

Teoretyczne podstawy informatyki

Wykład 9:

Rozwiązywanie rekurencji Algorytmy probabilistyczne

Rekurencja

Rekurencje były badane już w 1202 roku przez L. Fibonacciego, od którego nazwiska pochodzi nazwa liczb Fibonacciego.

A. De Moivre w 1730 roku wprowadził pojęcie funkcji tworzących do rozwiązywania rekurencji.

Czas działania programu

- Dla konkretnych danych wejściowych jest wyrażony liczbą wykonanych prostych (elementarnych) operacji lub “kroków”. Jest dogodnie zrobienie założenia że operacja elementarna jest maszynowo niezależna.
- Każde wykonanie i -tego wiersza programu jest równe c_i , przy czym c_i jest stałą.
- Kiedy algorytm zawiera **rekurencyjne wywołanie samego siebie**, jego czas działania można często opisać zależnością rekurencyjną wyrażającą czas dla problemu rozmiaru n za pomocą czasu dla podproblemów mniejszych rozmiarów.
- Możemy więc użyć narzędzi matematycznych aby **„rozwiązać rekurencje”** i w ten sposób otrzymać oszacowania czasu działania algorytmu.

Rekurencja dla alg. typu “dziel i zwyciężaj”

- Rekurencja odpowiadającą czasowi działania algorytmu typu “dziel i zwyciężaj” opiera się na podziale jednego poziomu rekursji na trzy etapy.
 - Niech $T(n)$ będzie czasem działania dla jednego problemu rozmiaru n .
 - Jeśli rozmiar problemu jest odpowiednio mały, powiedzmy $n \leq c$ dla pewnej stałej c , to przyjmujemy że jego rozwiązanie zajmuje stały czas, co zapiszemy jako $\Theta(1)$.
 - Załóżmy że dzielimy problem na a podproblemów, każdy rozmiaru n/b . Jeśli $D(n)$ jest czasem dzielenia problemu na podproblemy, a $C(n)$ jest czasem scalania rozwiązań podproblemów w pełne rozwiązanie dla oryginalnego problemu, to otrzymujemy rekurencje

$$T(n) = \Theta(1) \quad \text{jeśli } n \leq c$$

$$T(n) = a T(n/b) + D(n) + C(n) \text{ w przeciwnym przypadku}$$

Metody rozwiązywania rekurencji

■ Metoda podstawiania:

- zgadujemy oszacowanie, a następnie dowodzimy przez indukcję jego poprawność.

■ Metoda iteracyjna:

- przekształcamy rekurencję na sumę, korzystamy z technik ograniczania sum.

■ Metoda uniwersalna::

- stosujemy oszacowanie na rekurencję mające postać

$T(n) = a T(n/b) + f(n)$, gdzie **$a \geq 1$** , **$b > 1$** , a **$f(n)$** jest daną funkcją. Następnie korzystamy z gotowego rozwiązania.

Metoda podstawiania

- Polega na **zgadnięciu postaci rozwiązania, a następnie wykazaniu przez indukcję, że jest ono poprawne.** Trzeba też znaleźć odpowiednie stałe. Bardzo skuteczna ale stosowana tylko w przypadkach kiedy łatwo jest przewidzieć postać rozwiązania.

Metoda podstawiania

Przykład:

- Postać rekurencji:

$$T(n) = 2T(n/2) + n$$

- Zgadnięte rozwiązanie:

$$T(n) = \Theta(n \log n)$$

- Podstawa:

$$n=2; T(1)=1; T(2)=4;$$

- Indukcja:

$$T(n) \leq 2 (c(n/2)\log(n/2)) + n \leq c n \log(n/2) + n$$

$$T(n) \leq c n \log(n/2) + n = cn \log(n) - cn \log(2) + n$$

$$T(n) \leq cn \log(n) - cn \log(2) + n = cn \log(n) - cn + n$$

$$T(n) \leq cn \log(n) - cn + n \leq cn \log(n)$$

spełnione dla $c \geq 1$;

Metoda iteracyjna

- Polega na **rozwijaniu (iterowaniu) rekurencji** i wyrażanie jej jako sumy składników zależnych tylko od **n** warunków brzegowych. Następnie mogą być użyte techniki sumowania do oszacowania rozwiązania.

Metoda iteracyjna

Przykład:

- Postać rekurencji:
 $T(n) = 3T(n/4) + n$
- Iterujemy:
$$T(n) = n + 3T(n/4) = n + 3((n/4) + 3T(n/16))$$
$$= n + 3 (n/4) + 9T(n/16)$$
$$= n + 3 n/4 + 9 n/16 + 27 T(n/64)$$
- Iterujemy tak długo aż osiągniemy warunki brzegowe.
Składnik i -ty w ciągu wynosi $3^i n/4^i$.
Iterowanie kończymy, gdy $n=1$ lub $n/4^i = 1$ (czyli $i > \log_4(n)$).
 $T(n) \leq n + 3n/4 + 9n/16 + 27n/64 + \dots + 3^{\log_4 n} \Theta(1)$
 $T(n) \leq 4n + 3^{\log_4 n} \Theta(1) = \Theta(n)$

Metoda iteracyjna

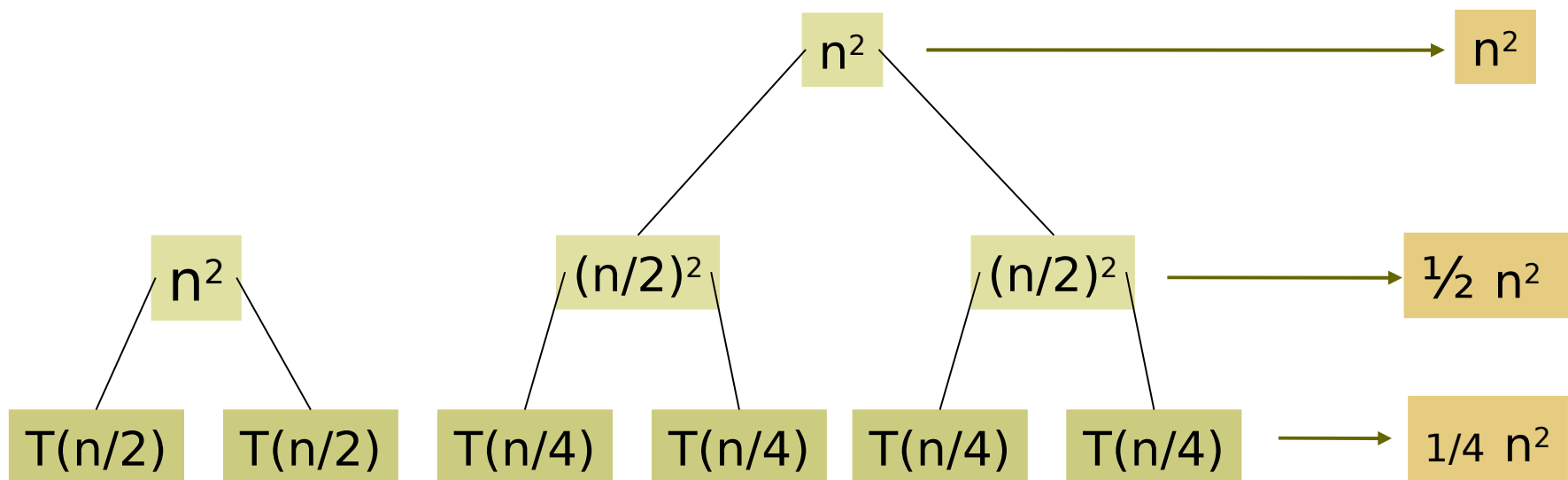
- Metoda iteracyjna jest zazwyczaj związana z dużą ilością przekształceń algebraicznych, więc zachowanie prostoty nie jest łatwe.
- Punkt kluczowy to skoncentrowanie się na dwóch parametrach:
 - liczbie iteracji koniecznych do osiągnięcia warunku brzegowego
 - oraz sumie składników pojawiających się w każdej iteracji.

Drzewa rekursji

- Pozwalają w dogodny sposób zilustrować rozwijanie rekurencji, jak również ułatwia stosowanie aparatu algebraicznego służącego do rozwiązywania tej rekurencji.
- Szczególnie użyteczne gdy rekurencja opisuje algorytm typu “dziel i zwyciężaj”.

Drzewo rekursji dla alg. „dziel i zwyciężaj

$$T(n) = 2 T(n/2) + n^2$$

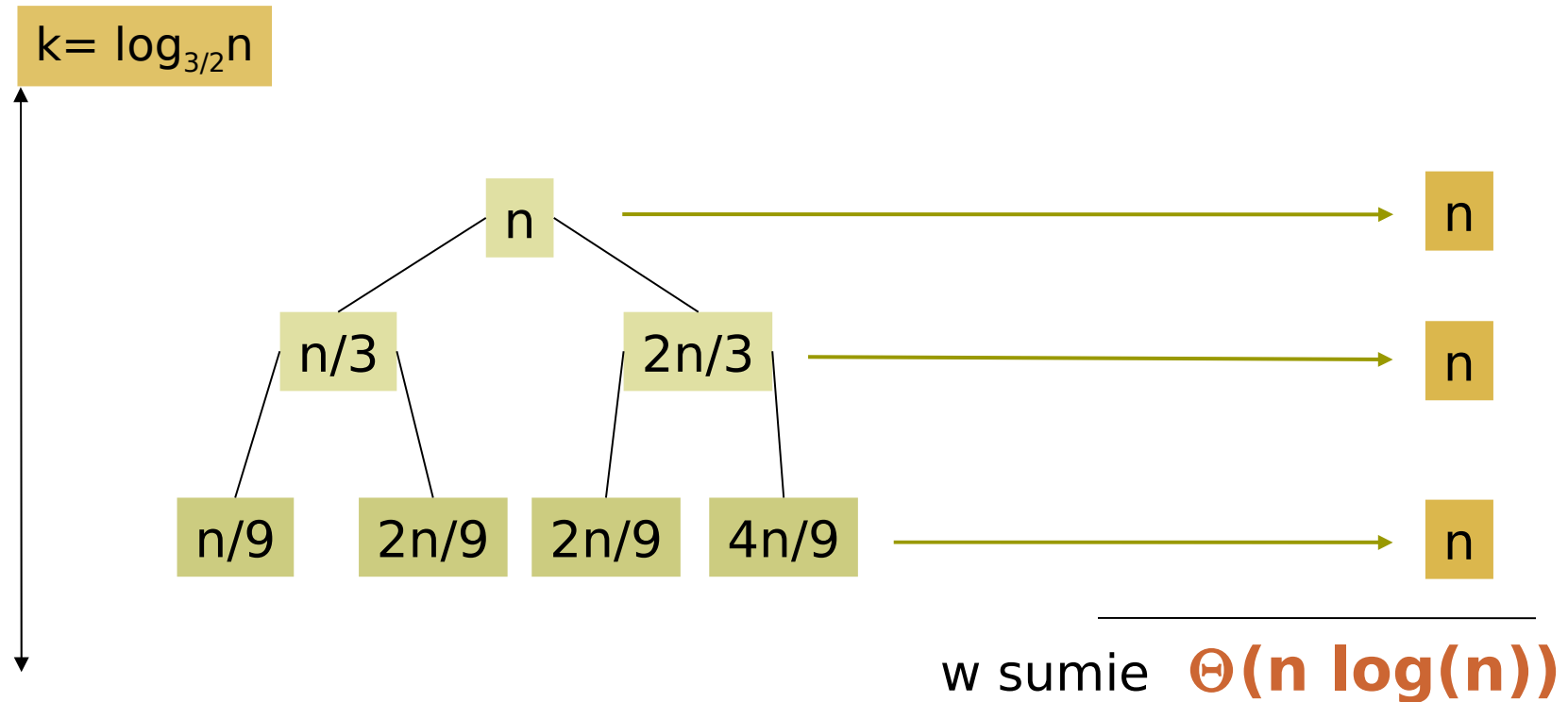


ostateczny wynik: $T(n) = \Theta(n^2)$

w sumie: $\Theta(n^2)$

Drzewa rekursji

$$T(n) = T(n/3) + T(2n/3) + n$$



Dzielimy tak długo aż $n (2/3)^k = 1 \Rightarrow n = (3/2)^k$

$\Rightarrow k = \log_{3/2}(n) = \log_{3/2}(2) * \log(n)$

ostateczny wynik: $T(n) = \Theta(n \log(n))$

Metoda rekurencji uniwersalnej

- Metoda rekurencji uniwersalnej podaje “uniwersalny przepis” rozwiązywania równania rekurencyjnego postaci:

$$T(n) = a T(n/b) + f(n)$$

- gdzie $a \geq 1$ i $b > 1$ są stałymi, a $f(n)$ jest funkcja asymptotycznie dodatnia.

- Za wartość (n/b) przyjmujemy najbliższą liczbę całkowitą (mniejsza lub większą od wartości dokładnej).

Metoda rekurencji uniwersalnej

- Rekurencja opisuje czas działania algorytmu, który dzieli problem rozmiaru n na a problemów, każdy rozmiaru n/b , gdzie a i b są dodatnimi stałymi.
- Każdy z a problemów jest rozwiązywany rekurencyjnie w czasie $T(n/b)$.
- Koszt dzielenia problemu oraz łączenia rezultatów częściowych jest opisany funkcja $f(n)$.

Twierdzenie o rekurencji uniwersalnej

• Niech $a \geq 1$ i $b > 1$ będą stałymi, niech $f(n)$ będzie pewną funkcją i niech $T(n)$ będzie zdefiniowane dla nieujemnych liczb całkowitych przez rekurencje

$$T(n) = a T(n/b) + f(n)$$

gdzie (n/b) oznacza najbliższą liczbę całkowitą do wartości dokładnej n/b .

• Wtedy funkcja $T(n)$ może być ograniczona asymptotycznie w następujący sposób:

- Jeśli $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$ dla pewnej stałej $\epsilon > 0$, to $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$.
- Jeśli $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ to $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$.
- Jeśli $f(n) = n^{\log_b a + \epsilon}$ dla pewnej stałej $\epsilon > 0$ i jeśli $af(n/b) \leq cf(n)$ dla pewnej stałej $c < 1$ i wszystkich dostatecznie dużych n , to $T(n) = \Theta(f(n))$

Twierdzenie o rekurencji uniwersalnej

“Intuicyjnie...”:

- W każdym z trzech przypadków porównujemy funkcje **f(n)** z funkcją **$n^{\log_b a}$** . Rozwiązanie rekurencji zależy od większej z dwóch funkcji.
- Jeśli funkcja **$n^{\log_b a}$** jest większa, to rozwiązaniem rekurencji jest:
 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
- Jeśli funkcje są tego samego rzędu, to mnożymy przez **log n** i rozwiązaniem jest:
 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n) = T(n) = \Theta(f(n) \log n)$.
- Jeśli **f(n)** jest większa, to rozwiązaniem jest:
 $T(n) = \Theta(f(n))$

Przykład

$$T(n) = 9 T(n/3) + n$$

$$a=9, b=3,$$

$$f(n)=n,$$

$$\text{a zatem } n^{\log_b a} = n^{\log_3 9} = \Theta(n^2).$$

Ponieważ $f(n) = O(n^{\log_3 9 - \varepsilon})$, gdzie $\varepsilon = 1$, możemy zastosować przypadek 1 z twierdzenia i wnioskować że rozwiązaniem jest $T(n) = \Theta(n^2)$.

Przykład

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

$$a=1, b=3/2,$$

$$f(n)=1,$$

$$\text{a zatem } n^{\log_b a} = n^{\log_{3/2} 1} = n^0 = 1.$$

Stosujemy przypadek 2, gdyż

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(1),$$

a zatem rozwiązaniem rekurencji jest

$$T(n) = \Theta(\log n).$$

Przykład

$$T(n) = 3T(n/4) + n \log n$$

$$a=3, b=4,$$

$$f(n)=n \log n,$$

$$\text{a zatem } n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} = O(n^{0,793}).$$

Ponieważ $f(n) = \Omega(n^{\log_4 3 + \varepsilon})$, gdzie $\varepsilon \approx 0.2$, więc stosuje się tutaj przypadek 3, jeśli możemy pokazać że dla $f(n)$ zachodzi warunek regularności.

Dla dostatecznie dużych n :

$$af(n/b) = 3(n/4)\log(n/4) \leq (3/4)n\log(n) = c f(n)$$

dla $c=3/4$.

Warunek jest spełniony i możemy napisać że rozwiązaniem rekurencji jest $T(n) = \Theta(n \log n)$.

Przykład

$$T(n) = 2T(n/2) + n \log n$$

$$a=2, b=2,$$

$$f(n)=n \log n,$$

$$\text{a zatem } n^{\log_b a} = n.$$

Wydaje się że powinien to być przypadek 3, gdyż $f(n)=n \log n$ jest asymptotycznie większe niż $n^{\log_b a} = n$, ale nie wielomianowo większy.

Stosunek $f(n)/n^{\log_b a} = (n \log n)/n = \log n$ jest asymptotycznie mniejszy niż n^ϵ dla każdej dodatniej stałej ϵ .

W konsekwencji rekurencja ta “wpada” w lukę między przypadkiem 2 i 3.

Prawdopodobieństwo i algorytmy probabilistyczne

Teoria prawdopodobieństwa

- Teoria prawdopodobieństwa, szeroko stosowana we współczesnej nauce, ma również wiele zastosowań w informatyce, np.:
 - szacowanie czasu działania programów dla przypadków ze średnimi, czyli typowymi danymi wejściowymi,
 - wykorzystanie do projektowania algorytmów „podejmujących decyzje” w niepewnych sytuacjach, np. najlepsza możliwa diagnoza medyczna na podstawie dostępnej informacji,
 - algorytmy typu Monte Carlo,
 - różnego rodzaju symulatory procesów,
 - **prawie zawsze „prawdziwe” rozwiązania.**

Teoria prawdopodobieństwa

■ Przestrzeń probabilistyczna Ω :

Skończony zbiór punktów, z których każdy reprezentuje jeden z możliwych wyników doświadczenia. Każdy punkt x jest związany z taką nieujemną liczbą rzeczywistą zwaną prawdopodobieństwem x , że suma prawdopodobieństw wszystkich punktów wynosi **1**.

Istnieje także pojęcie nieskończonych przestrzeni probabilistycznych ale nie mają one większego zastosowania w informatyce.

■ Zdarzenie E :

Podzbiór punktów w przestrzeni probabilistycznej. Prawdopodobieństwo zdarzenia, $P(E)$, jest sumą prawdopodobieństw punktów należących do tego zdarzenia.

■ Dopełnienie zdarzenia E czyli \bar{E} :

Zbiór punktów przestrzeni probabilistycznej które nie należą do zdarzenia E . $P(E) + P(\bar{E}) = 1$.

Prawdopodobieństwo warunkowe

- Prawdopodobieństwem warunkowym zajścia zdarzenia **F** pod warunkiem zajścia zdarzenia **E**, gdzie $P(E) > 0$ nazywamy liczbę:
 $P(F|E) = P(E \cap F) / P(E)$.
- Jest to iloraz prawdopodobieństwa części wspólnej zdarzeń **E**, **F** i prawdopodobieństwa zdarzenia **E**.
- Zdarzenia **E**, **F** nazywamy niezależnymi jeśli zachodzi:
 $P(E \cap F) = P(E) \cdot P(F)$
- W przeciwnym wypadku zdarzenia są zależne.
- Dla zdarzeń niezależnych **E**, **F** zachodzi:
 $P(F|E) = P(F)$

Przykłady

■ Zdarzenia niezależne:

Rzucamy dwoma kostkami, wyrzucenie liczby „1” na pierwszej kostce (zdarzenie E) nie wpływa na możliwość pojawienia się liczby „1” na drugiej kostce (zdarzenie F).

$$P(F|E) = P(F)$$

■ Zdarzenia zależne:

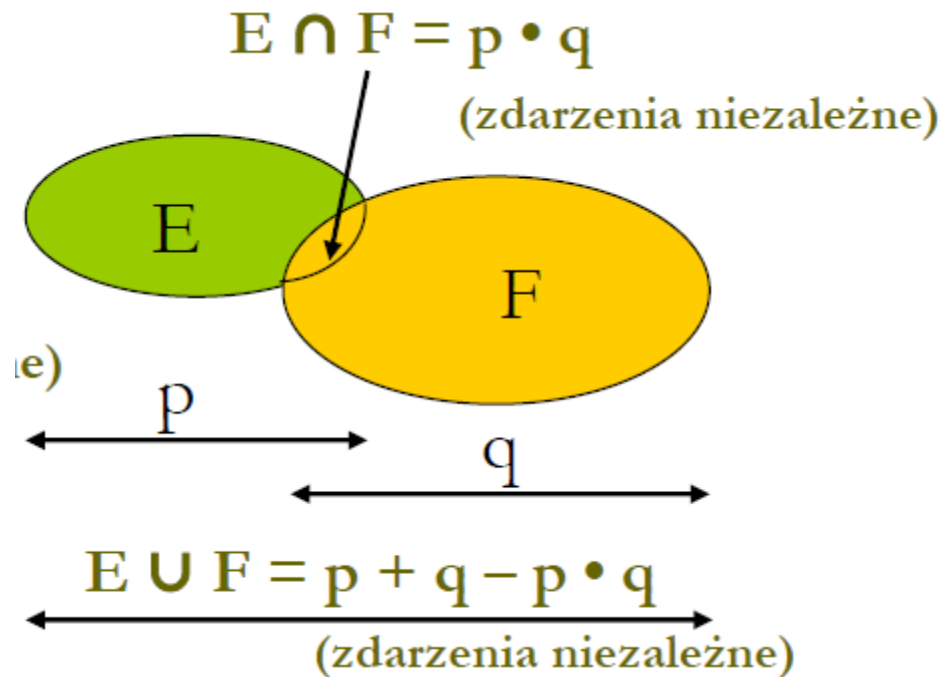
Ciągniemy dwa razy kartę z talii kart. Wyciągnięcie jako pierwszej karty asa (zdarzenie E), wpływa na możliwość wyciągnięcia jako drugiej karty asa (zdarzenie F). $P(F|E) \neq P(F)$.

- W niektórych sytuacjach liczenie prawdopodobieństw jest łatwiejsze jeżeli podzielimy przestrzeń probabilistyczną na rozdzielne obszary R_1, R_2, \dots, R_k .
Wówczas $P(E) = \sum_{i=1}^k P(E|R_i) \cdot P(R_i)$.

Przykład z kartami

- Ciągniemy dwie karty z talii **52** kart. Liczba możliwych wyników tego doświadczenia (czyli wariacji bez powtórzeń) wynosi $|\Omega| = 52 * 51 = 2652$.
- Oznaczmy poprzez **E** zdarzenie polegające na wyciągnięciu jako pierwszej karty As'a.
 $|E| = 4 * 51 = 204$.
 $P(E) = |E|/|\Omega| = 204/2652 = 1/13$.
- Prawdopodobieństwo wyciągnięcia As'a jako drugiej karty, (**zdarzenie F**), jeżeli pierwsza wyciągnięta karta to był As jest $P(F|E) = P(E \cap F) / P(E) = 4 \cdot 3 / 204 = 1/17$.
 $P(E) \cdot P(F|E) = 1/13 \cdot 1/17 = 1/221$.
- Podzielmy przestrzeń na dwa obszary:
 - R_1 - pierwszą karta jest As, $|R_1| = 4 \cdot 51 = 204$.
 - R_2 - pierwszą karta nie jest As, $|R_2| = 2652 - 204 = 2448$.
 - $P(E \cap F) = P((E \cap F)|R_1) \cdot P(R_1) + P((E \cap F)|R_2) \cdot P(R_2)$
 - $P(E \cap F | R_2) = 0$
 - $P(E \cap F | R_1) = 4 \cdot 3 / 4 \cdot 51 = 1/17$
 - $P(R_1) = 204 / 2652 = 1/13$
 - $P(E \cap F) = P((E \cap F)|R_1) \cdot P(R_1) + P((E \cap F)|R_2) \cdot P(R_2) = 1/17 \cdot 1/13 + 0 \cdot P(R_2) = 1/221$.
- Gdybyśmy po wyciągnięciu pierwszej karty zwracali ją z powrotem do talii, to mielibyśmy
 $P(F|E) = P(F) = 1/13$ (zdarzenia niezależne).
- Wówczas $P(E) \cdot P(F|E) = 1/13 \cdot 1/13 = 1/169$.

Reguły związane z wieloma zdarzeniami



- W zastosowaniach czasem akceptujemy że nie możemy wyznaczyć dokładnie prawdopodobieństw oraz zależności między zdarzeniami. Potrafimy tylko wskazać sytuacje najmniej lub najbardziej prawdopodobne.
- **Zastosowanie: różnego typu diagnostyka**

Oczekiwane wartości obliczeń

- Przypuśćmy, że mamy pewną funkcję określoną na przestrzeni probabilistycznej $f(x)$. Wartość oczekiwana tej funkcji po wszystkich punktach przestrzeni

$$E(f) = \sum f(x) P(x).$$

- Mamy tablicę n liczb całkowitych, sprawdzamy czy jakaś liczba całkowita „ x ” jest elementem tej tablicy. Algorytm przegląda całą tablicę, po napotkaniu $A[i] = x$ kończy działanie.

➤ Jeżeli $A[0] = x$ to algorytm $O(1)$

➤ Jeżeli $A[n-1] = x$ to algorytm $O(n)$

- $E(f) = \sum_{i=0}^{n-1} (c i + d) \cdot (1/n) = c \cdot (n-1) / 2 + d$

- $E(f) \sim c \cdot n/2$ dla dużego n

1	A[0]
8	
7	
5	
3	
4	A[i]
8	
9	
7	A[n-1]

Algorytmy wykorzystujące prawdopodobieństwo

- Jest bardzo wiele różnych typów algorytmów wykorzystujących prawdopodobieństwo.
- Jeden z nich to tzw. **algorytmy Monte-Carlo** które wykorzystują liczby losowe do zwracania albo wyniku pożądanego („prawda”), albo żadnego („nie wiem”). Wykonując algorytm **stałą** liczbę razy, możemy rozwiązać problem, dochodząc do wniosku, że jeśli żadne z tych powtórzeń nie doprowadziło nas do odpowiedzi „prawda”, to odpowiedzią jest „fałsz”. Odpowiednio dobierając liczbę powtórzeń, możemy dostosować prawdopodobieństwo niepoprawnego wniosku „fałsz” do tak niskiego poziomu, jak w danym przypadku uznamy za konieczne.
- **Nigdy** jednak nie osiągniemy prawdopodobieństwa popełnienia błędu na poziomie **zero**.

Co to są liczby losowe?

- Mówimy, że wyniki pewnych doświadczeń są **losowe**, co oznacza że wszystkie możliwe wyniki są równie prawdopodobne.
- Przykładowo, jeżeli rzucamy normalną (prawidłową) kostką do gry to zakładamy że nie ma możliwości fizycznego kontrolowania wyniku tego rzutu w taki sposób aby jeden wynik był bardziej prawdopodobny od drugiego.
- Podobnie zakładamy że mając uczciwie potasowaną talie kart, nie możemy wpłynąć na wynik rozdania- prawdopodobieństwo otrzymania w rozdaniu każdej karty jest identyczne.

Co to są liczby losowe?

- **Wszystkie** generowane przez komputer **losowe** sekwencje są wynikiem działania specjalnego rodzaju algorytmu zwanego **generatorem liczb losowych** (ang. random number generator). Zaprojektowanie takiego algorytmu wymaga specjalistycznej wiedzy matematycznej. Przykład prostego generatora który całkiem dobrze sprawdza się w praktyce to tzw. **liniowy generator kongurencyjny**. Wyznaczamy **stałe** $a \geq 2$, $b \geq 1$, $x_0 \geq 0$ oraz **współczynnik** $m > \max(a, b, x_0)$. Możemy teraz wygenerować sekwencje liczb x_1, x_2, \dots za pomocą wzoru:

$$x_{n+1} = (a x_n + b) \bmod(m)$$

- Dla właściwych wartości stałych a, b, m oraz x_0 , sekwencja wynikowa będzie wyglądała na losową, mimo że została ona wygenerowana przy użyciu konkretnego algorytmu i na podstawie "jądra" x_0 .
- **Dla szeregu zastosowań istotna jest odtwarzalność sekwencji liczb losowych.**

Algorytmy wykorzystujące prawdopodobieństwo

- Mamy pudełko w którym jest **n**-procesorów, nie mamy pewności czy zostały przetestowane przez producenta. Zakładamy że prawdopodobieństwo że procesor jest wadliwy (w nieprzetestowanym pudełku) jest 0.10.
- **Co możemy zrobić aby potwierdzić czy pudełko dobre?**
 - przejrzeć wszystkie procesory -> algorytm $O(n)$
 - losowo wybrać **k** procesorów do sprawdzenia -> algorytm $O(1)$

błąd polegałby na uznaniu że pudełko dobre (przetestowane) jeżeli nie było takie.

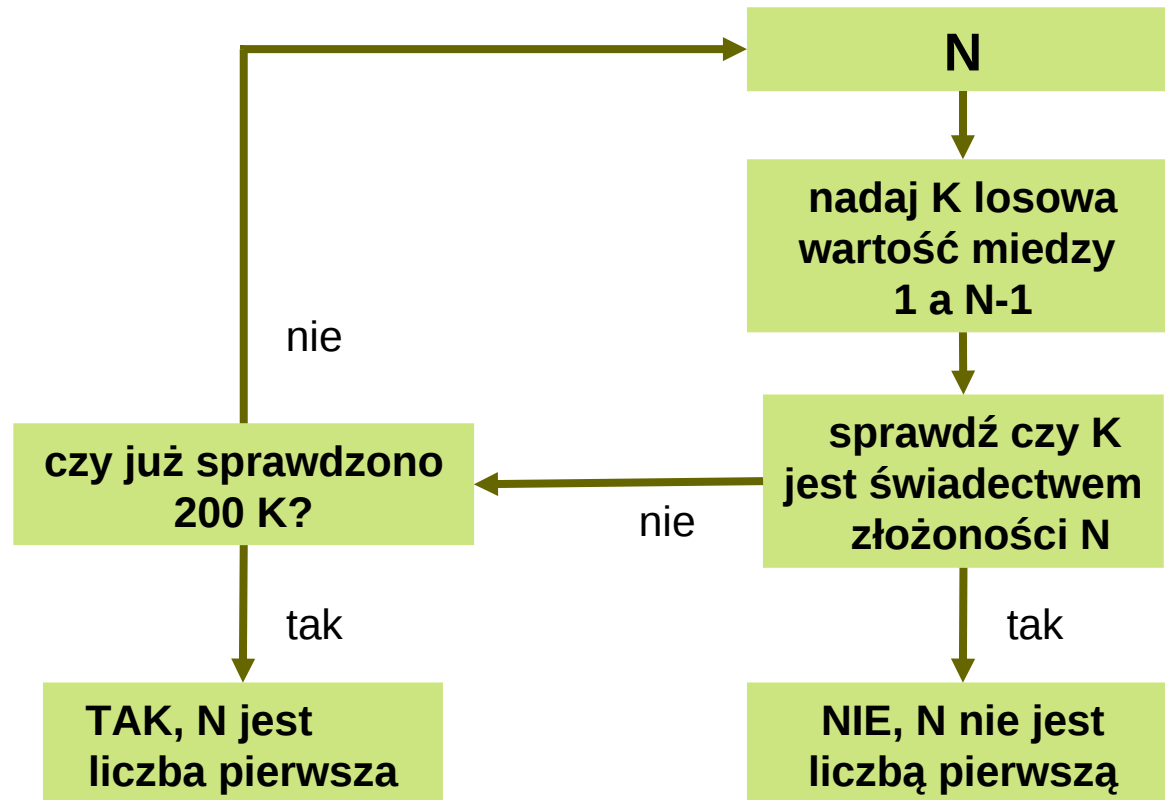
- Przykład: Losujemy **k=131** procesorów. Jeżeli procesor jest dobry odpowiadamy „nie wiem”. Prawdopodobieństwo że „nie wiem” dla każdego z **k**-procesorów $(0.9)^k = (0.9)^{131} = 10^{-6}$. 10^{-6} to jest prawdopodobieństwo że pudełko uznamy za dobre choć nie było testowane przez producenta. Za cenę błędu = 10^{-6} , zamieniliśmy algorytm z $O(n)$ na $O(1)$. Możemy regulować wielkość błędu/czas działania algorytmu zmieniając **k**.

Probabilistyczne algorytmy sprawdzania

„ Czy liczba N jest liczbą pierwszą ?”

- W połowie lat 70-tych odkryto **dwa bardzo eleganckie probabilistyczne algorytmy** sprawdzające, czy liczba jest pierwsza. Były one jednymi z pierwszych rozwiązań probabilistycznych dla trudnych problemów algorytmicznych. Wywołały fale badań które doprowadziły do probabilistycznych rozwiązań wielu innych problemów.
- Oba algorytmy wykonują się w czasie wielomianowym (niskiego stopnia), zależnym od liczby cyfr w danej liczbie N (czyli $O(\log N)$).
- Oba algorytmy są oparte na losowym szukaniu pewnych rodzajów potwierdzeń lub **świadcstw złożoności** liczby N .
- Po znalezieniu takiego świadectwa algorytm może się bezpiecznie zatrzymać z odpowiedzią „**nie, N nie jest liczbą pierwszą**”, ponieważ istnieje bezdyskusyjny dowód że N jest liczbą złożoną.
- Poszukiwanie musi być przeprowadzone w taki sposób aby w pewnym rozsądnym czasie algorytm mógł przerwać szukanie odpowiadając, że N jest liczbą pierwszą z bardzo małą szansą omyłki.
- Trzeba zatem znaleźć dająca się **szybko sprawdzać** definicje świadectwa złożoności.

„Czy liczba N jest liczbą pierwszą ?



jeśli to jest
odpowiedź to jest to
prawda z błędem
 $1/2^{200}$

jeśli to jest odpowiedź
to jest to prawda

Świadectwa złożoności (zarys)

- Każda liczba parzysta poza 2 to jest liczba złożona
- Jeżeli suma cyfr liczby jest podzielna przez 3 to liczba jest złożona (iteracyjny prosty algorytm liniowo zależny od liczby cyfr)
- **Test pierwszości Fermata:**
 - jeśli n jest liczbą pierwszą oraz k jest dowolna liczba całkowita $(1, n-1)$, to $k^{n-1} \equiv 1 \pmod{n}$.
 - natomiast jeśli n jest liczbą złożoną (z wyjątkiem kilku złych liczb złożonych – liczb Carmichael’a) oraz jeśli k wybierzemy losowo z przedziału $(1, n-1)$ to prawdopodobieństwo tego że $k^{n-1} \not\equiv 1 \pmod{n}$ jest mniejsze niż $\frac{1}{2}$.
 - Zatem liczby złożone (poza liczbami Carmichael’a) spełniają warunek testu dla danego k z prawdopodobieństwem nie mniejszym niż $\frac{1}{2}$.
- **Test pierwszości Solovay-Strassena:**
 - jeśli k i n nie mają wspólnych dzielników (co by było świadectwem złożoności) policz:
 $X = k^{(n-1)/2} \pmod{n}$, $Y = Js(n,k)$ (symbol Jacobiego),
jeśli $X \neq Y$ to k jest świadectwem złożoności liczby n .
 - dla tego testu nie ma ‘złych’ liczb złożonych.

Podsumowanie

- Przestrzeń probabilistyczna składa się z punktów z których każdy reprezentuje wynik jakiegoś doświadczenia. Każdy punkt x związany jest z nieujemną liczbą zwaną prawdopodobieństwem punktu x . Suma prawdopodobieństw wszystkich punktów składających się na przestrzeń probabilistyczna wynosi **1**.
- Zdarzenie jest podzbiorem punktów z przestrzeni probabilistycznej. Prawdopodobieństwo zdarzenia jest sumą prawdopodobieństw należących do niego punktów. Prawdopodobieństwo każdego zdarzenia mieści się w przedziale od **0** do **1**.

Podsumowanie

- Reguła sum określa, że prawdopodobieństwo tego, że zajdzie jedno z dwóch zdarzeń **E** lub **F** jest większe lub równe większemu z prawdopodobieństw obu zdarzeń, ale nie większa niż suma tych prawdopodobieństw.
- Reguła iloczynów określa, że prawdopodobieństwo tego, że wynikiem pewnego doświadczenia będą dwa zdarzenia **E i F**, jest nie większe niż mniejsze z prawdopodobieństw obu zdarzeń.
- Wykonując algorytm **Monte Carlo** stałą liczbę razy, możemy rozwiązać problem, dochodząc do wniosku, że jeśli żadne z tych powtórzeń nie doprowadziło nas do odpowiedzi „prawda”, to odpowiedzią jest „fałsz”.