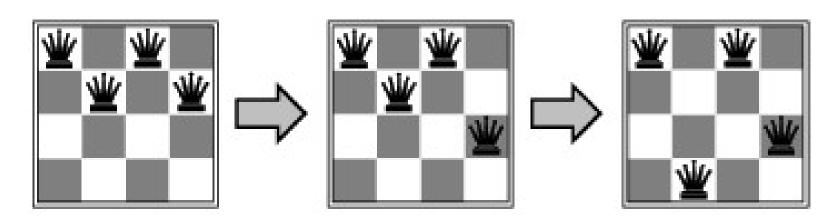
Lokal Arama Algoritmaları

Lokal Arama Algoritmaları Local search algorithms

- Birçok optimizasyon probleminde, hedefe giden yol / uygulanan hareketler önemsizdir. Hedef durumun kendisi istenen çözümdür.
- Amaç arama uzayında istenen kısıtlara / özelliklere sahip / fayda fonksiyonunu maksimum yapan durumu bulmaktır. Örnek: nvezir, zirve bulmak
- Bu durumlarda lokal arama algoritmaları kullanılır.
- Hafızada sadece mevcut durumu tut. Onu düzeltmeye çalış.
- Çok az hafıza gereksinimi

n-vezir *n*-queens

- N veziri n × n lik bir satranç tahtasına hiçbiri birbirini tehdit etmeyecek şekilde yerleştir.
- Hiçbir satır sütun ve diyagonalde birden fazla vezir olmamalı.
- Bir durumdan başla onu iyileştirerek devam et.



Tepe Tirmanma Hill Climbing

- Yoğun bir siste, Everest Dağına tırmanmaya benzer. Sadece etkin durumun bilgisini tutar.
- Ana düşünce : Her zaman, şimdiki durumu en fazla geliştiren yönde adım at.
- Best-first Search'e benzer.
- Öğrenme algoritmalarında (ör: YSA) popülerdir.
- Yaylada ve sıralı tepelerde şaşabilir.

Çok nadiren



Genelde



Tepe Tırmanma Algoritması*

function HILL-CLIMBING(problem) return a state that is a local maximum

input: problem, a problem

local variables: *current*, a node. *neighbor*, a node.

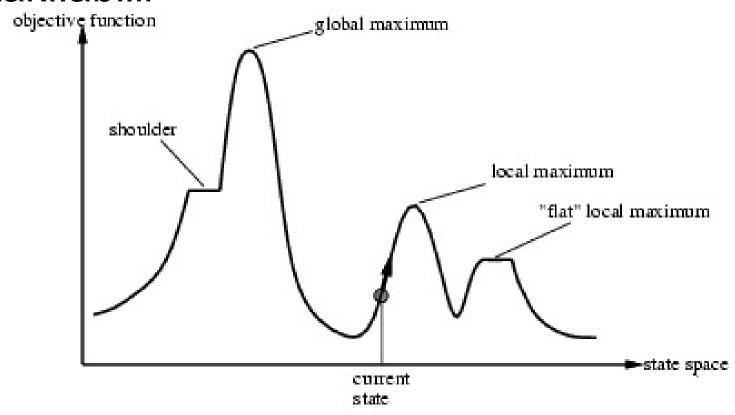
current ← MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem])
loop do

neighbor ← a highest valued successor of current
if VALUE [neighbor] ≤ VALUE[current] then return STATE[current]
current ← neighbor

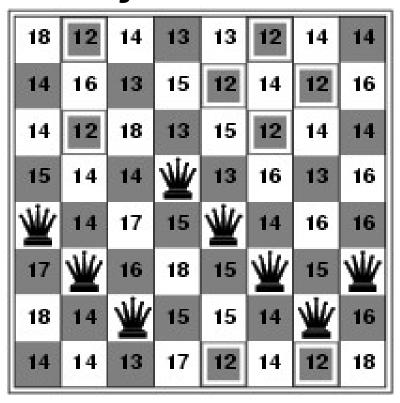
[*] https://github.com/aimacode/aima-pseudocode/blob/master/md/Hill-Climbing.md

Tepe Tırmanmanın Problemleri

- İlk duruma bağlı
- Lokal maksimum, plato ve sırtlara takılabilir

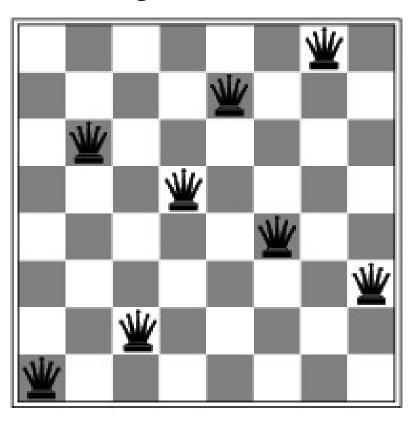


8-Vezir problemini Tepe Tırmanma ile çözmek



- Herbir sütuna bir rasgele bir vezirle başla. Her bir adımda sadece bir veziri sadece aşağı ya da yukarı x adım hareket ettirerek çözümü ara.
- h = birbirini tehdit eden vezir çifti sayısı
- Yukarıdaki tahta / durum için h = 17

8-vezir çözüm örneği



•
$$h = 1$$

8-vezir'de Tepe Tırmanmanın performansı

- Rasgele başlangıç değerleriyle
- Denemelerin %14'ünde çözer
- %86'sında lokal bir maksimuma takılır
- $8^8 = 2^24 \sim 17$ milyon durum

Bazı Çözüm Alternatifleri

- Tepe tırmanmayı farklı başlangıçlarla tekrarlamak - Random-restart hill climbing
- Benzetimli Tavlama- Simulated annealing
- Paralel Tepe Tırmanma Local beam search

Benzetimli Tavlama- Simulated annealing

- Ana fikir : Yerel Maksimum'dan kaçmak için, istenmeyen hareketlere izin ver.
- Rasgele bir hareket üret. İyileşme varsa kabul et. Yoksa zamanla ve kötüleşme miktarıyla azalan bir olasılıkla kabul et.
- Zaman içinde rasgele hareketin boyutu (yeni noktanın uzaklığı bir dağılımdan üretilirse) ve kabul olasılığı azaltılır.

Benzetimli Tavlama Algoritması*

function SIMULATED-ANNEALING(*problem*,*schedule*) **returns** a solution state

```
inputs: problem, a problem schedule, a mapping from time to "temperature" current \leftarrow MAKE-NODE(problem.INITIAL-STATE) for t=1 to \infty do T\leftarrow schedule(t) if T=0 then return current next \leftarrow a randomly selected successor of current \Delta E \leftarrow next.VALUE - current.VALUE if \Delta E > 0 then current \leftarrow next (iyileşme varsa kesin kabul) else current \leftarrow next only with probability \mathbf{e}^{\Delta E/T} (iyileşme yoksa belki)
```

Schedule: $T=T_0^*0.95^t$ Belki, kötüleşme miktarına (ΔE) ve geçen zamana bağlı

[*] https://github.com/aimacode/aima-pseudocode/blob/master/md/Simulated-Annealing.md

Paralel Tepe Tirmanma - Local beam search

- Ana Fikir: Tek bir durumu izlemek yerine K taneyi izle
- K adet rasgele üretilmiş durumla başla
- Her bir iterasyonda k durumun hepsiden gidilebilecek tüm durumları üret.
- Bu durumlardan biri hedefse dur. Değilse, en iyi k tanesini mevcut durumlar olarak ata ve bir önceki adıma dön.

Bozuk TV

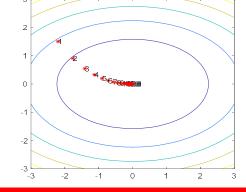
- Televizyonunuzun görüntüsü bozuk.
- Görüntü ayarı için 4 kontrol düğmesi var.
- Her bir düğmenin 100 farklı pozisyonu var.
- Nasıl bir yol izlersiniz?

Peki ya kasa açsanız ©

Ayrık / sürekli uzaylar

- Ayrık uzayda lokal arama: Bir noktadan gidilebilecek noktaların sayısı sınırlı. Hepsi denenebilir © (8 vezir, labirent, çizge).

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 + 2x_2^2$$



Uygulama: bir alanı tarama

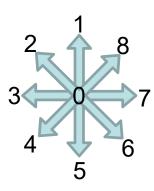
- Amaç: N*N lik bir alanda 8 yöne hareket, N*N-1 adet hareket, minimum açıda dönüşle maksimum alanı gez
- Hareketler arası açı miktarı az olsun, yumuşak dönüşler yapsın.
- İyilik fonksiyonu 2 bileşene sahip: min(açı) ve max(alan)
- Temsil: (N*N-1) adet 0-8 arası yönleri belirten sayılar

Tepe Tırmanma ile

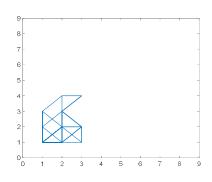
tepe_tirmanma_tarama_1robot.m

- Rasgele bir çözümle başla
- G kez:
 - Çözümden (%mu kadar) rasgele değişiklerle P adet yeni çözüm üret
 - Üretilen çözümlerin iyilik değerlerini hesapla
 - Dönüş açılarını topla, gidilen farklı nokta sayısını topla
 - Üretilenlerden en iyisi mevcuttan iyi ise çözüme ata,
 mu oranını azalt, kötü ise mu oranını arttır
 - tk_max kez daha iyisi üretilmediyse çözümü rasgele başlat

Bulunan çözümlerden biri

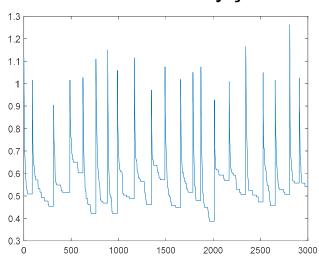


Rasgele bir başlangıç

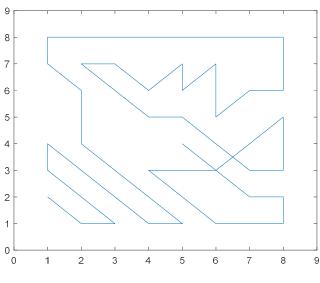


 $D \cap A \cap A$

Sürecin ilerleyişi



Bulunan en iyi çözüm



P=200
mu=0.01; % degisim orani
mu_dec=0.99; % azalma orani
mu_inc=1.01; % artma orani
tk_max=50; % tk_max kez ayni kaldıysa restart
G=3000; % iterasyon sayisi

1	6	7	2	2	1	6	6	6
7	2	2	2	1	1	2	1	7
7	7	7	7	7	7	7	7	7
5	5	3	4	1	1	4	1	0
4	2	3	6	6	7	6	6	7
7	7	7	1	1	4	4	3	3
6	6	6	7	7	1	3	2	2

Uygulama: labirentten çıkış

paralel_tepe_tirmanma_labirent.m

- İçinde engeller olan bir ortam var. En sağ bütün hücreler çıkış
- Her çözüm: P adet (pattern (K*K), hareket) ikilisi
- PS adet rasgele çözümle başla
- GS kez:
 - Çözümlerin iyilik değerlerini hesapla
 - (pattern, hareket) ikilileriyle HS kez hareket et. Pattern'lerinden hangisi bulunduğun yere en çok benziyorsa onun hareketi yap. Son vardığın noktanın en sağa yakınlığını hesapla
 - Çözümlerin en iyilerinin bir kısmını tut (best_keep). Diğerlerini mutasyonla değiştir.

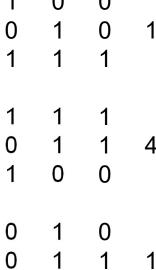
Bir Çözüm

K=3; % pattern buyuklugu P=4; % pattern sayisi PS=50; % populasyon buyuklugu GS=100; % generation sayisi HS=30; % her bireyin hareket sayisi mut r= 0.2; % mutasyon orani best_keep = 0.2;

Hareketler

2

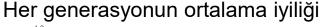
3





Daha kısa çözümler bulmaya nasıl zorlarız?

Bir labirentte öğrendiğini başka bir labirente kullanabilir mi? Hangi durumda kullanabilir?





1	1	1	
1	0	0	1
0	0	0	

P=4



P=40



P=100



Sorun nerede?

1 0 1 1 0 1 1 0 1 Aşağı mı yukarı mı?

0 0 0 1 1 1

Sola mı sağa mı?

Çözüm nerede?

Daha fazla pattern (P) ?

Daha çok çözüm ?

Daha çok adım sayısı?

Mutasyon, best_keep oranlarında değişim?

Paralel tepe tırmanma yerine genetik alg?

Pattern büyüklüğünü (K) arttırmak ?

Tüm alanı mı görmeli?

Kaç pattern gerekecek?

CNN? Küçük pattern'lerin birleşimleriyle büyük pattern

Önceki hareketi de kullanmak

paralel_tepe_tirmanma_labirent_v3.m

- En iyileri tutup, diğerlerini mutasyona uğratmak -> En iyilerden mutasyonla yenileri üretmek
- Geçmiş hareketi de kullanmak
- Ödüle gezdiği farklı hücre sayısını eklemek

şimdiki		1			4			2	
önceki		1			4			2	
	0	1	0	1	1	1	1	0	1
	1	0	0	1	0	1	1	0	1
	1	1	1	1	0	0	1	0	C
şimdiki		3			2			3	
önceki		4			4			3	
	0	1	0	1	0	1	0	0	C
	0	0	0	1	1	1	1	1	1
	1	1	1	0	1	0	1	0	1

K=3; % pattern buyuklugu P=6; % pattern sayisi

PS=500; % populasyon buyuklugu

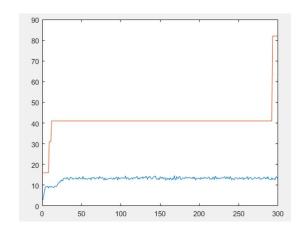
GS=300; % generation sayisi

HS=100; % her bireyin hareket sayisi

mut_r= 0.04; % mutasyon orani

best_keep = 0.1;





Kaynaklar

http://aima.cs.berkeley.edu/figures.pdf