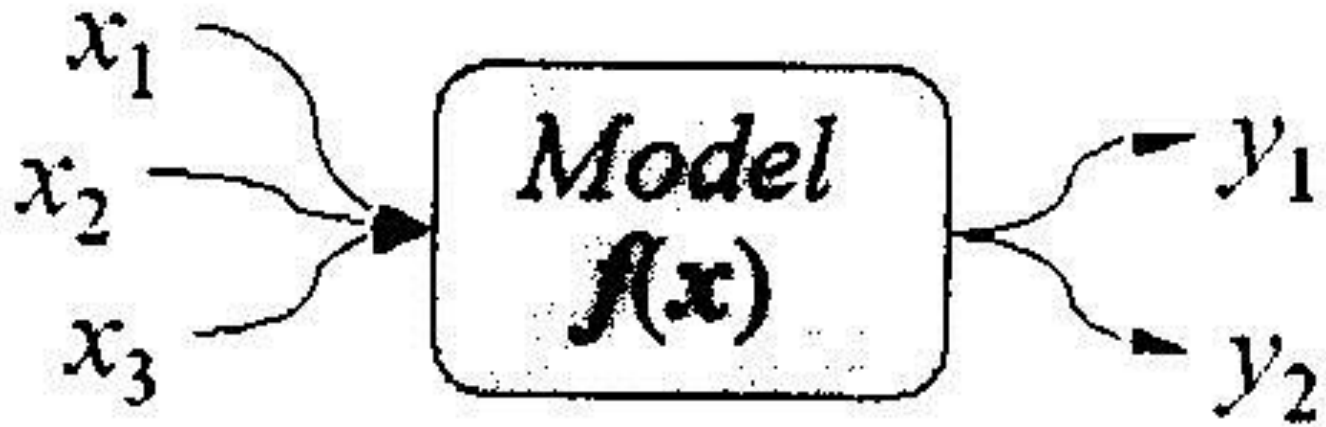


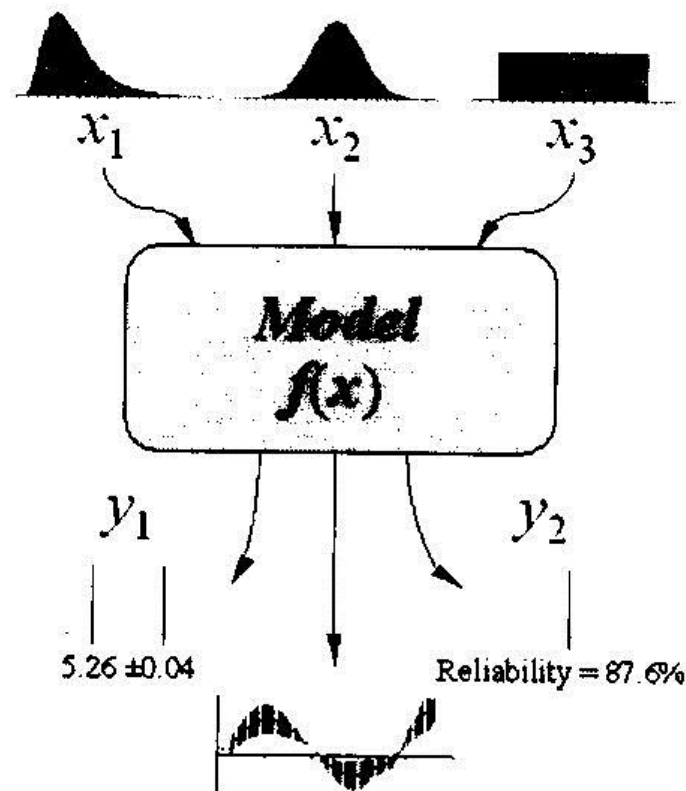
# Véletlen számok generálása

## Monte Carlo módszer

# Deterministik modell



# Stochastikus modell



# Monte Carlo módszer (MCM)

1. Az MCM a determinisztikus modellek iteratív értékelésére szolgáló módszer, amely bemeneti paraméterként véletlen számokat használ.
2. A sztochasztikus numerikus szimulációs módszer egy módszer, melynek célja a rendszer utánzása.

# MCM lépések

$$Y = F(X)$$

1. Modell létrehozása

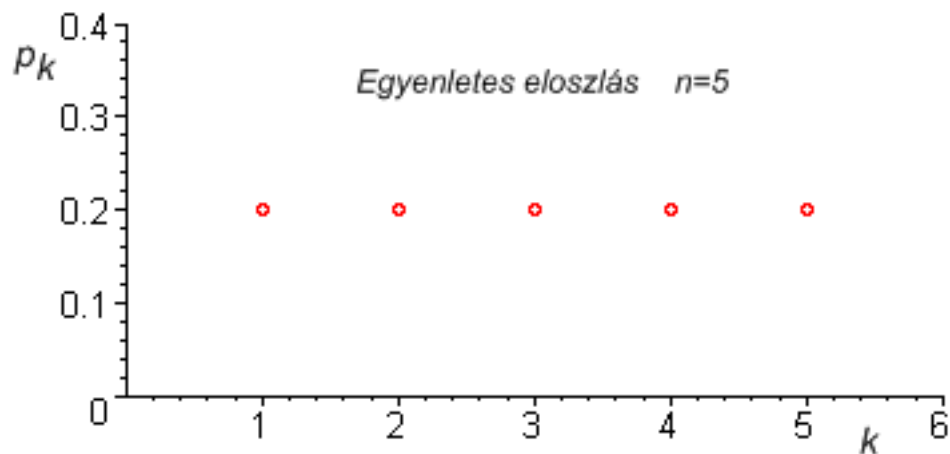
$$Y = (y_1, \dots, y_m)$$

$$X = (x_1, \dots, x_n)$$

2. Az  $X_i$  véletlen szám generálása
3. A modell kimenetének a meghatározása – kimenet  $Y_i$
4. Az 2,3 pre  $i=1, \dots, N$  lépések ismétlése
5. Az eredmények kiértékelése

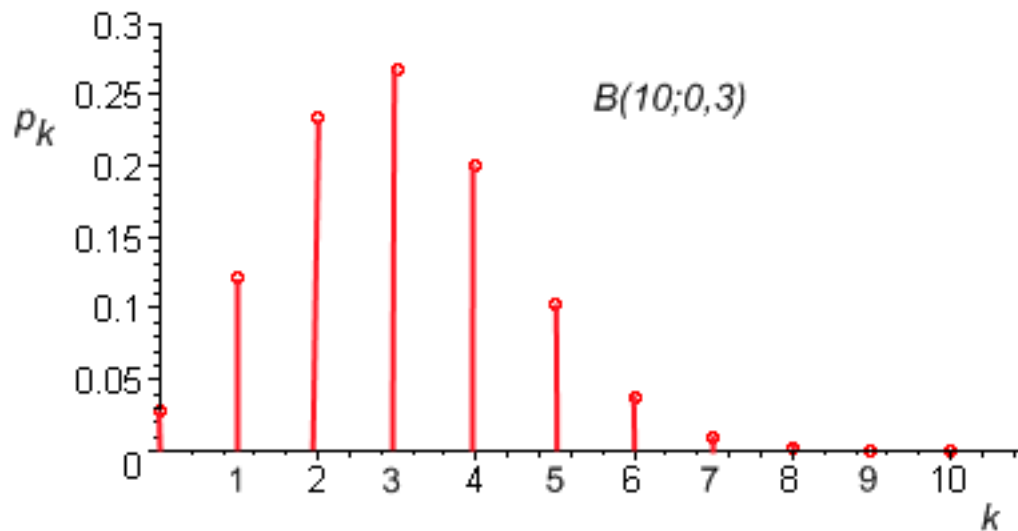
# Diszkrét egyenletes eloszlás

$$p_k = P(X = x_k) = \frac{1}{n}, 1 \leq k \leq n$$



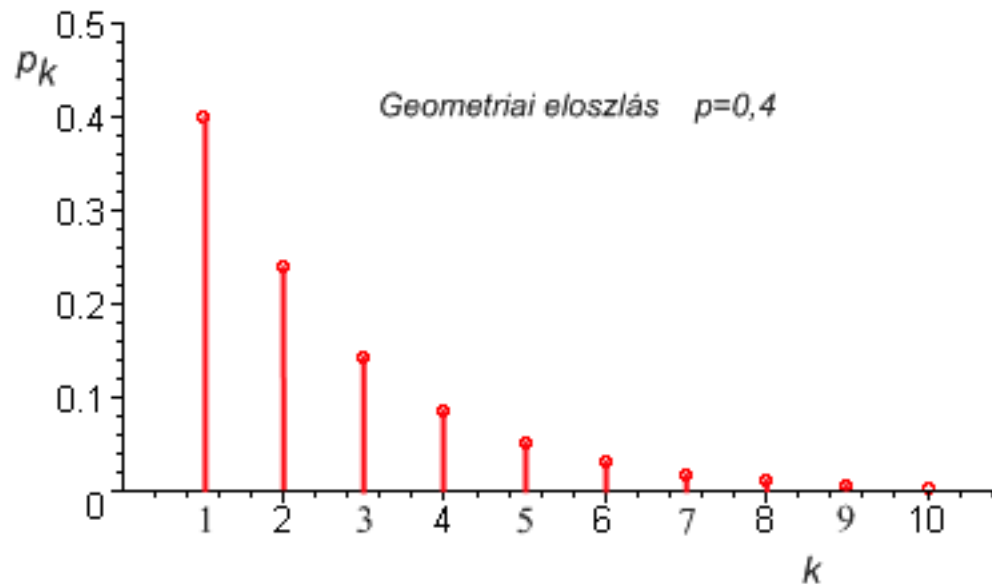
# BINOMIÁLIS ELOSZLÁS

$$p_k = P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}, k = 0, \dots, n$$



# GEOMETRIAI ELOSZLÁS

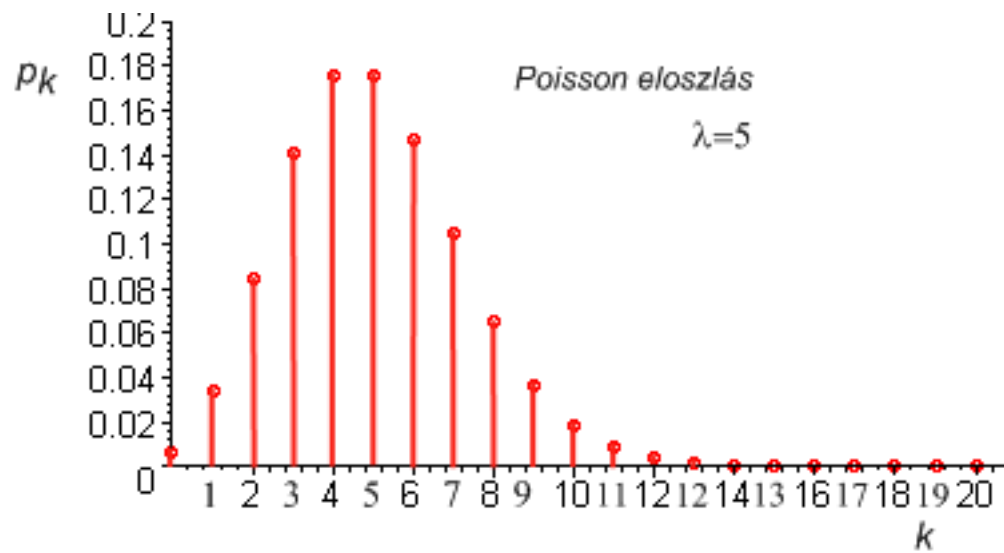
$$p_k = P(X = k) = p(1 - p)^{k-1}, k = 1, \dots, n$$





# POISSON-ELOSZLÁS

$$p_k = P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, \dots, n, \lambda > 0$$

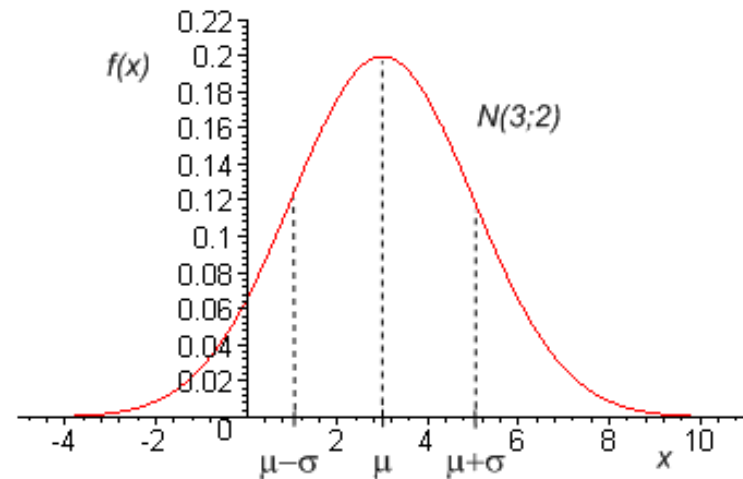


# NORMÁLIS ELOSZLÁS

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\}}$$

$\mu$  – közéérték

$\sigma$  – szórás



# Véletlen számok generálása

Middle-square method (J. von Neuman, S. Ulm,  
M. Metropolis Los Alamos)

0	2041	4165681	1	1656	2742336
2	7423	55100929	3	1009	1018081
4	180	32400	5	324	104976
6	1049	1100401	7	1004	1008016
8	80	6400	9	64	4096
10	40	1600	11	16	256
12	2	4	13	0	0

# Egyenletes olosztású véletlen számok generálása

Lineáris kongruenciális generátor

$$x_n = (a x_{n-1} + b) \bmod m$$

$m$  - modulo

$a, b, m, x_0$  bemeneti paraméterek

ha  $b=0$  multiplikatív generátorról beszélünk

# Egyenletes olosztású véletlen számok generálása

Érvényes:

$$x_n = (a^n x_0 + b(a^n - 1)/(a - 1)) \bmod m$$

Ezután a 0 és 1 közötti véletlen számokat a következő egyenlet alapján készítjük el:

$$r_n = x_n / m$$

# Vélétlen számok generálása

- Kérdés:  $x_n \in \{0, \dots, m-1\}$  periódikus sorozat?
- $(x_0=0, a=5, b=1, m=8, x_n = 0, 1, 6, 7, 4, 5, 2, 3, 0)$
- Lineáris kongruenciális generátor

$x_n = (a x_{n-1} + b) \bmod m$   $m$  periódikus akkor és csak akkor ha

- A szám amely osztja  $m$  és  $b$  egyenlő 1.
- Ha  $q$  **prímszám**, amely osztja az  $m$ , akkor  $q$  osztja az  $a-1$  is.
- Ha  $4$  osztja az  $m$ , akkor osztja az  $a-1$ .

Példa:  $m=2^{32}$ ,  $b=1$ ,  $a=4s+1$ ,  $s>0$  prímszám

# Exponenciális eloszlású véletlen számok generálása

Adott az  $\lambda > 0$  és az

$$\text{eloszlásfüggvény } F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & \text{ha } x > 0 \\ 0, & \text{különben} \end{cases}$$

$$x = F^{-1}(u) = -\frac{1}{\lambda} \ln(1 - u)$$

$F(x)$  eloszlásfüggvényű valószínűségi változó,  
tehát  $x$  exponenciális eloszlású véletlen szám

# Algoritmus MATLAB

- `clear all; close all`
- `lambda=0.5;N=10;`
- `u=rand(1,N); x=-1/lambda*log(1-u);`
- `figure(1)`
- `plot(u,x,'r*')`
- `xlabel u; ylabel x`
- `title 'exponenciális eloszlású véletlen számok'`



# Fibonacci generátor

- Fibonacci számok  $x_n = x_{n-1} + x_{n-2}$
- Lagged Fibonacci generator

$$x_n = x_{n-j} \bullet x_{n-k} \pmod{m}, 0 < j < k, m = 2^M$$

- – bináris operáció (+, -, \*, XOR)

+ *Additive Lagged Fibonacci Generator* ALFG,

\* *Multiplicative Lagged Fibonacci Generator* MLFG,

XOR *generalised feedback shift register* GFSR

Mersenne twister  $m = 2^{19937} - 1$

# Matlab generátorok

- rand – egyenletes elosztás
- randn – normális elosztás
- Randi – egész szákok

rng - Ellenőrzés

- rng(seed)
- rng('shuffle')
- rng(seed, generator)
- rng('shuffle', generator)
- rng('default')

# Matlab generátorok

- 'twister': Mersenne Twister
- 'simdTwister': SIMD-oriented Fast Mersenne Twister
- 'combRecursive': Combined Multiple Recursive
- 'multFibonacci': Multiplicative Lagged Fibonacci
- 'v5uniform': Legacy MATLAB® 5.0 uniform generator
- 'v5normal': Legacy MATLAB 5.0 normal generator
- 'v4': Legacy MATLAB 4.0 generator

# 0-962 számok generálása

- %generating random numbers between 0-962
- %1 3 7 9 mult 963
- clear all
- close all
- x0=0.12347;N=4000;des=10000;
- x\_ran(1)=fix(x0);
- for i=1:N
- x=(x0-fix(x0))\*des\*963;
- x0=x/des;
- x\_ran(i+1)=fix(x0);
- end
- plot(x\_ran,'\*r')
- hold on
- plot([0 N],[962 962],'g')
- plot([0 N],[990 990],'y')
- hold off

# Példák MCM szimulációkra

- A határozott integrál kiszámítása

$$\int_a^b f(x)dx$$

- A  $\pi$  szám meghatározása

- A határozott integrál kiszámítása

$$\iint_0 f(x, y)dx dy$$

- Véletlen séta
- Brown mozgás (1,2,3 dimenziós térben)
- Kikötő üzemeltetése

# A határozott integrál kiszámítása

$$\int_a^b f(x)dx$$

Bemenet  $N, a, b, M, f(x)$

$$m = 0$$

$i=1, \dots, N$  esetén

Generálás  $x_i, y_i, x_i \in \langle a, b \rangle, y_i \in \langle 0, M \rangle$

Kiszámítás  $f(x_i)$

Ha  $y_i \leq f(x_i)$ ,  $m=m+1$

$$Felület = \frac{M(b-a)m}{N}$$

# A határozott integrál kiszámítása

$$\iint_0 f(x, y) dx dy$$

Bemenet  $N, a, b, c, d, M, f(x, y)$

$m = 0$

$i=1, \dots, N$  esetén

Generálás  $x_i, y_i, z_i,$

$x_i \in \langle a, b \rangle, y_i \in \langle c, d \rangle, z_i \in \langle 0, M \rangle$

Kiszámítás  $f(x_i, y_i)$

*Ak*  $z_i \leq f(x_i, y_i), m=m+1$

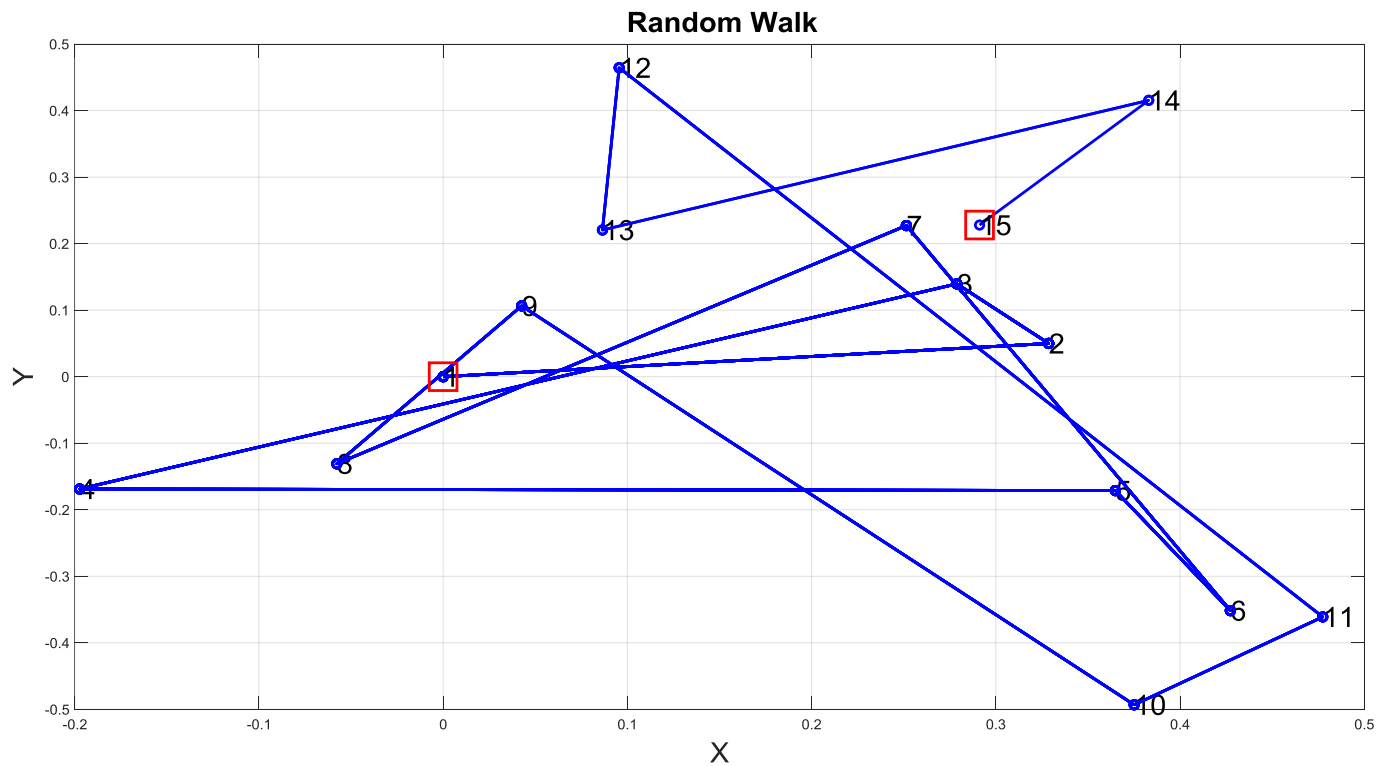
$$\text{Térfogat} = \frac{M(b-a)(d-c)m}{N}$$

# Výpočet čísla $\pi$

- % pimc.m
- % Matlab Program to Find Pi using Random Numbers
- % Tom Huber, June 15, 1996
- Nrand = input('How Many Random Numbers ');
- NInside = 0;
- for nloops=1:Nrand
- Xrand = rand; % Generate Random XY Point
- Yrand = rand;
- Rrand = Xrand^2 + Yrand^2; % Find its distance from origin
- if (Rrand <= 1)
- NInside = NInside + 1;
- end
- end
- disp(['Total Generated: ' num2str(Nrand) ' Inside Pts: ' ...
- num2str(NInside)]);
- piapprox = 4\*NInside/Nrand;
- disp([' Approximation to pi = ' num2str(piapprox)]);



# Véletlen séta



# Véletlen séta

- `deltax = rand(1,numberOfSteps) - 0.5;`
- `deltay = rand(1,numberOfSteps) - 0.5;`
- `xy = zeros(numberOfSteps,2);`
- `for step = 2 : numberOfSteps`
- `% Walk in the x direction.`
- `xy(step, 1) = xy(step, 1) + deltax(1,step);`
- `% Walk in the y direction.`
- `xy(step, 2) = xy(step, 2) + deltay(1,step);`
- `% Now plot the walk so far.`
- `xCoords = xy(1:step, 1);`
- `yCoords = xy(1:step, 2);`
- `plot(xCoords, yCoords, 'bo-', 'LineWidth', 2);`

# Brown mozgás – Brownian motion

- A Brown-mozgás a folyadékokban (folyadékokban vagy gázban) szuszpendált részecskék véletlenszerű mozgása, amely a gázban vagy folyadékokban lévő gyorsan mozgó atomokkal vagy molekulákkal való ütközés eredményeképpen jön létre. Ez a közlekedési jelenség Robert Brown botanikusról kapta a nevét. 1827-ben, miközben mikroszkóppal nézte a vízben lévő pollenszemek belsejében lévő üregekben rekedt részecskéket, észrevette, hogy a részecskék a vízben mozognak; de nem tudta meghatározni a mozgást okozó mechanizmusokat.

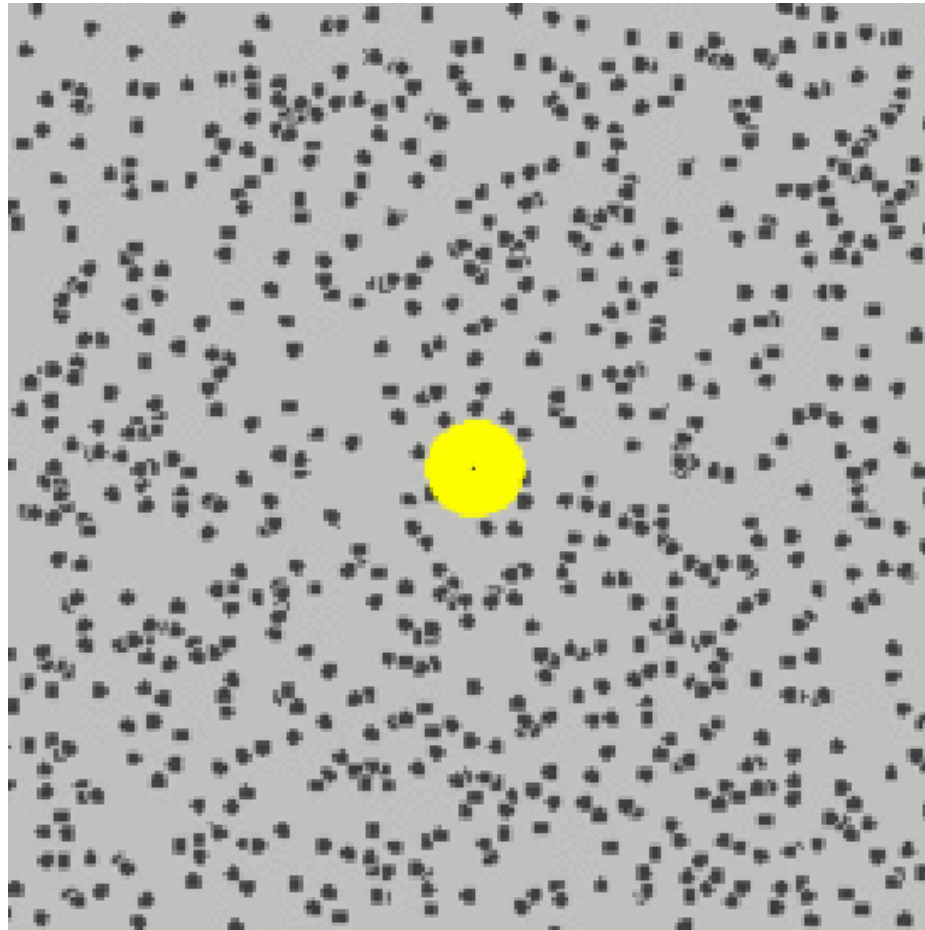
# Brown mozgás – Brownian motion

- Az atomokat és molekulákat régóta az anyag alkotóelemeiként képzeltek el, és Albert Einstein 1905-ben publikált egy tanulmányt, amelyben részletesen elmagyarázta, hogy a Brown által megfigyelt mozgás miként a virágpor egyes vízmolekulák általi mozgatásának eredménye.

# Brown mozgás – Brownian motion

- A Brown-mozgásnak ez a magyarázata meggyőző bizonyítékként szolgált az atomok és molekulák létezésére, amelyet Jean Perrin 1908-ban kísérletileg tovább igazolt. Perrin 1926-ban megkapta a fizikai Nobel-díjat "az anyag nem folytonos szerkezetével kapcsolatos munkájáért". Az atom (részecske) mozgásának iránya folyamatosan változik, és különböző időpontokban a részecskék többet ütköznek az egyik oldalon, mint a másikon, ami a mozgás véletlenszerűnek tűnő természetéhez vezet.

# Brown mozgás – Brownian motion



# Brown mozgás – Brownian motion

- Egy  $z$  változó Brown-mozgást követő változását egy kis  $\Delta t$  idő alatt a következő képlet adja meg:

$$\Delta z = \varepsilon \sqrt{\Delta t}$$

- ahol a  $\varepsilon$  standardizált normál eloszlású, átlaga 0 és variancia 1.
- És  $z$  értékének változása 0 időponttól  $t$ -ig a  $z$  változásainak összege  $n$   $\Delta t$  hosszúságú időintervallumban

$$\Delta t = \frac{t}{n}$$

$$z(t) - z(0) = \sum_{i=1}^{i=n} \varepsilon_i \sqrt{\Delta t}$$

$$\varepsilon_i = (i = 1, 2, 3, \dots, n)$$

```
t=1; n=500; dt=t/n;
z(1)=0;
for i=1:n
z(i+1)=z(i)+sqrt(dt)*randn;
end
```

```
plot([0:dt:t],z)
```

```
t=1; n=500; dt=t/n;
dz=sqrt(dt)*randn(1,n);
z=cumsum(dz);
plot([0:dt:t],[0,z])
```



## Generalized Brownian Motion (Generalized Wiener Process)

A variable  $x$  following a generalized Brown can be given as

$$dx = a dt + b dz$$

Where  $a$  and  $b$  are constants. And, the discrete time model is given by

$$\Delta x = a \Delta t + b \varepsilon \sqrt{\Delta t}$$

Similarly, the change in the value of  $x$  from time 0 to  $t$  is

$$x(t) - x(0) = a \Delta t + b \sum_{i=0}^{i=n} \varepsilon_i \sqrt{\Delta t}$$

```
t=1; n=1000; dt=t/n;  
dz=sqrt(dt)*randn(1,n);  
dx=0.4*dt+1.8*dz;  
x=cumsum(dx);  
plot([0:dt:t],[0,x])
```

# Kikötő modellje

- $between_i$  – az érkezések közötti idő (véletlen szám az  $<15,145>$  intervallumból)
- $unload_i$  – kirakodáshoz szükséges idő (véletlen szám az  $<45,95>$  intervallumból)
- $arrive_i$  – érkezési idő  $t=0$  kezdettel
- $start_i$  – kirakodás kezdete ( $t=0$ )
- $finish_i$  – kirakodás befejezése ( $t=0$ )
- $wait_i$  - várakozási idő
- $Idle_i$  – üres kikötő

# Kikötő modellje

**1. hajó   2. hajó   3. hajó   4. hajó   5. hajó**

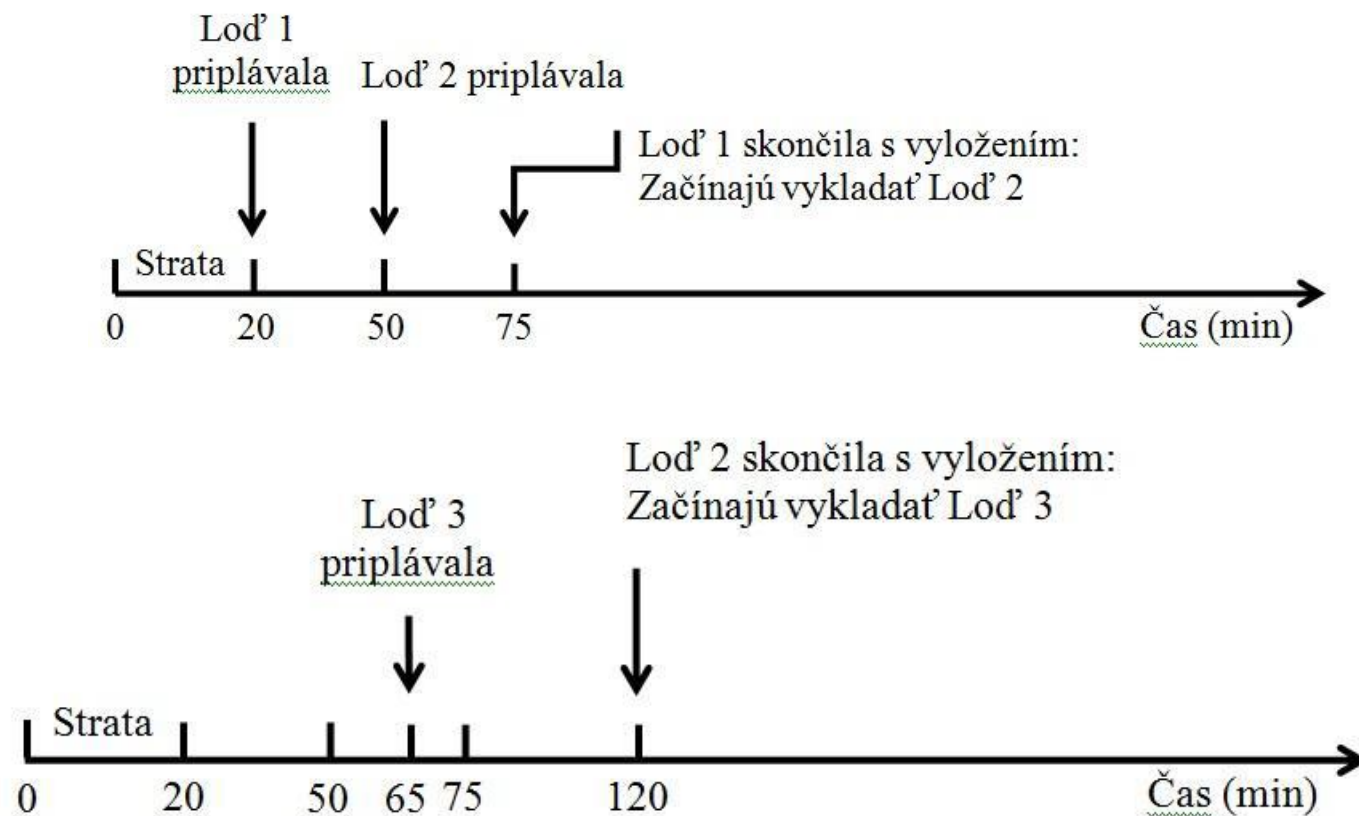
Érkezések közötti idő

20          30          15          120          25

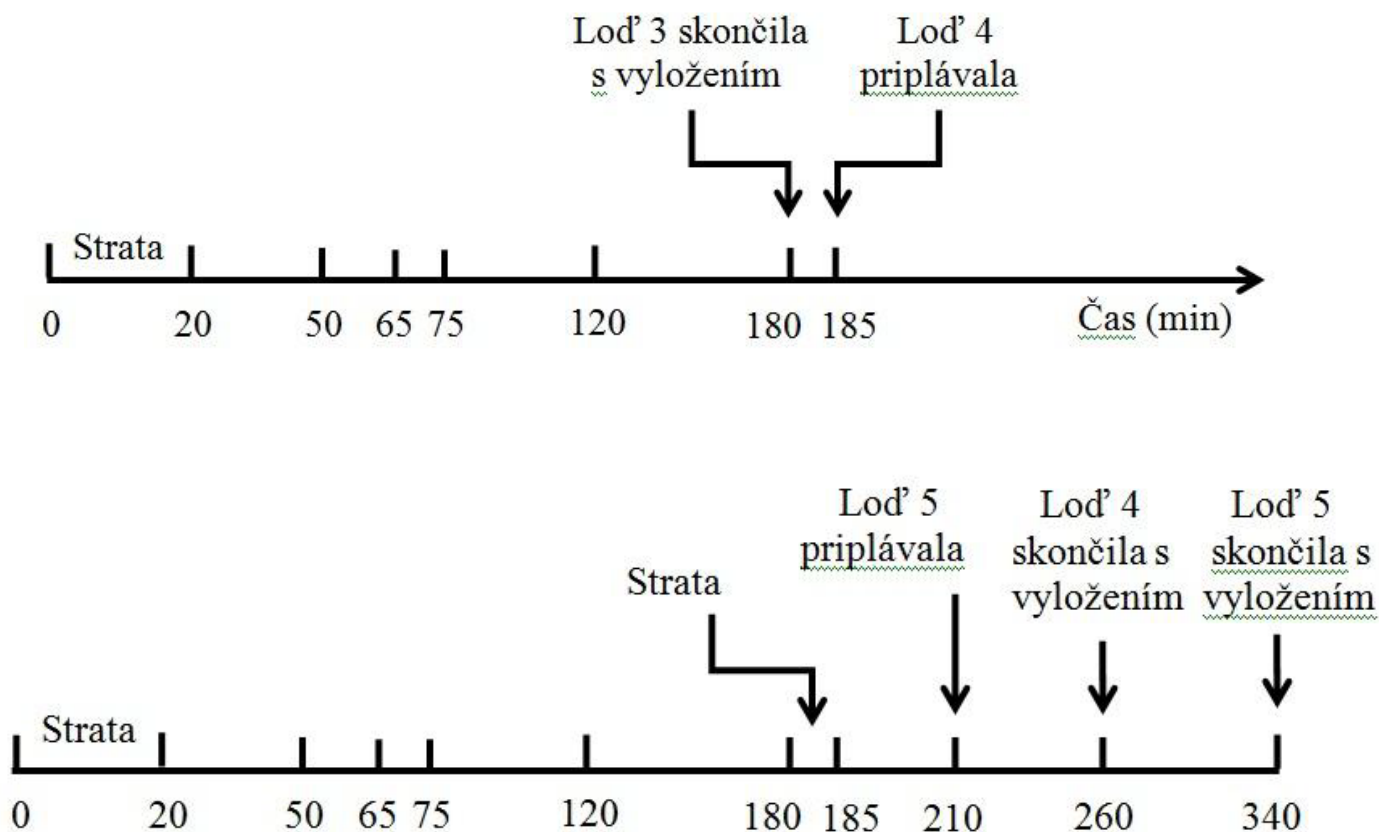
Kirakodási idő

55          45          60          75          80

# Kikötő modellje



# Kikötő modellje



# Kikötő modellje

- **HarTime** – átlagidő – kikötőben töltött
- **MaxHar** – kikötőben töltött maximális időtartalom
- **WaiTime** – átlagidő-várakozás
- **MaxWait** – a várakozás maximális időtartalma
- **IdleTime\_m** – átlagidő - üres kikötő
- **IdleTime\_** – százalék - üres kikötő
- **Between** – átlagidő - érkezések
- **Uload** – átlagidő - kirakodás

# Algoritmus

- Generálás  $\text{between}(1)$  a  $\text{unload}(1)$
- Tesszük  $\text{arrive}(1)=\text{between}(1)$ ,  $\text{start}(1)=\text{arrive}(1)$ ,  
 $\text{finish}(1)=\text{arrive}(1)+\text{unload}(1)$ ,  
 $\text{HarTime}=\text{unload}(1)$ ,  $\text{MaxHar}=\text{unload}(1)$ ,  
 $\text{WaitTime}=0$ ,  $\text{MaxWait}=0$ ,  $\text{IdleTime}=\text{arrive}(1)$

# Algoritmus

- $i=2, N$  esetén
- Vétetlen számok generálása  $\text{between}(i)$  és  $\text{unload}(i)$
- $\text{arrive}(i) = \text{arrive}(i-1) + \text{between}(i)$  (következő hajó érkezése)
- $\text{timediff} = \text{arrive}(i) - \text{finish}(i-1)$  (várakozási idő)
- **if**  $\text{timediff} \geq 0$   $\text{idle}(i) = \text{timediff}$ ,  $\text{wait}(i) = 0$
- **else**  $\text{idle}(i) = 0$ ,  $\text{wait}(i) = -\text{timediff}$
- $\text{start}(i) = \text{arrive}(i) + \text{wait}(i)$  (kirakodás kezdete)
- $\text{finish}(i) = \text{start}(i) + \text{unload}(i)$  (kirakodás vége)
- $\text{harbor}(i) = \text{wait}(i) + \text{unload}(i)$  (a kikötőben töltött idő)



- HarTime=HarTime+harbor(i);
- if harbor(i)>MaxHar
- MaxHar=harbor(i);
- end
- WaiTime=WaiTime+wait(i);
- IdleTime=IdleTime+idle(i);
- if wait(i)>MaxWait
- MaxWait=wait(i);
- end

# Algoritmus

- $\text{Between} = \text{Between} + \text{between}(i);$
- $\text{Unload} = \text{Unload} + \text{unload}(i);$
- $\text{finish}(N)$
- $\text{HarTime} = \text{HarTime}/N; \text{WaiTime} = \text{WaiTime}/N; \text{IdleTime}_p = \text{IdleTime}/\text{finish}(N);$
- $\text{Unload} = \text{Unload}/N; \text{Between} = \text{Between}/N; \text{IdleTime}_m = \text{IdleTime}/N;$

Kimenet ( $\text{HarTime}$ ,  $\text{MaxHar}$ ,  $\text{WaiTime}$ ,  $\text{MaxWait}$ ,  $\text{IdleTime}_m$ ,  $\text{Between}$ ,  $\text{Unload}$ ,  $\text{IdleTime}_p$ )