

Інститут кібернетики імені
Національної академії в
Кам'янець-Подільській національній
імені Івана Огієнка

МАТЕМАТИЧНЕ ТА КОМП'ЮТНЕ МОДЕЛЮВАННЯ

Серія: Фізико-математичні науки

Збірник наукових і

Випуск 10

ЗМІСТ

Абрамчук В. С., Абрамчук І. В.	
Комбінований метод розв'язування еліптичних рівнянь	5
Бак С. М.	
Існування дозвукових періодичних біжучих хвиль в системі нелінійно зв'язаних нелінійних осциляторів на двовимірній гратці	17
Бомба А. Я., Кроха Л. Л.	
Числові методи комплексного аналізу при розв'язанні одного класу нелінійних еліптичних задач за умов ідентифікації параметрів.....	24
Венгерський П. С.	
Чисельне дослідження математичної моделі сумісного стоку поверхневих і ґрутових вод з території водозбору	33
Верлань А. А., Махович А. И.	
Аппроксимационные модели нестационарных тепловых процессов в неограниченной пластине с несимметричными граничными условиями	42
Гнатюк В. О., Гудима У. В.	
Метод січної площини розв'язування задачі найкращої у розумінні сім'ї опуклих ліпшіцевих функцій рівномірної апроксимації неперервного компактнозначного відображення скінченнонімірним підпростором	55
Горун П. П.	
Асимптотична поведінка стрибкової процедури стохастичної оптимізації в схемі дифузійної апроксимації.....	68
Дорош А. Б., Черевко І. М.	
Застосування сплайн-функцій для апроксимації розв'язків лінійних краївих задач із запізненням	80
Заболотко Т. О., Івасишин С. Д.	
Новне аналітичне описание фундаментального розв'язку одного параболічного рівняння зі зростаючими коефіцієнтами	88
Конет І. М.	
Гіперболічна краївна задача математичної фізики в кусково-однорідному циліндричному шарі	98
Кукурба В. Р., Чабанюк Я. М.	
Процедура стохастичної оптимізації для моделі тестування з напівмарковськими переключеннями	110
Лісовська В. П., Неня О. І.	
Дослідження експоненціальної стійкості розв'язків рівняння Маккі-Гласса з імпульсною дією	120
Літовченко В. А., Үнгурян Г. М.	
Фундаментальний розв'язок задачі Коші для параболічних рівнянь із коефіцієнтами обме.....	
Мусурівський В. І.	
Про проблему стійкості стохастичних дифер функціональних рівнянь з імпульсними мар збуреннями та скінченим запізненням.....	
Нікітін А. В.	
Оптимізація множин початкових значень в інтегральній моментній стійкості для ліній стохастичних рівнянь у гільбертових простор.....	
Рулюнук Т. М.	
One problem of torsion of piecewise homogen.....	
Топчій Д. О.	
The theory of plafales: новий підхід до конст базисних функцій на трикутнику першого г.....	
Федорчук В. А., Митько Л. А., Тихоход В.	
Оцінка работоспособності автоматических на основе анализа устойчивости.....	
Щирба О. В.	
Функціональні залежності для методів оптим.....	
Ясинський В. К., Ясинський Е. В., Юрченко	
Про стійкість розв'язку лінійного автономного стохастичного рівняння з частинними похід із зовнішніми випадковими збуреннями.....	
Відомості про авторів.....	
Алфавітний покажчик авторів.....	

УДК 519.21+62

В. Р. Кукурба*, аспірант,**Я. М. Чабанюк****, д-р фіз.-мат. наук, професор

*Національний університет «Львівська політехніка», м. Львів,

**Львівський державний університет безпеки життєдіяльності, м. Львів

ПРОЦЕДУРА СТОХАСТИЧНОЇ ОПТИМІЗАЦІЇ ДЛЯ МОДЕЛІ ТЕСТУВАННЯ З НАПІВМАРКОВСЬКИМИ ПЕРЕКЛЮЧЕННЯМИ

Розглянуто оптимізаційну процедуру для моделі тестування програмного продукту. Стохастичний процес виявлення помилок отриманий з допомогою напівмарковського процесу.

Ключові слова: модель тестування, процедура стохастичної оптимізації, напівмарковський процес.

Вступ. Дослідження, вдосконалення та аналіз моделей тестування надійності програмного забезпечення (ПЗ) та комп'ютерної техніки в цілому зумовлене створенням нових та вдосконалення існуючих технологій побудови програмних продуктів, розширенням спектру використання автоматизованих систем в сучасному світі, що є передумовою паралельного розвитку усіх складових процесу побудови та впровадження ПЗ в процес життєдіяльності людини. Підвищення складності та багатокомпонентність сучасних програмних проектів вимагають спеціалізованого підходу під час створення та застосування. В нас час техніка, автоматизовані системи, ПЗ повинні досягати високого рівня надійності, що дозволяє їм ставати ефективним інструментом в світі нових технологій та цілей. Будь яка неполадка може нести за собою серйозні наслідки та втрати, що не припустимо у сучасному світі конкурентій. Саме показник надійності стойть першим серед не менш важливих показників — якість, живучість, безлека, готовність. Отже збільшення потреб у використанні комп'ютерної техніки у житті людини вимагають більш строго підходу до визначення рівня надійності продукту застосування. Поняття надійності ПЗ не рідко виділяють окремо [1], оскільки при застосуванні цього поняття до програмних засобів враховують особливості і відмінності цих об'єктів від стандартних (традиційних) технічних систем, для яких в першу чергу розробляється теорія надійності. Першочергова і фундаментальна відмінність програмних проектів від технічних засобів та систем полягає в тому, що програмний продукт не тільки не зношується з часом, що відбувається з технікою, а ще й те, що в результаті процесу використання виявляються та усуваються помилки, не говорячи про можливість модернізації шляхом розширення програми за рахунок нових модулів. Також підвищуються вимоги до надійності та витривалості програм, виникають задачі опти-

мізації процесу тестування, якісного прогнозу многої продукту. Для розв'язування подібні вання в даний час використовуються моделі виток програмних технологій та програм потребу розвитку таких моделей. Постають делей, вдосконалення існуючих шляхом позумовлять підвищення ступеня адекватності об'єктам, а також тестування таких моделей використання складовоюожною моделі тестування критерій достатності процесу тестування, проектів приймати обґрунтовані рішення позробки. В даний час у переважній більшості (критерії) носять скоріше якісний та що є невірваним при розробці ПЗ від. Отже початок та дослідження критерію досить актуальною задачею програмної інженерії.

1. Зв'язок між розподілом помилок та ковським процесом. Розглядаються моделі сонівського розподілу кількості помилок на програмного продукту. Такі моделі розглядають Jelinski-Moranda [4], Schick-Wolverton [5], S. Okumoto, Schneidewind [7] S-подібна модель гальванена модель негомогенного пуссонівської, що кількість виявлення помилок у моделювання надійності ПЗ розподілений за законом на основі кількості помилок над моделлю налагоджено в тому, що визначення часу між окремими меншою точністю та більшу похибкою за на перших етапах тестування, на відміну від тестового проміжку. З іншої точки зору дослідження може мати свої переваги при оцінці кількості виявленіх помилок відчутно зменшуються [4–7] отримано результати, що описані також дають змогу отримати оцінку на графіках результатів базуються на отриманій статистичні ході подальших досліджень виявлено, що з кількості помилок до неоднорідного пуссонівського відповідає неоднорідному експоненціальному

Розглянемо випадок, коли кількості помилок відповідають закону розподілу Пуассона.

Нехай $P_n(t)$ — ймовірність того, що залежить від неперервного параметра t . Описується розподілом Пуассона:

$$P_n(t) = \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}. \quad (1)$$

Розглянемо стохастичний процес, представлений випадковим натуральним числом $X(t)$. Приріст $X(t+s) - X(0)$ на інтервалі від 0 до $t+s$ є сумою приростів $X(s) - X(0)$ і $X(t+s) - X(s)$ на відповідних інтервалах. Ми припускаємо, що приrostи $X(s) - X(0)$ і $X(t+s) - X(s)$ незалежні, і що розподіл $X(t+s) - X(s)$ залежить тільки від довжини тестового інтервалу а не від його положення на тестовому проміжку (в даному контексті слід розуміти тільки той тестовий проміжок, кількості помилок на якому відповідають закону Пуассона). На віддалених етапах тестування, нас цікавить, не тільки кількість помилок на проміжку, а й час між помилками, тобто виконання умови $X(t+s) - X(t) = 0$, де s — час, що минув після виявлення останньої помилки, тобто ймовірність, що час s менший за час до настання наступної помилки. Це відповідає випадку з розподілу Пуассона, коли $n = 0$:

$$P_0(t) = e^{-\lambda t}. \quad (2)$$

У результаті отримано наступну щільність $f(t) = e^{-\lambda t}$ часу між помилками на пізніх етапах тестування, що відповідає експоненційному закону розподілу, який визначає час перебування у станах марковського процесу. Останній результат дає змогу моделювати подальшу поведінку процесу тестування. З моделі отримуються значення параметра λ , яке можна використати для моделювання ланцюга Маркова, що породжує досліджуваний процес.

У випадку напівмарковського процесу розглядається відповідність кількостей помилок на тестових ітераціях неоднорідному пуассонівському розподілу. При цьому закон розподілу часових проміжків між виявленням помилок може описуватися функцією розподілу відмінною від експоненційної.

У цій статті розглядається функція інтенсивності моделі тестування програмного продукту з індексом величини проекту [1].

2. Аналіз математичної моделі тестування програмного продукту з індексом величини проекту. Математична модель надійності програмного забезпечення створюється для оцінки залежності надійності програмного забезпечення від деяких параметрів, пов'язаних з модулями програми на підмножині наборів входних даних, за допомогою, яких цей модуль контролюється [1]. До інших таких параметрів відносяться частота помилок, що дає змогу оцінити якість систем реального часу, що працюють в неперервному режимі, і в той же час паралельно отримувати інформацію про надійність програмних про-

дуктів [3]. Розглянута модель відноситься до кількості помилок. Припускається, що кількість моделі оцінювання та прогнозування надійності неоднорідним законом Пуассона. Крім тог величини проекту з параметром моделі та в спериментальних даних і набуває значенні завжди більші від нуля. Функція інтенсивності для даної моделі [3] має наступний вигляд

$$\lambda(t) = \alpha \beta^{s+1} t^s \exp(-\beta t)$$

де α — коефіцієнт, що характеризує загальну кількість помилок на якому відповідають закону Пуассона). На віддалених етапах тестування, нас цікавить, не тільки кількість помилок на проміжку, а й час між помилками, тобто виконання умови $X(t+s) - X(t) = 0$, де s — час, що минув після виявлення останньої помилки, тобто ймовірність, що час s менший за час до настання наступної помилки. Це відповідає випадку з розподілу Пуассона, коли $n = 0$:

$$\lambda(t) = \alpha \beta^{s+1} t^s \exp(-\beta t)$$

$$\text{де } \Gamma_s(p) = \int_0^\infty t^{p-1} e^{-t} dt, \quad Re(p) > 0, \quad \text{неповні гама-функції.}$$

Зауваження 1. При $s = 1$ маємо з (3) вираз

$$\lambda(t) = \alpha \beta^2 t \exp(-\beta t)$$

$$\mu(t) = \alpha (1 - (1 + \beta t) \exp(-\beta t))$$

що відповідає S -подібній моделі [7].

Загальна кількість помилок, що містити відповідає з (4) при $t \rightarrow \infty$

$$\mu(\infty) = \alpha s \Gamma(s),$$

де $\Gamma(s)$ — гама-функція, що також співпадає з (3).

Таким чином, згідно з основним принципом кумулятивної функції (4), для знаходження будуємо функцію максимальної правдоподібності

$$L(\alpha, \beta, s) = \prod_{i=1}^n \frac{[\mu(t_i) - \mu(t_{i-1})]^{m_i}}{m_i!} \exp(-\sum_{i=1}^n \mu(t_i))$$

де m_i , $(\sum_{i=1}^n m_i = k)$, — кількість виявленої помилок в інтервалі $(t_i, t_{i+1}]$, $i = \overline{0, n}$.

Отже, аналітичний вигляд підстави для загальної кількості помилок від величини та складності проекту і

моделі. Рівняння (3) та (4) називають моделлю з індексом величини проекту [3]. Особливістю досліджуваної моделі є третій динамічний параметр, який описує індекс величини програмного проекту, що відсутній у всіх існуючих моделей [4-7]. Під величиною проекту розуміють комплексний показник, який корелює з метриками складності коду програмного продукту [1]. Встановлення залежності між індексом величини проекту та метриками складності коду є предметом подальших досліджень. Для визначення параметрів α , β , s побудованої моделі використовується метод максимальної правдоподібності.

Критерій достатності процесу тестування ПЗ. Важливим прикладним аспектом моделі надійності ПЗ є встановлення кількісного критерію достатності процесу тестування програмного продукту, який дозволяє керівникам програмних проектів більш обґрунтовано приймати рішення про виділення ресурсів на тестування та про завершення цього етапу розробки ПЗ. Так, на даний час, у переважній більшості IT компаній такі показники носять скоріше якісний та неформалізований характер на зразок «задоволення замовника», які жодним чином не можна використовувати, наприклад, при розробці ПЗ відповідального призначення. На противагу до параметрів α та β , залежність індексу величини проекту (який відсутній в усіх інших моделях на основі розподілу Пуассона) виявляє чітку особливість, яку можна покласти в основу критерію достатності процесу тестування. Ця особливість полягає в тому, що при переході до пуссонового розподілу кількості виявлення помилок залежність $s(t)$ стає гладкою, а значення наближається до постійної величини. Таку поведінку залежності $s(t)$ можна зрозуміти, врахувавши, що індекс величини проекту (параметр моделі) є основним параметром, що визначає форму і функцію розподілу, а відповідно і цільність ймовірності випадкової величини, яка у нашому випадку є кількістю виявлення помилки. Отже, на пізніх етапах тестування ПЗ, коли корельовано помилки виявлені та усунені, а час виявлення тих помилок, що залишились відповідає пуссоновому розподілу, якісна характеристика розподілу (параметр $s(t)$) вже практично не змінюється, а змінюються в основному кількісні характеристики (параметри α та β). Таким чином, з використанням критерію достатності процесу тестування можна визначити загальну кількість помилок в програмному продукті за допомогою рівняння (6) і порівнявши її з кількістю вже виявлених та виправлених помилок прийняти обґрунтоване рішення про розподіл ресурсів проекту зі створенням програмного продукту.

3. Процедура стохастичної оптимізації в задачі тестування програмного продукту. В даному підрозділі розглядається неперервна процедура стохастичної оптимізації для індексу величини програмного продукту при тестуванні на знаходження помилок в матема-

тичній моделі тестування програмного забезпечення помилок [4; 5]. Отримано умови асимптотичних значень індексу при неловні виходу кількості помилок на розподіл Пуассона.

При безлосередній залежності функції середовища, що описується напівмарковим розглянуто процедурою стохастичної оптимізації

$$\frac{du(t)}{dt} = a(t)\nabla_{h(t)}C(u(t); x(t))$$

де

$$\nabla_{h(t)}C(u(t); x(t)) := \frac{C(u(t) + b(t); x(t)) - C(u(t); x(t))}{2b}$$

а $x(t), t \geq 0$, рівномірно ергодичний напівмірковий фазовому просторі станів (X, \mathcal{X}) з $\pi(B), B \in \mathcal{X}$ [10].

У цьому випадку експериментатор з асимптотично оптимальний результат навіть грекії, та при всіх значеннях напівмарковські [10]. Доведення збіжності процедури стохастичної оптимізації 1, а саме

$$P\{\lim_{t \rightarrow \infty} u(t) = u_0\} = 1$$

проводиться з використанням асимптотичної двокомпонентного марковського процесу $\varepsilon > 0$ --- малій параметр серій, розв'язку збурення та застосування теореми Невел Торема 2.8.1, стор. 100).

Отже, важливим кроком застосування оптимізації (7) є встановлення природи стохастичної функції регресії $C(u; x)$.

Основною метою роботи є встановлення процедури стохастичної оптимізації (7) ділянок значень індексу величини програмного забезпечення виявлення помилок, що запропоновані даного підрозділу досліджуються стохастичною оцінкою запропонованої моделі опису процесу тестування, а в другій --- проводиться аналіз діяльності стохастичної оптимізації (7) для індексу

4. Процедура стохастичної оптимізації проекту. Оскільки α , β та s в (3) визначені Пуассона кількості помилок на сусідніх ін-

ливість побудови процедури стохастичної оптимізації для них. Лінійність функції інтенсивності $\lambda(t)$ відносно α не дозволяє отримати таку процедуру. Тому $\hat{\alpha}$, отримане з моделі є постійним для процедури стохастичної оптимізації відносно параметрів β та s . З іншої сторони з природи параметру β в (3) слідує, що він змінюється мало при наборі достатньої статистики помилок при тестуванні (перехід кількості виявлених помилок на сусідніх інтервалах $(t_i; t_{i+1}], (t_{i+1}; t_{i+2}]$ до розподілу Пуассона), що підтверджують експериментальні данні.

Таким чином, отримуємо єдино можливу процедуру стохастичної оптимізації для параметра s з функцією регресії

$$\lambda(s, t) = a\hat{\beta}^{s+t} t^s \exp(-\hat{\beta}t). \quad (8)$$

Згідно зластивостей точкових оцінок $\hat{\alpha}$, $\hat{\beta}$ (при великих n та k) отримуємо їх незмінність відносно α та β . З іншої сторони α та β змінюються під впливом напівмарковського процесу виявлення помилок.

Отже, отримуємо процедуру стохастичної оптимізації згідно (7) параметра s

$$\frac{ds(t)}{dt} = \frac{d(t)}{2b(t)} \left[\hat{\alpha}\hat{\beta}^{s(t)+b(t)+1} t^{s(t)+b(t)} e^{-\hat{\beta}t} - \right. \\ \left. - \hat{\alpha}\hat{\beta}^{s(t)-b(t)+1} t^{s(t)-b(t)} e^{-\hat{\beta}t} \right]. \quad (9)$$

Функція інтенсивності виявлення помилок $\lambda(s, t)$ згідно (8) має одиний максимум.

Теорема. Якщо функції $a(t) > 0, b(t) > 0$ задовольняють умовам

$$\int_0^\infty a(t) dt = \infty, \int_0^\infty a^2(t) dt < \infty, \int_0^\infty a(t)b(t) dt < \infty, t_0 > 0, \quad (10)$$

то для процедур стохастичної оптимізації (11) має місце збіжність

$$P\{\lim_{t \rightarrow \infty} s(t) = s_0\} = 1, \quad (11)$$

де s_0 таке, що

$$\max \lambda(s, t) = \lambda(s_0, t).$$

Зauważення 2. Відзначимо, що умови (10) з однієї сторони дозволяють рухатись випадковій еволюції $s(t)$ до точки $s = s_0$, а з другої сповільнити цей рух таким чином, щоб встигнути досягнути точку $s = s_0$ при $t \rightarrow \infty$.

Доведення. Збіжність з ймовірністю 1 (11) слідує з гладкості функції $\lambda(s, t)$, тобто виконання умови Ліпшица в формі

$$|\nabla_{h(t)} \lambda(s, t) - \lambda'_s(s, t)| \leq c$$

умов (10) та твердження теореми збіжності Г

5. Дослідження процедури на реальних дослідженнях даних отриманих з реальних т. беззначення. Дані тестування були розбиті на п'ять типів: Trivial, Minor, Major, Critical, Bloker. Типи моментів часу для яких визначалася ітераційних моментів. Враховуючи різну кількість помилок, яка визначається з розподілу Пуассона, що підтверджують експериментальні данні.

Тип	\hat{s}	$S(\text{ПСО})$	$B_{\text{п}}$
Trivial	0.154	0.16	
Minor	0.144	0.201	
Major	0.122	0.296	
Critical	0.139	0.222	
Bloker	0.153	0.166	

У таблиці представлені значення критеріїв тестування для останнього значення отриманого значається з (6) та граничного отриманого (9), а також виявлено кількість помилок та блоків, яка визначається з врахування результата цієї процедури та формули (5).

З результатів дослідження видно, що при на фінальному стадіо, і його необхідно продовжувати між отриманими критеріями з моделі та з проміжком виявленою кількістю помилок та очікуваною цільністю окремого дослідження кожного типу ітераційний проект може специалізуватися на різних можуть викликати різну складність проекту від

Результати дослідження на різних ітераціях типу помилок Bloker. Помилки цього типу ітерацій виявлялися в незначних кількостях

Ітерації	$\hat{\alpha}$	$\hat{\beta}$	\hat{s}	$S(\text{ПСО})$
800	167.141	0.001725	0.166	0.17
900	165.905	0.001692	0.163	0.17
1000	162.914	0.001645	0.158	0.17
1100	159.694	0.00162	0.156	0.16
1200	156.419	0.001611	0.155	0.16
1300	156.484	0.001589	0.153	0.16

Результати дослідження на різних ітераційних проміжках для тілу помилок Minor. Помилки цього тілу зважаються частіше ніж розглянуто вище.

Таблиця 3

Іте- рації	Ви- явле- но	α	β	S	S ПСО	Помилки модель	По- милки ПСО
800	413	600.035	0.001613	0.155	0.207	558.884	549.837
900	432	611.636	0.001584	0.152	0.206	570.241	560.625
1000	460	639.238	0.001538	0.148	0.205	596.906	586.09
1100	465	631.897	0.00152	0.146	0.203	590.422	579.689
1200	468	621.389	0.001518	0.146	0.202	580.654	570.211
1300	479	624.8	0.0015	0.144	0.201	584.192	573.506

У таблицях показані результати, на кількох проміжних інтервалах, що відображають зміну значень параметрів моделі та граничних значень процедури.

Висновки. Побудовано процедуру стохастичної оптимізації для індексу величини програмного продукту, а саме для параметру s , який є критерієм постатності процесу тестування програмного забезпечення з врахуванням стохастичності процесу тестування. Створена процедура дозволяє оцінити кількість залишкових помилок, що в свою чергу дає можливість інеребачити матеріальні витрати на тестування та його доцільність.

Під час досліджень було виявлено, що модель аналізу процесу тестування може бути застосована в реальних умовах при відповідній строгості до документації процесу тестування та на кінцевих етапах розробки програмного коду, бета-тестуваннях. Найефективніше використання розробленої процедури при регресивному тестуванні з використанням автоматизованих тестів.

Складність процесу розробки сучасного програмного забезпечення підвищує складність процесу тестування, що в свою чергу потребує ефективних об'єктів для опису таких процесів. Отже використання напівмарковського процесу в моделях тестування програмного продукту дас переваги в застосуванні таких моделей.

Список використаних джерел:

- Побудова і дослідження моделі надійності програмного забезпечення з індексом складності проекту / Я. М. Чабанюк, В. С. Яковина, Д. В. Федасюк та ін. // Інженерія програмного забезпечення. Науковий журнал. — К., 2010. — № 1. — С. 24–29.
- Оптимізація моделі тестування програмного забезпечення з показником величини проекту / Я. М. Чабанюк, В. Р. Кукурба, Л. Б. Гнатів та ін. // Ві-

- сник НУ «ЛП» серія «Комп'ютерні науки та № 694 — С. 81–89.
- Оцінювання та прогнозування надійності п основі моделі з індексом складності проекту чиок, М. М. Сенів, У. Т. Хімка // Вісник Х університету. Технічні науки. — 2011. — № 1.
 - Does software reliability growth behavior follow a process / K.-Y. Cai, D.-B. Hu, Ch.-G. Bai, H. Software Technofogy, — 2008. — Vol. 50, — F.
 - Goel A. L. Software reliability models: assumptions / A. L. Goel // IEEE Transactions on soft Vol. SE-11, № 12. — P. 1411–1423.
 - Van Pul M. C. J. Statistical analysis of software reliability growth models / M. C. J. Van Pul // CWI Tract. — Amsterdam, 1983.
 - Yamada S. S-shaped reliability growth modelling / S. Yamada, M. Ohba, S. Osaki // IEEE Trans. Reliability, — Vol. R-32, No. 5. — P. 475–478.
 - Кукуруба В. Р. Збіжність одновимірної процесу в напівмарковському середовині / В. Р. Кукуруба, А. І. Степанов // Актуарна та фінансова математичний наук. ун-т. — 2012. — № 1. — С. 64–70.
 - Невельсон М. Б. Стохастическая аппроксимация / М. Б. Невельсон, Р. З. Хасьминский. — М.: Наука, 1972.
 - Korolyuk V. S. Stochastic Models of Systems. — Dordrecht: Kluwer, 1999. — 185 p.

Optimization procedure for testing model of software reliability growth was described using of stochastic process of errors finding was described using of

Key words: testing model, stochastic optimization, reliability growth, Markov process.