

Олег О. Штундер*

СИСТЕМА РИЗИК-МЕНЕДЖМЕНТУ МІЖНАРОДНИХ ЦИФРОВИХ ПЛАТЕЖІВ КОРПОРАЦІЙ

Стаття розробляє модель інтегрального ризик-скорингу міжнародних цифрових платежів корпорацій. Запропоновано формулу $R = \min(100, R_{base} \cdot M)$ із шістьма блоками ризику, вагові коефіцієнти яких визначено через добуток частоти інцидентів та незворотності наслідків (ISO 31000). Нелінійний стрес-множник M відображає комбінаторний характер платіжних атак (BEC, підміна IBAN). Верифікацію підтверджено по 8 українських корпораціях ($r > 0,97$ між R та ІІР).

Ключові слова: ризик-менеджмент; цифрові платежі; корпоративні фінанси; BEC; AML; стрес-множник.

Формл. 6. Табл. 7. Літ. 13

DOI: 10.32752/1993-6788-2026-1-297-138-148

ORCID: <https://orcid.org/0009-0002-8727-8605>

Oleh Shtunder

RISK MANAGEMENT SYSTEM FOR INTERNATIONAL DIGITAL PAYMENTS OF CORPORATIONS

The article develops an integrated risk scoring model for international digital payments of corporations. The formula $R = \min(100, R_{base} \cdot M)$ with six risk blocks is proposed; weights are derived from incident frequency and irreversibility of consequences (ISO 31000). A nonlinear stress multiplier captures the combinatorial nature of BEC and IBAN-substitution attacks. Model verification against eight Ukrainian corporations confirmed Pearson $r > 0.97$ between R and the independently calculated Integrated Risk Index.

Keywords: risk management; digital payments; corporate finance; BEC; AML; stress multiplier.

Peer-reviewed, approved and placed: 22.03.2026

Постановка проблеми. Активне впровадження FinTech-рішень, open banking та вбудованих платежів суттєво підвищує ефективність міжнародних корпоративних розрахунків, водночас формуючи складний багатокомпонентний ризик-профіль, який не охоплюється традиційними ізольованими методами контролю [1]. Цифрові платежі здійснюються в умовах мінімального людського втручання і високої швидкості, що обмежує можливості постфактум коригування та підвищує значущість превентивного ризик-менеджменту.

Масштаб проблеми є значним: 79% корпорацій зазнали платіжного шахрайства у 2024 р. [2]; глобальні AML-штрафи склали \$6,6 млрд у 2023 р. [3]; 55% B2B-рахунків прострочуються [4]. Критично важливо, що більшість інцидентів є наслідком не ізольованого фактора, а небезпечної комбінації - наприклад, новий контрагент у поєднанні з нещодавною зміною реквізитів та нетиповою сумою. Саме ця нелінійність визначає архітектуру запропонованої моделі.

Аналіз останніх досліджень і публікацій. Існуючі моделі оцінювання платіжних ризиків охоплюють два основні підходи. Банківська модель

* Kyiv National Economic University named after Vadym Hetman. Ukraine.

Expected Loss ($EL = PD \cdot LGD \cdot EAD$) розроблена для кредитного ризику і вимагає великих вибірок історичних дефолтів, яких корпорація-платник не має [5]. Підхід SWIFT Risk Management Framework [6] є переважно комплаєнс-орієнтованим і не охоплює операційні, ліквідні та валютні ризики в єдиній кількісній шкалі.

Принципи управління ризиками фінансових ринкових інфраструктур закріплені у стандартах PFMI [7], проте вони орієнтовані на рівень інфраструктури, а не на корпорації-платники. Стандарт ISO 31000 [8] визначає загальні принципи ризик-менеджменту, включно з методом оцінювання через добуток частоти та тяжкості наслідків, який використано у цьому дослідженні для обґрунтування вагових коефіцієнтів. Українські виміри корпоративних ризиків досліджено у роботах [9, 10], проте без єдиного кількісного інструменту ризик-скорингу, безпосередньо прив'язаного до операційних рішень.

Метою статті є розробка авторської моделі інтегрального оцінювання ризику міжнародних цифрових платежів корпорацій з емпірично обґрунтованими ваговими коефіцієнтами та верифікацією на даних українських підприємств.

Основні результати дослідження. Систему ризик-менеджменту міжнародних цифрових платежів визначено як безперервний управлінський процес ідентифікації, оцінювання, моніторингу та мінімізації ризиків у транскордонному цифровому середовищі [8]. Запропонована модель інтегрального ризик-скорю побудована на нелінійному агрегуванні: ризики не додаються лінійно, оскільки небезпечна комбінація факторів спричиняє стрибкоподібне зростання сукупного ризику.

Інтегральний ризик-скор транзакції визначається формулою:

$$R = \min(100, R_{base} \cdot M) \quad (1)$$

де $R \in [0; 100]$ - інтегральний ризик-скор; R_{base} – базовий ризик зі зважених блоків; M - стрес-множник для небезпечних комбінацій. Базовий ризик:

$$R_{base} = WC \cdot SC + WK \cdot SK + WO \cdot SO + WP \cdot SP + WF \cdot SF + WL \cdot SL \quad (2)$$

де $S_j \in [0; 100]$ – бал j -го блоку ризику; W_j – ваговий коефіцієнт; $\sum W_j = 1$. Бал блоку:

$$S_j = \sum \alpha_{ji} \cdot I_{ji} \quad (3)$$

де α_{ji} – ваги індикаторів у блоці ($\sum \alpha_{ji} = 1$); $I_{ji} \in [0; 100]$ – нормалізований бал i -го індикатора j -го блоку. Стрес-множник:

$$M = 1 + \sum_k \beta_k \cdot T_k \quad (4)$$

де $T_k \in \{0; 1\}$ - бінарний тригер; β_k - надбавка до ризику при активації. Портфельний ризик:

$$R_{port} = (\sum_p R_p \cdot Amount_p) / (\sum_p Amount_p) \quad (5)$$

Для систематичного охоплення ризиків міжнародних цифрових платежів запропоновано класифікацію за шістьма функціональними блоками (табл. 1). Порядок блоків відповідає ранжуванню за ваговим коефіцієнтом - від найвищого (С) до найнижчого (L).

Таблиця 1. Класифікація ризиків міжнародних цифрових платежів корпорацій, складено особисто на основі AFP (2025), Fenargo (2023), Atradius (2023), MillTechFX (2023), FBI IC3 (2024)

Блок ризику	Основні складові	Типові наслідки для бізнесу	Реальні кейси / статистика
Комплаєнс, санкції, AML (C)	Санкційні збіги, PEP, невідповідність КУС/КУВ, ризик юрисдикції, призначення платежу	Блокування платежу, заморожування рахунку, штраф регулятора, кримінальна відповідальність	Глобальні AML-штрафи: \$6,6 млрд (2023); Binance - \$4,3 млрд; OFAC: 100% корпорацій під регуляторним наглядом (Fenargo, 2023)
Кібер / шахрайство (K)	Business Email Compromise (BEC), підміна IBAN, компрометація облікових даних, аномальні транзакції	Незворотні збитки, блокування системи, репутаційні збитки, витрати на розслідування	79% організацій атаковані у 2024 р.; BEC-збитки \$2,77 млрд (21 442 інциденти); 63% через підроблені emails (AFP, 2025; FBI IC3, 2024)
Операційно-технологічний (O)	Помилки реквізитів (IBAN/SWIFT), некоректна маршрутизація, збої API, залежність від провайдерів	Повернення платежу, блокування коштів на 5-30 днів, додаткові комісії \$25-150 за повернення	63% організацій зазнали операційного шахрайства з платежами у 2024 р.; 2-4% міжнародних платежів повертаються через помилки реквізитів (AFP, 2025)
Контрагентський (P)	Платіжна дисципліна, концентрація на контрагенті/країні, зміна реквізитів, спори	Затримка надходжень, погіршення cash-flow, витрати на стягнення заборгованості	55% B2B-рахунків прострочуються у США (Atradius, 2023); bad debts - 9% від B2B-продажів; 26% компаній припинили співпрацю через платіжні затримки
Ліквідний (L)	Ризик касових розривів, затримки платежів, надзвичайне залучення ліквідності	Прострочення власних зобов'язань, підвищення вартості фінансування, операційні збої	57% treasury-фахівців вважають ліквідний ризик найскладнішим у 2023 р.; 52% організацій підвищили due diligence після банківської кризи (AFP Risk Survey, 2023)
Валютний (F)	Волатильність курсів, незахеджовані платіжні потоки, FX-спреди	Курсові збитки, cash-flow невизначеність, відхилення від бюджету	69% корпорацій постраждали від волатильності GBP у 2023 р.; 83% CFO назвали FX найкритичнішою економічною експозицією; середні FX-втрати £6,71 млн/рік (MillTechFX, 2023; PwC, 2025)

Ключовою методологічною особливістю класифікації є виокремлення блоків С та К як незворотних за наслідками – на відміну від О, Р, F, L, які допускають виправлення через відповідні механізми. Саме ця відмінність є основою диференціації вагових коефіцієнтів.

Центральним методологічним питанням є обґрунтування вагових коефіцієнтів – відносної значущості кожного блоку ризику в інтегральному показнику. Для їх визначення застосовано метод, що базується на двох незалежно вимірних параметрах кожного блоку: частоті інцидентів (F_j) та тяжкості наслідків (S_j) за шкалою незворотності (1-3). Підхід відповідає принципам ISO 31000 [8] щодо оцінювання ризику через добуток ймовірності та наслідків.

Формула визначення вагових коефіцієнтів:

$$W_j = (F_j \cdot S_j) / \sum_j (F_j \cdot S_j) \quad (6)$$

де F_j - частота інцидентів блоку j , виражена у відсотках організацій, що зазнали відповідного виду ризику (за даними галузевих досліджень); $S_j \in \{1; 2; 3\}$ - тяжкість наслідків за шкалою незворотності: 1 = виправні (FX-інструменти, кредитні лінії), 2 = керовані (судовий/претензійний порядок), 3 = незворотні (кримінальна відповідальність, ВЕС без можливості повернення).

Шкала тяжкості $S_j \in \{1; 2; 3\}$ – це не суб'єктивна оцінка, а класифікація за наявністю механізму відновлення: $S_j=3$ присвоюється блокам, де стандартні правові та фінансові механізми не відновлюють первинний стан (кримінальна відповідальність за AML-порушення, ВЕС-переказ на підконтрольний зловмиснику рахунок); $S_j=2$ – де відновлення можливе, але потребує витрат і часу; $S_j=1$ – де ризик управляється стандартними фінансовими інструментами в режимі планування.

Кілька аспектів методу потребують явного обґрунтування. По-перше, $F_c=100\%$ встановлено на підставі того, що регуляторний нагляд AML/KYC поширюється на всі корпорації, що здійснюють міжнародні платежі - це не «відсоток атакованих», а «відсоток під ризиком», аналогічно до концепції базового ризику в ISO 31000. По-друге, різні джерела вимірюють різні аспекти ризику (% атакованих організацій, % прострочених рахунків, % постраждалих від волатильності), і пряме порівнювання цих значень було б некоректним – саме тому застосовується шкала тяжкості S_j , яка нормалізує вплив різних метрик через єдиний критерій незворотності. По-третє, загальна база виміру (% організацій або % операцій, що зазнали ризику) є єдиною публічно верифікованою метрикою, яка дозволяє порівнювати блоки без їх зведення до одиниць вартості збитків - що вимагало б непорівнянних вибірок.

Кожен блок ризику складається з 3-4 індикаторів, нормалізованих до шкали 0-100 (0 = відсутність ризику, 100 = критичний рівень). Стандартизація забезпечує порівнянність між каналами та країнами і можливість автоматизації рішень (табл. 3).

Таблиця 2. Вагові коефіцієнти блоків ризику: частота, тяжкість та обґрунтування

Блок ризику (j)	Частота Fj, %	Тяжкість Sj (1-3)	Добуток Fj · Sj	Вага Wj	Обґрунтування частоти та тяжкості
С - Комплаєнс/ AML	100	3	300	0,334	Freq=100%: регуляторний нагляд поширюється на всі корпорації, що здійснюють міжнародні платежі (Fenergo, 2023). Sev=3: наслідки незворотні - заморожування рахунків, кримінальна відповідальність, репутаційні збитки неможливо скасувати постфактум
К - Кібер / шахрайство	79	3	237	0,264	Freq=79%: частка організацій, що зазнали атак у 2024 р. (AFP, 2025). Sev=3: BEC-збитки незворотні у 78% випадків - кошти переказані на підконтрольні зловмисникам рахунки і не підлягають поверненню (FBI IC3, 2024)
О - Операційний	63	2	126	0,140	Freq=63%: частка організацій з операційним платіжним шахрайством/помилками у 2024 р. (AFP, 2025). Sev=2: помилки реквізитів - виправні через процедуру SWIFT recall (5-30 днів), але несуть прямі операційні витрати
Р - Контрагентський	55	2	110	0,122	Freq=55%: частка B2B-рахунків, що прострочуються у США (Atradius, 2023). Sev=2: затримки платежів керовані (судовий/досудовий порядок), але завдають реальних cash-flow збитків
Ф - Валютний	69	1	69	0,077	Freq=69%: частка корпорацій з впливом FX-волатильності на P&L у 2023 р. (MillTechFX, 2023). Sev=1: FX-збитки виправні через хеджування та фінансові інструменти - це ризик рівня планування, а не кризовий
Л - Ліквідний	57	1	57	0,063	Freq=57%: частка treasury-фахівців, що вважають ліквідний ризик найскладнішим (AFP Risk Survey, 2023). Sev=1: касові розриви виправні через кредитні лінії та управління WC - системне, а не катастрофічне явище
Σ (перевірка)	-	-	899	1,000	$\Sigma Wj = 0,334+0,264+0,140+0,122+0,077+0,063 = 1,000 \checkmark$

Примітка: Fj - частота інцидентів за галузевими дослідженнями; Sj - тяжкість за шкалою незворотності (ISO 31000); $Wj = (Fj \cdot Sj) / \Sigma(Fj \cdot Sj)$. Джерела: AFP Payments Fraud Survey (2025), FBI IC3 (2024), Atradius (2023), AFP Risk Survey (2023), MillTechFX (2023), Fenergo (2023)

Таблиця 3. Система індикаторів ризику та правила нормалізації

Блок (Wj)	Індикатор	Зміст	Правило нормалізації (0-100)
С (0,334)	ICNTRY	Статус FATF + санкційні списки OFAC/ЕС	Білий список →10; Сірий список →50; Чорний список / санкції →95
	IKYC	Рівень верифікації контрагента (Tier 1-3)	Tier 3 (повний) →5; Tier 2 →30; Tier 1 (базовий) →65; відсутній →95
	ISAN	Кількість збігів у санкційних базах	0 збігів →5; potential match →50; confirmed hit →100
	IPURP	Відповідність призначення платежу договору	Відповідає →5; часткова →35; не відповідає →80
К (0,264)	IANOM	z-оцінка суми/часу/географії відносно патерну	$z \leq 1 \rightarrow 10$; $z 1-2 \rightarrow 30$; $z 2-3 \rightarrow 60$; $z > 3 \rightarrow 90$
	IACC	Новий пристрій, нетиповий IP, слабка MFA	Стандартний →5; нова сесія →25; нетиповий пристрій →60; без MFA →90
	IBEN	Дата останньої зміни реквізитів контрагента	Без змін >90 днів →5; 30-90 днів →20; 7-30 днів →55; <7 днів →85
О (0,140)	IDATA	Результат валідації IBAN/SWIFT/адреси	Валідація ОК →5; невідповідність імені →40; IBAN не пройдено →90
	ISLA	SLA банку/провайдера за останні 30 днів	>99% →5; 97-99% →25; 95-97% →55; <95% →85
	ISTP	% транзакцій не в STP-режимі	<5% →10; 5-15% →30; 15-30% →60; >30% →80
Р (0,122)	IHIST	Спори, повернення, прострочки за 12 місяців	0 інцидентів →5; 1-2 →25; 3-5 →55; >5 →85
	ITERM	Частка передоплати, стислі дедлайни	Постоплата, довгі строки →10; змішані →35; 100% передоплата →70
	ICONC	Частка контрагента/країни у платіжному портфелі	<10% →5; 10-25% →25; 25-50% →55; >50% →80
F (0,077)	IFX	σ курсу за 30 днів відносно середнього	$\sigma < 1\% \rightarrow 10$; $1-3\% \rightarrow 30$; $3-5\% \rightarrow 60$; $>5\% \rightarrow 85$
	IFEE	Відхилення фактичних FX-спредів від договірних	<0,3% →10; 0,3-0,8% →35; >0,8% →70
L (0,063)	ILQ	Прогнозний дефіцит cash-flow у вікні 7 днів	0 →5; <10% →20; 10-25% →50; >25% →80

Примітка: для IANOM z-оцінка розраховується за 90-денною історією аналогічних платежів. Джерело: складено особисто на основі SWIFT (2023), FATF (2022), AFP (2025)

Стрес-множник M є ключовим елементом, що відрізняє модель від простих скорингових систем. Більшість значних корпоративних платіжних інцидентів пов'язана не з ізольованим фактором, а з поєднанням 2-3 факторів, кожен з яких окремо може бути прийнятним [2, 11]. Множник M фіксує саме цю нелінійність (табл. 4).

Таблиця 4. Тригери стрес-множника M , складено особисто на основі FBI IC3 (2024), AFP (2025), SWIFT (2023)

№	Тригер (Тк)	Умова активації	Надбавка β_k	Обґрунтування
T ₁	Новий контрагент + велика сума	Перший платіж + сума > 95-го перцентиля за типом	$\beta_1 = 0,25$	Найпоширеніший сценарій ВЕС: 63% атак починаються з нового «постачальника» (FBI IC3, 2024)
T ₂	Зміна реквізитів < 7 днів	IBAN/SWIFT змінено менш ніж 7 днів тому	$\beta_2 = 0,20$	75% ВЕС-шахрайств через нещодавню зміну реквізитів (AFP, 2025)
T ₃	Країна високого AML/FATF-ризик	Сирій/Чорний список FATF або санкції OFAC/ЕС	$\beta_3 = 0,30$	Найбільша надбавка: наслідки незворотні; штраф OFAC - від \$100 тис. до \$1 млрд
T ₄	Збій/деградація каналу	SLA провайдера < 97% або задокументований збій за 24 год	$\beta_4 = 0,15$	Збої каналу підвищують ризик подвійного платежу та затримки (SWIFT Payment Controls, 2023)
T ₅	Однчасна активація ≥ 3 тригерів	Активовано ≥ 3 тригери одночасно	$\beta_5 = 0,15$	Комбінаторний ефект: одночасне спрацювання - ознака складної атаки; $M_{max} = 2,05$

Максимальне значення M при одночасній активації всіх тригерів: $M = 1 + 0,25 + 0,20 + 0,30 + 0,15 + 0,15 = 2,05$. Навіть помірний $R_{base} = 50$ при $M = 2,05$ дає $R = 100$ – повне блокування. Це відтворює логіку реальних інцидентів: більшість ВЕС-атак виглядають «помірно підозрілими» за кожним окремим індикатором, але є критичними за їх поєднанням.

Для підтвердження практичної застосовності розглянуто чотири розрахункові приклади (табл. 5). Порогові значення: $R < 30$ – автовиконання; $30 \leq R < 60$ – додаткове погодження; $60 \leq R < 80$ – ручна перевірка; $R \leq 80$ – блокування.

Приклад 2 ілюструє нелінійність: попри відсутність критичних значень в окремих блоках ($SC=70$ - помірний рівень), поєднання тригерів $T_1 + T_2 + T_3$ піднімає M до 1,75 і дає $R=100$. Саме цей механізм відтворює логіку реальних ВЕС-атак, які виглядають «помірно підозрілими» за кожним окремим показником.

Верифікацію проведено на даних восьми українських корпорацій, для яких незалежно розраховано ІР методом Кендалла (розд. 2 дослідження). Зіставлення підтверджує: відхилення $|R - ІР| \leq 8,3$ для всіх корпорацій; кореляція Пірсона $r > 0,97$ (табл. 6).

Принципово важливо, що ні ІР, ні R не розраховувалися спільно: ІР отримано методом Кендалла з якісних факторів, R - через кількісні індикатори шести блоків. Висока кореляція методологічно незалежних підходів підтверджує адекватність моделі. Корпорації з ІР 38-48 (RozetkaPay, monobank, NovaPay) отримують R у діапазоні «додаткове погодження», ДТЕК і Нафтогаз з ІР 80-82 - у діапазоні «блокування», що відповідає реальному ризик-профілю.

Запропонована модель порівнюється з підходами EL та SWIFT (табл. 7). Ключова перевага – єдина кількісна шкала для всіх шести блоків ризику,

нелінійний стрес-множник і безпосередня прив'язка до операційного рішення. Наукова новизна полягає в поєднанні трьох елементів: емпірично обґрунтованих ваг через ISO 31000 ($F_j \cdot S_j$); нелінійного стрес-множника; чотирирівневої шкали рішень. Ця тріада відсутня в жодній відомій стандартизованій моделі платіжного ризику.

Таблиця 5. Тестування моделі: розрахункові приклади

Показник	Ех 1 Постійний постачальник	Ех 2 Новий контрагент (ризик)	Ех 3 RozetkaPay (IRR=38)	Ех 4 Нафтогаз (IRR=82)	Порогове значення
С - Комплаєнс (W=0,334)	20	70	35	85	-
К - Кібер (W=0,264)	18	65	30	70	-
О - Операційний (W=0,140)	15	45	40	80	-
Р - Контрагентський (W=0,122)	8	75	20	65	-
Ф - Валютний (W=0,077)	10	55	20	60	-
Л - Ліквідний (W=0,063)	12	60	25	75	-
Rbase	16,03	64,01	30,77	75,34	-
Стрес-множник М	1,00	1,75 ($T_1+T_2+T_3$)	1,10	1,08	-
R = min(100, Rbase·M)	16,0	100	33,8	81,4	R<30 / 30-60 / 60-80 / ≥80
Рішення	Автовиконання	Блокування	Дод. погодження	Ручна перевірка / Блокування	-

Примітка: Ех 2 - новий контрагент, сірий список FATF, реквізити змінено 2 дні тому ($T_1+T_2+T_3$, $M=1,75$). Ех 3-4 - профілі з емпіричного аналізу. Джерело: розраховано особисто.

Висновки та перспективи подальших досліджень. Запропоновано шестиблокову класифікацію ризиків міжнародних цифрових платежів корпорацій (С, К, О, Р, Ф, Л) з розмежуванням за незворотністю наслідків - основою диференціації вагових коефіцієнтів.

Розроблено формулу вагових коефіцієнтів $W_j = (F_j \cdot S_j) / \sum (F_j \cdot S_j)$ на основі стандарту ISO 31000, де F_j - частота інцидентів за галузевими даними (AFP, FBI IC3, Atradius, MillTechFX, Fenergo), S_j - тяжкість за шкалою незворотності {1; 2; 3}.

Розроблено модель $R = \min(100, R_{base} \cdot M)$ з нелінійним стрес-множником ($M_{max} = 2,05$). Верифікацію підтверджено по 8 українських корпораціях: $|R - IRR| \leq 8,3$ для всіх випадків, $r > 0,97$.

Чотирирівнева шкала рішень ($R < 30 / 30-60 / 60-80 / \geq 80$) забезпечує безпосередній операційний вихід моделі.

Таблиця 6. Верифікація моделі на даних 8 українських корпорацій

Корпорація	IIR (розд. 2)	R (модель)	R - IIR	Коментар
RozetkaPay	38	33,8	4,2	Цифровий ритейл: низький санкційний, помірний операційний ризик
monobank	41	36,9	4,1	Необанк: вищий кіберризик, але сильний KYC/AML-комплаєнс
NovaPay	48	43,5	4,5	Поштова мережа: підвищений операційний ризик
МХП / Kernel	65	57,5	7,5	Агроекспорт: помірний санкційний, валютний ризик
Метінвест	78	70,6	7,4	Метал + ринки ЄС: регулярні санкційні перевірки
ДТЕК	80	74,7	5,3	Енергетика: геополітика + воєнна інфраструктура
Нафтогаз	82	79,5	2,5	Газовий сектор: максимальний санкційний ризик
Укрзалізниця	75	66,7	8,3	Держпідприємство: регуляторний + операційний ризик

Джерело: розраховано особисто; IIR - за результатами емпіричної діагностики (матриця ризиків, розд. 2)

Таблиця 7. Порівняльний аналіз моделей оцінювання ризику платіжних операцій

Характеристика	Expected Loss (банківська)	Підхід SWIFT	Запропонована модель
Формула	$PD \times LGD \times EAD$	Скорингова система	$R = \min(100, R_{base} - M)$; $W_j = (F_j - S_j) / \sum (F_j - S_j)$
База вагових коефіцієнтів	Регулятивні (Basel)	Внутрішній аудит SWIFT	Емпіричні дані: частота інцидентів \times незворотність наслідків (ISO 31000)
Врахування кіберризиків	Ні	Частково	Так - окремий блок K ($W=0,264$), 3 індикатори
Стрес-множник	Ні	Ні	Так - $M = 1 + \sum \beta_k T_k$; $M_{max} = 2,05$
Прив'язка до рішення	Резервування капіталу	Комплаєнс-ескалація	4 рівні: авто / погодження / ручна / блокування
Верифікація	Basel III back-testing	Внутрішній аудит	Зіставлення з IIR 8 корпорацій

Джерело: складено особисто на основі Basel III Framework, SWIFT (2023), результатів дослідження

Стрес-множник відтворює нелінійну природу платіжних ризиків - більшість ВЕС-атак виглядають «помірними» за кожним окремим індикатором, але стають критичними у поєднанні.

Запропонована модель може слугувати основою для автоматизованих систем ризик-скорингу платежів у TMS/Payment Hub платформах, забезпечуючи відповідність AML/KYC у реальному часі, проактивне виявлення ВЕС та формування аудиторської доказової бази.

1. Wandhufner, R. (2019). Technology Innovation in Financial Markets. PhD thesis. City, University of London. https://openaccess.city.ac.uk/id/eprint/23308/1/Wandhofer%2C%20Ruth_Redacted.pdf

2. AFP. (2025). Payments Fraud and Control Survey Report 2025. Association for Financial Professionals, Bethesda. <https://www.financialprofessionals.org/training-resources/resources/survey-research-economic-data/details/payments-fraud>

3. Fenergo. (2024). Global AML Fines Research Report 2023. Fenergo, Dublin. <https://www.fenergo.com/aml-report>

4. Atradius. (2023). Payment Practices Barometer: B2B Payment Practices Trends, United States 2023. Atradius. https://atradiuscollections.com/dam/jcr:e87d0f1b-8240-46e1-9465-2cec49a6110d/payment-practices-barometer-usmca_2023-us-en.pdf

5. BIS/BCBS. (2006). International Convergence of Capital Measurement and Capital Standards (Basel II). Bank for International Settlements, Basel. https://bank.gov.ua/admin_uploads/article/Basel%20II%20International%20Convergence%20of%20Capital%20Measurement%20and%20Capital%20Standards%20A%20Revised%20Framework%20-%20Comprehensive%20Version%20-%20June%202006.pdf?v=7

6. SWIFT. (2023). Payment Controls Risk Management Framework. SWIFT, Brussels. https://www2.swift.com/knowledgecentre/rest/v1/publications/cscf_dd/49.0/CSCF_v2023_20221021.pdf

7. BIS/IOSCO. (2012). Principles for Financial Market Infrastructures (PFMI). Bank for International Settlements, Basel. https://www.bis.org/cpmi/info_pfmi.htm

8. ISO. (2018). ISO 31000:2018 Risk management - Guidelines. International Organization for Standardization, Geneva.

https://www.algorithmica.com/arms?utm_source=GADS&utm_medium=cpc&utm_campaign=22287602605&utm_id=22287602605&gad_source=1&gad_campaignid=22287602605&gbraid=0AAAAA-Xa-4JMUM19KiliDWOBg_UYcC0e&gclid=CjwKCAjwnN3OBhA8EiwAfpTYesi6uGO7nk5I-75rvMsNCd_RsqwEn42aeUuIsaA2TlylckJg9FivxBoCLQ8QAvD_BwE

9. Болдуева, О., Горбунова, А., & Кусакова, Ю. (2024). Цифрова трансформація платіжних систем і роль банків у глобалізації фінансової інфраструктури. Економіка та суспільство, 69. <https://doi.org/10.32782/2524-0072/2024-69-59>

10. Козир, Ю. Р. (2023). Функціональна роль блокчейн-технологій у трансформації платіжних систем. Інвестиції: практика та досвід, 20, 112-116. <https://doi.org/10.32702/230656814.2023.20.112>

11. FBI IC3. (2024). Internet Crime Report 2024. Federal Bureau of Investigation, Washington DC. <https://www.ic3.gov>

12. MillTechFX. (2023). UK CFO FX Report 2023. MillTechFX, London. <https://milltech.com/download-report-the-milltechfx-uk-cfo-fx-report-2023>

13. AFP. (2023). AFP Risk Survey 2023. Association for Financial Professionals, Bethesda. https://www.spglobal.com/ratings/en/about?utm_source=google&utm_medium=paid-search&utm_campaign=res-digital-ads&utm_content=digi-paid-campaign&utm_term=risk%20rating%20assessment&gclid=CjwKCAjwnN3OBhA8EiwAfpTYen2VTIQBaVAYFCJMhMtd2f6tpO9N4EzIPnN740VOPFZjdr4vLBatIBoCpfcQAvD_BwE

1. Wandhufner, R. (2019). Technology Innovation in Financial Markets. PhD thesis. City, University of London. https://openaccess.city.ac.uk/id/eprint/23308/1/Wandhofer%2C%20Ruth_Redacted.pdf

2. AFP. (2025). Payments Fraud and Control Survey Report 2025. Association for Financial Professionals, Bethesda. <https://www.financialprofessionals.org/training-resources/resources/survey-research-economic-data/details/payments-fraud>

3. Fenergo. (2024). Global AML Fines Research Report 2023. Fenergo, Dublin. <https://www.fenergo.com/aml-report>

4. Atradius. (2023). Payment Practices Barometer: B2B Payment Practices Trends, United States 2023. Atradius. https://atradiuscollections.com/dam/jcr:e87d0f1b-8240-46e1-9465-2cec49a6110d/payment-practices-barometer-usmca_2023-us-en.pdf
5. BIS/BCBS. (2006). International Convergence of Capital Measurement and Capital Standards (Basel II). Bank for International Settlements, Basel. https://bank.gov.ua/admin_uploads/article/Basel%20II%20International%20Convergence%20of%20Capital%20Measurement%20and%20Capital%20Standards%20A%20Revised%20Framework%20-%20Comprehensive%20Version%20-%20June%202006.pdf?v=7
6. SWIFT. (2023). Payment Controls Risk Management Framework. SWIFT, Brussels. https://www2.swift.com/knowledgecentre/rest/v1/publications/cscf_dd/49.0/CSCF_v2023_20221021.pdf
7. BIS/IOSCO. (2012). Principles for Financial Market Infrastructures (PFMI). Bank for International Settlements, Basel. https://www.bis.org/cpmi/info_pfmi.htm
8. ISO. (2018). ISO 31000:2018 Risk management - Guidelines. International Organization for Standardization, Geneva. https://www.algorithmica.com/arms?utm_source=GADS&utm_medium=cpc&utm_campaign=22287602605&utm_id=22287602605&gad_source=1&gad_campaignid=22287602605&gbraid=0AAAAA-Xa-4JMuM19KiliDWOBg_UYetC0e&gclid=CjwKCAjwnN3OBhA8EiwAfpTYesi6uGO7nk5I-75rvMsNCd_RsqwEn42aeUuIsaA2TlylckJg9FivxBoCLQ8QAvD_BwE
9. Bolduieva, O., Horbunova, A., & Kusakova, Yu. (2024). Tsyfrova transformatsiia platizhnykh system i rol bankiv u hlobalizatsii finansovoi infrastruktury. *Ekonomika ta suspilstvo*, 69. <https://doi.org/10.32782/2524-0072/2024-69-59>
10. Kozyr, Yu. R. (2023). Funktsionalna rol blokchein-tekhnohii u transformatsii platizhnykh system. *Investytsii: praktyka ta dosvid*, 20, 112-116. <https://doi.org/10.32702/230656814.2023.20.112>
11. FBI IC3. (2024). Internet Crime Report 2024. Federal Bureau of Investigation, Washington DC. <https://www.ic3.gov>
12. MillTechFX. (2023). UK CFO FX Report 2023. MillTechFX, London. <https://milltech.com/download-report-the-milltechfx-uk-cfo-fx-report-2023>
13. AFP. (2023). AFP Risk Survey 2023. Association for Financial Professionals, Bethesda. https://www.spglobal.com/ratings/en/about?utm_source=google&utm_medium=paid-search&utm_campaign=res-digital-ads&utm_content=digi-paid-campaign&utm_term=risk%20rating%20assessment&gclid=CjwKCAjwnN3OBhA8EiwAfpTYen2VTiQBavAYFCJMhTdTd2f6tO9N4Ez1PnN740VOPFZJdr4vLBatIBoCpfcQAvD_BwE