

Algoritmická složitost

KIV/ADT – 2. přednáška

Miloslav Konopík

1. března 2024

Složitost algoritmů

- 1 Motivace
- 2 Algoritmická složitost
- 3 Řád růstu funkce.
- 4 Praktické příklady na složitost.

Motivace

Rychlost algoritmů

Proč měřit rychlost algoritmů:

- Jak velká data jsme schopni zpracovat?
- Který algoritmus je lepší?

Jak měřit rychlost algoritmů:

- Změřit dobu běhu (benchmark) – měříme algoritmus, programovací jazyk, hardware, ...
- Najít formální metriku závislou pouze na algoritmu.

Příklad: Problém vyhledávání prvků v seřazeném poli.

- Sekvenční vyhledávání.
- Binární vyhledávání (půlení intervalů).

Příklad – sekvenční vyhledávání

```
1 def sequential_search(arr: List[int], target: int) -> int:
2     for i in range(len(arr)):
3         if arr[i] == target:
4             return i
5
6     return None
```

Příklad – binární vyhledávání

```
1  def binary_search(arr: List[int], target: int) -> int:
2      left: int = 0
3      right: int = len(arr) - 1

4      while left <= right:
5          mid: int = (left + right) // 2
6          if arr[mid] == target:
7              return mid
8          elif arr[mid] < target:
9              left = mid + 1
10         else:
11             right = mid - 1

12     return None
```

Porovnání rychlostí

Počet dat	Lineární vyhledávání			Binární vyhledávání	Poměr průměr VS nejhorší
	nejlepší	průměrný	nejhorší		
5	1	3	5	3	1x
10	1	5	10	4	1x
500	1	250	500	9	28x
1000	1	500	1000	10	50x
5000	1	2500	5000	13	192x
10000	1	5000	10000	14	3 57x
50000	1	25000	50000	16	1 563x
100000	1	50000	100000	17	2 941x
500000	1	250000	500000	19	13 158x

Algoritmická složitost

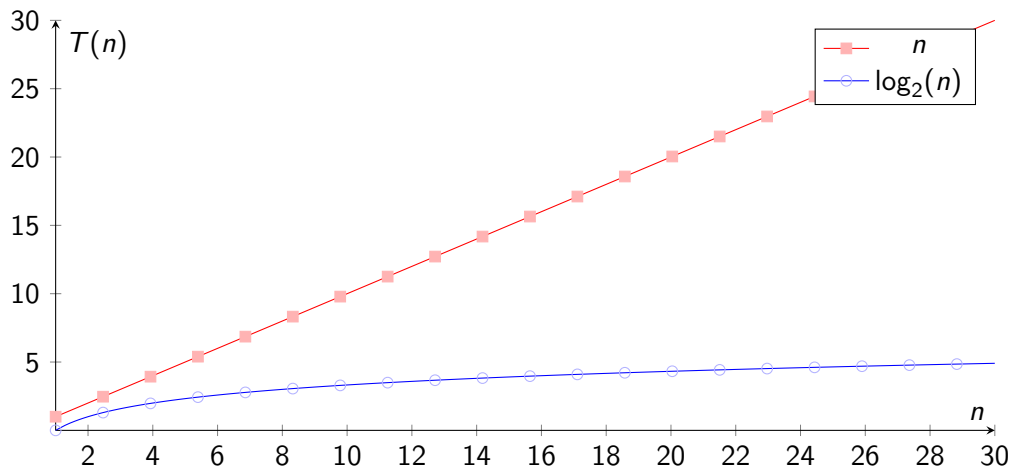
- Vykonání algoritmů je různě náročné na zdroje počítače.
- Různé algoritmy, které řeší stejný problém, mohou mít různé nároky (různou složitost).
- Existují dvě přirozené míry pro porovnání:
 - Časová složitost: Doba výpočtu podle daného algoritmu potřebná pro zpracování daného množství dat.
 - Paměťová složitost: Maximum alokované paměti v průběhu výpočtu.
- Pro určení složitosti používáme abstraktní model počítače.
 - Časová složitost: Počítáme nejčastější operace, např. počet porovnání.
 - Paměťová složitost: Sčítáme alokace paměti, kdy základním datovým typům přiřadíme velikost 1.
- V praxi většinou důležité pro „velká“ data.

- Vykonání algoritmů je různě náročné na zdroje počítače.
- Různé algoritmy, které řeší stejný problém, mohou mít různé nároky (různou složitost).
- Existují dvě přirozené míry pro porovnání:
 - **Časová složitost:** Doba výpočtu podle daného algoritmu potřebná pro zpracování daného množství dat.
 - Paměťová složitost: Maximum alokované paměti v průběhu výpočtu.
- Pro určení složitosti používáme abstraktní model počítače.
 - **Časová složitost:** Počítáme nejčastější operace, např. počet porovnání.
 - Paměťová složitost: Sčítáme alokace paměti, kdy základním datovým typům přiřadíme velikost 1.
- V praxi většinou důležité pro „velká“ data.

- Určujeme funkci $T(n) : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_0^+$.
- n je velikost problému.
 - Délka (počet) vstupních dat
 - n může být vícerozměrné (více parametrů, například šířka, výška obrázku).
- Zajímá nás rychlost růstu funkce $T(n)$ v závislosti na růstu parametru n .
- Porovnáním funkcí $T_1(n)$ a $T_2(n)$ pro dva různé algoritmy můžeme najít vhodné řešení daného problému.

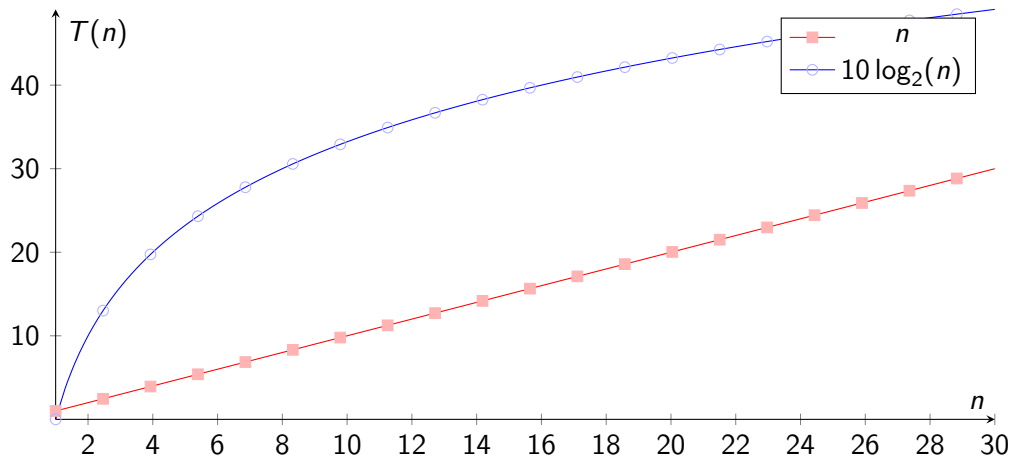
Příklad řazení I

Graf pro příklad s řazením:



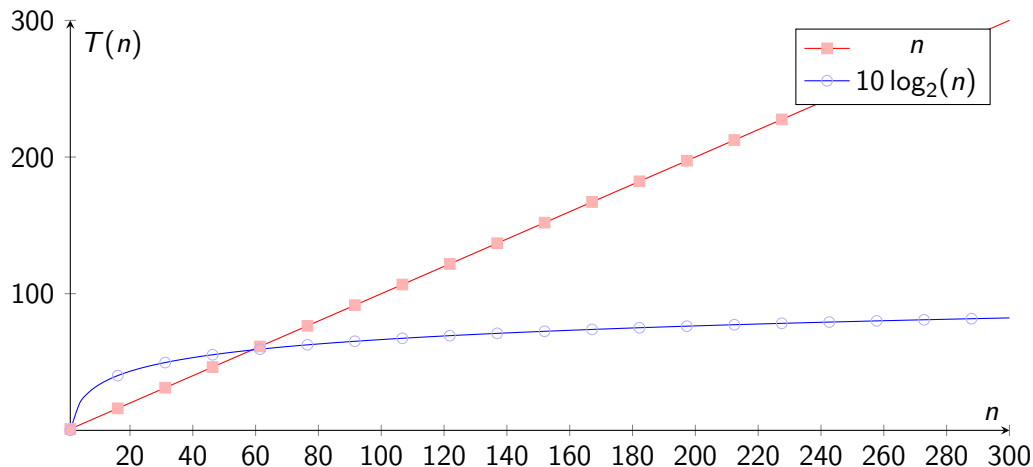
Příklad řazení II

Co když budeme počítat náročnost operací:



Příklad řazení III

Náročné operace s více daty:



Řád růstu funkce.

Asymptotická složitost

- Přesný vzorec $T(n)$ je pro netriviální algoritmy obtížné určit.
- Rozdíly algoritmů se projeví až pro velká $n \rightarrow +\infty$.
- V těchto limitních stavech (nebo pro velká n) lze méně rostoucí komponenty $T(n)$ zanedbat.
- Užíváme pojem asymptotická složitost \rightarrow asymptoticky se blíží k této hodnotě.

Příklad pro polynomy

$T_1(n) = n^3$ a $T_2(n) = cn^2$, chceme ukázat, že $T_1(n) > T_2(n)$ pro $n \rightarrow \infty$ (c je konstanta).
Ukážeme, že $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{T_1(n)}{T_2(n)} = \infty$.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{T_1(n)}{T_2(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^3}{cn^2} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{c} = \infty$$

Příklad pro polynomy

$T_1(n) = n^3$ a $T_2(n) = cn^2$, chceme ukázat, že $T_1(n) > T_2(n)$ pro $n \rightarrow \infty$ (c je konstanta).
Ukážeme, že $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{T_1(n)}{T_2(n)} = \infty$.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{T_1(n)}{T_2(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^3}{cn^2} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{c} = \infty$$

Definice limity jdoucí do nekonečna nám říká, pro každé reálné číslo $M > 0$ najdeme číslo N , tak že $\frac{T_1(n)}{T_2(n)} > M$ pro každé $n > N$. Vidíme, že vždy najdeme dostatečně velké N , aby platilo $T_1(n) > T_2(n)$.

Definice (\mathcal{O} -notace)

$T(n)$ patří do $\mathcal{O}(g(n))$ pokud existují konstanty $c > 0$ a $n_0 > 0$ takové, že $T(n) \leq cg(n)$ pro všechna $n \geq n_0$.

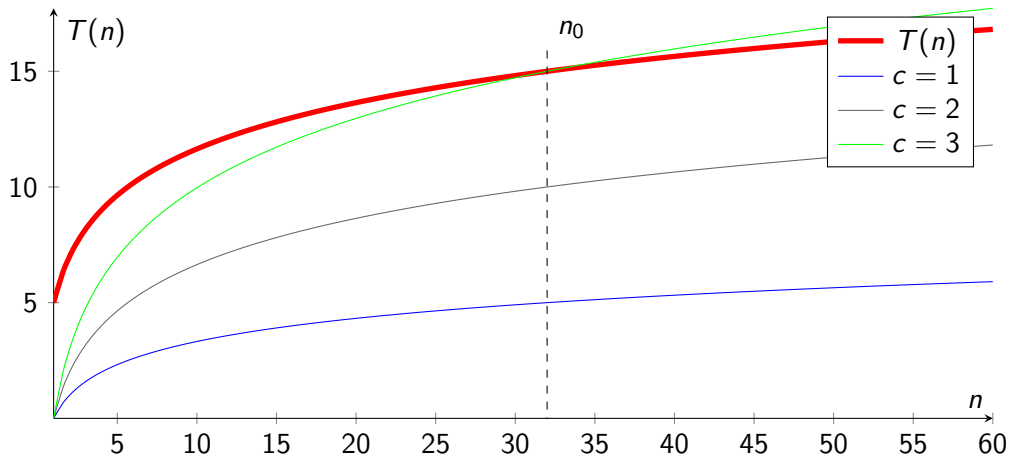
Definice (\mathcal{O} -notace)

$T(n)$ patří do $\mathcal{O}(g(n))$ pokud existují konstanty $c > 0$ a $n_0 > 0$ takové, že $T(n) \leq cg(n)$ pro všechna $n \geq n_0$.

- $\mathcal{O}(g(n))$ je *asymptotická horní mez* (horní odhad).
- Uvádíme nejlepší známý odhad.

Vizualizace \mathcal{O} -notace

$$T(n) = 2 \log_2(n) + 5, \quad g(n) = \log_2(n)$$



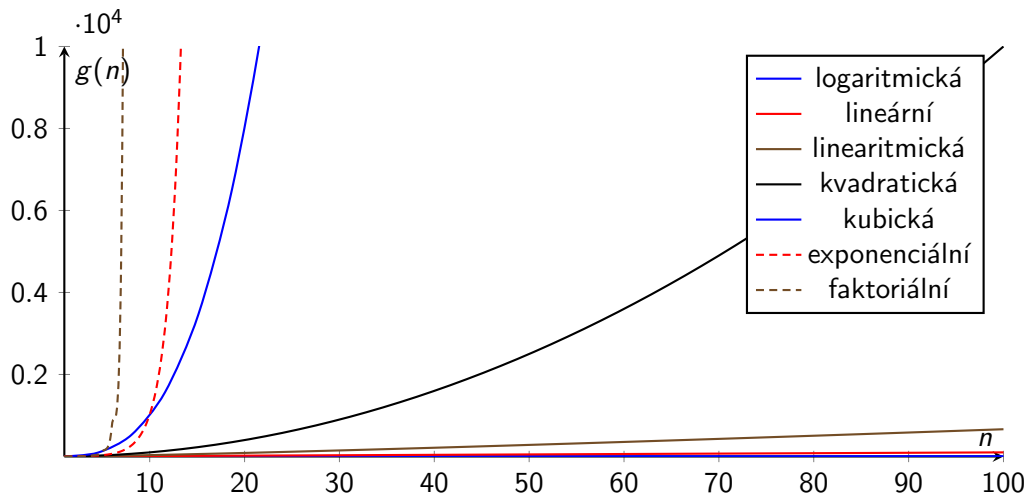
Běžné používané třídy složitosti:

- $\mathcal{O}(1)$ – konstantní složitost
- $\mathcal{O}(\log n)$ – logaritmická složitost
- $\mathcal{O}(n)$ – lineární složitost
- $\mathcal{O}(n \log n)$ – lineárnitmická složitost
- $\mathcal{O}(n^2)$ – kvadratická složitost
- $\mathcal{O}(n^3)$ – kubická složitost
- $\mathcal{O}(n^k)$ – polynomiální složitost
- $\mathcal{O}(2^n)$ – exponenciální složitost
- $\mathcal{O}(n!)$ – faktoriální složitost

Poznámky:

- Můžeme používat i jiné funkce. Některé dávají smysl, jiné moc ne. Například:
- $\mathcal{O}(n^2 \log n)$, $\mathcal{O}(3^n)$ mohou být opodstatněné.
- $\mathcal{O}(3n^2 + 5)$ je nevhodná volba ($\mathcal{O}(3n^2 + 5) = \mathcal{O}(n^2)$).

Srovnání složitostí



Doba výpočtu

Modelový příklad pro ilustraci doby výpočtu v závislosti na složitosti algoritmu a velikosti vstupních dat. Předpokládáme trvání jedné operace 1 ns.

$\Theta(n)$	Velikost vstupních dat / Doba výpočtu							
	10	20	50	100	1 000	1 000 000	1×10^9	1×10^{20}
1	1 ns	1 ns	1 ns	1 ns	1 ns	1 ns	1 ns	1 ns
$\log(n)$	4 ns	5 ns	6 ns	7 ns	10 ns	20 ns	30 ns	67 ns
n	10 ns	20 ns	50 ns	100 ns	1 μ s	1 ms	1 s	3 171 let
$n \log(n)$	34 ns	87 ns	283 ns	665 ns	10 μ s	20 ms	30 s	210 675 let
n^2	100 ns	400 ns	3 μ s	10 μ s	1 ms	17 min	32 let	3×10^{23} let
n^3	1 μ s	8 μ s	125 μ s	1 ms	1 s	32 let		
2^n	1 μ s	1 ms	13 dní	4×10^{13} let				
$n!$	4 ms	77 let	9×10^{47} let					

Poznámka: stáří vesmíru je 1.37×10^{10} let.

Dominantní výraz

Při určování třídy složitosti z funkce $T(n)$ odstraníme:

- všechny konstanty,
- sčítance nižších tříd.

Příklad

$$T(n) = \frac{n^2}{8} + 12 \log(n)$$

$$T(n) \in \mathcal{O}(n^2)$$

Poznámka

Hledáme nejlepší třídu složitosti. Téměř vždy můžeme říci, že funkce má složitost $\mathcal{O}(n!)$ a bude to správně, ale pro praktické srovnání algoritmů nám to neposlouží.

Rozšiřující poznatky k \mathcal{O} -notaci

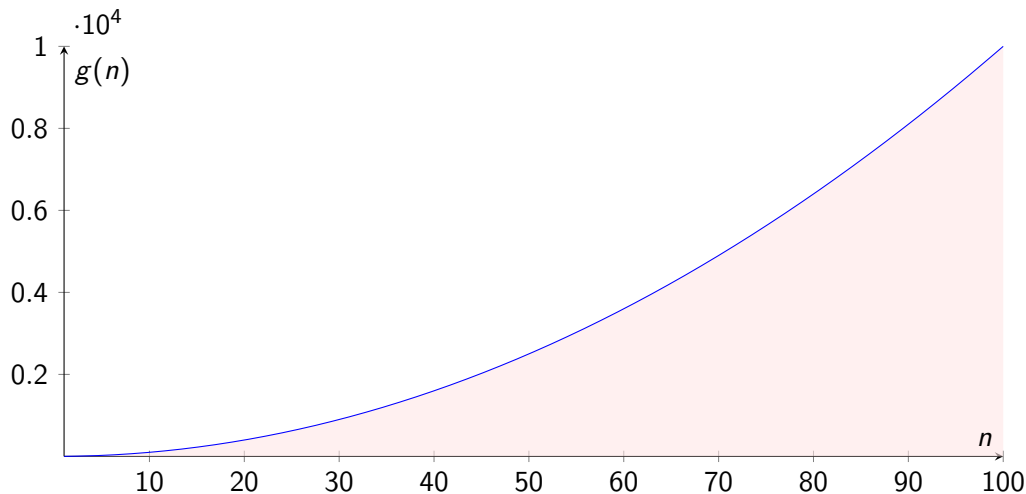
\mathcal{O} omezuje funkci shora. Existují další odhady:

- Ω notace – asymptotická dolní mez (dolní odhad).
- Θ notace – asymptotická těsná mez (\mathcal{O} a Θ zároveň).

Je nutné zvažovat, jak je $T(n)$ stanovena:

- **Nejhorší případ.**
- Průměrný případ (očekávaná hodnota pro náhodnou proměnnou).
- Amortizovaná složitost (ignoruje lokální odchylky).

Vizualizace \mathcal{O} -notace

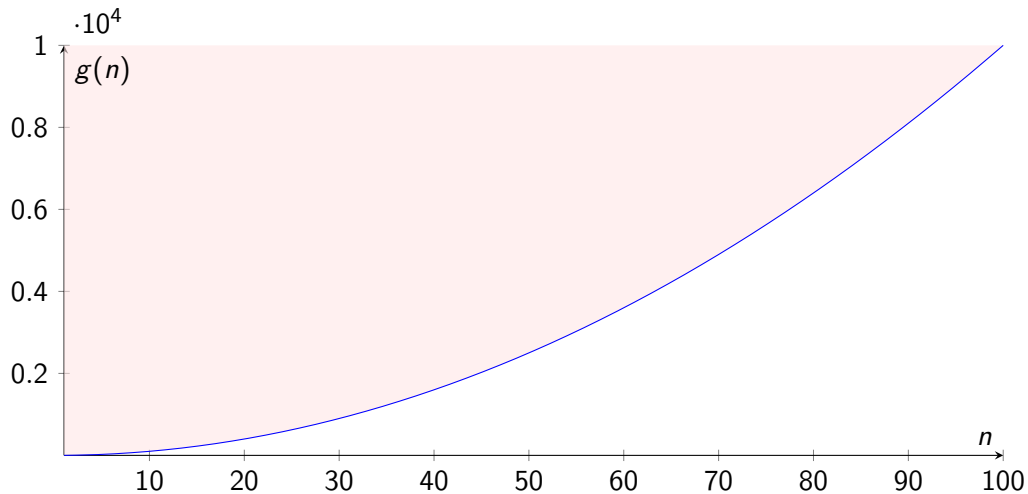


Definice (Ω -notace)

$T(n)$ patří do $\Omega(g(n))$ pokud existují konstanty $c > 0$ a $n_0 > 0$ takové, že $T(n) \geq cg(n)$ pro všechna $n \geq n_0$.

- $\Omega(g(n))$ je *asymptotická dolní mez*.
- Opět uvádíme co nejbližší známý odhad (tedy funkci s největším růstem).

Vizualizace Ω -notace

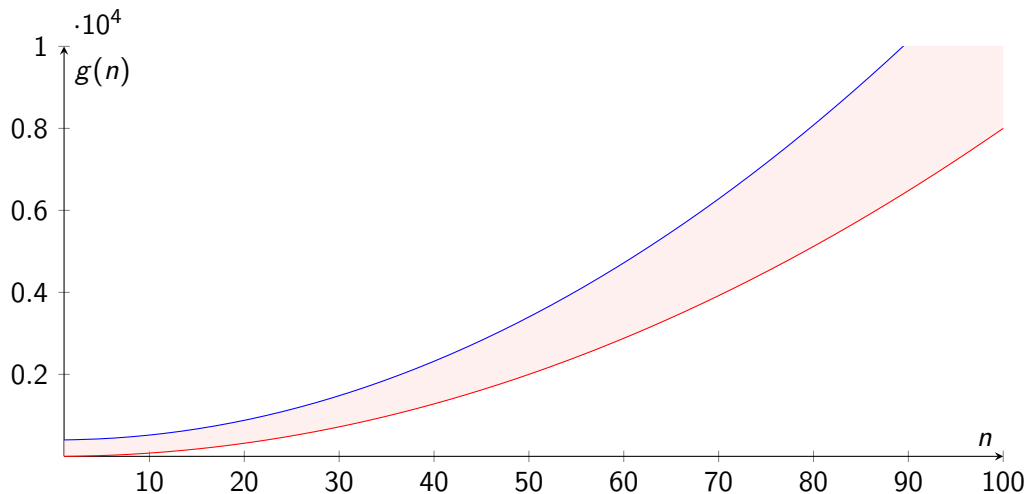


Definice (Θ -notace)

Pokud $T(n) \in \mathcal{O}(g(n))$ a zároveň $T(n) \in \Omega(g(n))$, pak $g(n) \in \Theta(g(n))$

- $\Theta(g(n))$ je *asymptotická těsná mez*.
- Asymptoticky omezuje funkci zároveň shora i zdola.
- Nemusí vždy existovat ($g_1 \neq g_2$ pro $\mathcal{O}(g_1(n))$ a $\Omega(g_2(n))$).
- V praxi se často používá \mathcal{O} -notace ve smyslu Θ -notace.
- V přednáškách budeme užívat Θ -notaci vždy, když to bude možné.

Vizualizace Θ -notace





Praktické příklady na složitost.

T(n) funkce	Třída složitosti
$5n^2 + 3n + 2$	
$3n \log(n) + 2n + 7$	
$2n + \log(n) + 1$	
$7n^3 + 4n^2 \log(n) + 2n \log(n) + 3n + 1$	
$100n + 5$	
$2^n + 100n^2$	
$10n \log(n) + 100n$	
$3n^2 + 10n \log(n) + 50n + 20$	

T(n) funkce	Třída složitosti
$5n^2 + 3n + 2$	$\Theta(n^2)$
$3n \log(n) + 2n + 7$	
$2n + \log(n) + 1$	
$7n^3 + 4n^2 \log(n) + 2n \log(n) + 3n + 1$	
$100n + 5$	
$2^n + 100n^2$	
$10n \log(n) + 100n$	
$3n^2 + 10n \log(n) + 50n + 20$	

T(n) funkce	Třída složitosti
$5n^2 + 3n + 2$	$\Theta(n^2)$
$3n \log(n) + 2n + 7$	$\Theta(n \log(n))$
$2n + \log(n) + 1$	
$7n^3 + 4n^2 \log(n) + 2n \log(n) + 3n + 1$	
$100n + 5$	
$2^n + 100n^2$	
$10n \log(n) + 100n$	
$3n^2 + 10n \log(n) + 50n + 20$	

T(n) funkce	Třída složitosti
$5n^2 + 3n + 2$	$\Theta(n^2)$
$3n \log(n) + 2n + 7$	$\Theta(n \log(n))$
$2n + \log(n) + 1$	$\Theta(n)$
$7n^3 + 4n^2 \log(n) + 2n \log(n) + 3n + 1$	
$100n + 5$	
$2^n + 100n^2$	
$10n \log(n) + 100n$	
$3n^2 + 10n \log(n) + 50n + 20$	

T(n) funkce	Třída složitosti
$5n^2 + 3n + 2$	$\Theta(n^2)$
$3n \log(n) + 2n + 7$	$\Theta(n \log(n))$
$2n + \log(n) + 1$	$\Theta(n)$
$7n^3 + 4n^2 \log(n) + 2n \log(n) + 3n + 1$	$\Theta(n^3)$
$100n + 5$	
$2^n + 100n^2$	
$10n \log(n) + 100n$	
$3n^2 + 10n \log(n) + 50n + 20$	

T(n) funkce	Třída složitosti
$5n^2 + 3n + 2$	$\Theta(n^2)$
$3n \log(n) + 2n + 7$	$\Theta(n \log(n))$
$2n + \log(n) + 1$	$\Theta(n)$
$7n^3 + 4n^2 \log(n) + 2n \log(n) + 3n + 1$	$\Theta(n^3)$
$100n + 5$	$\Theta(n)$
$2^n + 100n^2$	
$10n \log(n) + 100n$	
$3n^2 + 10n \log(n) + 50n + 20$	

T(n) funkce	Třída složitosti
$5n^2 + 3n + 2$	$\Theta(n^2)$
$3n \log(n) + 2n + 7$	$\Theta(n \log(n))$
$2n + \log(n) + 1$	$\Theta(n)$
$7n^3 + 4n^2 \log(n) + 2n \log(n) + 3n + 1$	$\Theta(n^3)$
$100n + 5$	$\Theta(n)$
$2^n + 100n^2$	$\Theta(2^n)$
$10n \log(n) + 100n$	$\Theta(n \log(n))$
$3n^2 + 10n \log(n) + 50n + 20$	$\Theta(n^2)$

Součet čísel od 1 do n .

```
1  def summation(n: int) -> int:
2      result: int = 0
3      for i in range(1, n+1):
4          result += i
5
6      return result
7
8  summation(5)
```

Součet čísel od 1 do n .

```
1  def summation(n: int) -> int:
2      result: int = 0
3      for i in range(1, n+1):
4          result += i
5
6      return result
7
8  summation(5)
```

Složitost: $\Theta(n)$

Součet čísel od 1 do n lépe.

```
1  def summation(n):  
2      return n * (n + 1) // 2  
  
3  summation(5)
```

Součet čísel od 1 do n lépe.

```
1  def summation(n):  
2      return n * (n + 1) // 2  
  
3  summation(5)
```

Složitost: $\Theta(1)$

Program III

Nalezení největšího prvku v seznamu.

```
1  def find_max(arr: List[int]) -> int:
2      max_val: int = arr[0]
3      for val in arr:
4          if val > max_val:
5              max_val = val
6
7      return max_val
8
9  array: List[int] = [2, 5, 1, 8, 4]
10 max_val = find_max(array)
```

Program III

Nalezení největšího prvku v seznamu.

```
1  def find_max(arr: List[int]) -> int:
2      max_val: int = arr[0]
3      for val in arr:
4          if val > max_val:
5              max_val = val
6
7      return max_val
8
9  array: List[int] = [2, 5, 1, 8, 4]
10 max_val = find_max(array)
```

Složitost: $\Theta(n)$

Tisk trojúhelníků z hvězdiček.

```
1  def print_star_triangle(num_lines: int) -> None:
2      for i in range(num_lines):
3          for j in range(i+1):
4              print('*', end='')
5              print()

6  print_star_triangle(10)
```

Program IV

Tisk trojúhelníků z hvězdiček.

```
1  def print_star_triangle(num_lines: int) -> None:
2      for i in range(num_lines):
3          for j in range(i+1):
4              print('*', end='')
5              print()

6  print_star_triangle(10)
```

Složitost: $\Theta(n^2)$

Tisk obdélníku z hvězdiček.

```
1 def print_star_rectangle(height: int, width: int) -> None:
2     for i in range(height):
3         for j in range(width):
4             if i == 0 or i == height - 1 or j == 0 or j == width - 1:
5                 print('*', end='')
6             else:
7                 print(' ', end='')
8         print()

9 print_star_rectangle(10,5)
```

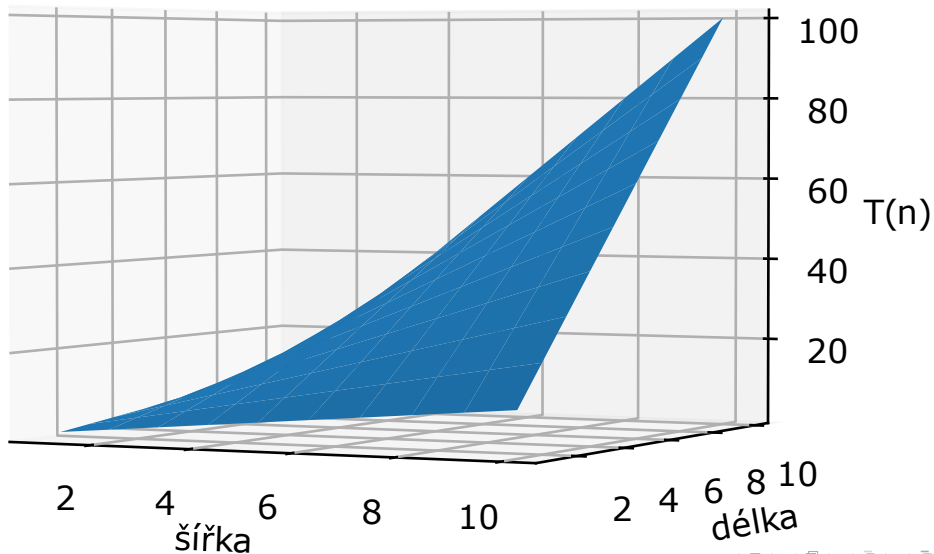
Tisk obdélníku z hvězdiček.

```
1 def print_star_rectangle(height: int, width: int) -> None:
2     for i in range(height):
3         for j in range(width):
4             if i == 0 or i == height - 1 or j == 0 or j == width - 1:
5                 print('*', end='')
6             else:
7                 print(' ', end='')
8         print()

9 print_star_rectangle(10,5)
```

Složitost: $\Theta(\text{height} \cdot \text{width})$

Program V – Vizualizace



Program VI

Generování všech variací barev.

```
1  def generate_color_variations(colors: List[str], length: int = -1) ->
    ↪  List[List[str]]:

2      if length == -1:
3          length = len(colors)
4      elif length == 0:
5          return [[]]

6      combinations = []
7      for color in colors:
8          for sub_combination in generate_color_variations(colors, length-1):
9              combinations.append([color] + sub_combination)

10     return combinations
```



Spuštění:

```
1 colors = ['červená', 'modrá', 'zelená']  
  
2 combinations = generate_color_variations(colors)
```

Složitost generování všech variací barev:

$$\Theta(n^n)$$

Praktická poznámka na závěr:

- "Potlačené" části $T(n)$ (konstanty, slabší polynomy, etc.) hrají roli!
- Benchmarking je důležitý.
- Algoritmus $T_1 = n^2$ bude 10x rychlejší než $T_2 = 10n^2$