

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 minimisasi

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.

- **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 ;
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 loop, solusi yang terbentuk adalah optimum lokal.
- Pada akhir while-do diperoleh optimum global.

- *Perhatian:*
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 (sebagaimana 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.
- Sebagian masalah algoritma *greedy* tidak selalu berhasil memberikan solusi yang optimal.

- **Contoh 2:** 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*), maka dapat dipilih:
 - 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 pasti.
- 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: $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$,

$$x_i = \begin{cases} 1 & \text{jika } d_i \text{ dipilih} \\ 0 & \text{jika } d_i \text{ tidak dipilih} \end{cases}$$

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* = $O(n)$.
- Tetapi, algoritma *greedy* untuk masalah penukaran uang ini tidak selalu menghasilkan solusi optimal (lihat contoh sebelumnya).

2. Minimisasi Waktu di dalam Sistem (Penjadwalan)

- Masalah: 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:

$$T = \sum_{i=1}^n (\text{waktu di dalam sistem})$$

- Ekuivalen dengan 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 kemungkinan urutan pelayanan:

=====

Urutan: T

=====

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

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

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

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

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

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

=====

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*

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

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 memaksimumkan keuntungan dengan memilih objek yang paling menguntungkan terlebih dahulu.

2. *Greedy by weight.*

- Pada setiap langkah, pilih objek yang mempunyai berat teringan.
- Mencoba memaksimumkan keuntungan 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.

$w_1 = 6; p_1 = 12; w_2 = 5; p_2 = 15;$

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

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.

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

Properti objek				Greedy by			Solusi Optimal
i	w_i	p_i	p_i/w_i	<i>profit</i>	<i>weight</i>	<i>density</i>	
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.

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

$w_3 = 10$; $p_3 = 15$ 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 = $O(n)$.