

# Álgebra Linear

## Aula Teórica 3

Bruno Santiago

28 de setembro de 2020

# Aplicações da norma euclideana

- ▶ Nesta aula: aplicações dos conceitos vistos até aqui em estatística, finanças e ciência de dados (vídeo separado)

# Aplicações da norma euclideana

- ▶ Nesta aula: aplicações dos conceitos vistos até aqui em estatística, finanças e ciência de dados (vídeo separado)
- ▶ Por trás de tudo isso estão os conceitos da semana passada

# Aplicações da norma euclidiana

- ▶ Nesta aula: aplicações dos conceitos vistos até aqui em estatística, finanças e ciência de dados (vídeo separado)
- ▶ Por trás de tudo isso estão os conceitos da semana passada
- ▶ Produto interno, norma e ângulo.

## Produto interno euclidiano em $\mathbb{R}^d$

$\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  definida por  
 $(x, y) \mapsto \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell}$

## Produto interno euclidiano em $\mathbb{R}^d$

$\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$(x, y) \mapsto \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell}$$

### Exemplo

$x = (1, 3.5, -7.8, 9.57)$  e  $y = (1, 2, 3, 45)$  em  $\mathbb{R}^4$  então

$$\langle x, y \rangle = 1 + (3.5 \times 2) - (7.8 \times 3) + (9.57 \times 45) = 415.25$$

## Produto interno euclidiano em $\mathbb{R}^d$

$\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$(x, y) \mapsto \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell}$$

### Exemplo

$x = (1, 3.5, -7.8, 9.57)$  e  $y = (1, 2, 3, 45)$  em  $\mathbb{R}^4$  então

$$\langle x, y \rangle = 1 + (3.5 \times 2) - (7.8 \times 3) + (9.57 \times 45) = 415.25$$

- ▶ Serve para fazer geometria; calculamos comprimento com ele:

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle};$$

## Produto interno euclidiano em $\mathbb{R}^d$

$\langle, \rangle : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$(x, y) \mapsto \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell}$$

### Exemplo

$x = (1, 3.5, -7.8, 9.57)$  e  $y = (1, 2, 3, 45)$  em  $\mathbb{R}^4$  então

$$\langle x, y \rangle = 1 + (3.5 \times 2) - (7.8 \times 3) + (9.57 \times 45) = 415.25$$

- ▶ Serve para fazer geometria; calculamos comprimento com ele:

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle};$$

- ▶ calculamos ângulo  $\angle(x, y) = \arccos \left( \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \|y\|} \right)$ ;



## Produto interno euclidiano em $\mathbb{R}^d$

$\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$\langle x, y \rangle \mapsto \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell}$$

### Exemplo

$x = (1, 3.5, -7.8, 9.57)$  e  $y = (1, 2, 3, 45)$  em  $\mathbb{R}^4$  então

$$\langle x, y \rangle = 1 + (3.5 \times 2) - (7.8 \times 3) + (9.57 \times 45) = 415.25$$

- ▶ Serve para fazer geometria; calculamos comprimento com ele:  
 $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ ;
- ▶ calculamos ângulo  $\angle(x, y) = \arccos \left( \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \|y\|} \right)$ ;
- ▶ No exemplo:  $\angle(x, y) \simeq 44.4$ .
- ▶ Em particular, sempre que  $\langle x, y \rangle = 0$  o ângulo entre eles é de  $90^\circ$ ;

## Produto interno euclidiano em $\mathbb{R}^d$

$\langle, \rangle : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$\langle x, y \rangle \mapsto \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell}$$

### Exemplo

$x = (1, 3.5, -7.8, 9.57)$  e  $y = (1, 2, 3, 45)$  em  $\mathbb{R}^4$  então

$$\langle x, y \rangle = 1 + (3.5 \times 2) - (7.8 \times 3) + (9.57 \times 45) = 415.25$$

- ▶ Serve para fazer geometria; calculamos comprimento com ele:  
 $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ ;
- ▶ calculamos ângulo  $\angle(x, y) = \arccos\left(\frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \|y\|}\right)$ ;
- ▶ No exemplo:  $\angle(x, y) \simeq 44.4$ .
- ▶ Em particular, sempre que  $\langle x, y \rangle = 0$  o ângulo entre eles é de  $90^\circ$ ;
- ▶ Os vetores canônicos  $e_1 = (1, 0, \dots, 0), \dots, e_d = (0, \dots, 0, 1)$  têm todos norma igual a 1 e são ortogonais entre si.

## Limitações do produto interno euclidiano

- ▶ Aplicações em ciência de dados e em finanças “pedem” uma forma “estatística” de medir comprimento e ângulo;

## Limitações do produto interno euclidiano

- ▶ Aplicações em ciência de dados e em finanças “pedem” uma forma “estatística” de medir comprimento e ângulo;
- ▶ o produto interno euclidiano é ruim para isso

# Limitações do produto interno euclidiano

- ▶ Aplicações em ciência de dados e em finanças “pedem” uma forma “estatística” de medir comprimento e ângulo;
- ▶ o produto interno euclidiano é ruim para isso

## Exemplo

Considere o vetor  $\mathbb{I} = (1, 1, 1) \in \mathbb{R}^3$ . Então

$$\|\mathbb{I}\| = \sqrt{1^2 + 1^2 + 1^2} = \sqrt{3}.$$

# Limitações do produto interno euclidiano

- ▶ Aplicações em ciência de dados e em finanças “pedem” uma forma “estatística” de medir comprimento e ângulo;
- ▶ o produto interno euclidiano é ruim para isso

## Exemplo

Considere o vetor  $\mathbb{I} = (1, 1, 1) \in \mathbb{R}^3$ . Então

$\|\mathbb{I}\| = \sqrt{1^2 + 1^2 + 1^2} = \sqrt{3}$ . Mais geralmente, se  $\mathbb{I} = (1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^d$  é o vetor de uns do  $\mathbb{R}^d$  então  $\|\mathbb{I}\| = \sqrt{1^2 + \dots + 1^2} = \sqrt{d}$ .

## Limitações do produto interno euclidiano

- ▶ Aplicações em ciência de dados e em finanças “pedem” uma forma “estatística” de medir comprimento e ângulo;
- ▶ o produto interno euclidiano é ruim para isso

### Exemplo

Considere o vetor  $\mathbb{I} = (1, 1, 1) \in \mathbb{R}^3$ . Então

$\|\mathbb{I}\| = \sqrt{1^2 + 1^2 + 1^2} = \sqrt{3}$ . Mais geralmente, se  $\mathbb{I} = (1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^d$

é o vetor de uns do  $\mathbb{R}^d$  então  $\|\mathbb{I}\| = \sqrt{1^2 + \dots + 1^2} = \sqrt{d}$ . **No**

**entanto, do ponto de vista estatístico  $(1, 1, 1)$  e  $(1, 1, 1, 1, 1, 1, 1)$  tem o mesmo comportamento!**

# O produto interno rms

## Definição

O *produto interno rms* em  $\mathbb{R}^d$  é a função

$$R : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$$
$$(x, y) \in \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \mapsto R(x, y) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{1}{d} \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell},$$



## O produto interno rms

### Definição

O *produto interno rms* em  $\mathbb{R}^d$  é a função

$$R : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$$
$$(x, y) \in \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \mapsto R(x, y) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{1}{d} \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell},$$

- ▶ **Exercício:** verifique que  $R$  é um produto interno

## O produto interno rms

### Definição

O *produto interno rms* em  $\mathbb{R}^d$  é a função

$$R : \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$$
$$(x, y) \in \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \mapsto R(x, y) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{1}{d} \sum_{\ell=1}^d x_{\ell} y_{\ell},$$

- ▶ **Exercício:** verifique que  $R$  é um produto interno
- ▶ Na verdade,  $R$  é um caso particular dos produtos internos euclidianos *com pesos*

# O produto interno rms

## Exemplos

1. Se  $x = (2, 2, 1)$  e  $y = (1, 1, 2)$  em  $\mathbb{R}^3$  então  
 $R(x, y) = \frac{1}{3}\langle x, y \rangle = \frac{1}{3}6$  enquanto que  $\langle x, y \rangle = 6$ .

## O produto interno rms

### Exemplos

1. Se  $x = (2, 2, 1)$  e  $y = (1, 1, 2)$  em  $\mathbb{R}^3$  então  
 $R(x, y) = \frac{1}{3}\langle x, y \rangle = \frac{1}{3}6$  enquanto que  $\langle x, y \rangle = 6$ .
2. Se  $x = (2, 2, 2, 1)$  e  $y = (1, 1, 1, 2)$  então  $\langle x, y \rangle = 8$  e  
 $R(x, y) = 2$ .

## O produto interno rms

### Exemplos

1. Se  $x = (2, 2, 1)$  e  $y = (1, 1, 2)$  em  $\mathbb{R}^3$  então  
 $R(x, y) = \frac{1}{3}\langle x, y \rangle = \frac{1}{3}6$  enquanto que  $\langle x, y \rangle = 6$ .
2. Se  $x = (2, 2, 2, 1)$  e  $y = (1, 1, 1, 2)$  então  $\langle x, y \rangle = 8$  e  
 $R(x, y) = 2$ .
3. Se  $x = (2, 2, 2, 2, 1)$  e  $y = (1, 1, 1, 1, 2)$  em  $\mathbb{R}^5$  então  
 $\langle x, y \rangle = 10$  e  $R(x, y) = 2$ .

## O valor rms de um vetor em $\mathbb{R}^d$

### Definição

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$  o valor rms de  $x$  é a norma de  $x$  advinda do produto interno rms. Em outras palavras,

$$\text{rms}(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \sqrt{R(x, x)}.$$

### Exemplos

1. Seja  $x = (1, -1, -1, 1)$  em  $\mathbb{R}^4$ . Então,

$$\text{rms}(x) = \sqrt{\frac{1}{4}(1^2 + (-1)^2 + 1^2 + (-1)^2)} = 1.$$

## O valor rms de um vetor em $\mathbb{R}^d$

### Definição

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$  o valor rms de  $x$  é a norma de  $x$  advinda do produto interno rms. Em outras palavras,

$$\text{rms}(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \sqrt{R(x, x)}.$$

### Exemplos

1. Seja  $x = (1, -1, -1, 1)$  em  $\mathbb{R}^4$ . Então,  
$$\text{rms}(x) = \sqrt{\frac{1}{4}(1^2 + (-1)^2 + 1^2 + (-1)^2)} = 1.$$
2. Seja  $e_{100} = (0, 0, \dots, 0, 1) \in \mathbb{R}^9$ . Então,  
$$\text{rms}(e_{100}) = \sqrt{\frac{1}{100}(0^2 + \dots + 0^2 + 1^2)} = 0.1.$$
 Note que  $\|e_{100}\| = 1$ .

# A desigualdade de Chebyshev

## Proposição

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$  e seja  $\varepsilon > 0$ . Suponha que  $n$  das  $d$  entradas de  $x$  tenham valor absoluto maior do que  $\varepsilon$ . Ou seja, existe um subconjunto  $K \subset \{1, \dots, d\}$ , com  $n$  elementos, tal que se  $j \in K$  então  $|x_j| \geq \varepsilon$ . Então vale a seguinte desigualdade

$$\frac{n}{d} \leq \left( \frac{\text{rms}(x)}{\varepsilon} \right)^2.$$



# A desigualdade de Chebyshev

## Proposição

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$  e seja  $\varepsilon > 0$ . Suponha que  $n$  das  $d$  entradas de  $x$  tenham valor absoluto maior do que  $\varepsilon$ . Ou seja, existe um subconjunto  $K \subset \{1, \dots, d\}$ , com  $n$  elementos, tal que se  $j \in K$  então  $|x_j| \geq \varepsilon$ . Então vale a seguinte desigualdade

$$\frac{n}{d} \leq \left( \frac{\text{rms}(x)}{\varepsilon} \right)^2.$$

## Exemplo

Se  $\varepsilon = 10 \text{rms}(x)$  então  $\frac{n}{d} \leq \left( \frac{\text{rms}(x)}{10 \text{rms}(x)} \right)^2 = \frac{1}{100}$

# A desigualdade de Chebyshev

## Proposição

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$  e seja  $\varepsilon > 0$ . Suponha que  $n$  das  $d$  entradas de  $x$  tenham valor absoluto maior do que  $\varepsilon$ . Ou seja, existe um subconjunto  $K \subset \{1, \dots, d\}$ , com  $n$  elementos, tal que se  $j \in K$  então  $|x_j| \geq \varepsilon$ . Então vale a seguinte desigualdade

$$\frac{n}{d} \leq \left( \frac{\text{rms}(x)}{\varepsilon} \right)^2.$$

## Exemplo

Se  $\varepsilon = 10 \text{rms}(x)$  então  $\frac{n}{d} \leq \left( \frac{\text{rms}(x)}{10 \text{rms}(x)} \right)^2 = \frac{1}{100} \implies$  menos de 1% das entradas de  $x$  podem exceder o valor rms de  $x$  em 10 vezes

Medindo distâncias em  $\mathbb{R}^d$ :

- ▶ **Distância euclidiana:**  $d(x, y) = \|x - y\|$ ,  $\forall x, y \in \mathbb{R}^d$

Medindo distâncias em  $\mathbb{R}^d$ :

- ▶ **Distância euclideana:**  $d(x, y) = \|x - y\|$ ,  $\forall x, y \in \mathbb{R}^d$
- ▶ **Distância rms:**  $d_{rms}(x, y) = \text{rms}(x - y)$

# A média

## Definição

Dado  $x \in \mathbb{R}^d$  a *média* de  $x$  é o número  $\mu(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{1}{d} \sum_{\ell=1}^d x_{\ell}$ .

# A média

## Definição

Dado  $x \in \mathbb{R}^d$  a *média* de  $x$  é o número  $\mu(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{1}{d} \sum_{\ell=1}^d x_{\ell}$ .

## Exemplos

1. Se  $\mathbb{I} = (1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^d$  então  $\mu(\mathbb{I}) = 1$  para todo  $d \geq 1$ .

# A média

## Definição

Dado  $x \in \mathbb{R}^d$  a *média* de  $x$  é o número  $\mu(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{1}{d} \sum_{\ell=1}^d x_{\ell}$ .

## Exemplos

1. Se  $\mathbb{I} = (1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^d$  então  $\mu(\mathbb{I}) = 1$  para todo  $d \geq 1$ .
2. Se  $x = (1, -3, 7)$  então  $\mu(x) = \frac{1}{3}(1 - 3 + 7) = \frac{5}{3}$ .

# A média

## Definição

Dado  $x \in \mathbb{R}^d$  a *média* de  $x$  é o número  $\mu(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{1}{d} \sum_{\ell=1}^d x_{\ell}$ .

## Exemplos

1. Se  $\mathbb{I} = (1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^d$  então  $\mu(\mathbb{I}) = 1$  para todo  $d \geq 1$ .
2. Se  $x = (1, -3, 7)$  então  $\mu(x) = \frac{1}{3}(1 - 3 + 7) = \frac{5}{3}$ .

## Proposição

A função  $\mu : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  é linear, i.e.  $\mu(\alpha x + \beta y) = \alpha \mu(x) + \beta \mu(y)$ .



# Versão centrada

## Versão centrada

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$ . A versão centrada de  $x$  é o vetor  $x^c \stackrel{\text{def.}}{=} x - \mu(x)\mathbb{1}$ .

# Versão centrada

## Versão centrada

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$ . A versão centrada de  $x$  é o vetor  $x^c \stackrel{\text{def.}}{=} x - \mu(x)\mathbb{1}$ .

## Exemplos

1. Seja  $x = (1, 3)$ . Então  $\mu(x) = 2$  e  $x^c = (-1, 1)$

# Versão centrada

## Versão centrada

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$ . A versão centrada de  $x$  é o vetor  $x^c \stackrel{\text{def.}}{=} x - \mu(x)\mathbb{1}$ .

## Exemplos

1. Seja  $x = (1, 3)$ . Então  $\mu(x) = 2$  e  $x^c = (-1, 1)$
2. Seja  $x = (0, -9, 9, 8, 6)$  Então  $\mu(x) = 2.8$  e  $x^c = (-2.8, -11.8, 6.2, 5.2, 3.2)$

# Versão centrada

## Versão centrada

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$ . A versão centrada de  $x$  é o vetor  $x^c \stackrel{\text{def.}}{=} x - \mu(x)\mathbb{1}$ .

## Exemplos

1. Seja  $x = (1, 3)$ . Então  $\mu(x) = 2$  e  $x^c = (-1, 1)$
2. Seja  $x = (0, -9, 9, 8, 6)$  Então  $\mu(x) = 2.8$  e  $x^c = (-2.8, -11.8, 6.2, 5.2, 3.2)$

## Proposição

$\mu(x^c) = 0, \forall x \in \mathbb{R}^d$ .

# O desvio padrão

## Definição

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$ . O *desvio padrão* de  $x$  é

$$\sigma(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \text{rms}(x^c) = \frac{\sqrt{\sum_{\ell=1}^d (x_{\ell} - \mu(x))^2}}{\sqrt{d}}.$$

## Exemplos

1. Se  $x = (1, 1, 4)$  em  $\mathbb{R}^3$  então  $\mu(x) = 2$  e  $x^c = (-1, -1, 2)$ .

$$\text{Portanto } \sigma(x) = \text{rms}(x^c) = \sqrt{\frac{1}{3}((-1)^2 + (-1)^2 + 2^2)} = \sqrt{2}.$$

# O desvio padrão

## Definição

Seja  $x \in \mathbb{R}^d$ . O *desvio padrão* de  $x$  é

$$\sigma(x) \stackrel{\text{def.}}{=} \text{rms}(x^c) = \frac{\sqrt{\sum_{\ell=1}^d (x_{\ell} - \mu(x))^2}}{\sqrt{d}}.$$

## Exemplos

1. Se  $x = (1, 1, 4)$  em  $\mathbb{R}^3$  então  $\mu(x) = 2$  e  $x^c = (-1, -1, 2)$ .  
Portanto  $\sigma(x) = \text{rms}(x^c) = \sqrt{\frac{1}{3}((-1)^2 + (-1)^2 + 2^2)} = \sqrt{2}$ .
2. Se  $x = (0, -9, 9, 8, 6)$  em  $\mathbb{R}^5$  então  $\sigma(x) \simeq 6.67$

# Coeficiente de correlação

## Definição

Sejam  $x, y \in \mathbb{R}^d$ . O *coeficiente de correlação* entre  $x$  e  $y$  é o número

$$\rho(x, y) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{\langle x^c, y^c \rangle}{\|x^c\| \|y^c\|}.$$

# Coefficiente de correlação

## Definição

Sejam  $x, y \in \mathbb{R}^d$ . O *coeficiente de correlação* entre  $x$  e  $y$  é o número

$$\rho(x, y) \stackrel{\text{def.}}{=} \frac{\langle x^c, y^c \rangle}{\|x^c\| \|y^c\|}.$$

## Exemplos

1. Se  $x = (1, -1, 1)$  e  $y = (0, 1, 0)$  então  $\mu(x) = 1/3$ ,  
 $\mu(y) = 1/3$ ,  $x^c \simeq (0.66, -1.33, 0.66)$ ,  
 $y^c = (-0.33, 0.66, -0.33)$ . Logo  $\rho(x, y) \simeq -1$ . Observe que  
 $-2y^c = x^c$ .



# Fórmula do desvio padrão da soma

## Lema

Sejam  $x, y \in \mathbb{R}^d$ . Então

$$\sigma(x + y) = \sqrt{\sigma(x)^2 + 2\rho(x, y)\sigma(x)\sigma(y) + \sigma(y)^2}.$$

## Aplicação em finanças

Suponhamos que  $x, y \in \mathbb{R}^d$  representem as séries temporais de retornos de dois portfólios de investimento de tal forma que  $\mu(x) = \mu(y) = m \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo retorno) e  $\sigma(x) = \sigma(y) = r \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo risco).

## Aplicação em finanças

Suponhamos que  $x, y \in \mathbb{R}^d$  representem as séries temporais de retornos de dois portfólios de investimento de tal forma que  $\mu(x) = \mu(y) = m \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo retorno) e  $\sigma(x) = \sigma(y) = r \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo risco). Considere

$$z = \frac{x}{2} + \frac{y}{2}.$$

Seja  $c = \rho(x, y)$ .

## Aplicação em finanças

Suponhamos que  $x, y \in \mathbb{R}^d$  representem as séries temporais de retornos de dois portfólios de investimento de tal forma que  $\mu(x) = \mu(y) = m \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo retorno) e  $\sigma(x) = \sigma(y) = r \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo risco). Considere

$$z = \frac{x}{2} + \frac{y}{2}.$$

Seja  $c = \rho(x, y)$ . Então

$$\sigma(z) = r \frac{\sqrt{2}}{2} \sqrt{1 + c}. \quad (1)$$

## Aplicação em finanças

Suponhamos que  $x, y \in \mathbb{R}^d$  representem as séries temporais de retornos de dois portfólios de investimento de tal forma que  $\mu(x) = \mu(y) = m \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo retorno) e  $\sigma(x) = \sigma(y) = r \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo risco). Considere

$$z = \frac{x}{2} + \frac{y}{2}.$$

Seja  $c = \rho(x, y)$ . Então

$$\sigma(z) = r \frac{\sqrt{2}}{2} \sqrt{1 + c}. \quad (1)$$

$\implies$  Se  $c = 0$  então  $\sigma(z) \simeq 0.707r$ .

## Aplicação em finanças

Suponhamos que  $x, y \in \mathbb{R}^d$  representem as séries temporais de retornos de dois portfólios de investimento de tal forma que  $\mu(x) = \mu(y) = m \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo retorno) e  $\sigma(x) = \sigma(y) = r \in \mathbb{R}$  (os investimentos têm o mesmo risco). Considere

$$z = \frac{x}{2} + \frac{y}{2}.$$

Seja  $c = \rho(x, y)$ . Então

$$\sigma(z) = r \frac{\sqrt{2}}{2} \sqrt{1 + c}. \quad (1)$$

$\implies$  Se  $c = 0$  então  $\sigma(z) \simeq 0.707r$ .

$\implies$  O risco fica 30% menor!