

Algoritma *Greedy*





Pendahuluan

- ◆ Algoritma *greedy* merupakan metode yang paling populer untuk memecahkan persoalan optimasi.
- ◆ Persoalan optimasi (*optimization problems*):
→ persoalan mencari solusi optimum.
- ◆ Hanya ada dua macam persoalan optimasi:
 1. Maksimasi (*maximization*)
 2. Minimasi (*minimization*)



Contoh persoalan optimasi:

(**Masalah Penukaran Uang**): Diberikan uang senilai A . Tukar A dengan koin-koin uang yang ada. Berapa jumlah minimum koin yang diperlukan untuk penukaran tersebut?

→ Persoalan minimasi



Contoh 1: tersedia banyak koin 1, 5, 10, 25

♦ Uang senilai $A = 32$ dapat ditukar dengan banyak cara berikut:


$$32 = 1 + 1 + \dots + 1 \quad (32 \text{ koin})$$

$$32 = 5 + 5 + 5 + 5 + 10 + 1 + 1 \quad (7 \text{ koin})$$

$$32 = 10 + 10 + 10 + 1 + 1 \quad (5 \text{ koin})$$


... dst

♦ Minimum: $32 = 25 + 5 + 1 + 1 \quad (4 \text{ koin})$

- 
- ◆ *Greedy* = rakus, tamak, loba, ...
 - ◆ Prinsip *greedy*: “*take what you can get now!*”.
 - ◆ Algoritma *greedy* membentuk solusi langkah per langkah (*step by step*).
 - ◆ Pada setiap langkah, terdapat banyak pilihan yang perlu dieksplorasi.
 - ◆ Oleh karena itu, pada setiap langkah harus dibuat keputusan yang terbaik dalam menentukan pilihan.




- ◆ Pada setiap langkah, kita membuat pilihan **optimum lokal** (*local optimum*)
- ◆ dengan harapan bahwa langkah sisanya mengarah ke solusi **optimum global** (*global optimum*).



♦ Algoritma *greedy* adalah algoritma yang memecahkan masalah langkah per langkah;

pada setiap langkah:


1. mengambil pilihan yang terbaik yang dapat diperoleh pada saat itu tanpa memperhatikan konsekuensi ke depan (prinsip “*take what you can get now!*”)
2. berharap bahwa dengan memilih optimum lokal pada setiap langkah akan berakhir dengan optimum global.

- 
- ◆ Tinjau masalah penukaran uang:

Strategi *greedy*:

Pada setiap langkah, pilihlah koin dengan nilai terbesar dari himpunan koin yang tersisa.

- ◆ Misal: $A = 32$, koin yang tersedia: 1, 5, 10, dan 25
 - Langkah 1*: pilih 1 buah koin 25 (Total = 25)
 - Langkah 2*: pilih 1 buah koin 5 (Total = $25 + 5 = 30$)
 - Langkah 3*: pilih 2 buah koin 1 (Total = $25 + 5 + 1 + 1 = 32$)
- ◆ Solusi: Jumlah koin minimum = 4 (solusi optimal!)



Elemen-elemen algoritma greedy:

1. Himpunan kandidat, C .
2. Himpunan solusi, S
3. Fungsi seleksi (*selection function*)
4. Fungsi kelayakan (*feasible*)
5. Fungsi obyektif

Dengan kata lain:

algoritma *greedy* melibatkan pencarian sebuah himpunan bagian, S , dari himpunan kandidat, C ;

yang dalam hal ini, S harus memenuhi beberapa kriteria yang ditentukan, yaitu menyatakan suatu solusi dan S dioptimisasi oleh fungsi obyektif.



Pada masalah penukaran uang:

- ◆ *Himpunan kandidat*: himpunan koin yang merepresentasikan nilai 1, 5, 10, 25, paling sedikit mengandung satu koin untuk setiap nilai.

- ◆ *Himpunan solusi*: total nilai koin yang dipilih tepat sama jumlahnya dengan nilai uang yang ditukarkan.

- ◆ *Fungsi seleksi*: pilihlah koin yang bernilai tertinggi dari himpunan kandidat yang tersisa.

- ◆ *Fungsi layak*: memeriksa apakah nilai total dari himpunan koin yang dipilih tidak melebihi jumlah uang yang harus dibayar.

- ◆ *Fungsi obyektif*: jumlah koin yang digunakan minimum.

Skema umum algoritma *greedy*:

```
function greedy(input C: himpunan_kandidat) → himpunan_kandidat
{ Mengembalikan solusi dari persoalan optimasi dengan algoritma greedy
  Masukan: himpunan kandidat C
  Keluaran: himpunan solusi yang bertipe himpunan_kandidat
}
```

Deklarasi


```
x : kandidat
S : himpunan_kandidat
```

Algoritma:

```
S ← {} { inisialisasi S dengan kosong }
while (not SOLUSI(S)) and (C ≠ {} ) do
  x ← SELEKSI(C) { pilih sebuah kandidat dari C }
  C ← C - {x} { elemen himpunan kandidat berkurang satu }
  if LAYAK(S ∪ {x}) then
    S ← S ∪ {x}
  endif
endwhile
{SOLUSI(S) or C = {} }

if SOLUSI(S) then
  return S
else
  write('tidak ada solusi')
endif
```

- Pada akhir setiap lelaran, solusi yang terbentuk adalah optimum lokal.
- Pada akhir kalang while-do diperoleh optimum global.

- 
- ♦ *Warning*: Optimum global belum tentu merupakan solusi optimum (terbaik), tetapi *sub-optimum* atau *pseudo-optimum*.

- ♦ Alasan:

1. Algoritma *greedy* tidak beroperasi secara menyeluruh terhadap semua alternatif solusi yang ada (seperti pada metode *exhaustive search*).
 2. Terdapat beberapa fungsi SELEKSI yang berbeda, sehingga kita harus memilih fungsi yang tepat jika kita ingin algoritma menghasilkan solusi optimal.
- ♦ Jadi, pada sebagian masalah algoritma *greedy* tidak selalu berhasil memberikan solusi yang optimal.



◆ **Contoh 2:** tinjau masalah penukaran uang.

(a) Koin: 5, 4, 3, dan 1

Uang yang ditukar = 7.

Solusi *greedy*: $7 = 5 + 1 + 1$ (3 koin) → tidak optimal

Solusi optimal: $7 = 4 + 3$ (2 koin)

(b) Koin: 10, 7, 1

Uang yang ditukar: 15

Solusi *greedy*: $15 = 10 + 1 + 1 + 1 + 1 + 1$ (6 koin)


Solusi optimal: $15 = 7 + 7 + 1$ (hanya 3 koin)

(c) Koin: 15, 10, dan 1


Uang yang ditukar: 20

Solusi *greedy*: $20 = 15 + 1 + 1 + 1 + 1 + 1$ (6 koin)

Solusi optimal: $20 = 10 + 10$ (2 koin)

- 
- ◆ Untuk sistem mata uang dollar AS, euro Eropa, dan *crown* Swedia, algoritma *greedy* selalu memberikan solusi optimum.
 - ◆ Contoh: Uang \$6,39 ditukar dengan uang kertas (*bill*) dan koin sen (*cent*), kita dapat memilih:
 - Satu buah uang kertas senilai \$5
 - Satu buah uang kertas senilai \$1
 - Satu koin 25 sen
 - Satu koin 10 sen
 - Empat koin 1 sen

$$\$5 + \$1 + 25c + 10c + 1c + 1c + 1c + 1c = \$6,39$$

- 
- ◆ Jika jawaban terbaik mutlak tidak diperlukan, maka algoritma *greedy* sering berguna untuk menghasilkan solusi hampiran (*approximation*), daripada menggunakan algoritma yang lebih rumit untuk menghasilkan solusi yang eksak.
 - ◆ Bila algoritma *greedy* optimum, maka keoptimalannya itu dapat dibuktikan secara matematis



Contoh-contoh Algoritma Greedy

1. Masalah penukaran uang

Nilai uang yang ditukar: A

Himpunan koin (*multiset*): $\{d_1, d_2, \dots, d_n\}$.

Himpunan solusi: $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$,

$x_i = 1$ jika d_i dipilih, $x_i = 0$ jika d_i tidak dipilih.

Obyektif persoalan adalah

Minimisasi $F = \sum_{i=1}^n x_i$ (fungsi obyektif)

dengan kendala $\sum_{i=1}^n d_i x_i = A$



Penyelesaian dengan *exhaustive search*

- ◆ Terdapat 2^n kemungkinan solusi
(nilai-nilai $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$)
- ◆ Untuk mengevaluasi fungsi obyektif = $O(n)$
- ◆ Kompleksitas algoritma *exhaustive search* seluruhnya = $O(n \cdot 2^n)$.

Penyelesaian dengan algoritma *greedy*

- ♦ Strategi *greedy*: Pada setiap langkah, pilih koin dengan nilai terbesar dari himpunan koin yang tersisa.


```
function CoinExchange(input C : himpunan_koin, A : integer) → himpunan_koin  
{ mengembalikan koin-koin yang total nilainya = A, tetapi jumlah koinnya minimum }
```

Deklarasi

```
S : himpunan_koin  
x : koin
```

Algoritma

```
S ← {}  
while ( $\sum(\text{nilai semua koin di dalam S}) \neq A$ ) and (C ≠ {} ) do  
  x ← koin yang mempunyai nilai terbesar  
  C ← C - {x}  
  if ( $\sum(\text{nilai semua koin di dalam S}) + \text{nilai koin x} \leq A$ ) then  
    S ← S ∪ {x}  
  endif  
endwhile  
  
if ( $\sum(\text{nilai semua koin di dalam S}) = A$ ) then  
  return S  
else  
  write('tidak ada solusi')  
endif
```

- 
- ◆ Agar pemilihan koin berikutnya optimal, maka perlu mengurutkan himpunan koin dalam urutan yang menurun (*nonincreasing order*).
 - ◆ Jika himpunan koin sudah terurut menurun, maka kompleksitas algoritma *greedy* = $O(n)$.
 - ◆ Sayangnya, algoritma *greedy* untuk masalah penukaran uang ini tidak selalu menghasilkan solusi optimal (lihat contoh sebelumnya).

2. Minimisasi Waktu di dalam Sistem (Penjadwalan)

- ◆ Persoalan: Sebuah *server* (dapat berupa *processor*, pompa, kasir di bank, dll) mempunyai n pelanggan (*customer*, *client*) yang harus dilayani. Waktu pelayanan untuk setiap pelanggan i adalah t_i .

Minimumkan total waktu di dalam sistem:

$T =$ (waktu di dalam sistem)

- ◆ Ekuivalen der $\sum_{i=1}^n$ meminimumkan waktu rata-rata pelanggan di dalam sistem.

Contoh 3: Tiga pelanggan dengan

$$t_1 = 5, \quad t_2 = 10, \quad t_3 = 3,$$

Enam urutan pelayanan yang mungkin:

Urutan T

$$1, 2, 3: 5 + (5 + 10) + (5 + 10 + 3) = 38$$

$$1, 3, 2: 5 + (5 + 3) + (5 + 3 + 10) = 31$$

$$2, 1, 3: 10 + (10 + 5) + (10 + 5 + 3) = 43$$

$$2, 3, 1: 10 + (10 + 3) + (10 + 3 + 5) = 41$$

$$3, 1, 2: 3 + (3 + 5) + (3 + 5 + 10) = 29 \leftarrow \text{(optimal)}$$

$$3, 2, 1: 3 + (3 + 10) + (3 + 10 + 5) = 34$$



Penyelesaian dengan *Exhaustive Search*

- ◆ Urutan pelanggan yang dilayani oleh *server* merupakan suatu permutasi
- ◆ Jika ada n orang pelanggan, maka terdapat $n!$ urutan pelanggan
- ◆ Untuk mengevaluasi fungsi obyektif : $O(n)$
- ◆ Kompleksitas algoritma *exhaustive search* = $O(nn!)$

Penyelesaian dengan algoritma *greedy*

- ◆ Strategi *greedy*: Pada setiap langkah, pilih pelanggan yang membutuhkan waktu pelayanan terkecil di antara pelanggan lain yang belum dilayani.

```
function PenjadwalanPelanggan(input C : himpunan_pelanggan) → himpunan_pelanggan  
{ mengembalikan urutan jadwal pelayanan pelanggan yang meminimumkan waktu di dalam  
sistem }
```

Deklarasi

```
S : himpunan_pelanggan  
i : pelanggann
```

Algoritma

```
S ← {}  
while (C ≠ {}) do  
    i ← pelanggan yang mempunyai t[i] terkecil  
    C ← C - {i}  
    S ← S ∪ {i}  
endwhile  
  
return S
```

- ◆ Agar proses pemilihan pelanggan berikutnya optimal, urutkan pelanggan berdasarkan waktu pelayanan dalam urutan yang menaik.
- ◆ Jika pelanggan sudah terurut, kompleksitas algoritma *greedy* = $O(n)$.

```
procedure PenjadwalanPelanggan(input n:integer)
```

```
{ Mencetak informasi deretan pelanggan yang akan diproses oleh server tunggal
```

```
  Masukan: n pelanggan, setiap pelanggan dinomori 1, 2, ..., n
```

```
  Keluaran: urutan pelanggan yang dilayani
```

```
}
```

Deklarasi

```
  i : integer
```

Algoritma:

```
{pelanggan 1, 2, ..., n sudah diurut menaik berdasarkan  $t_i$ }
```

```
for i←1 to n do
```

```
  write('Pelanggan ', i, ' dilayani!')
```

```
endfor
```


- ♦ Algoritma *greedy* untuk penjadwalan pelanggan akan selalu menghasilkan solusi optimum.

- ♦ **Teorema.** Jika $t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n$ maka pengurutan $i_j = j, 1 \leq j \leq n$ meminimumkan

$T =$

$$\sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^k t_{i_j}$$

untuk semua kemungkinan permutasi i_j .



3. *Integer Knapsack*

Maksimasi $F = \sum_{i=1}^n p_i x_i$

dengan kendala (*constraint*)

$$\sum_{i=1}^n w_i x_i \leq K$$

yang dalam hal ini, $x_i = 0$ atau 1 , $i = 1, 2, \dots, n$



Penyelesaian dengan *exhaustive search*

- ◆ Sudah dijelaskan pada pembahasan *exhaustive search*.
- ◆ Kompleksitas algoritma *exhaustive search* untuk persoalan ini = $O(n \cdot 2^n)$.



Penyelesaian dengan algoritma *greedy*

- ◆ Masukkan objek satu per satu ke dalam *knapsack*. Sekali objek dimasukkan ke dalam *knapsack*, objek tersebut tidak bisa dikeluarkan lagi.
- ◆ Terdapat beberapa strategi *greedy* yang heuristik yang dapat digunakan untuk memilih objek yang akan dimasukkan ke dalam *knapsack*:




1. *Greedy by profit.*

- Pada setiap langkah, pilih objek yang mempunyai keuntungan terbesar.
- Mencoba memaksimalkan keuntungan dengan memilih objek yang paling menguntungkan terlebih dahulu.

2. *Greedy by weight.*

- Pada setiap langkah, pilih objek yang mempunyai berat teringan.
- Mencoba memaksimalkan keuntungan dengan dengan memasukkan sebanyak mungkin objek ke dalam *knapsack*.



3. *Greedy by density.*

- Pada setiap langkah, *knapsack* diisi dengan objek yang mempunyai p_i / w_i terbesar.
- Mencoba memaksimumkan keuntungan dengan memilih objek yang mempunyai keuntungan per unit berat terbesar.

◆ Pemilihan objek berdasarkan salah satu dari ketiga strategi di atas tidak menjamin akan memberikan solusi optimal.

Contoh 4.

$$w_1 = 2; \quad p_1 = 12; \quad w_2 = 5; \quad p_2 = 15;$$

$$w_3 = 10; \quad p_3 = 50; \quad w_4 = 5; \quad p_4 = 10$$

Kapasitas *knapsack* $K = 16$

| Properti objek | | | | <i>Greedy by</i> | | | Solusi |
|------------------|-------|-------|-----------|------------------|---------------|----------------|---------|
| i | w_i | p_i | p_i/w_i | <i>profit</i> | <i>weight</i> | <i>density</i> | Optimal |
| 1 | 6 | 12 | 2 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| 2 | 5 | 15 | 3 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| 3 | 10 | 50 | 5 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| 4 | 5 | 10 | 2 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| Total bobot | | | | 15 | 16 | 15 | 15 |
| Total keuntungan | | | | 65 | 37 | 65 | 65 |

- Solusi optimal: $X = (0, 1, 1, 0)$
- *Greedy by profit* dan *greedy by density* memberikan solusi optimal!


Contoh 5.

$$w_1 = 100; \quad p_1 = 40; \quad w_2 = 50; \quad p_2 = 35; \quad w_3 = 45; \quad p_3 = 18;$$
$$w_4 = 20; \quad p_4 = 4; \quad w_5 = 10; \quad p_5 = 10; \quad w_6 = 5; \quad p_6 = 2$$

Kapasitas *knapsack* $K = 100$

| Properti objek | | | | <i>Greedy by</i> | | | Solusi |
|------------------|-------|-------|-----------|------------------|---------------|----------------|---------|
| i | w_i | p_i | p_i/w_i | <i>profit</i> | <i>weight</i> | <i>density</i> | Optimal |
| 1 | 100 | 40 | 0,4 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| 2 | 50 | 35 | 0,7 | 0 | 0 | 1 | 1 |
| 3 | 45 | 18 | 0,4 | 0 | 1 | 0 | 1 |
| 4 | 20 | 4 | 0,2 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 5 | 10 | 10 | 1,0 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| 6 | 5 | 2 | 0,4 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| Total bobot | | | | 100 | 80 | 85 | 100 |
| Total keuntungan | | | | 40 | 34 | 51 | 55 |

Ketiga strategi gagal memberikan solusi optimal!



Kesimpulan: Algoritma *greedy* tidak selalu berhasil menemukan solusi optimal untuk masalah 0/1 *Knapsack*.



4. *Fractional Knapsack*

Maksimasi $F = \sum_{i=1}^n p_i x_i$

dengan kendala (*constraint*)

$$\sum_{i=1}^n w_i x_i \leq K$$

yang dalam hal ini, $0 \leq x_i \leq 1$, $i = 1, 2, \dots, n$



Penyelesaian dengan *exhaustive search*

- ◆ Oleh karena $0 \leq x_i \leq 1$, maka terdapat tidak berhingga nilai-nilai x_i .
- ◆ Persoalan *Fractional Knapsack* menjadi malar (*continuous*) sehingga tidak mungkin dipecahkan dengan algoritma *exhaustive search*.



Penyelesaian dengan algoritma *greedy*

- ◆ Ketiga strategi *greedy* yang telah disebutkan di atas dapat digunakan untuk memilih objek yang akan dimasukkan ke dalam *knapsack*.


Contoh 6.

$$w_1 = 18; \quad p_1 = 25; \quad w_2 = 15; \quad p_2 = 24$$

$$w_3 = 10; \quad p_3 = 15 \quad \text{Kapasitas knapsack } K = 20$$

| Properti objek | | | | <i>Greedy by</i> | | |
|------------------|-------|-------|-----------|------------------|---------------|----------------|
| i | w_i | p_i | p_i/w_i | <i>profit</i> | <i>weight</i> | <i>density</i> |
| 1 | 18 | 25 | 1,4 | 1 | 0 | 0 |
| 2 | 15 | 24 | 1,6 | 2/15 | 2/3 | 1 |
| 3 | 10 | 15 | 1,5 | 0 | 1 | 1/2 |
| Total bobot | | | | 20 | 20 | 20 |
| Total keuntungan | | | | 28,2 | 31,0 | 31,5 |

- Solusi optimal: $X = (0, 1, 1/2)$
- yang memberikan keuntungan maksimum = 31,5.

- 
- ◆ Strategi pemilihan objek berdasarkan densitas p_i/w_i terbesar akan selalu memberikan solusi optimal.
 - ◆ Agar proses pemilihan objek berikutnya optimal, maka kita urutkan objek berdasarkan p_i/w_i yang menurun, sehingga objek berikutnya yang dipilih adalah objek sesuai dalam urutan itu.

Teorema 3.2. Jika $p_1/w_1 \geq p_2/w_2 \geq \dots \geq p_n/w_n$ maka algoritma *greedy* dengan strategi pemilihan objek berdasarkan p_i/w_i terbesar menghasilkan solusi yang optimum.



♦ Algoritma persoalan *fractional knapsack*:

1. Hitung harga p_i/w_i , $i = 1, 2, \dots, n$
2. Urutkan seluruh objek berdasarkan nilai p_i/w_i dari besar ke kecil
3. Panggil `FractinonalKnapsack`

function FractionalKnapsack(input C : himpunan_objek, K : real) → himpunan_solusi

{ Menghasilkan solusi persoalan fractional knapsack dengan algoritma greedy yang menggunakan strategi pemilihan objek berdasarkan density (p_i/w_i). Solusi dinyatakan sebagai vektor $X = x[1], x[2], \dots, x[n]$.

Asumsi: Seluruh objek sudah terurut berdasarkan nilai p_i/w_i yang menurun
}

Deklarasi

i, TotalBobot : integer
MasihMuatUtuh : boolean
x : himpunan_solusi

Algoritma:

for i ← 1 to n do
 x[i] ← 0 { inisialisasi setiap fraksi objek i dengan 0 }
endfor

i ← 0

TotalBobot ← 0

MasihMuatUtuh ← true

while (i ≤ n) and (MasihMuatUtuh) do
 { tinjau objek ke-i }

 i ← i + 1

if TotalBobot + C.w[i] ≤ K then
 { masukkan objek i ke dalam knapsack }

 x[i] ← 1

 TotalBobot ← TotalBobot + C.w[i]

else

 MasihMuatUtuh ← false

 x[i] ← (K - TotalBobot)/C.w[i]

endif

endwhile

{ i > n or not MasihMuatUtuh }

return x

Kompleksitas waktu algoritma = $O(n)$.