

# ALGORITMA GENETIKA

Suatu Alternatif Penyelesaian Permasalahan  
Searching, Optimasi dan Machine Learning



**Disusun oleh: Achmad Basuki**

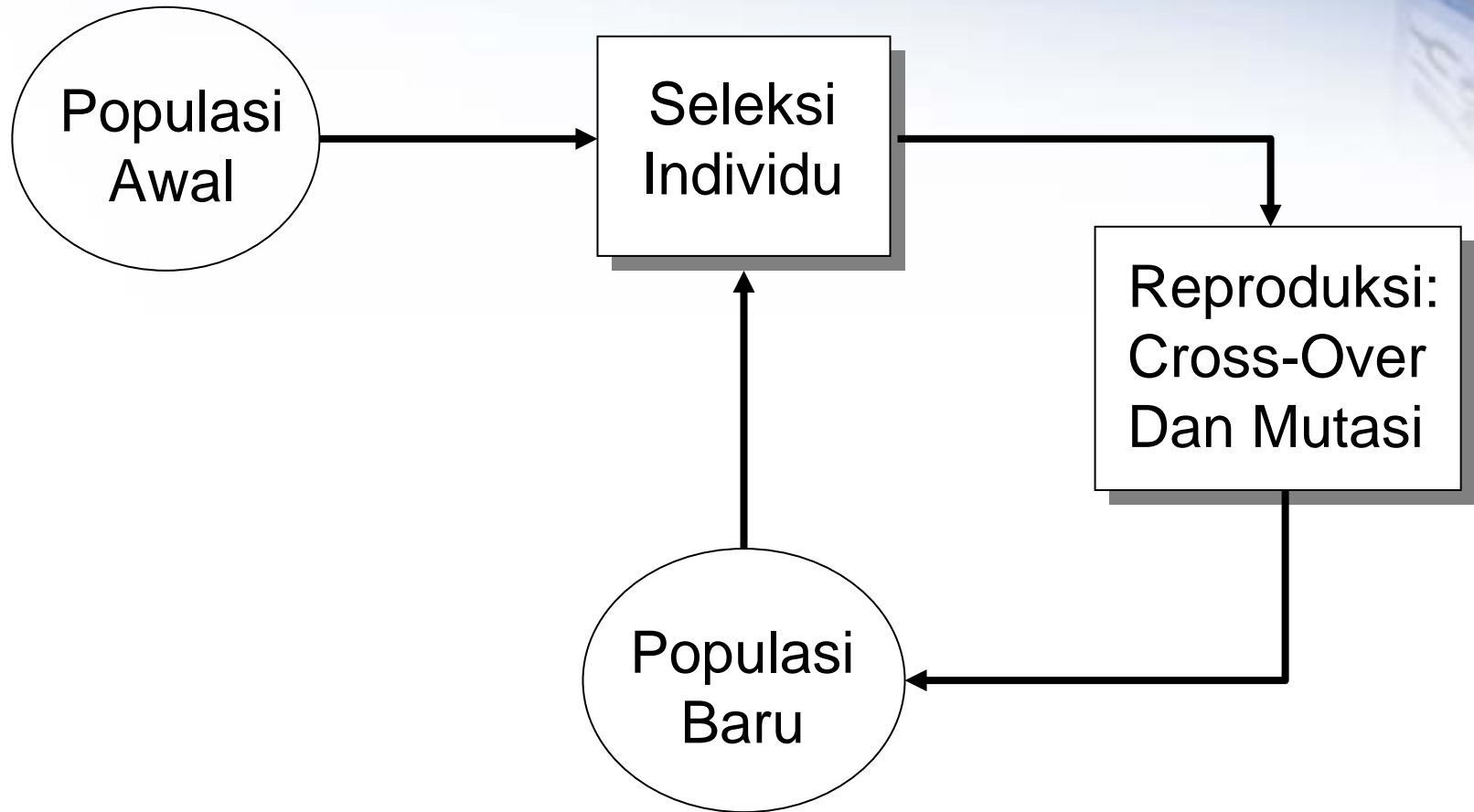
Politeknik Elektronika Negeri Surabaya, PENS – ITS  
Surabaya 2003

# Algoritma Genetika



- ◆ Algoritma Genetika adalah algoritma yang memanfaatkan proses seleksi alamiah yang dikenal dengan proses evolusi.
- ◆ Dalam proses evolusi, individu secara terus-menerus mengalami perubahan gen untuk menyesuaikan dengan lingkungan hidupnya. **“Hanya individu-individu yang kuat yang mampu bertahan”**.
- ◆ Proses seleksi alamiah ini melibatkan perubahan gen yang terjadi pada individu melalui proses perkembang-biakan. Dalam algoritma genetika ini, proses perkembang-biakan ini menjadi proses dasar yang menjadi perhatian utama, dengan dasar berpikir: **“Bagaimana mendapatkan keturunan yang lebih baik”**.
- ◆ Algoritma genetika ini ditemukan oleh John Holland dan dikembangkan oleh muridnya David Goldberg.

# Siklus Algoritma Genetika



# Beberapa Definisi Penting Dalam Algoritma Genetika



- ◆ **Genotype (Gen)**, sebuah nilai yang menyatakan satuan dasar yang membentuk suatu arti tertentu dalam satu kesatuan gen yang dinamakan kromosom. Dalam algoritma genetika, gen ini bisa berupa nilai biner, float, integer maupun karakter.
- ◆ **Allele**, nilai dari gen.
- ◆ **Kromosom**, gabungan gen-gen yang membentuk nilai tertentu.
- ◆ **Individu**, menyatakan satu nilai atau keadaan yang menyatakan salah satu solusi yang mungkin dari permasalahan yang diangkat
- ◆ **Populasi**, merupakan sekumpulan individu yang akan diproses bersama dalam satu siklus proses evolusi.
- ◆ **Generasi**, menyatakan satu-satuan siklus proses evolusi.
- ◆ **Nilai Fitness**, menyatakan seberapa baik nilai dari suatu individu atau solusi yang didapatkan.

# Hal-Hal Yang Harus Dilakukan Untuk Menggunakan Algoritma Genetika



- ◆ Mendefinisikan individu, dimana individu menyatakan salah satu solusi (penyelesaian) yang mungkin dari permasalahan yang diangkat.
- ◆ Mendefinisikan nilai fitness, yang merupakan ukuran baik-tidaknya sebuah individu atau baik-tidaknya solusi yang didapatkan.
- ◆ Menentukan proses pembangkitan populasi awal. Hal ini biasanya dilakukan dengan menggunakan pembangkitan acak seperti random-walk.
- ◆ Menentukan proses seleksi yang akan digunakan.
- ◆ Menentukan proses perkawinan silang (cross-over) dan mutasi gen yang akan digunakan.

# Hal penting yang harus diketahui dalam pemakaian Algoritma Genetika

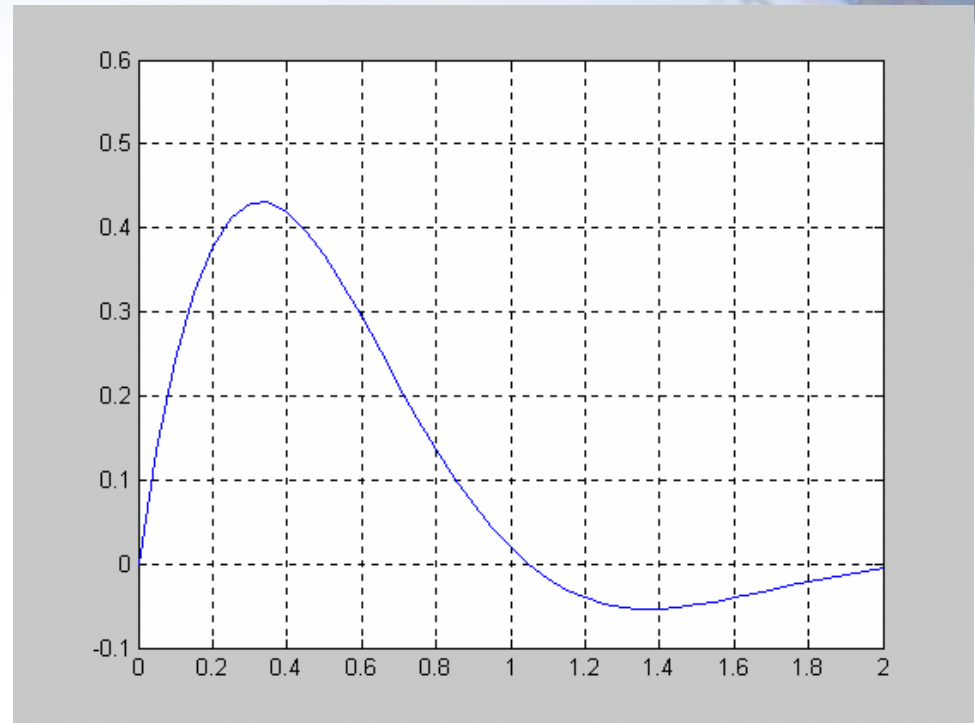


- ◆ Algoritma Genetika adalah algoritma yang dikembangkan dari proses pencarian solusi menggunakan pencarian acak, ini terlihat pada proses pembangkitan populasi awal yang menyatakan sekumpulan solusi yang dipilih secara acak.
- ◆ Berikutnya pencarian dilakukan berdasarkan proses-proses teori genetika yang memperhatikan pemikiran bagaimana memperoleh individu yang lebih baik, sehingga dalam proses evolusi dapat diharapkan diperoleh individu yang terbaik.

# Algoritma Genetika Untuk Mencari Nilai Maksimal Fungsi $F(x)=e^{-2x} \cdot \sin(3x)$



Individu menyatakan nilai  $x$ , dalam mendefinisikan nilai  $x$  sebagai individu, dapat digunakan nilai biner atau nilai float. **Pada algoritma genetika dasar digunakan nilai biner.** Fungsi di atas bila digambarkan akan menjadi:



Dari gambar di atas terlihat bahwa penyelesaian berada pada nilai  $0 < x < 1$ . Jadi dengan menggunakan 8 bit biner didefinisikan :

**00000000** berarti 0  
**11111111** berarti 1

# Definisi Individu

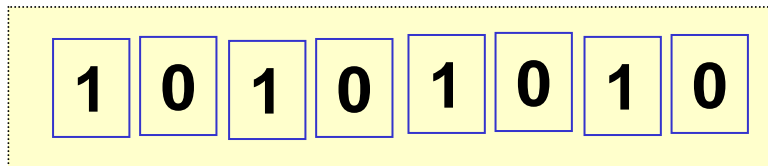
Individu dinyatakan dalam 8 gen biner, dengan batas 0 sampai dengan 1, berarti 1 bit setara dengan  $2^{-8}$ .

Sebagai contoh:

$$10001001 = (128+8+1)/256 = 0.5352$$

$$00110100 = (4+16+32)/256 = 0.2031$$

$$01010010 = (2+16+64)/256 = 0.3203$$



← Individu

## Fungsi Fitness :

Fungsi fitness adalah fungsi  $f(x)$ , karena yang dicari adalah nilai maksimum.





# Membangkitkan Populasi Awal



Membangkitkan sejumlah individu, misalkan satu populasi terdiri dari 10 individu, maka dibangkitkan 10 individu dengan 8 gen biner yang dibangkitkan secara acak.

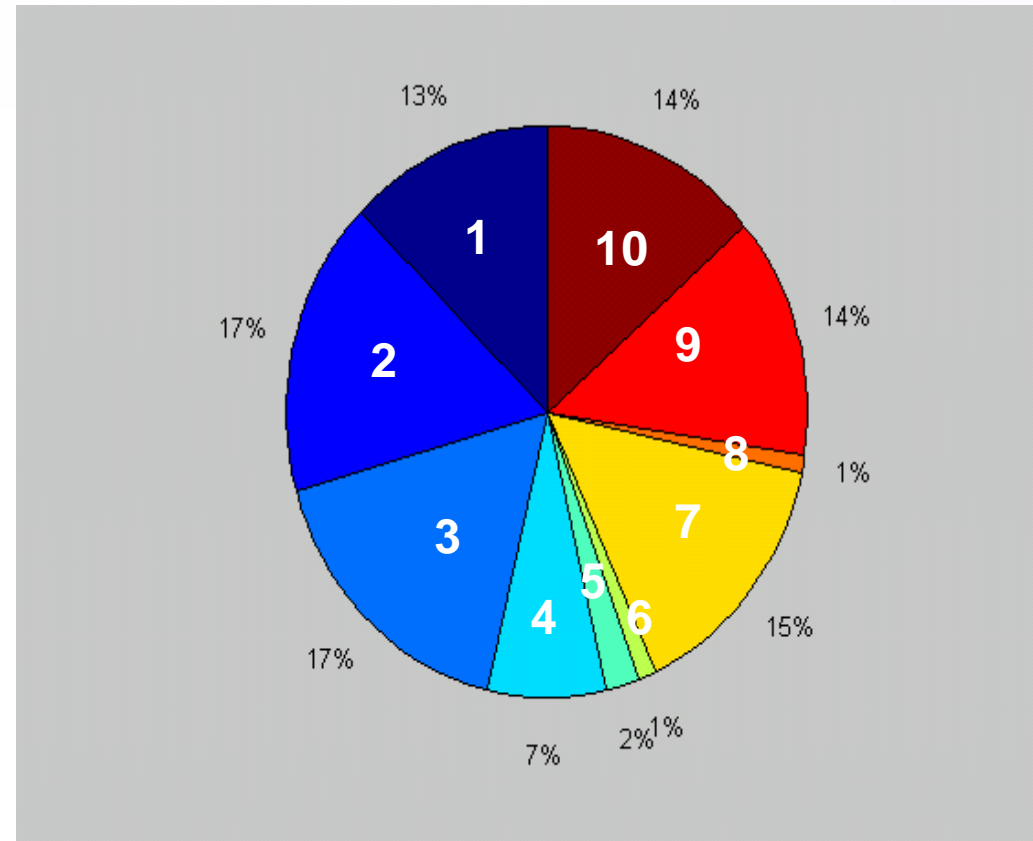
<u>Individu</u>	<u>Fitness</u>
10010000 -- 0.56250 -- 0.32244	
01001110 -- 0.30469 -- 0.43060	
01100110 -- 0.39844 -- 0.41933	
10111101 -- 0.73828 -- 0.18266	
11101000 -- 0.90625 -- 0.06699	
11110010 -- 0.94531 -- 0.04543	
00110011 -- 0.19922 -- 0.37778	
11111100 -- 0.98438 -- 0.02616	
10000111 -- 0.52734 -- 0.34828	
10001011 -- 0.54297 -- 0.33702	

→ Individu maksimum

# Seleksi

Seleksi adalah proses pemilihan calon induk, dalam proses seleksi ini terdapat beberapa metode yang bisa digunakan antara lain: Mesin Roulette (Roulette Wheel), Competition dan Tournament. Dalam contoh ini digunakan Mesin Roulette yang memang metode paling dasar dan model acaknya uniform.

Seleksi dilakukan dengan menggunakan prosentasi fitness setiap individu, dimana setiap individu mendapatkan luas bagian sesuai dengan prosentase nilai fitnessnya.



# Cross-Over



Cross-Over (Perkawinan Silang) merupakan proses mengkombinasikan dua individu untuk memperoleh individu-individu baru yang diharapkan mempunyai fitness lebih baik. Tidak semua pasangan induk mengalami proses cross-over, banyaknya pasangan induk yang mengalami cross-over ditentukan dengan nilai probabilitas cross-over.

0 0 1 **1 1 0 0** 1 -- 0.22266 ← induk 1

1 0 0 **1 1 0 1** 0 -- 0.60156 ← induk 2

0 0 1 **1 1 0 1** 1 -- 0.23050 ← anak 1

1 0 0 **1 1 0 0** 0 -- 0.59382 ← anak 2

Fitness

0.3968

0.2921

0.4022

0.2982

# Mutasi Gen



Mutasi gen adalah proses penggantian gen dengan nilai inversinya, gen 0 menjadi 1 dan gen 1 menjadi 0. Proses ini dilakukan secara acak pada posisi gen tertentu pada individu-individu yang terpilih untuk dimutasikan.

Banyaknya individu yang mengalami mutasi ditentukan oleh besarnya probabilitas mutasi.

0 0 1 1 1 **0** 0 1 -- 0.22266 ← induk

0 0 1 1 1 **1** 0 1 -- 0.22266 ← induk

Fitness
0.3968
0.4070

# Contoh Hasil Algoritma Genetika



Generasi ke 1 :

10100111 -- 0.65234 -- 0.25127  
01000110 -- 0.27344 -- 0.42328  
**01001110 -- 0.04297 -- 0.43060**  
01110110 -- 0.46094 -- 0.39076  
10111001 -- 0.72266 -- 0.19488  
10001111 -- 0.55859 -- 0.32540  
10001000 -- 0.53125 -- 0.34550  
10010011 -- 0.57422 -- 0.31348  
00111011 -- 0.23047 -- 0.40214  
10000011 -- 0.51172 -- 0.35913

Generasi ke 2 :

10000000 -- 0.50000 -- 0.36696  
10001010 -- 0.53906 -- 0.33987  
**01001110 -- 0.04297 -- 0.43060**  
10010111 -- 0.58984 -- 0.30132  
10000011 -- 0.51172 -- 0.35913  
10000011 -- 0.51172 -- 0.35913  
**01001110 -- 0.30469 -- 0.43060**  
10001000 -- 0.53125 -- 0.34550  
10111101 -- 0.73828 -- 0.18266  
01000010 -- 0.25781 -- 0.41715

# Contoh Hasil Algoritma Genetika



Generasi ke 3 :

**01001110 -- 0.30469 -- 0.43060**  
**01001110 -- 0.30469 -- 0.43060**  
10000011 -- 0.51172 -- 0.35913  
10001000 -- 0.53125 -- 0.34550  
11001110 -- 0.80469 -- 0.13301  
**01001110 -- 0.04297 -- 0.43060**  
10001010 -- 0.53906 -- 0.33987  
10000011 -- 0.51172 -- 0.35913  
**01001110 -- 0.30469 -- 0.43060**  
10000011 -- 0.51172 -- 0.35913

Generasi ke 4 :

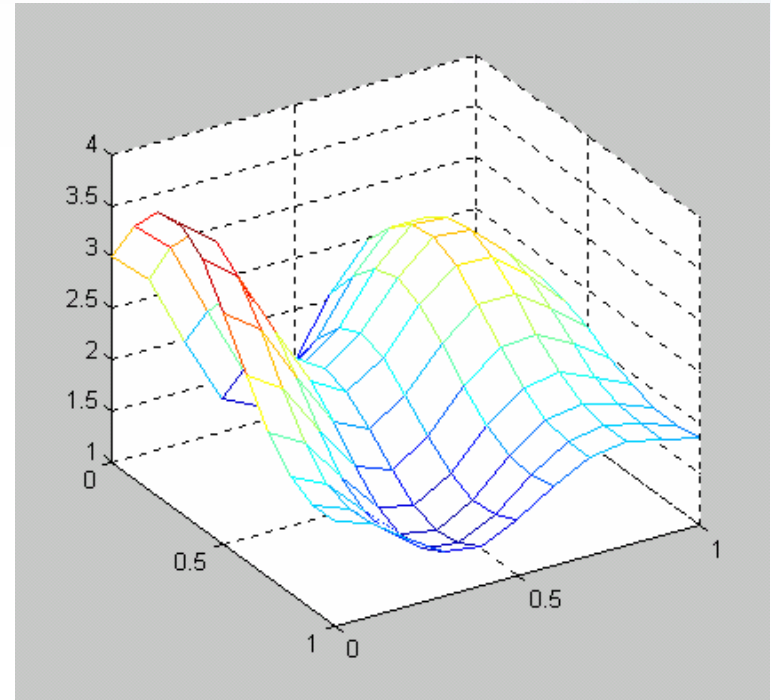
00001110 -- 0.05469 -- 0.14641  
11001000 -- 0.78125 -- 0.15005  
**01001110 -- 0.30469 -- 0.43060**  
10000011 -- 0.51172 -- 0.35913  
**01001110 -- 0.30469 -- 0.43060**  
**01001110 -- 0.30469 -- 0.43060**  
01000011 -- 0.26172 -- 0.41885  
10001110 -- 0.55469 -- 0.32833  
00001110 -- 0.05469 -- 0.14641  
**01001110 -- 0.78906 -- 0.43060**

# Algoritma Genetika Untuk Menentukan Nilai Maksimal Fungsi 2 variabel bebas



$$f(x, y) = 2 + e^{-(x^2 + y^2)} \{ \sin(4x) + \cos(8y) \}$$

- Penyelesaian berupa pasangan nilai  $(x,y)$ , sehingga individu didefinisikan sebagai pasangan  $(x,y)$ .
- Dalam hal ini digunakan gen float untuk penyederhanaan sistem, karena gen biner akan menyebabkan besarnya ukuran kromosom.
- Fungsi fitness adalah fungsi  $f(x,y)$ .



# Pembangkitan Populasi Awal



Populasi awal dapat dibangkitkan dengan membangkitkan sejumlah pasangan  $(x,y)$  secara acak.

x	y	---	fitness
0.66682	0.98088	---	2.02703
0.68314	0.29875	---	1.86538
0.87539	0.15460	---	2.00401
0.50769	0.93574	---	2.15746
0.46789	0.67386	---	1.45168
0.24484	0.42791	---	2.21924
0.56603	0.83281	---	1.90247
0.76072	0.17132	---	1.99177
0.34517	0.44064	---	1.86459
0.44755	0.75244	---	1.77778
0.51579	0.61550	---	1.23893
<b>0.15734</b>	<b>0.25417</b>	<b>---</b>	<b>3.55771</b>



# Operator Dalam Algoritma Genetika



- Seleksi menggunakan roulette wheel.
- Cross-Over menggunakan arithmetic cross-over dengan definisi:

$$anak[1] = r.induk[1] + (1 - r).induk[2]$$

$$acak[2] = r.induk[2] + (1 - r).induk[1]$$

dimana  $r$  adalah bilangan 0 s/d 1

- Mutasi menggunakan random mutation dimana gen yang dimutasi diacak kembali.

# Hasil Algoritma Genetika



## Generasi 1:

x	y	fitness
0.49263	0.67386	1.41828
0.73599	0.17132	1.99971
0.46789	0.21433	2.53206
0.26464	0.17132	3.33107
0.56603	0.83281	1.90247
0.56603	0.83281	1.90247
0.70012	0.17132	2.02239
0.21795	0.25417	3.37522
0.15734	0.25417	3.55771
0.42702	0.25417	2.59217
<b>0.17084</b>	<b>0.25417</b>	<b>3.52082</b>
0.74723	0.17132	1.99537

## Generasi 2:

x	y	fitness
0.32399	0.21433	3.08441
0.40854	0.17132	2.75335
0.21732	0.25417	3.37731
0.15797	0.25417	3.55604
0.56603	0.30491	2.00455
0.17084	0.78207	2.39452
<b>0.17084</b>	<b>0.19691</b>	<b>3.65879</b>
0.73599	0.22859	1.99249
0.35642	0.25417	2.85825
0.91416	0.83281	1.89165
0.66069	0.17132	2.06394
0.15734	0.25417	3.55771

# Hasil Algoritma Genetika



## Generasi 3:

x	y		fitness
0.40784	0.22363	---	2.73759
0.17084	0.72976	---	2.19665
0.85135	0.29176	---	1.89196
0.56603	0.26732	---	2.13788
0.40854	0.17132	---	2.75335
0.17084	0.78207	---	2.39452
0.15734	0.25417	---	3.55771
0.15797	0.25417	---	3.55604
<b>0.17084</b>	<b>0.19691</b>	<b>---</b>	<b>3.65879</b>
0.76096	0.83281	---	1.82495
0.40854	0.17132	---	2.75335
0.40854	0.17132	---	2.75335

## Generasi 4:

x	y		fitness
0.27182	0.14624	---	3.25968
0.17084	0.19691	---	3.65879
0.15765	0.32497	---	3.16152
0.16415	0.29516	---	3.33433
0.37024	0.25417	---	2.80481
0.27987	0.17132	---	3.27160
0.26467	0.17335	---	3.33281
<b>0.17084</b>	<b>0.19488</b>	<b>---</b>	<b>3.66005</b>
0.17415	0.17132	---	3.64583
0.17714	0.36596	---	2.82353
0.17182	0.36596	---	2.83666
0.17947	0.17132	---	3.62975

# Hasil Algoritma Genetika



## Generasi 5:

x	y		fitness
0.17164	0.19047	---	3.65955
0.17084	0.17584	---	3.65923
0.16415	0.21711	---	3.65133
0.64027	0.24422	---	2.05715
0.96166	0.19499	---	2.09101
0.17155	0.42238	---	2.43739
0.17084	0.19488	---	3.66005
0.17415	0.49995	---	2.00790
0.17084	0.19488	---	3.66005
0.37024	0.25933	---	2.78706
<b>0.16415</b>	<b>0.17137</b>	---	<b>3.67512</b>
0.17164	0.22974	---	3.60074

## Generasi 6:

x	y		fitness
0.17129	0.69742	---	2.07593
0.17164	0.45035	---	2.26035
0.21598	0.22974	---	3.46123
0.16415	0.17137	---	3.67512
0.30561	0.21997	---	3.14860
0.28211	0.20465	---	3.26279
0.28211	0.22974	---	3.21996
0.28211	0.22974	---	3.21996
<b>0.16415</b>	<b>0.19227</b>	---	<b>3.68061</b>
0.17129	0.17188	---	3.65484
0.32762	0.22974	---	3.04113
0.28211	0.22974	---	3.21996

# Algoritma Genetika Untuk Mencari Kata Secara Acak



- Sebuah kata ditentukan sebagai target, misalnya: 'BASUKI'. Bila setiap huruf diberi nilai dengan nilai urut alfabet, maka targetnya bisa dinyatakan sebagai besaran numerik :

**Target=[2 1 19 21 11 9]**

- Komputer akan membangkitkan kata dengan jumlah huruf yang sama dengan target secara acak, terus-menerus hingga diperoleh kata yang sama dengan kata target.

# Definisi Individu Dan Fitness



- Individu adalah satu kata yang muncul dari proses acak tersebut, misalnya : AGHSQE atau [1 7 8 19 17 5]
- Satu individu mempunyai n gen integer yang setiap gennya menyatakan no urut alfabet.
- Nilai fitness adalah inversi dari perbedaan antara nilai kata yang muncul (individu) dan target yang ditentukan. Misalnya kata yang muncul : AGHSQE dan targetnya BASUKI maka, nilai perbedaannya:

$$E = |1-2| + |7-1| + |8-18| + |19-21| + |17-11| + |5-9| \\ = 1+6+10+2+6+4 = 29$$

$$\text{Fitness} = (26)(6) - 29 = 156-29 = 127$$

- **Fitness didefinisikan:**

$$\text{fitness}(k) = 156 - \sum_n |g(k)_n - t_n|$$

Dimana  $g_n$  adalah gen ke n dari individu ke k dan gen ke n dari target

# Pembangkitan Populasi Awal



Populasi awal dibangkitkan dengan cara membangkitkan semua huruf dalam sejumlah kata (individu) yang dibangkitkan.

```
14 20 9 1 17 3 -- N T I A Q C >> Fitness = 83
 2 5 18 5 6 6 -- B E R E F F >> Fitness = 127
 8 5 15 15 24 6 -- H E O O X F >> Fitness = 120
 5 22 14 11 19 23 -- E V N K S W >> Fitness = 95
19 19 8 6 19 7 -- S S H F S G >> Fitness = 85
20 16 3 21 8 10 -- T P C U H J >> Fitness = 103
19 13 12 23 15 10 -- S M L W O J >> Fitness = 113
15 23 4 16 6 17 -- O W D P F Q >> Fitness = 88
 5 1 6 19 21 18 -- E A F S U R >> Fitness = 119
10 12 18 6 17 8 -- J L R F Q H >> Fitness = 114
10 1 2 8 6 19 -- J A B H F S >> Fitness = 103
21 18 21 24 26 19 -- U R U X Z S >> Fitness = 90
```

# Seleksi, Cross-Over & Mutasi



- **Seleksi dilakukan dengan menggunakan roulette-wheel.**
- **Cross-over, dilakukan dengan menukar gen-gen terpilih antar dua induk, seperti pada gen biner.**

8	5	15	15	24	6	--	H	E	O	O	X	F
5	22	14	11	19	23	--	E	V	N	K	S	W
8	5	14	11	19	6	--	H	E	N	K	S	F
5	22	15	15	24	23	--	E	V	O	O	X	W

- **Mutasi dilakukan dengan mengacak kembali nilai 1-26 dari gen yang dimutasikan.**

8	5	14	11	19	6	--	H	E	N	K	S	F
8	5	19	11	19	6	--	H	E	S	K	S	F



# Hasil Algoritma Genetika



```
5 3 19 19 14 18 --- E C S S N R >> Fitness = 137
5 3 19 19 14 10 --- E C S S N J >> Fitness = 145
5 3 19 19 14 10 --- E C S S N J >> Fitness = 145
5 3 19 19 10 10 --- E C S S J J >> Fitness = 147
5 3 19 24 11 10 --- E C S X K J >> Fitness = 147
5 2 19 19 11 10 --- E B S S K J >> Fitness = 149
5 2 19 22 10 10 --- E B S V J J >> Fitness = 149
5 2 19 22 11 10 --- E B S V K J >> Fitness = 150
5 2 19 22 11 10 --- E B S V K J >> Fitness = 150
5 2 19 21 11 10 --- E B S U K J >> Fitness = 151
5 2 19 21 11 10 --- E B S U K J >> Fitness = 151
5 2 19 21 11 10 --- E B S U K J >> Fitness = 151
1 2 19 21 11 10 --- A B S U K J >> Fitness = 153
2 2 19 21 11 10 --- B B S U K J >> Fitness = 154
2 2 19 21 11 10 --- B B S U K J >> Fitness = 154
2 2 19 21 11 9 --- B B S U K I >> Fitness = 155
2 2 19 21 11 9 --- B B S U K I >> Fitness = 155
2 2 19 21 11 9 --- B B S U K I >> Fitness = 155
2 2 19 21 11 9 --- B B S U K I >> Fitness = 155
2 1 19 21 11 9 --- B A S U K I >> Fitness = 156
```

# Notes

