## Universidade Federal do Rio de Janeiro Instituto de Computação

Professor: Geraldo Xexéo

#### Prova de Dw - Análise dos Dados do ENADE

Andreza Cardoso Santos
<a href="https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW">https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW</a>
Novembro 2021

Observações: Estou enviando o workflow do Knime por email (amoraacs@gmail.com) hoje, dia 29/11/2020, pois mesmo comprimindo o arquivo, não consigo adicionar ele ao meu repositório do GitHub por causa do tamanho do documento. Para a realização do trabalho, segui o mesmo método utilizado no trabalho em grupo, mas tive dificuldade, pois como meu laptop possui apenas 4gb de RAM, meu computador travava muito por causa do Knime, levando a CPU, Memória e Disco a 100% algumas vezes.

#### Questão 1)

No site do ENADE, <a href="https://www.gov.br/inep/pt-br/acesso-a-informacao/dados-abertos/microdados/enade">https://www.gov.br/inep/pt-br/acesso-a-informacao/dados-abertos/microdados/enade</a>, podemos encontrar na área de microdados a pasta zipada com os seguintes dados referentes a cada ano (2017-1019):

	2017	2018	2019
LEIA-ME	- Manual do usuário 2017.pdf - Questionário do Estudante do Enade_Edição 2017.pdf - Questionário do Estudante do Enade_Compl Licenciatura_Edição 2017.pdf - Dicionário de variáveis dos Microdados do Enade_Edição 2017.ods - Dicionário de variáveis dos Microdados do Enade_Edição 2017.xlsx	-Manual do usuário 2018.pdf; -Questionário do Estudante_Enade_Ediçã o 2018.pdf; -Dicionário de Variáveis dos Microdados do Enade_Edição 2018.ods; -Dicionário de Variáveis dos Microdados do Enade_Edição 2018.xisx;	- Manual do usuário 2019.pdf; - Questionário do Estudante_Enade_Ediçã o 2019.pdf; - Dicionário de Variáveis dos Microdados do Enade_Edição 2019.ods; - Dicionário de Variáveis dos Microdados do Enade_Edição 2019.xlsx;
INPUTS	-sas_input_enade_2017.s as -R_input_enade_2017.R -spss_input_enade_2017 .sps	-sas_input_enade_2018.s as; -R_input_enade_2018.R; -spss_input_enade_2018 ;	-sas_input_enade_2019.s as; -R_input_enade_2019.r; -spss_input_enade_2019 .spss;

DADOS	-microdados_enade_201	-microdados_enade_201	-microdados_enade_201
	7.txt	8.txt.	9.txt.

Tabela 1: Dados das pastas

Para fazer a extração desses dados para a ferramenta *KNIME*, precisei utilizar dois métodos, pois tive problema com o link. Primeiro, para o ano de 2017, extrai os dados diretamente do link do ENADE, depois, para os dois anos seguintes, coloquei os dados em *txt* no meu próprio *GitHub* e fiz a conexão com o *KNIME* diretamente de lá, bem como a sugestão utilizada pelo professor, mas no qual o link também parou de funcionar, então apenas segui a mesma ideia.

Para isso, foi chamada a função "*Unzip files (legacy)*" para baixar o arquivo e descompactar automaticamente salvando em uma pasta local do Knime. Os dados foram coletados a partir dos seguintes links:

- https://download.inep.gov.br/microdados/Enade\_Microdados/microdados\_Enade\_2017\_portal\_2018.10.09.zip
- <a href="https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW/raw/main/Dados%20ENADE/microdados\_enade\_2018.zip">https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW/raw/main/Dados%20ENADE/microdados\_enade\_2018.zip</a>
- <a href="https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW/raw/main/Dados%20ENADE/microdados\_enade\_2019.zip">https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW/raw/main/Dados%20ENADE/microdados\_enade\_2019.zip</a>

Abaixo, segue a imagem dos nós utilizados no *Knime* na parte de extração.

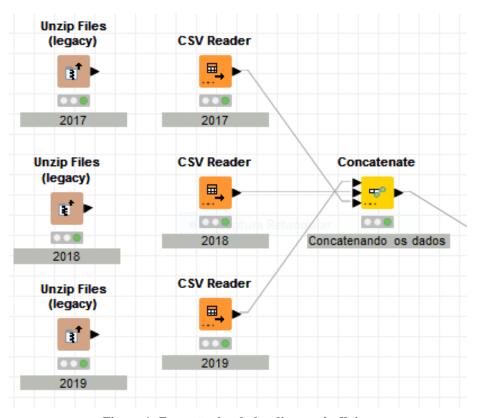


Figura 1: Extração dos dados direto pelo Knime

Depois configurei os nós "Unzip files (legacy)" para cada ano, como mostrado nas figuras abaixo:

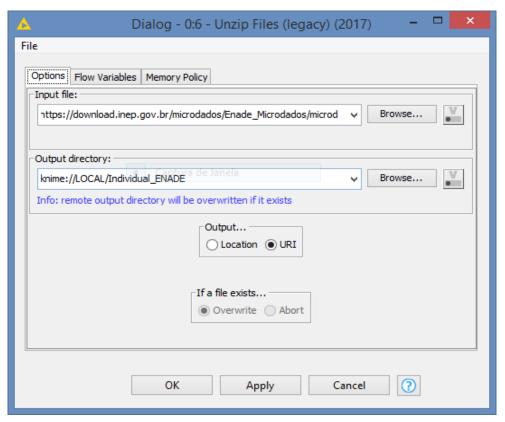


Figura 2 - Configuração do "Unzip files (legacy)" para 2017

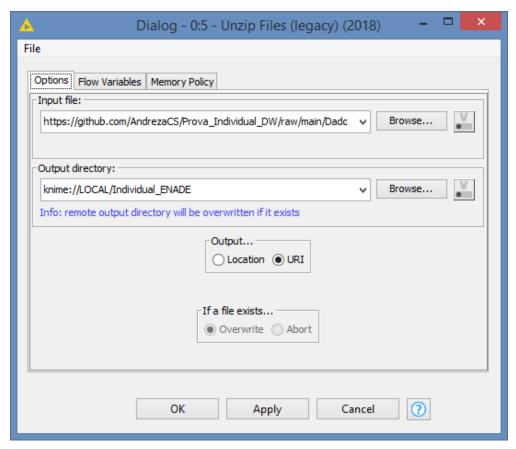


Figura 3 - Configuração do "Unzip files (legacy) para 2019

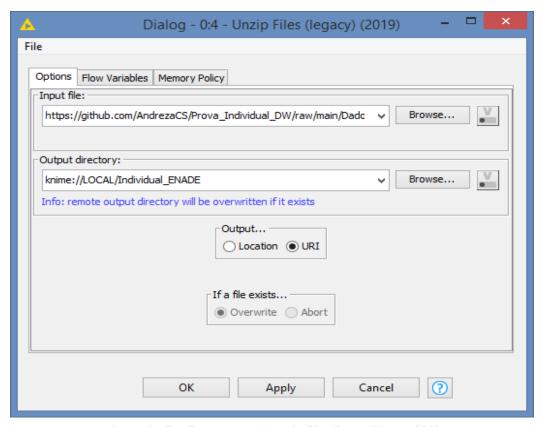


Figura 4 - Configuração do "Unzip files (legacy)" para 2019

Após esses passos utilizei o nó "CSV Reader" para ler os arquivos em CSV descompactados anteriormente, para que assim fosse possível analisar os dados obtidos. Para que o arquivo seja lido sem precisar procurar o arquivo, ajustei a configuração do CSV Reader para o modo 'Mountpoint'/ 'LOCAL' e no campo 'Format' seleciona-se o 'Autodetect format' para que seja feita a separação correta do arquivo.

Abaixo seguem as imagens das configurações utilizadas.

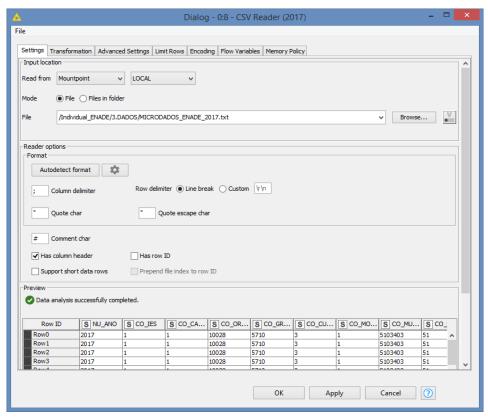


Figura 5 - Configuração do "CSV Reader"

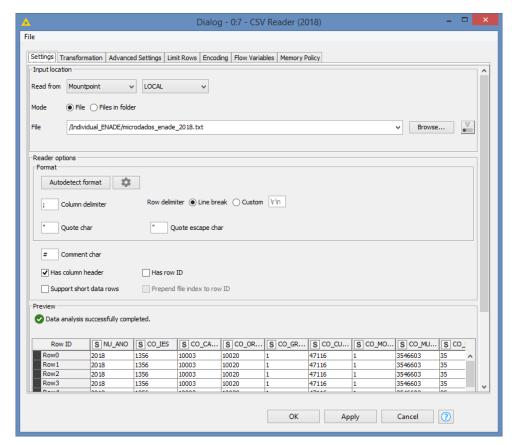


Figura 6 - Configuração do "CSV Reader"

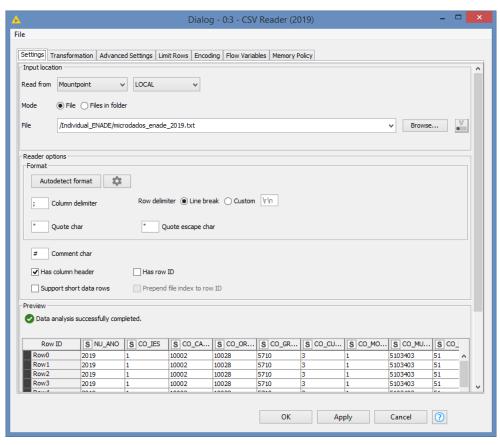


Figura 7 - Configuração do "CSV Reader"

Depois de feito isso, usei o nó "Concatenate" para unir os três CSV, para facilitar a carga.

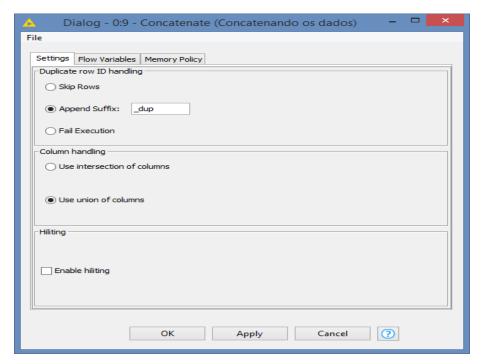


Figura 8 - Configuração do "Concatenate"

#### Questão 2)

Criei o modelo dimensional (estrela) a partir dos dados baixados do dicionário de dados desses 3 anos (2017-2019) na seguinte ferramenta: *Db Diagram*: (https://dbdiagram.io/d/6181a30ad5d522682df5b7aa).

Fiz apenas um modelo, pois os dados dos dicionários eram os mesmos em relação aos 3 anos, só diferenciavam algumas pequenas questões que não influenciaram no modelo a ser criado. Abaixo segue a imagem do modelo estrela gerado, com uma tabela fato "Dados" e 10 (dez) dimensões, que são: "TBInstituicao", "TBEstudante", "TBTipoPresenca", "TBNota", "QuestionarioProva", "TBUF", "QuestionarioEstudante", "TBMunicipio", "TBRegiao", "TBGrauConcordanciaAluno".

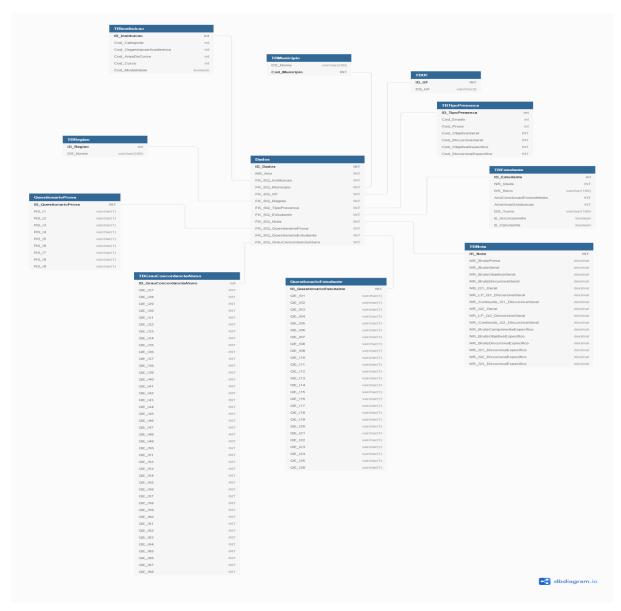


Figura 9 - Modelo Estrela

Código: No ANEXO [1] Script para o Modelo Estrela

#### Questão 3)

Para essa questão, usei um servidor externo para criar a base de dados no MySQL versão 5.7 para suportar a carga de dados. Tive que usar a versão 5.7, porque um nó usado no *Knime* para carregar os dados não suportava o *MySQL* com versão maior, devido o nó estar obsoleto, mesmo problema encontrado no trabalho em grupo. Usei a ferramenta *DataGrip* para criar o banco de dados relacional de acordo com o modelo construído acima (Figura 9), no script do Modelo Estrela e então gerei o *script* da estrutura do banco que se encontra no **Anexo [2]** Script SQL, que contém o Script 1, a Tabela Auxiliar e a Trigger contidas no meu repositório do GitHub.

#### Questão 4)

Segui o mesmo raciocínio utilizado para os dados da Covid no trabalho em grupo, ou seja, criei um fluxo no *KNIME* para que a carga de dados fosse feita de uma vez só, desde o download dos arquivos até o tratamento dos dados, como mostra a figura abaixo:

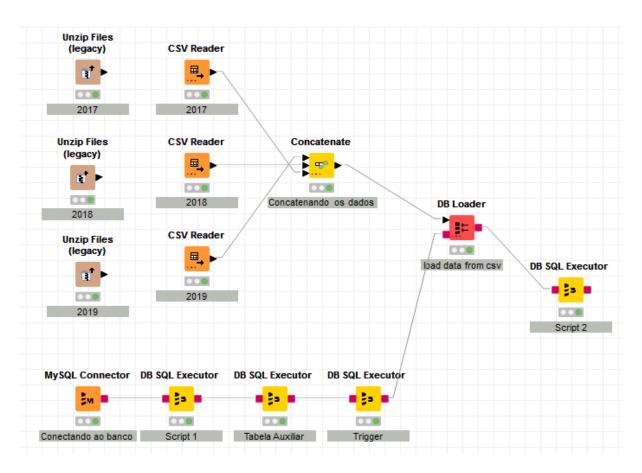


Figura 10 - Fluxo no Knime para a carga dos dados.

Descrição dos nós utilizados no fluxo:

- MySQL Connector (Conectando ao banco): Primeiro adicionei o nó 'MySQL Connector' onde coloquei as configurações de conexão do banco local, sendo elas: IP, porta, usuário e senha:
- DB SQL Executor (Script 1): Nesse nó foi executado o *script* do anexo 2.2.1 , onde foi criada o *database*: DW Individual Andreza;
- DB SQL Executor (Tabela Auxiliar): Nesse nó foi executado o *script* do anexo 2.2.2, com a criação da tabela\_aux (Figura 11) para ajudar no tratamento dos dados, com todos eles em varchar(100);

Figura 11 - Tabela Auxiliar (Figuras abaixo)

```
tabela aux
Columns 151
     ■ NU_ANO varchar(100)
     ■ CO_CATEGAD varchar(100)
     ■ CO_ORGACAD varchar(100)
     ■ CO_IES varchar(100)
     ■ CO_GRUPO varchar(100)
     ■ CO_CURSO varchar(100)
     ■ CO_MODALIDADE varchar(100)
     E CO_MUNIC_CURSO varchar(100)
     ■ CO_UF_CURSO varchar(100)
     ■ CO_REGIAO_CURSO varchar(100)
     ■ NU_IDADE varchar(100)
     I TP_SEXO varchar(100)
     ANO_FIM_EM varchar(100)
     ANO_IN_GRAD varchar(100)
     ■ CO TURNO GRADUACAO varchar(10
     TP_INSCRICAO_ADM varchar(100)
     TP_INSCRICAO varchar(100)
     ■ NU_ITEM_OFG varchar(100)
     ■■ NU_ITEM_OFG_Z varchar(100)
     ■ NU_ITEM_OFG_X varchar(100)
     ■■ NU_ITEM_OFG_N varchar(100)
     ■ NU ITEM OCE varchar(100)
■■ NU ITEM OCE Z varchar(100)
■ NU_ITEM_OCE_X varchar(100)
■■ NU_ITEM_OCE_N varchar(100)
```

```
■ DS_VT_GAB_OFG_ORIG varchar(100)
■ DS_VT_GAB_OFG_FIN varchar(100)
■ DS VT GAB OCE ORIG varchar(100)
■ DS_VT_GAB_OCE_FIN varchar(100)
■ DS_VT_ESC_OCE varchar(100)
■ DS_VT_ACE_OCE varchar(100)
■ TP_PRES varchar(100)
■ TP_PR_GER varchar(100)
■ DS_VT_ESC_OFG varchar(100)
■ DS_VT_ACE_OFG varchar(100)
TP_PR_OB_FG varchar(100)
I TP_PR_DI_FG varchar(100)
TP_PR_OB_CE varchar(100)
■ TP_PR_DI_CE varchar(100)
■ TP_SFG_D1 varchar(100)
TP_SFG_D2 varchar(100)
■ TP_SCE_D1 varchar(100)
TP_SCE_D2 varchar(100)
■ TP_SCE_D3 varchar(100)
■■ NT_GER varchar(100)
■■ NT_FG varchar(100)
```

```
■ NT_OBJ_FG varchar(100)
■ NT_DIS_FG varchar(100)
NT_FG_D1 varchar(100)
■ NT_FG_D1_PT varchar(100)
■ NT_FG_D1_CT varchar(100)
■■ NT_FG_D2 varchar(100)
■■ NT_FG_D2_PT varchar(100)
■ NT_FG_D2_CT varchar(100)
III NT_CE varchar(100)
■■ NT_OBJ_CE varchar(100)
■■ NT_DIS_CE varchar(100)
III NT_CE_D1 varchar(100)
■■ NT_CE_D2 varchar(100)
■ NT_CE_D3 varchar(100)
■ CO_RS_I1 varchar(100)
■ CO_RS_I2 varchar(100)
■ CO_RS_I3 varchar(100)
■ CO_RS_I4 varchar(100)
III CO_RS_I5 varchar(100)
III CO_RS_I6 varchar(100)
III CO_RS_I7 varchar(100)
III CO_RS_I8 varchar(100)
III CO_RS_I9 varchar(100)
■ QE_I01 varchar(100)
```

```
■ QE_I03 varchar(100)
■ QE_104
■ QE_I05 varchar(100)
■ QE_I06 varchar(100)
■ QE_I07 varchar(100)
■ QE I08 varchar(100)
■ QE_I09 varchar(100)
QE_I10 varchar(10
■■ QE_I11 varchar(100)
■ QE_I12 varchar(100)
■ QE_I13 varchar(100)
■ QE_I14 varchar(100)
■ QE I15 varchar(100)
■ QE_I16 varchar(100)
■ QE_I17 varchar(100)
■ QE_I18
■ QE_I19 varchar(100)
■ QE_I20 varchar(100)
■ QE_I21 varchar(100)
■ QE_I22 varchar(100)
■ QE_I23 varchar(100)
■ QE_I24 varchar(100)
QE_I25 varchar(100)
```

```
■ QE_I26 varchar(100)
■ ■ ■ QE_I27 varchar(100)
■ QE_128 varchar(100
■ QE_129 varchar(100
■ QE_I30 varchar(100)
■ QE_I31 varchar(100)
■ QE_I32 varchar(100)
■ QE_I33 varchar(100)
III QE_I34 varchar(100)
■ QE_I36 varchar(100)
■ ■ QE_I37
■ QE_I38 varchar(100
■ QE | I39 varchar(100)
■ ■ QE_I40 varchar(100)
■ QE_I41 varchar(100)
■■ QE_I42 varchar(100)
■ ■ ■ QE_I44 varchar(100)
■ QE_I45
■ QE_I46
■ QE_I47 varchar(100)
■ ■ ■ QE_I48 varchar(100)
■ QE_I49 varchar(100)
```

```
■■ QE_I50 varchar(10
■ QE_I51 varchar(100)
■ ■ ■ QE_I52 varchar(100)
■ QE_I53 varchar(100)
■ QE_I54 varchar(100)
■ QE_I55 varchar(100)
■国 QE_I56 varchar(100)
■ QE_I57 varchar(100)
■ ■ QE_I58
■ QE_I59
■ QE I61 varchar(100)
■ QE_I62 varchar(100)
■ QE_I63 varchar(100)
■ QE_I64 varchar(100)
■ ■ ■ QE_I65 varchar(100)
■■ QE_I66 varchar(100)
■ QE_I69 varchar(100
■ QE_I71 varchar(100)
■ QE_I72 varchar(100)
■ QE_I73 varchar(100)
```

```
国 QE_I74 varchar(100)
国 QE_I75 varchar(100)
国 QE_I76 varchar(100)
国 QE_I77 varchar(100)
国 QE_I78 varchar(100)
国 QE_I79 varchar(100)
国 QE_I80 varchar(100)
国 QE_I81 varchar(100)
コ QE_I81 varchar(100)
```

- DB SQL Executor (Trigger): Nesse nó foi executado o *script* do anexo 2.2.3, onde a *Trigger* é utilizada para auxiliar na inserção de dados;
- DB Loader (load data from csv): Este nó faz a carga dos dados para o banco local, onde configurei o banco de dados e a tabela\_aux. A estrutura da tabela auxiliar está igual ao arquivo CSV, contendo a mesma ordem das colunas e todos os campos são *VARCHAR*, pois assim os dados são melhor otimizados.

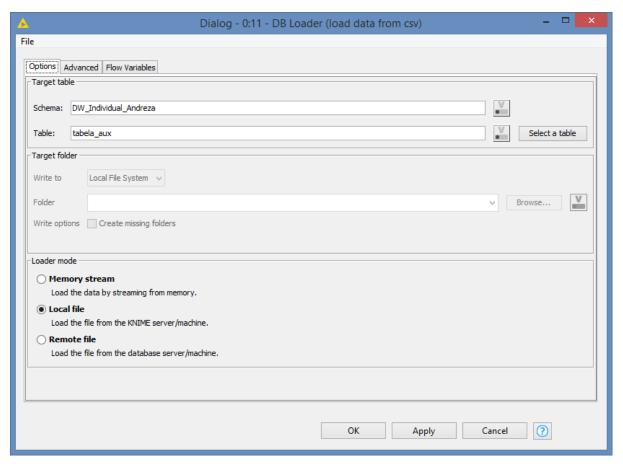


Figura 12 - Configuração do DB Loader

 DB SQL Executor (Script 2): Início do tratamento de dados, onde tratei os dados vazios como nulos. Como mostrado no Anexo no Script [3] Carga de dados

#### Questão 5)

Nessa questão, utilizei a ferramenta *Tableau* para a realização dos gráficos e tabelas. O banco de dados das questões anteriores foi conectado ao Tableau para que fosse possível utilizar estes dados e dessa forma fazer as análises. As tabelas referentes a cada pergunta encontram-se no repositório do GitHub.

Elaborei as seguintes 5 questões para analisar os dados do ENADE, são elas:

• Pergunta 1: Qual a comparação dos inscritos do tipo concluinte por ano?

## Concluinte por Ano

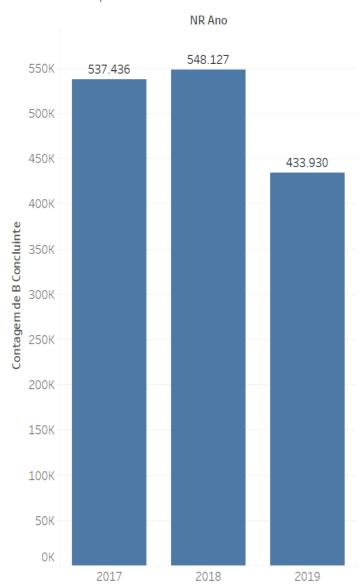


Figura 12 - Gráfico Concluinte por ano

Pelo gráfico acima, podemos perceber que o ano de 2018, teve um maior índice de alunos concluintes e que o ano de 2019 houve uma certa queda em relação aos dois anos anteriores.

• Pergunta 2: Qual a comparação dos gêneros que fizeram as provas nos 3 anos?

# Genero por ano

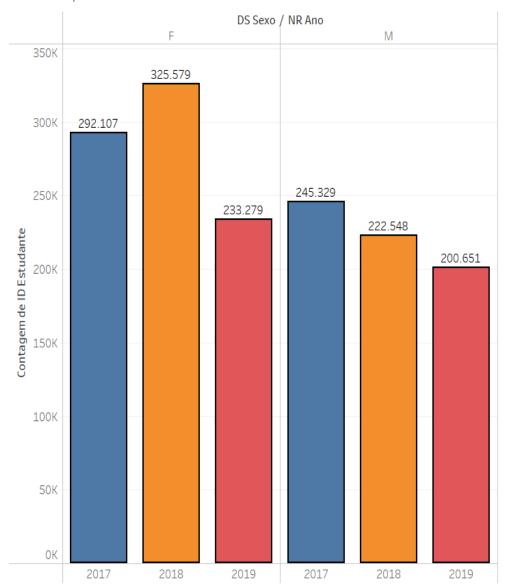


Figura 13 - Gráfico de Gênero por ano

Através da comparação dos gêneros no gráfico , pode -se perceber um número bem mais expressivo em relação as pessoas do sexo feminino fazendo a prova, em relação as do sexo masculino.

### • Pergunta 3: Qual a comparação dos 3 anos sobre a região com mais inscritos?

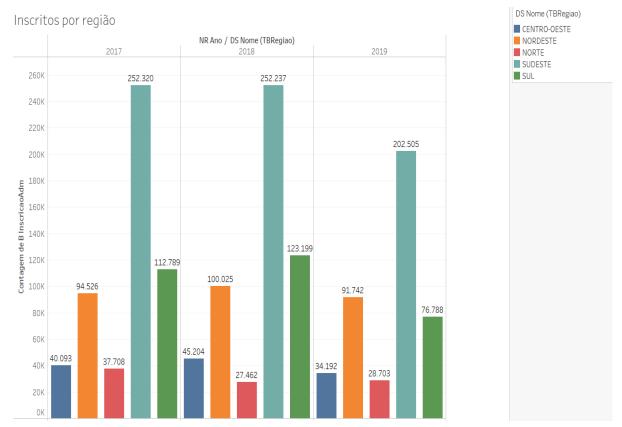


Figura 14 - Gráfico Inscritos por região

 $\acute{E}$  possível observar um número muito superior de inscritos na região Sudeste em comparação com as demais.

#### • Pergunta 4: Qual gênero por categoria mais fez a prova no ano de 2017?

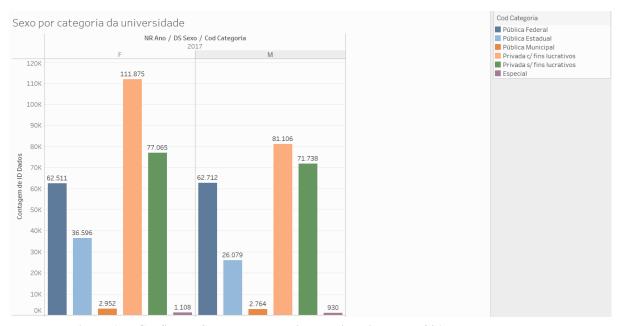


Figura 15 - Gráfico de Sexo por categoria de universidade em 2017

Observando o gráfico acima é possível perceber que houve uma adesão muito maior do gênero feminino em todas as categorias, com exceção da Pública Federal no ano de 2017.

#### • Pergunta 5: Qual turno mais fez a prova?

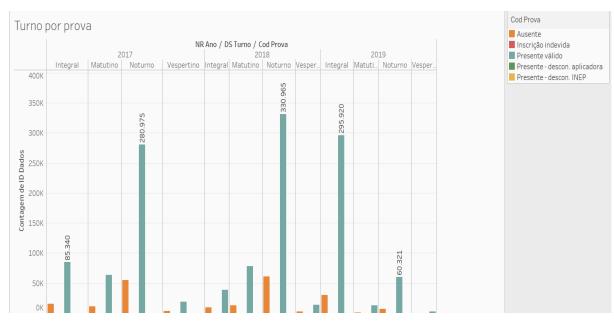


Figura 16 - Gráfico Turno por prova

Nota- se que o turno noturno abrange a maior parte dos alunos que fizeram as provas do ENADE em todos os anos, com um valor muito superior em relação aos demais turnos.

#### Questão 6)

Nessa questão, segui o mesmo fluxo feito no trabalho em grupo, apenas conectando aos dados do Enade, e tentando trazer a ideia de algum aprendizado, porém, o fluxo até rodou, mas a acurácia e precisão não chegavam ao satisfatório de 60% como solicitado, os valores que encontrei foram muito baixos, então, segue na imagem abaixo o fluxo tentado.

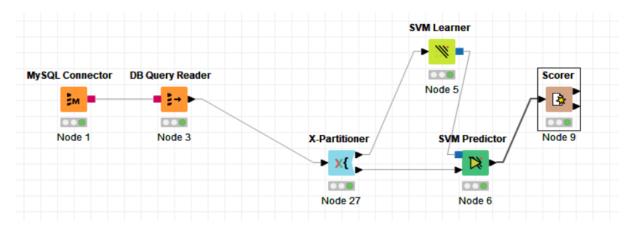


Figura 17 - Fluxo do Knime para o aprendizado

#### Questão 7)

- Db Diagram: <a href="https://dbdiagram.io/d/6181a30ad5d522682df5b7aa">https://dbdiagram.io/d/6181a30ad5d522682df5b7aa</a> Essa ferramenta foi escolhida por conta da sua facilidade em montar o modelo dimensional.
- DataGrip: <a href="https://www.jetbrains.com/datagrip/">https://www.jetbrains.com/datagrip/</a> Essa ferramenta foi escolhida por ser mais intuitiva que o MySQL workbench.
- Knime: <a href="https://www.knime.com/">https://www.knime.com/</a> Essa ferramenta foi utilizada para fazer o download automático dos dados e para o aprendizado de máquina.
- Tableau: <a href="https://www.tableau.com/pt-br">https://www.tableau.com/pt-br</a> Essa ferramenta é muito utilizada para a geração de gráficos e tabelas.
- GitHub: <a href="https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW">https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW</a> O GitHub foi utilizado para colocar o repositório dos dados analisados.
- Google drive: Para o envio do workflow do Knime

#### **ANEXO**

#### [1] Script para o Modelo Estrela

```
//// -- Tables and References
Table TBInstituicao {
 ID Instituicao int [pk, increment, unique] // auto-increment
 Cod Categoria int
 Cod OrganizacaoAcademica int
 Cod AreaDoCurso int
 Cod Curso int
 Cod Modalidade boolean
Table TBEstudante {
 ID Estudante int [pk, increment, unique] // auto-increment
 NR Idade INT
 DS Sexo varchar(100)
 AnoConclusaoEnsinoMedio INT
 AnoInicioGraduacao INT
 DS Turno varchar(100)
 B InscricaoAdm boolean
 B Concluinte boolean
```

```
Table TBTipoPresenca {
 ID TipoPresenca int [pk, increment, unique] // auto-increment
 Cod Enade int
 Cod Prova int
 Cod ObjetivaGeral INT
 Cod DiscursivaGeral INT
 Cod ObjetivaEspecifico INT
 Cod DiscursivaEspecifico INT
}
Table TBNota {
 ID Nota INT [pk, increment, unique] // auto-increment
 NR BrutaProva decimal
 NR BrutaGeral decimal
 NR BrutaObjetivaGeral decimal
 NR BrutaDiscursivaGeral decimal
 NR Q1 Geral decimal
 NR_LP_Q1_DiscursivaGeral decimal
 NR Conteudo Q1 DiscursivaGeral decimal
 NR Q2 Geral decimal
 NR LP Q2 DiscursivaGeral decimal
 NR Conteudo Q2 DiscursivaGeral decimal
 NR BrutaComponenteEspecifico decimal
 NR BrutaObjetivaEspecifico decimal
 NR BrutaDiscursivaEspecifico decimal
 NR Q1 DiscursivaEspecifico decimal
 NR Q2 DiscursivaEspecifico decimal
 NR Q3 DiscursivaEspecifico decimal
}
Table QuestionarioProva{
 ID QuestionarioProva INT [pk, increment, unique] // auto-increment
 RS I1 varchar(1)
 RS I2 varchar(1)
 RS I3 varchar(1)
 RS I4 varchar(1)
 RS_I5 varchar(1)
 RS I6 varchar(1)
 RS I7 varchar(1)
 RS 18 varchar(1)
 RS 19 varchar(1)
```

```
Table TBUF {
 ID UF INT [pk, increment, unique] // auto-increment
 DS UF varchar(3)
Table QuestionarioEstudante{
 ID_QuestionarioEstudante INT [pk, increment, unique] // auto-increment
 QE I01 varchar(1)
 QE I02 varchar(1)
 QE I03 varchar(1)
 QE I04 varchar(1)
 QE I05 varchar(1)
 QE I06 varchar(1)
 QE I07 varchar(1)
 QE I08 varchar(1)
 QE I09 varchar(1)
 QE I10 varchar(1)
 QE_I11 varchar(1)
 QE I12 varchar(1)
 QE I13 varchar(1)
 QE I14 varchar(1)
 QE I15 varchar(1)
 QE I16 varchar(1)
 QE_I17 varchar(1)
 QE I18 varchar(1)
 QE_I19 varchar(1)
 QE I20 varchar(1)
 QE I21 varchar(1)
 QE I22 varchar(1)
 QE I23 varchar(1)
 QE I24 varchar(1)
 QE I25 varchar(1)
 QE I26 varchar(1)
Table TBMunicipio {
 DS Nome varchar(200)
 Cod_Municipio INT [pk, increment,unique]
Table TBRegiao {
 ID Regiao int [pk, increment, unique]
 DS Nome varchar(200)
```

### Table TBGrauConcordanciaAluno {

- ID GrauConcordanciaAluno int [pk, increment, unique]
- QE I27 INT
- QE\_I28 INT
- QE I29 INT
- QE\_I30 INT
- QE\_I31 INT
- QE I32 INT
- QE I33 INT
- QE I34 INT
- QE\_12. DIT
- QE\_I35 INT
- QE\_I36 INT QE\_I37 INT
- QE I38 INT
- QE I39 INT
- QE\_137 HV1
- QE\_I40 INT
- QE\_I41 INT
- QE\_I42 INT
- QE\_I43 INT
- QE\_I44 INT
- QE I45 INT
- QE I46 INT
- QE I47 INT
- QE\_I48 INT
- QE I49 INT
- QE\_I50 INT
- QE I51 INT
- QE I52 INT
- QE\_I53 INT
- QE\_I54 INT
- QE\_I55 INT
- QE I56 INT
- Q=\_\_\_\_\_\_
- QE\_I57 INT
- QE\_I58 INT
- QE I59 INT
- QE I60 INT
- QE\_I61 INT
- QE\_I62 INT
- QE I63 INT
- QE I64 INT
- QE I65 INT
- QE\_I66 INT
- QE I67 INT

```
QE_I68 INT
Table Dados {
 ID Dados INT [pk, increment, unique] // auto-increment
 NR Ano INT
 FK_SQ_Instituicao INT
 FK SQ Municipio INT
 FK SQ UF INT
 FK SQ_Regiao INT
 FK SQ TipoPresenca INT
 FK SQ Estudante INT
 FK_SQ_Nota INT
 FK SQ QuestionarioProva INT
 FK SQ QuestionarioEstudante INT
 FK SQ GrauConcordanciaAluno INT
Ref: "Dados"."FK SQ Instituicao" - "TBInstituicao"."ID Instituicao"
Ref: "TBRegiao"."ID Regiao" < "Dados"."FK SQ Regiao"
Ref: "TBMunicipio". "Cod Municipio" < "Dados". "FK SQ Municipio"
Ref: "TBTipoPresenca". "ID TipoPresenca" < "Dados". "FK_SQ_TipoPresenca"
Ref: "TBEstudante"."ID Estudante" < "Dados"."FK SQ Estudante"
Ref: "TBNota"."ID_Nota" < "Dados"."FK_SQ_Nota"
Ref: "QuestionarioEstudante"."ID QuestionarioEstudante" <
"Dados". "FK SQ Questionario Estudante"
Ref: "QuestionarioProva". "ID QuestionarioProva" < "Dados". "FK SQ QuestionarioProva"
Ref: "Dados". "FK SQ GrauConcordancia Aluno" -
"TBGrauConcordanciaAluno"."ID GrauConcordanciaAluno"
Ref: "Dados"."FK SQ UF" - "TBUF"."ID UF"
```

#### [2] Script SQL

#### [2.2.1]

https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW/blob/main/Quest%C3%A3o%203%20e%20Quest%C3%A3o%204/Script%201.sql

#### [2.2.2]

 $\frac{https://github.com/AndrezaCS/Prova\_Individual\_DW/blob/main/Quest\%C3\%A30\%203\%20}{e\%20Quest\%C3\%A30\%204/Tabela\%20Auxiliar.sql}$ 

#### [2.2.3]

#### [3] Script Carga de Dados