trabalho04

Alysson da Silva Moura

15/04/2022

```
library(tidyverse)

## Warning: package 'tidyverse' was built under R version 4.1.3

## Warning: package 'ggplot2' was built under R version 4.1.2

## Warning: package 'stringr' was built under R version 4.1.2

## Warning: package 'forcats' was built under R version 4.1.3

library(purrr)
```

Dados

Podemos reutilizar os dados da Atividade 03:

```
dados <- data.frame(
    cenario = c("Recessão", "Normal", "Crescimento Rápido"),
    prob = c(.25, .5, .25),
    txRetornoA = c(-.08, .11, .25),
    txRetornoB = c (.08, .05, -.03)
)</pre>
```

Questão 01

Ainda, podemos também utilizar os valores de ρ_{AB} , σ_{AB} da atividade passada:

E nós temos então:

Retorno Esperado (\$\bar{R}\$)					
A	В	A	В	Covariância (γ_{AB})	Correlação (\$\rho_{AB}\$)
0.0975	0.0375	0.1173403	0.0408503	-0.0043812	-0.9140188

O retorno de uma carteira qualquer é dada por:

$$R_{Pj} = \sum_{i=1}^{N} (W_i R_{ij})$$

Onde R_{Pj} é o j-ésimo retorno do portifólio (ou carteira) e W_i é a fração investida do capital do investidor na i-ésima ação e N o número de ações.

Assim, o retorno esperado de uma carteira é:

$$\overline{R} = E(R_p) = E\left(\sum_{i=1}^{N} W_i R_{ij}\right)$$

Como a esperança da soma é igual a soma das esperanças, podemos fazer:

$$\overline{R}_P = \sum_{i=1}^N E(W_i R_{ij})$$

Que é igual a:

$$\overline{R}_P = \sum_{i=1}^N (W_i \overline{R}_i)$$

Já a variância (ou o risco) de um portifólio com duas ações é definida como:

$$\sigma_p^2 = E(R_P - \overline{R_P})^2 = E[W_1 R_{1j} + W_2 R_{j2} - (W_1 \overline{R}_1 + X_2 \overline{R}_2)]^2$$

E, fazendo as operações, podemos encontrar que:

$$\sigma_P^2 = W_1^2 \sigma_1^2 + W_2^2 \sigma_2^2 + 2W_1 W_2 \sigma_{12}$$

Em uma carteira Equal Wage divide-se o capital igualmente entre os ativos, ou seja:

$$W_1 = W_2 = 0.5$$

O retorno é então:

```
pesosEqual <- c(0.5, 0.5)

# mapeia os pesos para os retonos dos assets

mapRetorno <- function(pesos, retornos) {
   map2_dbl(pesos, retornos, `*`)
}</pre>
```

```
#retornosEqual <- map2_dbl(pesosEqual, retornos \mid > select(c(1:2)), ~ .x * .y )
sum(mapRetorno(pesosEqual, retornos |> select(c(1:2))))
```

[1] 0.0675

#sum(retornosEqual)

E a variância:

[1] 0.00166875

Para a carteira de variância minima, temos que:

$$\min_{w_1} w_1^2 \sigma_1^2 + (1 - w_1)^2 \sigma_2^2 + 2w_1 \sigma_{12} - 2w_1^2 \sigma_{12}$$

derivando em relação a w_1 temos:

$$w_1^* = \frac{\sigma_2^2 - \sigma_{12}}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\sigma_{12}}$$

e, por definição, $w_2^* = 1 - w_1^*$

Numericamente:

```
#peso que minimiza a variancia
pesoMinVar <- function(dj, dk, cov) {
   (dj^2 - cov) / (dj^2 + dk^2 - 2*cov)
}
pesoMinVar(retornos$dsA, retornos$dsB, retornos$covAB)</pre>
```

[1] 0.75

```
#Vamo chamar isso de W1MIN pra evitar nomezão
W1MIN <- pesoMinVar(retornos$dsA, retornos$dsB, retornos$covAB)
```

E o retorno:

```
pesosMin <- c(W1MIN, 1 - W1MIN)

retornosMin <- map2_dbl(pesosMin, retornos |> select(1:2), ~ .x * .y)

sum(retornosMin)
```

[1] 0.0825

E a variância:

[1] 0.00620625

Pode-se definir o prêmio de risco como:

$$P = E(R_P) - r_f$$

Onde r_f é o retorno do ativo risk-free

E uma carteira eficiente como aquela que maximiza o Coeficiente de Recompensa (S):

$$S = \frac{P}{\sigma_n}$$

A partir disso, podemos criar um DataFrame com os valores que precisamos:

E a carteira de maior recompensa:

```
df |> filter(slpRf == max(slpRf))
```

```
## pesoj pesok retornoP varP slpRf retornoC
## 1 0.4 0.6 0.0615 0.02647168 0.4344265 0.0592
```

E a de menor risco:

```
## pesoj pesok retornoP varP slpRf retornoC
## 1 0.25 0.75 0.0525 0.0125 0.2 0.052
```

Graficamente temos:

