Sekwencjonowanie łańcuchów DNA z błędami negatywnymi i pozytywnymi

Autor: Mateusz Oleszek, nr. 144608

Ogólny opis

Algorytm bazuje na koncepcji Profesora Jacka Błażewicza

Wygeneruj graf skierowany pełny gdzie wierzchołki to oligonukleotydów. A każda krawędź pomiędzy nimi ma koszt zależny od stopnia pokrycia pomiędzy nimi, równy l-k. Gdzie l to długość oligonukleotydów a k ilość pokrywających się aminokwasów. Krawedzię będą więc miały koszty 1 do L.

Sekwencja genomu powstanie ze znalezionej ścieżki we grafie. Poszukiwana jest ścieżka próbująca balansować dwa parametry, jak najmniejszy koszt wynikający z przejścia ścieżki i największy zysk pochodzący z odwiedzenia jak największą ilość wierzchołków, przy jednoczesnym ograniczeniu kosztu sekwencji nie większym niż *N-l* (w przeciwnym razie długość sekwencji byłaby większa niż *N*)

Jest ona znajdowana przez rozwiązanie selektywnego problemu komiwojażera, przy wykorzystaniu algorytmu genetycznego. Algorytm genetyczny bierze pewną losową pólę rozwiązań, wybiera z nich te najlepsze według pewnej funkcji zysku (w naszym przypadku biorącej pod uwagę koszt ścieżki i zysk z odwiedzonych wierzchołków), a następnie na ich podstawie poprzez różne modyfikacje (rozmnażanie i mutacje) tworzy nowy zestaw potencjalnych rozwiązań. Nadzieją jest, że z kolejnymi iteracjami uda się znajdować coraz lepsze rozwiązania.

Terminologia:

- rodzic/dziecko: potencjalne rozwiązanie problemu komiwojażera, reprezentowany jako uszeregowana lista kolejnych wierzchołków ścieżki.
- populacja: zbiór potencjalnych rozwiązań.

Kroki algorytmu genetycznego

- 1. Wygenerowanie inicjalnej populacji o wielkości S
- 2. Przez i iteracji:
 - 1. Wybór najlepszego odsetka populacji jako rodziców
 - 2. Rozmnażanie rodziców poprzez krzyżówki w celu wygenerowaniu zbioru nowych dzieci o wielkości S
 - 3. Mutacja dzieci
 - 4. Stworzenie nowej populacji na podstawie zmutowanych dzieci

Generowanie inicjalnej populacji

Dzieje się to za pomocą Greedy Search po wierzchołkach. Jest wybierany losowy początkowy, a następne dobierane kolejne z najniższymi kosztami tak długo jak długość ścieżki jest pod limitem.

Wybór najlepszego odsetka populacji

Każda sekwencja w populacji dostaje ocenę w postaci wzoru $|\frac{W-W_{min}}{W_{max}-W_{min}}|$ który będzie dawał wyniki z przedziału <0;1>. W to liczba wierzchołków w ścieżce, Wmin, Wmax to są odpowiednio największa i najmniejsza liczba wierzchołków w ścieżkach z obecnej populacji. Ocena jest interpolacją liniową między nimi. Nie uwzględniam w niej kosztu ścieżki, jako że w algorytmie jest dopełniany podczas rozmnażania.

Te oceny są wykorzystywane jako wagi przy wybieraniu losowych S^*sel rodziców z populacji. Gdzie sel to selektywność z wartością w przedziale (0;1))

Sposób krzyżowania populacji

- Dopóki nie zostanie stworzona nowa populacja o wielkości S:
 - Z pewnym prawdopodobieństwem zajdzie jedno z dwóch wydarzeń:
 - 1. Losowy rodzic zostanie bezpośrednio przeniesiony do dzieci
 - 2. nowe dziecko zostanie stworzone przez krzyżówkę 2 losowo wybranych rodziców. Krzyżówka działa na zasadzie wybrania pewnej ciągłej podścieżki w jednym dziecku, zostawieniu tylko jej i usunięciu reszty, i wypełnieniem tej reszty przed i po podścieżką elementami z drugiego dziecka, w tej kolejności w jakiej tam występują. Jeśli po krzyżówce koszt ścieżki jest wyższy niż akceptowalny będzie ona powtarzana do skutku lub ustalonej ilości powtórzeń.

Rodzice:

1	2	3	4	5	6	7	8	9
9	8	7	6	5	4	3	2	1
Dzieci:								
			0 0		6	7	8	
0	-		0	0	-	-	0	
9	5	4	3	2	6	/	8	1

Sposób mutacji

Każde dziecko ma pewne prawdopodobieństwo przejścia mutacji. Jeśli tak się stanie może się wydarzyć jedna z 3 rzeczy.

- 1. 2 losowe wierzchołki zostaną zamienione ze sobą miejscami
- 2. Zostanie dodany losowy wierzchołek w losowym miejscu w ścieżce.

Jeśli po mutacji koszt ścieżki wzrósłby ponad limit inne mutacje będą po kolei powtarzane w pętli aż nie powstanie akceptowalna (albo do ustalonej granicy powtórzeń)

Wnioski

Niestety po przeprowadzeniu wielu prób z różnymi wartościami wielkości populacji, iteracjami i parametrami odpowiadającymi za prawdopodobieństwo zajścia krzyżówki i mutacji inicjalna populacja powstała z zachłannego szukania ścieżki w grafie miała w sobie ścieżkę która, obejmowała największą liczbę wierzchołków niż kolejne mutacje.

Źródła i inspiracje

- 1. https://jaketae.github.io/study/genetic-algorithm/
- $2. \ \underline{https://towardsdatascience.com/evolution-of-a-salesman-a-complete-genetic-algorithm-tutorial-for-py} \\ \underline{thon-6fe5d2b3ca35}$
- 3. https://www.theprojectspot.com/tutorial-post/applying-a-genetic-algorithm-to-the-travelling-salesma https://www.the-projectspot.com/tutorial-post/applying-a-genetic-algorithm-to-the-travelling-salesma https://www.the-projectspot.com/tutorial-post/applying-a-genetic-algorithm-to-the-travelling-salesma <a href="https://www.the-projectspot.com/tutorial-post-algorithm-to-the-post-algorithm-to-the-post-algorithm-to-t