

# C2142 Návrh algoritmů pro přírodovědce

## 10. Přístupy k řešení problémů I.

Tomáš Raček

# Hrubá síla

---

**Hrubá síla (brute force)** představuje přímočarý přístup založený na definici problému.

## Vlastnosti

- obecně výpočetně nejnáročnější postup → použitelné pouze pro velmi malé instance problémů
- v případě optimalizačních úloh se jedná o zkoušení všech potenciálních řešení
- pro některé typy problémů jediná možnost

## Příklady

- Selection sort
- naivní násobení matic
- jednoduché hledání podřetězce v textu

# Rekurzivní algoritmy

---

**Myšlenka** rekurzivních algoritmů spočívá v znovupoužití algoritmu na problém menší velikosti. Speciální (triviální) případy řešíme přímo.

```
def fact_recursive(n):  
    return n * fact_recursive(n - 1) if n > 0 else 1
```

```
def fact_iterative(n):  
    result = 1  
    for i in range(1, n + 1):  
        result *= i  
  
    return result
```

**Poznámka.** Volání funkce je ve srovnání s iterací cyklu drahá operace. Vysoká úroveň rekurzivního zanoření navíc může narazit na limity velikosti zásobníku.

# Hanoiské věže

---

**Hanoiské věže** jsou hlavolam, v rámci kterého je potřeba přemístit všechny disky z jednoho kolíku na jiný za dodržení dalších pravidel.



**Poznámka.** Existuje velmi jednoduché rekurzivní řešení.

**Složitost** řešení problému Hanoiských věží je **exponenciální** vůči počtu disků (přesně  $2^n - 1$  operací).

# Rozděl a panuj

---

Rozděl a panuj (divide and conquer, D & C) je přístup vycházející z rekurzivních algoritmů založený na dělení problému na menší, snadněji zvládnutelné, podproblémy.

## Princip

1. Rozděl problém na menší podproblémy
  - stejného typu
  - nepřekrývající se
2. Rekurzivně vyřeš každý podproblém
3. Zkombinuj řešení podproblémů v řešení původního problému

## Příklady

- Mergesort
- Quicksort

# Master theorem

---

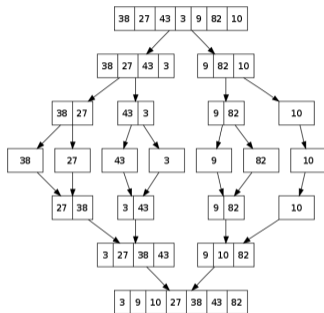
**Master theorem** je nástroj pro určování složitosti algoritmů založených na přístupu rozděl a panuj. Pokud je velikost podproblémů shodná, lze využít následujícího vztahu:

$$T(n) = aT(n/b) + O(n^d)$$

- $T(n)$  – počet kroků nutných pro vyřešení problému o velikosti  $n$
- $a$  – počet podproblémů
- $b$  – faktor určující velikost podproblémů
- $n^d$  – rozdělení na podproblémy | sloučení řešení jednotlivých podproblémů

$$T(n) = \begin{cases} O(n^d) & \text{pro } d > \log_b a \\ O(n^d \log n) & \text{pro } d = \log_b a \\ O(n^{\log_b a}) & \text{pro } d < \log_b a \end{cases}$$

# Master theorem – Mergesort



**Složitost Mergesortu.** Každé pole je rozděleno na dvě části o poloviční velikosti ( $a = b = 2$ ), slévání seřazených podposloupností je lineární operace ( $d = 1$ ). Platí  $d = \log_b a \rightarrow T(n) = O(n^d \log n)$ .

$$T(n) = 2T(n/2) + O(n) \rightarrow T(n) = O(n \log n)$$

# Násobení matic

---

**Úkol.** Popište algoritmus pro násobení dvou matic ( $Z = XY$ ) o rozměrech  $n \times n$ .

**Naivní násobení matic** představuje učebnicový způsob řešení se složitostí  $O(n^3)$ .

$$\forall (i, j) \in \{1..n\} \times \{1..n\} : Z_{i,j} = \sum_{k=1}^n X_{i,k} Y_{k,j}$$

**Blokové násobení matic** je přístup, kdy každou z matic rozdělíme na menší a násobíme dle následujícího schématu:

$$X = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \quad Y = \begin{pmatrix} E & F \\ G & H \end{pmatrix}$$

$$Z = XY = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} E & F \\ G & H \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} AE + BG & AF + BH \\ CE + DG & CF + DH \end{pmatrix}$$



# Násobení matic

---

**Složitost** blokového násobení matic je však zřejmě stále shodná s naivním přístupem, tedy  $O(n^3)$ .

**Poznámka.** V reálném běhu je dekompozice na bloky výrazně rychlejší řešení díky lepšímu využití vyrovnávací paměti.

## Rekurzivní algoritmus násobení matic

$$Z = XY = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} E & F \\ G & H \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} AE + BG & AF + BH \\ CE + DG & CF + DH \end{pmatrix}$$

- aplikujeme stejný (D & C) přístup pro výpočet součinů  $AE, BG, \dots$
- aplikací MT získáváme

$$T(n) = 8T(n/2) + O(n^2) \rightarrow T(n) = O(n^3)$$

# Strassenův algoritmus

---

**Myšlenka.** Využijeme rekurzivní algoritmus pro násobení matic, avšak pomocí algebraických transformací snížíme počet nutných násobení. Počet sčítání není příliš významný.

$$P_1 = A(F - H) \quad P_5 = (A + D)(E + H)$$

$$P_2 = (A + B)H \quad P_6 = (B - D)(G + H)$$

$$P_3 = (C + D)E \quad P_7 = (A - C)(E + F)$$

$$P_4 = D(G - E)$$

$$Z = XY = \begin{pmatrix} P_5 + P_4 - P_2 + P_6 & P_1 + P_2 \\ P_3 + P_4 & P_1 + P_5 - P_3 - P_7 \end{pmatrix}$$

## Složitost Strassenova algoritmu

$$T(n) = 7T(n/2) + O(n^2) \rightarrow T(n) = O(n^{\log_2 7}) \approx O(n^{2.81})$$

# Hladové algoritmy

---

**Hladový algoritmus (greedy algorithm)** v každém kroce výpočtu vybírá aktuálně nejlepší možnost, přičemž spoléhá, že tato posloupnost voleb vede ke globálně nejlepšímu řešení.

## Vlastnosti

- ne vždy lze s úspěchem použít – pouze některé problémy mají tuto strukturu
- časově efektivní

## Příklady

- Kruskalův a Primův algoritmus
- Dijkstrův algoritmus

# Minimální počet mincí

---

**Problém.** Vyplaťte zadanou částku pomocí minimálního počtu mincí.

**Příklad.** Částka 79, hodnoty mincí 1, 2, 5, 10,...

- hladový přístup – volím vždy minci nejvyšší hodnoty menší než zbývající částka
- $79 = 50 + 20 + 5 + 2 + 2$

**Příklad.** Částka 6, hodnoty mincí 1, 3 a 4.

- hladový přístup –  $6 = 4 + 1 + 1$
- optimální řešení –  $6 = 3 + 3$

**Příklad.** Částka 14, hodnoty mincí 3, 7 a 10.

- optimální řešení –  $14 = 7 + 7$
- hladový přístup –  $14 = 10 + ?$