

Atividade de Avaliação 3

Benilton Carvalho

3 e 4 de Novembro de 2021

O Conjunto de Dados

O arquivo `indice_bigmac.zip` está disponível neste link (clique aqui). Para baixar o arquivo, você deverá estar logado em sua conta UNICAMP. Ao descompactar o arquivo, você encontrará 59 arquivos nomeados com o seguinte padrão:

`indice_bigmac_<SIGLA_PAIS>_<NOME_PAIS>_<SIGLA_MOEDA>.csv`

Por exemplo, para o arquivo:

`indice_bigmac_BRA_Brazil_BRL.csv`

temos que o conteúdo do mesmo refere-se ao Brasil (sigla: BRA) com valores locais em *Reais do Brasil* (sigla: BRL).

Dentro de cada arquivo, você encontrará as seguintes colunas (que podem estar dispostas em ordem diferente e grafadas em tipos, maiúsculas/minúsculas/etc, também diferentes):

variável	definição	fonte
date	Data da observação (YYYY-MM-DD)	
iso_a3	Código do país [padrão ISO 3166-1]	
currency_code	Código da moeda [padrão ISO 4217]	
name	Nome do país	
local_price	Preço de um Big Mac na moeda local	McDonalds; <i>The Economist</i>
dollar_ex	Cotação do dólar (americano) na moeda local	<i>Reuters</i>
dollar_price	Preço de um Big Mac em dólares (americanos)	
USD_raw	Índice não ajustado, relativo ao Dólar Americano	
EUR_raw	Índice não ajustado, relativo ao Euro	
GBP_raw	Índice não ajustado, relativo à Libra Britânica	
JPY_raw	Índice não ajustado, relativo ao Yen Japonês	
CNY_raw	Índice não ajustado, relativo ao Yuan Chinês	

Objetivo

- Processar bases de dados heterogêneas distribuídas em múltiplos arquivos;
- Criar bases de dados em SQLite;
- Consultar bases de dados em SQLite;
- Combinar SQLite com processamento de dados via **tidyverse**;
- Produzir visualização de dados simples;
- Gerar um documento reproduzível por outros usuários em suas máquinas locais.

Entregável

Envie, por meio do Moodle, o arquivo R ou Rmd que você criou. Esta é uma tarefa do tipo *peer review* e, assim, você receberá tarefas de 3 outros colegas para avaliação e execução (i.e., você deverá executar o código do seu colega e certificar-se de que o código gera os resultados esperados).

Importante

1. Esta é uma atividade que deve ser resolvida individualmente.
2. Espera-se que o código enviado esteja bem organizado, bem comentado e seja reproduzível na máquina do corretor.
3. Não envie de volta os arquivos de dados disponibilizados para você.
4. Só serão aceitas atividades enviadas por meio do Moodle.
5. O prazo máximo para a entrega é 19:00 do dia 4 de novembro. Envios atrasados não serão aceitos.
6. Para evitar transtornos, procure enviar a solução até às 18:55 do dia 4 de novembro.
7. Observe que espera-se que esta atividade seja resolvida entre 1h30min e 1h45min de trabalho. Apesar de a atividade ficar disponível por cerca de 33h, isto não implica que se trata de uma atividade com esta duração. O prazo de 33h é concedido de forma a permitir ao aluno que se organize adequadamente (i.e., descanse apropriadamente, alimente-se, participe das atividades didáticas das disciplinas em que se encontra matriculado) e disponha de cerca de 1h30min-1h45min para a realização da atividade.

Atividade

1. Você deverá criar uma função denominada `processaDados` que desempenhará as seguintes funções e terá as seguintes características:
 - a. Receberá como único argumento a pasta/diretório onde estão gravados os 59 arquivos descompactados;
 - b. Processará cada um dos arquivos apropriadamente, depositando os resultados numa base de dados SQL, chamada `bigmac.sqlite3` e gravada na mesma pasta/diretório em que estão os arquivos CSV supracitados;
 - c. O banco de dados SQL deverá conter uma tabela chamada `ibm` (Índice Big Mac), que terá as colunas:
 - i. `data`: data da observação;
 - ii. `cod_pais`: código do país;
 - iii. `cod_moeda`: código da moeda;
 - iv. `nome_pais`: nome do país;
 - v. `preco_local`: preço de um Big Mac em moeda local;
 - vi. `preco_dolar`: preço de um Big Mac em Dólar Americano;
 - vii. `cotacao`: cotação do Dólar Americano em moeda local;
 - viii. `indice_dolar`: índice não ajustado, relativo ao Dólar Americano;
 - d. O banco de dados SQL deverá conter todas as observações de todos os países e todas moedas;
 - e. A função deverá retornar ao usuário uma conexão para o banco de dados recém-criado.

```
processaDados = function(directory){  
  ## argumento 'directory' refere-se à pasta/dir onde estão os arquivos a serem processados  
  
  ## determina o local e nome do banco de dados a ser criado  
  ## abaixo, força-se a criação da bd no dir em que estão os arquivos de origem  
  bdfile = file.path(directory, "bigmac.sqlite3")  
  
  ## a função não deve ficar adicionando registros repetidos na base  
  ## então, testa-se se a base já existe; se sim, remove a base  
  ## (pq a função vai criar de novo)  
  ## se não existe a base, segue normalmente  
  if (file.exists(bdfile))  
    file.remove(bdfile)  
  
  ## identifica que arquivos devem ser processados  
  ## (apenas os que começam com 'indice_bigmac' e terminam com '.csv')  
  fns = list.files(directory, full.names = TRUE, pattern = '^indice\\_bigmac\\_.*\\.csv$')  
  
  ## carregam-se os pacotes necessários  
  library(RSQLite)  
  library(tidyverse)  
  
  ## conexao deve ser feita com driver SQLite() e a base deve ser criada na pasta/dir recebida  
  ## acima, com nome completo especificado em 'bdfile'  
  conexao = dbConnect(SQLite(), bdfile)  
  
  ## repete para cada arquivo de interesse encontrado em fns  
  for (i in 1:length(fns)){  
    ## extrai o nome do arquivo  
    this_file = fns[i]  
  
    ## o nome do arquivo tem o caminho também, então é preciso usar basename()  
    ## para obter apenas o nome do arquivo (e ignorar o nome da pasta/dir)
```

```

## com o nome do arquivo, remove-se a extensão e separa em cada "_"
nomes = str_split(str_remove(basename(this_file), "\\..csv"), "_", simplify = TRUE)

## cada pedaço separado contem informações relevantes: cod pais, pais, cod moeda
cod_pais = nomes[1, 3]
cod_moeda = nomes[1, 5]
nome_pais = nomes[1, 4]

## lê o arquivo csv usando readr, sem mostrar as informações de coluna,
## pq será repetido 59 vezes
input = read_csv(this_file, show_col_types = FALSE)

## da entrada lida, renomeiam-se as colunas
## (todas para minúsculas, foi a minha escolha)
## ao fazer o transmute, já determina-se a sequência das variáveis a serem gravadas no bd
## será sempre a mesma sequência.
## o campo data precisa ser character, para facilitar conversão, quando necessário
## o código do pais, nome do pais e código da moeda foram obtidos a partir do nome do arquivo
## renomeiam-se também as colunas para preco_local, preco_dolar, cotacao e indice_dolar
input = input %>%
  rename_with(str_to_lower) %>%
  transmute(data = as.character(date),
            cod_pais = cod_pais,
            cod_moeda = cod_moeda,
            nome_pais = nome_pais,
            preco_local = local_price,
            preco_dolar = dollar_price,
            cotacao = dollar_ex,
            indice_dolar = usd_raw)
dbWriteTable(conexao, "ibm", input, append = TRUE)
}
conexao
}

```

Por exemplo, assumindo que os arquivos estejam dentro da pasta/diretório ~/Downloads/bigmac/untitled folder/indice_bigmac, então este seria o comportamento esperado da função:

```

con = processaDados("~/Downloads/bigmac/untitled folder/indice_bigmac")
con

## <SQLiteConnection>
## Path: /Users/benilton/Downloads/bigmac/untitled folder/indice_bigmac/bigmac.sqlite3
## Extensions: TRUE

## tabelas criadas
dbListTables(con)

## [1] "ibm"

## colunas na tabela
dbListFields(con, "ibm")

## [1] "data"          "cod_pais"      "cod_moeda"     "nome_pais"     "preco_local"
## [6] "preco_dolar"   "cotacao"       "indice_dolar"

## podem haver casos com 57 países pelo fato de renomear UAE
## soluções com 57 países, por consequência de ajustar o nome do

```

```
## país, não devem ser penalizadas
dbGetQuery(con, "SELECT COUNT(DISTINCT nome_pais) AS npaises FROM ibm")
```

```
## npaises
## 1      58
```

```
## número total de registros depositados
dbGetQuery(con, "SELECT COUNT(*) AS nregistros FROM ibm")
```

```
## nregistros
## 1      1520
```

```
## valores médios de colunas numéricas
## valores serão diferentes se as colunas não
## foram ordenadas corretamente e isso anulará a questão)
sql = paste(
  "SELECT nome_pais, AVG(preco_local) AS preco_medio,",
  "AVG(preco_dolar) AS preco_medio_dolar,",
  "AVG(cotacao) AS cotacao_media,",
  "AVG(indice_dolar) AS indice_dolar_medio",
  "FROM ibm GROUP BY nome_pais"
)
dbGetQuery(con, sql)
```

##	nome_pais	preco_medio	preco_medio_dolar	cotacao_media
## 1	Argentina	5.609886e+01	2.964523	1.707033e+01
## 2	Australia	4.724714e+00	3.757364	1.302365e+00
## 3	Azerbaijan	3.950000e+00	2.325829	1.698321e+00
## 4	Bahrain	1.371429e+00	3.634616	3.773714e-01
## 5	Brazil	1.157771e+01	4.094811	2.836000e+00
## 6	Britain	2.615143e+00	3.947897	6.605021e-01
## 7	Canada	5.027714e+00	4.164800	1.225979e+00
## 8	Chile	2.021571e+03	3.361148	6.027094e+02
## 9	China	1.561714e+01	2.295125	7.004914e+00
## 10	Colombia	9.073333e+03	3.664227	2.541800e+03
## 11	Costa Rica	2.002414e+03	3.674376	5.421995e+02
## 12	Croatia	2.214286e+01	3.420706	6.478600e+00
## 13	Czech Republic	6.969686e+01	3.139786	2.327024e+01
## 14	Denmark	2.905800e+01	4.715777	6.273559e+00
## 15	Egypt	2.118156e+01	2.163232	9.704963e+00
## 16	Euro area	3.491005e+00	4.223122	8.418632e-01
## 17	Guatemala	2.514286e+01	3.269246	7.691514e+00
## 18	Honduras	8.628571e+01	3.553368	2.428680e+01
## 19	Hong Kong	1.625714e+01	2.089194	7.784091e+00
## 20	Hungary	7.410857e+02	3.070137	2.460097e+02
## 21	India	1.417857e+02	2.175841	6.403417e+01
## 22	Indonesia	2.478911e+04	2.180917	1.123064e+04
## 23	Israel	1.617308e+01	4.403190	3.716542e+00
## 24	Japan	3.301143e+02	3.138230	1.070324e+02
## 25	Jordan	2.175714e+00	3.067795	7.092357e-01
## 26	Kuwait	1.121429e+00	3.693106	3.036857e-01
## 27	Lebanon	1.250000e+04	3.803870	5.471571e+03
## 28	Malaysia	7.220286e+00	1.951034	3.715881e+00
## 29	Mexico	3.844857e+01	2.643669	1.452993e+01
## 30	Moldova	4.571429e+01	2.634820	1.734711e+01

## 31	New Zealand	5.312857e+00	3.732477	1.479230e+00
## 32	Nicaragua	1.154286e+02	3.426888	3.363044e+01
## 33	Norway	4.501935e+01	6.377710	7.224868e+00
## 34	Oman	1.116429e+00	2.899805	3.850000e-01
## 35	Pakistan	3.105043e+02	2.896864	1.028498e+02
## 36	Peru	1.000287e+01	3.166910	3.178305e+00
## 37	Philippines	1.155329e+02	2.424544	4.826690e+01
## 38	Poland	8.726857e+00	2.529414	3.496123e+00
## 39	Qatar	1.271429e+01	3.491839	3.641143e+00
## 40	Romania	9.671429e+00	2.334470	4.144893e+00
## 41	Russia	8.715857e+01	1.997010	4.390669e+01
## 42	Saudi Arabia	1.091333e+01	2.909601	3.750725e+00
## 43	Singapore	4.608857e+00	3.295776	1.436489e+00
## 44	South Africa	2.192771e+01	2.115975	1.040084e+01
## 45	South Korea	3.734286e+03	3.333225	1.122384e+03
## 46	Sri Lanka	3.925000e+02	2.718564	1.375187e+02
## 47	Sweden	4.110664e+01	5.242570	7.969757e+00
## 48	Switzerland	6.421714e+00	6.137853	1.086516e+00
## 49	Taiwan	7.337143e+01	2.361024	3.117300e+01
## 50	Thailand	8.872829e+01	2.644149	3.459084e+01
## 51	Turkey	3.545536e+05	3.243562	1.350331e+05
## 52	UAE	1.172727e+01	3.192876	3.672934e+00
## 53	Ukraine	2.947500e+01	1.884213	1.559115e+01
## 54	United Arab Emirates	1.453571e+01	3.957320	3.673121e+00
## 55	United States	4.262465e+00	4.262465	1.000000e+00
## 56	Uruguay	1.105360e+02	3.982612	2.738182e+01
## 57	Venezuela	1.373794e+06	4.317168	1.653621e+05
## 58	Vietnam	6.313333e+04	2.791883	2.260810e+04
##	indice_dolar_medio			
## 1		-0.29337171		
## 2		-0.12551829		
## 3		-0.58797143		
## 4		-0.35663286		
## 5		-0.04343857		
## 6		-0.03700457		
## 7		-0.02528800		
## 8		-0.19277286		
## 9		-0.47299543		
## 10		-0.16257100		
## 11		-0.17965552		
## 12		-0.39406000		
## 13		-0.25262771		
## 14		0.16471657		
## 15		-0.49944969		
## 16		0.01808743		
## 17		-0.42078857		
## 18		-0.37050714		
## 19		-0.50556143		
## 20		-0.25563514		
## 21		-0.57103238		
## 22		-0.47144200		
## 23		-0.03949077		
## 24		-0.24244714		
## 25		-0.45697143		

## 26	-0.34594286
## 27	-0.32637000
## 28	-0.53326029
## 29	-0.34403857
## 30	-0.53331429
## 31	-0.12100000
## 32	-0.39308429
## 33	0.50949065
## 34	-0.48654000
## 35	-0.35493333
## 36	-0.24543844
## 37	-0.44042676
## 38	-0.39444714
## 39	-0.38165429
## 40	-0.58640571
## 41	-0.51414914
## 42	-0.35288167
## 43	-0.22985886
## 44	-0.48201543
## 45	-0.19766914
## 46	-0.40670567
## 47	0.25531314
## 48	0.47560257
## 49	-0.41116857
## 50	-0.39695114
## 51	-0.20672909
## 52	-0.24160636
## 53	-0.57000900
## 54	-0.29913000
## 55	0.00000000
## 56	-0.12961833
## 57	0.03041591
## 58	-0.47140600

2. Construa uma função denominada `obsPais` que conta quantas observações foram obtidas para cada um dos países informados na chamada da função. Esta função:
 - a. recebe dois argumentos: `conexao` (a conexão para o banco de dados) e `países` (um vetor com os nomes dos países de interesse, que pode conter mais que um país);
 - b. calcula o número de observações para cada país utilizando SQL e utiliza esta chamada para ordenar os resultados de maneira decrescente pelo número de observações;
 - c. faz uma única chamada à base SQL;
 - d. retorna ao usuário o `data.frame` resultante.

```
obsPais = function(conexao, paises){
  ## a funcao recebe conexao e paises como argumentos
  ## conexao é o resultado devolvido pela funcao processaDados
  ## paises é um vetor com os nomes (em inglês) dos países de interesse

  ## a chamada é do tipo
  ## "SELECT nome_pais, COUNT(*) AS n FROM ibm WHERE nome_pais IN ('pais1', 'pais2', ...)"
  ## 1 comando paste() precisa ser usado para formar "('pais1', 'pais2', ...)"
  ## o resultado do paste() acima precisa ser combinado com outro paste para formar o SELECT
  sql = paste("SELECT nome_pais, COUNT(*) AS n FROM ibm ",
              "WHERE nome_pais IN ('", paste(paises, sep=" ", collapse = "'", "'"), "') ",
              "GROUP BY nome_pais ORDER BY n DESC", sep="")

  ## a função deve retornar um data.frame com o resultado desejado
  dbGetQuery(conexao, sql)
}
```

O esqueleto da função é dado a seguir

```
obsPais = function(conexao, paises){
  <codigo que consulta a base SQLite para os paises listados>
}
```

Resultados esperados:

```
obsPais(con, c("Brazil", "United States"))
```

```
##      nome_pais  n
## 1 United States 35
## 2      Brazil 35
```

```
obsPais(con, "Brazil")
```

```
##      nome_pais  n
## 1      Brazil 35
```

```
obsPais(con, c("Venezuela", "Brazil", "Argentina", "United States"))
```

```
##      nome_pais  n
## 1 United States 35
## 2      Brazil 35
## 3      Argentina 35
## 4      Venezuela 22
```


3. Crie uma função chamada `coletaDados` para obter as observações referentes a países de interesse.
 - a. A função receberá dois argumentos: `conexao` (conexão para o banco de dados) e `países` (um vetor com países de interesse, que pode ter mais que 1 país listado);
 - b. A função retornará um `data.frame` contendo `data`, `nome_pais`, `preco_dolar` e `indice_dolar`;
 - c. A coluna `data` deve estar no formato apropriado para data (i.e., não deve ser do tipo `character`);
 - d. O `data.frame` de saída deve estar ordenado por nome do país e por data;
 - e. O `data.frame` de saída deve conter apenas os países listados no argumento `países`;
 - f. A extração do subconjunto de dados deve acontecer utilizando SQL (uma única chamada à base SQL);
 - g. A ordenação do subconjunto de dados, por país e data, pode acontecer fora do SQL.

```
coletaDados = function(conexao, paises){
  ## a funcao recebe conexao e paises como argumentos
  ## conexao é o resultado devolvido pela funcao processaDados
  ## paises é um vetor com os nomes (em inglês) dos países de interesse

  ## a chamada é do tipo
  ## "SELECT data, nome_pais, preco_dolar, indice_dolar FROM ibm WHERE nome_pais IN ('pais1', 'pais2',
  ## 1 comando paste() precisa ser usado para formar "('pais1', 'pais2', ...)"
  ## o resultado do paste() acima precisa ser combinado com outro paste para formar o SELECT
  sql = paste("SELECT data, nome_pais, preco_dolar, indice_dolar FROM ibm WHERE nome_pais IN ('",
              paste(paises, collapse = "'", "'"),
              "')", sep = "'")

  ## extrai um data.frame da base de dados
  output = dbGetQuery(conexao, sql)

  ## a data no data.frame vem em formato character e precisa ser convertido para data
  ## o resultado é, então, ordenado por nome do país e data
  output = output %>%
    mutate(data = as.Date(data)) %>%
    arrange(nome_pais, data)

  ## data.frame ordenado é retornado ao usuário
  output
}
```

Resultados esperados:

```
coletaDados(con, c("Brazil", "United States"))
```

##	data	nome_pais	preco_dolar	indice_dolar
## 1	2000-04-01	Brazil	1.648045	-0.34341
## 2	2001-04-01	Brazil	1.643836	-0.35282
## 3	2002-04-01	Brazil	1.538462	-0.38214
## 4	2003-04-01	Brazil	1.482085	-0.45311
## 5	2004-05-01	Brazil	1.698113	-0.41444
## 6	2005-06-01	Brazil	2.393703	-0.21774
## 7	2006-01-01	Brazil	2.741543	-0.12967
## 8	2006-05-01	Brazil	2.777175	-0.10414
## 9	2007-01-01	Brazil	2.999766	-0.06840
## 10	2007-06-01	Brazil	3.606900	0.05774
## 11	2008-06-01	Brazil	4.733056	0.32579
## 12	2009-07-01	Brazil	4.020830	0.12628
## 13	2010-01-01	Brazil	4.758313	0.32914
## 14	2010-07-01	Brazil	4.907180	0.31442

## 15	2011-07-01	Brazil	6.162429	0.51597
## 16	2012-01-01	Brazil	5.678670	0.35296
## 17	2012-07-01	Brazil	4.935974	0.14061
## 18	2013-01-01	Brazil	5.643766	0.29225
## 19	2013-07-01	Brazil	5.284830	0.15980
## 20	2014-01-01	Brazil	5.247456	0.13479
## 21	2014-07-01	Brazil	5.855196	0.22110
## 22	2015-01-01	Brazil	5.206827	0.08702
## 23	2015-07-01	Brazil	4.282519	-0.10595
## 24	2016-01-01	Brazil	3.354204	-0.31963
## 25	2016-07-01	Brazil	4.781811	-0.05123
## 26	2017-01-01	Brazil	5.117945	0.01145
## 27	2017-07-01	Brazil	5.101568	-0.03744
## 28	2018-01-01	Brazil	5.111683	-0.03188
## 29	2018-07-01	Brazil	4.402934	-0.20092
## 30	2019-01-01	Brazil	4.545516	-0.18539
## 31	2019-07-09	Brazil	4.596433	-0.19923
## 32	2020-01-14	Brazil	4.804558	-0.15264
## 33	2020-07-01	Brazil	3.913528	-0.31462
## 34	2021-01-01	Brazil	3.978491	-0.29709
## 35	2021-07-01	Brazil	4.363027	-0.22778
## 36	2000-04-01	United States	2.510000	0.00000
## 37	2001-04-01	United States	2.540000	0.00000
## 38	2002-04-01	United States	2.490000	0.00000
## 39	2003-04-01	United States	2.710000	0.00000
## 40	2004-05-01	United States	2.900000	0.00000
## 41	2005-06-01	United States	3.060000	0.00000
## 42	2006-01-01	United States	3.150000	0.00000
## 43	2006-05-01	United States	3.100000	0.00000
## 44	2007-01-01	United States	3.220000	0.00000
## 45	2007-06-01	United States	3.410000	0.00000
## 46	2008-06-01	United States	3.570000	0.00000
## 47	2009-07-01	United States	3.570000	0.00000
## 48	2010-01-01	United States	3.580000	0.00000
## 49	2010-07-01	United States	3.733333	0.00000
## 50	2011-07-01	United States	4.065000	0.00000
## 51	2012-01-01	United States	4.197220	0.00000
## 52	2012-07-01	United States	4.327500	0.00000
## 53	2013-01-01	United States	4.367396	0.00000
## 54	2013-07-01	United States	4.556667	0.00000
## 55	2014-01-01	United States	4.624167	0.00000
## 56	2014-07-01	United States	4.795000	0.00000
## 57	2015-01-01	United States	4.790000	0.00000
## 58	2015-07-01	United States	4.790000	0.00000
## 59	2016-01-01	United States	4.930000	0.00000
## 60	2016-07-01	United States	5.040000	0.00000
## 61	2017-01-01	United States	5.060000	0.00000
## 62	2017-07-01	United States	5.300000	0.00000
## 63	2018-01-01	United States	5.280000	0.00000
## 64	2018-07-01	United States	5.510000	0.00000
## 65	2019-01-01	United States	5.580000	0.00000
## 66	2019-07-09	United States	5.740000	0.00000
## 67	2020-01-14	United States	5.670000	0.00000
## 68	2020-07-01	United States	5.710000	0.00000

```
## 69 2021-01-01 United States 5.660000 0.00000
## 70 2021-07-01 United States 5.650000 0.00000
```

```
coletaDados(con, "Brazil")
```

```
##          data nome_pais preco_dolar indice_dolar
## 1  2000-04-01   Brazil   1.648045   -0.34341
## 2  2001-04-01   Brazil   1.643836   -0.35282
## 3  2002-04-01   Brazil   1.538462   -0.38214
## 4  2003-04-01   Brazil   1.482085   -0.45311
## 5  2004-05-01   Brazil   1.698113   -0.41444
## 6  2005-06-01   Brazil   2.393703   -0.21774
## 7  2006-01-01   Brazil   2.741543   -0.12967
## 8  2006-05-01   Brazil   2.777175   -0.10414
## 9  2007-01-01   Brazil   2.999766   -0.06840
## 10 2007-06-01   Brazil   3.606900    0.05774
## 11 2008-06-01   Brazil   4.733056    0.32579
## 12 2009-07-01   Brazil   4.020830    0.12628
## 13 2010-01-01   Brazil   4.758313    0.32914
## 14 2010-07-01   Brazil   4.907180    0.31442
## 15 2011-07-01   Brazil   6.162429    0.51597
## 16 2012-01-01   Brazil   5.678670    0.35296
## 17 2012-07-01   Brazil   4.935974    0.14061
## 18 2013-01-01   Brazil   5.643766    0.29225
## 19 2013-07-01   Brazil   5.284830    0.15980
## 20 2014-01-01   Brazil   5.247456    0.13479
## 21 2014-07-01   Brazil   5.855196    0.22110
## 22 2015-01-01   Brazil   5.206827    0.08702
## 23 2015-07-01   Brazil   4.282519   -0.10595
## 24 2016-01-01   Brazil   3.354204   -0.31963
## 25 2016-07-01   Brazil   4.781811   -0.05123
## 26 2017-01-01   Brazil   5.117945    0.01145
## 27 2017-07-01   Brazil   5.101568   -0.03744
## 28 2018-01-01   Brazil   5.111683   -0.03188
## 29 2018-07-01   Brazil   4.402934   -0.20092
## 30 2019-01-01   Brazil   4.545516   -0.18539
## 31 2019-07-09   Brazil   4.596433   -0.19923
## 32 2020-01-14   Brazil   4.804558   -0.15264
## 33 2020-07-01   Brazil   3.913528   -0.31462
## 34 2021-01-01   Brazil   3.978491   -0.29709
## 35 2021-07-01   Brazil   4.363027   -0.22778
```

```
coletaDados(con, c("Venezuela", "Brazil", "Argentina", "United States"))
```

```
##          data      nome_pais preco_dolar indice_dolar
## 1  2000-04-01   Argentina  2.5000000   -0.00398
## 2  2001-04-01   Argentina  2.5000000   -0.01575
## 3  2002-04-01   Argentina  0.7987220   -0.67923
## 4  2003-04-01   Argentina  1.4236111   -0.47468
## 5  2004-05-01   Argentina  1.4779661   -0.49036
## 6  2005-06-01   Argentina  1.6396272   -0.46417
## 7  2006-01-01   Argentina  1.5503623   -0.50782
## 8  2006-05-01   Argentina  2.2902012   -0.26123
## 9  2007-01-01   Argentina  2.6709834   -0.17050
## 10 2007-06-01   Argentina  2.6686075   -0.21742
```

## 11	2008-06-01	Argentina	3.6429872	0.02044
## 12	2009-07-01	Argentina	3.0173827	-0.15479
## 13	2010-01-01	Argentina	1.8428327	-0.48524
## 14	2010-07-01	Argentina	3.5589450	-0.04671
## 15	2011-07-01	Argentina	4.8396854	0.19057
## 16	2012-01-01	Argentina	4.6366060	0.10469
## 17	2012-07-01	Argentina	4.1609636	-0.03848
## 18	2013-01-01	Argentina	3.8179443	-0.12581
## 19	2013-07-01	Argentina	3.8799076	-0.14852
## 20	2014-01-01	Argentina	3.0341340	-0.34385
## 21	2014-07-01	Argentina	2.5707728	-0.46386
## 22	2015-01-01	Argentina	3.2520325	-0.32108
## 23	2015-07-01	Argentina	3.0651341	-0.36010
## 24	2016-01-01	Argentina	2.3897026	-0.51527
## 25	2016-07-01	Argentina	3.3478406	-0.33575
## 26	2017-01-01	Argentina	3.4683904	-0.31455
## 27	2017-07-01	Argentina	4.1255341	-0.22160
## 28	2018-01-01	Argentina	3.9603960	-0.24992
## 29	2018-07-01	Argentina	2.7051398	-0.50905
## 30	2019-01-01	Argentina	2.0024029	-0.64115
## 31	2019-07-09	Argentina	2.8705044	-0.49991
## 32	2020-01-14	Argentina	2.8468874	-0.49790
## 33	2020-07-01	Argentina	3.5092324	-0.38542
## 34	2021-01-01	Argentina	3.7482313	-0.33777
## 35	2021-07-01	Argentina	3.9446196	-0.30184
## 36	2000-04-01	Brazil	1.6480447	-0.34341
## 37	2001-04-01	Brazil	1.6438356	-0.35282
## 38	2002-04-01	Brazil	1.5384615	-0.38214
## 39	2003-04-01	Brazil	1.4820847	-0.45311
## 40	2004-05-01	Brazil	1.6981132	-0.41444
## 41	2005-06-01	Brazil	2.3937033	-0.21774
## 42	2006-01-01	Brazil	2.7415432	-0.12967
## 43	2006-05-01	Brazil	2.7771751	-0.10414
## 44	2007-01-01	Brazil	2.9997656	-0.06840
## 45	2007-06-01	Brazil	3.6069002	0.05774
## 46	2008-06-01	Brazil	4.7330557	0.32579
## 47	2009-07-01	Brazil	4.0208302	0.12628
## 48	2010-01-01	Brazil	4.7583125	0.32914
## 49	2010-07-01	Brazil	4.9071805	0.31442
## 50	2011-07-01	Brazil	6.1624286	0.51597
## 51	2012-01-01	Brazil	5.6786704	0.35296
## 52	2012-07-01	Brazil	4.9359743	0.14061
## 53	2013-01-01	Brazil	5.6437655	0.29225
## 54	2013-07-01	Brazil	5.2848303	0.15980
## 55	2014-01-01	Brazil	5.2474556	0.13479
## 56	2014-07-01	Brazil	5.8551965	0.22110
## 57	2015-01-01	Brazil	5.2068267	0.08702
## 58	2015-07-01	Brazil	4.2825194	-0.10595
## 59	2016-01-01	Brazil	3.3542039	-0.31963
## 60	2016-07-01	Brazil	4.7818106	-0.05123
## 61	2017-01-01	Brazil	5.1179454	0.01145
## 62	2017-07-01	Brazil	5.1015676	-0.03744
## 63	2018-01-01	Brazil	5.1116825	-0.03188
## 64	2018-07-01	Brazil	4.4029336	-0.20092

## 65	2019-01-01	Brazil	4.5455157	-0.18539
## 66	2019-07-09	Brazil	4.5964332	-0.19923
## 67	2020-01-14	Brazil	4.8045583	-0.15264
## 68	2020-07-01	Brazil	3.9135279	-0.31462
## 69	2021-01-01	Brazil	3.9784907	-0.29709
## 70	2021-07-01	Brazil	4.3630267	-0.22778
## 71	2000-04-01	United States	2.5100000	0.00000
## 72	2001-04-01	United States	2.5400000	0.00000
## 73	2002-04-01	United States	2.4900000	0.00000
## 74	2003-04-01	United States	2.7100000	0.00000
## 75	2004-05-01	United States	2.9000000	0.00000
## 76	2005-06-01	United States	3.0600000	0.00000
## 77	2006-01-01	United States	3.1500000	0.00000
## 78	2006-05-01	United States	3.1000000	0.00000
## 79	2007-01-01	United States	3.2200000	0.00000
## 80	2007-06-01	United States	3.4100000	0.00000
## 81	2008-06-01	United States	3.5700000	0.00000
## 82	2009-07-01	United States	3.5700000	0.00000
## 83	2010-01-01	United States	3.5800000	0.00000
## 84	2010-07-01	United States	3.7333333	0.00000
## 85	2011-07-01	United States	4.0650000	0.00000
## 86	2012-01-01	United States	4.1972200	0.00000
## 87	2012-07-01	United States	4.3275000	0.00000
## 88	2013-01-01	United States	4.3673958	0.00000
## 89	2013-07-01	United States	4.5566667	0.00000
## 90	2014-01-01	United States	4.6241667	0.00000
## 91	2014-07-01	United States	4.7950000	0.00000
## 92	2015-01-01	United States	4.7900000	0.00000
## 93	2015-07-01	United States	4.7900000	0.00000
## 94	2016-01-01	United States	4.9300000	0.00000
## 95	2016-07-01	United States	5.0400000	0.00000
## 96	2017-01-01	United States	5.0600000	0.00000
## 97	2017-07-01	United States	5.3000000	0.00000
## 98	2018-01-01	United States	5.2800000	0.00000
## 99	2018-07-01	United States	5.5100000	0.00000
## 100	2019-01-01	United States	5.5800000	0.00000
## 101	2019-07-09	United States	5.7400000	0.00000
## 102	2020-01-14	United States	5.6700000	0.00000
## 103	2020-07-01	United States	5.7100000	0.00000
## 104	2021-01-01	United States	5.6600000	0.00000
## 105	2021-07-01	United States	5.6500000	0.00000
## 106	2002-04-01	Venezuela	2.9171529	0.17155
## 107	2003-04-01	Venezuela	2.3153942	-0.14561
## 108	2004-05-01	Venezuela	1.4779980	-0.49035
## 109	2005-06-01	Venezuela	2.1295853	-0.30406
## 110	2006-01-01	Venezuela	2.2554207	-0.28399
## 111	2006-05-01	Venezuela	2.2627779	-0.27007
## 112	2007-01-01	Venezuela	1.6483738	-0.48808
## 113	2007-06-01	Venezuela	3.4461882	0.01061
## 114	2011-07-01	Venezuela	6.5197397	0.60387
## 115	2012-01-01	Venezuela	6.9854354	0.66430
## 116	2012-07-01	Venezuela	7.9168267	0.82942
## 117	2013-01-01	Venezuela	9.0810660	1.07929
## 118	2013-07-01	Venezuela	7.1518253	0.56953

##	119	2014-01-01	Venezuela	7.1518253	0.54662
##	120	2014-07-01	Venezuela	6.8181818	0.42194
##	121	2015-01-01	Venezuela	2.5334871	-0.47109
##	122	2015-07-01	Venezuela	0.6700508	-0.86011
##	123	2016-01-01	Venezuela	0.6643227	-0.86525
##	124	2016-07-01	Venezuela	3.3832237	-0.32873
##	125	2017-01-01	Venezuela	5.2467859	0.03691
##	126	2017-07-01	Venezuela	4.0555556	-0.23480
##	127	2021-07-01	Venezuela	8.3464835	0.47725

4. Utilizando a função criada no item anterior, apresente o código (utilizando tidyverse e ggplot) que replica exatamente o gráfico abaixo:

```
## a função coletaDados() extrai as informações de interesse para os países apresentados no gráfico
coletaDados(con, c("Brazil", "Argentina", "United States")) %>%
  ## eixo x: data (em formato data)
  ## eixo y: índice não-ajustado relativo ao dolar
  ## cores: países
  ggplot(aes(data, indice_dolar, colour = nome_pais)) +
  ## gráfico de linha
  geom_line() +
  ## tema preto e branco
  theme_bw() +
  ## títulos das diferentes características do gráfico
  labs(x = "Data", y = "Índice Big Mac (não ajustado) em USD",
       title = "Evolução do Índice Big Mac",
       subtitle = "Comparação: Argentina, Brasil, Estados Unidos",
       colour = "Países")
```

