminuição da função do sistema imunológico)?		
36-Fatores de risco/ Doença Renal Crônica	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Nã o 9-Ignorado	Paciente possui Doença Renal Crônica ?	Campo Essencial	RENAL
36-Fatores de risco/ Obesidade	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui obesidade?	Campo Essencial	OBESIDADE
36-Fatores de risco/ Obesidade (Descrição IMC)	Varchar2(3)		Valor do IMC (Índice de Massa Corporal) do paciente calculado pelo profissional de saúde.	Campo Essencial Ha bilitado se selecionado categoria 1-Sim em Fato res de risco/Obesidade.	OBES_IMC
36-Fatores de risco/ Outros	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui outro(s) fator(es) de risco?	Campo Essencial	OUT_MORBI
36-Fatores de risco/ Outros (Descrição)	Varchar2(30)		Listar outro(s) fator(es) de risco do paciente.	Campo Essencial Ha bilitado se selecionado categoria 1-Sim em Fato res de risco/Outros.	MORB_DESC
37-Recebeu vacina contra Gripe na última campanha?	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	Informarse o paciente foi vacinado contra gripe na última campanha, após verificar a documenta gão / caderneta. Caso o paciente não tenha a caderneta, direcionar a pergunta para ele ou responsável e preencher o campo com o código com o código	Campo Essencial	VACINA

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 10

			res posta.		
38-Data da vacinação	Date		Data da última dose	Campo Essencial	DT_UT_DOSE
	ASSAS (MINI / CO		gripe que o paciente tomou.	Ha bilitado s e campo 31-Re cebeu va cina contra Gripe for iguala 1.	
				Da ta deve ser <= a data da digitação (data atual).	
Se < 6 meses: a mãe recebeu a vacina?	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não	Se paciente < 6	Campo Essencial	MAE_VAC
		9-Ignorado	recebeu vacina?	Ha bilitar campo	
				Se a Idade do caso for < 6 meses.	
Sesim, data	Date		Se a mãe re cebeu	Campo Essencial	DT_VAC_MAE
				Ha bilitados e campo Se <6 mes es: a mãe re cebeu a vacina for igual a 1.	
				Da ta deve s er <= a data da digitação (data atual).	
Se < 6 meses: a mãe amamenta a	Varchar2 (1)	1-Sim	Se paciente < 6	Campo Essencial	M_AMAMENTA
criança?		2-Não 9-Ignorado	meses, a mãe amamentaa	Ha bilitar campo se	
			:	Se a Idade do caso for < 6 me ses.	
Se >= 6 meses e <= 8 anos: Data da			Se >= 6 me ses e <=	Campo Essencial	DT_DOSEUNI
dose única 1/1	DD/MM/AAAA		8 anos, data da dos e única para	Ha bilitar campo	
			cria nças vacinadas em campanhas de anos anteriores	Se a Idade do caso for >= 6 me ses e <= 8 an os	
Se >= 6 meses e <= 8 anos: Data da 1ª	Date		Se >= 6 meses e <=	Campo Essencial	DT_1_DOSE
D. 000			dos e para crianças	Ha bilitar campo	
			pri me ira vez	Se a Idade do caso for >= 6 me ses e <= 8 anos	
Se >= 6 meses e <= 8 anos: Data da 2ª	Date		Se >= 6 meses e <=	Campo Essencial	DT_2_DOSE
			dos e para crianças	Ha bilitar campo	
			pri me ira vez	Se a Idade do caso for >= 6 me ses e <= 8 anos	
39-Usou antiviral para gripe?	Varchar2 (1)	1-Si m	Fez uso de antiviral	Campo Essencial	ANTIVIRAL

SIVEP Gripe-Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 11

			2-Não 9-Ignorado	para tratamento da doença?		
40-Qual antiviral?		Varchar2 (1)	1- Ose Itamivir 2- Zanamivir 3- Outro	Qual antiviral utilizado?	Campo Essencial Ha bilitado se campo 39. Qual antiviral? for igual a 1.	TP_ANTIVIR
Qual antiviral /Outro, especifique	ecifique	Varchar2(30)		Se o antiviral uti lizado não foi Os eltamivir ou Zanamivir, informar qual antiviral foi uti lizado.	Campo Essencial Habilitadose campo 40- Qual antiviral? for igual a 3.	OUT_ANTIV
41-Data do início do tratamento	mento	Da te DD/MM/AAAA		Data emque foi iniciado o tra ta mento com o anti viral.	Campo Essencial Ha bilitados e campo 39. Usou antiviral para gripe? for igual a 1. Da ta deve ser <= a data da digitação (data atual).	DT_ANTIVIR
42-Houve internação?		Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	O paciente foi internado?	Campo Essencial Caso o campo não seja igual a 1 — Sim o sistema emitirá um aviso indicando que não atende a definição de caso.	ноѕрітаг
43-Datada internação por SRAG	r SRAG	Date DD/MM/AAAA		Da ta e m que o paciente foi hos pitalizado.	Campo Obrigatório Da ta deve ser maior ou igual a 2- Data de 1ºs sintomas e menor ou igual a data da digitação (atual).	DT_INTERNA
44.UF de internação		Varchar2(2)	Tabela com código e siglas das UF padronizados pelo IBGE.	Unidade Federativa de internação do paciente.	Campo Essencial Ha bilitados e campo 42-Houve internação? f or igual a 1	SG_UF_INTE
Regional de Saúde de Internação Código (IBGE)	·mação	Varchar2 (6)	Tabela com código e nomes Regional de Saúde das Regionals de Saúde dos onde está municípios de intemação localizado o padronizados pelo IBGE. Município de internação do paciente.		Campo Interno Pre enchendo o nome da regional de saú de de internação, o código é pre en chido automaticamente, e vice-versa.	ID_RG_INTE OU CO_RG_INTE
45-Município de Código(IBGE)	internação/	Varchar2(20)	Tabela com código e nomes dos Muniópios padronizados pelo IBGE.	Município onde está localizado a Unidade de Saúde onde o paciente internou.	Campo Essencial Habilitadose campo 42-Houve internação? f origual a 1	ID_MN_INTE OU CO_MU_INTE

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 12

		::			
46-Unidade de Saude de internação/ Código CNES	Varchar2(20)	Tabela com codigos CNES e Unidade Sentinela nomes das Unidades de que realizoua saúde. Saúde. paciente.	Unidade Sentinela que realizoua internação do paciente.	Campo Essencial Habilitadose campo 42-Houve internação? f or igual a 1	ID_UN_INTE OU CO_UN_INTE
47-Internado em UTI?	Varchar2(1)	1-Si m 2-Não 9-Ignorado	O paciente foi internado e m UTI ?	Campo Essencial	E
48-Data da entrada na UTI	Date DD/MM/AAAA		Data de e ntrada do paciente na	Campo Essencial	DT_ENTUTI
			unidade de Terapia intensiva (UTI).	Habilitadose campo 47-internado em UTI? Tor igual a 1. Da ta deve ser maiorou igual a 2-Data de 1ºs sintomas da SRAG e menorou igual a data da digitação (atual).	
49-Data da saída da UTI	Da te DD/MM/AAAA		Da ta e m que o paciente saiu da	Campo Essencial	DT_SAIDUTI
			Unidade de Terapia intensiva (UTI).	Unidade de Terapia Ha bilitado se campo 47-Internado em UTI? for igual a 1. intensiva (UTI). Da ta deva ser maior o ujonal a 48-Data da entrada na UTI e menor ou igual	
				bata deves sermano do iguara 40-bata da emitada. Na O Ne menor do igual. a data da digitação (atual).	
50-Uso de suporte ventilatório?	Varchar2(1)	1-Si m, invasivo 2-Si m, não invasivo 3- Não 9-Ignorado	O paciente fez uso de suporte venti latório?	Campo Essencial	SUPORT_VEN
51- Raio X de Tórax	Varchar2(1)	1-Normal 2-Infiltrado intersticial 3-Conso lidação 4-Mis to 5-Outro 6-Não realizado 9-Ignorado	Informarresultado de RaioX de Tórax.	Campo Essencial	RAIOX_RES
Raio X de Tórax/ Outro (especificar)	Varchar2(30)		Informaro resultado do RX de tóraxs e	Campo Essencial	RAIOX_OUT
			selecionadoa opção 5-Outro.	Ha bilitado de campo 51-Raio X de Tórax = 5 (Ou tro).	
52-Data do Raio X	Data DD/MM/AAAA		Se realizou RX de Tóray es pecificara	Campo Essencial	DT_RAIOX
			data do exame.	Ha bilitados e campo 51-Raio X de Tórax for igual a 1, 2, 3, 4 ou 5.	
53- Aspecto Tomografia	Number(3)	1-Ti pico COVID-19 2- In de terminado COVI D-19	Informar o res ultado da	Campo Essencial	TOMO_RES

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 13

	TOMO_OUT	DT_TOMO 4 ou 5.	AMOSTRA	DT_COLETA	TP_AMOSTRA	OUT_AMOST po de	REQUI_GAL
	Campo Essencial Ha bilitado de campo 53- Aspecto Tomografia = 5 (Outro	Campo Essencial Ha bilitado se campo 53- Aspecto Tomografia for i gua l a 1, 2, 3, 4 ou 5.	Campo Essencial	Campo Essencial Ha bilitado de campo 55-Coletou amostra? = 1. Da ta deve s er maior ou iguala 2-Data de 1ºs sintomas e menor ou igual a data da digitação (atual).	Campo Essencial Ha bilitado de campo 55-Coletou amostra? = 1.	Campo Essencial Campo habilitado s e selecionado ca tegoria 4-Outra, qual em Tipo de amostra.	Campo Essencial
tomografia.	Informaro resultado da tomogra fia se selecionado a opção 5-Outro	Se realizou tomografia, especificar a data do exa me.	Foi realizado coleta de amostra para realização de teste diagnóstico?	Da ta da coleta da amostra para realização do te ste di agnóstico.	Naso- Tipo da amostra clínica coletada ar para o teste diagnóstico.	De scrição do tipo da amostra clínica, cas o diferente das listadas nas categorias do campo.	Número da requisição de exames gerado
3. Atípico COVID-19 4. Negativo para Pneumonia 5. Outro 6. Não realizado 9. Ignorado			1-Si m 2-Não 9-Ignorado		1-Secreção de Naso- orofaringe 2-Lava do Broco-alveolar 3-Tecido <i>post-mortem</i> 4-Outra, qual? 5-LCR		
	Varchar2(100)	Da ta DD/MM/AAAA	Varchar2 (1)	Da'te DD/MM/AAAA	Varch ar 2 (30)	Varch a r2(30)	
	Aspecto Tomografia/Outro (especificar)	54. Data da Tomografía	55-Coletou amostra?	56-Data da Coleta	57-Tipo de amostra	Tipo de amostra/Outra	58-№ da Requisição do GAL

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Rev isado em: 27/07/2020. Página 14

59- Tipo do Teste antigênico	Number(3)	1-Imun ofluorescência (IF) 2- Teste rá pido antigênico	Tipo do teste antigênico que foi realizado.	Gampo Essencial	TP_TES_AN
60- Data do resultado teste Antigênico	Da ta DD/MM/AAAA		Da ta do resultado do teste antigênico.	Campo Essencial Da ta deve ser maior ou iguala 56- Data da Coleta	DT_RES_AN
61- Resultado do Teste Antigênico	Varchar2(1)	1-positivo 2-Negativo 3- Inconclusivo 4-Não realizado 5-Aguardando resultado 9-Ignorado	Res ultado do Teste Antigênico	Campo Essencial Es te campo vi rá marcado com 5-Aguardando Resultado e estará habilitado se o campo 55-Coletou amostra? = 1	RES_AN
62-Laboratório que realizou o Teste antigênico	Varchar2(70)	Nomes dos Laboratórios cadastrados no sistema	Laboratórios Laboratório sistema responsável pela liberação do res ultado do teste antigênico.	Campo Essencial Ha bilitados e selecionado categoria 1-Positivo, 2-Negativo ou 3-Inconclusivo Preenchendo o nome do La boratório, o código é preenchido automaticamente, ou vice-ve isa	LAB_AN
62-Laboratório que realizou o Teste antigênico	Varchar2(7)	Ta bela com có digos CNES		Campo Essencial	CO_LAB_AN
63-Agente etiológico – Teste Antigènico. Positivo para Influenza?	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Resultado do Teste Antigênico que foi positivo para Influenza	Campo Essencial	POS_AN_FLU
63-Agente etiológico – Teste Antigènico. Se sim, qual Influenza?	Varchar2(1)	1-influenza A 2-influenza B	Resultado do Teste Antigênico, para o tipo de Influenza.	Campo Essencial Ha bilitado se campo 63-Agente etiológico – Teste Antigênico: Positivo para Influenza? = 1.	TP_FLU_AN
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Positivo para outros vírus?	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Resultado do Teste Antigênico, que foi positivo para outro vírus respiratório.	Campo Essencial	POS_AN_OUT
63-Agente etiológico – Teste Antigènico. SARS-CoV-2	Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Vazio - nã omarcado	Resultado do Teste Antigênico, para SARS-CoV-2.	Campo Essencial Habilitadose campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_SARS2
63-Agente etiológico – Teste Antigênico.	Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Vazi o - nã o marcado	Resultado do Teste Antigênico, para	Campo Essencial	AN_VSR

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 15

VSR			VSR.	Ha bilitados e campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	
63-Agente etiológico – Teste	Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário	Resultado do Teste	Campo Essencial	AN_PARA1
Antigenico. Parainfluenza 1		Vazi o - na o marcado	Antigenico, para Parainfluenza 1.	Ha bilitado se campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Parainfluenza 2	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário Vazi o - nã o marcado	Resultado do Teste Antigênico. Para influenza 2.	Campo Essencial Habilitados e campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico Positivo para outros vírus? = 1.	AN_PARA2
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Parainfluenza 3	Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Vazi o - nã o marcado	Resultado do Teste Antigênico. Para influenza 3.	Campo Essencial Habilitadose campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_PARA3
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Adenovírus	Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Vazi o - nã o marcado	Res ultado do Teste Antigênico. Adenovírus.	Campo Essencial Ha bilitado se campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_ADENO
63- Agente etiológico – Teste Antigênico. Outro vírus respiratório	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário Vazi o - nã o marcado	Res ultado do Teste Antigênico. Outro vírus res piratório.	Campo Essencial Habilitados e campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_OUTRO
63- Agente etiológico – Teste Antigênico. Outro vírus respiratório (Descrição)	Varchar2(30)		Nome do outro vírus respiratório identificado pelo Teste Antigênico.	Campo Essencial Ha bilitados e campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	DS_AN_OUT
64-Resultado da RT-PCR/outro método por Biologia Molecular	Varchar2 (1)	1-Detectável 2-Não Detectável 3-Inconclusivo 4-Não Re alizado 5-Aguardando Resultado 9-Ignorado	Res ultado do teste de RT-PCR/outro método por Biologia Molecular.	Campo Essencial Es te campo vi rá marcado com 5-Aguardando Resultado e estará habilitado se o campo 55-Coletou amostra? = 1.	PCR_RESUL
65-Data do Resultado RT-PCR/outro método por Biologia Molecular	DD/MM/AAAA		Data do Resultado RT-PCR/outro método por Biologia Molecular	Campo Essencial Campo habilitado se selecionado categoria 1-Detectável, 2-Não Detectável ou 3-Inconclusivo em Resultado da RT-PCR/outro método por Biologia Molecular.	DT_PCR
				Data deve ser >= a data da coleta- campo 56.	

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 16

66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para Influenza?	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Resultado da RT- PCR foi positivo para Influenza	Campo Essencial	POS_PCRFLU
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se sim, qual Influenza?	Varchar2(1)	1-Influenza A 2-Influenza B	Resultado diagnóstico do RT- PCR para o tipo de	Campo Essencial Habilitadose campo 66-Agente etiológico – RT_PCR/outro método por Pialorais Maloculas Pocitis, por Plalorais Alaborales Pocitis, por Plalorais Alaborales Pocitis, por Plalorais Alaborais Ala	TP_FLU_PCR
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se Influenza A, qual subtipo?	Varchar2(1)	1-Influenza A(H1N1)pdm09 2-Influenza A(H3N2) 3-Influenza A não subtipado 4-Influenza A não subtipável 5-Inconclusivo 6-Outro, es pecifique:	Sub ti po para Infl uenza A.	Campo Essencial Habilitados e campo 66-Agente etiológico – RT_PCR/outro método por Biologia Molecular: Se sim, qual Influenza? = 1.	PCR_FLUASU
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se Influenza A, qual subtipo? Outro, especifique:	Varchar2(30)		Outro subtipopara Influenza A.	Campo Essencial Habilitado se Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se Influenza A, qual subtipo? = 6.	FLUASU_OUT
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se influenza B, qual linhagem?	Varchar2(1)	1-Victoria 2-yamagatha 3-Não realizado 4-Inconclusivo 5-Outro, es pecifique:	Linhagem para Influenza B.	Campo Essencial Ha bilitados e campo 66-Agente etiológico – RT_PCR/outro método por Biologia Molecular: Se sim, qual Influenza? = 2.	PCR_FLUBLI
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se influenza B, qual linhagem? Outro, especifique:	Varchar2(30)		Outra linhagem para Influenza B.	Campo Essencial Habilitado se 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se Influenza B, qual linhagem? = 5.	FLUBLI_OUT
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus?	Varchar2 (1)	1-Si m 2-Nã o 9-Ignorado	Res ultado da RT- PCR foi positivo para outro vírus res piratório	Campo Essencial	POS_PCROUT
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: SARS-CoV-2	Varchar2 (1)	1-marcado pelo usuário Vazio - nã o marcado	Resultado diagnóstico do RT- PCR para (SARS-CoV- 2).	Campo Essencial Habilitado se campo 66- Agente etiológico - RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1.	PCR_ SARS2
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: VSR	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário Vazi o - nã o marca do	Resultado diagnóstico do RT- PCR para (VSR).	Campo Essencial Habilitado se campo 66- Agente etiológico - RT-PCR/outro método por	PCR_VSR

				Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? =1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário Vazi o - não marcado	Resultado	Campo Essencial	PCR_PARA1
Parainfluenza 1		Vazio ila Oliai cado	oragiostico do na PCR para Parainfluenza 1.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_PARA2
nietodo por biología inolecular. Parainfluenza 2		V4210-11401141C4U0	uragilostico do N.1- PCR para Parainfluenza 2.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? =1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular:	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário Vazio - nã omarcado	Resultado diagnóstico do RT-	Campo Essencial	PCR_PARA3
Parainfluenza 3			PCR para Parainfluenza 3.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_PARA4
nietodo por biología inolecular. Parainfluenza 4		V4210-11401141C4U0	ragioscico do N. PCR para Parainfluenza 4.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_ADENO
metodo por biologia iviolecular: Adenovírus		Vazi 0 - na o marcado	dragnostico do KI- PCR para Adenovírus.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_METAP
merodo por biologia iviolecular: Metapneumovírus		Vazi 0 - na o marcado	d lagnostico do KI- PCR para Metap neumo vírus.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_BOCA
metodo por biología ividiecular. Bocavírus		V4210-114011141C4U0	uragilostico do Ni- PCR para Bocavírus.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_RINO
metodo por Biologia Molecular: Rinovírus		Vazı o - na o marcado	diagnostico do KI- PCR para Rinovírus.	diagnosticodo R.I PCR para Rinovírus. Habilitado se campo 66. Agente etiológico – RT-PCR/outro método por	

SIVEP Gripe - Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Rev isado em: 27/07/2020. Página 18

				Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_OUTRO
metodo por biología Molecular: Outro vírus respiratório, especifique:		Vazio - na o marcado	dragnostico do KI- PCR para Outro vírus respiratório.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (30)		Nome do outro	Campo Essencial	DS_PCR_OUT
ntecco por brougea morecular. Outro vírus respiratório (Descrição)			identificado pelo RT-PCR.	Habilitado se 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Outro vírus respiratório, especifique:	
67-Laboratório que realizou RT- PCR/outro método por Biologia	Varchar2 (7)	Tabela com códigos CNES e nomes dos Laboratórios	Laboratório responsável pela	Campo Essencial	LAB_PCR OU CO LAB PCR
ES)		ca da strados no sistema.		Ha bilitados e selecionado categoria 1-Detectável, 2-Não Detectável ou 3- Inconclusivo em 66-Resultado da RT-PCR/outro método por Biologia	l I
			diagnóstico (RT- PCR) da amostra do	Molecular.	
			paciente.	Pre nchendo o nome do La borató rio, o código é preenchido a utomaticamente, ou vice-ve rsa.	
68- Tipo de Amostra Sorológica para SARS-Cov-2	Number(3)	1- Sangue/plasma/soro 2-Outra, qual? 9- Ignorado	Ti po de amostra sorológica que foi coletada.	Campo Essencial	TP_AM_SOR
Tipo de Amostra Sorológica para SARS- Cov-2/Outra, qual?			De scrição do tipo da amostra clínica, caso diferente das listadas na categoria um (1) do campo.	Campo Essencial Campo habilitado s e selecionado categoria 2-Outra, qual? em Tipo de Amostra Sorológica.	sor_out
69- Data da coleta	Data		Da ta da co leta do	Campo Essencial	DT_CO_SOR
	DD/MM/AAAA		material para diagnóstico por Sorologia	Ha bilitado de campo 55-Coletou amostra? = 1 .	
				Da ta deve ser maiorou iguala 2-Data de 1ºs sintomas e menoroui gual a data da digitação (atual).	
70- Tipo de Sorologia para SARS-Cov-2	Number(3)	1-Te ste rápido 2-El isa 3- Qui mi lumin escência 4- Outro, qua l	Ti po do Teste Sorológico que foi realizado	Campo Essencial	TP_SOR

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 19

70- Tipo de Sorologia para SARS-Cov-2 Varchar 2(100)	Varchar 2(100)		De scrição do tipo de Teste Sorológico	Campo Essencial Campo habilitado se selecionado categoria 4-Outro, qual? em Tipo de Sorologia.	OUT_SOR
70- Tipo de Sorologia para SARS-Cov- 2/Outro, qual?	Varchar 2(100)		Outro ti po de a mostra Sorológica		SOR_OUT
70- Resultado do Teste Sorológico para SARS-CoV-2:	Varchar2(1)	1-Positivo 2-Negativo 3-Inconclusivo 4-Não realizado 5-Aguarda resultado 9 Ignorado	Resultado da Sorologia para SARS-CoV-2	Campo Essencial	RES_SOR
70- Resultado do Teste Sorológico para SARS-CoV-2:	Varchar2(1)	lgG	Resultado da Sorologia para SARS-CoV-2	Campo Essencial	RES_IGG
70- Resultado do Teste Sorológico para SARS-CoV-2:	Varchar2(1)	IgM	Resultado da Sorologia para SARS-CoV-2	Campo Essencial	RES_IGM
70- Resultado do Teste Sorológico para SARS-CoV-2:	Varchar2(1)	IgA	Res ultado da Sorologia para SARS-CoV-2	Campo Essencial	RES_IGA
71- Data do Resultado	Date DD/MM/AAAA		Da ta do Resultado do Teste Soro lógico	Campo Essencial Data deve ser maior ou igual a 69- Data da Coleta	DT_RES
72-dassificação final do caso	Varchar2(1)	1-SRAG por influenza 2-SRAG por outro vírus respiratório 3-SRAG por outro agente etiológico, qual: 4-SRAG não especificado 5-SRAG por COVI D-19	Diagnóstico final do caso. Se tive rresultados divergentes entre as metodologias laboratoriais, priorizar o resultado do RT-PCR.	Campo Obrigatório	CLASSI_FIN
72-Classificação final do caso 3-SRAG por outra causa , qual:	Varchar2(30)		De scrição de qual outro agente eti ológico foi identificado	Campo Obrigatório Se campo 72-Classificação final do caso = 3.	CLASSI_OUT

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 20

				Ha bilitado s e campo 72-Classificação final do caso = 3 .	
73-Critério de Encerramento	Varchar2(1)	 Laboratorial Clínico Epidemiológico Clínico Clínico Imagem 	Indicarqual o critério de confirmação.	Campo Essencial	CRITERIO
74–Evolução do caso	Varchar2(1)	1-Cura 2-Óbito 3-Óbito por outras causas 9-Ignorado	Evol uçã o do caso	Campo Essencial	EVOLUCAO
75–Data da alta ou óbito	Date		Data da alta ou óbito	Campo Essencial	DT_EVOLUCA
				Da ta da alta ou do óbito deve s er > ou = a data dos primeiros sintomas e <= a data da digitação (atual).	
				Ha bilitados e campo 74- Evolução do caso = 1 ou 2 .	
76-Data do Encerramento	Date		Data do	Campo Obrigatório	DT_ENCERRA
	DD/IVIIVI/AAAA		caso.	Se o campo 72- Classificação final do caso estiver preenchido.	
				Data do e ncerramento deve ser $>$ ou $=$ a data do preenchimento.	
				Da ta doe ncerramento deve ser < ou = a data da digitação (atual).	
77- Número D.O			Número da	Campo Essencial	NU_DO
			Declaração de Óbito	Ha bilitados e o campo 74- Evol ução do caso = 2	
78-Observações	Varchar2(999)		Outras observações Campo Opcional sobre o paciente consideradas pertinentes.	Campo Opcional	OBSERVA
79-Profissional de Saúde Responsável	Varchar2(60)		Nome completo do profissional de saúde (sem abreviações) res ponsável pela noti ficação.	Campo Essencial	NOME_PROF
80-Registro Conselho/Matrícula	Varchar2(15)		Número do conselho ou matrícula do	Campo Essencial	REG_PROF

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 21

		profissional de saúde re sponsável pela notificação (Ex:CRM/RJ 1234)		
Data da digitação	Date	Data de inclusão do Campo Interno		DT_DIGITA
	DD/MM/AAAA	registro nosistema.	Pre enchido a utomaticamente pelo s istema com a data da digitação da ficha.	
			Não é a data de preenchimento da ficha manualmente e sim a data e mque	
			é digitado no sistema.	
			Não é atualizada se houver alterações posteriores de dados.	