Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Vamos mostrar nesta abordagem da disciplina, como ela se integra ao projeto de PI, por meio da figura de arquitetura de referência.

A arquitetura de referência visa apenas apresentar um modelo que permite a implementação do conteúdo da disciplina de maneira estritamente aplicada.

Com os datsets implementados ganha-se velocidade na implementação da modelagem computacional, testes e correções podem ser induzidas a partir da experiência no uso direto da matemática.

Por que usamos Python?

Porque o python é um recuros multidisciplinar que pode ser aplicado em vários contextos genéricos e não especializados. Por este motivo não existem ferramentas de implementação exclusiva para python, são necessárias alocações de outros recursos que auxiliam na contrução de modelagem matemática. Por exemplo, nativamente gráficos não são gerados pelo python por meio de um pacote ou libs instaladas. É necessário o uso de ferramentas que incorporem essas funcionalidades. O python foi desenvolvido com propósito genérico.

Vamos continuar usando python?

Sim, bastante. Usaremos python para captura de outros dados para formar datsets especializados. Encontramos restrições nas próprias libs dos pacotes, por exemplo, a temperatura e a frequênci anão são capturadas diretamente da bios, no ambiente windows ou VM com SO Linux, mas em ambiente windows. O Windows 10, à partir dessa versão, incorporou um sistema de proteção contra ataques e infecções de vírus, não permitindo o acesso a mesma de qualquer aplicação que não seja nativa, como uma dll (biblioteca dinâmica). A implementação de matemática computacional com Python será abordada em conjunto com outra ferramenta.

Porque vamos usar R (Rstudio)?

A linguagem R é uma poderosa ferramenta de modelagem e criação de algoritmos matemáticos. Tem um portifólio coraborativo mundial com respeito a novos algoritmos que se aplicam a tudo. Basta usar os exemplos nos seus conjuntos de dados e aprender se o modelo reflete o coportamente previsto. Além disso as implementações gráficas, que auxiliam na interpretação dos dados são muito bem escritas, gerando inúmeras possibilidades para o data science.

Porque usamos o excel e não diretamente o banco de dados?

O excel é uma ferramenta amplamente utilizada no mundo todo, seu maior potencial é a possibilidade de trabalhar om arquivos csv (comma separated values) , ou seja, valores separados por vírgula. Este formato de arquivo representa 100% das bases de dados e repositórios mundiais com milhões de bases de dados disponíveis para serem usadas, modeladas e se criar novas oportunidades para empresas e pessoas.

O dados não mentem, o que fazemos aqui em cálculo é aplicar os modelos matemáticos, dos básicos aos avançados, nesses conjuntos de dados. Obviamente é impossível aplicar os métodos

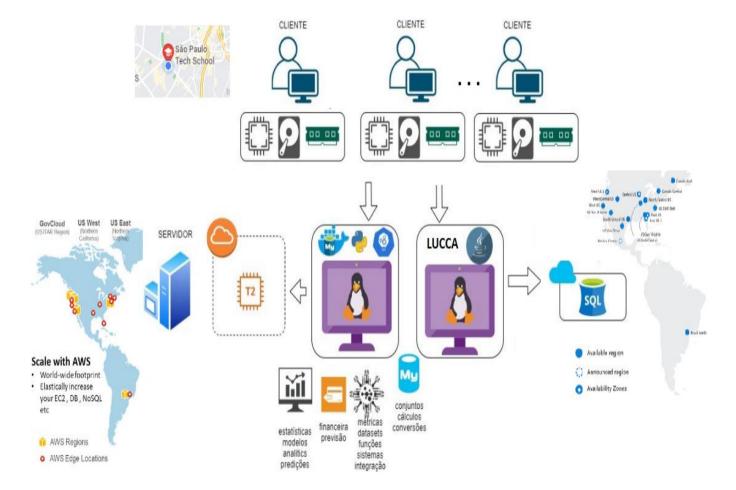


Aplicando modelagem de cálculo computacionalcom R aos data sets

numéricos a todo o conjunto, por isso utilizamos amostras desses conjuntos e vamos testando o comportamento dessas amostras. Deixamos claro que são amostras de diversas partes do conjuntos, se na maioria o comportamento se mostrar o mesmo, então aquele modelo matemático representa os dados de todo esse conjunto.

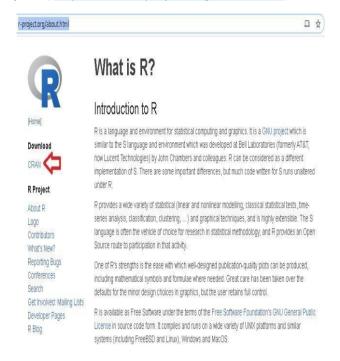
É necessário esclarecer que os dados são dinâmicos e portanto os modelos matemáticos que os representam devem ser constantemente verificados e vadidados , quando não mais os representam devem ser experimentados outros modelos que melhor se adequem a essa representação.

Arquitetura de referência:



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Baixe o R em sua máquina (https://www.r-project.org/about.html)



Aqui você pode baixar qualquer mirror de sua preferância. O projeto R é mundial

Brazil

https://nbcgib.uesc.br/mirrors/cran/
https://cran-r.c3sl.ufpr.br/
https://cran.fiocruz.br/
https://cran.fiocruz.br/
https://vps.finvz.usp.br/CRAN/
https://brieger.esalq.usp.br/CRAN/
University of Sao Paulo, Piracicaba

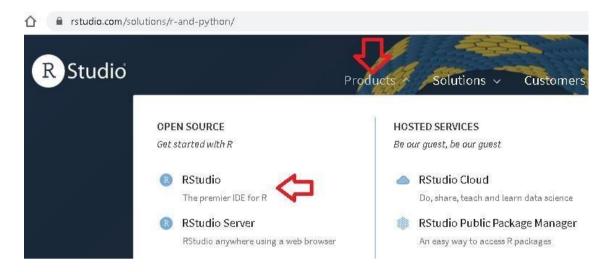
Agoravamoscolocar uma "capinha bonita" na tool Rusando o Rstudio, que vai se ajustar como uma automação de dados, importação e exportação, etc.

Baixe o RStudio em sua máquina (https://rstudio.com/)

Vá em produtos e clique opção RStudio



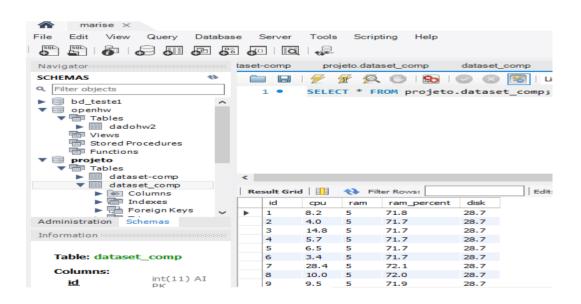
Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets



Exportação e Importação de dados do banco de dados.

A API Pythonics realiza inserts no banco de dados Mysql. Precisamos desses dados para realizar nossas análises por meio da matemática computacional.

O ambiente que estamos usando do R não tem conector para mysql, então usaremos a exportação da tabela dataset_comp em formato csv, que está armazenada no banco de dados Mysql local.

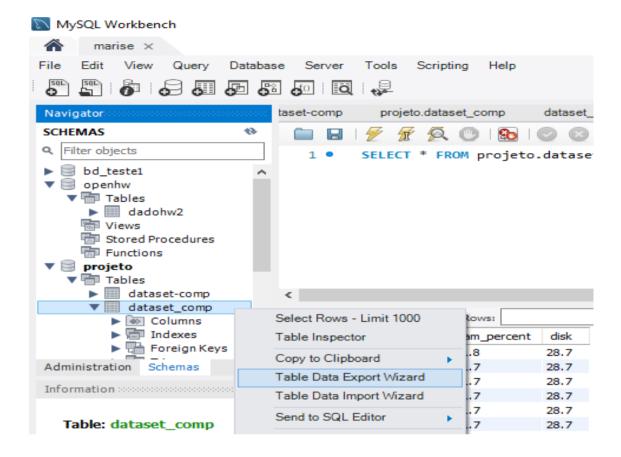


Clique com o botão direito sobre o nome da tabela, na janela dos schemas.

Selecione Table Data Export Wizard



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

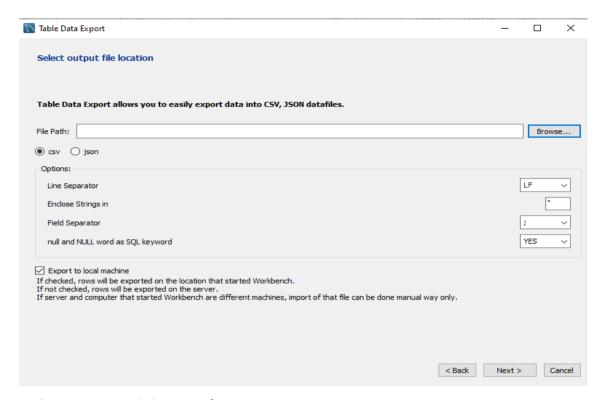


Deixe todas as colunas selecionadas e clique em next.

Table Da	ta Export			-		×
Select data for export						
	ource table for export:	projeto.dataset_com ∨				
	umns you'd like to export Column name					
Export	id cpu ram ram_percent disk					
<	ct / Deselect all entries		Row Offset:	Coun	t:	
Advance	ed >>		< Back	Next >		Cance



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets



Pode-se exportar tabelas como formato csv ou json.

Deixar os campos conforme padrão da ferramenta wizard.

Clique em browse para local onde será salvo a tabela. Criar um nome para que a tabela seja salva com o nome conhecido. Recomenda-se salvar dentro de uma pasta.



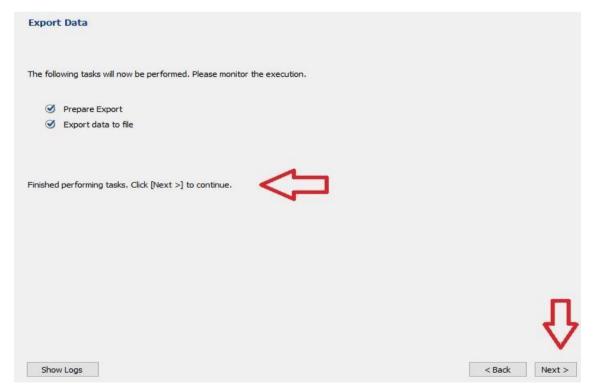
Clicar em next.



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Export Data			
The following tasks will now be performed. Please monitor the execution.			
O Prepare Export			
Export data to file			
Click [Next >] to execute.			
Show Logs	< Back	Next >	Cancel

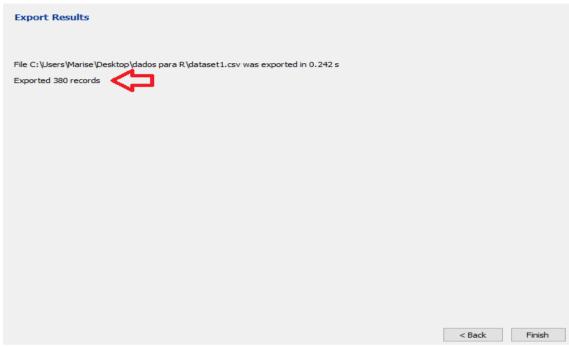
Clique em next.



Verifique que o processo de exportação foi finalizado, clique em next.



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets



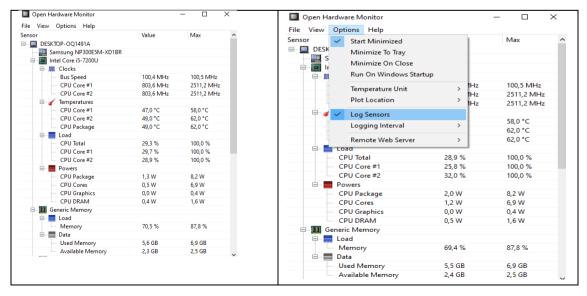
Foram exportados 380 registros, clicar em finish.

Os registros são salvos na pasta indicada para exportação.

Nome	Data de modificação	Tipo	Tamanho	
dataset1.csv	24/09/2020 21:43	Arquivo de Valores Separados por Vírgulas	11 KB	

Agora será realizada a importação para o banco de dados Mysql, vamos importar os arquivos gerados pelo log sensor do OHM.

(OHM OpenHardwareMonitor https://openhardwaremonitor.org/downloads/)







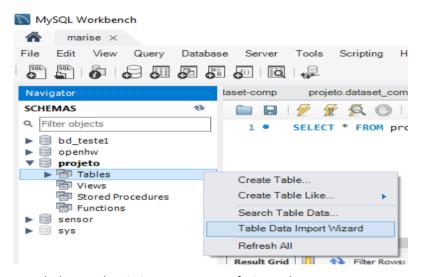
Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Habilitar o OpenHardwareMonitor.exe e em "options" setar "Log Sensors". Esta ação gerará um arquivo no formato csv com os dados capturados por esse executável.

Lembrando que este executável é uma dll (biblioteca dinâmica) e portanto, para SO Windows acessa a BIOS da máquina.

Atenção: cuidando com códigos disponibilizados na internet que utilizam o módulo ou pacote WMI (Windows Management Instrumentation), este pacote permite coletar a temperatura ThermalZone que é utilizada erroneamente como sendo da CPU, mas na verdade é do sensor da placa mãe.

No Mysql Workbench, em tabela, clicar com o botão direito e depois Table Data Import Wizard.



Depois procure a tabela que deseja importar, se preferir mude o nome.

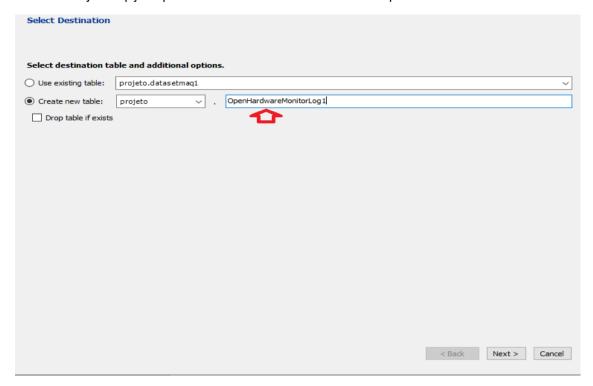




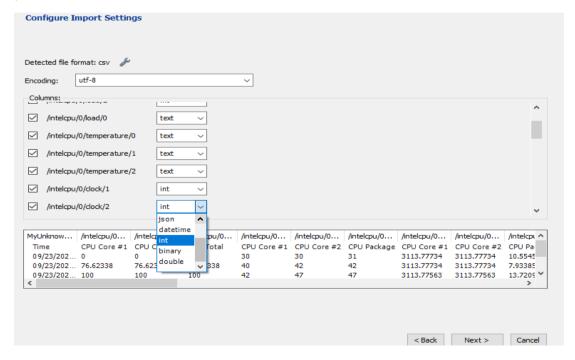


Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Mude o nome desejado, da nova tabela que será importada, na seta vermelha a seguir. Clique em next. Veja as opções para usar uma tabela existente ou dropar a tabela existente.



Esta é uma etapa importante, pois podemos incluir algum tratamento na tabela, uma evz que essas manipulações de dados acarretam alterações nos tipos de dados a serem reconhecidos pelas diversas ferramentas utilizadas.





Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

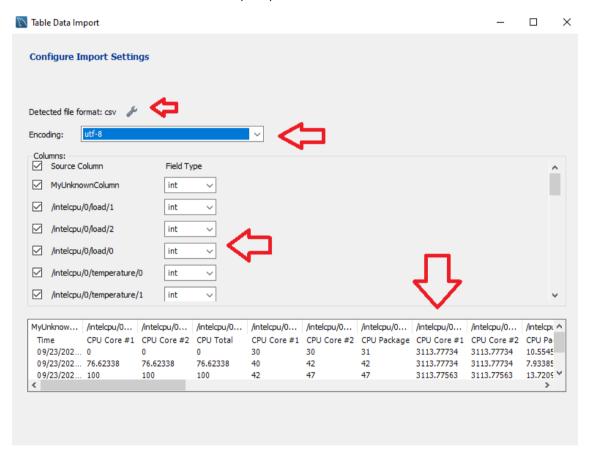
Veja que podemos ter uma visualização prévia do que estamos importando e realizando o tratamento do tipo dos dados que podemos armazenar para cada coluna.

Observe que o wizard detectou o formato do arquivo, o padrão de econdig deve ser respeitado em geral é UTF-8.

Os dados podem ser ajustados, como text, int, double, etc.

É possível ter a visualização dos dados dispostos previamente na tabela importada.

O ID será automaticamente assumido pela primeira coluna.



Não se preocupe em trabalhar com muitos dados neste momento. O foco agora é a aplicação da matemática computacional a um conjunto de dados que queremos estudar.

Clique em next.

Veja que as seguintes etapas são mostradas

Preparar a importação

Importar dados de arquivo





Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Import Data	
The following tasks will now be performed. Please monitor the execution.	
Prepare Import Import data file	
Click [Next >] to execute.	
Show Logs	< Back Next > Cano

As cadeias de caracteres podem ser declaradas como codificadas em "latin1"ou "UTF-8"ou como "bytes". Essas declarações podem ser lidas por Encoding, que retornará um vetor de caracteres de valores "latin1", "UTF-8" "bytes"ou "unknown". Escolha sempre UTF-8.

Table Data Import
Import Data
The following tasks will now be performed. Please monitor the execution.
 ✓ Prepare Import ☑ Import data file
Row import failed with error: ("Data truncated for column 'MyUnknownColumn' at row 1", 1265)





Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Uma barra de progresso mostra os dados senso carregado para o banco.

Aplicando Modelagem de dados aos datasets

Vamos supor que você queira somar dois números em R. Depois veremos como fica estes conceitos em Python.

Abra o RStudio e vamos trabalhar na console. Primeiro dê um CRTL + I

Limpará a console.

Clique em Tools e Check for Packages update.

a=2 b=3 c=a+b c

EX1) Faça diretamente na console as outras 3 operações diretas como a e b, subtração, multiplicação e divisão.

ENTRADA DE DADOS EM R

Funções de entrada de dados:

c()rep()seq() OU :

Objetos de classes mais específicas como entrada de dados:

- matrix()
- list()
- data.frame()

Entrada de dados via teclado:

scan()

Entrada de dados no formato texto:

readlines()



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

EX2) Vamos calcular a IMC agora, é bem simples trabalhar com a ferramenta.

Temos os valores do peso e altura, a seguir, como poderia ser feito para calcular a IMC, sabendo que,

IMC = Peso/(altura * altura)

Peso =75

Altura =1.80 # atenção use ponto em não vírgula para decimais

Digite no R:

> peso=75

> altura = 1.80

> IMC = 75/(1.80 *1.8)

> IMC

[1] 23.14815

> round(IMC, 1)

[1] 23.1

EX3) Calculando o IMC como " Projeto a ser aplicado a conjunto de dados", integração de funções

Vamos criar um dataset com pelo menos 5 colunas numéricas e 3 colunas categóricas, através do uso de funções de criação de distribuições randômicas (aleatórias).

Tarefas:

- 1. Calcular somas e médias através do uso das funções apply, lapply, sapply, etc.
- 2. Usar a função split
- 3. Criar gráficos simples

A especificação detalhada de como deve ser o dataset não foi especificada, usaremos a simulação para definir variáveis que visem a demonstração do modelo.

Resolução:

Passo 1 Conhecer o cálculo especializado de IMC

Vamos usar um modelo de questão do ENEM2010 - Matemática:

Questão 2) Embora o índice de Massa Corporal (IMC) seja amplamente utilizado, existem ainda inúmeras restrições teóricas ao uso e às faixas de normalidade preconizadas. O Recíproco do Índice Ponderal (RIP), de acordo com o modelo alométrico(*), possui uma melhor fundamentação matemática, já que a massa é uma variável de dimensões cúbicas e altura, uma variável de dimensões lineares. As fórmulas que determinam esses índices são:



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

$$IMC = \frac{massa(kg)}{[altura(m)]^2}$$
 $RIP = \frac{altura(cm)}{\sqrt[3]{massa(kg)}}$

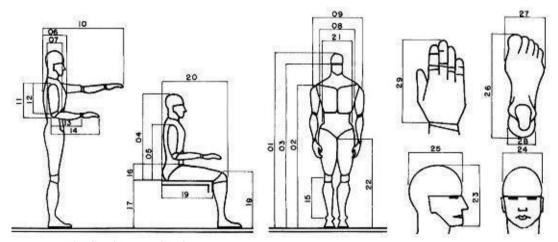
Se uma menina, com 64 kg de massa, apresenta IMC igual a 25 kg/m², então ela possui RIP igual a:

- a) $0.4 \text{ cm/kg}^{1/3}$
- b) $2.5 \text{ cm/kg}^{1/3}$
- c) 8 cm/kg^{1/3}
- d) $20 \text{ cm/kg}^{1/3}$
- e) 40 cm/kg^{1/3}

Passo 2: Por que isso e para que serve?

(*) **alometria** significa "crescimento ou desenvolvimento anormal ou desproporcional

Antropometria é a ciência que estuda as medidas do corpo humano, a fim de estabelecer diferenças entre indivíduos, sexo, idade, raças, status socioeconômico, entre outros. As medidas **antropométricas** são usadas para avaliar o tamanho, forma e composição do corpo humano.



Passo 3 Resolução da questão do Enem:

Para começar a resolução desse exercício, devemos fazer a **análise dimensional** das duas grandezas, o IMC e o RIP:

Para começar a resolução desse exercício, devemos fazer a análise dimensional das duas grandezas, o IMC e o RIP:





Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

$$IMC = \frac{massa(kg)}{[altura(m)]^2}$$
 $RIP = \frac{altura(cm)}{\sqrt[3]{massa(kg)}}$

$$[IMC] = \frac{[M]}{[L^2]} \quad [RIP] = \frac{[L]}{[\sqrt[3]{M}]}$$

$$[IMC] = [M].[L]^{-2} \quad [RIP] = [L].[M]^{\frac{-1}{3}}$$

Como sabemos o IMC e a massa da menina, fica fácil encontrarmos a altura dela. Depois disso, basta aplicarmos na fórmula do RIP esses valores, transformando a altura da menina em centímetros, de modo a calculá-lo.

$$[IMC] = \frac{[M]}{[L^2]}$$

$$25 = \frac{64}{L^2} \to L = \sqrt{\frac{64}{25}} = \frac{8}{5} = 1, 6m \text{ (160 cm)}$$

$$[RIP] = [L].[M]^{\frac{-1}{3}} \rightarrow [RIP] = 160.64^{\frac{-1}{3}} = \frac{160}{4} = 40 \text{ cm/kg}^{\frac{1}{3}}$$

Passo 4 A partir da compreensão anterior, criar o projeto e implementar:

Criando um dataset simulado

Contexto simulado: estudo sobre o índice de massa corpórea em adultos jovens na qual foram inserido dados simulados antropométricos, demográficos e de alguns fatores de risco.

As variáveis coletadas estão detalhadas na tabela abaixo (incluindo o tipo da variável, sua representação em R e outras informações importantes):



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Variável	Observações	Tipo	Representação no R
idade	Em anos completos	Dimensional de razão, discreta	Numeric
altura	Em metros (m)	Dimensional de razão, contínua	Numeric
peso	Em quilo (Kg)	Dimensional de razão, contínua	Numeric
imc	peso/altura2	Índice dimensional de razão, contínuo	Numeric
sexo	1 = Masculino		
2 = Feminino	Nominal	Unordered Factor	
escolaridade	0 = Analfabeto		
1 = 1º grau completo			
2 = 2º grau completo			
3 = 3º grau completo			
4 = mestrado			
5 = doutorado			
6 = pós-doutorado	Ordinal	Ordered Factor	
profissao	1 = Humanas		
2 = Exatas			
3 = Biológicas	Nominal	Unordered Factor	
fumante	0 = Não		
1 = Sim	Binária	Ordered Factor	
salario	Em reais (R\$)	Dimensional de razão, contínua	Numeric
carros	Número de carros	Dimensional de razão, discreta	Numeric
filhos	Número de filhos	Dimensional de razão, discreta	Numeric

Simulação das variáveis do dataset

Podemos propor, como teste, que as informações simuladas advém de 20.000 observações, retiradas aleatoriamente por algum processo de amostragem a partir de uma população de 200.000 indivíduos. Sendo n, número de observações e p o universo amostral.

n<- 20000

p<- 200000

Variáveis dimensionais:

A1) Idade

A variável idade (em anos completos) foi simulada a partir de uma distribuição normal, com o uso da função rnorm ajustada para uma média de idade de 37 anos com desvio padrão de 7 anos. Para evitar quaisquer números negativos foi utilizada a função abs e para manter a idade em anos completos o resultado foi arredondado para zero casas decimais com a função round. A função set.seed foi utilizada para tornar os resultados reprodutíveis.



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

> n <- 20000

Observe que já atribuímos o valor para nanteriormente

- > set.seed(1234)
- > idade <- abs(round(rnorm(n, 35, 7),0))
- > summary(idade)

Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max. 6.00 30.00 35.00 34.99 40.00 61.00

Agora vamos representar essas idades do novo conjunto de dados

> idade



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

[628] 32 42 32 45 42 23 38 25 25 35 35 35 44 37 30 36 31 35 27 34 36 30 35 30 30 34 38 34 36 42 3334 39 [661] 26 39 31 27 23 30 27 27 46 27 42 39 29 31 32 36 33 41 33 20 34 22 42 30 27 31 39 22 37 28 35 40 39 [694] 46 36 30 50 33 41 42 38 45 34 26 32 31 37 28 40 27 47 45 32 36 32 27 16 35 35 46 21 30 41 37 36 31 [727] 36 33 36 31 43 42 44 32 33 33 45 33 36 38 40 33 51 29 25 35 47 35 36 41 34 36 43 36 30 38 27 25 34 [760] 27 39 34 30 46 34 45 34 33 38 42 54 28 34 43 37 34 26 33 34 34 46 32 24 38 34 34 39 15 31 34 39 33 [793] 28 38 35 36 43 31 26 26 28 25 35 48 34 40 27 33 39 33 40 40 31 30 52 34 35 35 31 29 27 41 28 40 45 [826] 43 34 31 27 35 33 36 31 39 40 43 51 36 31 34 24 36 32 38 33 25 35 26 41 22 34 38 24 45 29 31 36 33 [859] 28 38 31 39 31 28 34 40 37 35 21 45 35 29 34 37 24 40 37 43 42 31 32 28 32 42 48 41 22 41 42 39 29 [892] 42 40 40 32 41 36 35 45 40 15 32 25 39 32 41 38 35 34 32 36 27 40 32 30 33 48 23 33 36 31 32 38 37 [925] 30 39 36 40 26 30 34 42 31 28 40 38 26 49 45 25 50 23 36 27 32 33 37 27 16 34 30 36 29 41 35 39 28 [958] 34 37 34 47 21 40 35 42 34 16 38 33 28 30 35 52 36 28 48 32 29 26 30 49 41 40 36 37 39 37 36 42 34 [991] 37 29 46 45 22 33 39 38 40 32

[reached getOption("max.print") -- omitted 19000 entries]

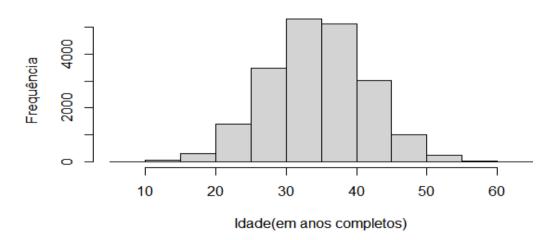
> hist. (idade,

main = "Histograma da idade",

ylab = "Frequência",

xlab= "ldade (em anos completos)")

Histograma da idade



Observe que pelo gráfico conseguimos compreender o conjunto de dados.



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

A simulação acima atingiu o objetivo de manter a média em 37 anos, mas o range de dados foi um pouco maior do que eu gostaria, de 11 a 60 anos, mas não comprometerá a simulação.

A2) Altura

A altura (em metros) seguiu a mesma lógica da simulação da idade, utilizando-se uma distribuição normal com média 1,50 m e desvio padrão de 0,2 m. Entretanto, como a altura é uma variável dimensional de razão e contínua, foram utilizadas duas casas decimais na simulação.

- > altura <- abs(round(rnorm(n, 1.50, 0.1), 2))
- > summary(altura)

Min. 1st Qu. Median Mean

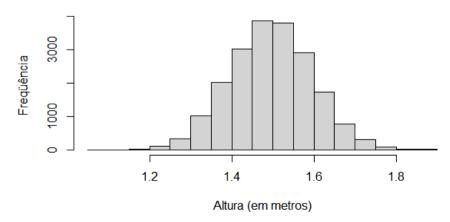
1.09 1.43 1.50 1.50

3rd Qu. Max.

1.57 1.87

- > hist(altura,
- + main = "Histograma da altura",
- + ylab = "Freqüência",
- + xlab = "Altura (em metros)")

Histograma da altura



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

A3) Peso

A variável peso (em Kg) seguiu a mesma lógica de simulação da altura, mas com média de 55 Kg e desvio padrão de 4 Kg (com duas casas decimais).

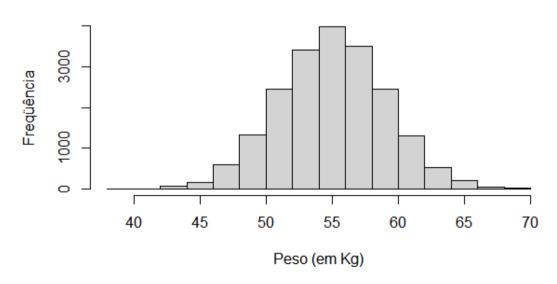
- > peso <- abs(round(rnorm(n, 55, 4), 2))
- > summary(peso)

Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.

38.49 52.27 55.01 55.00 57.69 69.91

- > hist(peso,
- + main = "Histograma do peso",
- + ylab = "Freqüência",
- + xlab = "Peso (em Kg)")

Histograma do peso



A4)índice de massa corpórea

Faça você mesmo

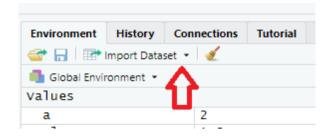
Entrada de dados por importação de tabela

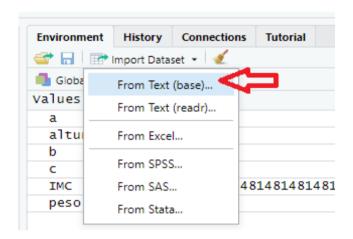
Padrão deve ser csv

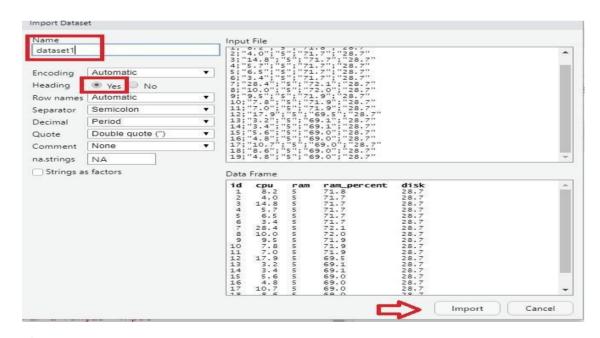


Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets

Utilizar o Wizard de importação de tabelas do RStudio



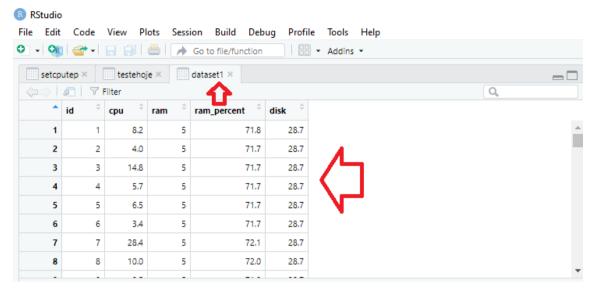




Clique em importar



Aplicando modelagem de cálculo computacional com R aos data sets



Veja na console o resultado dessa automação:

dataset1 <- read.csv("C:/Users/Marise/Desktop/dados para R/dataset1.csv", sep=";")

Agora que temos os dados de máquina no ambiente R, vamos pensar em como utilizar estes dados e com qual objetivo.



