

Model Simulasi

Inti dari setiap model simulasi terdapat kemampuan untuk menciptakan angka-angka yang meniru angka-angka yang kita harapkan dalam kehidupan nyata.

Dalam pemodelan simulasi kita akan mengasumsikan bahwa proses tertentu akan menyebar menurut peubah acak tertentu.

Ilustrasi



- Asumsi: seorang karyawan di toko donat memerlukan waktu acak untuk melayani pelanggan yang didistribusikan menurut variabel acak Normal dengan rataan μ dan ragam σ^2
- Untuk kemudian melakukan simulasi, komputer perlu menghasilkan waktu penyajian acak.
- Hal ini sesuai dengan simulasi bilangan yang menyebar menurut sebaran tertentu.

Sebaran Peubah Acak

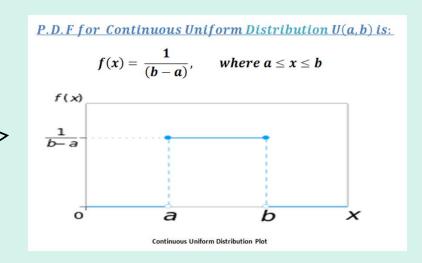
- Bernoulli
- Binomial
- Seragam Diskret
- Poisson

- Seragam
- Normal
- Eksponensial
- dan lain-lain...

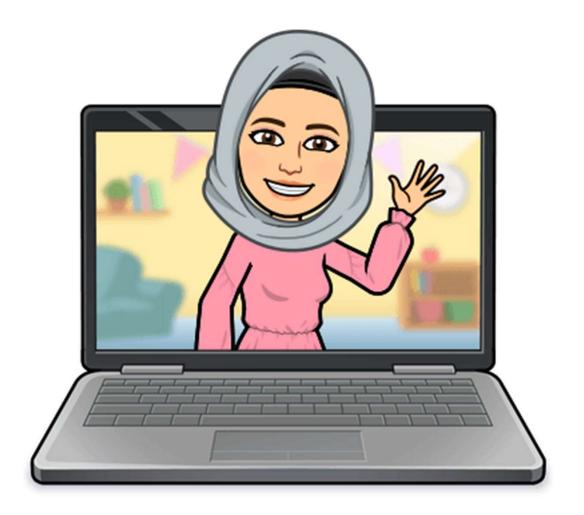


Kenapa Sebaran Seragam?

- Sebaran kontinu yang paling sederhana itumenggambarkan distribusi beberapa interval bilangan
- Dari seragam, bisa ditransformasikan menjadi sebaran lain yang rumit



Proses apa pun di alam yang dianggap acak dapat digunakan untuk mencoba mensimulasikan bilangan acak seragam.









Kendall and Babbington-Smith (1939a)

Menggunakan rotating disk dengan 10 uniform segments, yang dihentikan secara acak Tippett (1925)

menggunakan digit yang dibaca dari tabel logaritma.

753	34	Sinus	1 Inceris	land 1	D ffere	ne I	logarithm	:11	Simus 1	Deser
	30	5664062	1 5684	-	3750		1934314	-	8241262	30
	31	5666459	5680		37438		1936314		8239614	29
	32	5668856	5675		37370		193831		8237965	28
	33	5671252	1 56717	750	37314	33	1940317	11	8230316	27
	34	5673648	56679		37251		1942 321		8234666	26
	35	5676043	5663	MANAGEMENT BY	37189		194412	_	X233015	25
	36	5678438	5659		37127		194633		8231303 8229711	24
	37 38	5683832	5654		3700		195034		8228058	23
	_	5685619	1 5646.	-	36940	Annual L	195235	100	8226405	21
	39	5688011	5642		3687		1954379		8224751	20
	41	5690464	5638		36810	553	195638	3	8223096	19
	42	5692796	1 5633	834	3675		195839		8221440	18
	43	5695187	5629		36691	200	196041		8219784	17
200	44	5697578	5625	-	36639	OCCUPANT.	196242		8218117	16
The y	45	5699968	5621		3650		196444		8216469	15
	46	5702358	5617		3644	ADDRESS OF THE REAL PROPERTY.	196848		8213151	13
	47		5 608	CARROLL SE	36 38	-	197050	AND REAL	8211491	112
	48	5707130	5604		3631		197252		8209831	11
	50	5711912	5600	311	3625	761	197455	0 1	8208170	10
	51	5714289 1	1 5596	132	36199	57	197657	511	8206508	10
	52	5716686	5591		3613		197860		8204846	8
	53	5719072	1 5587	STATE OF THE PERSON NAMED IN	3607	STANDARD .	198061		8203183	7
	54	5721450	5579		3594		198265		0201519	16
	55	5713844	5575	AND DESCRIPTION OF THE PERSON	3588		198671		8199854	5
	57	5728613	5571		3582	COOK IN	198875	SECTION AND ADDRESS.	8196522	1-4
-	57.	5730997	5566		3576		199078		8194855	3
	52	5733381	5562	725	3560	976	199281	9	8193188	1
	66	5735704	1 5558	039	35637	784	199485	5	8191520	10
			194			-				nin.
A B		1	1	1		1		1		Igra
			F.E.					5	5	55.
		-								



ERNIE

Merupakan komputer yang digunakan untuk memilih obligasi premium yang unggul di lotere warga negara Inggris, menggunakan 'suara' elektronik dari tabung neon.

Alat bantu Simulasi

- Dadu dan mesin tidak praktis kecuali untuk simulasi terkecil, yang mana sekarang dalam hal apapun mungkin dilakukan dengan bantuan tabel yang tersedial
- Simulasi skala besar biasanya dilakukan dengan menggunakan komputer, dan komputer di awal perkembangannya dilengkapi dengan generator nomor acak bawaan dari jenis fisik, menggunakan fitur elektronik acak, seperti di ERNIE
- kalkulator memiliki tombol RND untuk mensimulasikan U (0, 1) peubah acak

Masalah...

- perangkat tersebut menjadi tidak dapat diandalkan, karena perubahan pada perangkat seiring berjalannya waktu; jadi dadu, misalnya, bisa menjadi tidak rata, sehingga menimbulkan bias.
- Pemeriksaan terhadap angka-angka yang dihasilkan harus sering dilakukan

Pendekatan Modern

Pendekatan modern terhadap simulasi skala besar dilakukan untuk menghindari perlunya pemeriksaan yang sering dengan memproduksi barisan bilangan yang dapat ditunjukkan secara matematis mempunyai sifat tertentu sesuai fitur yang diinginkan.

Pendekatan ini juga mempunyai kelemahan

Jadi, bagaimana kita menghasilkan angka acak yang menyebar seragam?

Mulai dari sebaran seragam yang paling sederhana X ~ Uniform (0,1) So we have intervals of x_i , $0 \le x_i \le 1$ Congruential Generator :

$$X_{n+1} = aX_n + b \pmod{m}, n \ge 0$$

$$U_i = \frac{X_i}{m} \sim U(0,1)$$

Congruental Generator

Bilangan yang dihasilkan tidak benarbenar acak, Sehingga disebutr Pseudorandom Number

Maximum cycle

- · b & m don't have same factors
- (a-1) (mod prime factor of m) = 0
- (a-1) (mod 4) = 0, if m (mod 4) = 0

So we got:

$$m=2^k, k\geq 2 \quad a=4c+1$$

b > 0, odd numbers

Independence of Observations

$$cov(X_i, X_j) \approx 0$$

$$\rho = \left[\frac{1}{a} - \frac{6b}{am} \left(1 - \frac{b}{m} \right) \right] \pm \frac{a}{m}$$

Congruential Generator (2)

Note:

Modulus adalah sisa pembagian dari suatu bilangan terhadap bilangan lainnya.

Contoh: $100 \mod 9 = 1$. Karena $100/9 = 11 \deg$ an sisa sebesar 1.

Ilustrasi

$$X_{n+1} = aX_n + b \pmod{m}, n \ge 0$$

$$U_i = \frac{X_i}{m} \sim U(0,1)$$

$$a = 1598$$
 $X_0 = 78$
 $b = 17$
 $m = 1000$

i	$aX_{i-1} + b$	X_i	U_i
0		78	
1	124661	661	0.661
2	1056295	295	0.295
3	471427	427	0.427
4	682363	363	0.363
5	580091	91	0.091
6	145435	435	0.435
7	695147	147	0.147
8	234923	923	0.923
9	1474971	971	0.971
10	1551675	675	0.675
11	1078667	667	0.667
12	1065883	883	0.883
13	1411051	51	0.051

Aplikasi di R

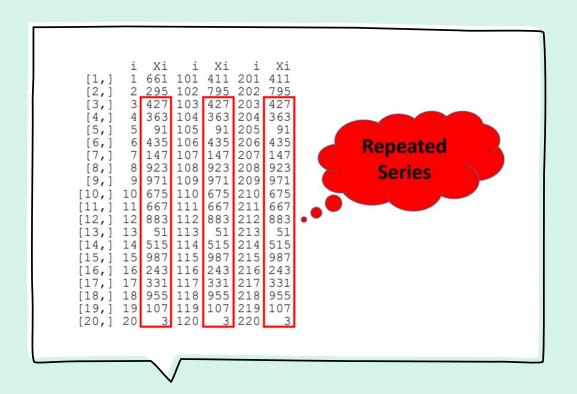
```
x0<-78
n<-250
xi<-matrix(NA,n,3)
colnames(xi)<-c("aX(i-1)+b","Xi","Ui")
for (i in 1:n)
{
    xi[i,1]<-(1598*x0+17)
    xi[i,2]<-xi[i,1]%%1000
    xi[i,3]<-xi[i,2]/1000
    x0<-xi[i,2]
}
hist(xi[,3])</pre>
```

Other Generator Function

$$U_{n+1} = (\pi + U_n)^5 \pmod{1}, n \ge 0$$

```
n<-1000
x1<-0.9
for (i in 2:n) x1[i]<-(pi+x1[i-1])^5%%1
hist(x1)

> cbind("i"=1:20, "Xi"=xi[1:20,2], "i"=101:120,
    "Xi"=xi[101:120,2], "i"=201:220,
    "Xi"=xi[201:220,2])
```



Hasil pembangkitan data

- Pada hasil disamping terlihat series dari angka-angka yang berulang
- Hal ini menunjukkan kalua bilangan yang dibangkitkan memang tidak sepenuhnya random
- Hal ini misa diminimalisir dengan menggunakan aturan maximum cycle

$$X \sim Uniform (0,1) \xrightarrow{?} Y \sim Uniform (a,b)$$

If we have $X\sim U$ 0,1, how to generate $Y\sim U(a, b)$?

 $X \sim Uniform (0,1)$

$$f(x) = \begin{cases} 1, 0 \le x \le 0 \\ 0, x \ lainnya \end{cases}$$

 $Y \sim Uniform (a,b)$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, a \le x \le b \\ 0, x \ lainnya \end{cases}$$



$$Y = (b-a)X + a$$

transformasi

Aplikasi di R

 $Y \sim Uniform (3,20)$

Y < -(20-3) *x1+3hist(Y)

Ilustrasi (soal 3.5)

100 kelereng bernomor membentuk populasi dalam percobaan pengambilan sampel. Siswa menduga berat rata-rata populasi(µ= 37,63 g) dengan memilih 10 kelereng secara acak menggunakan tabel bilangan acak (random), dan juga dengan memilih sampel 10 kelereng, menggunakan penilaian subjektif mereka saja (judgement). Hasil yang diperoleh dari 32 kelas diberikan di samping ini:

Judgement sample means	Random sample means
62.63	31.45
35.85	32.12
55.36	51.93
66.43	24.74
34.96	43.32
37.23	29.41
34.45	42.67
60.53	47.94
49.61	28.76
56.07	56.43
59.02	31.21
50.65	32.73
33.34	55.37
58.62	36.65
47.02	22.44
48.34	40.04
28.56	44.65
26.65	41.43
46.34	39.39
27.86	26.39
39.62	23.88
25.45	35.15
48.82	35.88
66.56	28.03
37.25	31.71
45.98	43.98
32.46	61.49
54.03	31.52
51.89	33.99
62.81	33.78
59.74	49.69
14.05	22.97

(lanjutan ilustrasi soal 3.5)

Hitung:

	Judgement	Random
\bar{x}		
S		

Diskusikan, dengan mengacu pada data ini, pentingnya pengambilan sampel secara acak.