Навчально-науковий інститут комп'ютерних інформаційних технологій Кафедра комп'ютеризованих систем управління

Навчальна дисципліна «ІМІТАЦІЙНЕ МОДЕЛЮВАННЯ»

Спеціальність 123 «Комп'ютерна інженерія» Спеціалізація 123.2 «Системне програмування»

Курс 3 Семестр 6

Аудиторних занять – 48 годин

Самостійна робота – 72 години

Всього (годин/кредитів ECTS) — 120/4,0

Диференційований залік – 6 семестр

Викладач: **Литвиненко Олександр Євгенійович** — завідувач кафедри КСУ, доктор техн. наук, професор

Рейтингова система оцінювання знань

6 семестр		
Модуль №1		Max
Вид навчальної роботи	Мах кількі- сть балів	кількі- сть балів
Виконання та захист лабораторної роботи № 1.1	10	
Виконання та захист лабораторної роботи № 1.2	10	
Виконання та захист лабораторної роботи № 1.3	10	
Виконання та захист лабораторної роботи № 1.4	10	
Виконання та захист лабораторної роботи № 1.5	15	
Виконання та захист лабораторної роботи № 1.6	15	
Для допуску до виконання модульної контрольної роботи №1		
студент має набрати не менше 42 балів		
Виконання модульної контрольної роботи №1	18	
Усього за модулем №1	88	
Диференційований залік		12
Усього за 6 семестр		100

ЗМІСТ ДИСЦИПЛІНИ

- 1. Основні поняття теорії моделювання
- 2. Моделювання випадкових явищ
- 3. Технологія імітаційного моделювання
- 4. Обробка результатів імітаційного моделювання

Мета викладання дисципліни: засвоєння методів імітаційного моделювання складних систем.

Студент повинен знати:

- методи імітаційного моделювання випадкових явищ;
- принципи побудови моделюючих алгоритмів;
- методи обробки та інтерпретації результатів імітаційних експериментів.

Студент повинен вміти:

- формалізувати процес функціонування складних систем;
- обчислювати кількісні характеристики випадкових явищ;
- обробляти результати імітаційних експериментів;
- розраховувати необхідну кількість реалізацій моделюючого алгоритму.

ЛІТЕРАТУРА

- 1. Акопов А.С. Имитационное моделирование : учебник и практикум для академического бакалавриата / М. : Издательство Юрайт, 2014. 389 с.
- 2. Кельтон Д., Аверил М. Имитационное моделирование. СПб.: Питер, 2004. 848 с.
- 3. Кельтон В., Лоу А., Имитационное моделирование. Классика CS. 3-е изд. СПб.: Питер; Киев: Издательская группа BHV, 2004. 847 с.
- 4. Белотелов Н.В Имитационное моделирование / Н.В. Белотелов,
- Ю.И. Бродский. Москва: Издательский центр «Академия», 2008. 236 с.
- 5. Рыжиков Ю.И. Имитационное моделирование. Теория и технологии. М.: Альтекс, 2004. 529 с.
- 6. Харин Ю.С., Малюгин В.И., Кирлица В.П. Основы имитационного и статистического моделирования: Учеб. пособие. Минск: Дизайн ПРО, 1997. 288 с.
- 7. Карпов Ю. Имитационное моделирование систем. Введение в моделирование. СПб.: Питер, Издательская группа BHV, 2004. 400 с.

ГЛОБАЛЬНА ПРОБЛЕМА



Моделювання

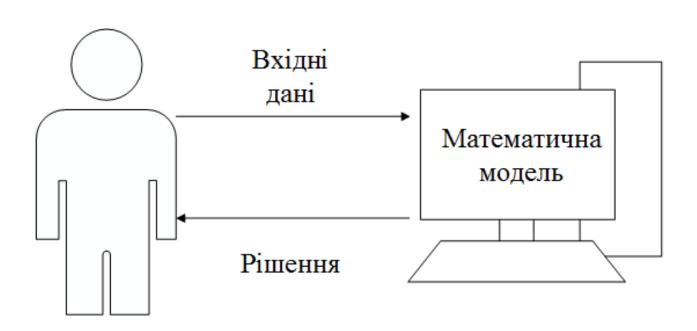
Оптимізація

ПІДХОДИ ДО ВИРОБЛЕННЯ РІШЕНЬ

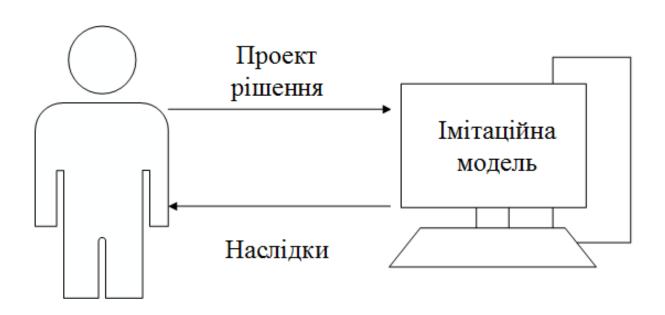
Основа:

- Математична модель задачі прийняття рішень (ЗПР);
- Імітаційна модель керованого процесу (системи);
- Експертна модель прийняття рішень.

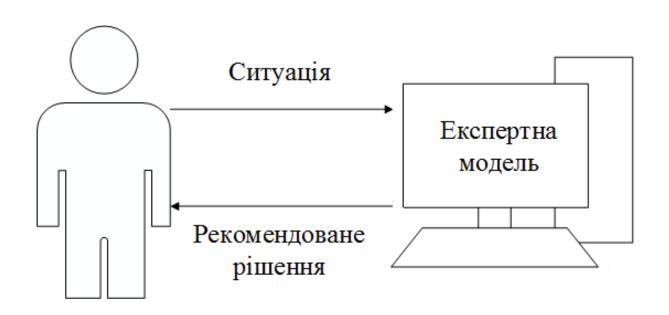
ВИРОБЛЕННЯ РІШЕНЬ НА ОСНОВІ МАТЕМАТИЧНОЇ МОДЕЛІ



ВИРОБЛЕННЯ РІШЕНЬ НА ОСНОВІ ІМІТАЦІЙНОЇ МОДЕЛІ



ВИРОБЛЕННЯ РІШЕНЬ НА ОСНОВІ ЕКСПЕРТНОЇ МОДЕЛІ



1. Основні поняття теорії моделювання

- Модель опис об'єкту на формальній мові, що дозволяє виводити судження про його властивості і поведінку за допомогою формальних процедур.
- Моделювання вивчення властивостей реальних об'єктів шляхом побудови і дослідження їх моделей.
- Адекватність
- Види моделювання:
 - аналітичне;
 - імітаційне.

ГАЛУЗІ ЗАСТОСУВАННЯ МЕТОДІВ МОДЕЛЮВАННЯ

- Структура
- Параметри
- Початковий стан
- Умови функціонування
- Функціональні характеристики (вимоги)
- Умови функціонування

→ АНАЛІЗ

Функціональні характеристики:

- ефективність;
- надійність тощо.

→ CNHTE3

• Структура

• Параметри

ІМІТАЦІЙНЕ МОДЕЛЮВАННЯ

– реалізація моделюючого алгоритму, який формально відтворює процес функціонування реального об'єкту.

Елементарні явища, що становлять цей процес, імітуються із збереженням логічної структури їх взаємодії та послідовності протікання в часі.

Випадкові явища імітуються за допомогою випадкових чисел з необхідними імовірнісними характеристиками.

Отримання об'єктивних і стійких характеристик модельованого процесу потребує його багатократне відтворення для різних початкових даних з наступною статистичною обробкою отриманих результатів.

ПРИКЛАД ІМІТАЦІЙНОГО МОДЕЛЮВАННЯ

Процес, що моделюється — виконання рейсу за маршрутом $A_1 \to A_2 \to A_3$.

Вхідні дані:

 t^H — час початку рейсу;

 au_{12}, au_{23} — тривалість польоту на дільницях $(A_1 o A_2)$ та $(A_2 o A_3);$

 s_2 — тривалість стоянки в аеропорту A_2 ;

 $p_1^B,\,p_2^\Pi,\,p_2^B,\,p_3^\Pi$ — вірогідності того, що аеропорти будуть закриті у потрібний час для зльоту (p_i^B) або посадки (p_i^Π) ;

 $d_1^B, d_2^\Pi, d_2^B, d_3^\Pi$ — тривалість закриття аеропортів для зльоту (d_i^B) або посадки (d_i^Π) .

Визначити час завершення рейсу t^K .

СХЕМА МОДЕЛЮЮЧОГО АЛГОРИТМУ (ПОЧАТОК)

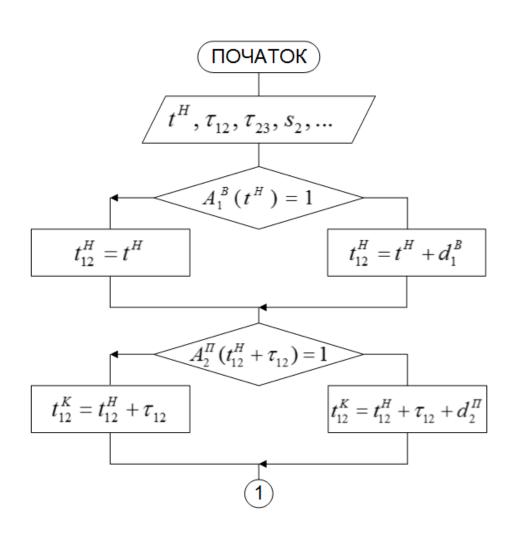
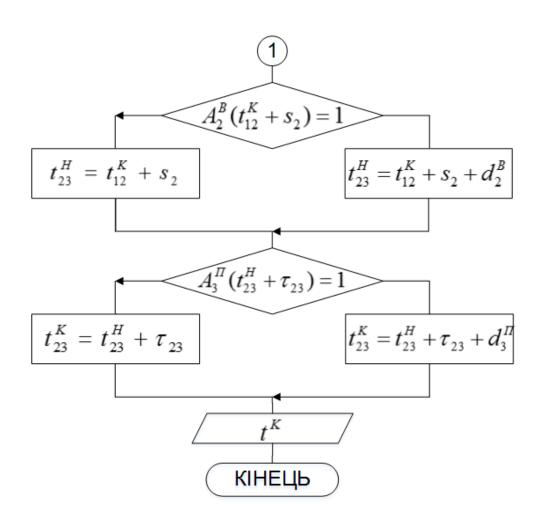


СХЕМА МОДЕЛЮЮЧОГО АЛГОРИТМУ

(кінець)



ЗАГАЛЬНА СХЕМА ОБ'ЄКТА МОДЕЛЮВАННЯ (СИСТЕМИ)



ФОРМАЛЬНИЙ ОПИС СИСТЕМИ (1)

Hac: t ∈ T; $t_0 = \min \{ t ∈ T \}$

Поточний стан системи:

$$z(t) = (z_1(t), z_2(t), ..., z_n(t)) \in Z$$

Початковий стан системи:

$$z_0 = (z_{01}, z_{02}, ..., z_{0n}); \ z_{0j} = z_j(t_0); \ j = \overline{1, n}$$

Вхідний сигнал:

$$x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t)) \in X$$

Збурюючі дії:

$$v(t) = (v_1(t), v_2(t), \dots, v_k(t)) \in V$$

Внутрішні (власні) параметри:

$$h(t) = (h_1(t), h_2(t), \dots, h_1(t)) \in H$$

ФОРМАЛЬНИЙ ОПИС СИСТЕМИ (2)

Стан системи в момент часу $t^* \in T$; $t^* > t_0$:

$$z(t^*) = F[t, z_0, x(t), h(t), v(t)]_{t_0}^{t^*}$$

Вихідний сигнал:

$$y(t) = (y_1(t), y_2(t), ..., y_r(t)) \in Y$$

$$y(t^*) = G[t, z_0, x(t), h(t), v(t)]_{t_0}^{t^*}$$

$$y(t) = G[t, z(t)]_{t_0}^{t^*}$$

Формальна модель системи:

$$M = (T, H, X, V, Z, Y, F, G)$$

ЗАДАЧА ІМІТАЦІЙНОГО МОДЕЛЮВАННЯ: побудова функцій z(t) та y(t), $t \in T$.

2. Моделювання випадкових явищ

Імовірнісні характеристики випадкової величини ξ , рівномірно розподіленої в інтервалі [0, 1]:

$$f(x) = \begin{cases} 1, & \text{якщо} \quad 0 \le x \le 1 \\ 0, & \text{якщо} \quad x < 0 \quad \text{або} \quad x > 1 \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 0, & \text{при} \quad x < 0 \\ x, & \text{при} \quad 0 \le x \le 1 \\ 1, & \text{при} \quad x > 1 \end{cases}$$

$$M(\xi) = \int_{0}^{1} x f(x) dx = \frac{1}{2}$$

$$D(\xi) = \int_{0}^{1} [x - M(\xi)]^{2} f(x) dx = \frac{1}{12}$$

$$\sigma(\xi) = +\sqrt{D(\xi)} = \frac{1}{2\sqrt{3}}$$

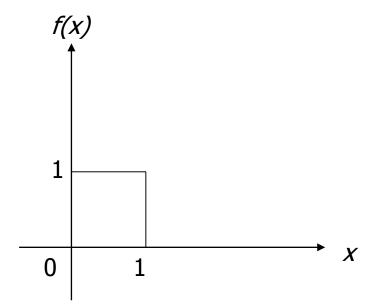
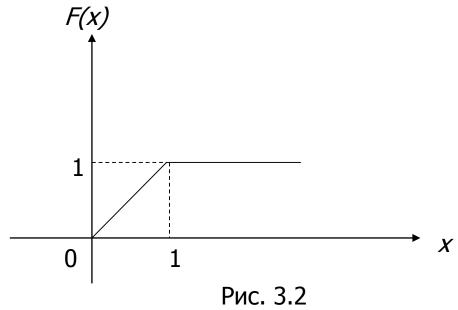


Рис. 3.1



ПРЕДСТАВЛЕННЯ ЗНАЧЕНЬ

випадкової величини $\xi \in [0,1]$ в цифрових обчислювальних системах

$$\xi' = z_1 \cdot 2^{-1} + z_2 \cdot 2^{-2} + \dots + z_n \cdot 2^{-n};$$

n — кількість двійкових розрядів;

 $z_k \in \{0, 1\}$ з вірогідністю ½; k = 1, n.

$$x_i = \frac{m}{2^n - 1} \; ;$$

$$m \in \{0, 1, 2, ..., 2^n - 1\}; \quad i = 1, 2, ...; \quad p_i = \frac{1}{2^n}.$$

ІМОВІРНІСНІ ХАРАКТЕРИСТИКИ

дискретної випадкової величини ξ' , квазірівномірно розподіленої в інтервалі [0, 1]:

$$M(\xi') = \sum_{m=0}^{2^{n}-1} \frac{m}{2^{n}-1} \times \frac{1}{2^{n}};$$

$$\sum_{m=1}^{N} m = \frac{N(N+1)}{2} \implies M(\xi') = \frac{1}{2};$$

$$D(\xi') = \frac{1}{2^n} \sum_{m=0}^{2^n-1} \left[\frac{m}{2^n - 1} - \frac{1}{2} \right]^2 ;$$

$$\sum_{m=1}^{N} m^2 = \frac{N(N+1)(2N+1)}{6} \implies D(\xi') = \frac{1}{12} \times \frac{2^n + 1}{2^n - 1} ;$$

$$\sigma(\xi') = \frac{1}{2\sqrt{3}} \sqrt{\frac{2^n + 1}{2^n - 1}}.$$

СПОСОБИ

формування послідовностей випадкових чисел, рівномірно розподілених в інтервалі [0,1]

- апаратний (фізичний);
- табличний (файловий);
- алгоритмічний (програмний):

$$X_{i+1} = \varphi(X_i, X_{i-1}, \dots, X_0)$$

АЛГОРИТМІЧНІ МЕТОДИ формування послідовностей псевдовипадкових чисел в інтервалі [0,1]

- мультиплікативний метод (метод вирахувань);
- метод підсумовування;
- метод усікання;
- метод перемішування.

МУЛЬТИПЛІКАТИВНИЙ МЕТОД

$$X_{i+1} = \lambda X_i \pmod{M};$$

$$X_{i+1} = \lambda X_i + \mu \pmod{M};$$

$$X_{i+1} = \frac{X_{i+1}}{M};$$

$$M = q^n - 1; \quad \lambda = 8\alpha \pm 3,$$

q – основа системи числення, прийнятої в комп'ютері;

n – кількість цифрових розрядів в машинному слові;

 α – ціле позитивне число;

 μ – ціле позитивне непарне число;

 X_{0} – ціле позитивне непарне число.

Період послідовності: $10^6 - 10^{11}$.

ІЛЮСТРАЦІЯ МУЛЬТИПЛІКАТИВНОГО МЕТОДУ

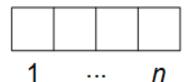




$$\lambda X_i + \mu$$



$$X_{i+1} = \lambda X_i + \mu \pmod{M}$$



МЕТОД ПІДСУМОВУВАННЯ

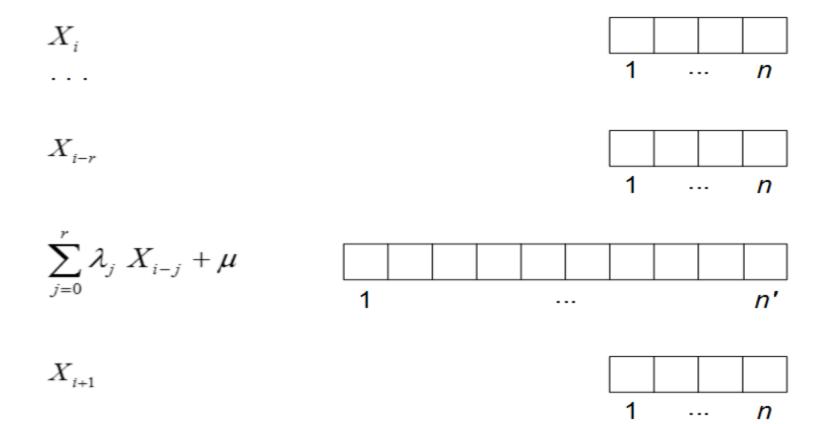
$$X_{i+1} = \sum_{j=0}^{r} \lambda_j X_{i-j} + \mu \pmod{M}; \quad i \ge r;$$

$$x_{i+1} = \frac{X_{i+1}}{M};$$

 $r,\lambda_{_{j}},X_{_{i}},\mu,M$ — цілі позитивні числа; $X_{_{r}},X_{_{r-1}},...,X_{_{0}}$ — випадкові числа з діапазону (0,M).

Період послідовності: $10^9 - 10^{17}$.

ІЛЮСТРАЦІЯ МЕТОДУ ПІДСУМОВУВАННЯ



МЕТОД УСІКАННЯ

$$X_{i+1} = \{X_i^2 \pmod{2^{3k}} - X_i^2 \pmod{2^k}\} 2^{-k};$$

$$X_{i+1} = \{X_i X_{i-1} \pmod{2^{3k}} - X_i X_{i-1} \pmod{2^k}\} 2^{-k};$$

$$X_{i+1} = [\{X_i^2 \pmod{2^{2k}}\} C 2^{-2k}] \oplus [X_i^2 2^{-2k}] C \pmod{2^{2k}}.$$

2k — кількість двійкових розрядів;

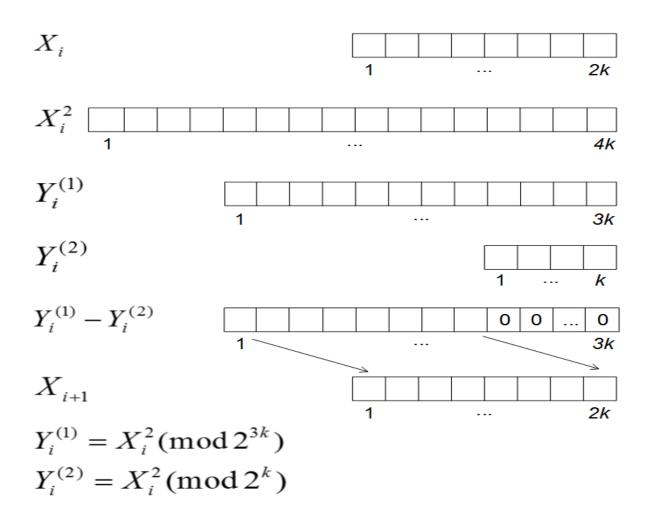
C = const;

[...] – ціла частина числа;

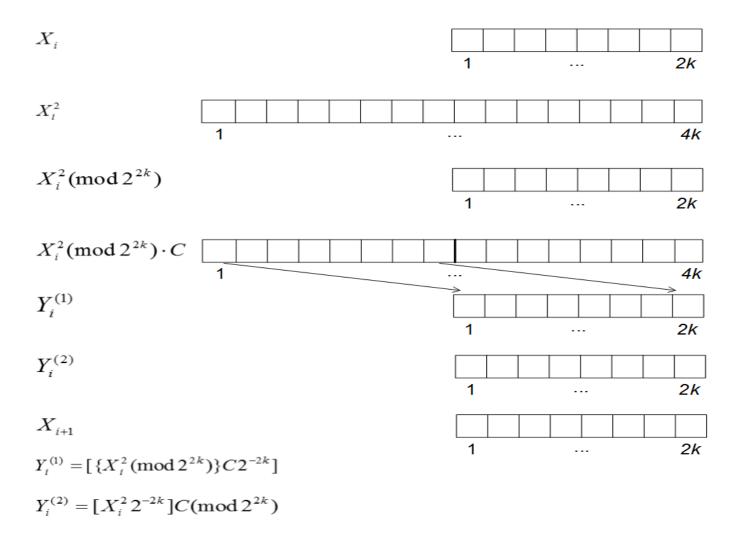
⊕ – знак порозрядного складання двійкових чисел.

$$x_{i+1} = \frac{X_{i+1}}{2^{2k} - 1}$$

ІЛЮСТРАЦІЯ МЕТОДУ УСІКАННЯ (1)



ІЛЮСТРАЦІЯ МЕТОДУ УСІКАННЯ (2)



ПРОГРАМНІ ЗАСОБИ

формування послідовностей псевдовипадкових чисел

<u>C++:</u>

double result=min+double(rand()) / RAND_MAX * (max - min);

<u>C#:</u>

double result=min+randomNumber.NextDouble()*(max-min);

Java:

double result=min+Math.random()*(max-min);

ПЕРЕВІРКА ЯКОСТІ

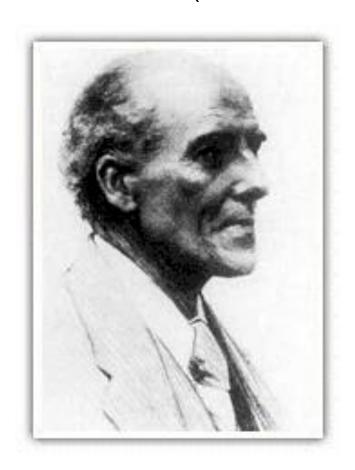
послідовностей псевдовипадкових чисел, отриманих алгоритмичними методами

• Тест частот – перевірка рівномірності розподілу псевдовипадкових чисел в інтервалі [0, 1].

 Тест пар – перевірка незалежності псевдовипадкових чисел.

Карл Пірсон

(27.03.1857 - 27.04.1936)



Професор прикладної математики і механіки Лондонського університетського коледжу. Професор геометрії Грэшемколеджу. Член Королівського Товариства. Почесний доктор наук Лондонського університету. Почесний член Кембріджського Королівського коледжу, Едінбурзького Королівського Товариства, Лондонського університетського коледжу.

TECT YACTOT (1)

 $(x_i; i = \overline{1, N})$ — послідовність псевдовипадкових чисел;

m — кількість рівних напіввідкритих інтервалів на відрізку (0, 1).

 N_{j} – емпірічна частота $j = \overline{1,m}$.

Вірогідність попадання числа x_i в j-й інтервал:

$$p_j = \frac{1}{m} \; ; \; j = \overline{1,m} \; .$$

Теоретична частота:

$$N_j^* = p_j N = \frac{N}{m}; \quad j = \overline{1, m}.$$

TECT YACTOT (2)

Критерій Пірсона:

$$\chi^{2} = \sum_{j=1}^{m} \frac{(N_{j} - N_{j}^{*})^{2}}{N_{j}^{*}} = \frac{m}{N} \sum_{j=1}^{m} \left(N_{j} - \frac{N}{m}\right)^{2}.$$

Гіпотеза приймається, якщо

$$\chi^2 < \chi^2_{\kappa p}(\alpha,k),$$

k — кількість ступенів свободи розподілу χ^2 : k = m-1; α — рівень значущості.

КРИТИЧНІ ТОЧКИ РОЗПОДІЛУ χ^2

Число	Рівень значущості α					
ступенів						
свободи	0,01	0,025	0,05	0,95	0,975	0,99
$\underline{\hspace{1cm}}$						
1	6,6	5,0	3,8	0,0039	0,00098	0,00016
2	9,2	7,4	6,0	0,103	0,051	0,02
3	11,3	9,4	7,8	0,352	0,216	0,115
•						
29	49,6	45,7	42,6	17,7	16,0	14,3
30	50,9	47,0	43,8	18,5	16,8	15,0

ΤΕСΤ ΠΑΡ

Способи формування пар псевдовипадкових чисел:

$$(x_1, x_2); (x_3, x_4); (x_5, x_6); \dots;$$

Кількість пар = N/2.

$$(x_1, x_2); (x_2, x_3); (x_3, x_4); ...;$$

Кількість пар = N.

ТЕСТ ПАР (1 спосіб)

 $N_{_{jl}}$ — емпірічна частота попадання пар чисел в клітини квадратної таблиці розмірності $m \times m; \;\; j = \overline{1,m}; \; l = \overline{1,m}.$

Вірогідність попадання пари чисел в (j,l)-у клітину таблиці:

$$p_{jl}=\frac{1}{m^2}; \quad j=\overline{1,m}; \quad l=\overline{1,m}.$$

Теоретична частота попадання пар чисел в клітини таблиці:

$$N_{jl}^* = p_{jl} \times \frac{N}{2} = \frac{1}{m^2} \times \frac{N}{2} = \frac{N}{2m^2}$$
.

Критерій Пірсона:

$$\chi^{2} = \sum_{j=1}^{m} \sum_{l=1}^{m} \frac{\left(N_{jl} - N_{jl}^{*}\right)^{2}}{N_{jl}^{*}} = \frac{2m^{2}}{N} \sum_{j=1}^{m} \sum_{l=1}^{m} \left(N_{jl} - \frac{N}{2m^{2}}\right)^{2}.$$

Кількість ступенів свободи розподілу χ^2 :

$$k = m(m-1)$$
.

Гіпотеза приймається, якщо

$$\chi^2 < \chi^2_{\kappa p}(\alpha, k)$$
.

ТЕСТ ПАР (2 спосіб)

Теоретична частота попадання пар чисел в клітини таблиці:

$$N_{jl}^* = p_{jl} \times N = \frac{1}{m^2} \times N = \frac{N}{m^2}.$$

Критерій Пірсона:

$$\chi^{2} = \sum_{j=1}^{m} \sum_{l=1}^{m} \frac{\left(N_{jl} - N_{jl}^{*}\right)^{2}}{N_{jl}^{*}} - \sum_{j=1}^{m} \frac{\left(N_{j} - N_{j}^{*}\right)^{2}}{N_{j}^{*}} = \frac{m^{2}}{N} \sum_{j=1}^{m} \sum_{l=1}^{m} \left(N_{jl} - \frac{N}{m^{2}}\right)^{2} - \frac{m}{N} \sum_{j=1}^{m} \left(N_{j} - \frac{N}{m}\right)^{2}.$$

Кількість ступенів свободи розподілу χ^2 :

$$k = m (m-1).$$

Гіпотеза приймається, якщо

$$\chi^2 < \chi_{\kappa p}^2(\alpha, k)$$
.

МОДЕЛЮВАННЯ ВИПАДКОВОЇ ПОДІЇ

<u>Дано</u>: вірогідність p настання випадкової події A.

Вважатимемо, що подія A сталася, якщо

$$x_i \leq p$$
.

Доведення:

$$P(x_i \le p) = \int_{0}^{p} f(x) \, dx = \int_{0}^{p} dx = p$$

МОДЕЛЮВАННЯ ГРУПИ ВИПАДКОВИХ ПОДІЙ

<u>Дано</u>: вірогідності $p_1, p_2, ..., p_j, ..., p_n$ настання неспільних випадкових подій $A_1, A_2, ..., A_j, ..., A_n$, що утворюють повну групу:

$$\sum_{j=1}^{n} p_{j} = 1.$$

Відрізок (0, 1) розбивається на n напіввідкритих інтервалів, довжина яких дорівнює вірогідностям $p_i, j=\overline{1,n}.$

Межі j-го відрізку:

$$l_0 = 0;$$
 $l_j = \sum_{r=1}^{j} p_j;$ $j = \overline{1, n}.$

Вважатимемо, що сталася подія A_{m} , якщо $l_{m-1} < x_{i} \le l_{m}$. Доведення:

$$P(l_{m-1} < x_i \le l_m) = \int_{l_{m-1}}^{l_m} f(x) \, dx = l_m - l_{m-1} = p_m$$

МОДЕЛЮВАННЯ ЗАЛЕЖНИХ ВИПАДКОВИХ ПОДІЙ (спосіб 1)

<u>Дано</u>: вірогідності p(A) і p(B) настання залежних випадкових подій A і B; умовна вірогідність p(B/A).

1. Перевіряється справедливість нерівності

$$x_i \le p(A). \tag{3.1}$$

2. Якщо (3.1) виконується, перевіряється справедливість нерівності

$$x_{i+1} \leq p(B/A)$$
.

3. Якщо (3.1) не виконується, визначається умовна вірогідність $p(B/\overline{A})$, виходячи з формули повної вірогідності

$$p(B) = p(A)p(B/A) + p(\overline{A})p(B/\overline{A}):$$

$$p(B/\overline{A}) = \frac{p(B) - p(A)p(B/A)}{1 - p(A)}.$$

4. Перевіряється справедливість нерівності $x_{i+1} \leq p(B/\overline{A})$.

МОДЕЛЮВАННЯ ЗАЛЕЖНИХ ВИПАДКОВИХ ПОДІЙ (спосіб 2)

Складні події AB, $A\overline{B}$, $\overline{A}B$ і $\overline{A}\,\overline{B}$ розглядаються як неспільні випадкові події, що становлять повну групу.

Вірогідність їх настання:

$$p(AB) = p(A)p(B/A);$$

$$p(A\overline{B}) = p(A)[1 - p(B/A)];$$

$$p(\overline{A}B) = [1 - p(A)]p(B/\overline{A});$$

$$p(\overline{A}B) = [1 - p(A)][1 - p(B/\overline{A})],$$

причому

$$p(AB) + p(\overline{AB}) + p(\overline{AB}) + p(\overline{AB}) = 1$$
.

Застосовується процедура моделювання неспільних подій, що становлять повну групу.

Марков Андрій Андрійович (1856-1922)



- російський математик, професор Санкт-Петербурзького університету, академік Імператорської Санкт-Петербурзької академії наук.

Вніс великий вклад до теорії ймовірностей, математичного аналізу і теорії чисел.

Є першовідкривачем великого класу стохастичних процесів з дискретним і неперервним часом, названих його ім'ям.

ПОНЯТТЯ МАРКІВСЬКОГО ЛАНЦЮГА

Марківський випадковий процес: для кожного моменту часу t' ймовірність будь-якого стану системи (об'єкту моделювання) у майбутньому (при t > t') залежить тільки від її стану у теперішньому (при t = t') і не залежить від того, коли і яким чином система прийшла в цей стан.

Марківський випадковий процес з <u>дискретними</u> <u>станами</u> і <u>дискретним часом</u> — дискретний марківський ланцюг (стохастичний автомат, імовірнісний автомат, *P*-схема, *P*-модель).

Відмітні особливості дискретних марківських ланцюгів:

- простір станів системи є кінцевою множиною $Z = \{ \ z_i \ \big| \ i = \overline{1,m} \ \};$
- переходи системи із стану в стан можливі тільки в строго визначені, заздалегідь фіксовані моменти часу t_1, t_2, t_3, \dots

МОДЕЛЮВАННЯ МАРКІВСЬКИХ ЛАНЦЮГІВ (1)

<u>Дано</u>:

1) вектор вірогідностей початкових станів системи $(p_{k}(0), k = \overline{1,n})$:

$$\sum_{k=1}^{n} p_k(0) = 1 ;$$

2) матриця переходів:

$$P = \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdot & \cdot & \cdot & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \cdot & \cdot & \cdot & p_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdot & \cdot & \cdot & p_{nn} \end{bmatrix};$$

$$\sum_{k=1}^{n} p_{jk} = 1; \quad j = \overline{1,n} .$$

МОДЕЛЮВАННЯ МАРКІВСЬКИХ ЛАНЦЮГІВ (2)

1. Визначення початкового стану системи.

Розбиття відрізка (0,1) на n напіввідкритих інтервалів:

$$l_0 = 0;$$
 $l_k = \sum_{r=1}^{k} p_r(0);$ $k = \overline{1, n}.$

Якщо $l_{k^*-1} < x_i \le l_{k^*}$, вважаємо, що початковим станом системи є $z(0) = z_{k^*}$.

2. Визначення наступних станів системи.

Фіксація номеру рядка матриці переходів: $j^* = k^*$.

Розбиття відрізка (0,1) на n напіввідкритих інтервалів:

$$l_{j^*,0} = 0; \ l_{j^*,k} = \sum_{r=1}^{k} p_{j^*,r}; \ k = \overline{1,n}.$$

Якщо $l_{j^*,k^*-1} < x_{i+m} \le l_{j^*,k^*}$, вважаємо, що станом системи на m-у етапі моделювання є $z(m)=z_{\iota^*}$.

МОДЕЛЮВАННЯ ВИПАДКОВИХ ВЕЛИЧИН

<u>Дано</u>: послідовність випадкових чисел (x_i) – значень випадкової величини ξ , розподіленої з постійною щільністю f(x) в інтервалі [0, 1].

Визначити: послідовність значень (y_j) випадкової величини η , розподіленої з функцією щільності f(y) на відрізку числової осі (a,b).

МОДЕЛЮВАННЯ ДИСКРЕТНИХ ВИПАДКОВИХ ВЕЛИЧИН

 η — випадкова величина, яка може набувати значень $y_1, y_2, ..., y_n$ з вірогідністями $p_1, p_2, ..., p_n$:

$$\sum_{j=1}^n p_j = 1.$$

Визначення її значень зводиться до моделювання групи неспільних подій A_1, A_2, \dots, A_n .

Подія A_j полягає в тому, що випадкова величина η набуває значення y_i ; $j=\overline{1,n}$.

МЕТОДИ МОДЕЛЮВАННЯ БЕЗПЕРЕРВНИХ ВИПАДКОВИХ ВЕЛИЧИН

- прямого перетворення (зворотній функції);
- кускової апроксимації функції щільності;
- відсіювання (виключення);
- моделювання умов граничних теорем теорії ймовірностей.

МЕТОД ПРЯМОГО ПЕРЕТВОРЕННЯ

<u>Теорема</u>: якщо випадкова величина η має щільність розподілу f(y), то розподіл випадкової величини

$$\xi = \int_{-\infty}^{\eta} f(y) dy$$

є рівномірним в інтервалі числової осі (0,1).

Чергове число y_j обчислюється шляхом розв'язання такого рівняння відносно верхньої межі інтегрування:

$$\int_{-\infty}^{y_j} f(y) dy = x_i$$

ПРИКЛАД ЗАСТОСУВАННЯ МЕТОДУ ПРЯМОГО ПЕРЕТВОРЕННЯ

$$f(y) = \lambda e^{-\lambda y}; \quad y \ge 0.$$

$$\lambda \int_0^{y_j} e^{-\lambda y} dy = x_i;$$

$$\lambda \left(-\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda y} \right]_0^{y_j} = x_i;$$

$$1 - e^{-\lambda y_j} = x_i;$$

$$y_j = -\frac{1}{\lambda} \ln(1 - x_i) \text{ або } y_j = -\frac{1}{\lambda} \ln x_i.$$

МЕТОД КУСКОВОЇ АПРОКСИМАЦІЇ

Відрізок (a,b) розбивається на n частин $(a_k, a_{k+1}]$:

$$\int_{a_{k}}^{a_{k+1}} f(y)dy = \frac{1}{n}; \quad k = \overline{1,n} .$$

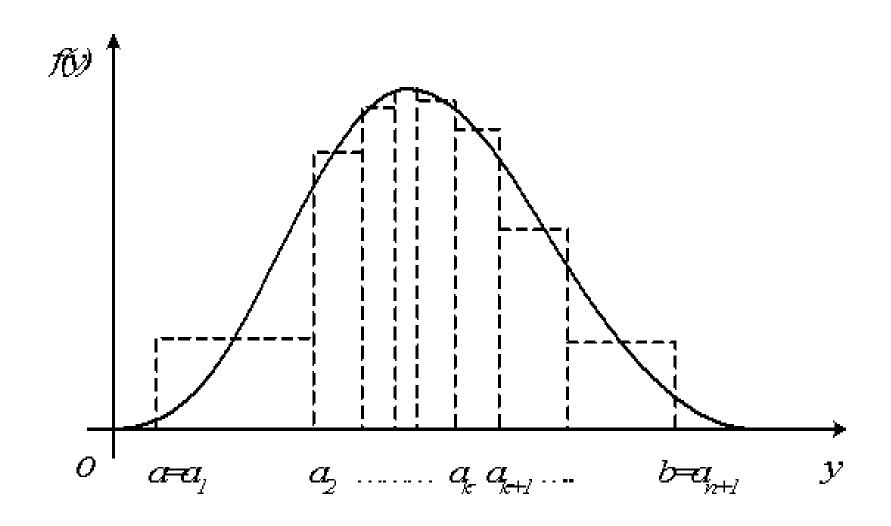
На кожному напіввідкритому інтервалі $(a_k, a_{k+1}]$ функція щільності f(y) апроксимується постійною або лінійною функцією $\varphi_k(y)$, $k = \overline{1,n}$.

$$y_{j} = a_{k_{j}} + z_{j};$$

$$k_{j} = [n \times x_{i}]; \quad 0 \le z_{j} < a_{k_{j}+1} - a_{k_{j}};$$

$$\int_{0}^{z_{j}} \varphi_{k_{j}}(y) dy = x_{i+1}.$$

КУСКОВО-ПОСТІЙНА АПРОКСИМАЦІЯ



ОБЧИСЛЕННЯ z_j ПРИ КУСКОВО-ПОСТІЙНІЙ АПРОКСИМАЦІЇ

$$\varphi_{k}(y) = \varphi_{k}^{*} = \frac{1}{a_{k+1} - a_{k}} = const; \quad k = \overline{1, n};$$

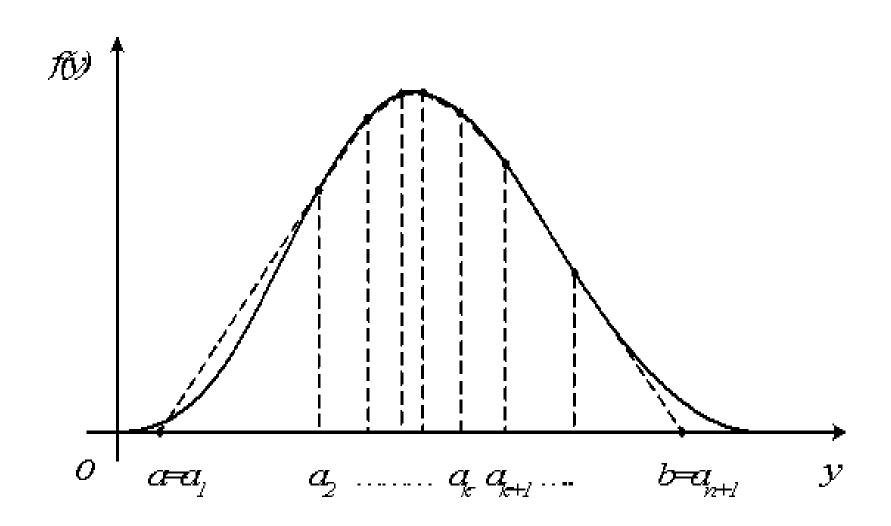
$$\int_{0}^{z_{j}} \frac{1}{a_{k+1} - a_{k}} dy = x_{i+1};$$

$$\frac{y}{a_{k+1} - a_{k}} \Big|_{0}^{z_{j}} = x_{i+1}; \quad \frac{z_{j}}{a_{k+1} - a_{k}} = x_{i+1};$$

$$z_{j} = (a_{k_{j}+1} - a_{k_{j}}) x_{i+1}.$$

$$y_{j} = a_{k_{j}} + (a_{k_{j}+1} - a_{k_{j}}) x_{i+1}.$$

КУСКОВО-ЛІНІЙНА АПРОКСИМАЦІЯ

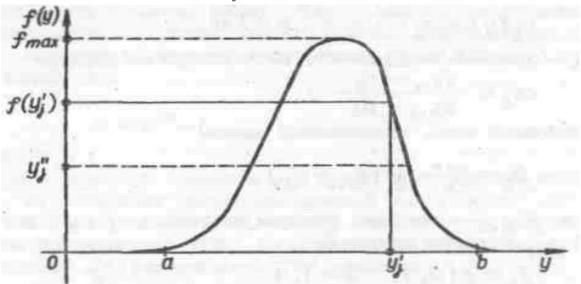


ОБЧИСЛЕННЯ z_j ПРИ КУСКОВО-ЛІНІЙНІЙ АПРОКСИМАЦІЇ

$$\varphi_{k}(y) = \alpha_{k} y + \beta_{k}; \quad k = \overline{1, n};
\alpha_{k} = \frac{f_{k+1} - f_{k}}{a_{k+1} - a_{k}}; \quad \beta_{k} = \varphi_{k}^{*} - \frac{1}{2}(f_{k+1} - f_{k}), \quad f_{k} = f(a_{k});
\int_{0}^{z_{j}} (\alpha_{k} y + \beta_{k}) dy = x_{i+1};
\frac{\alpha_{k}}{2} y^{2} + \beta_{k} y \Big|_{0}^{z_{j}} = x_{i+1}; \quad \frac{\alpha_{k}}{2} z_{j}^{2} + \beta_{k} z_{j} - x_{i+1} = 0;
z_{j} = -\frac{\beta_{k_{j}}}{\alpha_{k_{j}}} + \frac{1}{\alpha_{k_{j}}} \sqrt{\beta_{k_{j}}^{2} + 2\alpha_{k_{j}} x_{i+1}}.
y_{j} = a_{k_{j}} - \frac{\beta_{k_{j}}}{\alpha_{k_{j}}} + \frac{1}{\alpha_{k_{j}}} \sqrt{\beta_{k_{j}}^{2} + 2\alpha_{k_{j}} x_{i+1}}.$$

МЕТОД ВІДСІЮВАННЯ (1)

$$y'_{j} = a + (b - a)x_{i}$$
;
 $y''_{j} = f_{\max} x_{i+1}$.



Якщо

$$f(y_j') \ge y_j''$$

то число \boldsymbol{y}_j' включається до послідовності значень (\boldsymbol{y}_j) випадкової величини $\boldsymbol{\eta}$.

МЕТОД ВІДСІЮВАННЯ (2)

Доведення:

$$P(c \le \eta < d) = P[c \le y'_j < d \mid f(y'_j) \ge y''_j],$$

$$c \ge a; \ d \le b.$$

A – випадкова подія: $f(y'_j) \ge y''_j$;

B — випадкова подія: $c \le y_i' < d$.

$$p(AB) = p(A) \cdot p(B/A); \ p(B/A) = \frac{p(AB)}{p(A)}.$$

$$P[f(y'_j) \ge y''_j] = \int_0^{f(y')} f(y'') dy'' = \int_0^{\frac{1}{b-a}} \frac{1}{f_{\text{max}}} dy'' = \frac{1}{f_{\text{max}}} (b-a);$$

$$P(c \le y'_j < d) = \int_c^d f(y)dy.$$

МЕТОД ВІДСІЮВАННЯ (3)

$$P[c \le y'_j < d \mid f(y') \ge y''_j] =$$

$$= \frac{P[(c \le y' < d) \& (f(y') \ge y'')]}{P[f(y') \ge y'']} =$$

$$= \frac{\int_{c}^{d} f(y)dy \times \frac{1}{f_{\text{max}}(b-a)}}{\frac{1}{f_{\text{max}}(b-a)}} = \int_{c}^{d} f(y)dy$$

МОДЕЛЮВАННЯ НОРМАЛЬНОГО РОЗПОДІЛУ (1)

Сформувати послідовність випадкових чисел (y_j) , що мають нормальний розподіл з математичним очікуванням a і середнім квадратичним відхиленням σ :

$$f(y) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(y-a)^2}{2\sigma^2}\right].$$

Центральна гранична теорема: якщо $\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n$ незалежні однаково розподілені випадкові величини, що мають математичне очікування $a(\xi)$ і середнє квадратичне відхилення $\sigma(\xi)$, то сума

$$\eta = \sum_{i=1}^n \xi_i$$

асимптотично нормальна з математичним очікуванням $a(\eta) = n \times a(\xi)$

і середнім квадратичним відхиленням

$$\sigma(\eta) = \sqrt{\mathbf{n}} \times \sigma(\xi)$$
.

ФОРМУВАННЯ НОРМОВАНОЇ ВЕЛИЧИНИ

Якщо $\xi_i = x_i$; $i = \overline{1,n}$, то:

$$\alpha(\eta) = n \times \frac{1}{2} = \frac{n}{2}; \quad \sigma(\eta) = \sqrt{n} \times \frac{1}{2\sqrt{3}} = \frac{\sqrt{n}}{2\sqrt{3}}.$$

Якщо $\xi_i = 2x_i - 1$; i = 1, n, то:

$$a(\xi_i) = 2 \times \frac{1}{2} - 1 = 0$$
; $\sigma(\xi_i) = 2 \times \frac{1}{2\sqrt{3}} = \frac{1}{\sqrt{3}}$;

$$\alpha(\eta) = n \times 0 = 0;$$
 $\sigma(\eta) = \sqrt{n} \times \frac{1}{\sqrt{3}} = \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3}}.$

Нормована величина:

$$u = \frac{\xi}{\sigma(\xi)} = \frac{\sqrt{3}}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^{n} (2x_i - 1) ;$$

 $a(u) = 0 ; \quad \sigma(u) = 1 .$

МОДЕЛЮВАННЯ НОРМАЛЬНОГО РОЗПОДІЛУ (2)

$$y_i = \sigma \times u_i + a$$
;

$$u_{j} = \frac{\sqrt{3}}{\sqrt{n}} \sum_{i=m_{j}+1}^{m_{j}+n} (2x_{i} - 1) = \frac{\sqrt{3}}{\sqrt{n}} \left[2 \left(\sum_{i=m_{j}+1}^{m_{j}+n} x_{i} \right) - n \right];$$

$$v'_{j} = u_{j} - \frac{1}{20n} (3u_{j} - u_{j}^{3});$$

$$v_j'' = u_j - \frac{41}{13440n^2} (u_j^5 - 10u_j^3 + 15u_j).$$

МОДЕЛЮВАННЯ РОЗПОДІЛУ ПУАССОНА

Сформувати послідовність випадкових чисел (y_j) , що мають закон розподілу Пуассона з математичним очікуванням a.

Теорема Пуассона: якщо p — вірогідність настання випадкової події A при одному випробуванні, то вірогідність настання k подій в n незалежних випробуваннях при $n \to \infty$, $p \to 0$ і np = a асимптотично рівна

$$P_n(k) = \frac{\alpha^k}{k!} e^{-\alpha}.$$

Чергове число:

$$y_i = k$$
.

Рекомендовано: $a/n \le 0.2$.

МОДЕЛЮВАННЯ ВИПАДКОВИХ ВЕКТОРІВ (1)

Сформувати послідовність наборів значень координат випадкового вектору (η, μ, v) , заданого спільною функцією щільності f(w, y, z).

$$f_{1}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(w, y, z) dw dy;$$

$$f_{2}(y/z_{j}) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{f(w, y, z_{j})}{f_{1}(z_{j})} dw;$$

$$f_{3}(w/y_{j}, z_{j}) = \frac{f(w, y_{j}, z_{j})}{f_{1}(z_{j}) \cdot f_{2}(y_{j}/z_{j})}.$$

МОДЕЛЮВАННЯ ВИПАДКОВИХ ВЕКТОРІВ (2)

Випадковий вектор $z = (z_i \mid i = \overline{1,n}),$ заданий кореляційною матрицею

$$K = ||k_{ij}||, k_{ij} = k_{ji}; i = \overline{1,n}; j = \overline{1,n}$$

з математичними очікуваннями компонентів $a_i;\ i=1,n$.

$$z_{1} = c_{11} (y_{1} - a) + a_{1};$$

$$z_{2} = c_{12} (y_{1} - a) + c_{22} (y_{2} - a) + a_{2};$$

••••••

$$z_n = c_{1n} (y_1 - a) + c_{2n} (y_2 - a) + \dots + c_{nn} (y_n - a) + a_n.$$

МОДЕЛЮВАННЯ ВИПАДКОВИХ ВЕКТОРІВ (3)

 $(y_i; i=\overline{1,n})$ — послідовність некорельованих випадкових чисел з математичним очікуванням a і середнім квадратичним відхиленням σ ; c_{ii} — коефіцієнти, послідовно визначувані з рівнянь

$$k_{ij} = \sigma^2 \sum_{r=1}^{i} c_{ri} c_{rj} ; \quad i = \overline{1, j} ; \quad j = \overline{1, n} .$$

Приклад:

$$\begin{aligned} k_{11} &= \sigma^2 \ c_{11}^2 \ ; \\ k_{12} &= \sigma^2 \ c_{11} \ c_{12} \ ; \\ k_{22} &= \sigma^2 \ \left(c_{12}^2 + c_{22}^2 \right); \\ k_{13} &= \sigma^2 \ c_{11} \ c_{13} \ ; \\ k_{23} &= \sigma^2 \ \left(c_{12} c_{13} + c_{22} c_{23} \right); \\ k_{33} &= \sigma^2 \ \left(c_{13}^2 + c_{23}^2 + c_{33}^2 \right); \end{aligned}$$

МОДЕЛЮВАННЯ ВИПАДКОВИХ ФУНКЦІЙ (1)

КОРЕЛЯЦІЙНИЙ ПІДХІД

<u>Дано</u>: $(t_i; i=\overline{1,n})$ — послідовність моментів часу; $m(t)=[m(t_i); i=\overline{1,n}]$ — вектор математичних очикувань випадкової функції z(t) в кожний з цих моментів; $K=\left\|k_{ij}\right\|$ — кореляційна матриця, де k_{ij} характеризує залежність значень випадкової функції z(t) в моменти часу t_i і t_i ; $i=\overline{1,n}$; $j=\overline{1,n}$.

 ${\hbox{\mbox Heofxiдho}}$ визначити значення випадкової функції z(t) в моменти часу t_i ; $i=\overline{1,n}$.

<u>Розв'язання задачі</u>: моделювання випадкового вектору $z(t) = [\,z(t_i)\,;\;i=\overline{1,n}\,]$.

МОДЕЛЮВАННЯ ВИПАДКОВИХ ФУНКЦІЙ (2)

КАНОНІЧНЕ РОЗКЛАДАННЯ

$$z(t_i) = m(t_i) + \sum_{j=1}^{r} v_j \varphi_j(t_i) ; \quad i = \overline{1, n};$$

 $m(t_i)$ — математичне очікування випадкової функції z(t) у момент часу t_i ;

 v_{j} — коефіцієнти розкладання випадкової функції [некорельовані випадкові величини з довільними законами розподілу, $M(v_{j})=0$]; $i=\overline{1,n}$;

 $arphi_j(t)$ — координатні (елементарні детерміновані) функції; $i=\overline{1,n}$.

МОДЕЛЮВАННЯ СТАЦІОНАРНИХ ВИПАДКОВИХ ФУНКЦІЙ (1)

$$m(t) = const;$$

$$K(t', t'') = K(t'' - t').$$

$$s(t_1) = c_1 y_1 + c_2 y_2 + ... + c_n y_n;$$

$$s(t_2) = c_1 y_2 + c_2 y_3 + ... + c_n y_{n+1};$$

$$s(t_i) = c_1 y_i + c_2 y_{i+1} + ... + c_n y_{n+i-1};$$

$$s(t_n) = c_1 y_n + c_2 y_{n+1} + ... + c_n y_{2n-1},$$

 y_i — некорельовані випадкові числа з математичним очікуванням $M(y_i)=0$ і дисперсією σ^2 ; $i=\overline{1,2n-1}$; c_i — детерміновані коефіцієнти.

МОДЕЛЮВАННЯ СТАЦІОНАРНИХ ВИПАДКОВИХ ФУНКЦІЙ (2)

Обчислення коефіцієнтів:

$$K(t_i - t_1) = \sigma^2 \sum_{j=1}^{n-i+1} c_j c_{i+j-1}; \quad i = \overline{1, n}$$
.

Приклад:

$$K(t_1 - t_1) = \sigma^2 \sum_{j=1}^{3} c_j^2 = \sigma^2 (c_1^2 + c_2^2 + c_3^2);$$

$$K(t_2 - t_1) = \sigma^2 \sum_{j=1}^{2} c_j c_{j+1} = \sigma^2 (c_1 c_2 + c_2 c_3);$$

$$K(t_3 - t_1) = \sigma^2 \sum_{j=1}^{1} c_j c_{j+2} = \sigma^2 (c_1 c_3).$$

3. ТЕХНОЛОГІЯ ІМІТАЦІЙНОГО МОДЕЛЮВАННЯ

ЕТАПИ ІМІТАЦІЙНОГО МОДЕЛЮВАННЯ

- побудова математичної моделі процесу функціонування об'єкту;
- комп'ютерна реалізація моделюючого алгоритму;
- статистична обробка результатів моделювання.

ЗАГАЛЬНА СХЕМА ОБ'ЄКУТУ МОДЕЛЮВАННЯ (СИСТЕМИ)



ФОРМАЛЬНИЙ ОПИС СИСТЕМИ (1)

Yac: t ∈ T; $t_0 = \min \{ t ∈ T \}$

Поточний стан системи:

$$z(t) = (z_1(t), z_2(t), ..., z_n(t)) \in \mathbb{Z}$$

Початковий стан системи:

$$z_0 = (z_{01}, z_{02}, ..., z_{0n}); \ z_{0j} = z_j(t_0); \ j = 1, n$$

Вхідний сигнал:

$$x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t)) \in X$$

Збурюючі дії:

$$v(t) = (v_1(t), v_2(t), \dots, v_k(t)) \in V$$

Внутрішні (власні) параметри:

$$h(t) = (h_1(t), h_2(t), \dots, h_l(t)) \in H$$

ФОРМАЛЬНИЙ ОПИС СИСТЕМИ (2)

Стан системи в момент часу $t^* \in T$; $t^* > t_0$:

$$z(t^*) = F[t, z_0, x(t), h(t), v(t)]_{t_0}^{t^*}$$

Вихідний сигнал:

$$y(t) = (y_1(t), y_2(t), ..., y_r(t)) \in Y$$

$$y(t^*) = G[t, z_0, x(t), h(t), v(t)]_{t_0}^{t^*}$$

$$y(t) = G[t, z(t)]_{t_0}^{t}$$

Формальна модель системи:

$$M = (T, H, X, V, Z, Y, F, G)$$

ЗАДАЧА ІМІТАЦІЙНОГО МОДЕЛЮВАННЯ:

побудова функцій z(t) та y(t), $t \in T$.

ПОБУДОВА МАТЕМАТИЧНОЇ МОДЕЛІ

- постановка задачі моделювання;
- вибір незалежних і залежних змінних, характеристик станів і шуканих характеристик процесу функціонування системи;
- підбір необхідної інформації про систему і зовнішнє середовище, визначення параметрів системи і обурюючих дій, оцінка їх впливу на процес функціонування системи;
- висунення гіпотез про властивості і характеристики системи; прийняття припущень, що дозволяють спростити математичну модель відповідно до вибраного рівня моделювання; апроксимація реальних процесів, що протікають в модельованій системі;
- формалізація функціональних залежностей між змінними, параметрами і характеристиками станів системи; виведення співвідношень для шуканих характеристик модельованого процесу як функцій характеристик станів, змінних і параметрів системи.

КОМП'ЮТЕРНА РЕАЛІЗАЦІЯ МОДЕЛЮЮЧОГО АЛГОРИТМУ

- побудова логічної схеми моделюючого алгоритму;
- програмування моделюючого алгоритму;
- визначення необхідної кількості реалізацій моделюючого алгоритму, що забезпечують необхідну точність і достовірність результатів моделювання;
- проведення робочих розрахунків.

ПРИНЦИПИ ПОБУДОВИ МОДЕЛЮЮЧИХ АЛГОРИТМІВ

• принцип Δt ;

• принцип особливих станів (принцип δz).

ПРИНЦИП Δt

Процес

$$z(t) = (z_1(t), z_2(t), ..., z_n(t)) ; t \in T.$$

Алгоритм

1. Визначення початкового стану:

$$z_0 = (z_{01}, z_{02}, ..., z_{0n}); \ z_{0j} = z_j(t_0); \ j = 1, n.$$

2. Приріст аргументу часу:

$$t_k = t_{k-1} + \Delta t = t_0 + k \cdot \Delta t$$
; $k = 1, 2, 3, ...$

3. Визначення характеристик наступного стану:

$$z_j(t_{k-1}) \rightarrow z_j(t_{k-1} + \Delta t) = z_j(t_k); j = \overline{1,n}.$$

ПРИНЦИП δz

Алгоритм

1. Визначення початкового стану:

$$z_0 = (z_{01}, z_{02}, ..., z_{0n}); \ z_{0j} = z_j(t_0); \ j = \overline{1, n}.$$

- 2. Визначення часу настання чергового особливого стану t_{k} .
- 3. Визначення характеристик наступного (особливого) стану:

$$z_j(t_{k-1}) \rightarrow z_j(t_k); j = \overline{1,n}.$$

5. ОБРОБКА РЕЗУЛЬТАТІВ ЕКСПЕРИМЕНТУ

Оцінка вірогідності випадкової події

$$\overline{p} = \frac{m}{N}$$
,

N — кількість експериментів;

m — кількість випадків настання випадкової події.

Оцінка вірогідності можливих значень випадкової величини (закону її розподілу)

$$\overline{p}_k = \frac{m_k}{N}$$
 ; $k = \overline{1,n}$.

 m_{k} – кількість попадань значень випадкової величини в k-й інтервал.

Оцінка середнього значення випадкової величини

$$\overline{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i$$

 x_i — значення випадкової величини ξ , яке вона прийняла в i-му експерименті.

Оцінка дисперсії випадкової величини

$$D(\xi) = M[\xi - M(\xi)]^{2}$$

$$\overline{D} = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} (x_{i} - \overline{x})^{2}$$

$$\overline{D} = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} x_{i}^{2} - \frac{1}{N(N-1)} \left(\sum_{i=1}^{N} x_{i}\right)^{2}$$

Оцінка кореляційного моменту двох випадкових величин

$$\overline{K}_{\xi\eta} = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})$$

$$\overline{K}_{\xi\eta} = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} x_i y_i - \frac{1}{N(N-1)} \sum_{i=1}^{N} x_i \sum_{i=1}^{N} y_i$$

 \bar{x} і \bar{y} — середні значення випадкових величин ξ і η відповідно.

Оцінка математичного очікування випадкового процесу

$$\overline{Z}(t_k) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} Z_i(t_k); \quad k = \overline{1, r}$$

 t_k — фіксований момент часу; $t_k = k \cdot \Delta t$, k = 1, r; $Z_i(t_k)$ — значення випадкового процесу у i-й його реалізації для t_k -го моменту часу; $i = \overline{1,N}$.

Оцінка кореляційної функції випадкового процесу

$$\overline{K}(t',t'') = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} [Z_i(t') - \overline{Z}(t')][Z_i(t'') - \overline{Z}(t'')]$$

$$\overline{K}(t',t'') = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} Z_i(t') Z_i(t'') - \frac{1}{N(N-1)} \sum_{i=1}^{N} Z_i(t') \sum_{i=1}^{N} Z_i(t'');$$

$$t', t'' \in \{t_k, k = \overline{1,r}\} .$$

Оцінка математичного очікування стаціонарного випадкового процесу, що має ергодичну властивість

$$\overline{Z} = \lim_{t \to \infty} \frac{1}{T} \int_{0}^{T} Z(t) dt.$$

$$\overline{Z} \approx \frac{\Delta t}{T} \sum_{k=1}^{r} Z(t_k)$$

Оцінка кореляційної функції стаціонарного випадкового процесу, що має ергодичну властивість

$$K(\tau) = \lim_{T \to \infty} \frac{1}{T - \tau} \int_{0}^{T - \tau} Z(t) \cdot Z(t + \tau) dt - Z^{2} ,$$

$$T \to \infty$$

Де
$$\tau = t' - t''$$
 ; $t', t'' \in (0, T)$.

$$\overline{K}(\tau) \approx \frac{\Delta t}{T - \tau} \sum_{k=1}^{r-l} Z(t_k) \cdot Z(t_k + \tau) - \overline{Z}^2$$
,

де
$$l = \frac{\tau}{\Delta t}$$

Перевірка статистичних гіпотез

$$\chi^{2} = \sum_{j=1}^{m} \frac{(N_{j} - N_{j}^{*})^{2}}{N_{j}^{*}}$$

m — кількість рівних напіввідкритих інтервалів діапазону спостережуваних значень випадкової величини ξ ;

 N_{j} – емпірична частота; $j = \overline{1,m}$;

 N_{j}^{*} – теоретична частота; $j = \overline{1, m}$;

Кількість ступенів свободи:

$$k = m - r - 1$$
.

Рівень значущості:

$$P[\chi^2 > \chi_{\kappa p}^2(\alpha, k)] = \alpha$$

Гіпотеза приймається, якщо

$$\chi^2 \leq \chi^2_{\kappa p}(\alpha,k)$$
,

де $\chi^2_{\kappa p}(\alpha,k)$ – критична точка.

Оцінка точності результатів експериментальних досліджень

Точність:

$$|a-\overline{x}|<\varepsilon$$

Достовірність:

$$P(\mid a - \overline{x} \mid < \varepsilon) = \alpha$$

$$\varepsilon = t_{\alpha} \sqrt{D(\overline{x})}$$

Квантіль нормального розподілу:

$$t_{\alpha} = \Phi^{-1}(\frac{\alpha}{2})$$

Функція Лапласа:

$$\Phi(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{0}^{y} e^{-\frac{z^{2}}{2}} dz$$

$$\Phi(t_{\alpha}) = \frac{\alpha}{2}$$

РОЗРАХУНОК КІЛЬКОСТІ ЕКСПЕРИМЕНТІВ

1. При визначенні вірогідності p випадкової події A

Кількість випадків настання події A у окремому експерименті – випадкова величина ξ , що набуває значення:

$$z_1 = 1$$
 з вірогідністю p ; $z_2 = 0$ з вірогідністю $(1-p)$.

Математичне очікування і дисперсія випадкової величини:

$$M(\xi) = z_1 p + z_2 (1 - p) = p;$$

$$D(\xi) = [z_1 - M(\xi)]^2 p + [z_2 - M(\xi)]^2 (1 - p) = p(1 - p).$$

ОЦІНКА ВІРОГІДНОСТІ

$$\overline{p} = \frac{m}{N}$$

$$m = \sum_{i=1}^{N} \xi_i$$

де ξ_i — кількість випадків настання події A у i-му експерименті; $\xi_i \in \{0,1\}$.

$$\frac{m}{N} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \xi_i$$

ОЦІНКА ДИСПЕРСІЇ

$$\varepsilon = t_{\alpha} \sqrt{D(\bar{x})}$$
.

$$M(\frac{m}{N}) = \frac{1}{N}M(\sum_{i=1}^{N} \xi_i) = \frac{1}{N}N \cdot M(\xi) = M(\xi) = p.$$

2-а властивості дисперсії:

$$D(K \cdot X) = K^2 \cdot D(X)$$

$$D(\frac{m}{N}) = D(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \xi_i) = \frac{1}{N^2} D(\sum_{i=1}^{N} \xi_i) = \frac{1}{N^2} N \cdot D(\xi) = \frac{p(1-p)}{N}$$

НЕОБХІДНА КІЛЬКІСТЬ ЕКСПЕРИМЕНТІВ

$$\varepsilon = t_{\alpha} \sqrt{\frac{p(1-p)}{N}}$$

$$N = t_{\alpha}^2 \frac{p(1-p)}{\varepsilon^2}$$

На початковому етапі:

$$\overline{p} = \frac{m_0}{N_0}$$
 , $50 \le N_0 \le 100$

КІЛЬКІСТЬ ЕКСПЕРИМЕНТІВ ПРИ ВІДНОСНІЙ ТОЧНОСТІ

$$\delta = \frac{\varepsilon}{p}$$

$$N = t_{\alpha}^{2} \frac{p(1-p)}{p^{2} \delta^{2}} = t_{\alpha}^{2} \frac{1-p}{p \delta^{2}} \approx \frac{t_{\alpha}^{2}}{p \delta^{2}}$$

Рекомендовано:

$$(p \approx 10^{-k}) \Rightarrow (N \approx 10^{k+1})$$

РОЗРАХУНОК КІЛЬКОСТІ ЕКСПЕРИМЕНТІВ

2. При визначенні середнього значення випадкової величини ξ , що має математичне очікування a і дисперсію σ^2

Оцінка математичного очікування:

$$\overline{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i.$$

За центральною граничною теоремою: при великих N величина \overline{x} матиме розподіл, близький до нормального, з математичним очікуванням $M(\overline{x}) = a$ і дисперсією $D(\overline{x}) = \sigma^2/N$:

$$M(\bar{x}) = \frac{1}{N} N \cdot M(\xi) = a ;$$

$$\sigma(\bar{x}) = \frac{1}{N} \sqrt{N} \cdot \sigma(\xi);$$

$$D(\overline{x}) = \sigma^{2}(\overline{x}) = \frac{1}{N^{2}} \cdot N \cdot D(\xi) = \frac{D(\xi)}{N} = \frac{\sigma^{2}}{N}$$

НЕОБХІДНА КІЛЬКІСТЬ ЕКСПЕРИМЕНТІВ

Точність оцінки \bar{x} математичного очікування a:

$$\varepsilon = t_{\alpha} \sqrt{\frac{\sigma^2}{N}} = t_{\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{N}}.$$

Кількість експериментів:

$$N=t_{\alpha}^{2}\frac{\sigma^{2}}{\varepsilon^{2}}.$$