## Лекція 5

Пема 2. Множини, функції, відношення

# План лекції

- Поняття множини і кортежу. Декартів добуток
- Булева алгебра множин
- **Розбиття множини**
- Доведення рівностей з множинами
- Доведення рівностей з множинами
- **Функції**
- > Зростання функції. Оцінки складності алгоритмів: *О*-велике нотація

Об'єкти, які утворюють *множину*, називають її *елементами*. Про множину говорять, що вона *містить* ці елементи. Якщо об'єкт  $a \in A$ ; а ні, то  $a \notin A$ . Синоніми: *сукупність*, *система*, *набір*.

Для часто використовуваних множин  $\epsilon$  спеціальні позначення:

```
\emptyset – порожня множина, яка не містить жодного елемента;
```

```
Z – множина цілих чисел, Z={..., -2, -1, 0, 1, 2, ...};
```

R — множина дійсних чисел;

N – множина *натуральних чисел*, N={1, 2, ...};

 $N_0$  – множина натуральних чисел із числом  $0, N_0 = \{0, 1, 2, ...\}$ .

Задати множину можна, зазначивши спільну властивість усіх її елементів. Тоді множину A задають за допомогою позначення  $A = \{x \mid P(x)\}$ , яке читають так: «A — це множина об'єктів x, які мають властивість P(x)». Наприклад,  $A = \{x \mid x \in N_0, x < 7\}$  — це множина  $\{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ .

Дві множини A та B називають pівними, якщо вони складаються з одних і тих самих елементів. Рівність множин A та B записують як A=B.

Множину A називають *підмножиною* множини B, якщо кожний елемент множини A належить множині B. У такому разі пишуть  $A \subset B$ , причому це не виключає, що A = B. Якщо A = B або  $A = \emptyset$ , то A називають *невласною* підмножиною множини B. Якщо  $A \neq B$  і  $A \neq \emptyset$ , то A називають власною підмножиною множини A правдиве включення  $\emptyset \subset A$ .

Зазначимо, що в літературі іноді використовують позначення  $A \subseteq B$ ; тоді позначення  $A \subseteq B$  резервують для випадку, коли  $A \subseteq B$  і  $A \neq B$ .

Часто всі розглядувані в певній ситуації множини являють собою підмножини якоїсь множини, яку називають *універсальною множиною* або *універсумом*. Універсальну множину позначають як U.

Для заданої множини A можна розглянути множину всіх її підмножин, включно з порожньою множиною  $\varnothing$  і самою множиною A. Цю множину позначають  $2^A$  чи P(A) й називають *множиною-степенем*, або *булеаном* множини A. Для скінченної множини A множина  $2^A$  містить  $2^{|A|}$  елементів.

**Приклад.** Нехай  $A=\{0, 1, 2\}$ . Тоді  $2^A=\{\emptyset, \{0\}, \{1\}, \{2\}, \{0,1\}, \{0,2\}, \{1,2\}, \{0,1,2\}\}$ . Ця множина містить  $2^3=8$  елементів.

*Кортеж* – це впорядкований набір елементів. Сказане не слід розглядати як означення кортежу, оскільки тоді потрібно дати пояснення з приводу його синоніма «впорядкований набір». Поняття «кортеж» (синоніми – *вектор*, *рядок*, *ланцюжок*, *слово*) уважатимемо, як і поняття множини, первісним, тобто неозначуваним. Елементи, що утворюють кортеж, називають його *компонентами*. Компоненти нумерують, кількість компонент називають *довжиною* або *розмірністю* кортежу. Нескінченні кортежі не розглядатимемо.

<u>На відміну від елементів множини, компоненти кортежу можуть повторюватись.</u> Кортеж записують у круглих дужках, наприклад (a, b, c, a, d) — кортеж довжиною 5. Іноді дужки й навіть коми не пишуть, наприклад кортеж 011001. Кортежі довжиною 2 часто називають *парами*, довжиною 3 — *трійками*. Кортежі довжиною n іноді називають n-ками («енками»).

Два кортежі рівні, якщо вони мають однакову довжину та відповідні їх компоненти рівні. Іншими словами, кортежі  $(a_1, ..., a_m)$  та  $(b_1, ..., b_n)$  рівні, якщо m = n та  $a_1 = b_1$ ,  $a_2 = b_2$ , ...,  $a_m = b_n$ .

Декартовим добутком множин A та B (позначають  $A \times B$ ) називають множину всіх пар (a,b) таких, що  $a \in A$ ,  $b \in B$ . Зокрема, якщо A = B, то обидві компоненти належать A. Такий добуток позначають як  $A^2$  та називають декартовим квадратом множини A. Аналогічно, декартовим добутком n множин  $A_1, \ldots, A_n$  (позначають  $A_1 \times \ldots \times A_n$ ) називають множину всіх кортежів  $(a_1, \ldots, a_n)$  довжиною n таких, що  $a_1 \in A_1, \ldots, a_n \in A_n$ . Частковий випадок  $A \times \ldots \times A$  позначають як  $A^n$  і називають n-m степенем множини A.

Приклад Нехай A={1, 2}, B={a, b, c}. Тоді A×B={(1,a), (1,b), (1,c), (2,a), (2,b), (2,c)}, B×A={(a,1), (a,2), (b,1), (b,2), (c,1), (c,2)}. Зрозуміло, що загалом A×B $\neq B$ ×A.

Для скінченних множин потужність (кількість елементів) декартового добутку дорівнює добутку потужностей цих множин:  $|A \times B| = |A| \cdot |B|$ .

Приклад Нехай A={1, 2}, B={a, b, c}, C={x, y}. Тоді A×B×C={(1,a,x), (1,a,y), (1,b,x), (1,b,y), (1,c,x), (1,c,y), (2,a,x), (2,a,y), (2,b,x), (2,b,y), (2,c,x), (2,c,y)}.

*Зауваження*. Якщо A, B і C – множини, то множина  $(A \times B) \times C$  – НЕ ТЕ САМЕ, ЩО множина  $A \times B \times C$ . За означенням елементом множини  $A \times B \times C$  є (a, b, c) (тобто трійка), де  $a \in A$ ,  $b \in B$ ,  $c \in C$ , а елементом множини  $(A \times B) \times C$  є ((a, b), c). Тобто елементом множини  $(A \times B) \times C$  є пара (p, c), де  $p \in A \times B$ , p = (a, b). Звичайно трійки і пари – це різні креатури, навіть якщо трійки та пари **у цьому випадку** несуть точно одну й ту саму інформацію. Більш точно, існує цілком

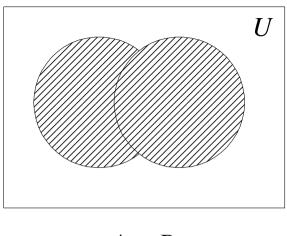
природне взаємно-однозначне відображення (бієкція) між множинами  $A \times B \times C$  та  $(A \times B) \times C$ , яку задають так:  $(a, b, c) \leftrightarrow ((a, b), c)$ .

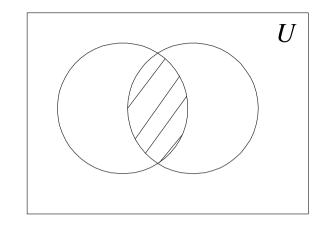
#### Булева алгебра множин

Будемо вважати, що всі розглядувані множини — підмножинами деякого універсума U. Для довільних множин A та B можна побудувати нові множини за допомогою *теоретико-множиних операцій*:

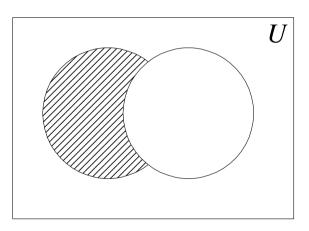
```
об'єднанням множин A та B називають множину A \cup B = \{ x \mid (x \in A) \text{ або } (x \in B) \}; перетином множин A та B називають множину A \cap B = \{ x \mid (x \in A) \text{ i } (x \in B) \}; різницею множин A та B називають множину A \setminus B = \{ x \mid (x \in A) \text{ i } (x \notin B) \}; доповненням множини A називають множину \overline{A} = U \setminus A, де U — універсальна множина.
```

Як можна побачити, всі підмножини універсальної множини утворюють булеву алгебру відносно операцій перетину, об'єднання та доповнення, роль одиниці відіграє універсальна множина, а нуля – порожня. Наведемо основні закони для операцій з множинами.

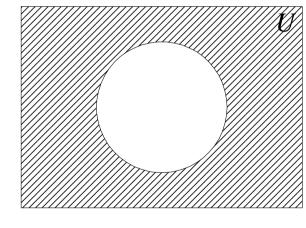








 $A \cap B$ 



 $A \setminus B$ 

 $\overline{A}$ 

# Основні закони для операцій з множинами

	Назва закону	Формулювання закону
1	Закони комутативності	$a) A \cup B = B \cup A$
1	Закони комутативності	$\delta A \cap B = B \cap A$
2	Закони асоціативності	$a) A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C$
	Закони асоціативності	$6) A \cap (B \cap C) = (A \cap B) \cap C$
3	Закони дистрибутивності	$a) A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$
5	Закони дистриоутивності	$6) A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$
4	Закон подвійного доповнення	$\overline{(A)} = A$
5	Parayyy i yayyyayyayya	$a) A \cap A = A$
3	Закони ідемпотентності	$\delta A \cup A = A$
6	Закони де Моргана	$a) \ \overline{A \cup B} = \overline{A} \cap \overline{B}$
0		$\overline{\delta}) \ \overline{A \cap B} = \overline{A} \cup \overline{B}$
7	Закони поглинання	$a) A \cap (A \cup B) = A$
/	Закони поглинання	$\delta$ ) $A \cup (A \cap B) = A$
8	Закони тотожності	$a) A \cup \emptyset = A$
0	закони тотожності	$\delta$ ) $A \cap U = A$
9	Закони домінування	$a) A \cup U = U$
<i>y</i>		$\delta A \cap \emptyset = \emptyset$
10	Закони доповнення	$a) A \cup \overline{A} = U$
10	Эакони доповноппл	$\delta$ ) $A \cap \overline{A} = \emptyset$

#### Розбиття множини

Систему  $S=\{A_i\}$  ( $i\in I$ , де I – множина індексів) підмножин множини A називають розбиттям множини A якщо:

- 1)  $A_i$  ≠ Ø для всіх i∈ I;
- 2)  $A_i \cap A_j = \emptyset$ ,  $i \neq j$ ;

$$3) \bigcup_{i \in I} A_i = A.$$

**Приклад.**  $A = \{a, b, c\}$ . Ось (всі) різні розбиття множини A.

$$S_1 = \{\{a\}, \{b\}, \{c\}\},\$$

$$S_2 = \{\{a,b\}, \{c\}\},\$$

$$S_3 = \{\{a\}, \{b, c\}\},\$$

$$S_4 = \{\{a,c\},\{b\}\},\$$

$$S_5 = \{\{a,b,c\}\}.$$

## Доведення рівностей з множинами

Спосіб 1. Цей спосіб ґрунтується на такій теоремі.

**Теорема.** Множини A і B рівні тоді й лише тоді, коли  $A \subset B$  та  $B \subset A$ .

**Приклад.** Доведемо рівність множин, яка являє собою формулювання закону де Моргана  $\overline{A \cap B} = \overline{A} \cup \overline{B}$ .

Припустимо, що  $x \in \overline{A \cap B}$ . Тоді  $x \notin A \cap B$ , звідки випливає, що  $x \notin A$  або  $x \notin B$ . Отже  $x \in \overline{A}$  або  $x \in \overline{B}$ , а це означає, що  $x \in \overline{A} \cup \overline{B}$ . Ми довели, що  $\overline{A \cap B} \subset \overline{A} \cup \overline{B}$ . Навпаки, нехай  $x \in \overline{A} \cup \overline{B}$ . Тоді  $x \in \overline{A}$  або  $x \in \overline{B}$ , звідки випливає, що  $x \notin A$  або  $x \notin B$ . Це означає, що  $x \notin A \cap B$ , тобто  $x \in \overline{A \cap B}$ . Отже  $\overline{A \cap B} \subset \overline{A \cap B}$ .

**Спосіб 2.** Доведення рівності множин за допомогою *таблиць належності*. Ці таблиці містять усі можливі комбінації належності елементів множинам (1 - елемент належить множині, 0 - не належить).

**Приклад.** Доведемо цим способом рівність  $\overline{A \cap B} = \overline{A} \cup \overline{B}$ . Доведення подано в таблиці.

A	В	$A \cap B$	$\overline{A \cap B}$	$\overline{A}$	$\overline{B}$	$\overline{A} \cup \overline{B}$
0	0	0	1	1	1	1
0	1	0	1	1	0	1
1	0	0	1	0	1	1
1	1	1	0	0	0	0

Стовпчики, які у таблиці позначено  $\overline{A \cap B}$  та  $\overline{A} \cup \overline{B}$ , однакові, отже  $\overline{A \cap B} = \overline{A} \cup \overline{B}$ .

**Спосіб 3.** Доведення рівності множин з використанням основних законів, яким задовольняють теоретико-множинні операції (див таблицю).

**Приклад.** Довести тотожність  $\overline{A \cup (B \cap C)} = (\overline{C} \cup \overline{B}) \cap \overline{A}$ . Використовуючи закони де Моргана та комутативності, можна записати таку послідовність рівних множин:

$$\overline{A \cup (B \cap C)} = \overline{A} \cap \overline{(B \cap C)} =$$
 за законом де Моргана 6 $a$ 
 $= \overline{A} \cap (\overline{B} \cup \overline{C}) =$  за законом де Моргана 6 $\overline{b}$ 
 $= (\overline{B} \cup \overline{C}) \cap \overline{A} =$  за законом комутативності 1 $\overline{b}$ 
 $= (\overline{C} \cup \overline{B}) \cap \overline{A}$  за законом комутативності 1 $a$ .

## Комп'ютерне подання множин

Комп'ютерні операції над бітами відповідають булевим операціям  $\lor$ ,  $\land$  та  $\oplus$ , над бітами. Ми будемо також використовувати нотацію OR, AND і XOR (eXclusive OR), відповідно для операцій  $\lor$ ,  $\land$  та  $\oplus$ , як це зроблено в багатьох мовах програмування. Значення операцій OR, AND і XOR над бітами наведено в таблиці

X	y	OR	AND	XOR
0	0	0	0	0
0	1	1	0	1
1	0	1	0	1
1	1	1	1	0

**Приклад.** Знайдемо результати операцій порозрядного OR, порозрядного AND і порозрядного XOR бітових рядків 10 1100 0011 та 11 0101 0101. У результаті одержимо

10 1100 0011

11 0101 0101

11 1101 0111 – порозрядне OR,

10 0100 0001 – порозрядне AND,

01 1001 0110 – порозрядне XOR.

Один із найпоширеніших і найпростіших способів — подання множин за допомогою бітових рядків. Упорядкуємо довільним способом елементи універсальної множини. Нехай універсальна множина U містить n елементів, тоді  $U=\{a_1, a_2, a_3, ..., a_{n-1}, a_n\}$ .

Множину  $A \subset U$  подають у комп'ютері рядком із 0 та 1 довжиною n так: якщо  $a_i \in A$ , то i-й біт дорівнює 1, а ні, то 0.

**Приклад.** Нехай  $U=\{a, b, c, d, e, f, m, n, p, q\}$ ,  $A=\{b, m, n, q\}$ ,  $B=\{a, b, f, m, q\}$ . Тоді множину A подають рядком 01 0000 1101, а множину B – рядком 11 0001 1001.

**Приклад.** Використаємо бітові рядки, які зображають множини A та B з попереднього прикладу. Бітовий рядок, який відповідає об'єднанню цих множин  $A \cup B = \{a, b, f, m, n, q\}$  знаходимо як результат виконання операції порозрядного OR:

01 0000 1101

11 0001 1001

11 0001 1101.

Бітовий рядок, який відповідає перетину множин  $A \cap B = \{b, m, q\}$  знаходимо як результат виконання операції порозрядного AND:

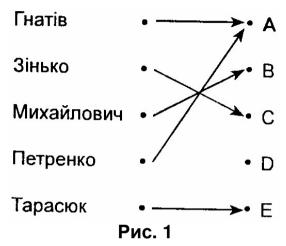
01 0000 1101

11 0001 1001

01 0000 1001.

Якщо універсальна множина U має велику потужність, а її підмножини не дуже потужні, то подання за допомогою бітових рядків неефективне щодо витрат пам'яті. У такому разі для зображення множин доцільно використовувати інші структури даних.

## Функції



Наведена відповідність – приклад функції.

Нехай A та B – множини.  $\Phi$ ункція f з A в B – це відповідність кожному елементу множини A певного одного елемента множини B.

Пишуть f(a) = b якщо b є той єдиний елемент з B, який відповідає елементу a із множини A. Якщо f – функція з A в B, то це записують як f :  $A \rightarrow B$ .

Іноді замість функцій говорять про відображення, резервуючи термін "функція" для відображень із числовими множинами A та B. Ми не будемо строго притримуватись таких відмінностей, використовуючи терміни "функція" та "відображення" як синоніми.

Функції задають різними способами. Іноді явно формулюють відповідність, як у щойно наведеному прикладі. Дуже часто функцію подають формулою, як, наприклад f(x) = x + 1. Іншим разом для подання функції використовують комп'ютерну програму.

Якщо f – функція з A в B, то A називають областю визначення f. Якщо f(a) = b, то b називають образом a, у свою чергу a називають прообразом b.

Множину  $\{b \mid b = f(a), a \in A\}$  образів усіх елементів множини A називають *область* значень функції f. Очевидно, область значень є підмножиною множини B.

Якщо f – функція з A в B, то говорять, що f відображає A в B.

Повернемось до прикладу з оцінюванням студентів групи. Нехай g — функція, яка присвоює кожному студенту групи, яка вивчає дискретну математику, буквену оцінку. Область визначення — множина {Гнатів, Зінько, Михайлович, Петренко, Тарасюк}. Функція g відображає цю множину на множину {A, B, C, D, E}, а область значень функції g — множина {A, B, C, E}, бо студенти одержали всі оцінки, окрім D.

**Приклад.** Нехай f — функція з множини всіх бітових рядків довжиною два або більше в цю ж множину, яка виділяє в рядку останні два біта. Отже, область визначення f — множина всіх бітових рядків довжиною не менше двох, а множина значень —  $\{00, 01, 10, 11\}$ .

**Приклад.** Нехай f – функція з Z у Z, яка кожному цілому числу ставить у відповідність його квадрат. Отже,  $f(x) = x^2$ , область визначення – множина всіх цілих чисел, а область значень – множина точних квадратів, тобто  $\{0, 1, 4, 9, 16, 25, 36, ...\}$ .

**Приклад.** Для функції  $f: A \to B$  множини A та B часто *визначають* у мовах програмування. Наприклад, на мові Паскаль оператор

### **function** *floor* (*x*: real): integer

задає множину A (область визначення) функції floor як множину дійсних чисел, а множину B – як множину цілих чисел.

Нехай f — функція з A в B і нехай множина  $S \subset A$ . Образ S — це підмножина множини B, яка складається з образів усіх елементів множини S. Образ множини S позначають як f(S), отже

$$f(S) = \{b \mid b = f(a), a \in S\}.$$

**Приклад.** Нехай  $A = \{a,b,c,d,e\}$ ,  $B = \{1,2,3,4\}$  і нехай f(a) = 2, f(b) = 1, f(c) = 4, f(d) = 1 та f(e) = 1. Тоді образ множини  $S = \{b,c,d\}$  – це множина  $f(S) = \{1,4\}$ .

Деякі функції мають різні образи для різних елементів своєї області визначення.

Функцію  $f: A \to B$  називають *ін'єктивною* (*англ. one-to-one*), або *ін'єкцією*, якщо вона відображає різні елементи в різні, тобто якщо  $f(a_1) \neq f(a_2)$  при  $a_1 \neq a_2$ . Рис. 2 ілюструє поняття ін'єктивної функції.

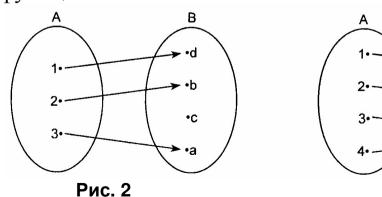


Рис. 3

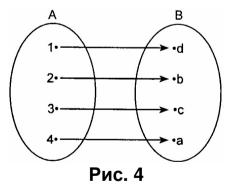
#### Для деяких функцій область їхніх значень співпадає із множиною В.

Функцію  $f: A \to B$  називають *сюр'єктивною* (*англ. onto*), або *сюр'єкцією*, якщо область її значень — уся множина B. Інакше кажучи, функція сюр'єктивна, якщо й тільки якщо для кожного елемента  $b \in B$  існує такий елемент  $a \in A$ , що f(a) = b. Іноді сюр'єктивні функції називають відображеннями *на* B. Приклад сюр'єктивної функції подано на рис. 3.

Зазначимо, що функція на рис. 2 – не сюр'єктивна, а функція на рис. 3 – не ін'єктивна.

Функцію (відображення)  $f: A \to B$ , яка водночас є ін'єкцією й сюр'єкцією, називають бієкцією (бієктивним відображенням), або взаємно однозначною відповідністю (англ. one-to-one correspondence).

Якщо f – бієкція, то існує *обернена функція*  $f^{-1}$ , для якої  $f^{-1}(b) = a$  тоді й тільки тоді, коли f(a) = b.



**Приклад.** Нехай f — функція з  $\{1,2,3,4\}$  на  $\{a,b,c,d\}$  така, що f(1)=d, f(2)=b, f(3)=c, f(4)=a. Функція f — бієкція, і тому має обернену функцію  $f^{-1}$ , причому  $f^{-1}(a)=4$ ,  $f^{-1}(b)=2$ ,  $f^{-1}(c)=3$ ,  $f^{-1}(d)=1$ . Рис. 4 ілюструє цей приклад.

**Приклад.** Нехай f – функція з Z у Z,  $f(x) = x^2$ . Оскільки f(-1) = f(1) = 1, то ця функція **не** ін'єктивна. Якщо б визначити обернену функцію, то елементу 1 потрібно поставити у відповідність два елемента. Отже, оберненої для f функції не існує.

*Композицією* двох функцій  $f: A \to B$  і  $g: B \to C$  називають функцію  $h: A \to C$ , визначену співвідношенням h(a) = g(f(a)).

Композицію функцій позначають як  $g \circ f$  (ми, як і в більшості книг, пишемо справа функцію, застосовану першою):

$$(g \circ f)(a) = g(f(a)).$$

Зазначимо, композиція  $g \circ f$  невизначена, якщо область значень f не  $\epsilon$  підмножиною області визначення g.

**Приклад.** Нехай функція f відображає множину  $\{a,b,c\}$  в себе й визначена так: f(a)=b, f(b)=c і f(c)=a. Нехай g — функція з множини  $\{a,b,c\}$  в множину  $\{1,2,3\}$ , g(a)=3, g(b)=2, g(c)=1. Тоді композицію  $g\circ f$  визначимо як  $(g\circ f)(a)=g(f(a))=g(b)=2$ ,  $(g\circ f)(b)=g(f(b))=g(c)=1$ ,  $(g\circ f)(c)=g(f(c))=g(a)=3$ .

Нехай  $f: A \to B$ . Графіком функції f називають множину впорядкованих пар  $\{(a,b)|a\in A, f(a)=b\}$ .

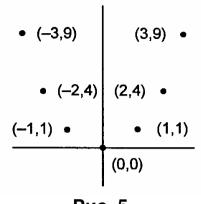


Рис. 5

**Приклад.** Розглянемо функцію  $f(x) = x^2$  із множини Z в множину Z (Z – множина цілих чисел). Її графік зображено на рис. 5; він складається із впорядкованих пар вигляду  $(x, f(x)) = (x, x^2)$ , де x – ціле число.

Уведемо дві важливі в дискретній математиці функції, які відображають множину дійсних чисел R у множину цілих чисел Z. (Нині в літературі їх часто називають «підлога» і «стеля».) Перша — це функція  $\lfloor x \rfloor$  — найбільше ціле, яке не більше ніж x (ціла частина числа x). Графік цієї функції подано на рис. 6 а. (Підлога.)

Друга функція — її позначають як  $\lceil x \rceil$  — найменше ціле, яке не менше ніж x; графік цієї функції подано на рис. 6б. (Стеля.)

Приклад. 
$$\lfloor 0.5 \rfloor = 0$$
,  $\lceil 0.5 \rceil = 1$ ,  $\lfloor -0.5 \rfloor = -1$ ,  $\lceil -0.5 \rceil = 0$ ,  $\lfloor 3.1 \rfloor = 3$ ,  $\lceil 3.1 \rceil = 4$ ,  $\lfloor -3.1 \rfloor = -4$ ,  $\lceil -3.1 \rceil = -3$ .

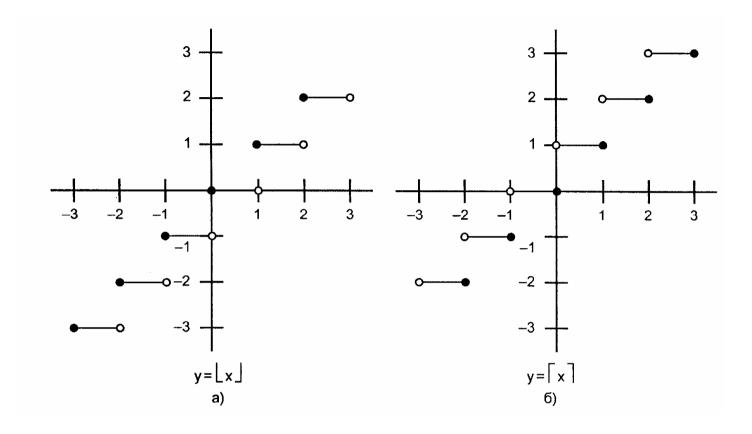


Рис. 6. Підлога і стеля

У курсі дискретної математики використовуються й інші типи функцій — поліноми, логарифмічні та експоненціальні функції, які відображають R в R.

## Зростання функцій. Оцінки складності алгоритмів: Овелике нотація

Характеристики зростання функцій використовують у комп'ютерних науках для оцінювання часової складності алгоритмів. Вивченню алгоритмів присвячено останню тему нашого курсу; тут ми лише зазначимо, що алгоритм — це сукупність правил для розв'язування певного класу однотипних задач, які відрізняються початкові дані, то одержимо «індивідуальну задачу»). Початкові дані — це вхідна інформація або вхідні дані для алгоритму. Оскільки час виконання алгоритму залежить від розміру вхідних даних, його можна визначити як функцію від обсягу вхідної інформації. Тут добрим прикладом є задачі сортування. У цих задачах вхідні дані — це список елементів, які підлягають сортуванню, а результат — ті самі елементи, відсортовані в порядку зростання або спадання. Наприклад, вхідний список 3, 1, 2, 6, 1, 9, 5 буде перетворено у вихідний список 1, 1, 2, 3, 5, 6, 9 (сортування за зростанням). Як міру обсягу вхідної інформації для алгоритму сортування природно вибрати кількість елементів, які підлягають сортуванню, або, інакше кажучи, довжину вхідного списку. Загалом довжина вхідних даних — придатна міра їхнього обсягу.

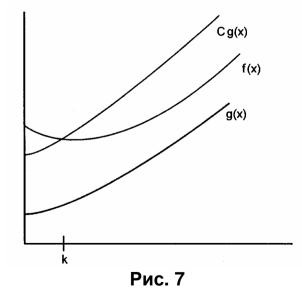
Як синонім терміну «вхідні дані» часто використовують термін «входи». Означимо часову складність (у подальшому — складність) алгоритму як функцію f, яка ставить у відповідність кожному невід'ємному цілому числу n час роботи f(n) алгоритму в найгіршому випадку на входах довжиною n. Іншими словами, f(n) — максимальний час роботи алгоритму по всіх входах довжиною n. Довжина входу, як уже було сказано, характеризує розмір задачі. Час роботи алгоритму вимірюють у кроках (операціях), що виконуються на ідеалізованому комп'ютері.

Аналіз ефективності алгоритмів полягає в з'ясуванні питання: як швидко зростає функція f(n) зі збільшенням n? Для порівняння швидкості зростання двох функцій f(n) та g(n) використовують таке поняття.

Нехай f та g — функції з множини Z цілих чисел або з множини R дійсних чисел в множину R дійсних чисел. Говорять, що f(x) = O(g(x)) якщо існують константи C і k такі, що  $|f(x)| \le C|g(x)|$ 

для всіх x > k. Говорять також, що  $f(x) \in O(g(x))$  (читають «О-велике від g(x)» і називають О-велике оцінкою).

У подальших докладних обговореннях ми майже завжди матимемо справу з функціями, які набувають лише додатні значення. Всі позначення абсолютних величин в оцінках для таких функцій можна усунути.

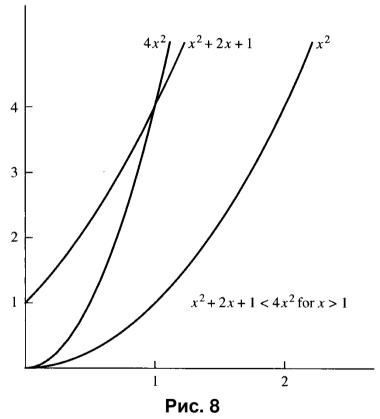


**Рис. 7** ілюструє співвідношення f(x) = O(g(x)). Тут f(x) < Cg(x) для x > k

**Приклад.** Покажемо, що  $f(x) = x^2 + 2x + 1 \in O(x^2)$ . Зазначимо, що ми можемо оцінити зростання f(x) при x > 1, оскільки  $x < x^2$  і  $1 < x^2$  при x > 1. Звідси випливає, що

$$0 \le x^2 + 2x + 1 \le x^2 + 2x^2 + x^2 = 4x^2$$

при x > 1, як це показано на **рис. 8**.



Як альтернативу, ми можемо оцінити f(x) коли x > 2. Коли x > 2, матимемо  $2x < x^2$  та  $1 < x^2$ . Отже, якщо x > 2, матимемо

$$0 \le x^2 + 2x + 1 \le x^2 + x^2 + x^2 = 3x^2$$

**Приклад.** Знайдемо оцінку для функцій f(n) = n! та  $f(n) = \log n!$  Послідовно маємо:

$$n! = 1 \cdot 2 \cdot 3 \cdot \ldots \cdot n \le n \cdot n \cdot n \cdot \ldots \cdot n \le n^n$$
.

Ця нерівність доводить, що  $n! = O(n^n)$ . Беручи логарифм від обох частин цієї нерівності, дістанемо  $\log n! \leq \log n^n$ , звідки  $\log n! = O(n \log n)$ .

Поліноми часто використовують для оцінок зростання функцій. Наведемо результат, який завжди може бути використаний для оцінки зростання полінома.

**Теорема.** Нехай  $p(x) = a_m x^m + a_{m-1} x^{m-1} + \ldots + a_1 x + a_0$ , де  $a_m$ ,  $a_{m-1}$ ,  $\ldots$ ,  $a_1$ ,  $a_0$  – дійсні числа. Тоді  $p(x) = O(x^m)$ .

**Доведення.** Використовуючи нерівність трикутника, одержимо (для x > 1):

$$|p(x)| = |a_m x^m + a_{m-1} x^{m-1} + \dots + a_1 x + a_0| \le |a_m| x^m + |a_{m-1}| x^{m-1} + \dots + |a_1| x + |a_0| =$$

$$= x^m (|a_m| + |a_{m-1}|/x + \dots + |a_1|/x^{m-1} + |a_0|/x^m) \le x^m (|a_m| + |a_{m-1}| + \dots + |a_1| + |a_0|).$$

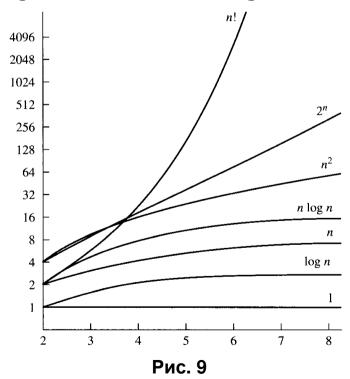
Із цього випливає, що

$$|p(x)| \le Cx^m$$
, де  $C = |a_m| + |a_{m-1}| + \ldots + |a_1| + |a_0|$ ,  $x > 1$ . Отже,  $p(x) = O(x^m)$ .

У разі використання нотації O(g(x)) функцію g у співвідношенні f(x) = O(g(x)) вибирають настільки малою, наскільки це можливо (здебільшого із множини функцій, які вважають еталонними). Вираз «складність алгоритму є (дорівнює, складає) O(g(n))» означає, що функція f(n), яка визначає складність алгоритму, є O(g(n)). Тут n — довжина входу. Як еталони для оцінок складності алгоритмів використовують такі функції (записані в порядку зростання складності):

1, 
$$\log n$$
,  $n$ ,  $n \log n$ ,  $n^2$ ,  $n^3$ ,  $n^4$ ,  $2^n$ ,  $n!$ .

На рис. 9 зображено графіки цих функцій. Зверніть увагу, що шкала на вісі ординат – логарифмічна (кожна поділка дорівнює подвоєній попередній, тому графік функції  $2^n$  – пряма).



Зокрема, складність O(1) означає, що час роботи відповідного алгоритму *не залежить* від довжини входу. Алгоритм зі складністю O(n) називають *лінійним*. Такий алгоритм для переважної більшості задач є найліпшим (за порядком) щодо складності.

Алгоритм, складність якого дорівнює O(p(n)), де p(n) — деякий поліном, називають *поліноміальним*. Часто замість O(p(n)) пишуть  $O(n^m)$ , де m — константа (наприклад, m=2,3 або 4, тут m — степінь полінома). Особливу роль поліноміальні алгоритми відіграватимуть при вивченні теми «Моделі обчислень». Тут лише зазначимо, що всі задачі дискретної математики, *які вважають важкими для алгоритмічного розв'язування*, нині не мають поліноміальних алгоритмів. Крім того, поняття «поліноміальний алгоритм» зараз є найпоширенішою формалізацією поняття «ефективний алгоритм».

Алгоритми, часова складність яких не піддається подібній оцінці, називають експоненціальними. Більшість експоненціальних алгоритмів — це просто варіанти «повного перебору», тоді як поліноміальні алгоритми здебільшого можна побудувати лише тоді, коли вдається заглибитись в суть задачі.

Задачу називають важкорозв'язною, якщо для її розв'язування не існує поліноміального алгоритму.

# ДОДАТОК 1

У цій таблиці наведено загальну термінологію , яку використовують для опису (часової) складності алгоритмів.

Commonly Used Terminology for the Complexity of Algorithms.				
Complexity Terminology				
<i>O</i> (1)	constant complexity			
$O(\log n)$	logarithmic complexity			
O(n)	linear complexity			
$O(n \log n)$	$n \log n$ complexity			
$O(n^b)$	polynomial complexity			
$O(b^n)$ , where $b > 1$	exponential complexity			
O(n!)	factorial complexity			

### ДОДАТОК 2

У цій таблиці подано час, необхідний для розв'язування задач різних розмірів алгоритмами із зазначеною кількістю бітових операцій. Час, більший  $10^{100}$ , позначено зірочкою. Ця таблиця побудована із розрахунку, що бітова операція займає  $10^{-9}$  сек., що відповідало найшвидшим комп'ютерам 1988 року.

The Computer Time Used by Algorithms.							
Problem Size	Bit Operations Used						
n	log n	n	n log n	$n^2$	2 <sup>n</sup>	n!	
10	$3 \times 10^{-9} \text{ sec}$	10 <sup>-8</sup> sec	$3 \times 10^{-8} \text{ sec}$	$10^{-7} \sec$	$10^{-6} { m sec}$	$3 \times 10^{-3} \text{ sec}$	
$10^{2}$	$7 \times 10^{-9}  \text{sec}$	$10^{-7} \sec$	$7 \times 10^{-7} \text{ sec}$	$10^{-5} \sec$	$4 \times 10^{13} \text{ yr}$	*	
$10^{3}$	$1.0 \times 10^{-8} \text{ sec}$	$10^{-6} \sec$	$1 \times 10^{-5} \text{ sec}$	$10^{-3} \sec$	*	*	
104	$1.3 \times 10^{-8} \text{ sec}$	$10^{-5} { m sec}$	$1 \times 10^{-4} \text{ sec}$	$10^{-1} \sec$	*	*	
105	$1.7 \times 10^{-8} \text{ sec}$	$10^{-4} \sec$	$2 \times 10^{-3} \text{ sec}$	10 sec	*	*	
106	$2 \times 10^{-8} \text{ sec}$	$10^{-3} { m sec}$	$2 \times 10^{-2} \text{ sec}$	17 min	*	*	

Ця сама таблиця, побудована із розрахунку, що бітова операція займає  $10^{-11}$  сек., що відповідало найшвидшим комп'ютерам 2012 року. Як можна побачити, для важкорозв'язних задач за чверть століття нічого не змінилося!

Problem Size	Bit Operations Used					
	log n	n	$n \log n$	$n^2$	$2^n$	n!
10	$3 \times 10^{-11} \text{ s}$	$10^{-10} \text{ s}$	$3 \times 10^{-10} \text{ s}$	$10^{-9} \text{ s}$	$10^{-8} \text{ s}$	$3 \times 10^{-7}$ s
$10^{2}$	$7 \times 10^{-11} \text{ s}$	- 0	$7 \times 10^{-9} \text{ s}$	$10^{-7} \text{ s}$	$4 \times 10^{11} \text{ yr}$	*
10 <sup>3</sup>	$1.0 \times 10^{-10} \text{ s}$	$10^{-8} \text{ s}$	$1 \times 10^{-7} \text{ s}$	$10^{-5} \text{ s}$	*	*
$10^{4}$	$1.3 \times 10^{-10} \text{ s}$	$10^{-7} \text{ s}$	$1 \times 10^{-6} \text{ s}$	$10^{-3} \text{ s}$	*	*
$10^{5}$	$1.7 \times 10^{-10} \text{ s}$	$10^{-6} \text{ s}$	$2 \times 10^{-5} \text{ s}$	0.1 s	*	*
10 <sup>6</sup>	$2 \times 10^{-10} \text{ s}$	$10^{-5} \text{ s}$	$2 \times 10^{-4} \text{ s}$	0.17 min	*	*