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, PROVENIENTES DO SARS-CoV-2, NO ANO DE 2020

Belo Horizonte Fevereiro de 2021

Fábio Roberto Barros Padilha

ANÁLISE DE DADOS NACIONAIS SOBRE A EVOLUÇÃO DAS SÍNDROMES RESPIRATÓRIAS AGUDAS GRAVES, PROVENIENTES DO 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 Fevereiro de 2021

Sumário

1.	1.1 Contextualização	3
	1.2 Objetivos	4
2.	Coleta dos dados2.1 Dados OpenDataSUS	5 5
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	11
	3.3.2 Idade	12
	3.3.3 Raça	14
	3.3.4 Sexo	15
	3.3.5 Comorbidades	15
	3.3.6 Recursos do tratamento	16 17
4.	Análise Exploratória 4.1 Número absoluto de mortes de covid-19 no Brasil	19 19 22 23
5.	Inferência Estatística 5.1 Perfil do brasileiro com maior e menor risco de morte	27 27
6.	Machine learning	31
	6.1 Árvore de Decisão de Classificação	31
	6.2 Arvore de Decição e Seleção de Atributos	31
	6.3 Árvore de Decisão de Classificação otimizado	32 33
Aı	pêndice A - Taxa de Mortalidade Estados e Capitais	35
Aı	nexo A - Ficha de Notificação	36
Aı	nexo B - Dicionário de dados	38

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 mair 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;
- apresentar a evolução da taxa de letalidade da doença, ao logo do ano de 2020, por regiões;
- encontrar os perfis dos pacientes com maiores e menores riscos de morte por covid-19.
- utilizar técnicas de machine lerarnig para identificar o percentual de acerto do risco 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 disponbilizado 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, que pode ser acessada no link: {https://drive.google.com/drive/folders/1l52SO-RMHYfs2ci_2pBAZ.

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) Selectionar:

```
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 no link: {https://www.ibge.gov.br/estatisticas/downloads-estatisticas.} no diretório: Estimativa_de_Populacao/Estimativas_2020, em formato xls, conforme figura 1 abaixo:

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.

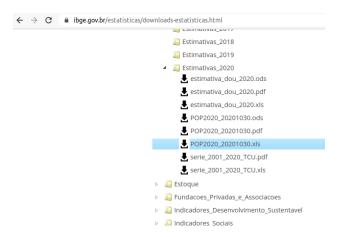


Figura 1: Arquivo IBGE

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 $\underline{2}$ e $\underline{3}$:

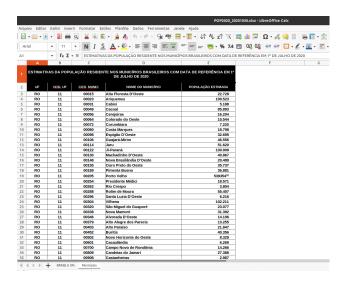


Figura 2: Arquivo IBGE



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 criando 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 a 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 destar que a informação das regiões do país (norte, nordeste, centro-oeste, 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 algorítimos de machine learning.

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 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 com fluxo do pré-processado dos dados: $\underline{4}$

Nas subseções abaixo, será realizado o detalhamento das principais colunas do arquivo CSV disponibilizado no portal OpenDataSUS, uma vez que o arquivo disponibilizado pelo

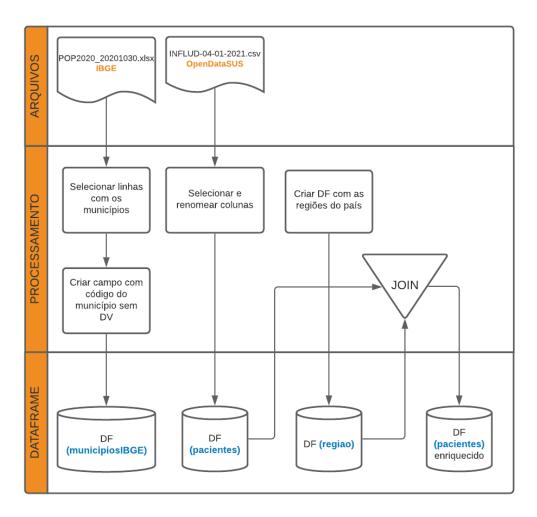


Figura 4: Pré-processamento dos dados

IBGE não precisou de transformações significativas além das já mencionadas no item 3.1. Assim como foi Bem como a elaboração de gráficos preliminares com intuito de validar o processamento.

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.

```
#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>
```

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.

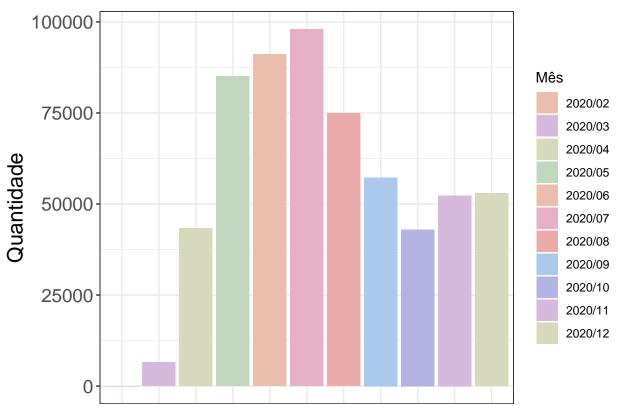


Gráfico 1: Notificações de Covid-19 por Mês

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

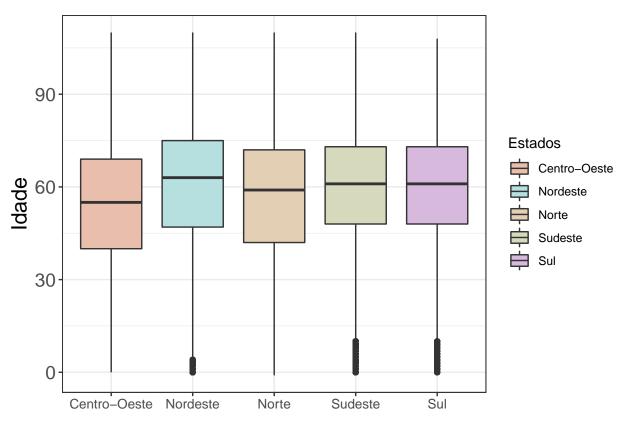


Gráfico 2: Boxplot de Idades dos casos graves de covid-19 por região

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:

- 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;

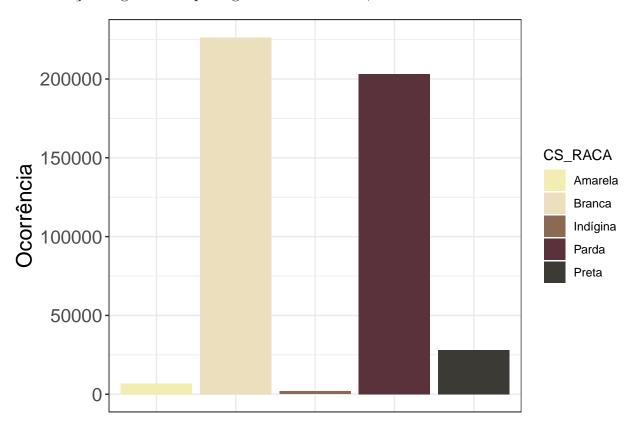


Gráfico 3: Quantitativo dos casos graves de covid-19 por raça

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)
```

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

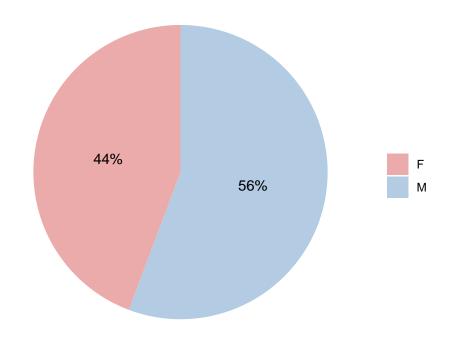


Gráfico 4: Percentual dos casos graves de covid-19 por sexo

3.3.5 Comorbidades

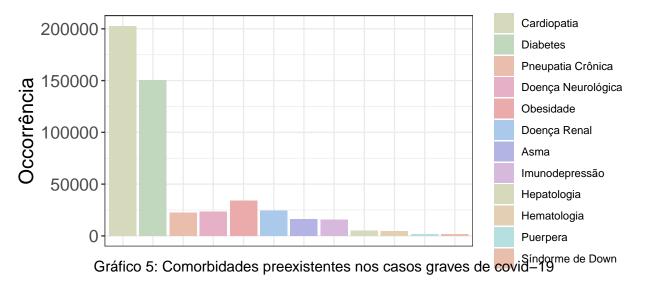
Nas colunas referente às comorbidades do paciente, foram convertidos os valores numéricos para as strings correspondentes, conforme descrito no dicionário de dados, disponível no Anexo B, deste trabalho.

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.

```
#Puerpera
#Alterando domínios
pacientes[complete.cases(pacientes$IN_PUERPERA) & pacientes$IN_PUERPERA==9, ]$IN_PUERPERA=NA
pacientes[complete.cases(pacientes$IN PUERPERA) & pacientes$IN PUERPERA==1, ]$IN PUERPERA="Sim"
pacientes[complete.cases(pacientes$IN PUERPERA) & pacientes$IN PUERPERA==2, ]$IN PUERPERA="Não"
pacientes$IN PUERPERA=factor(pacientes$IN PUERPERA)
#Cardiopatia
#Alterando domínios
pacientes[complete.cases(pacientes$IN_CARDIOPATI) &
pacientes$IN_CARDIOPATI==9, ]$IN_CARDIOPATI=NA
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.



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, deste trabalho, conforme trecho de código abaixo.

```
#Usou Suporte Ventilatório Invasivo / Não Invasivo
#Foi Hospitalizado
#Alterando domínios
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.

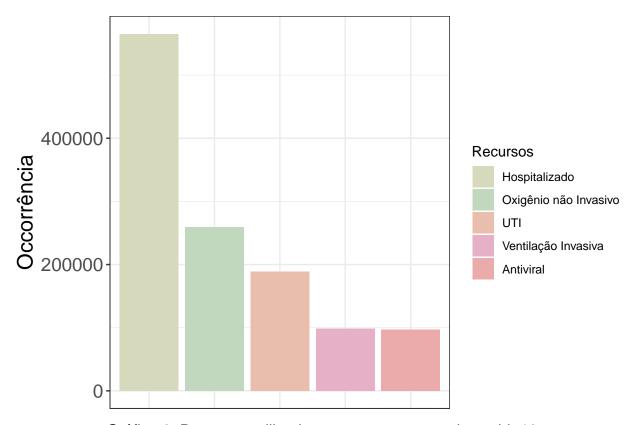


Gráfico 6: Recursos utilizados nos casos graves de covid-19

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%, os quais foram removidos na eloboração dos gráficos e modelos de machine learning.

O trecho de código a baixo 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, ]$CS_EVOLUCAO="Óbito"
pacientes$CS_EVOLUCAO==3, ]$CS_EVOLUCAO="Óbito por outras causas"
pacientes$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.

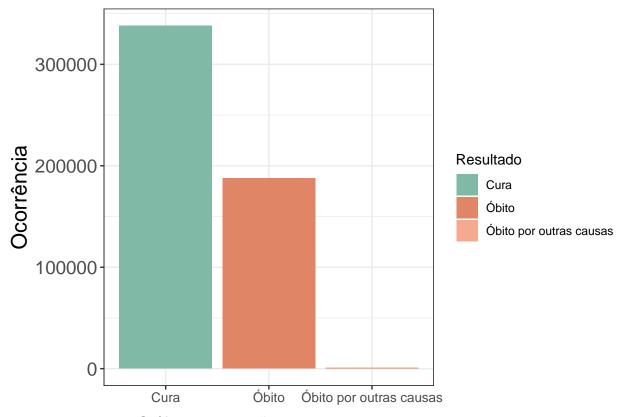


Gráfico 7: Evolução dos casos graves de covid-19

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. Devese 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:

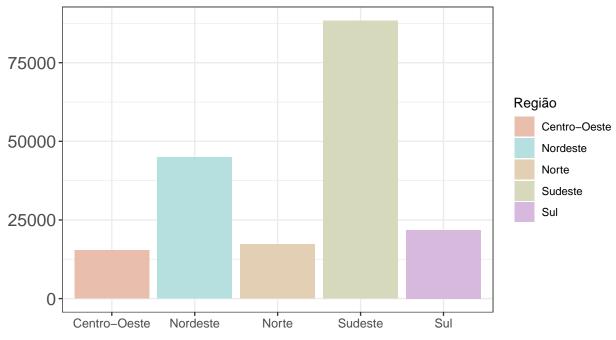
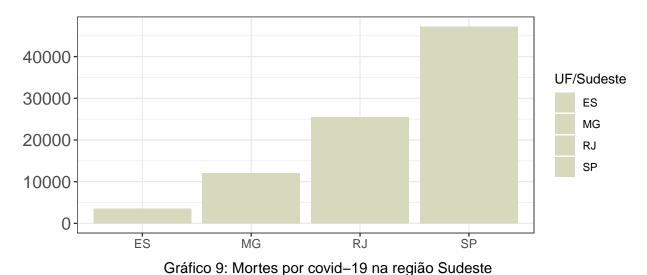


Gráfico 8: Mortes de covid-19 por região

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.

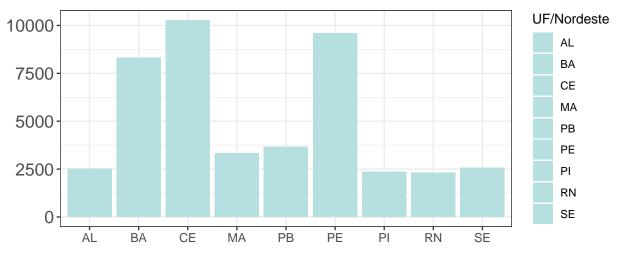


Gráfico 10: Mortes por covid-19 na região Nordeste

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.

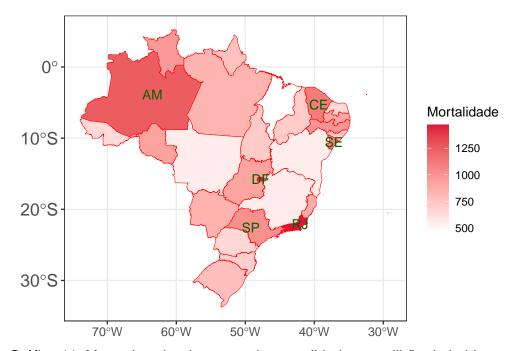


Gráfico 11: Mapa de calor das taxas de mortalidade por milhão de habitantes

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 19^a (décima nona) posição do ranking, com 1.436 mortes por milhão de habitantes, esse raking consta na Tabela <u>3</u> abaixo.

	Recife	Rio de Janeiro	Aracaju	Belém	Fortaleza	Teresina	João Pessoa
ĺ	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.

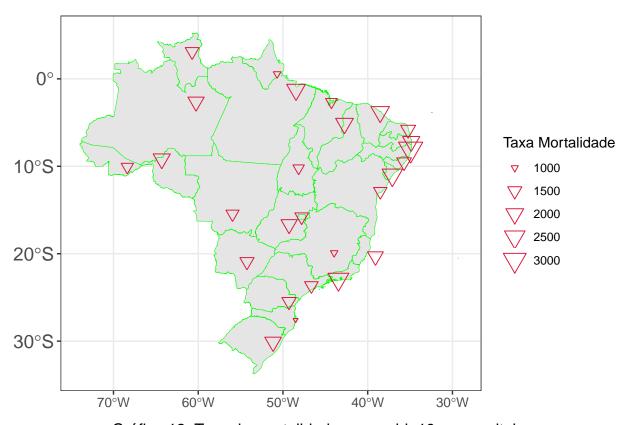


Gráfico 12: Taxa de mortalidade por covid-19 nas capitais

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 35% (trinca e cinco por cento), com nível de significancia de 95% (noventa e cinco por cento). Para este teste, utilizou-se uma amostra com 493.035 (quatrocentos e noventa e três mil e trinta e cinco) pacientes hospitalizados. Esta taxa coincide com a 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:

```
qtd0bitos=dim(pacientesCovidTxLetalidade[pacientesCovidTxLetalidade$CS_EVOLUCAO=="Óbito",])[1]
totalPacientes=dim(pacientesCovidTxLetalidade[,])[1]
prop.test(qtd0bitos, totalPacientes, 0.35, conf.level = 0.95)

##
## 1-sample proportions test with continuity correction
##
## data: qtd0bitos out of totalPacientes, null probability 0.35
## X-squared = 0.88042, df = 1, p-value = 0.3481
## alternative hypothesis: true p is not equal to 0.35
## 95 percent confidence interval:
## 0.3493066 0.3519725
## sample estimates:
## p
## 0.3506384
```

A figura $\underline{5}$ 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 as taxas de letalidade regionais o Norte e o Nordeste, apresetaram, por volta da 18^a (decima oitava) semana do ano de 2020, as taxas de letalidade mais altas do país, ambas com taxa de 50% (cinquenta por cento). Pouco tempo depois, na 20^a (vigésima) semana do ano, elas, chegam ao pior momento de 2020, momento em que a covid-19 atingiu a taxa de letalidade de 56% na região Norte e 55% na região Nordeste, essas foram as mais altas taxas de letalidades de todo país, em 2020.

Nas semanas seguintes, a região Norte, teve queda acentuada da taxa de letalidade. A Região Norte, na 22ª semana do ano, tinha a taxa de letalidade inferior a região Nordeste, esta com 54% e a região Norte, com 53%. No decorrer do ano, a taxa de letalidade da região Norte continuou a cair. Então o Nordeste passou a liderar com as mais altas taxas de letalidade por quase todo ano de 2020.

Nas últimas semanas do ano a taxa de letalidade da região Norte voltou a subir. Já nas últimas semana do ano a região Norte ultrapassou a região Nordeste.

A Região sul que havia permanecido com as menores taxas de letalidade de covid-19 do país, em 2020, em dezembro deve uma subida acentuada. O Nordeste foi a região que por mais tempo, manteve as mais altas taxas de letalidade do país, em 2020.

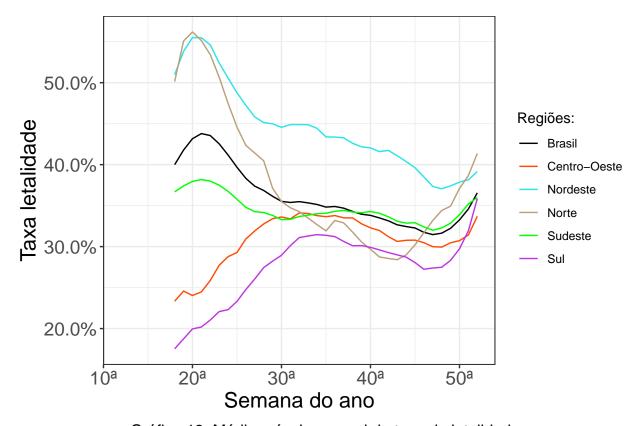


Gráfico 13: Média móvel semanal da taxa de letalidade

5. Inferência Estatística

No capítulo anterior, foi analisado os diferentes impactos da covid-19 a parti da regiões, estados e município. Neste capítulo, o foco será identificar quais as características do paciente que impactam a taxa de letalidade da covid-19, no Brasil.

5.1 Perfil do brasileiro com maior e menor risco de morte

Para reduzir a variação dos valores as idades foram agrupadas em faixas. Neste momento, foram adotados os mesmos intervalos utilizados pelo IBGE.

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

Primeira Execução

```
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>
```

Na primeira execução o modelo apresentou valores de baixa significância.

Para a faixa etária, nos intervalos de 5 a 9 anos e 10 a 14 anos o modelo apresentou baixa significância, o modelo, também não exibiu a faixa de 0 a 4 anos. Assim, esses intervalos foram reagrupadas em um novo intervalo de 0 a 14 anos.

No que se refere à raça do paciente, o modelo apresentou baixa significância para raça branca e não exibiu a raça amarela. Então, optou-se por agrupar as raças amarela e branca em um grupo misto. Conforme tabela $\underline{5}$ da página $\underline{28}$.

	β^1	Std. Error	z value	$\Pr(> z)$
eta^0	-3.1647	0.0743	-42.61	0.0000
Homem	0.2465	0.0075	32.99	0.0000
05 a 09 anos	-0.1450	0.1098	-1.32	0.1865
10 a 14 anos	0.1796	0.1155	1.56	0.1199
15 a 19 anos	0.4714	0.0943	5.00	0.0000
20 a 24 anos	0.4353	0.0809	5.38	0.0000
25 a 29 anos	0.4097	0.0751	5.46	0.0000
30 a 34 anos	0.5109	0.0712	7.18	0.0000
35 a 39 anos	0.6436	0.0691	9.31	0.0000
40 a 44 anos	0.8465	0.0683	12.40	0.0000
45 a 49 anos	1.0456	0.0678	15.43	0.0000
50 a 54 anos	1.2462	0.0673	18.51	0.0000
55 a 59 anos	1.5130	0.0670	22.58	0.0000
60 a 64 anos	1.8458	0.0668	27.62	0.0000
65 a 69 anos	2.1292	0.0668	31.89	0.0000
70 a 74 anos	2.3683	0.0668	35.45	0.0000
75 a 79 anos	2.5917	0.0670	38.71	0.0000
80 anos ou mais	2.9861	0.0666	44.85	0.0000
Branca	0.0225	0.0316	0.71	0.4764
Indígina	0.3425	0.0667	5.13	0.0000
Parda	0.1790	0.0316	5.66	0.0000
Preta	0.3760	0.0343	10.95	0.0000
Tem comorbidades	0.5298	0.0085	62.17	0.0000
Nordeste	0.4173	0.0158	26.37	0.0000
Norte	0.3576	0.0181	19.79	0.0000
Sudeste	0.0532	0.0144	3.70	0.0002
Sul	-0.1697	0.0169	-10.04	0.0000

Tabela 5: Modelo com valores de baixa significância presentes

Segunda Execução

```
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>
```

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%.

Os valores de β^0 e β^1 do modelo otimizado podem ser verificados na tabela: $\underline{6}$ da página 30.

	β^1	Std. Error	z value	$\Pr(> z)$
β^0	-3.1459	0.0488	-64.53	0.0000
Homem	0.2465	0.0075	32.98	0.0000
15 a 19 anos	0.4742	0.0817	5.80	0.0000
20 a 24 anos	0.4380	0.0659	6.65	0.0000
25 a 29 anos	0.4124	0.0585	7.05	0.0000
30 a 34 anos	0.5136	0.0534	9.62	0.0000
35 a 39 anos	0.6463	0.0507	12.76	0.0000
40 a 44 anos	0.8491	0.0494	17.17	0.0000
45 a 49 anos	1.0483	0.0487	21.51	0.0000
50 a 54 anos	1.2489	0.0481	25.95	0.0000
55 a 59 anos	1.5157	0.0477	31.79	0.0000
60 a 64 anos	1.8485	0.0474	38.96	0.0000
65 a 69 anos	2.1319	0.0473	45.03	0.0000
70 a 74 anos	2.3709	0.0474	50.03	0.0000
75 a 79 anos	2.5944	0.0476	54.48	0.0000
80 anos ou mais	2.9888	0.0471	63.48	0.0000
Indígina	0.3206	0.0595	5.39	0.0000
Parda	0.1574	0.0090	17.55	0.0000
Preta	0.3543	0.0156	22.64	0.0000
Tem comorbidade	0.5299	0.0085	62.18	0.0000
Nordeste	0.4171	0.0158	26.36	0.0000
Norte	0.3576	0.0181	19.79	0.0000
Sudeste	0.0535	0.0144	3.72	0.0002
Sul	-0.1689	0.0169	-10.01	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 algorítimos, também serão diversificados.

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

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 Decisão 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] 0.6917687

6.2 Arvore de Decição e Seleção de Atributos

Com método random Forest 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

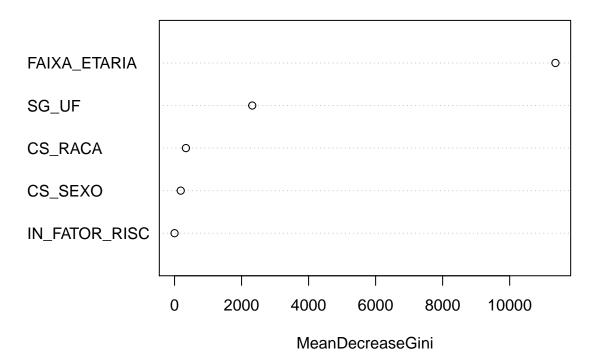
confusao=table(previsao$CS_EVOLUCAO, previsao$PREVISAO)
taxaAcerto = (confusao[1]+confusao[4])/sum(confusao)
taxaAcerto
```

[1] 0.7016229

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 rpart agora com atributo NU_IDADE e MUNICIPIO, a taxa de acerto passou a ser de 71% (setenta e um por cento)

[1] 0.7250541

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).

[1] 0.7477433

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
```

[1] 0.7155405

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	ΡВ	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	MT	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



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

N٥

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 ol fativos ou gustativos).

Para efeito de notificação no Sivep-Gripe, devem ser considerados os casos de SRAG hospitalizados ou os óbitos por SRAG independente de hospitalização.

inde	ependente de hospitalização.
1	Data do preenchimento da ficha de notificação:
3	UF: 4 Município: Código (IBGE):
_	
5	Unidade de Saúde: Código (CNES):
a)	7 Nome: 8 Sexo: 1-Masc. 2-Fem. 9-Ign
inte	9 Data de nascimento: 10 (Ou) Idade: 11 Gestante:
acie	1-Dia 2-Mês 3-Ano 1-1º Trimestre 2-2º Trimestre 3-3º
lo P	12 Raça/Cor: 1-Branca 2-Preta 3-Amarela 4-Parda 5-Indígena 9-Ignorado 4-Idade Gestacional Ignorada 5-Não
os c	13 Se indígena, qual etnia? 6-Não se aplica 9-Ignorado
Dados do Paciente	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) 4-Superior 5-Não se aplica 9-Ignorado
	15 Ocupação: 16 Nome da mãe:
	17 CEP:
Dados de residência	18 UF: 19 Município: Código (IBGE):
idê	20 Bairro: 21 Logradouro (Rua, Avenida, etc.): 22 Nº:
res	
de	23 Complemento (apto, casa, etc): 24 (DDD) Telefone:
Sop	-
۵	25 Zona: 1-Urbana 2-Rural 3-Periurbana 9-Ignorado 26 País: (se residente fora do Brasil)
	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?
	30 Data da viagem: 31 Data do retorno: _
	32 É caso proveniente de surto de SG que evoluiu para SRAG? 1-Sim 2-Não 9-Ignorado
	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
Dados Clínicos e Epidemiológicos	3- Outro, qual 9-ignorado 9-ignorado Dor de Garganta Dispneia
lógi	Desconforto Respiratório Saturação O ₂ <95% Diarreia Vômito Dor abdominal Fadiga
nio	_ Perda do olfato Perda do paladar _ Outros
idel	36 Possui fatores de risco/comorbidades? 1-Sim 2-Não 9-Ignorado Se sim, qual(is)? (MarcarX)
Б	_ Puérpera (até 45 dias do parto) _ Doença Cardiovascular Crônica _ Doença Hematológica Crônica
os e	Síndrome de Down Doença Hepática Crônica Asma Diabetes <i>mellitus</i> Doença Neurológica Crônica Outra Pneumopatia Crônica
nic	Brabeces membas Beeriga Read Original Obesidade, IMC
Cľ	_ Outros
öp	37 Recebeu vacina contra Gripe na última campanha? 38 Data da vacinação:
Da	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 1º dose: (1º dose para crianças vacinadas pela primeira vez)
	Data da 2º dose: (2º dose para crianças vacinadas pela primeira vez

	39		Qual anti			-Oseltai	mivir 4	l 1	Data início do tratamento
	42		3 Data da in			SRAG:		14	UF de internação:
		1-Sim 2-Não 9-Ignorado		_ _					
)to	45	Município de internação:					Código (II		_ _ _ _
mer	46	Unidade de Saúde de internação:				_	Código (C		
Dados de Atendimento	47	Internado em UTI? 48 1-Sim 2-Não 9-Ignorado	8 Data da e I	ntrac I	da na U1	ΓI:		19	Data da saída da UTI:
e At	50	Uso de suporte ventilatório: 53	1 Raio X de	Tóra	x:		I I		52 Data do Raio X:
p sc		1-Sim, invasivo 2-Sim, não invasivo	1-Normal 2 4-Misto 5-			icial 3-0	Consolidação)	
Sado		3-Não 9-Ignorado	6-Não realiz			gnorado	0		
	53	Aspecto Tomografia 1-Tipico COVID 3- Atípico COVID-19 4-Negativo para Pne		termin	ado COVID	-19	54		Data da tomografia:
		5-Outro6-P	Não realizado	9-Ign	orado				
	55	Coletou amostra 56 Data da	a coleta:	57					creção de Naso-orofaringe post-mortem
					4-Outra,		-arveorar 5-	recido,	5-LCR 9-Ignorado
	58				Tipo d	o test	e para pe	squis	a de antígenos virais:
		№ Requisição do GAL:		59	_ 1	L-Imuno	ofluorescênc	ia (IF)	2 - Teste rá pido antigênico
	60	Data do resultado da pesquisa de ant	tígenos:	61					nico: 1-positivo 2-Negativo Aguardando resultado 9-Ignorado
	62	Laboratório que realizou o Teste anti	gênico:						Código (CNES):
									_ _ _ _ _
	63	Agente Etiológico - Teste antigênico:	Positivo	oara I	nfluenz	za? _	1-Sim 2	-Não 9-	Ignorado
		Se sim, qual influenza? 1-Influenz	za A 2-Influen	za B	Positi	vo par	a outros	vírus?	1-Sim 2-Não 9-Ignorado
		Se outros vírus respiratórios qual(is)?					_ Vírus Sir		—.
	C 1		_ Adenoví	us _					
	64	Resultado da RT- PCR/outro método Biologia Molecular:	por	65	Molec			-PCR/ I	outro método por Biologia
iais		1-Detectável 2-Não Detectável 3-Inconclusivo	4-Não		1410100	arar.	'	'_	
tor	66	realizado 5-Aguardando resultado 9-Ignorado Agente Etiológico - RT-PCR/outro mé	todo nor Pic	logi	Moloc	ular			
Dados Laboratoriais		itivo para Influenza? 1-Sim 2-N					nfluenza?	·	1- Influenza A 2- Influenza B
s La	Infl	uenza A, qual subtipo? 1-Influenz	za A(H1N1)pdm0	9 2	-Influenza	A/H3N2	2 3-Influe	nza A n	ão subtipado
ado		· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	za A não subtipá				6-Outro		·
	Infl	uenza B, qual linhagem? 1-Victoria	2-Ya magatha	3-Não	real iza do	4-Incor	nclusivo 5-0	utro, es	specifique:
	Pos	itivo para outros vírus? 1-sim 2-N	lão 9-Ignorado		Se ou	itros v	írus respi	iratór	ios, qual(is)? (marcar X)
	1_1	SARS-CoV-2 Vírus Sincicial Respiratório	Parainfluenza 1	_ P	arainfluen	ıza 2	Parainfl	uenza 3	Parainfluenza 4
	1_1	Adenovírus Metapneumovírus Bocavír	us Rinovír	us _	Outro vi	írus resp	iratório, esp	ecifique	e:
	67	Laboratório que realizou RT-PCR/out	ro método p	or Bi	ologia N	Molec	ular:		Código (CNES):
	68	Tipo de amostra sorológica para SAR	 S-Cov-2:	l 1-s	angue/nla	asma/so	ro	69	Data da coleta:
		2-Outra, qual?		9-Ignor		35			
	70	Tipo de Sorologia para SARS-Cov-2: 4- Outro, qual?	1-Teste ra	ápido 2	2-Elisa 3- C	Quimilur	mi ne scê ncia	71	Data do resultado:
		Resultado do Teste Sorológico para S	ARS-CoV-2:	— _	IgG _	IgM	IgA		
		1-Positivo 2-Negativo 3- Inconclusivo 4-Não reali	zado 5-Aguarda	result	ado 9 Igno	rado			
		Classificação final do caso: 1-SRAG por influenza 2-SRAG por outro v	úrus rosniratória			73	Critério 1-Laborat		ncerramento: 2- Clínico Epidemiológico
são	72	3-SRAG por outro agente etiológico, qual					3-Clínico	Ullai	4- Clínico-Imagem
Conclusão	74	4-SRAG não especificado 5-SRAG por COVID Evolução do Caso: 1-Cura 75		.3 011	-	76	Data do	Enco	rramento:
Ō	/4	2-Óbito 3-Óbito por outras Causas 9-Ignorado	óbito:	.a ou 		70	_	_	
	77	Número D.O: _ _ _ _	_ _ - _	1					
78	OBS	ERVAÇÕES:							
79		fissional de Saúde Responsável:					80 Res	gistro	Conselho/Matrícula:
								_ _	_ _ _ _

Anexo B - Dicionário de dados



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
٥Z	Varchar2(12)		Número do registro Campo Interno	Campo Interno	NU_NOTIFIC
				Núme ro s equencial gerado automaticamente pelo sistema.	
				Utilizar o padrão. 320120000123	
				Dígito 1: caracteriza o tipo da ficha (1=5G, 2=5RAG-UTI e 3-5RAG Hospitalizado).	
				Dígi to s 2 a 12: número s equen dal gerado au toma ticamente pelo sistema.	
1-Data do preenchimento da ficha de	Date		Data de	Campo Obrigatório	DT_NOTIFIC
notificação	UU/ IMIN/ AAAA		preenchinentoda ficha de notificação.	Data deve ser<= a data da digitação.	
Semana Epidemiológica do presenchimento da ficha de	Varchar2(6)		Semana	Campo Interno	SEM_NOT
notificação				Calculado a partir da data dos Primeiros Sintomas. (SS)	

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

			notificação.		
2-Data de 1ºs sintomas	Date		Data de 1º	Campo Obrigatório	DT_SIN_PRI
				Data deve ser <= a data da digitação e data do preenchimento da ficha de notificação	
Semana Epidemiológica dos Primeiros	Varchar2(6)		Semana	Campo Interno	SEM_PRI
OIIIOIII 83			início dos sintomas.	Calculado a partir da data dos Primeiros Sintomas. (SS)	
3-UF	Varchar2(2)	Tabela com código e siglas das UF padronizados pelo	Unidade Federativa onde está	Campo Obrigatório	SG_UF_NOT
		IBGE.	localizada a Uni dade Sentinela	Se us uário que está digitando a ficha for de nível: <u>Unidade Sentinela</u> - o campo é preenchido a utomaticamente pelo	
			que realizou a notificação.	s istema com a UF, município e unidade onde está ca dastrado o usuário.	
			•	<u>indificipal</u> — o cambo e preencindo automaticamente pelo sistema com a UF e município onde está cadastrado o usuário.	
				<u>Estadual</u> – o ca mpo é preenchido automaticamente pelo sistema com a	
				UF do usuario.	
				 rederaj - abre tabela com todas as Ur que possuam unidades sentinelas ca da stradas no sistema. 	
4-Município	Varchar2 (6)	ela com códig	Município onde	Campo Obrigatório	ID_MUNICIP OU
Codigo (IBGE)		dos padronizados pelo IBGE.		Pree nchendo o nome do município de notificação, o código é preenchido automaticamente, e vice-versa;	CO_MUN_NOI
			noti ficação.	Se usuário que está digitando a ficha for de nível:	
				sistema com o Município onde está localizada a unidade de notificação.	
				$\underline{\text{Municipal}} - o \ \text{campo} \ \text{\'e} \ \text{preenchido} \ \text{automaticamente pelo sistema} \ \text{\'em} \ o$	
				municipio do usuário.	
				 <u>Estadualou Federal</u> — a bre tabela com to dos os municípios da UF se lecionada no campo 3 que possuam unidades sentinelas cadastradas 	
				no sistema.	
Regional de Saúde de Notificação Código (IBGE)	Varchar2 (6)	Tabela com código e nomes Regional de Saúde	Regional de Saúde on de está	Campo Interno	ID_REGIONA OU
		municípios de notificação localizado o padronizados pelo IBGE. Município re	localizado o Município realizou	Pree nchendo o nome da regional de saú de de notificação, o có digo é pre enchido automaticamente, e vi ce-versa;	I
			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

Varchar2(7) Tabela com códigos CNES e Unidade Sentinela nomes das Unidades que realizou o Sentinelas cadastradas no atendimento, sistema.
Varchar2(15)
rchar2(70)
Varchar2 (1) 1-Masculino 2-Feminino 9-Ignorado
Date /MM/AAAA
Varchar2(3)

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

			4		
(ou) Tipo/Idade	Varchar2(1)	1-Dia		Campo Obrigatório	TP IDADE
Paper (odi (pa)		2-Mês 3-Ano		Se digitado a data de nascimento, o campo I dade/Tipo é calculado e pre enchido automaticamente pelo sistema: considerando o intervalo ente a data dos primeiros sintomas.	
				Se a diferença for de 0 a 30 dias, o sistema grava em Idade = (nº dias) e em Tipo = 1-Dia. Por exemplo: se Data de nascimento = 05/12/2012 e Data dos 1ºs s intomas = 11/12/2012, então Idade = 6 e Tipo = 1-Dia.	
				Se a diferença for de 1 a 11 meses, o sistema grava em Idade = (n^{ϱ} meses) e em Tipo = 2-Mês. Por exemplo: se Data de nascimento = 05/10/2012 e Data dos 1ºs sintomas = 11/12/2012, então Idade = 2 e Tipo = 2-Mês.	
				Se a diferença for maior ou igual a 12 meses, o sistema grava e m I dade = (10 anos) e em Tipo = 3-Ano. Por exemplo: se Data de nascimento = $05/10/2011$ e Data dos 1^{2} s sintomas = $11/12/2012$, então Idade = 1 e Tipo = 3 -Ano.	
11-Gestante	Varchar2(1)	1-1º Trime stre	Ida de gestacional	Campo Obrigatório	CS_GESTANT
		2-2≝ IIIIIIe sule 3-3º Trime stre 4-Idade Gestacional	da pacielle.	Se se lecionado categoria 2-Ferninino no campo Sexo.	
		lgnorada 5-Não 6-Não se anlica		Se se lecionado sexo igual a <u>Masculino</u> o ua <u>idade for menor ou igual a 9 anos</u> o campo é preenchido automaticamente com 6- Não se a plica.	
		9-Ignorado		Se se lecionados exo igual a <u>Feminino</u> e idade for maior que 9 a nos, o campo não pode ser pre enchido com 6-Não se a plica.	
12-Raça/Cor	Varchar2(2)	1-Branca 2-Preta 3-Amarela 4-Parda 5-Indígena 9-Ignorado	Cor ou raça declarada pelo pa ciente: Branca, Preta; Ama rela; Pa rda clessoa que se declarou mulata, ca bocla, cafuza, mameluca ou mestiça de preto com pessoa de outra cor ou raça];	Campo Obrigatório	CS_RACA
13-Se indígena, qual etnia?	Varchar2(4)		Nome e código da etnia do paciente,	Campo Essencial	CS_ETINIA

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

			quando indígena.	Habilitado se campo 11-Ra ça /Cor for i gual a 5-Indígena.	
14-Escolaridade	Varchar2(1)	0-Sem escolaridade/	Nível de	Campo Essencial	CS_ESCOL_N
		Anal fabeto 1-Fundamental 1º ciclo (1ª a sa cório)	es colaridade do pa ciente.	Pree nchido automaticamente com a categoria "não se aplica" quando idade ومحدة عبيرة عليه المعاددة ال	
		2- Serie) 2-Fundamental 2º cido (6ª a	Para os níveis	יסו ווועדוסו למער / מווסס	
		9ª série) 3- Médio (1º a o 3º an o)	fundamental e médio deve ser	Qua nd o i dade for m aior que 7 a nos, o ca mpo não pode ser preenchido com "não se aplica".	
		4-Su pe rior 5-Nã o se ap lica 9-Ign orado	considerada a última sérieou ano concluído.		
15- Ocupação	Varchar2(6)	Tabela com código da Ocupação da Classificação Bra sileira de Ocupações (CBO).	Ocupação profissional do paciente	Campo Essencial	PAC_COCBO ou PAC_DSCBO
16-Nome da mãe	Varchar2(70)		Nome completo da mãe do paciente (sem abreviações).	Campo Essencial	NM_MAE_PAC
17-CEP	Varchar2(8)		CEP de residência do paciente.	Campo Essencial	NU_CEP
				Va lidado a partir da tabela de CEP dos Correios.	
18-UF	Varchar2(2)	Tabela com código e siglas	Unidade Federativa	Campo Obrigatório	SG_UF
		IBGE.	paciente.	Se campo 25-País for Brasil.	
				Se preenchido o campo CEP, a UF é preenchida automaticamente pelo s istema e desabilitada para edição .	
Regional de Saúde de Residência Código (IBGE)	Varchar2 (6)	Tabela com código e nomes Regional de Saúde das Regionais de Saúde dos onde está		Campo Interno	ID_RG_RESIOU CO RG RESI
		municípios de residência localizado o padronizados pelo IBGE. Municípiod residência d padente.	localizado o Município de residência do paciente.	Pree nchendo o nome da regional de saú de de residência, o código é pre en chido automaticamente, e vi ce-versa;	1
19-Município	Varchar2(6)	Tabelacom código e nome	Município de	Campo Obrigatório	ID_MN_RESIOU
Codigo (ibae)		dos iviunicipios pa dronizados pelo IBGE.	residencia do paciente.	Se campo 25-País for Brasil.	CO_MON_RES
				Se preenchido o campo CEP, o Município e seu respectivo código IBGE são preenchidos a utomaticamente pelo sistema e desabilitados para e dição.	

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

		•			
				Se o CEP nã o for pre enchido, o ca mpo é habilitado depois de s elecionada uma UF no campo 17. Ne sse caso, o sistema a bre ta bela com os municípios da UF.	
				Pre e nchendo o nome do município, o código é preenchido a utomaticamente, ou vice - versa.	
20-Bairro	Varchar2(72)	Tabela com código e nome	idênda	Campo Essencial	NM_BAIRRO
		dos Bairros padronizados pe los Correios.	do paciente.	Se preenchido o campo CEP, o Bairro é preenchido automaticamente pelo sistema.	
21-Logradouro (Rua, Avenida, etc.)	Varchar2(50)	Tabela com código e nome	Logradouro (rua,	Campo Essencial	NM_LOGRADO
		aos logradouros pa dronizados pelos Correios.	avenida, quadra, travessa, etc.) do en de reço de resi dência do pa ciente.	Se preenchido o campo CEP, o logradouro é preenchido automaticamente pelosistema.	
22-Nº	Varchar2(8)		Nº do logradouro (nº da casaoudo edifício).	Campo Essencial	NU_NUMERO
23-Complemento (apto, casa, etc.)	Varchar2(15)		Complemento do logra douro (bloco, apto, ca sa, etc.).	Campo Essencial	им_сомрсем
24-(DDD) Telefone	Varchar2(4) Varchar2(10)		Código DDD e número de telefone pa ra contato do paciente.	Campo Essencial	NU_DDD_TEL OU NU_TELEFON
25-Zona	Varchar2(1)	1-Urbana 2-Rural 3-Peri urbana 9-Ignorado	Zona geográfica do endereço de residência 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	ID_PAIS OU
				Se preenchido CEP, ou for selecionada uma UF, o campo País é preenchido a utomaticamente pelo sistema e desabilitado para edição.	İ
				Se se lecionado Pa ís 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-Sim 2-Não		Campo Obrigatório	ніѕто_убм

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

início dos sintomas?		9-Ignorado			
28- Se sim: Qual país?	Varchar2(3)	Tabela com código e nome	País onde foi realizada a viagem	Campo Obrigatório	PAIS_VGM OU
				Habilitados e campo 27- Paciente tem histórico de viagem, s elecionado ca tegoria 1-Sim em Paciente tem histórico de viagem internacional a té 14 dia s antes do início dos sintomas?	
29- Em qual local?	Varchar2(30)		Local (cidade,	Campo Essencial	LO_PS_VGM
			estado, provincia e outros) onde foi rea lizada a vi agem	Habilitado se selecionado categoria 1-Sime m ca mpo 27-Paciente te m histórico de viagem internacional até 14 dias antes do início dos sintomas?	
30- Data da viagem	Date		Data em que foi	Campo Obrigatório	DT_VGM
				Se preenchido campo 27-Pa ciente tem histórico de viagem internacional até 14 días antes do início dos sintomas? (campo 26), deve ser informada a data de viagem	
31- Data de retorno	Date		Data em que	Campo Obrigatório	DT_RT_VGM
				Se preenchido campo 27- Paciente tem histórico de viagem internacional até 14 días antes do início dos sintomas? (campo 26), de ve ser informada a data de retorno	
32- É caso proveniente de surto de SG	Varchar2(1)	1-Sim	nte	Campo Essencial	SURTO_SG
que evoluiu para SRAG?		2-Não 9-Ignorado	de surto de SG?		
33-Trata-se de caso nosocomial (infecção adquirida no hospital)?	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Caso de SRAG com infe cção adquirida após internação.	Campo Essencial Qua ndo o campo 33 for igual a 1, é permitido digitar data de início dos s intomas posterior a data de internação.	NOSOCOMIAL
34- Paciente trabalha ou tem contato direto com aves, suínos, ou outro animal?	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Caso com contato direto com aves ou suínos.	Campo Essencial	AVE_SUINO
Paciente trabalha ou tem contato direto com aves, suínos/Outro animal fecnerificar)	I Varchar2(60)		Informaro animal que o paciente	Campo Essencial	OUT_ANIM
	4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4		s e lecionado a opção 3.	Habilitado de campo 34- Contato com outro animal = 3 (Outro).	
35-Sinais e Sintomas/Febre	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou febre?	Campo Essencial	FEBRE
35-Sinais e Sintomas/Tosse	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não	Paciente apresentou tosse?	Campo Essencial	TOSSE
				SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020.	m: 27/07/2020. Página 7

		9-Ignorado			
35-Sinais e Sintomas/Dor de Garganta	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou dor de garganta?	Campo Essencial	GARGANTA
35-Sinais e Sintomas/Dispneia	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente a presentou di spneia?	Campo Essencial	DISPNEIA
35-Sinais e Sintomas/Desconforto Respiratório	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou desconforto respiratório?	Campo Essencial	DESC_RESP
35-Sinais e Sintomas/Saturação 0 ₂ < 95%	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente apresentou saturação 02< 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 apresentou dor abdominal?	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-Sim 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-Sim 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-Nã o 9-Ignorado	Paciente a presentou o utro(s) s intoma(s)?	Campo Essencial	OUTRO_SIN
35-Sinais e Sintomas/Outros (Descrição)	Varchar2(30)		Listar outros sinais e sintomas	Campo Essencial	OUTRO_DES
				SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020.	n: 27/07/2020. Página 8

			apresentados pelo paciente.	Habilitado se selecionado categoria 1-Sime mSinais e Sintomas/Outros.	
36-Fatores de risco	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Nã o 9-Ignorado	Paciente 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	Campo Essencial Habilitado se selecionado no campo 8- Sexo Feminino.	PUERPERA
36-Fatores de risco/ Doença Cardiovascular Crônica	Varchar2 (1)	1-Sim 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	нематогоді
36-Fatores de risco/ Síndrome de Down	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Nã o 9-Ignorado	Paciente possui Síndrome de Down?	Campo Essencial	SIND_DOWN
36-Fatores de risco/ Doença Hepática Crônica	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente possui Doença Hepática Crônica?	Campo Essencial	нератіса
36-Fatores de risco/ Asma	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paci ente possui As ma ?	Campo Essencial	ASMA
36-Fatores de risco/ Diabetes mellitus	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente possui Diabetes <i>mellitus?</i>	Campo Essencial	DIABETES
36-Fatores de risco/ Doença Neurológica Crônica	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Nã o 9-Ignorado	Paciente possui Doença Neurológica?	Campo Essencial	NEUROLOGIC
36-Fatores de risco/ Outra Pneumatopatia Crônica	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente possui ou tra pneumopatia crôni ca?	Campo 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 (di minuição da funçã o do sistema imunológico)?		
36-Fatores de risco/ Doença Renal Crônica	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Nã o 9-Ignorado	Paci ente possui Doe nça Renal Crôn i ca ?	Campo Essencial	RENAL
36-Fatores de risco/ Obesidade	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Nã o 9-Ignorado	Paciente possui obesidade?	Campo Essencial	OBESIDADE
36-Fatores de risco/ Obesidade (Descrição IMC)	Varchar2(3)		Valor do IMC (Indice de Massa Corporal) do paciente calculado pe lo profissional de saúde.	Campo Essencial Habilitado se selecionado categoria 1-Sim e m Fatores de risco/Obesida de.	OBES_IMC
36-Fatores de risco/ Outros	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Paciente 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 Habilitado se selecionado categoria 1-Sime m Fatores de risco/Outros.	MORB_DESC
37-Recebeu vacina contra Gripe na última campanha?	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Informarse o paciente foi va ciente foi va ciente foi va ciente foi va ciente en última campan ha, após ver ficar a documentação / ca de reeta. Caso o paciente não tenha a ca de meta, direcionar a pergunta para e le ou res ponsável e pur encher o campo com o código corres pondente a	Campo Essencial	VACINA

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

			resposta.		
38-Data da vacinação	Date		Data da última dose	Campo Essencial	DT_UT_DOSE
			gripe que o paciente tomou.	Habilitado se campo 31-Re ce beu vacina contra Gripe for i guala 1.	
				Data 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 va cina?	Habilitar campo	
				Se a Idade do caso for < 6 meses.	
Se sim, data	Date		Se a mãe recebeu	Campo Essencial	DT_VAC_MAE
			va Ci i a, q uai a uata :	Habilitado se campo Se < 6 meses: a mãe recebeu a vacina for igual a 1.	
				Data deve ser <= 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 amamenta a	Ha bilitar campo se	
			cri a nça ?	Se a Idade do ca so for < 6 me ses.	
Se >= 6 meses e <= 8 anos: Data da			Se >= 6 meses e <=	Campo Essencial	DT_DOSEUNI
dose unica 1/1	DD/MM/AAAA		8 anos, data da dose única para	Habilitarcampo	
			crianças vacinadas em campanhas de anos anteriores	Se a Idade do caso for >= 6 meses e <= 8 a nos	
Se >= 6 meses e <= 8 anos: Data da 1ª	Date		Se >= 6 meses e <=	Campo Essencial	DT_1_DOSE
ason	DD/ MINI/AAAA		dose para crianças	Habilitar campo	
			primeira vez	Se a Idade do ca so for >= 6 meses e <= 8 a nos	
Se >= 6 meses e <= 8 anos: Data da $2^{\frac{1}{2}}$			Se >= 6 meses e <=	Campo Essencial	DT_2_DOSE
dose	DD/MM/AAAA		8 a nos data da 2ª		
			do se para crianças va cinadas pela	Habilitar campo	
			pri me ira vez	Se a Idade do caso for >= 6 meses e <= 8 anos	
39-Usou antiviral para gripe?	Varchar2 (1)	1-Sim	Fez us o de antiviral	Campo Essencial	ANTIVIRAL

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigitância 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 I tamivir 2- Za na mivir 3- Outro	Qual antiviral utilizado?	Campo Essencial Habilitado se campo 39- Qual antiviral ? for igual a 1.	TP_ANTIVIR
Qual antiviral /Outro, especifique	cifique	Varchar2(30)		Se o antiviral uti lizado não foi Os eltamivir o u Zanamivir, informar qual antiviral foi util izado.	Campo Essencial Habilitado se campo 40- Qual antiviral? for igual a 3.	OUT_ANTIV
41-Data do início do tratamento	ento	Date DD/MM/AAAA		Data em que foi iniciado o trata mento com o antiviral.	Campo Essencial Habilitados e campo 39-Usou antiviral para gripe? for igual a 1. Data 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.	ноѕрпаг
43-Data da internação por SRAG	SRAG	Da te DD/MM/AAAA		Data em que o paciente foi hos pitalizado.	Campo Obrigatório Data 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 sigas Unidade Federativa das UF padronizados pelo de internação do 18GE.	Unidade Federativa de internação do paciente.	Campo Essencial Habilitado se campo 42- Houve internação? f or igual a 1	SG_UF_INTE
Regional de Saúde de Internação Código (IBGE)	ıação	Varchar2 (6)	Tabela com código e nomes Regional de: das Regionais de Saúde dos onde está municípios de intemação localizado o padronizados pelo IBGE. Município de internação d paciente.	Regional de Saúde on de está localizado o Município de internação do pa ciente.	Campo Interno Pree nchendo o nome da regional de saúde de internação, o código é pre enchido automaticamente, e vice-versa.	ID_RG_INTE OU CO_RG_INTE
45-Município de ir Código(IBGE)	internação/	Varchar2 (20)	Tabela com código e nomes Município onde dos Municípios está localizado a padronizados pelo IBGE. Unidade de Saúr onde o paciente internou.	Município onde está localizado a Unidade de Saúde onde o paciente internou.	Campo Essencial Habilitado se campo 42-Houve internação? f or igual a 1	ID_MIN_INTE OU CO_MU_INTE

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

46-Unidade de Saúde de internação/ Código CNES	Varchar2(20)	Tabela com códigos CNES e nomes das Unidades de Saúde.	Unidade Sentinela que realizou a internação do paciente.	Campo Essencial Habilitado se campo 42-Houve internação? f or igual a 1	ID_UN_INTE OU CO_UN_INTE
47-Internado em UTI?	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	O paciente foi internado e m U TI ?	Campo Essencial	UTI
48-Data da entrada na UTI	Date DD/MM/AAAA		Data de entrada do paciente na un idade de Terapia intensiva (UTI).	Campo Essencial Habilitados e campo 47-Internado em UTI? for iguala 1. Data deves er maior ou iguala 2-Data de 1ºs sintomas da SRAG e menor ou Igual a data da digitação (atual).	DT_ENTUT!
49-Data da saída da UTI	Date DD/MM/AAAA		Data em que o paciente saiu da Unidade de Terapia intensiva (UTI).	Campo Essencial Habilitado se campo 47-Internado em UTI? for igual a 1. Data deve ser maior ou iguala 48-Data da entrada na UTI e menor ou igual	DT_SAIDUTI
50-Uso de suporte ventilatório?	Varchar2(1)	1-Sim, invasivo 2-Sim, não invasivo 3-Nã o 9-Ignorado	O paciente fez uso de suporte ventilatório?	Campo Essencial	SUPORT_VEN
51. Raio X de Tórax	Varchar2(1)	1-Normal 2-Infiltrado intersticial 3-Consolidação 4-Misto 5-Outro 6-Não re alizado	Informar resultado de Raio X de Tórax.	Campo Essencial	RAIOX_RES
Raio X de Tórax/ Outro (especificar)	Varchar2(30)		Informar o resultado do RX de tórax se selecionado a opção 5-Outro.	Campo Essencial Habilitado de ca mpo 51- Raio X de Tórax = 5 (Outro).	RAIOX_OUT
52-Data do Raio X	Data DD/MM/AAAA		Se realizou RX de Tórax, especificar a da ta do exame.	Campo Essencial Habilitado se campo 51- Raio X de Tórax for igual a 1, 2, 3, 4 ou 5.	DT_RAIOX
53- Aspecto Tomografia	Number(3)	1-Tipico COVID-19 2- In de terminado COVID-19	Informar o resultado da	Campo Essencial	TOMO_RES

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

		3- Atípico COVID-19 4- Negativo para Pneumonia 5- Outro 6-Não re alizado 9-Ignorado	tomografia.		
Aspecto Tomografia/Outro (especificar)	Varchar2(100)		Informaro resultado da tomografia se selecionado a opção 5-Outro	Campo Essencial Habilitado de ca mpo 53- Aspecto Tomografia = 5 (Outro	томо_оит
54. Data da Tomografia	Data DD/MM/AAAA		Se realizou tomografia, es pecificar a data do exame.	Campo Essencial Habilitado se campo 53-Aspecto Tomografia for igual a 1, 2, 3, 4 o u 5.	DT_TOMO
55-Coletou amostra?	Varchar2(1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Foi realizado coleta de amostra para rea lização de teste dia gnóstico?	Campo Essencial	AMOSTRA
56-Data da Coleta	Date DD/MM/AAAA		Data da coleta da amostra para rea lização do teste di agnóstico.	Campo Essencial Habilitado de campo 55-Coletou amostra? = 1. Data deve ser maior ou iguala 2-Data de 1ºs sintomas e menor ou igual a data da digitação (atual).	DT_COLETA
57-Tipo de amostra	Varchar2(30)	1-Secreção de Naso- orofaringe 2-Lavado Broco-alveolar 3-Tecido <i>post-mortem</i> 5-LCR 9-Ignorado	Tipo da amostra clínica coletada para o teste diagnóstico.	Campo Essencial Habilitado de campo ${\bf 55-Coletou}$ amostra? $=1.$	TP_AMOSTRA
Tipo de amostra/Outra	Varchar2(30)		Des crição do tipo da amostra clínica, cas o diferente das listadas nas ca tegorias do ca mpo.	Campo Essencial Campo habilitado se selecionado ca tegoria 4-Outra, qual em Tipo de amostra.	OUT_AMOST
58-№ da Requisição do GAL			Número da requisição de exames gerado	Campo Essencial	REQUI_GAL

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

			pe los istema GAL.		
59- Tipo do Teste antigênico	Number(3)	1-Imunofluorescênda (IF) 2- Te ste rá pido a ntigênico	Ti po do teste antigênico que foi realizado.	Campo Essencial	TP_TES_AN
60- Data do resultado teste Antigênico	Data DD/MM/AAAA		Data do resultado do teste antigênico.	Campo Essencial Data deve ser maior ou igual a 56- Data da Coleta	DT_RES_AN
61- Resultado do Teste Antigênico	Varchar2(1)	1-positivo 2-Negativo 3- Incondusivo 4-Nã o re alizado 5-Agua rdando resultado 9-Ignorado	Resultado do Teste Antigênico	Campo Essencial Este campo virá marcado com 5-Aguardando Resultado e estará habilitado se o campo 55-Coletou amostra? = 1	RES_AN
62-Laboratório que realizou o Teste antigênico	ite Varchar2(70)	Nomes dos Laboratórios ca da strados no sistema	La boratórios la boratório responsável pela liberação do res ultado do teste antigênico.	Campo Essencial Habilitado se selecionado categoria 1-Positivo, 2-Negativo ou 3-Inconclusivo Pree nchendo o nome do La boratório, o código é preenchido automaticamente, ou vice-ve isa	LAB_AN
62-Laboratório que realizou o Teste antigênico	te Varchar2(7)	Tabelacom có digos CNES		Campo Essencial	CO_LAB_AN
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Positivo para Influenza?	:te Varchar2(1)	1-Sim 2-Nã o 9-Ignorado	Resultado do Teste Antigênico que foi positivo para Influenza	Campo Essencial	POS_AN_FLU
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Se sim, qual Influenza?	ite Varchar2(1)	1-Influenza A 2-Influenza B	Resultado do Teste Antigênico, para o tipo de Influenza.	Campo Essencial Habilitadose campo 63-Agente etiológico – Teste Antigênico: Positivo para Influenza? = 1.	TP_FLU_AN
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Positivo para outros vírus?	ite Varchar2 (1)	1-Sim 2-Nã o 9-Ignorado	Resultado do Teste Antigênico, que foi positivo para outro vírus respiratório.	Campo Essencial	POS_AN_OUT
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. SARS-CoV-2	:te Varchar2(1)	1-ma rca do pelo usuário Va zio - nã o marcado	Resultado do Teste Antigênico, para SARS-CoV-2.	Campo Essencial Habilitado se campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_SARS2
63-Agente etiológico – Teste Antigênico.	ite Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Va zio - 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

-					
VSK			VSK.	nabilitado se campo as-Agente etiologico, Teste Antigenico. Positivo para outros vírus? = 1.	
63-Agente etiológico – Teste	te Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado do Teste	Campo Essencial	AN_PARA1
Parainfluenza 1		2000	Parainfluenza 1.	Habilitado se campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Parainfluenza 2	Varchar2 (1)	1-ma rca do pelo usuário Va zio - 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	te Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Va zio - nã o marcado	Re sultado do Teste Antigênico. Para influenza 3.	Campo Essencial Habilitado se campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_PARA3
63-Agente etiológico – Teste Antigênico. Adenovírus	te Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Va zio - nã o marcado	Resultado do Teste Antigênico. Adenovírus.	Campo Essencial Habilitadose campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_ADENO
63- Agente etiológico – Teste Antigênico. Outro vírus respiratório	te Varchar2(1)	1-marca do pelo usuário Vazio - não marcado	Re sultado do Teste Antigênico. Outro vírus respiratório.	Campo Essencial Habilitadose campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	AN_OUTRO
63- Agente etiológico – Teste Antigênico. Outro vírus respiratório (Descrição)	te Varchar2(30)		Nome do outro vírus respiratório i de ntificado pelo Teste Antigênico.	Campo Essencial Habilitado se campo 63-Agente etiológico, Teste Antigênico. Positivo para outros vírus? = 1.	DS_AN_OUT
64-Resultado da RT-PCR/outro método por Biologia Molecular	o Varchar2 (1)	1-De tectável 2-Nã o De tectável 3-Inconclusivo 4-Nã o Realizado 5-Agua rdando Resultado 9-Ignorado	Resultado do teste de RT-PCR/outro método por Biologia Molecular.	Campo Essencial Este campo virá marcado com 5-Aguardand o 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 ca tegoria 1-Detectável, 2-Não Detectável ou 3-Inconclusivo em Resultado da RT-PCR/outro método por Biologia Molecular. Data deve ser >= a data da coleta- campo 56.	DT_PCR

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-Nã o 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 Influenza.	Campo Essencial Habilitados e campo 66-Agente etiológico – RT_PCR /outro método por Biologia Molecular: Positivo para Influenza? = 1.	TP_FLU_PCR
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Se Influenza A, qual subtipo?	Varchar2(1)	1-Influenza A(HIN1)pdm09 2-Influenza A (HIN1)pdm09 3-Influenza A não subtipado 4-Influenza A não subtipável 5-Inconclusivo 6-Outro, es pecifique:	Subtipo para Influenza A.	Campo Essencial Habilitado se 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 subtipo para 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-Vi ctoria 2-Va magatha 3-Nã o re alizado 4-In conclusivo 5-Outro, es pecifique:	Li nhagem para Influenza B.	Campo Essencial Habilitados 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.	FLUBU_OUT
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Positivo para outros vírus?	Varchar2 (1)	1-Sim 2-Não 9-Ignorado	Resultado da RT- PCR foi positivo pa ra outro vírus respiratório	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	Re sultado dia gnóstico 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-ma rca do pelo u suário Va zio - nã o marcado	Resultado dia gnóstico do RT- PCR para (VSR).	Campo Essencial Habilitado se campo 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por	PCR_VSR

SIVEP Gipe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado em: 27/07/2020. Página 17

				Biologia Molecular: Positivo para outros vírus? = 1	
66- Agente etiológico – RT-PCR/outro	Varchar2 (1)	1-ma rca do pelo usuário Vazio - não marrado	Resultado	Campo Essencial	PCR_PARA1
Parainfluenza 1			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
Parainfluenza 2		0 1 0 1 0 1 0 1 0 1 0 1 0 1 0 1 0 1 0 1	ora girosuco do na PCR pa ra Para influenza 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	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_PARA3
nietodo poi biología inolecular. Parainfluenza 3		V4210 - 114 O 111 (14 LA LO	u agilosuco do ni- PCR para Para influenza 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-ma rca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_PARA4
merodo por Biologia Molecular: Parainfluenza 4		Va zi o - na o marcado	dı a gn ostl co d o K I - PCR pa ra Para i nfl u enza 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 mátodo nor Riologia Molecular:	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário Vazio - não marcado	Resultado	Campo Essencial	PCR_ADENO
Adenovírus			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
metodo por biología motecular. Metapneumovírus		V4210 - 114 O 1114 LAUD	u agrosuco do na- PCR para Meta pneumo 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 método por Biologia Molecular:	Varchar2 (1)	1-marca do pelo usuário Vazio - não marcado	Resultado dia móstico do RT-	Campo Essencial	PCR_BOCA
Bocavírus			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-ma rca do pelo usuário	Resultado	Campo Essencial	PCR_RINO
metodo por Biologia Molecular: Rinovírus		Va zi o - na o marcado	dia gnostico do KI- PCR para Rinovírus.	Habilitado se campo 66- Agente etiológico - RT-PCR/outro método por	

SIVEP Gripe- Sistema de Informação da Vigilância Epidemiológica da Gripe. Revisado 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
niecoo por biologia morcuna. Outro vírus respiratório, especifique:		44210	uragiosuco do no 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 método nor Riologia Molecular	Varchar2 (30)		Nome do outro	Campo Essencial	DS_PCR_OUT
necodo por priorigia morecular. Outro vírus respiratório (Descrição)			identifiado pelo RT-PCR.	Habilitado se 66- Agente etiológico – RT-PCR/outro método por Biologia Molecular: Outro virus resculzatório, escacificuse:	
67-Laboratório que realizou RT-	Varchar2 (7)	Tabela com códigos CNES e Laboratório	Laboratório	Campo Essencial	LAB_PCR OU
		ca da strados no sistema.	liberação do	Habilitados e selecionado categoria 1-Detectável, 2-Não Detectável ou 3-	
Código (CNES)			res ultado do teste dia gnóstico (RT- PCR) da a mostra do	Inconclusivo em 66-Resultado da RT-PCR/outro método por Biologia Molecular.	
			paciente.	Pree nchendo o nome do La boratório, 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	Tipo de amostra sorológica que foi coletada.	Campo Essencial	TP_AM_SOR
Tipo de Amostra Sorológica para SARS- Cov-2/Outra, qual?			Descrição do tipo da amostra clínica, ca so diferente das listadas na ca tegoria um (1) do ca mpo.	Campo Essencial Campo habilitado se selecionado ca tegoria 2-Outra, qual? em Tipo de Amostra Soro lógica.	sor_out
69- Data da coleta	Data		Data da coleta do	Campo Essencial	DT_CO_SOR
	DD/MM/AAAA		material para di agnóstico por Sorologia.	Habilitado de ca mpo $\bf 55$ -Coletou amostra? = $\bf 1$.	
				Data deve ser maiorou iguala 2-Data de 1ºs sintomas e menorou iguala data da digitação (atual).	
70-Tipo de Sorologia para SARS-Cov-2	Number(3)	1-Te ste rápido 2-Eli sa 3- Qui miluminescên cia 4- Outro, qual	Tipo do Teste Sorológico que foi rea lizado	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)		Descrição do tipo de Teste Sorológico	Campo Essencial Campo habilitado se selecionado categoria 4-Outro, qual? em Tipo de Sorologia.	our_sor
70- Tipo de Sorologia para SARS-Cov- 2/Outro, qual?	Varchar 2(100)		Outro tipo de amostra 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)	186	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	Resultado da Sorologia para SARS-CoV-2	Campo Essencial	RES_IGA
71- Data do Resultado	Date DD/MM/AAAA		Data do Resultado do Teste Sorológico	Campo Essencial Data deve ser maior ou igual a 69- Data da Coleta	DT_RES
72-Classificação final do caso	Varchar2(1)	1-SRAG por influenza 2-SRAG por outro vírus respiratório 3-SRAG por outro agente etiológico, qual: 4-SRAG por COVID-19 5-SRAG por COVID-19	Diagnóstico final do caso. Se tiver re sultados divergentes entre as metodologas laboratoriais, priorizaro resultado do RT-PCR.	Campo Obrigatório	CLASSI_FIN
72-Classificação final do caso 3-SRAG por outra causa , qual:	Varchar2(30)		Descrição de qual outro a gente etiológico foi ide ntificado	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

72-Critério de Enceramento 2 - Cinico percepcibleço contrerinde contribuendo control de Enceramento 3 - Cinico percepcibleço control de Campo Essendial 3 - Cinico percepcible control de Campo Essendial 4 - Cinico percepcible control de Campo Essendial 5 - Data da alta ou dekto DD/MM/AAAA 5 - Data da Essendial DD/MM/AAAA 5 - Data da Essendial DD/MM/AAAA Caracine control de Campo Essendial DD/MM/AAAA Caracine control de Campo Essendial Campo Esse					Habilitado se campo 72- Classificação final do caso = 3 .	
Varchar2(1) 1-Cura 2-Obito 3-Obito por outras causas 9-Ignorado Podate da alta ou obito por outras causas 9-Ignorado DD/MM/AAAA Date Date operate obito ocaso. Data da alta ou obito ocaso. DD/MM/AAAA Número da Declaração de Obito cas outras observações sobre o paciente consideradas pertinentes. Responsável Varchar2(509) Nome completo do profissional de saúde (sem abreto do conselho ou matrícula do conselho ou matrícula do conselho ou matrícula do profisional de matrícula do conselho ou conselho ou conselho ou matrícula do conselho ou cons	73-Critério de Encerramento	Varchar2(1)	Laboratorial Clínico Epidemio lógico Clínico Clínico Clínico Imagem	Indicarqual o critério de confirmação.	Campo Essencial	CRITERIO
Date do alta ou bate bD/MM/AAAA bolto bolto bolto bolto cas co. Date bD/MM/AAAA bolto bolto cas co. Varchar2(999) Número da bolto cas co. Varchar2(990) Outras observações sobre o paciente consideradas pertinentes. Responsável Varchar2(60) Nome completo do profissional de saude (sem abreviações) res ponsável pela notificação. Número do conselho ou matrícula do matrícula do matrícula do matrícula do conselho ou matrícula do matrícula do conselho ou co conselho ou conselho ou conselho ou conselho ou conselho ou cons	74–Evolução do caso	Varchar2(1)	1-Cura 2-Óbito 3- Óbito por outras causas 9-Ignorado	Evo I ução do caso	Campo Essencial	EVOLUCAO
Date Date do encerramento do cas o. Número da Declaração de Óbito Outras observações sobre o paciente consideradas pertinentes. Responsável Varchar2(60) Nome completo do profissional de saúde (sem abred (sem	75-Data da alta ou óbito	Date DD/MM/AAAA		Data da alta ou óbito	Campo Essencial	DT_EVOLUCA
Date DD/MM/AAAA DD/MM/AAAA DDP/MM/AAAA Declaração de Óbito Outras observações sobre o paciente consideradas pertinentes. Responsável Varchar 2(60) Nome completo do profissional de saúde (sem abreviações) responsável pela notificação. rícula Varchar 2(15) Número do conselho ou matrícula do conselho ou conselho ou matrícula do conselho ou conselho ou conselho ou matrícula do conselho ou conselho					Data da alta ou do ó bito deve s er > ou = a data dos primeiros sin tomas e <= a data da digitação (atual). Habilitado se campo 74 - Evolução do caso = 1 ou 2 .	
e Saúde Responsável Varchar2(50) e Saúde Responsável Varchar2(50) e Saúde Responsável Varchar2(50) e Saúde Responsável Perinentes. Nome completo do profissional de saúde (sem abrevações) responsável pela notificação. elho/Matrícula Varchar2(15) Número do conselho ou matrícula do conselho ou conselho ou matrícula do conselho ou conselho ou matrícula do conselho ou conselho ou conselho ou matrícula do conselho ou	76-Data do Encerramento	Date		Data do	Campo Obrigatório	DT_ENCERRA
Número da Declaração de Óbito Declaração de Óbito Servações Varchar2(999) Outras observações sobre o paciente consideradas pertinentes. Saúde Responsável Varchar2(60) Nome completo do profissional de saúde (sem abreviações) responsável pela notificação.		AAAA (WIINI /OO		caso.	Se o ca mpo 72- Classificação final do caso estiver pre enchido.	
Número da Declaração de Óbito Declaração de Óbito Declaração de Óbito Declaração de Obito Declaração de Obito Declaração de Saúde Responsável Varchar2(50) Nome completo do profissional de Saúde (sem abreviações) responsável pela notificação.					Data do e ncerram ento deve ser $>$ ou = a data do preenchimento.	
Número da Declaração de Obito Declaração de Obito Obito Outras observações is sobre o paciente consideradas pertinentes. Saúde Responsável Varchar 2(60) Nome completo do profissional de saúde (sem abreviações) responsável pela notificação.					Data do e ncerram ento d eve ser < o u = a data da digitação (atual).	
Varchar2(99) Varchar2(60) Varchar2(60) Varchar2(15) Varchar2(15) Varchar2(15) Varchar2(15) Varchar2(15) Varchar2(15) Varchar2(15) Varchar2(16) Varchar2(16) Varchar2(16) Varchar2(16) Varchar2(17) Varchar2(18) Varchar2(18) Varchar2(18) Varchar2(18) Varchar2(18) Varchar2(19)	77- Número D.O			Número da Doctaração de	Campo Essencial	NU_DO
Varchar2(999) Outras observações sobre o paciente consideradas pertinentes. Varchar2(60) Nome completo do profissional de saúde (sem abreviações) responsável pela notificação. Varchar2(15) Número do conselho ou matrícula do conselho ou matrícula do				Óbito	Habilitado se o cam po 74- Evol ução do caso = 2	
Varchar2(60) Varchar2(15) Varchar2(15) Varchar2(15) Nome complete do profissional de saúde (sem abrevações) responsável pela notificação.	78-Observações	Varchar2(999)		Outra s observações s ob re o paciente consideradas pertinentes.	Campo Opcional	OBSERVA
Varchar2(15) Número do conselho ou matrícula do	79-Profissional de Saúde Responsável			Nome completo do profissional de saúde (sem abreviações) res ponsável pela notificação.		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

	DT_DIGITA					
	Campo Interno		Preenchido auto maticamente pelo sistema com a data da digitação da ficha.	Não é a data de preenchimento da ficha manualmente e sim a data em que	é digitado no sistema.	Não é atualizada se houver alteracões posteriores de dados.
profissional de saúde responsável pe la notificação (Ex:CRM/RJ 1234)	Data de inclusão do Campo Interno	registro no sistema.				
	Date	DD/MM/AAAA				
	Data da digitação					