

Піраміда потреб для AI:

чому 70% проектів починають
не з того кінця і провалюються

Використовую AI для себе



Зусилля

73%

компаній
використовують ШІ

85%

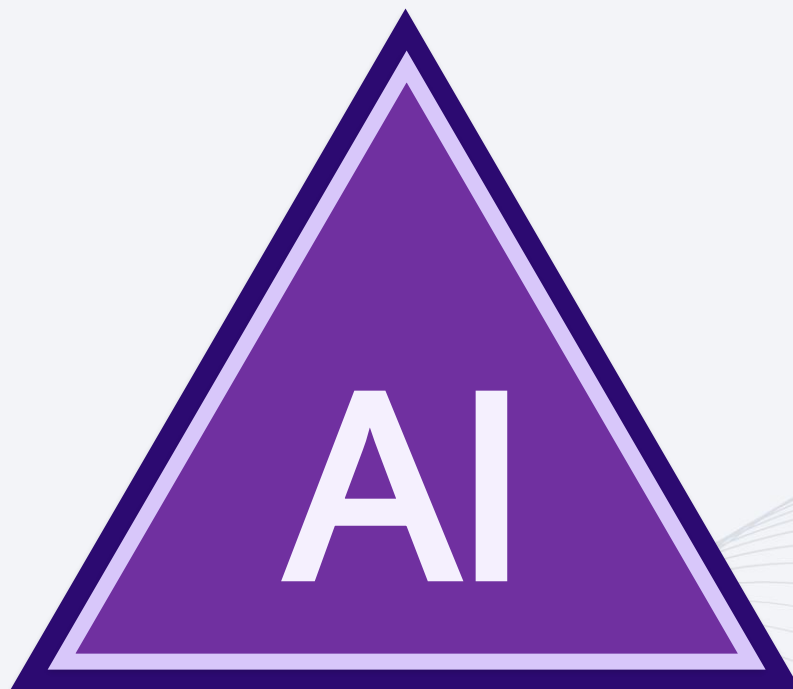
лідерів планують
збільшити
інвестиції в ШІ

x2↑

використання
GenAI за рік

\$500+

млрд. витрати на ШІ до 2027



Результат

67%

не можуть
перевести пілоти у
production

42%

компаній
зупиняють ШІ-
ініціативи у 2025

13%

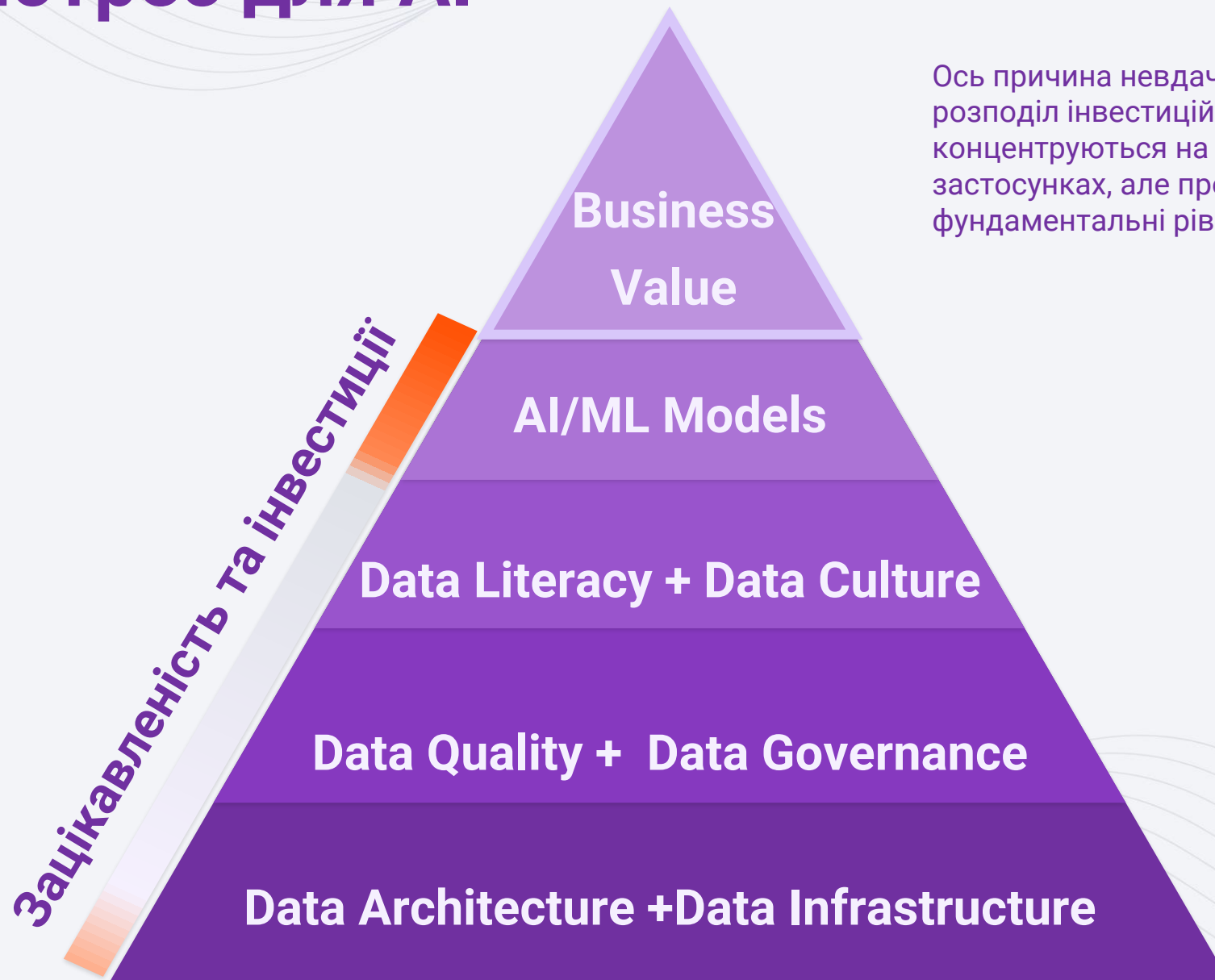
отримують
цінність від ШІ

\$3,7

ROI на кожен \$1
інвестицій

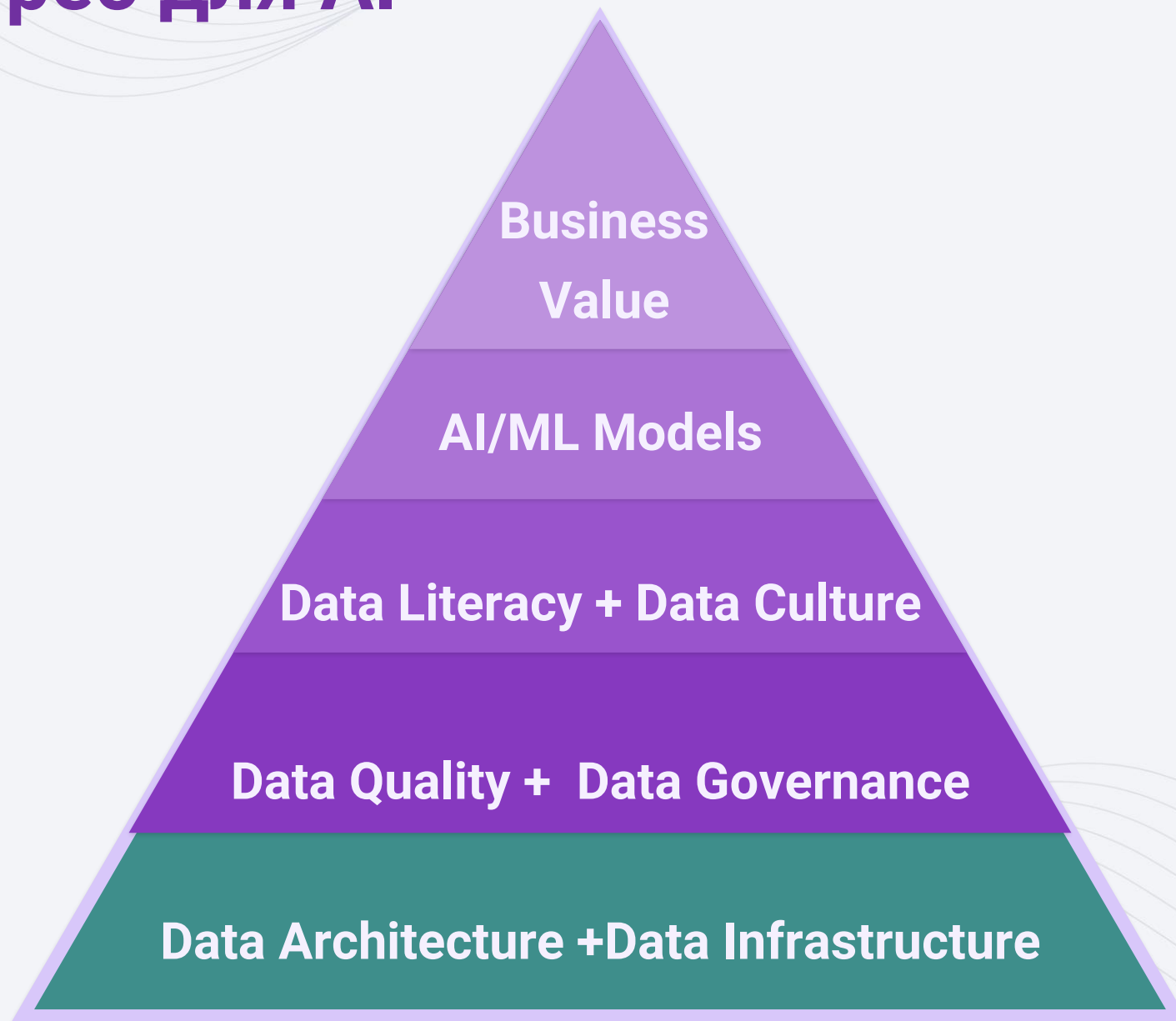
NO DATA – NO AI

Ієрархія потреб для AI



Ось причина невдач - нерівномірний розподіл інвестицій: компанії концентруються на моделях і застосунках, але пропускають фундаментальні рівні.

Ієрархія потреб для AI

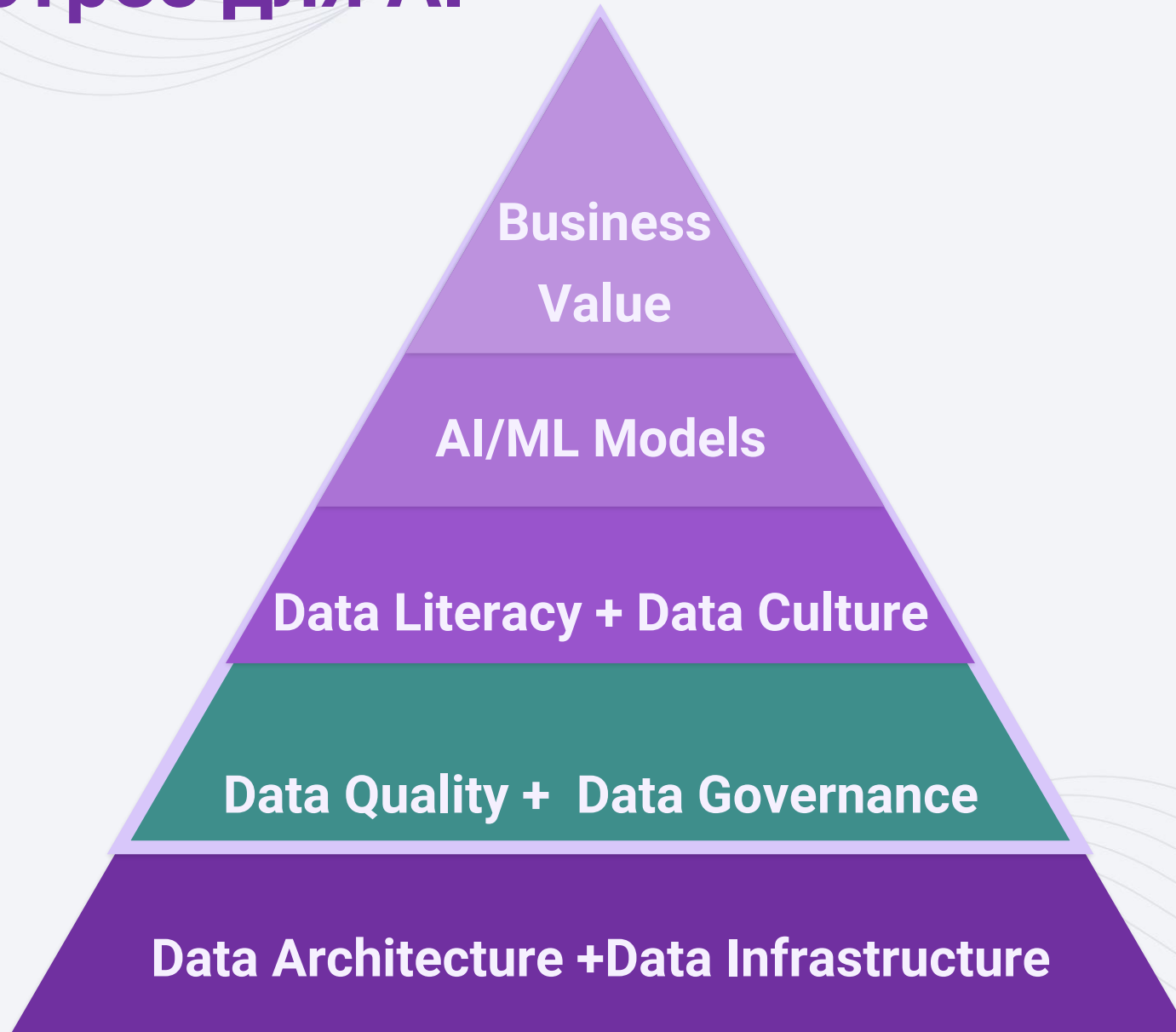


Data Architecture + Data Infrastructure

Вбудований повний набір можливостей для дата-аналітики на основі ШІ



Ієрархія потреб для AI



Data Quality + Data Governance

1

Accuracy (Точність)

Помилка в обліку повернення
створила "-50 продажів"

↓
ML-модель прогнозує нуль замовлень
на наступний тиждень.

2

Completeness (Повнота)

Інформація про промо-акцію
зберігається лише в Excel

↓
система бачить "сплеск попиту" без
причини, прогноз помилковий на
200%.

3

Consistency (Консистентність)

Один товар має три різні назви у
різних системах

↓
прогноз замовляє потрібну кількість.

4

Timeliness (Актуальність)

Рекомендаційна система працює на
даних піврічної давності

↓
клієнт отримує неактуальні
пропозиції, конверсія 0%.

5

Validity (Валідність)

Номер телефону зберігається у
невірному форматі

↓
SMS не надходить, щотижня
втрачається продажів на 150 грн.

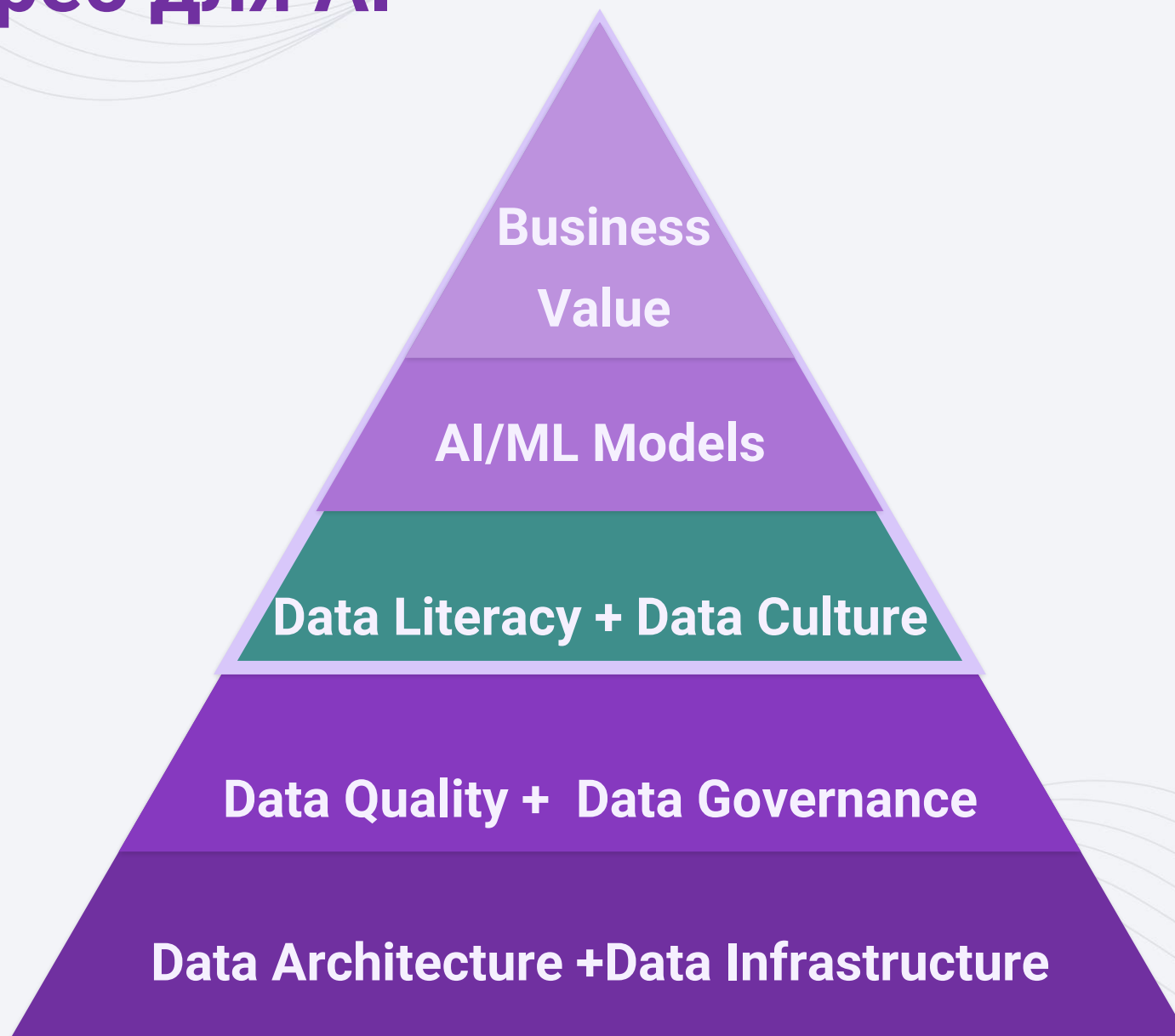
6

Uniqueness (Унікальність)

Клієнт має дві картки лояльності

↓
система вважає його двома
покупцями, втрачає VIP-пропозиції та
точний прогноз.

Ієрархія потреб для AI



Менеджер: **Що з продажами?**

Аналітик: **42.**

Менеджер: **Що 42?**

Менеджер: **А що з продажами?**

Data Literacy + Data Culture

Типові бар'єри:

- Дані є, але люди не знають, як їх використовувати
- Аналітичні інструменти доступні лише "power users"
- Користувачі шукають відповіді у звітах, замість того щоб спілкуватися з даними

AskQ -
BI інтелектуальний бот-
аналітик на базі ChatGPT,
інтегрований у Qlik



Результат:

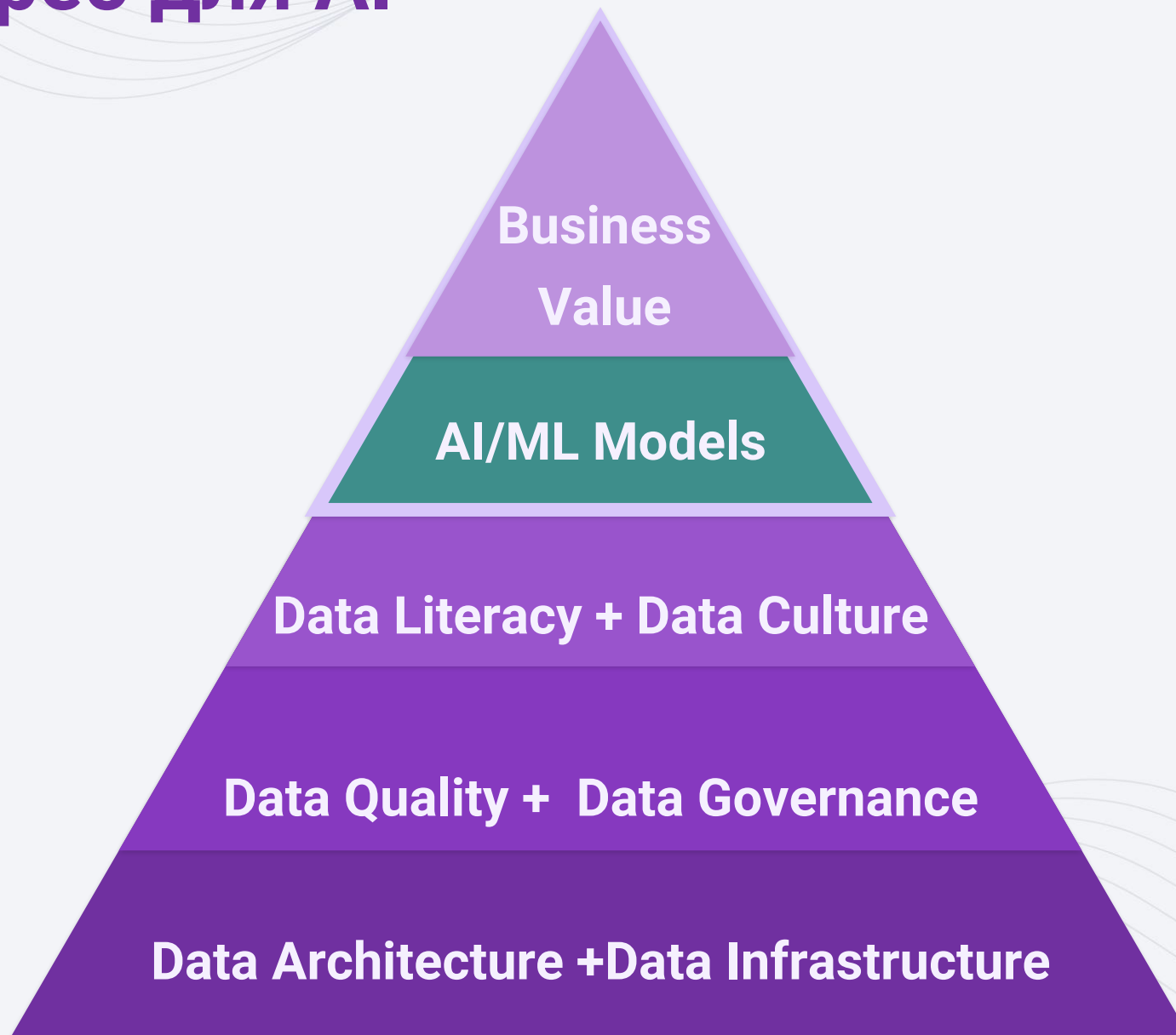
- Демократизація аналітики — дані стають зрозумілими всім, не лише аналітикам
- Формується Data Culture, де рішення приймаються не "на око", а на фактах
- Кожен співробітник стає частиною Data-driven культури



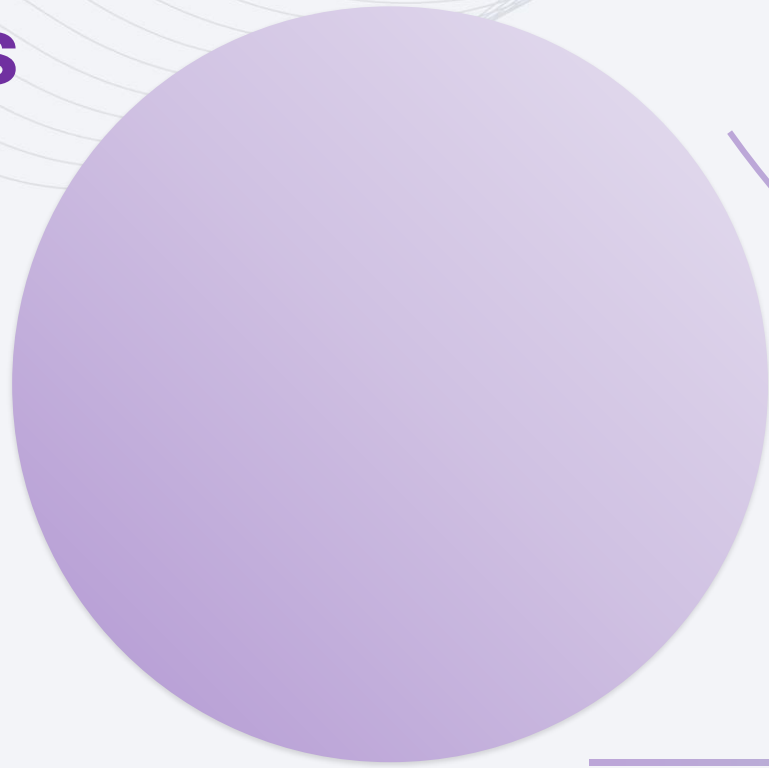
Data Literacy + Data Culture



Ієрархія потреб для AI

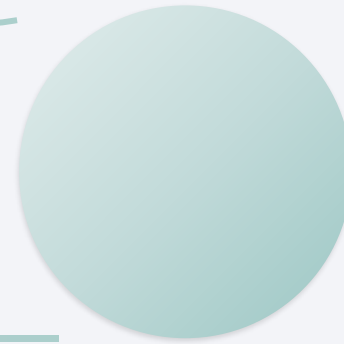


AI/ML Models



Research

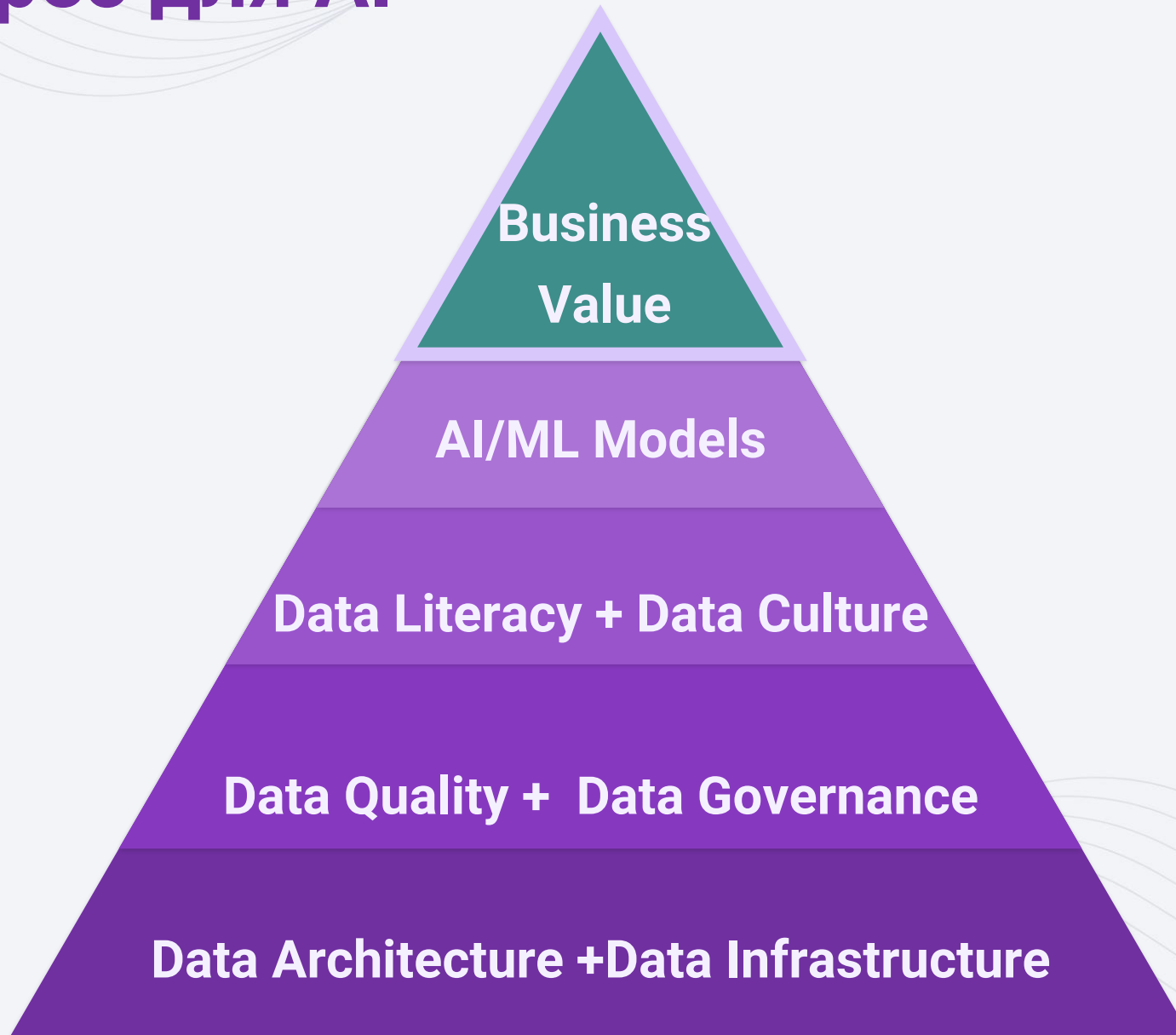
- Величезний прогрес в алгоритмах ML — нові архітектури, transfer learning, foundation models
- Алгоритми широко доступні — open-source бібліотеки, pretrained моделі, готові API
- Легко створити прототип — складно зробити його корисним для бізнесу



Production

- Модель не підготовлена до продакшну — немає CI/CD, моніторингу, MLOps
- Дані у продакшн-середовищі відрізняються від тренувальних
- Відсутня інтеграція з бізнес-процесами → немає ROI, модель “живе у ноутбучі”

Ієрархія потреб для AI



ПЕРШІ КРОКИ: 3 чого почати

Етап 1: Аудит поточного стану

- Оцінка Data Literacy команди
- Інвентаризація джерел даних та їх якості
- Визначення топ-5 типових аналітичних запитів

Етап 2: Пілотний проект

- Вибір однієї бізнес-задачі (наприклад, прогноз продажів)
- Підключення 2-3 ключових систем до сховища даних
- Впровадження BI для інтерактивних дашбордів та звітів
- Навчання AI-агента основним метрикам для прогнозування продажів

Етап 3: Масштабування

- Інтеграція всіх систем даних
- Розширення BI
- Розширення функціоналу AI-агента
- Навчання команди роботі з новими інструментами



Дякую!

+380 67 341 7101

philipenko@rbcgrp.com

www.rbcgrp.com

Ігор Філіпенко,
Директор департаменту
розширеної аналітики RBC Group