

# Algoritmul lui Kuhn

Tiberiu-Lucian Florea

November 21, 2005

## 1 Introducere

Voi prezenta în continuare problema afectării împreună cu una din cele mai eficiente soluții pentru rezolvarea ei: *Algoritmul lui Kuhn*. În ultima parte a articolului, voi oferi un exemplu de implementare ușor de folosit în concursurile de informatică. Se presupun cunoscute noțiunile de “cuplaj maxim” și “suport minim” într-un graf bipartit, precum și modul de obținere a unui cuplaj maxim într-un graf bipartit cu ajutorul drumurilor de creștere. Să începem cu definiția problemei discutate.

**Problema de afectare** Există  $m$  muncitori și  $n$  lucrări, fiecare muncitor putând efectua una sau mai multe lucrări. Notăm muncitorii cu  $x_1, x_2, \dots, x_m$ , lucrările cu  $y_1, y_2, \dots, y_n$ , și asociem costul  $v_{ij} \geq 0$  efectuării de către muncitorul  $x_i$  a lucrării  $y_j$ , faptul că  $v_{ij} = \infty$  având semnificația că muncitorul  $x_i$  nu poate efectua lucrarea  $y_j$ . Să se găsească o repartizare a celor  $m$  muncitori la cele  $n$  lucrări astfel încât un muncitor să efectueze cel mult o lucrare, iar o lucrare să fie efectuată de cel mult un muncitor, cu condiția ca costul total de execuție să fie minim.

Definim “matricea de afectare” astfel:  $X = (x_{ij}), i = \overline{1, m}, j = \overline{1, n}, x_{ij} = 1$  dacă muncitorul  $x_i$  efectuează lucrarea  $y_j$ , și  $x_{ij} = 0$  în caz contrar. Când  $\sum_{i,j} x_{ij} = \min(m, n)$ , matricea de afectare se numește “saturantă”. Voi prezenta algoritmul elaborat în 1955 de Kuhn, numit de acesta “algoritmul ungar pentru rezolvarea problemelor de afectare definite de matrice saturante”, cunoscut și sub numele de “metoda ungară”, deoarece se bazează pe rezultatele a doi matematicieni maghiari: D. König și E. Egerváry. Demonstrația va presupune că  $m = n$ ; se va vedea apoi că algoritmul se poate extinde foarte ușor la matrice care nu sunt pătrate.

## 2 Descrierea algoritmului

Algoritmul utilizează următoarea proprietate:

**Propoziția 1** *Mulțimea soluțiilor minime ale unei probleme de afectare nu se modifică dacă la toate elementele unei linii sau coloane a matricei costurilor se adună același număr real  $\lambda$ .*

De asemenea, este necesară cunoașterea următoarei teoreme:

**Teorema 1 (Teorema lui Kőnig)** *Fie  $G$  un graf bipartit,  $\nu(G)$  cardinalul unui cuplaj maxim în acest graf, și  $\tau(G)$  cardinalul unui suport minim. Atunci există egalitatea:*

$$\nu(G) = \tau(G), \quad (1)$$

*adică numărul maxim de muchii ale unui cuplaj este egal cu numărul minim de vârfuri ale unui suport.*

Deoarece  $m = n$  și matricea de afectare este saturantă, orice soluție a problemei de afectare conține un singur 1 în fiecare linie și în fiecare coloană, deci, prin transformarea matricei costurilor, costul asociat oricărei soluții crește cu  $\lambda$ . Din acest motiv, mulțimea soluțiilor minime ale problemei de afectare nu se modifică prin transformări de acest tip ale matricei costurilor.

Algoritmul lui Kuhn se bazează și pe faptul că o soluție a problemei de afectare corespunde unui cuplaj al grafului bipartit cu părțile  $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  și  $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$ , și se desfășoară în mai mulți pași, fiind prezentat aici într-o variantă modificată și simplificată față de cea originală. Ideea este următoarea: dacă prin anumite operații de adunare a unei constante la toate elementele unei linii sau coloane a matricei costurilor toate numerele din matrice rămân pozitive și există un cuplaj de cardinal  $n$  în graful bipartit definit de zerourile matricei, atunci soluția problemei se găsește pe pozițiile nule din matrice.

Acest lucru se demonstrează imediat pe baza propoziției 1, având în vedere faptul că în matricea care conține numai numere nenegative nu poate exista o transversală cu costul negativ. Vom încerca, deci, să aplicăm în mod repetat transformările descrise, până când va exista un cuplaj de cardinal maxim.

Vom adopta următoarele convenții de transpunere a limbajului de teoria grafurilor în termeni de matrice:

- Spunem despre o linie sau despre o coloană că este “acoperită” dacă la un anumit pas face parte din mulțimea nodurilor marcate în cadrul procesului de determinare a unui suport minim.
- Spunem despre un element al matricei că este “încercuit” dacă face parte din cuplajul găsit până în momentul respectiv.
- Spunem despre un element al matricei că este “tăiat” dacă corespunde unei muchii care va putea fi folosită pentru obținerea unui drum de creștere, într-un sens ce va fi clarificat ulterior.

### 3 Algoritmul propriu-zis

Inițial, toate liniile și coloanele sunt decuplate. Algoritmul se va desfășura în  $n$  pași, fiecare pas decurgând după cum urmează: Se descoperă toate liniile și coloanele matricei și se acoperă toate coloanele cuplate. Se păstrează elementele încercuite, dar se consideră că nici un element nu este tăiat. Pornind de la

cuplajul obținut la pasul anterior, se determină un suport minim de același cardinal, adică o mulțime de linii și coloane care “acoperă” toate zerourile. Modul de obținere a suportului minim a fost dezvoltat de Egerváry, iar demonstrația corectitudinii sale depășește scopul acestui articol. Cititorii interesați pot consulta [1] pentru o demonstrație completă. Atâta timp cât putem găsi un zero descoperit pe o linie  $i$  și o coloană  $j$ , îl tăiem și considerăm următoarele două cazuri:

**Linia  $i$  este cuplată** Acoperim linia  $i$  și descoperim coloana cu care este cuplată. Coloana cu care este cuplată linia  $i$  va fi mereu acoperită din cauza modului în care lucrează algoritmul: în orice moment ori linia ori coloana pe care se află un zero încercuit vor fi acoperite, deoarece inițial toate coloanele cuplate sunt acoperite, și singura operație pe care o efectuăm este descoperirea unei coloane și acoperirea liniei cu care aceasta este cuplată.

**Linia  $i$  nu este cuplată** Încercăm să construim un drum de creștere, după cum urmează: Pornim de pe poziția pe care tocmai am tăiat-o. Dacă coloana în care se află nu este cuplată, cuplăm linia  $i$  cu coloana  $j$ , și drumul de creștere este complet. Dacă coloana  $j$  este cuplată, continuăm drumul de creștere cu zeroul încercuit din coloana  $j$  și zeroul tăiat care se găsește pe linia aceluia zero. Fie  $k$  linia cu care este cuplată coloana  $j$ .  $(k, j)$  este încercuit, coloana  $j$  nu este acoperită, ceea ce înseamnă că linia  $k$  este acoperită. Dar o linie nu poate fi acoperită decât în condițiile în care la un pas anterior am găsit un zero descoperit în acea linie, l-am tăiat, și am descoperit coloana din care făcea parte. În concluzie, vom putea găsi mereu un zero tăiat pe linia care ne interesează. Deoarece numărul elementelor încercuite este finit, fiecare din ele va fi selectat cel mult o dată, și vom putea mereu să găsim un zero tăiat cu care să continuăm drumul de creștere, rezultă că în cele din urmă ori vom găsi un zero tăiat într-o coloană necuplată, moment în care drumul de creștere va fi complet.

Dacă la pasul anterior nu am găsit un drum valid de creștere, vom considera matricea formată din elementele care nu aparțin unor linii sau coloane acoperite și vom calcula minimul  $\lambda$  al elementelor acestei submatrice. Obținem  $\lambda > 0$ , deoarece elementele nule ale matricei se găsesc numai în liniile și coloanele acoperite. Vom scădea  $\lambda$  din elementele coloanelor neacoperite și îl vom aduna la elementele liniilor acoperite. Deoarece toate zerourile sunt acoperite o singură dată conform modului de obținere a suportului minim, aceste operații nu vor face să dispară din zerourile obținute până la acest pas, și nici nu vor provoca apariția unor elemente negative, însă vor produce cel puțin încă un zero, pe poziția pe care a fost găsit minimul. Suportul minim al matricei costurilor va crește cu cel puțin o unitate prin aplicarea repetată a acestor pași. Conform teoremei lui König, aceasta înseamnă că numărul elementelor unui cuplaj maxim al matricei obținute crește cu cel puțin o unitate, deci în cele din urmă vom reuși să găsim un drum de creștere cu ajutorul căruia să mărim cuplajul obținut. Concluzia pe care o tragem este următoarea: la fiecare din cei  $n$  pași

vom repeta aplicarea operațiilor descrise până la obținerea unui drum de ameliorare, iar cuplajul maxim va crește cu 1. După cei  $n$  pași, vom avea un cuplaj de cardinal  $n$  care va corespunde transversalei minime din matricea costurilor. Complexitatea algoritmului descris este  $O(N^4)$ , însă se comportă bine în practică, în funcție de costurile muchiilor grafului pe care se realizează cuplajul.

## 4 Detalii de implementare

Algoritmul lui Kuhn este destul de cunoscut de către participanții la concursurile de informatică, dar nu este folosit foarte des, deoarece se consideră că este mult prea greu de implementat. În continuare se va vedea că, cu puțină atenție, metoda descrisă mai sus este implementabilă în timp de concurs, în cel mult 10 minute.

Avem nevoie de o matrice  $G$  care va reține graful propriu-zis. Pentru a nu irosi spațiul, în loc de a memora în altă parte matricea modificată, vom memora în vectorii  $vr$  și  $vc$  suma valorilor care au fost adăugate pe o anumită linie, respectiv scăzute pe o anumită coloană. Vectorii  $l$  și  $r$  vor reține cu cine este cuplată o anumită linie, respectiv coloană, sau 0 dacă acea linie / coloană nu a fost cuplată încă.  $p_i = j$  are semnificația că  $(i, j)$  este tăiat, iar vectorii  $cr$  și  $cc$  sunt folosiți pentru a afla rapid dacă o linie / coloană este acoperită. Fără alte comentarii, voi trece direct la prezentarea codului sursă care implementează pas cu pas cele descrise de mai sus.

```
#include <stdio.h>
#include <string.h>

int N, G[256][256], l[256], r[256], p[256], cr[256],
cc[256], vr[256], vc[256];

void find_zero () {
    int i, j, min, t;
    for (min = 1<<30, i = 1; i <= N; ++ i) if (!cr[i])
        for (j = 1; j <= N; ++ j) if (!cc[j])
            min <?= G[i][j] + vr[i] - vc[j];
    for (i = 1; i <= N; ++ i) if ( cr[i]) vr[i] += min;
    for (j = 1; j <= N; ++ j) if (!cc[j]) vc[j] += min;
    for (i = 1; i <= N; ++ i) if (!cr[i])
        for (j = 1; j <= N; ++ j) if (!cc[j] && G[i][j] + vr[i] == vc[j])
            if (r[i]) {
                p[i] = j, cr[i] = 1, cc[ r[i] ] = 0;
                break;
            } else {
                do t = l[j], r[i] = j, l[j] = i, i = t, j = p[i]; while (t);
                return;
            }
}
```

```

find_zero ();
}

int main () {
int i, j, min, cnt;
scanf ("%d", &N);
for (i = 1; i <= N; ++ i)
for (j = 1; j <= N; ++ j) scanf ("%d", &G[i][j]);
memset (vr, 0, sizeof (vr)), memset (vc, 0, sizeof (vc));
memset (l, 0, sizeof (l)), memset (r, 0, sizeof (r));
for (cnt = 0; cnt < N; ++ cnt) {
memset (cr, 0, sizeof (cr)), memset (p, 0, sizeof (p));
memcpy (cc, l, sizeof (cc));
find_zero ();
}
return 0;
}

```

## 5 Optimizări

Codul de mai sus a fost destul de compactat și optimizat încât să nu mai aibă nevoie decât de următorul pas pentru a storce și ultima picătură de performanță din el: Nu este nevoie să pornim cu cuplajul de cardinal 0. La început scădem valoarea minimă din fiecare linie, apoi scădem valoarea minimă din fiecare coloană. În acest moment putem să parcurgem matricea pas cu pas și, când găsim un element nul a cărui linie și coloană nu au fost cuplate îl adăugăm la cuplajul inițial. Astfel, nu vom mai fi nevoiți să facem  $n$  pași, iar timpul de execuție va scădea simțitor.

## 6 Extinderi

După cum am promis, algoritmul lui Kuhn va putea fi aplicat și pe matrice ne-pătrate. Dacă  $m \neq n$  vom transforma matricea costurilor astfel:

1. pentru  $m < n$ , se adaugă matricei costurilor inițiale  $n - m$  linii care conțin numai 0.
2. pentru  $m > n$ , se adaugă matricei costurilor inițiale  $m - n$  coloane care conțin numai 0.

În cazul unor probleme de afectare pentru care se caută o afectare saturantă care maximizează suma  $\sum_{i,j} x_{ij}v_{ij}$ , vom defini o nouă matrice a costurilor, ale cărei elemente sunt:  $v'_{ij} = v_0 - v_{ij}$ ,  $i = \overline{1, m}$ ,  $j = \overline{1, n}$ ,  $v_0 = \max_{i,j} v_{ij}$ . Observăm că dacă matricea costurilor inițială conține un element egal cu  $\infty$  această problemă este banală, deci presupunem  $v_0 < \infty$ . Soluția de cost minim a problemei cu matricea costurilor modificată va coincide cu soluția de cost

maxim a problemei de afectare cu matricea costurilor inițială. Demonstrația este imediată, și rămâne ca temă cititorului.

## References

- [1] Caius Iacob, Matematici clasice și moderne, vol. I, București: Editura Tehnică, 1978