



## Kapitola 7: Extrémy funkcí dvou proměnných

Chcete-li ukončit prohlížení stiskněte klávesu **Esc**.

Chcete-li pokračovat stiskněte klávesu **Enter**.

## Extrémy funkcí dvou proměnných

---

- Lokální extrémy
- Metoda nejmenších čtverců



[Zpět](#)

- **Příklad 7.1.1** Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .
- **Příklad 7.1.2** Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .
- **Příklad 7.1.3** Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .
- **Příklad 7.1.4** Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.
- **Příklad 7.1.5** Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.
- **Příklad 7.1.6** Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.



Zpět

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .



[Zpět](#)

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Výsledek:

Funkce  $f(x, y)$  má lokální maximum v bodě  $[1, -1]$ ,  $f(1, -1) = -2$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Návod:

Najdeme stacionární body funkce (na základě nutné podmínky pro existenci lokálních extrémů) a pro jednotlivé body vypočteme Hessián, s jehož pomocí zkusíme rozhodnout, zda se jedná o sedlové body nebo body lokálních extrémů.

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Řešení:

Definiční obor funkce  $f(x, y)$  je určen podmínkami  $x > 0$ ,  $y \neq 0$ , a tedy

$$D(f) = \{[x, y] \in \mathbb{R}^2 \mid x > 0 \wedge y \neq 0\}.$$

Stacionární body uvnitř definičního oboru musí splňovat podmínky

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 0, \quad \frac{\partial f}{\partial y} = 0,$$

tj. v tomto případě

$$\frac{\partial f}{\partial x} = -4 \ln x \cdot \frac{1}{x} = 0 \Leftrightarrow x = 1$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 1 - \frac{1}{y^2} = 0 \Leftrightarrow y = \pm 1.$$

Celkem jsme tedy získali dva stacionární body:  $A_1 = [1, -1]$ ,  $A_2 = [1, 1]$  podezřelé z lokálních extrémů.

Další

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Řešení:

Zda se jedná skutečně o extrémy, nebo jen o sedlové body, zjistíme pomocí Hessiany matice. Nejprve si vypočteme druhé parciální derivace:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) = -4 \frac{1}{x^2} + 4 \ln x \left( \frac{1}{x^2} \right)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = 0$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right) = \frac{2}{y^3}.$$

Hessova matice v bodě  $[1, -1]$  má podobu

$$H_f(1, -1) = \begin{bmatrix} -4 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix},$$

její determinant  $\det H_f(1, -1) = 8 > 0$ , což znamená, že v bodě  $A_1$  má funkce  $f(x, y)$  lokální extrém. O jeho typu rozhoduje znaménko  $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(A_1) = -4 < 0$ , jedná se tedy o ostré lokální maximum,  $f(1, -1) = -2$ .

Další



## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Řešení:

Obdobně pro bod  $[1, 1]$  dostaneme

$$H_f(1, 1) = \begin{bmatrix} -4 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad \det H_f(1, 1) = -8 < 0,$$

což znamená, že v bodě  $A_2$  má funkce  $f(x, y)$  sedlový bod. Funkce  $f(x, y)$  má na svém definičním oboru jediný lokální extrém - ostré lokální maximum v bodě  $[1, -1]$ , jehož funkční hodnota je  $-2$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Maple:

```
> with(linalg):  
> f := (x, y) -> y + 1/y - 2*ln(x)^2;
```

$$f := (x, y) \rightarrow y + \frac{1}{y} - 2 \ln(x)^2$$

Nejprve najdeme stacionární body:

```
> fx := diff(f(x, y), x);
```

$$fx := -\frac{4 \ln(x)}{x}$$

```
> fy := diff(f(x, y), y);
```

$$fy := 1 - \frac{1}{y^2}$$

```
> solve({fx, fy});
```

$$\{x = 1, y = 1\}, \{x = 1, y = -1\}$$

Vypočteme funkční hodnoty ve stacionárních bodech:

```
> f(1, -1);
```

-2

```
> f(1, 1);
```

2

Další

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Maple:

Dále ověříme pomocí Hessovy matice postačující podmínku pro lokální extrémy:

```
> fxx:=diff(f(x,y),x,x);
```

$$f_{xx} := -\frac{4}{x^2} + \frac{4 \ln(x)}{x^2}$$

```
> fxy:=diff(f(x,y),x,y);
```

$$f_{xy} := 0$$

```
> fyy:=diff(f(x,y),y,y);
```

$$f_{yy} := \frac{2}{y^3}$$

```
> H_f:=matrix(2,2,[fxx,fxy,fxy,fyy]);
```

$$H_f := \begin{bmatrix} -\frac{4}{x^2} + \frac{4 \ln(x)}{x^2} & 0 \\ 0 & \frac{2}{y^3} \end{bmatrix}$$

```
> det(H_f);
```

$$\frac{2 \left( -\frac{4}{x^2} + \frac{4 \ln(x)}{x^2} \right)}{y^3}$$

Další

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

**Maple:**

```
> x:=1:y:=-1:det(H_f);
```

8

```
> fxx;
```

-4

Hessián je kladné číslo (8), jedná se tedy o lokální extrém, podle znaménka derivace

$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, -1) = -4$  jde o lokální maximum.

Podobně pro druhý stacionární bod:

```
> unassign('x', 'y'):fxx:=diff(f(x,y),x,x):fxy:=diff(f(x,y),x,y):  
fyy:=diff(f(x,y),y,y):H_f:=matrix(2,2,[fxx,fxy,fxy,fyy]):x:=1:y:=1:det(H_f);
```

-8

Hessián je záporné číslo (-8), jde tedy o sedlový bod.

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Mathematica:

$$f[x-, y-] = y + 1/y - 2\text{Log}[x]^2$$

$$\frac{1}{y} + y - 2\text{Log}[x]^2$$

Nejprve najdeme stacionární body:

$$df = \{D[f[x, y], x], D[f[x, y], y]\}$$

$$\left\{ -\frac{4\text{Log}[x]}{x}, 1 - \frac{1}{y^2} \right\}$$

$$\text{Solve}[df == \{0, 0\}, \{x, y\}]$$

$$\{\{x \rightarrow 1, y \rightarrow -1\}, \{x \rightarrow 1, y \rightarrow 1\}\}$$

Vypočteme funkční hodnoty ve stacionárních bodech:

$$f[1, -1]$$

$$-2$$

$$f[1, 1]$$

$$2$$

Dále ověříme pomocí Hessovy matice postačující podmínku pro lokální extrémy:

$$Hf = D[f[x, y], \{\{x, y\}, 2\}]$$

$$\left\{ \left\{ -\frac{4}{x^2} + \frac{4\text{Log}[x]}{x^2}, 0 \right\}, \left\{ 0, \frac{2}{y^3} \right\} \right\}$$

$$\text{Det}[Hf/.\{x \rightarrow 1, y \rightarrow -1\}]$$

$$8$$

Další

## Příklad 7.1.1

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = y + \frac{1}{y} - 2 \ln^2 x$ .

### Mathematica:

```
Hf[[1, 1]]/.{x -> 1, y -> -1}
```

-4

Hessián je kladné číslo (8), jedná se tedy o lokální extrém, podle znaménka derivace

$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, -1) = -4$  jde o lokální maximum.

Podobně pro druhý stacionární bod:

```
Det[Hf/.{x -> 1, y -> 1}]
```

-8

```
Hf[[1, 1]]/.{x -> 1, y -> 1}
```

-4

Hessián je záporné číslo (-8), jde tedy o sedlový bod.

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .



[Zpět](#)

## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Výsledek:

Funkce má lokální minimum v bodě  $[1, 2]$ , rovnice tečné roviny v tomto bodě je  $z = 7$ .

[Zpět](#)



## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Návod:

Najdeme stacionární body funkce, pro které vypočteme Hessián a rozhodneme, zda se jedná o sedlové body nebo body lokálních extrémů. Pro rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$  v bodě  $[x_0, y_0]$  použijeme vztah

$$z = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)(x - x_0) + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)(y - y_0).$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Řešení:

Funkce  $f(x, y)$  je definována na  $\mathbb{R}^2$ . Nejprve zjistíme, pro které hodnoty platí nutná podmínka pro existenci lokálního extrému:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 0 \quad \wedge \quad \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 0.$$

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 2x - 2 = 0 \quad \Leftrightarrow \quad x = 1$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 2y - 4 = 0 \quad \Leftrightarrow \quad y = 2.$$

Nalezli jsme jediný stacionární bod  $[1, 2]$ . Pro druhé parciální derivace platí:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) = 2, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) = 0, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) = 2,$$

konkrétně pak

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 2) = 2, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(1, 2) = 0, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(1, 2) = 2,$$

Další

## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Řešení:

pro Hessovu matici v „podezřelém bodě“ dostáváme:

$$H_f(1, 2) = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \Rightarrow \det H_f(1, 2) = 4 > 0.$$

Vzhledem k tomu, že  $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 2) = 2 > 0$ , jde o lokální minimum, pro které platí  $f(1, 2) = 7$ . Tečná rovina ke grafu funkce  $f(x, y)$  má v bodě  $[x_0, y_0]$  obecně rovnici

$$z = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)(x - x_0) + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)(y - y_0),$$

v bodech lokálních extrémů se tato rovnice zjednoduší na  $z = f(x_0, y_0)$ , v našem případě tedy tečná rovina ke grafu funkce  $f(x, y)$  v bodě  $[1, 2]$  má rovnici  $z = 7$ .

Zpět

## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Maple:

```
> with(linalg):
```

```
> f := (x, y) -> x^2 + y^2 - 2*x - 4*y + 12;
```

$$f := (x, y) \rightarrow x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$$

Hledáme stacionární body:

```
> fx := diff(f(x, y), x);
```

$$fx := 2x - 2$$

```
> fy := diff(f(x, y), y);
```

$$fy := 2y - 4$$

```
> solve({fx, fy});
```

$$\{x = 1, y = 2\}$$

Funkční hodnota v jediném stacionárním bodě je:

```
> f(1, 2);
```

$$7$$

```
> fxx := diff(f(x, y), x, x); fxy := diff(f(x, y), x, y); fyy := diff(f(x, y), y, y);
```

$$fxx := 2$$

$$fxy := 0$$

$$fyy := 2$$

Další

## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Maple:

```
> x:=1:y:=2:fx:=fX:fy:=fY:z:=fx(1,2)*(x-1)+fy(1,2)*(y-2)+7;
```

```
z := 7
```

Rovnice tečné roviny v daném bodě je  $z = 7$ .

```
> H_f:=matrix(2,2,[fxx,fxxy,fxxy,fyy]);
```

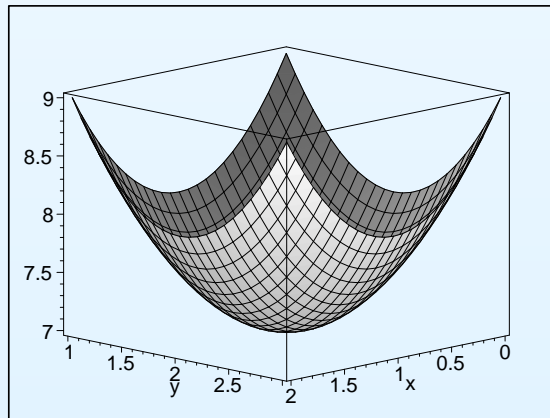
$$H_f := \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

```
> det(H_f);
```

```
4
```

Hessián v daném bodě je kladný, jde tedy skutečně o lokální extrém, podle znaménka derivace  $f_{xx}$  se jedná o lokální minimum. Průběh funkce v okolí tohoto bodu si můžeme přiblížit pomocí grafu:

```
> plot3d(f(x,y),x=0..2,y=1..3);
```



Zpět

## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Mathematica:

$$f[x_, y_] = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$$

$$12 - 2x + x^2 - 4y + y^2$$

Nejprve najdeme stacionární body:

$$df = \{D[f[x, y], x], D[f[x, y], y]\}$$

$$\{-2 + 2x, -4 + 2y\}$$

$$\text{Solve}[df == \{0, 0\}, \{x, y\}]$$

$$\{\{x \rightarrow 1, y \rightarrow 2\}\}$$

Vypočteme funkční hodnotu ve stacionárním bodě:

$$f[1, 2]$$

7

Dále ověříme pomocí Hessovy matice postačující podmínku pro lokální extrém:

$$Hf = D[f[x, y], \{\{x, y\}, 2\}]$$

$$\{\{2, 0\}, \{0, 2\}\}$$

$$\text{Det}[Hf /. \{x \rightarrow 1, y \rightarrow 2\}]$$

4

$$Hf[[1, 1]]$$

2

Další

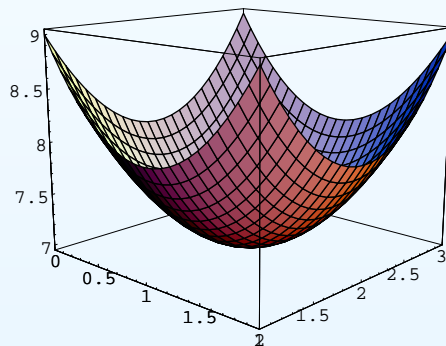
## Příklad 7.1.2

Najděte lokální extrémy funkce  $f(x, y) = x^2 + y^2 - 2x - 4y + 12$  a v bodech odpovídajících lokálním extrémům napište rovnici tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y)$ .

### Mathematica:

Hessián v daném bodě je kladný, jde tedy skutečně o lokální extrém, podle znaménka derivace  $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 2)$  se jedná o lokální minimum. Průběh funkce v okolí tohoto bodu si můžeme přiblížit pomocí grafu:

```
Plot3D[f[x, y], {x, 0, 2}, {y, 1, 3}, BoxRatios -> {1, 1, 0.8},  
ViewPoint->{2.236, -2.417, 0.779}];
```



Nyní sestrojíme rovnici tečny:

```
tecna = Simplify[-f[1, 2] == (df[[1]]/.{x -> 1, y -> 2})(x - 1) + (df[[2]]/.{x -> 1, y -> 2})(y - 2)]  
z == 7
```

Zpět

## Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .



[Zpět](#)



### Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .

#### Výsledek:

Funkce  $f(x, y)$  nabývá na  $\mathbb{R}^2$  neomezeně velkých i malých hodnot, žádné lokální extrémy nemá.

[Zpět](#)

### Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .

#### Návod:

Hledáme globální extrémy funkce na jejím definičním oboru (globální extrém může být v bodě lokálního extrému, v bodě, v němž neexistuje derivace nebo v krajním bodě definičního oboru).

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .

### Řešení:

Funkce  $f(x, y)$  je na  $\mathbb{R}^2$  spojitá. Vzhledem k tomu, že  $\mathbb{R}^2$  není omezená množina (není ani kompaktní), nemáme existenci (konečných) extrémů zaručenu. Stacionární body najdeme řešením soustavy rovnic:

$$\left. \begin{array}{l} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 2x + 2y - 4 = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 2x - 2 = 0 \end{array} \right\} \Leftrightarrow x = 1, y = 1.$$

Nalezli jsme jediný stacionární bod  $A = [1, 1]$ . Vypočítáme si Hessián v tomto bodě:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 1) = 2, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(1, 1) = 2, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(1, 1) = 0,$$

$$H_f(1, 1) = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \det H_f(1, 1) = -4 < 0.$$

Jde o sedlový bod; funkce  $f(x, y)$  tedy nemá na  $\mathbb{R}^2$  žádný lokální extrém (parciální derivace existují ve všech bodech definičního oboru, žádný bod přitom nespĺňuje postačující podmínku pro existenci lokálního extrému). Vzhledem k povaze množiny  $\mathbb{R}^2$  (nemá žádné krajní body) nemůže funkce  $f(x, y)$  nabývat globálních extrémů ve vlastních bodech, její funkční hodnoty mohou být libovolně velké či naopak libovolně malé.

## Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .

### Maple:

```
> with(linalg):  
> f := (x, y) -> x^2 + 2*x*y - 4*x - 2*y + 8;  
       $f := (x, y) \rightarrow x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$   
> fx := diff(f(x, y), x);  
       $fx := 2x + 2y - 4$   
> fy := diff(f(x, y), y);  
       $fy := 2x - 2$   
> solve({fx, fy});  
       $\{x = 1, y = 1\}$   
> f(1, 1);  
      5
```

Nalezli jsme jediný stacionární bod  $[1, 1]$ , funkční hodnota v tomto bodě je 5. Nyní prověříme postačující podmínku pro lokální extrém:

```
> fxx := diff(f(x, y), x, x);  
       $fxx := 2$   
> fxy := diff(f(x, y), x, y);  
       $fxy := 2$   
> fyy := diff(f(x, y), y, y);  
       $fyy := 0$ 
```

Další

## Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .

### Maple:

```
> H_f:=matrix(2,2,[fxx,fxy,fxy,fyy]);
```

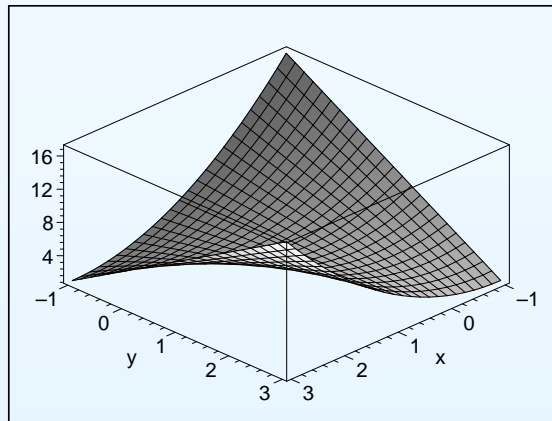
$$H_f := \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}$$

```
> det(H_f);
```

−4

Je zřejmé, že podezřelý bod byl bodem sedlovým, nikoli bodem lokálního extrému (viz obrázek).

```
> plot3d(f(x,y),x=-1..3,y=-1..3,axes=boxed,orientation=[45,45]);
```



Zpět

## Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .

### Mathematica:

$$f[x_, y_] = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$$

$$8 - 4x + x^2 - 2y + 2xy$$

Nejprve najdeme stacionární body:

$$df = \{D[f[x, y], x], D[f[x, y], y]\}$$

$$\{-4 + 2x + 2y, -2 + 2x\}$$

$$\text{Solve}[df == \{0, 0\}, \{x, y\}]$$

$$\{\{x \rightarrow 1, y \rightarrow 1\}\}$$

Vypočteme funkční hodnotu ve stacionárním bodě:

$$f[1, 1]$$

$$5$$

Nalezli jsme jediný stacionární bod  $[1, 1]$ , funkční hodnota v tomto bodě je 5. Nyní prověříme postačující podmínku pro lokální extrémy:

$$Hf = D[f[x, y], \{\{x, y\}, 2\}]$$

$$\{\{2, 2\}, \{2, 0\}\}$$

$$\text{Det}[Hf/. \{x \rightarrow 1, y \rightarrow 1\}]$$

$$-4$$

Další

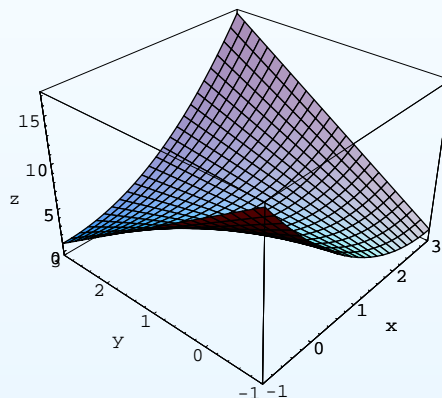
## Příklad 7.1.3

Určete maximální a minimální hodnotu funkce  $f(x, y) = x^2 + 2xy - 4x - 2y + 8$ .

### Mathematica:

Je zřejmé, že podezřelý bod byl bodem sedlovým, nikoli bodem lokálního extrému (viz obrázek).

```
Plot3D[f[x, y], {x, -1, 3}, {y, -1, 3}, BoxRatios -> {1, 1, 0.7},  
ViewPoint -> {-1.942, -1.705, 1.639}, AxesLabel -> {x, y, z}];
```



[Zpět](#)

## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.



[Zpět](#)



## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.

### Výsledek:

Funkce  $f(x, y)$  nemá v bodě  $B$  lokální extrém.

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.

### Návod:

Ověříme splnění nutné podmínky pro existenci lokálního extrému a vypočteme Hessián  $\det H_f(1, 1)$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.

### Řešení:

Nejprve ověříme splnění nutné podmínky pro existenci lokálního extrému:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) &= yx^{y-1} - 1, & \frac{\partial f}{\partial x}(1, 1) &= 1 - 1 = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) &= x^y \ln x, & \frac{\partial f}{\partial y}(1, 1) &= 1 \cdot \ln 1 = 0.\end{aligned}$$

Bod  $[1, 1]$  je tedy skutečně bodem stacionárním. Dále platí:

$$\begin{aligned}\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) &= y(y-1)x^{y-2}, \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) &= \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) = x^{y-1} + yx^{y-1} \ln x \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) &= x^y \ln^2 x.\end{aligned}$$

Další

## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.

### Řešení:

V bodě  $[1, 1]$  dostaneme po dosazení:

$$\left. \begin{array}{l} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 1) = 0, \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(1, 1) = 1 \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(1, 1) = 0 \end{array} \right\} \Rightarrow H_f(1, 1) = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \det H_f(1, 1) = -1 < 0.$$

Bod  $[1, 1]$  je bodem sedlovým, nikoli lokálním extrémem.

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.

### Maple:

```
> with(linalg):  
> f := (x, y) -> x^y - x;
```

$$f := (x, y) \rightarrow x^y - x$$

Ověříme, že daný bod splňuje nutnou podmínku pro lokální extrém:

```
> fx := diff(f(x, y), x); fy := diff(f(x, y), y);
```

$$fx := \frac{x^y y}{x} - 1$$

$$fy := x^y \ln(x)$$

```
> solve({fx, fy});
```

$$\{fx = 1, fy = 1\}$$

Bod  $[1, 1]$  je tedy bodem stacionárním. Nyní vypočítejme Hessovu matici a Hessián:

```
> fxx := diff(f(x, y), x, x);
```

$$fxx := \frac{x^y y^2}{x^2} - \frac{x^y y}{x^2}$$

```
> fxy := diff(f(x, y), x, y);
```

$$fxy := \frac{x^y \ln(x) y}{x} + \frac{x^y}{x}$$

```
> fyy := diff(f(x, y), y, y);
```

$$fyy := x^y \ln(x)^2$$

Další

## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.

### Maple:

```
> H_f:=matrix(2,2,[fxx,fxy,fxy,fyy]);
```

$$H_f := \begin{bmatrix} \frac{x^y y^2}{x^2} - \frac{x^y y}{x^2} & \frac{x^y \ln(x) y}{x} + \frac{x^y}{x} \\ \frac{x^y \ln(x) y}{x} + \frac{x^y}{x} & x^y \ln(x)^2 \end{bmatrix}$$

```
> det(H_f);
```

$$-\frac{(x^y)^2 (y \ln(x)^2 + 2 \ln(x) y + 1)}{x^2}$$

```
> x:=1:y:=1:det(H_f);
```

-1

Hessián v daném bodě je záporný, nejde tedy o lokální extrém, ale o sedlový bod.

Zpět

## Příklad 7.1.4

Zjistěte, zda má funkce  $f(x, y) = x^y - x$  v bodě  $B = [1, 1]$  lokální extrém.

### Mathematica:

$$f[x_, y_] = x^y - x$$
$$-x + x^y$$

Ověříme, že daný bod splňuje nutnou podmínku pro lokální extrém:

$$\text{df} = \text{Simplify}\{D[f[x, y], x], D[f[x, y], y]\}$$

$$\{-1 + x^{-1+y}y, x^y \text{Log}[x]\}$$

$$\text{Reduce}[\text{df} == \{0, 0\}]$$

$$y == 1 \&\& x == 1$$

Bod  $[1,1]$  je tedy bodem stacionárním. Nyní vypočítejme Hessovu matici a Hessián:

$$\text{Hf} = \text{Simplify}[D[f[x, y], \{x, y\}, 2]]$$

$$\{\{x^{-2+y}(-1 + y)y, x^{-1+y}(1 + y \text{Log}[x])\}, \{x^{-1+y}(1 + y \text{Log}[x]), x^y \text{Log}[x]^2\}\}$$

$$\text{Det}[\text{Hf}/.\{x \rightarrow 1, y \rightarrow 1\}]$$

$$-1$$

Hessián v daném bodě je záporný, nejde tedy o lokální extrém, ale o sedlový bod.

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.



[Zpět](#)



## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

**Výsledek:**

$$24 = 8 + 8 + 8.$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

### Návod:

Hledáme maximum funkce  $f(x, y) = xy(24 - x - y)$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

### Řešení:

Označme si uvažovaná čísla  $x, y, z$ . Hledáme maximum součinu  $xyz$  za předpokladu, že platí rovnost  $x + y + z = 24$ . Dosazením  $z = 24 - x - y$  se ze součinu  $xyz$  stane funkce dvou proměnných

$$f(x, y) = xy(24 - x - y).$$

Nyní najdeme stacionární body této funkce

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 24y - 2xy - y^2$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 24x - 2xy - x^2$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 0 \Leftrightarrow y(24 - 2x - y) = 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 0 \Leftrightarrow x(24 - 2y - x) = 0.$$

Ze zadání plyne omezení  $0 < x, y, z < 24$ , takže stacionární bod musí vyhovovat soustavě

$$\begin{aligned} 24 - 2x - y &= 0 \\ 24 - 2y - x &= 0, \end{aligned}$$

která má jediné řešení  $x = 8, y = 8$ . Dále ověříme, že bod  $[8, 8]$  je lokálním maximem funkce  $f(x, y)$ :

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) = -2y, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) = 24 - 2x - 2y, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) = -2x$$

Další

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

### Řešení:

Hessián v bodě  $[8, 8]$ :

$$\det H_f(8, 8) = \begin{vmatrix} -16 & -8 \\ -8 & -16 \end{vmatrix} = 16^2 - 64 > 0,$$

navíc  $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(8, 8) = -16 < 0$ , jde tedy skutečně o ostré lokální maximum. Jednoduše lze dopočítat  $z = 24 - 8 - 8 = 8$ . Hledaný optimální rozklad je  $24 = 8 + 8 + 8$ .  
Maximální součin je  $f(8, 8) = 8^3 = 512$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

### Maple:

Úlohu převedeme na problém hledání lokálních extrémů funkce  $f$  :

```
> f := (x, y) -> x*y*(24-x-y);
```

$$f := (x, y) \rightarrow x y (24 - x - y)$$

Nejprve najdeme stacionární body:

```
> fx := diff(f(x, y), x);
```

$$fx := y (24 - x - y) - x y$$

```
> fy := diff(f(x, y), y);
```

$$fy := x (24 - x - y) - x y$$

```
> solve({fx, fy});
```

$$\{y = 0, x = 0\}, \{y = 0, x = 24\}, \{y = 24, x = 0\}, \{y = 8, x = 8\}$$

Vzhledem k zadání úlohy  $x, y, z$  představují kladná čísla menší než 24 bereme v úvahu pouze poslední bod - [8,8]:

```
> f(8, 8);
```

512

Zda má funkce v tomto bodě maximum, ověříme pomocí Hessiánu:

```
> fxx := diff(f(x, y), x, x);
```

$$fxx := -2 y$$

```
> fxy := diff(f(x, y), x, y);
```

$$fxy := 24 - 2 x - 2 y$$

Další

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

### Maple:

```
> fyy:=diff(f(x,y),y,y);
```

$$fyy := -2x$$

```
> x:=8:y:=8:fx:fy:fxx:fx:fy:
```

```
> H_f:=matrix(2,2,[fxx,fx:fy,fxy,fyy]);
```

$$H_f := \begin{bmatrix} -16 & -8 \\ -8 & -16 \end{bmatrix}$$

```
> det(H_f);
```

$$192$$

Zjistili jsme, že  $\det H_f(8, 8) > 0$  a  $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(8, 8) < 0$ , jde tedy o lokální maximum, odpovídající hodnota  $z$  je

```
> z:=24-x-y;
```

$$z := 8$$

Zpět

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

### Mathematica:

Úlohu převedeme na problém hledání lokálních extrémů funkce  $f$  :

$$f[x-, y-] = xy(24 - x - y)$$

$$x(24 - x - y)y$$

Nejprve najdeme stacionární body:

$$df = \{D[f[x, y], x], D[f[x, y], y]\}$$

$$\{-xy + (24 - x - y)y, x(24 - x - y) - xy\}$$

$$\text{Solve}[df == \{0, 0\}, \{x, y\}]$$

$$\{\{x \rightarrow 0, y \rightarrow 0\}, \{x \rightarrow 0, y \rightarrow 24\}, \{x \rightarrow 8, y \rightarrow 8\}, \{x \rightarrow 24, y \rightarrow 0\}\}$$

Vzhledem k zadání úlohy  $x, y, z$  představují kladná čísla menší než 24 bereme v úvahu pouze bod - [8,8]:

$$f[8, 8]$$

$$512$$

Zda má funkce v tomto bodě maximum, ověříme pomocí Hessiánu:

$$Hf = D[f[x, y], \{\{x, y\}, 2\}]$$

$$\{\{-2y, 24 - 2x - 2y\}, \{24 - 2x - 2y, -2x\}\}$$

Další

## Příklad 7.1.5

Číslo 24 rozložte na součet tří kladných čísel tak, aby jejich součin byl co největší.

### Mathematica:

```
MatrixForm[Hf]/.{x → 8, y → 8}
```

$$\begin{pmatrix} -16 & -8 \\ -8 & -16 \end{pmatrix}$$

```
Det[%]
```

192

```
Hf[[1, 1]]/.{x → 8, y → 8}
```

-16

Zjistili jsme, že  $\det H_f(8, 8) > 0$  a  $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(8, 8) < 0$ , jde tedy o lokální maximum, odpovídající hodnota  $z$  je

```
z = 24 - x - y/.{x → 8, y → 8}
```

8

Zpět



## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádru o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.



[Zpět](#)

## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

**Výsledek:**

$$a = 4\text{m}, b = 4\text{m}, c = 2\text{m} .$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

### Návod:

Hledáme minimum funkce  $S(a, b) = ab + \frac{64}{b} + \frac{64}{a}$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

### Řešení:

Označme si rozměry dna nádrže  $a$ ,  $b$ , výšku nádrže  $c$ . Ze vztahu pro objem kvádrů dostáváme podmínku  $32 = abc$ . Dno a stěny nádoby mají povrch  $ab + 2c(a + b)$ , dosadíme-li  $c = \frac{32}{ab}$ , získáváme funkci dvou proměnných

$$S(a, b) = ab + \frac{64}{ab}(a + b) = ab + \frac{64}{b} + \frac{64}{a},$$

pro kterou hledáme minimum:

$$\frac{\partial S}{\partial a}(a, b) = b - \frac{64}{a^2}, \quad \frac{\partial S}{\partial b}(a, b) = b - \frac{64}{b^2},$$

$$\frac{\partial S}{\partial a} = \frac{\partial S}{\partial b} = 0 \quad \Leftrightarrow \quad a^2b = 64, ab^2 = 64 \quad \Leftrightarrow \quad a = b = 4$$

$$\frac{\partial^2 S}{\partial a^2} = \frac{128}{a^3}, \quad \frac{\partial^2 S}{\partial a \partial b} = 1, \quad \frac{\partial^2 S}{\partial b^2} = \frac{128}{b^3}$$

Další

## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

### Řešení:

Hessián v bodě  $[4, 4]$ :

$$\det H_S(4, 4) = \begin{vmatrix} \frac{128}{64} & 1 \\ 1 & \frac{128}{64} \end{vmatrix} = 4 - 1 = 3 > 0,$$

dále  $\frac{\partial^2 S}{\partial a^2}(4, 4) = 2 > 0$ , při rozměrech  $a = 4\text{m}$ ,  $b = 4\text{m}$  bude skutečně funkce  $S(a, b)$  nabývat minimální hodnoty. Z podmínky  $c = \frac{32}{ab}$  určíme zbývající rozměr nádrže  $c = 2\text{m}$ . Hledaný minimální povrch je  $S(4, 4) = 48\text{m}^2$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

### Maple:

```
> S := (a, b) -> a*b + 64/b + 64/a;
```

$$S := (a, b) \rightarrow a b + \frac{64}{b} + \frac{64}{a}$$

Hledáme stacionární body:

```
> Sa := diff(S(a, b), a);
```

$$S_a := b - \frac{64}{a^2}$$

```
> Sb := diff(S(a, b), b);
```

$$S_b := a - \frac{64}{b^2}$$

```
> evalf(solve({Sa, Sb}));
```

$$\{b = 4., a = 4.\},$$

$$\{b = -2.000000000 + 3.464101615 I, a = -2.000000000 + 3.464101615 I\}$$

Soustava má jediné reálné řešení - bod [4,4]

```
> f(4, 4);
```

48

Další

## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kváдру o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

### Maple:

Nyní ověříme, že jde o lokální minimum:

```
> Saa:=diff(S(a,b),a,a);Sab:=diff(S(a,b),a,b);Sbb:=diff(S(a,b),b,b);
```

$$Saa := \frac{128}{a^3}$$

$$Sab := 1$$

$$Sbb := \frac{128}{b^3}$$

```
> H_S:=matrix(2,2,[Saa,Sab,Sab,Sbb]);
```

$$H_S := \begin{bmatrix} \frac{128}{a^3} & 1 \\ 1 & \frac{128}{b^3} \end{bmatrix}$$

```
> a:=4:b:=4:with(linalg):det(H_S);
```

3

Zjistili jsme, že  $\det H_S(4,4) > 0$  a  $\frac{\partial^2 S}{\partial a^2}(4,4) > 0$ , jde tedy o lokální minimum, zbývající hodnota  $c$  je

```
> c:=32/a/b;
```

$c := 2$

Rozměry nádrže musí být 4m, 4m a 2m.

[Zpět](#)

## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

### Mathematica:

$$S[a, b] = a * b + 64/b + 64/a$$

$$\frac{64}{a} + \frac{64}{b} + ab$$

Hledáme stacionární body:

$$dS = \{D[S[a, b], a], D[S[a, b], b]\}$$

$$\left\{ -\frac{64}{a^2} + b, a - \frac{64}{b^2} \right\}$$

$$\text{Solve}[dS == \{0, 0\}, \{a, b\}]$$

$$\left\{ \{a \rightarrow 4, b \rightarrow 4\}, \{a \rightarrow -4(-1)^{1/3}, b \rightarrow -4(-1)^{1/3}\}, \{a \rightarrow 4(-1)^{2/3}, b \rightarrow 4(-1)^{2/3}\} \right\}$$

$$S[4, 4]$$

48

Nyní ověříme, že jde o lokální minimum:

$$HS = D[S[a, b], \{\{a, b\}, 2\}]$$

$$\left\{ \left\{ \frac{128}{a^3}, 1 \right\}, \left\{ 1, \frac{128}{b^3} \right\} \right\}$$

Další



## Příklad 7.1.6

Určete rozměry pravoúhlé vodní nádrže tvaru kvádrů o objemu  $32\text{m}^3$  tak, aby dno a stěny měly dohromady co nejmenší povrch.

### Mathematica:

```
MatrixForm[HS]/.{a -> 4, b -> 4}
```

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

```
Det[%]
```

3

```
HS[[1, 1]]/.{a -> 4, b -> 4}
```

2

Zjistili jsme, že  $\det H_S(4, 4) > 0$  a  $\frac{\partial^2 S}{\partial a^2}(4, 4) > 0$ , jde tedy o lokální minimum, zbývající hodnota  $c$  je

```
c = 32/(ab)/.{a -> 4, b -> 4}
```

2

Rozměry nádrže musí být 4m, 4m a 2m.

Zpět

## Metoda nejmenších čtverců

- **Příklad 7.2.1** V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

- **Příklad 7.2.2** Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívkou byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívkou v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

- **Příklad 7.2.3** Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}[\%]$	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}[\%]$	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .



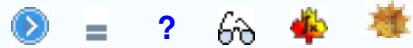
Zpět

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.



[Zpět](#)

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

**Výsledek:**

$$y = \frac{142}{35}x + \frac{14}{5}.$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

### Návod:

Koeficienty  $a$ ,  $b$  při lineární regresi určíme řešením soustavy rovnic:

$$a \cdot \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) + b \cdot \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) = \sum_{i=1}^n (x_i y_i)$$

$$a \cdot \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) + b \cdot n = \sum_{i=1}^n y_i, \quad n = 6.$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

### Řešení:

Pro hodnoty z tabulky si nejprve vypočítáme potřebné koeficienty:

$$\sum_{i=1}^6 x_i = 21, \quad \sum_{i=1}^6 (x_i y_i) = 428,$$

$$\sum_{i=1}^6 y_i = 102, \quad \sum_{i=1}^6 x_i^2 = 91.$$

Jejich dosazením dostaneme soustavu:

$$91a + 21b = 428$$

$$21a + 6b = 102,$$

která má jediné řešení

$$a = \frac{142}{35}, \quad b = \frac{14}{5}.$$

Další

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

### Řešení:

Hledanou aproximací je přímka o rovnici

$$y = \frac{142}{35}x + \frac{14}{5}.$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

### Maple:

Takto bychom postupovali analogicky našemu "ručnímu výpočtu":

- >  $x1:=1:x2:=2:x3:=3:x4:=4:x5:=5:x6:=6:$
- >  $y1:=8:y2:=10:y3:=15:y4:=18:y5:=23:y6:=28:$
- >  $K1:=x1+x2+x3+x4+x5+x6;$   
 $K1 := 21$
- >  $K2:=y1+y2+y3+y4+y5+y6;$   
 $K2 := 102$
- >  $K3:=x1^2+x2^2+x3^2+x4^2+x5^2+x6^2;$   
 $K3 := 91$
- >  $K4:=x1*y1+x2*y2+x3*y3+x4*y4+x5*y5+x6*y6;$   
 $K4 := 428$
- >  $solve(\{a*K3+b*K1=K4, a*K1+6*b=K2\});$

$$\left\{a = \frac{142}{35}, b = \frac{14}{5}\right\}$$

Další



## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

### Maple:

A nyní si ukážeme kratší způsob řešení pomocí hotové procedury v Maplu:

```
> with(stats):  
> fit[leastsquare][[x,y],y=a*x+b,{a,b  
}]]([[1,2,3,4,5,6],[8,10,15,18,23,28]]);
```

$$y = \frac{142x}{35} + \frac{14}{5}$$

Zpět

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

### Mathematica:

Takto bychom postupovali analogicky našemu "ručnímu výpočtu":

```
datax = {1, 2, 3, 4, 5, 6};
```

```
datay = {8, 10, 15, 18, 23, 28};
```

```
K1 = Sum[datax[[i]], {i, 1, 6}]
```

```
21
```

```
K2 = Sum[datay[[i]], {i, 1, 6}]
```

```
102
```

```
K3 = Sum[datax[[i]]^2, {i, 1, 6}]
```

```
91
```

```
K4 = Sum[datax[[i]]datay[[i]], {i, 1, 6}]
```

```
428
```

```
Solve[{a * K3 + b * K1 == K4, a * K1 + 6 * b == K2}, {a, b}]
```

```
{ {a -> 142/35, b -> 14/5} }
```

Další

## Příklad 7.2.1

V následující tabulce jsou dány hodnoty  $(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, 6$ .

$x_i$	1	2	3	4	5	6
$y_i$	8	10	15	18	23	28

Závislost  $y$  na  $x$  aproximujte polynomem  $y = ax + b$ , kde koeficienty  $a$ ,  $b$  hledejte metodou nejmenších čtverců.

### Mathematica:

A nyní si ukážeme kratší způsob řešení pomocí předdefinované procedury v programu Mathematica:

```
<< Statistics`LinearRegression`;
```

```
data = Table[{datax[[i]], datay[[i]]}, {i, 1, 6}]
```

```
{{1, 8}, {2, 10}, {3, 15}, {4, 18}, {5, 23}, {6, 28}}
```

```
rovnice = y == Fit[data, {1, x}, x]
```

```
y == 2.8 + 4.05714x
```

[Zpět](#)

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .



[Zpět](#)

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Výsledek:

$$\alpha \doteq 0,01194 \cdot I - 0,00202.$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Návod:

Koeficienty  $a$ ,  $b$  pro aproximaci  $\alpha = aI + b$  určíme řešením soustavy rovnic:

$$a \cdot \left( \sum_{i=1}^n I_i^2 \right) + b \cdot \left( \sum_{i=1}^n I_i \right) = \sum_{i=1}^n (I_i \alpha_i)$$

$$a \cdot \left( \sum_{i=1}^n I_i \right) + b \cdot n = \sum_{i=1}^n \alpha_i, \quad n = 8.$$

[Zpět](#)

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Řešení:

Označme hledanou aproximaci polynomem  $\alpha = aI + b$ , koeficienty  $a$ ,  $b$  najdeme metodou nejmenších čtverců. Vzhledem ke skutečnosti, že měřené veličiny jsou udány v základních jednotkách, provedeme výpočet, aniž bychom dále uvažovali fyzikální rozměr jednotlivých veličin. Pro naměřené hodnoty vypočteme příslušné koeficienty:

$$\sum_{i=1}^8 I_i = 18 \qquad \sum_{i=1}^8 (I_i \alpha_i) = 0,5727$$

$$\sum_{i=1}^8 \alpha_i = 0,1988 \qquad \sum_{i=1}^8 I_i^2 = 51.$$

$$\text{Dosazením dostaneme soustavu: } 51a + 18b = 0,5727$$

$$18a + 8b = 0,1988,$$

která má jediné řešení  $a \doteq 0,01194$ ,  $b \doteq -0,00202$ .

Hledanou aproximací je přímka o rovnici  $\alpha \doteq 0,01194 \cdot I - 0,00202$ .

[Zpět](#)

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Maple:

Takto bychom počítali pomocí soustavy lineárních rovnic:

```
> I1:=0.5:I2:=1:I3:=1.5:I4:=2:I5:=2.5:I6:=3:I7:=3.5:I8:=4:
> a1:=0.4*10^{-2}:a2:=1*10^{-2}:a3:=1.62*10^{-2}:a4:=2.12*10^{-2}
}:a5:=2.74*10^{-2}:a6:=3.46*10^{-2}:a7:=3.98*10^{-2}:a8:=4.56*10^{-2}:
> K1:=I1+I2+I3+I4+I5+I6+I7+I8;
      K1 := 18.0
> K2:=a1+a2+a3+a4+a5+a6+a7+a8;
      K2 := 19.88 10^{-2}
> K3:=I1^2+I2^2+I3^2+I4^2+I5^2+I6^2+I7^2+I8^2;
      K3 := 51.00
> K4:=I1*a1+I2*a2+I3*a3+I4*a4+I5*a5+I6*a6+I7*a7+I8*a8;
      K4 := 57.270 10^{-2}
```

Další



## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Maple:

```
> solve({a*K3+b*K1=K4, a*K1+8*b=K2});
```

$$\{b = -0.2021428571 \cdot 10^{-2}, a = 1.194285714 \cdot 10^{-2}\}$$

Hledaná regresní přímka má rovnici:

```
> alpha:=1.194285714*10.^{-2.}*I-.2021428571*10.^{-2.};
```

$$\alpha := 1.194285714 I \cdot 10^{-2} - 0.2021428571 \cdot 10^{-2}$$

Nyní budeme počítat přímo s využitím balíku **stats**:

```
> restart:with(stats):
```

```
> fit[leastsquare][[x,y],y=a*x+b,{a,b  
}]]([[0.5,1,1.5,2,2.5,3,3.5,4],[0.004,0.01,0.0162,0.0212,0.0274,0.034  
6,0.0398,0.0456]]);
```

$$y = 0.01194285714x - 0.002021428571$$

V obou případech jsme získali tentýž výsledek.

Další

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

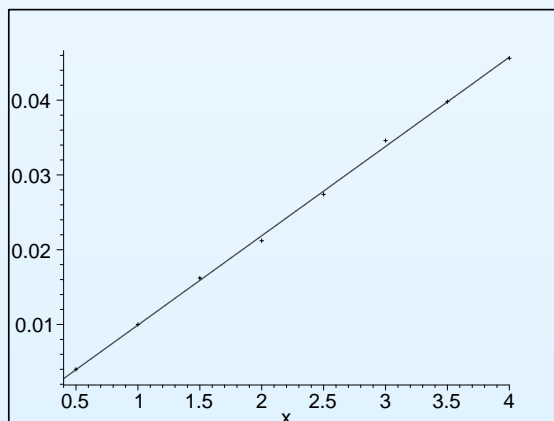
Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Maple:

Podívejme se nyní na obrázek celé situace:

```
> proud:=[0.5,1,1.5,2,2.5,3,3.5,4]:  
> uhel:=[0.004,0.01,0.0162,0.0212,0.0274,0.0346,0.0398,0.0456]:  
> body:=convert(linalg[transpose]([proud,uhel]),listlist):  
> with(plots):obr:=listplot(body,style=POINT,symbolsize=14):  
> primka:=plot(.1194285714e-1*x-.2021428571e-2, x=0.4 ..  
4,thickness=3):  
> display({obr,primka});
```



## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Mathematica:

Takto bychom počítali pomocí soustavy lineárních rovnic:

```
dataI = {0.5, 1.0, 1.5, 2.0, 2.5, 3.0, 3.5, 4.0};
```

```
dataalfa = {0.4, 1.0, 1.62, 2.12, 2.74, 3.46, 3.98, 4.56}10(-2);
```

```
K1 = Sum[dataI[[i]], {i, 1, 8}]
```

18.

```
K2 = Sum[dataalfa[[i]], {i, 1, 8}]
```

0.1988

```
K3 = Sum[dataI[[i]]2, {i, 1, 8}]
```

51.

```
K4 = Sum[dataI[[i]]dataalfa[[i]], {i, 1, 8}]
```

0.5727

```
Solve[{a * K3 + b * K1 == K4, a * K1 + 8 * b == K2}, {a, b}]
```

```
{{a → 0.0119429, b → -0.00202143}}
```

Další

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Mathematica:

Hledaná regresní přímka má rovnici:

$$\text{rovnice} = \alpha == ai + b/.%$$

$$\{\alpha == -0.00202143 + 0.0119429i\}$$

Nyní budeme počítat přímo s využitím balíku **Statistics**:

```
<< Statistics`LinearRegression`;
```

```
data = Table[{dataI[[i]], dataalfa[[i]]}, {i, 1, 8}]
```

```
{{0.5, 0.004}, {1., 0.01}, {1.5, 0.0162}, {2., 0.0212},  
{2.5, 0.0274}, {3., 0.0346}, {3.5, 0.0398}, {4., 0.0456}}
```

```
rovnice =  $\alpha ==$  Fit[data, {1, i}, i]
```

$$\alpha == -0.00202143 + 0.0119429i$$

V obou případech jsme získali tentýž výsledek.

Další

## Příklad 7.2.2

Při měření závislosti výchylky magnetometru na proudu protékajícím cívku byla naměřena tato data:

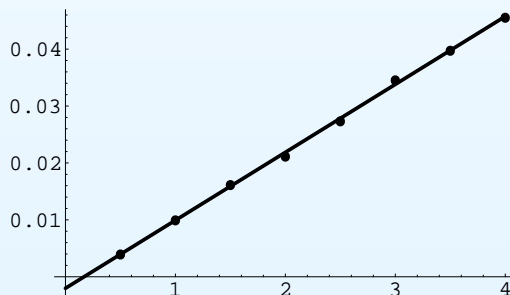
Číslo měření $i$	1	2	3	4	5	6	7	8
$I[A]$	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50	4,00
$\alpha[\text{rad}]$	0,004	0,01	0,0162	0,0212	0,0274	0,0346	0,0398	0,0456

$I$  - proud protékající cívku v ampérech (A),  $\alpha$  - výchylka magnetometru v radiánech (rad). Předpokládejme lineární závislost  $\alpha$  na  $I$ .

### Mathematica:

Podívejme se nyní na obrázek celé situace:

```
g1 = ListPlot[data, PlotStyle -> {PointSize[0.02]}, DisplayFunction -> Identity];  
g2 = Plot[rovnice[[2]], {i, 0, 4}, PlotStyle -> {Thickness[0.008]}, DisplayFunction -> Identity];  
Show[{g1, g2}, DisplayFunction -> $DisplayFunction];
```



[Zpět](#)

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .



[Zpět](#)

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Výsledek:

$$n = 0,1075 \cdot c_{\odot} + 1,3349 . \quad \text{Zpět}$$

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Návod:

Koeficienty  $a$ ,  $b$  pro aproximaci  $n = ac_{\odot} + b$  určíme řešením soustavy rovnic:

$$a \cdot \left( \sum_{i=1}^k c_{\odot i}^2 \right) + b \cdot \left( \sum_{i=1}^k c_{\odot i} \right) = \sum_{i=1}^k (c_{\odot i} n_i)$$

$$a \cdot \left( \sum_{i=1}^k c_{\odot i} \right) + b \cdot k = \sum_{i=1}^k n_i, \quad k = 11.$$

[Zpět](#)



## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Řešení:

Pro naměřené hodnoty vypočteme příslušné koeficienty:

$$\sum_{i=1}^{11} c_{\odot i} = 5,5 \qquad \sum_{i=1}^{11} (c_{\odot i} n_i) = 7,756$$

$$\sum_{i=1}^{11} n_i = 15,2755 \qquad \sum_{i=1}^{11} c_{\odot i}^2 = 3,85.$$

Dosazením dostaneme soustavu:  $3,85a + 5,5b = 7,756$

$$5,5a + 11b = 15,2755,$$

která má jediné řešení  $a \doteq 0,1075$ ,  $b \doteq 1,3349$ .

Hledanou aproximací je přímka o rovnici  $n = 0,1075 \cdot c_{\odot} + 1,3349$ .

Zpět

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Maple:

Nejprve opět uvedeme podrobný výpočet:

```
> c1:=0:c2:=0.10:c3:=0.20:c4:=0.30:c5:=0.40:c6:=0.50:c7:=0.60:c8:=0.70:
c9:=0.80:c10:=0.90:c11:=1.00:
> n1:=1.334:n2:=1.346:n3:=1.36:n4:=1.369:n5:=1.3795:n6:=1.3855:n7:=1.39
05:n8:=1.41:n9:=1.425:n10:=1.4315:n11:=1.4445:
> K1:=c1+c2+c3+c4+c5+c6+c7+c8+c9+c10+c11;
      K1 := 5.50
> K2:=n1+n2+n3+n4+n5+n6+n7+n8+n9+n10+n11;
      K2 := 15.2755
> K3:=c1^2+c2^2+c3^2+c4^2+c5^2+c6^2+c7^2+c8^2+c9^2+c10^2+c11^2;
      K3 := 3.8500
```

Další

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Maple:

```
> K4:=c1*n1+c2*n2+c3*n3+c4*n4+c5*n5+c6*n6+c7*n7+c8*n8+c9*n9+c10*n10+c11*n11;
```

```
K4 := 7.756000
```

```
> solve({a*K3+b*K1=K4, a*K1+11*b=K2});
```

```
{a = 0.1075000000, b = 1.334931818}
```

Hledaná regresní přímka má rovnici:

```
> n:=.1075000000*c+1.334931818;
```

```
n := 0.1075000000 c + 1.334931818
```

Další

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Maple:

A nyní si uvedeme rychlejší možnost výpočtu:

```
> with(stats):  
> fit[leastsquare][[x,y],y=a*x+b,{a,b  
}]]([[0,0.1,0.2,0.3,0.4,0.5,0.6,0.7,0.8,0.9,1.0],[1.334,1.346,1.36,1.  
369,1.3795,1.3855,1.3905,1.41,1.425,1.4315,1.4445]]);
```

$$y = 0.1075000000x + 1.334931818$$

Oba způsoby výpočtu vedly ke stejnému výsledku.

Podívejme se nyní na obrázek provedené regrese:

```
> koncence:=[0,0.1,0.2,0.3,0.4,0.5,0.6,0.7,0.8,0.9,1.0]:  
> indx:=[1.334,1.346,1.36,1.369,1.3795,1.3855,1.3905,1.41,1.425,1.4315,  
1.4445]:
```

Další

## Příklad 7.2.3

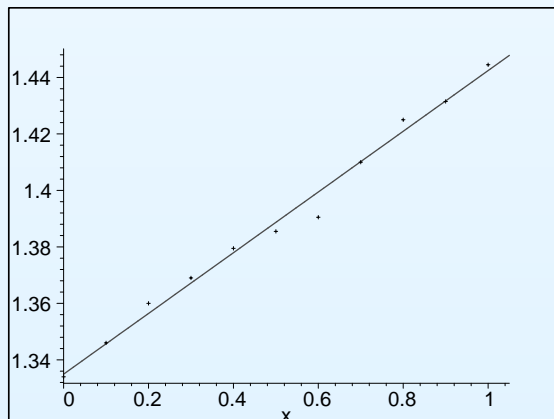
Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Maple:

- > `body:=convert(linalg[transpose]([koncentrace,indx]),listlist):`
- > `with(plots):obr:=listplot(body,style=POINT,symbolsize=14):`
- > `primka:=plot(0.1075000000*x+1.334931818, x=0 .. 1.05,thickness=3):`
- > `display({obr,primka});`



Zpět

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Mathematica:

Nejprve opět uvedeme podrobný výpočet:

```
datac = {0.0, 0.10, 0.20, 0.30, 0.40, 0.50, 0.60, 0.70, 0.80, 0.90, 1.00};
```

```
datan = {1.3340, 1.3460, 1.3600, 1.3690, 1.3795, 1.3855, 1.3905, 1.4100, 1.4250,  
1.4315, 1.4445};
```

```
K1 = Sum[datac[[i]], {i, 1, 11}]
```

5.5

```
K2 = Sum[datan[[i]], {i, 1, 11}]
```

15.2755

```
K3 = Sum[datac[[i]]^2, {i, 1, 11}]
```

3.85

Další

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Mathematica:

```
K4 = Sum[datac[[i]]datan[[i]], {i, 1, 11}]
```

```
7.756
```

```
Solve[{a * K3 + b * K1 == K4, a * K1 + 11 * b == K2}, {a, b}]
```

```
{{a -> 0.1075, b -> 1.33493}}
```

Hledaná regresní přímka má rovnici:

```
rovnice = n == ac + b/.%
```

```
{n == 1.33493 + 0.1075c}
```

Další

## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Mathematica:

A nyní si uvedeme rychlejší možnost výpočtu:

```
<< Statistics`LinearRegression`
```

```
data = Table[{datac[[i]], datan[[i]]}, {i, 1, 11}]
```

```
{ {0., 1.334}, {0.1, 1.346}, {0.2, 1.36}, {0.3, 1.369}, {0.4, 1.3795},  
{0.5, 1.3855}, {0.6, 1.3905}, {0.7, 1.41}, {0.8, 1.425}, {0.9, 1.4315}, {1., 1.4445} }
```

```
rovnice = n == Fit[data, {1, c}, c]
```

```
n == 1.33493 + 0.1075c
```

Oba způsoby výpočtu vedly ke stejnému výsledku.  
Podívejme se nyní na obrázek provedené regrese:

Další



## Příklad 7.2.3

Při měření indexu lomu  $n$  glycerinového roztoku v závislosti na jeho objemové koncentraci  $c_{\odot}$  v rozmezí od 0% (destilovaná voda) do 100% (čistý glycerin) byla naměřena tato data:

Měření číslo $i$	1	2	3	4	5	6
$c_{\odot}$ [%]	0	10	20	30	40	50
$n$	1,3340	1,3460	1,3600	1,3690	1,3795	1,3855
Měření číslo $i$	7	8	9	10	11	
$c_{\odot}$ [%]	60	70	80	90	100	
$n$	1,3905	1,4100	1,4250	1,4315	1,4445	

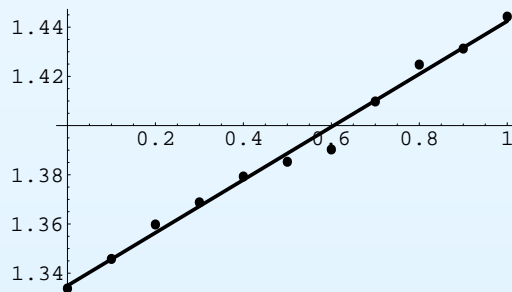
Graf naměřených hodnot aproximujte pomocí přímky o rovnici  $n = a \cdot c_{\odot} + b$ .

### Mathematica:

```
g1 = ListPlot[data, PlotStyle -> {PointSize[0.02]}, DisplayFunction -> Identity];
```

```
g2 = Plot[rovnice[[2]], {c, 0, 1.00}, PlotStyle -> {Thickness[0.008]},  
DisplayFunction -> Identity];
```

```
Show[{g1, g2}, DisplayFunction -> $DisplayFunction];
```



Zpět