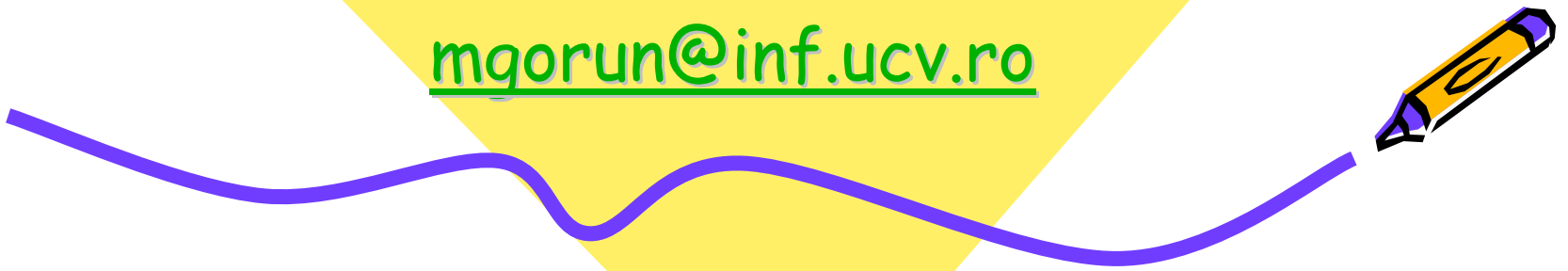




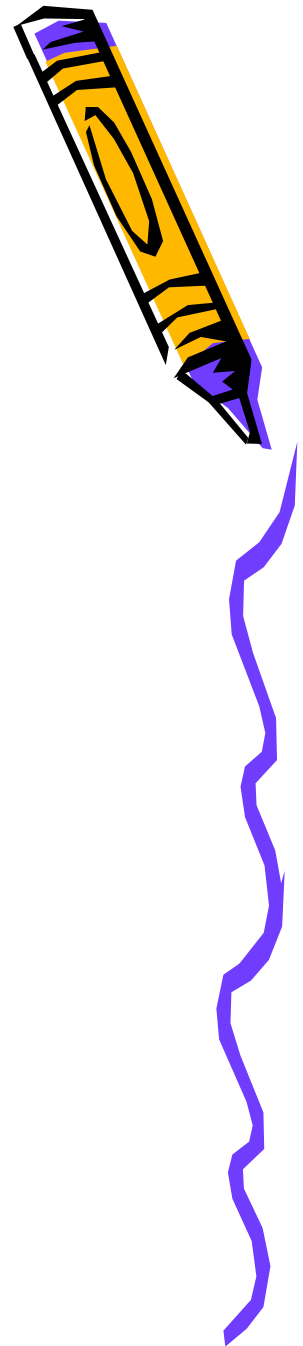
# Cercetări operaționale

## Noțiuni introductive

Marina Gorunescu  
[mgorun@inf.ucv.ro](mailto:mgorun@inf.ucv.ro)



**Știința managementului,  
o ramură a cercetărilor  
operationale**





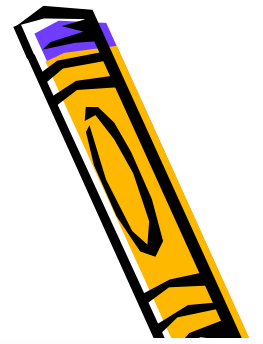
Cercetările operaționale, „**Operation Research (OR)**” constituie o ramură interdisciplinară a matematicilor aplicate care utilizează modelarea matematică, statistica și algoritmi pentru a obține soluții optime pentru probleme complexe.





Știința managementului, „**Management Science (MS)**” este o abordare a deciziei manageriale bazată pe metode științifice, cum ar fi modelarea matematică.





Merită reținut că termenul de "Management Science (MS)" se referă la problemele managementului afacerilor în timp ce „Operations Research (OR)” este strâns legat de teoria optimizării modelelor din realitatea înconjurătoare.

Specialiștii în OR folosesc statistica, teoria probabilităților, teoria așteptării, teoria jocurilor, teoria grafurilor, teoria deciziilor, și optimizări.

Datorită naturii computaționale ale acestor discipline, Informatica (Computer Science) este o componentă importantă



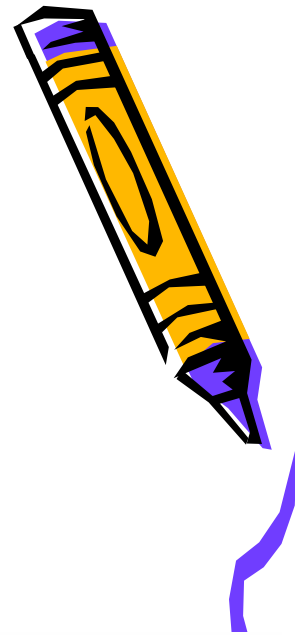


Bazele Cercetărilor operaționale au fost puse în perioada celui de-al doilea război mondial când echipe de cercetători de diverse specializări (matematicieni, ingineri) au rezolvat cu metode științifice, probleme de strategie și tactică militară. După război, Cercetările operaționale s-au dezvoltat în aplicații nemilitare.

Un moment semnificativ în această dezvoltare se consideră a fi apariția metodei **simplex** de rezolvare a problemelor de programare liniară (George Dantzig, 1947).



# Problem solving

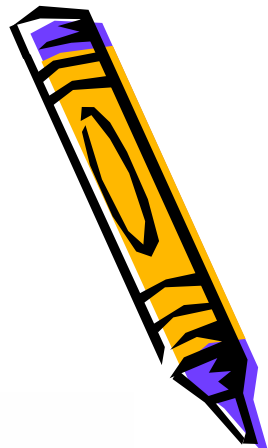


„Problem solving” este procesul ce identifică diferențele dintre între stadiul actual și stadiul dorit al afacerilor, încercând să rezolve aceste diferențe, proces ce presupune:



# Problem solving

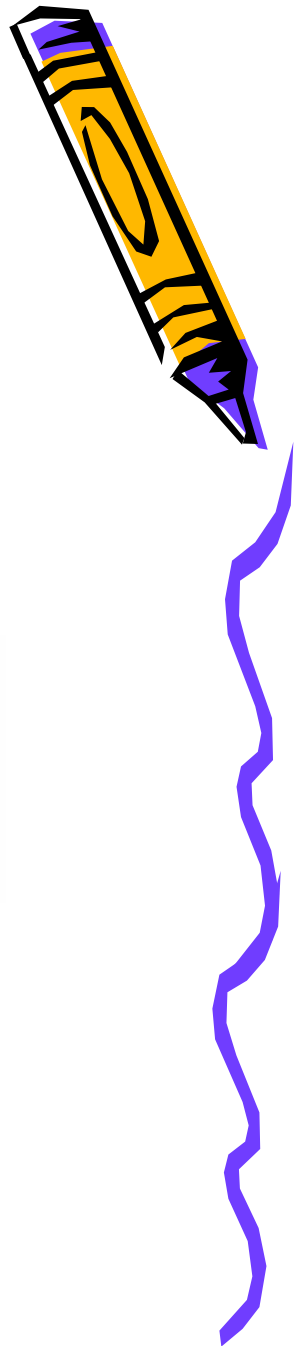
- luarea deciziei (**decision making**) care constă în:
  - structurarea problemei
    1. identificarea și definirea problemei
    2. determinarea unui set de soluții alternative
    3. determinarea criteriilor care vor fi folosite pentru a evalua soluțiile alternative.
  - analizarea problemei
    4. evaluarea soluțiilor alternative
    5. alegerea unei soluții





# Problem solving

- implementarea soluției alese
- evaluarea rezultatelor, care constă în a răspunde la întrebarea „soluția aleasă este satisfăcătoare?”

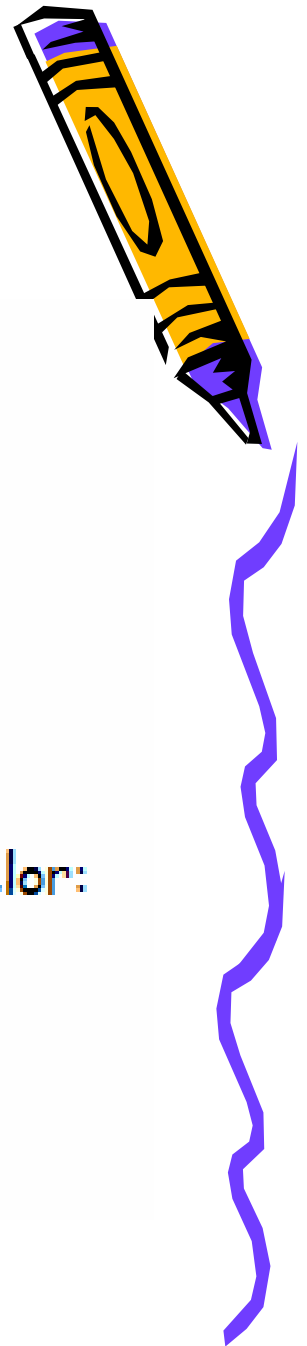


# Exemplu-procesul de luare a deciziilor



Presupunem că sunteți din Craiova, student în an terminal, în preajma licenței și că vă doriți o carieră satisfăcătoare. Ați făcut demersuri necesare angajării și ați fost acceptat de către trei firme aflate în locații diferite. Problema constă în alegerea acelu job care să vă asigure drumul spre o cariera mulțumitoare.





**Mulțimea de soluții alternative este formată din cele trei oferte de angajare:**

- acceptarea postului oferit de o firmă din Craiova
- acceptarea postului oferit de o firmă din București
- acceptarea postului oferit de o firmă din Cluj-Napoca

**Să stabilim care sunt criteriile de evaluare ale alternativelor:**

- salariul aferent
- posibilitatea de a avansa
- locația firmei.





Dacă am considera un singur criteriu de evaluare, de exemplu salariul, avem de a face cu „**a single criterion decision problem**”.

În acest caz vom alege firma ce oferă cel mai mare salariu.

În cazul în care luăm în considerare toate cele trei criterii prezentate, avem „**a multicriteria decision problem**”. Evaluarea se complică în cazul posibilităților de avansare și a locației firmei deoarece se bazează pe factori subiectivi.

Vom face aceste evaluări folosind **date categoriale**: slab, satisfăcător, mediu, bun, excelent.





*Date pentru evaluarea unei oferte de serviciu.*

Alternativa	Salariu	Posibilități de avansare	Locația firmei
Craiova	300 Euro/lună	bune	excelent
București	600 Euro/lună	mediu	bun
Cluj-Napoca	500 Euro/lună	satisfăcătoare	satisfăcătoare





Etapa de alegere a alternativei convenabile prezintă reale dificultăți deoarece pe de o parte criteriile nu au aceeași importanță, iar pe de altă parte nici o alternativă nu este cea mai bună în raport cu toate criteriile.

Vom prezenta ulterior metode de abordare a probleme.  
Deocamdată considerăm că în cazul nostru alternativa 1 pare a fi cea mai bună.





În luarea deciziilor, „*decision making*” ne vom ocupa de problemele întâlnite de managerii reali puși în situația de a lua decizii.

Această etapă constă în structurarea problemei și analizarea acesteia.

Faza de analiză din luarea deciziei are două aspecte: calitativ și cantitativ.





**Analiza calitativă** se bazează pe experiența și raționamentul managerului.

Dacă acesta nu are experiență în probleme similare sau dacă problema este complexă, **analiza cantitativă** este esențială.

În abordarea cantitativă analistul se concentrează pe datele cantitative asociate cu problema și dezvoltă expresii matematice ce descriu obiectivele, restricțiile (constrângerile) și alte relații existente în problemă.







**Analiza cantitativă este absolut necesară în procesul de luare a unei decizii în următoarele cazuri:**

- problema este complexă;
- problema este importantă fiind în joc o sumă mare de bani
- problema este nouă, managerul neavând experiența necesară pentru a o rezolva
- problema este repetitivă și utilizând abordarea cantitativă managerul va face economie de timp și de efort.





O etapă dificilă în procesul de luare a unei decizii este transformarea unei probleme din realitate într-o problemă bine definită, care să permită o abordare cantitativă.

De exemplu clasică problemă de inventar necesită o definiție clară în termeni de obiective specifice și restricții de operare.

Colaborarea cu utilizatorul este esențială pentru a defini adecvat problema.





**Modelele** sunt reprezentări ale obiectelor sau ale situațiilor reale. Menționăm trei tipuri de modele:

- **modele iconice**, „*iconic models*” sunt replici fizice ale obiectelor reale (de exemplu macheta unui avion, macheta unei construcții sau un camion jucărie).





- **modele analogice**, „*analog models*” sunt modelele ce nu au aceeași înfățișare fizică cu obiectul ce urmează a fi modelat, dar în fond reprezintă același lucru ( de exemplu poziția acului de la vitezometrul unui automobil reprezintă viteza vehiculului sau poziția mercurului termometrului reprezintă temperatura)





- **modelele matematice** reprezintă problema printr-un sistem de simboluri și relații matematice (de exemplu profitul obținut din vânzarea unui produs se calculează înmulțind profitul pe unitatea de produs cu cantitatea vândută)

Herbert A Simon, deținător al premiului Nobel pentru economie, specialist în teoria deciziilor spunea că modelele matematice nu trebuie să fie identice cu realitatea ci cât mai apropiate de aceasta și să conducă la rezultate mai bune decât cele obținute prin logica bunului simț.





Intr-o problemă managerială avem:

- un obiectiv specific, cum ar fi maximizarea profitului sau minimizarea costurilor
- o mulțime de restricții (constrângeri) cum ar fi capacitățile de producție.





Astfel un model matematic reușit este acela care exprimă cu acuratețe prin relații matematice obiectivul și restricțiile.

Expresia matematică ce descrie obiectivul problemei se numește **funcție obiectiv**.



# Exemplu



Considerăm un produs prin vânzarea căruia se obține un profit de 10 lei pe unitatea de produs. Notând cu  $x$  numărul de unități vândute, profitul total obținut prin vânzarea celor  $x$  unități este:

$$P = 10 \cdot x$$

Funcția obiectiv este  $P = 10 \cdot x$  și urmează a fi maximizată.

Pentru producerea unei unități de produs este nevoie de 5 ore și într-o săptămână avem 40 de ore lucrătoare.

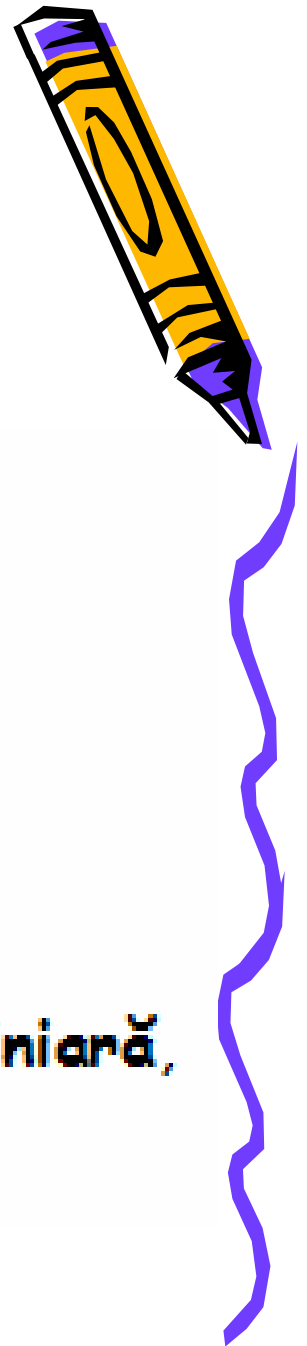
Notând cu  $x$  numărul de unități produse săptămânal obținem restricția:

$$5 \cdot x \leq 40$$

Problema constă în a decide câte unități pot fi produse în fiecare săptămână pentru maximizarea profitului.



# Modelul matematic al exemplului prezentat



Maximizați  $P = 10 \cdot x$  (funcția obiectiv)

cu restricțiile:

$$5 \cdot x \leq 40 \text{ și } x \geq 0$$

Soluția optima este  $x = 8$ .

Exemplul prezentat este un model de programare liniară, tehnică asupra căreia vom reveni.



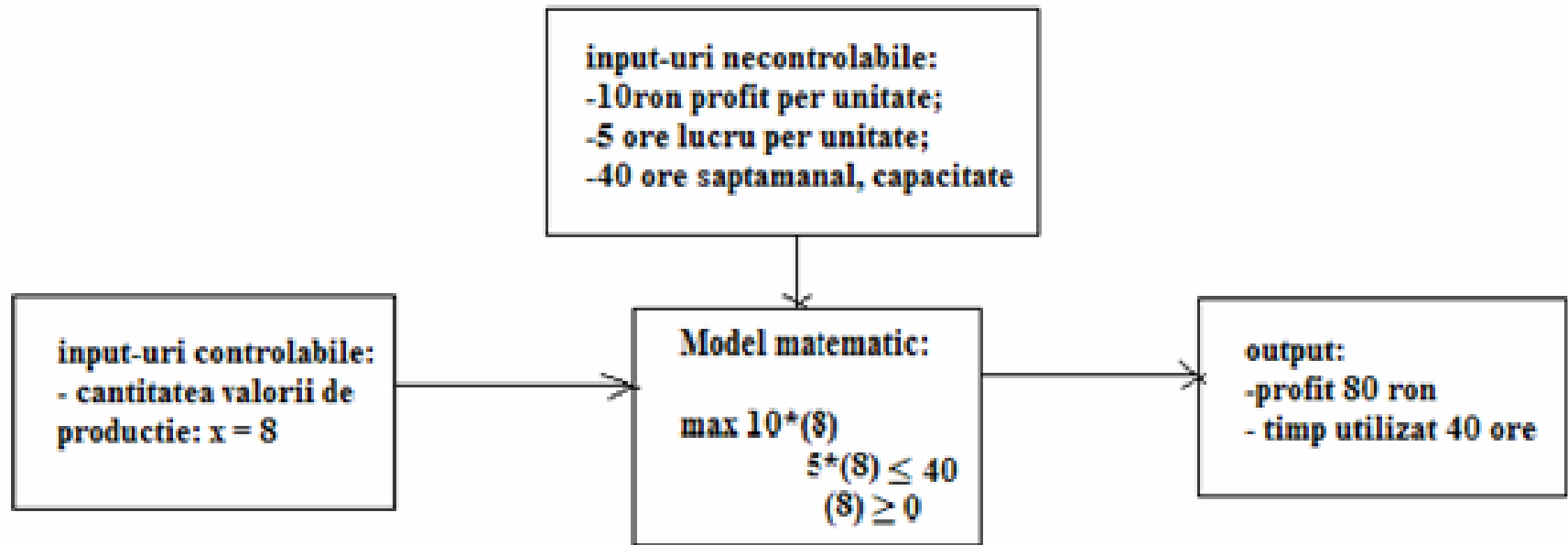


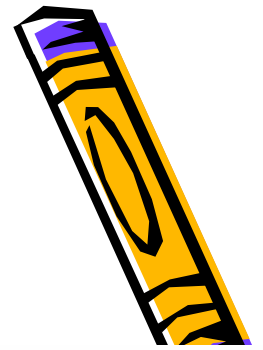
Există două tipuri de date de intrare, (input-uri), care influențează atât funcția obiectiv cât și restricțiile:

- **datele necontrolabile**, „*uncontrollable inputs*” provin din mediul înconjurător și nu pot fi influențate de cel ce ia decizia, „*decision maker*”;
- **datele controlabile**, „*controllable inputs*” sunt decizii alternative ale managerului și sunt cunoscute sub numele de **variabile de decizie**, „*decision variables*” ale modelului.



# Graficul fluxului modelului





# Model determinist

Se poate întâmpla ca un input necontrolabil să poată fi transformat în input controlabil. În exemplul nostru capacitatea de lucru săptămânală (40 ore) poate fi modificată prin angajarea unui număr mai mare de muncitori și organizarea lucrului în două schimburi.

Un **model determinist** este un model matematic în care input-urile necontrolabile sunt cunoscute și nu pot varia.

Taxele și impozitele percepute de stat nu pot fi influențate de manager și astfel un model matematic ce are ca input-uri necontrolabile taxe și impozite percepute de stat este un model determinist.



# Model stochastic



Există input-uri necontrolabile incerte, supuse variațiilor cum ar fi cererea unui anumit produs.

Un model matematic ce are input-uri necontrolabile supuse variațiilor este un **model stochastic**.

Dacă în modelul prezentat anterior numărul de ore necesare pentru producerea unei unități de produs poate varia între 3 și 6, depinzând de calitatea materiilor prime folosite, modelul ar deveni un model stochastic.



# Pregătirea datelor

**Pregătirea datelor** (valorilor input-urilor necontrolabile) cerute de model este următorul pas în analiza cantitativă.

Este un proces relativ complicat deoarece în cele mai multe cazuri se lucrează cu baze mari de date.

În general valorile input-urilor necontrolabile nu sunt disponibile imediat și astfel analistul folosește niște notații generale pentru dezvoltarea modelului.



# Exemplu

Notând:

- $c$  = profitul per unitate,
- $a$  = timpul de producție per unitate,
- $b$  = capacitatea de producție în ore,

modelul prezentat anterior va fi:

Maximizați  $P = c \cdot x$  (funcția obiectiv)  
cu restricțiile:

$$a \cdot x \leq b \text{ și } x \geq 0$$



# Soluția optimă a modelului



Următorul pas al analizei cantitative îl constituie găsirea **soluției optime** a modelului.

Analistul va alege acele variabile de decizie ce duc la cel mai convenabil output al modelului, variabile ce constituie **soluția optimă a modelului**.

In cazul exemplului prezentat vom determina valoarea cantității de produse care maximizează profitul, satisfăcând restricțiile impuse.





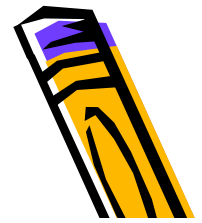


Dezvoltarea unui model și aflarea soluției acestuia sunt două etape strâns legate.

Dacă încercăm să construim un model matematic ce redă cu acuratețe situația reală, șansele de a găsi soluția optimă sunt de cele mai multe ori inexistente.

În concluzie în general se preferă un model mai simplu, ce permite obținerea unei soluții optime, chiar dacă aceasta este o aproximare rudimentară a celei mai bune decizii.





Atât analistul, cât și managerul sunt interesați cât de buna este de fapt soluția găsită.

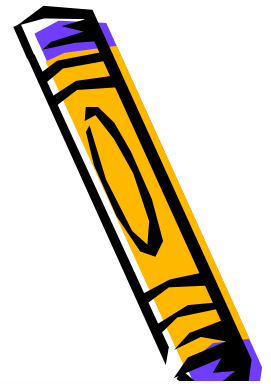
**Testarea și validarea** se realizează utilizând probleme ale căror soluții sunt cunoscute.

Dacă sunt identificate eventuale minusuri, cum ar fi lipsa de acuratețe, este necesar fie modificarea modelului, fie introducerea altor date de intrare.

În final, pe baza soluției optimale a modelului matematic se pregătește un **raport managerial**, care să fie ușor de înțeles de factorii de decizie. Acest raport conține decizia recomandată și alte indicații pertinente.

Managerul va urmări evoluția deciziei implementate. Uneori procesul real poate cere extinderi sau rafinări ale modelului matematic.





# Exemple

- **Costul și volumul al producției**

Costul unei producții este funcție de volumul acesteia.

Uzual **costul** este definit ca fiind suma costurilor fixe cu costurile variabile. Costurile fixe nu depind de volumul producției în timp ce costurile variabile sunt funcții de volumul producției.

De exemplu, pentru o linie de producție costul fix este de 4000 lei. Pentru unitatea de produs materialele folosite și muncă depusă însumează 20 lei. Modelul cost/volum al producției va fi:

$$C(x) = 4000 + 20 \cdot x \quad (1)$$

unde  $C(x)$  este costul total de producție a  $x$  unități.



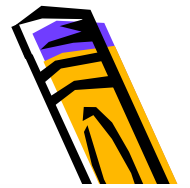


Dacă  $C(x)$  reprezintă costul producerii a  $x_0$  unități, costul producerii al celei de-a  $x_0 + 1$  unități este  $C(x_0 + 1) - C(x_0)$ .

**Costul marginal** estimează efectele produse de mici variații ale unor cantități ce apar în acest fenomen economic și se definește ca fiind:

$$C'(x_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{C(x_0 + h) - C(x_0)}{h}$$





- **Venitul și volumul al vânzărilor**

Suntem interesați de venitul ce va fi obținut, asociat cu vânzarea unui număr de unități de produs. Presupunând că unitatea de produs se vinde cu 100 lei, venitul total va fi

$$R(x) = 100 \cdot x \quad (2)$$

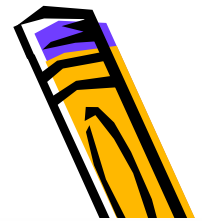
unde  $x$  este volumul vânzărilor în unități.  $R(x)$  reprezintă venitul asociat cu vânzarea a  $x$  unități.

**Venitul marginal** este definit ca fiind rata de schimb a veniturii totale în funcție de volumul vânzărilor:

$$R'(x_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{R(x_0 + h) - R(x_0)}{h}$$

În cazul modelului nostru venitul marginal este de 100 și nu depinde de volumul vânzărilor.





- Profit și (volum al producției plus volum al vânzărilor)

Unul din cele mai importante criterii în luarea deciziilor este **profitul**.

Presupunând că se produce doar ce poate fi vândut, volumul producției va fi egal cu volumul vânzărilor.

Vom combina ecuațiile (1) și (2) pentru a dezvolta un model ce determină profitul asociat cu volume specifice de producție și vânzare.

$$\begin{aligned} P(x) &= R(x) - C(x) = \\ &= 100 \cdot x - (4000 + 20 \cdot x) = -4000 + 80 \cdot x \end{aligned} \tag{3}$$

Folosind ecuația (3) putem determina profitul asociat unui volum de producție  $x$ .





Presupunând că o prognoză indică vânzarea a 40 unități de produs, decizia de a produce și a vinde aceste 40 unități va duce la următorul profit

$$P(40) = -4000 + 80 \cdot 40 = -800,$$

adică o pierdere de 800 lei.

În aceste condiții managerul poate decide oprirea fabricării acestui produs.

Dacă vor fi cerute la vânzare 500 unități de produs profitul va fi

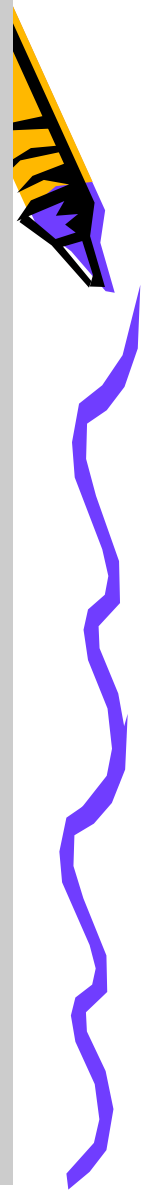
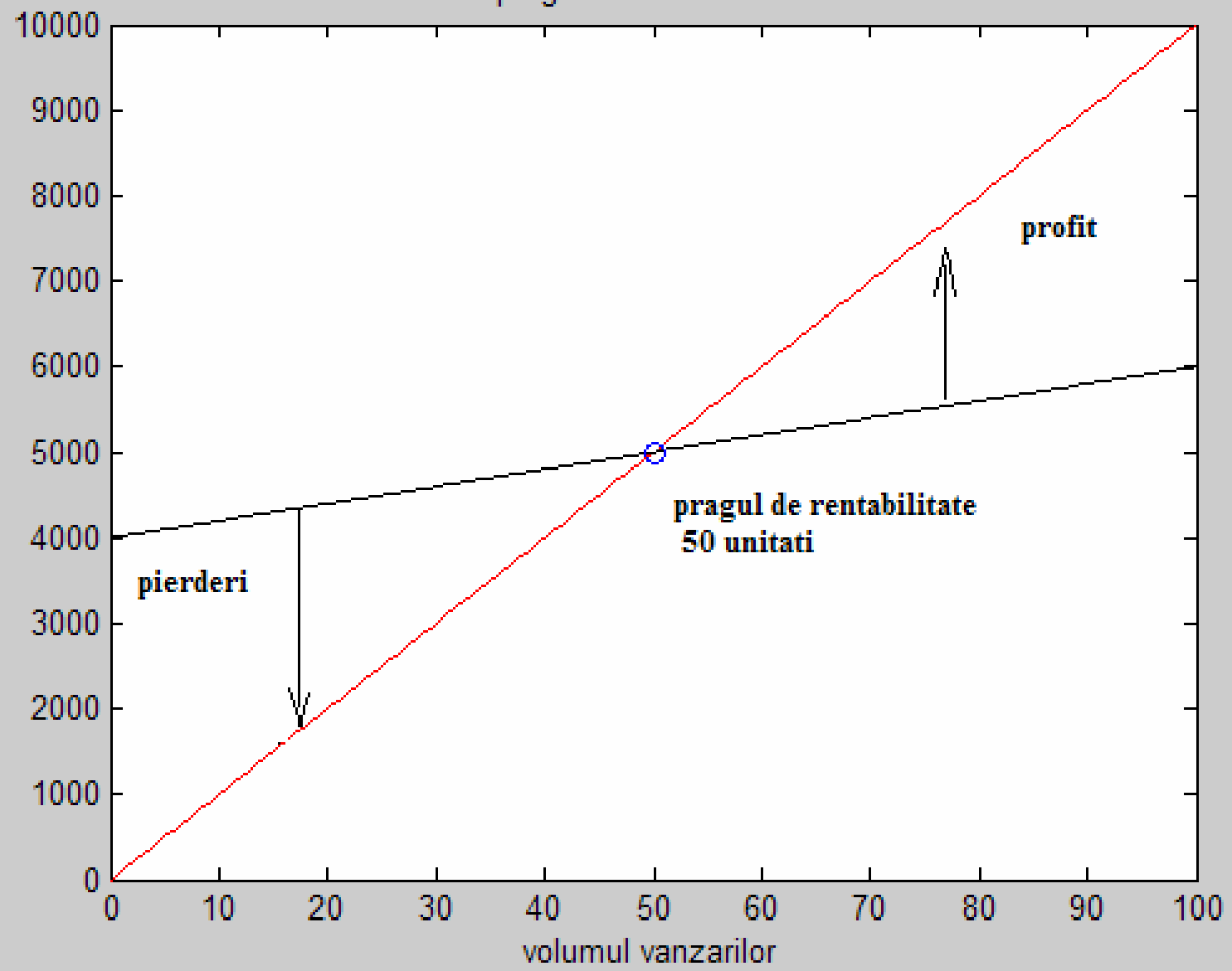
$$P(500) = -4000 + 80 \cdot 500 = 36000$$

și s-ar părea că profitul este suficient de mare pentru a justifica producția și vânzarea.

In general volumul de producție pentru care veniturile din vânzări egalează costurile se numește **prag de rentabilitate**, „*break-even point*”.



# pragul de rentabilitate



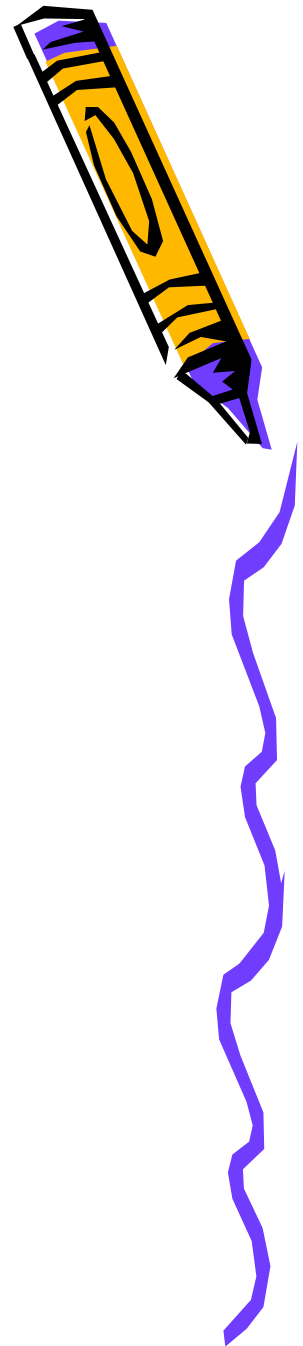


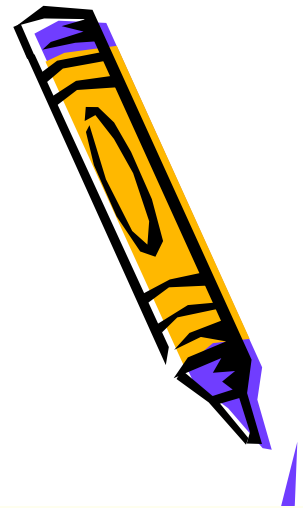


**Pragul de rentabilitate** este punctul în care volumul vânzărilor acoperă totalul costurilor fixe și variabile. Toate vânzările care se fac peste pragul de rentabilitate vor genera profit în timp ce scăderea vânzărilor sub acest prag va produce pierderi.



# Programare liniară





In matematică problemele de programare liniară sunt probleme de optimizare în care funcția obiectiv și restricțiile sunt liniare. Este de menționat faptul că soluțiile ce urmează a fi găsite sunt numere reale.

Programarea liniară este utilizată în rezolvarea problemelor de optimizare pe termen mediu și lung, așa numitele probleme strategice și tactice.

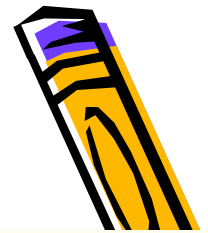




Domeniile de aplicație sunt variate:

- din punct de vedere al naturii problemelor abordate: planificarea și controlul producției, distribuția în rețele
- din punct de vedere al sectoarelor industriale: industria manufacturieră, energetică (petrol, gaz, electricitate, energie nucleară), transporturi (aeriene, rutiere, feroviare), telecomunicații, finanțe, etc





Pentru a formula matematic o problema de programare liniară, să presupunem cu două variabile de decizie, avem de parcurs următoarele etape:

- Identificarea variabilelor de decizie (acele variabile a căror valoare urmează a fi determinată) și notarea lor cu  $x_1$  și  $x_2$ .
- Identificarea mulțimii restricțiilor și exprimarea acestora prin inegalități ce au ca termeni variabilele de decizie. Aceste restricții sunt condițiile inițiale date.
- Identificarea funcției obiectiv ca o aplicație liniară de variabilele de decizie.
- Adăugarea condițiilor de non-negativitate în cazul în care valorile negative ale variabilelor de decizie nu au o interpretare valabilă



# Exemplu

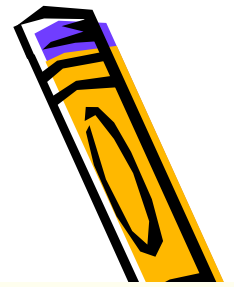


Un agricultor are  $H$  hectare de pământ arabil pe care poate produce grâu sau porumb. El are o cantitate  $E$  de îngrășăminte și  $I$  de insecticide. Grâul necesită  $E_1$  îngrășăminte la hectar și  $I_1$  insecticide la hectar, în timp ce porumbul necesită  $E_2$  respectiv  $I_2$ .

Fie  $P_1$  prețul de vânzare al grâului și  $P_2$  prețul de vânzare al porumbului.

Numărul optim de hectare plantate cu grâu și porumb, pentru a obține cel mai mare venit net, va fi exprimat ca o problemă de programare liniară:





Numărul de hectare plantate cu grâu respectiv cu porumb, notate cu  $x_1$  și  $x_2$  sunt variabilele de decizie.

Funcția obiectiv este profitul net  $P_1 \cdot x_1 + P_2 \cdot x_2$ :

maximizați  $P_1 \cdot x_1 + P_2 \cdot x_2$  (maximizați venitul net) cu următoarele restricții:

$$x_1 + x_2 \leq H$$

$$E_1 \cdot x_1 + E_2 \cdot x_2 \leq E$$

$$I_1 \cdot x_1 + I_2 \cdot x_2 \leq I$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$





In cazul a  $n$  variabile de decizie  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , funcția obiectiv este o aplicație liniară de forma

$$z = a_1 \cdot x_1 + a_2 \cdot x_2 + \dots + a_n \cdot x_n$$

Dacă putem găsi valorile variabilelor de decizie ce optimizează funcția obiectiv, vom spune că aceste valori ale lui  $x_i, i = 1, \dots, n$  sunt soluția optimală a problemei de programare liniară.



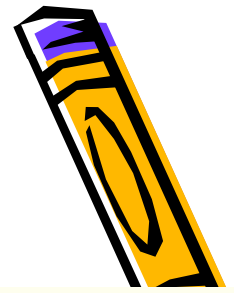


# Aplicații tipice de programare liniară



- O firma manufacturieră dorește să-și planifice producția și să dezvolte o politică de inventariere care să satisfacă viitoarele cerințe de piață. Obiectivul este de a minimiza producția totală și costurile de inventar, satisfăcând complet cererea pieței. Restricțiile sunt date de cerere și de capacitatea de producție.
- Un analist financiar are de ales un portofoliu de investiții dintr-o varietate de stocuri și alternative de investiții corespunzătoare. Problema constă în stabilirea portofoliului ce maximizează câștigul investiției. Restricțiile sunt determinate de venitul total alocat acestor investiții și de plafonul maxim al investiției într-un anumit domeniu.

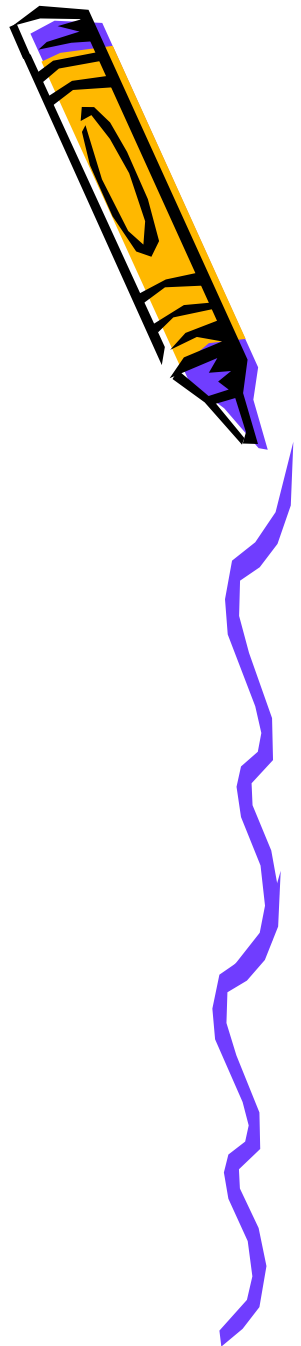


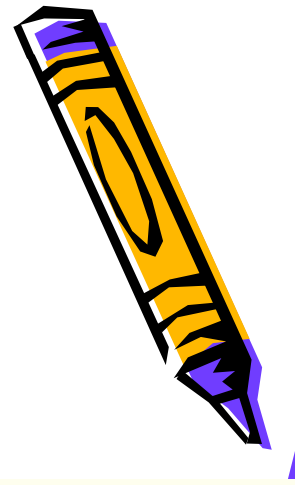


- Un manager de marketing dorește să aloce bugetul destinat publicității în diferite mijloace media: radio, televiziune, ziare, reviste, internet. El dorește să găsească soluția ce maximizează eficiența publicității. Restricțiile sunt date de valoarea bugetului alocat publicității și de disponibilitatea mijloacelor media.
- O companie are magazine de desfacere în mai multe orașe din țară. Ținând seama de cererile locale, se încearcă stabilirea cantităților de produse ce vor fi expediate fiecărui magazin, astfel încât costurile totale de transport să fie minimizate. Restricțiile sunt date de cantitatea de produse furnizate fiecărui magazin.



# Programare liniară Metoda grafică

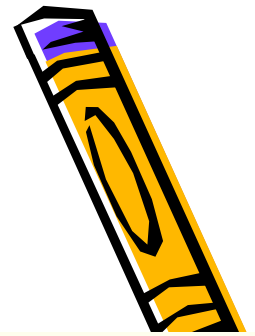




**Metoda grafică** se aplică în rezolvarea problemelor de programare liniară cu două variabile de decizie  $x_1$  și  $x_2$ .

Mulțimea valorilor variabilelor  $x_1$  și  $x_2$ , ce îndeplinesc condițiile restricțiilor se numește **mulțimea soluțiilor admisibile**. Primul pas al metodei constă în determinarea acestei mulțimi:





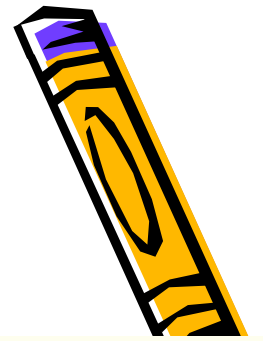
Presupunând că avem restricțiile  $x_1 \geq 0$  și  $x_2 \geq 0$ , ne vom situa în primul cadran al planului.

Restricțiile sunt de forma  $a_j \cdot x_1 + b_j \cdot x_2 \leq c_j$  sau  $a_j \cdot x_1 + b_j \cdot x_2 \geq c_j$ ,  $j = 1, \dots, p$ .

Vom desena dreapta  $a_j \cdot x_1 + b_j \cdot x_2 = c_j$ , dreaptă ce împarte planul în două regiuni,  $R_1^j$  și  $R_2^j$ . Dacă originea satisface restricția dată, regiunea ce conține originea va fi cea căutată.

Intersecția acestor regiuni este mulțimea soluțiilor admisibile.



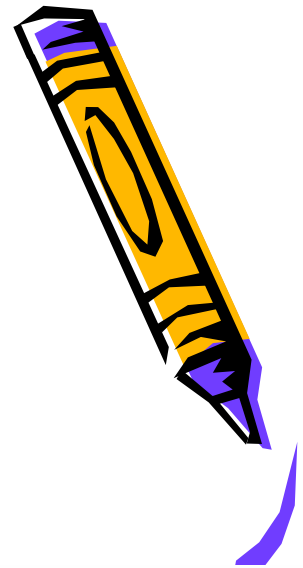


Metoda de aflare a soluției optime se bazează pe următoarea propoziție:

*Soluția optimă a unei probleme de programare liniară, dacă există, se află în vârfurile (colțurile) mulțimii soluțiilor admisibile.*

În terminologia programării liniare aceste vârfuri se numesc **puncte extreme** ale mulțimii soluțiilor admisibile.





# Aflarea soluției optime

- se reprezintă grafic mulțimea soluțiilor admisibile;
- se calculează coordonatele punctelor extreme ale acestei regiuni;
- se calculează valoarea funcției obiectiv în aceste puncte extreme;
- se identifică punctul extrem în care valoarea funcției este maximă, (respectiv minimă, în funcție de problemă);
- coordonatele acestui punct sunt valorile optime.



# Probleme de programare liniară ce maximizează funcția obiectiv



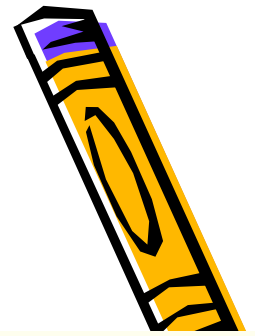
1. Firma X este specializată pe producția genților de voiaj. Managerul firmei dorește să producă două noi modele: genți de preț mediu și genți de lux. Distribuitorul firmei a fost încântat de inițiativă și a acceptat să cumpere producția pe trei luni ale acestor modele.

Producerea fiecărei genți necesită următoarele operații :

- croirea și vopsirea materialului
- coaserea materialului
- finisarea produsului
- verificarea și ambalarea.







Managerul analizând fiecare operație a concluzionat că:

- pentru o geantă standard (de preț mediu) este nevoie de 42 minute pentru croirea și vopsirea materialului, 30 minute pentru coaserea materialului, o oră pentru finisare și 6 minute pentru verificare și ambalare.
- pentru o geantă lux este nevoie de o oră pentru croirea și vopsirea materialului, 50 minute pentru coaserea materialului, 40 minute pentru finisare și 15 minute pentru verificare și ambalare

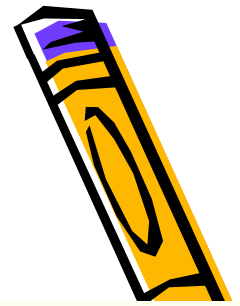




## *Timpi de producție*

Produs	Croire/vopsire	Coasere	Finisare	Ambalare
geantă standard	42 min	30 min	60 min	6 min
geantă de lux	60 min	50 min	40 min	15 min





Obiectivul firmei: maximizarea profitului total.

Pentru a construi modelul matematic vom nota cu  $x_1$  numărul de geți standard și  $x_2$  numărul de geți de lux. Firma realizează un profit de 10\$ pentru o geantă standard și un profit de 9\$ pentru o geantă de lux. Profitul total, pe care îl notăm cu  $z$  va fi:

$$z = 10 \cdot x_1 + 9 \cdot x_2$$

Problema constă în alegerea variabilelor  $x_1$  și  $x_2$  pentru care să obținem cel mai mare profit  $z$ .





In terminologia specifică programării liniare  $x_1$  și  $x_2$  sunt **variabilele de decizie** și  $Z$ , care este funcție de variabilele de decizie este **funcția obiectiv**.

Scopul firmei  $X$  este să maximizeze funcția obiectiv.

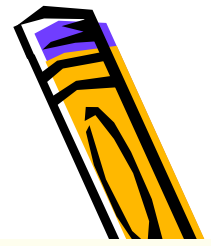
$$\max z = \max(10 \cdot x_1 + 9 \cdot x_2)$$

Orice combinație a numărului de genți standard și a numărului de genți de lux este o soluție a problemei.

**Soluțiile admisibile** sunt acele soluții care satisfac toate restricțiile.

Soluția admisibilă care duce la cel mai mare profit este **soluția optimală**.





Firma X dispune de 630 ore pentru croit/vopsit, 600 ore pentru coasere, 708 ore pentru finisare, 135 ore pentru verificare/ambalare și astfel obținem restricțiile:

$$\frac{7}{10} \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 \leq 630$$

$$\frac{1}{2} \cdot x_1 + \frac{5}{6} \cdot x_2 \leq 600$$

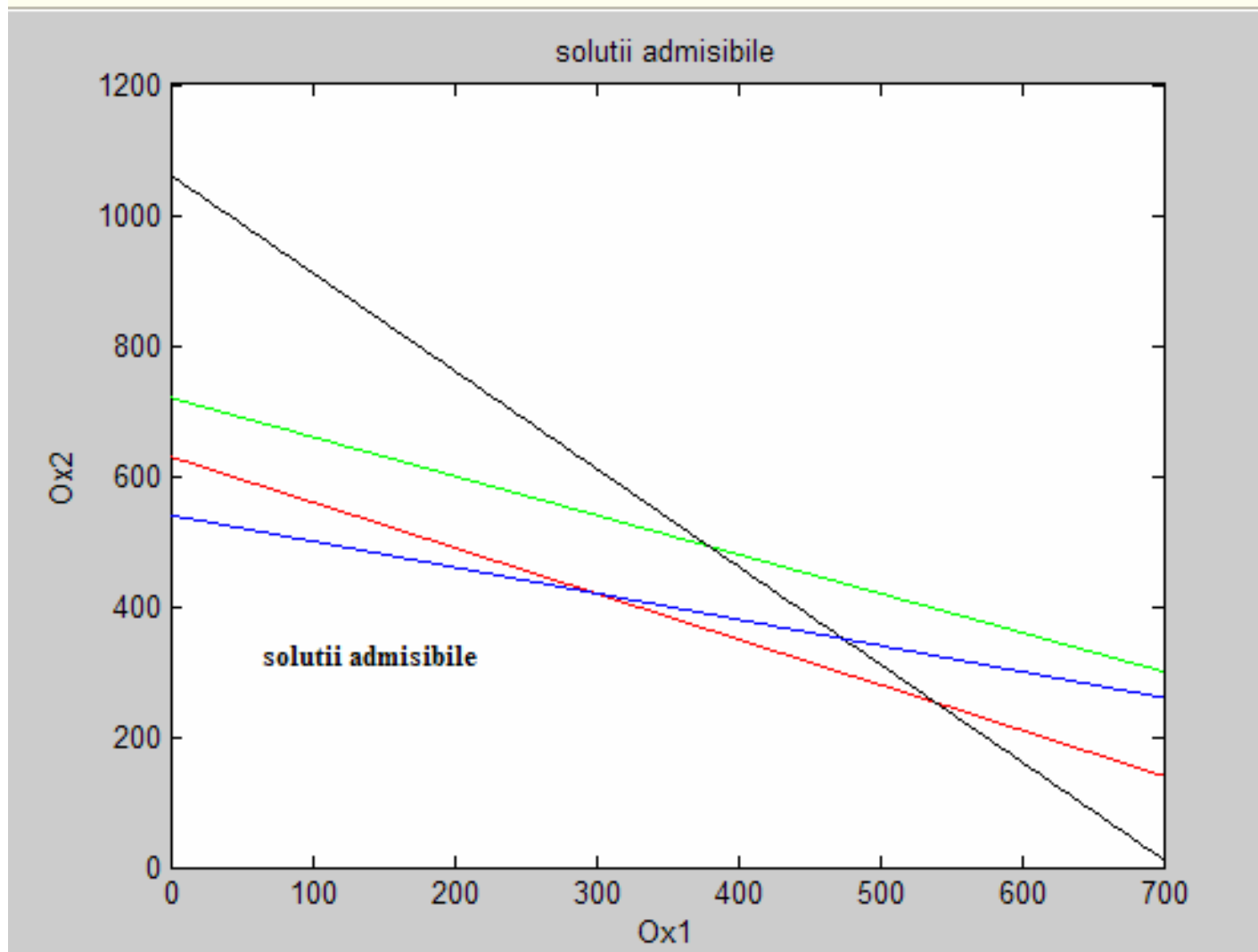
$$1 \cdot x_1 + \frac{2}{3} \cdot x_2 \leq 708$$

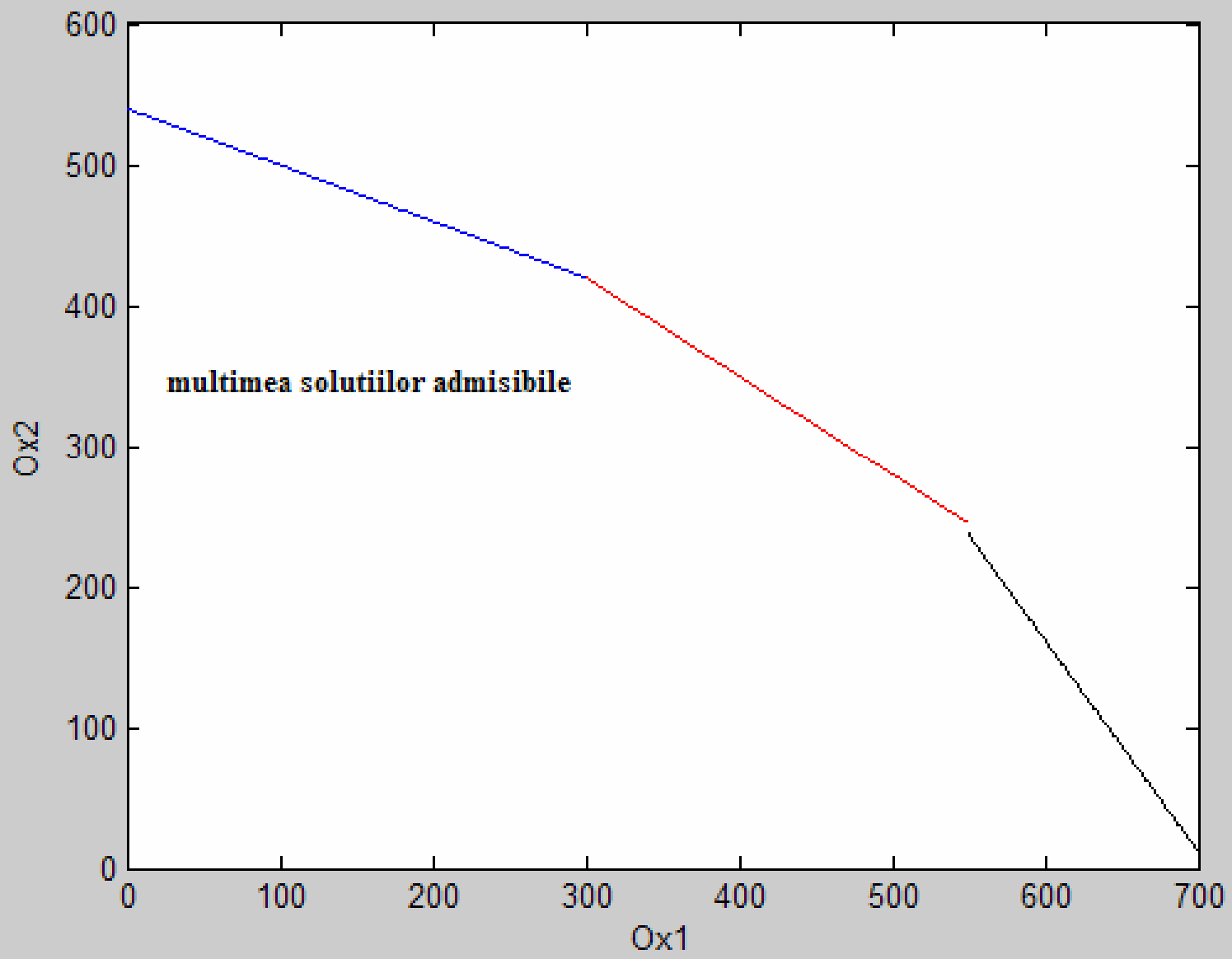
$$\frac{1}{10} \cdot x_1 + \frac{1}{4} \cdot x_2 \leq 135$$

$$x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0.$$



# Mulțimea soluțiilor admisibile







Vom desena drepte ce reprezintă graficul funcției obiectiv, pentru diferite valori ale lui  $z$ .

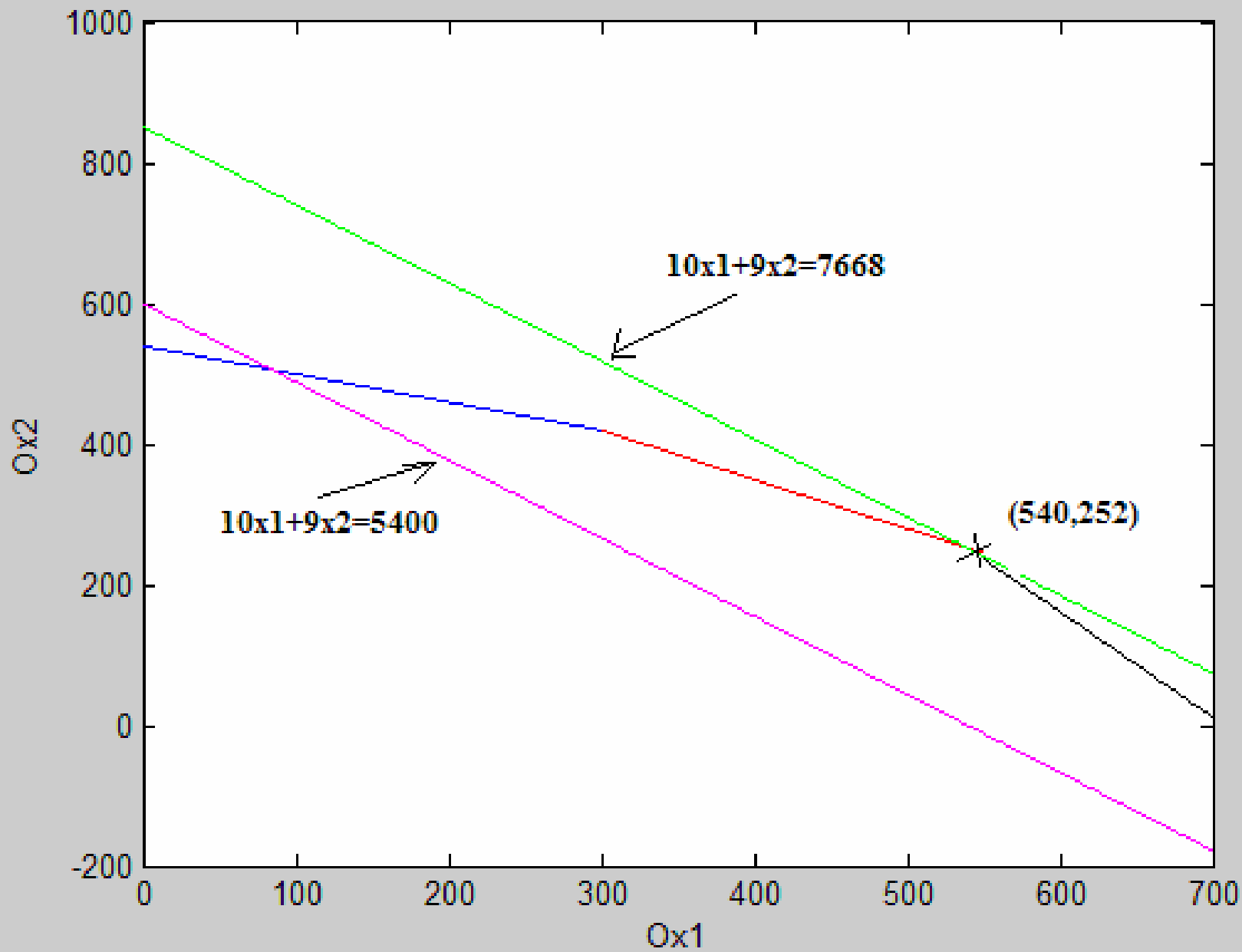
Una din aceste drepte are un singur punct comun cu mulțimea soluțiilor admisibile, punct ce va da soluția optimală a problemei.

Ecuția dreptei ce reprezintă profitul este  $x_2 = -\frac{10}{9}x_1 + \frac{1}{9}z$

Desenăm drepte de coeficient unghiular  $-\frac{10}{9}$ .







Utilizând metoda grafică obținem că punctul optimal se află la intersecția dreptelor

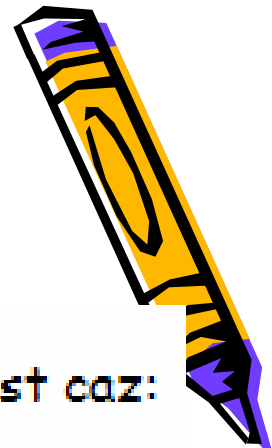
$$\frac{7}{10} \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 = 630$$

$$x_1 + \frac{2}{3} \cdot x_2 = 708$$

și prin rezolvarea sistemului obținem  $x_1 = 540$ ,  $x_2 = 252$

Astfel prin producerea a 540 geți standard și 252 geți de lux se obține un profit maxim de 7668\$.





Firma X este interesată de timpii de producție (în ore) în acest caz:

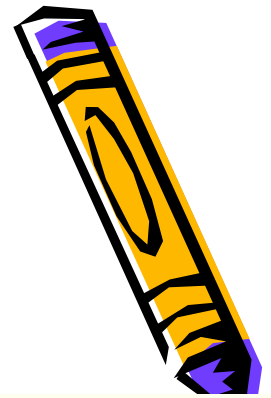
- croirea și vopsirea materialului:  $\frac{7}{10} \cdot 540 + 252 = 630$

- coaserea materialului:  $\frac{1}{2} \cdot 540 + \frac{5}{6} \cdot 252 = 480$

- finisarea produsului:  $540 + \frac{2}{3} \cdot 252 = 708$

- verificarea și ambalarea:  $\frac{1}{10} \cdot 540 + \frac{1}{4} \cdot 252 = 117$





Aceste calcule arată managerului că în departamentul de coasere rămân 120 ore nefolosite, în timp ce în departamentul de verificare/asamblare sunt 18 ore nefolosite, ore ce sunt de fapt timpi morți.

Uneori în problema de programare liniară se adaugă noi variabile corespunzătoare acestor timpi morți, cunoscute în terminologia specializată ca variabile de reducere „**slack variables**”.

Funcția obiectiv nu se schimbă, deoarece aceste variabile nu contribuie la valoarea profitului, deci au coeficientul zero.



După introducerea acestor variabile, avem următorul model matematic:

$$\max: 10 \cdot x_1 + 9 \cdot x_2 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 + 0 \cdot s_4$$

$$\frac{7}{10} \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 + 1 \cdot s_1 = 630$$

$$\frac{1}{2} \cdot x_1 + \frac{5}{6} \cdot x_2 + 1 \cdot s_2 = 600$$

$$1 \cdot x_1 + \frac{2}{3} \cdot x_2 + 1 \cdot s_3 = 708$$

$$\frac{1}{10} \cdot x_1 + \frac{1}{4} \cdot x_2 + 1 \cdot s_4 = 135$$

$$x_1, x_2, s_1, s_2, s_3, s_4 \geq 0$$

Un model de programare liniară, ale cărui restricții sunt egalități este scris în forma **standard**.

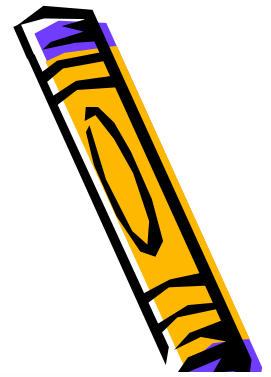




Pentru soluția optimală  $x_1 = 540$ ,  $x_2 = 252$ , valorile variabilelor de reducere sunt:

$$s_1 = 0, s_2 = 120, s_3 = 0, s_4 = 18$$





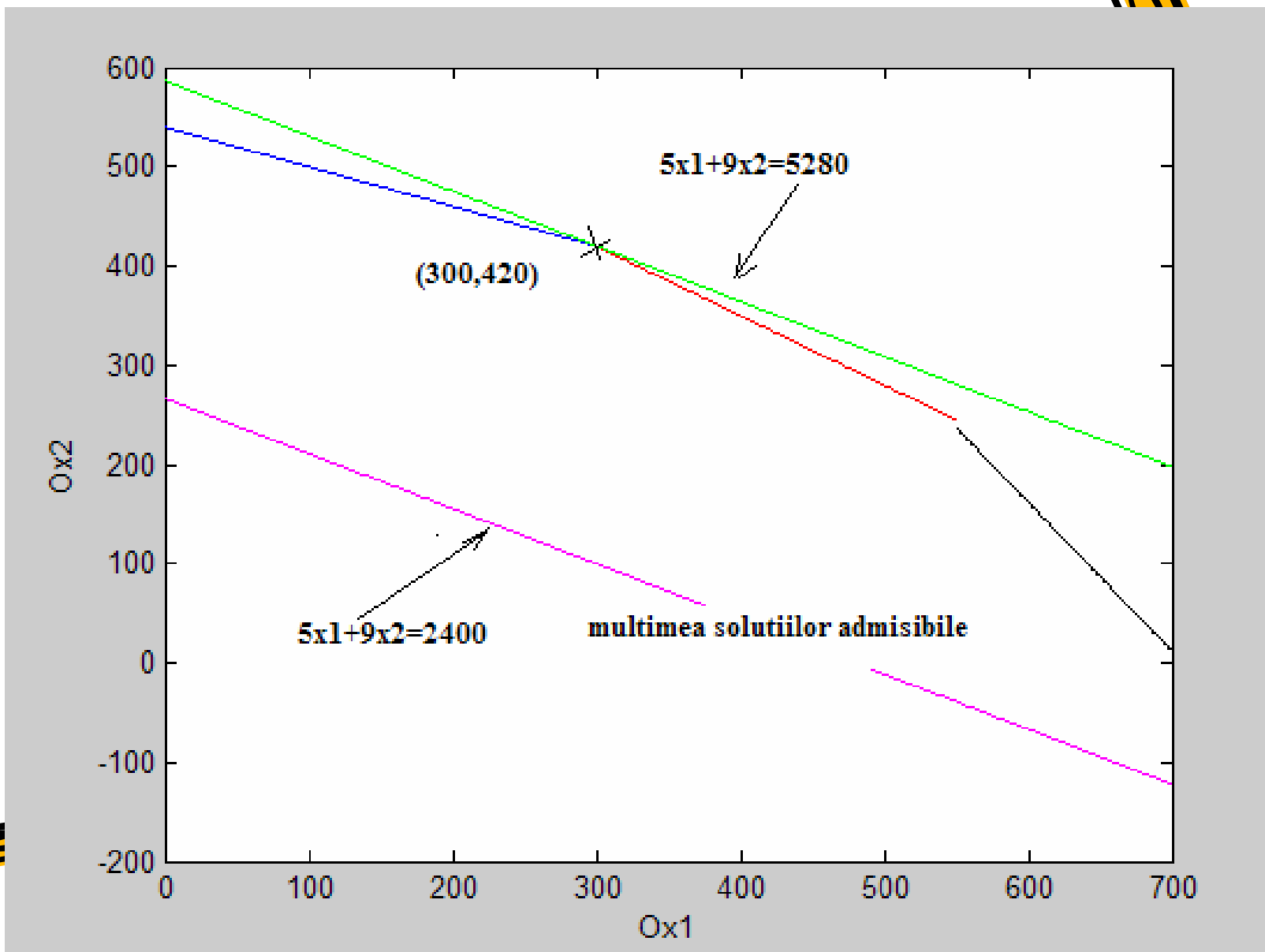
Presupunem că profitul adus de o geantă standard este de 5\$, în timp ce profitul adus de o geantă de lux rămâne neschimbat, restricțiile privitoare la timpii de lucru fiind același.

Astfel în modelul matematic se schimbă doar funcția obiectiv:

$$\max z = \max(5 \cdot x_1 + 9 \cdot x_2)$$

Mulțimea soluțiilor admisibile rămâne aceeași, deoarece restricțiile sunt neschimbate.









Soluția optimă se află la intersecția dreptelor

$$\frac{7}{10} \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 = 630$$

$$\frac{1}{10} \cdot x_1 + \frac{1}{4} \cdot x_2 = 135$$

și este  $x_1 = 300, x_2 = 420$

În problema prezentată mulțimea soluțiilor admisibile are 5 puncte extreme.

Formal, putem observa că soluția optimă a unei probleme de programare liniară poate fi găsită în punctele extreme ale mulțimii soluțiilor admisibile.

Astfel este suficient să calculăm și să comparăm profitul în aceste puncte extreme pentru a afla soluția optimală.



2. Firma X este specializată pe producția a două produse chimice. Profitul estimat la vânzarea unei tone din produsul A este 25\$, în timp ce la vânzarea unei tone din produsul B profitul este 30\$.

Numărul de ore necesar pentru producerea unei tone din produsul A, respectiv B în cele trei departamente de producție sunt prezentate în tabelul următor:

departamentul de producție	substanța A	substanța B
I	1.50	3.00
II	2.00	1.00
III	0.25	0.25

Directorii departamentelor au estimat numărul de ore disponibile în fiecare departament luna viitoare:

- departamentul I: 450 ore;
- departamentul II: 350 ore;
- departamentul III: 50 ore;

Obiectivul firmei constă în maximizarea profitului total.



Pentru a construi modelul matematic vom nota cu  $x_1$  numărul de tone din produsul  $A$  și  $x_2$  numărul de tone din produsul  $B$ .

Profitul total, pe care îl notăm cu  $z$  va fi:

$$z = 25 \cdot x_1 + 30 \cdot x_2$$

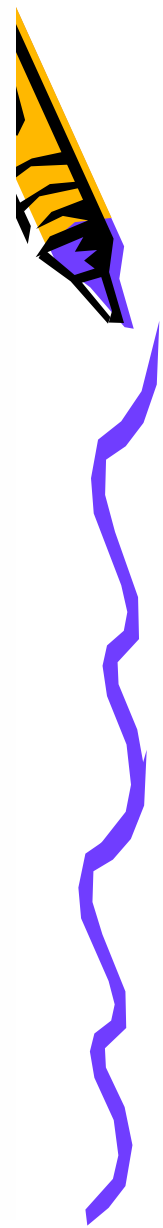
Problema constă în alegerea variabilelor  $x_1$  și  $x_2$  pentru care obținem cel mai mare profit  $z$ .

$x_1$  și  $x_2$  sunt variabilele de decizie

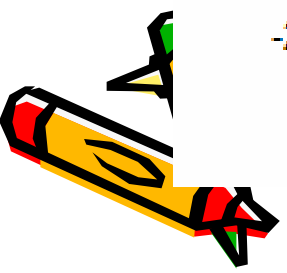
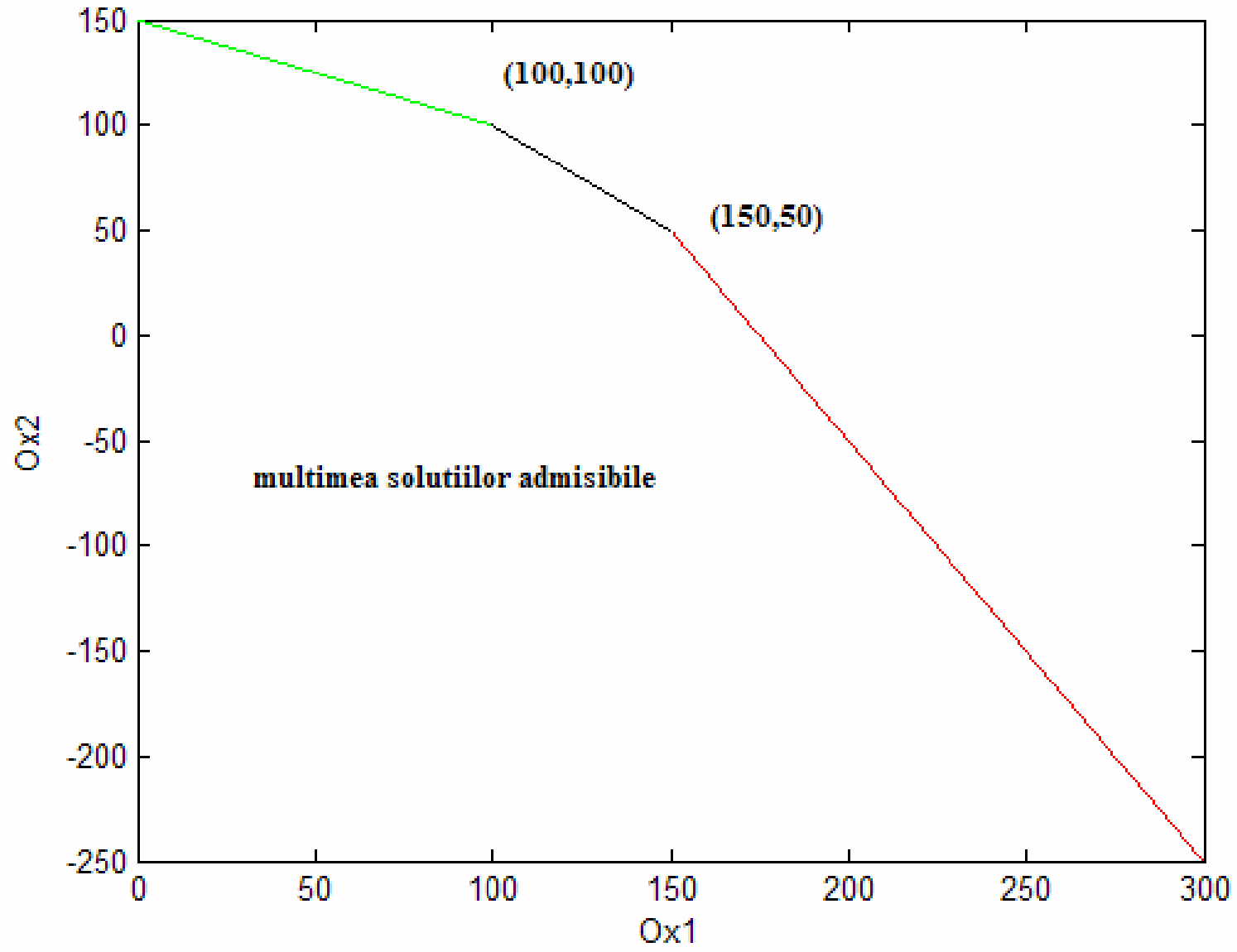
$z$  este funcția obiectiv.

Scopul firmei  $X$  este să maximizeze funcția obiectiv.

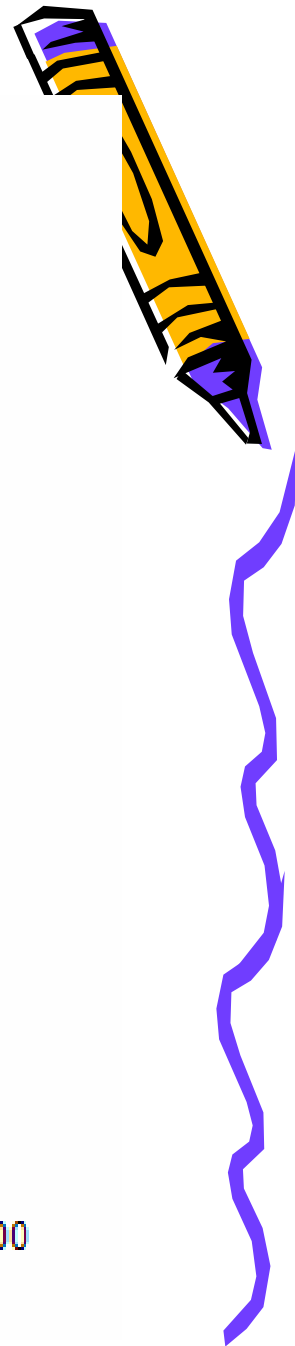
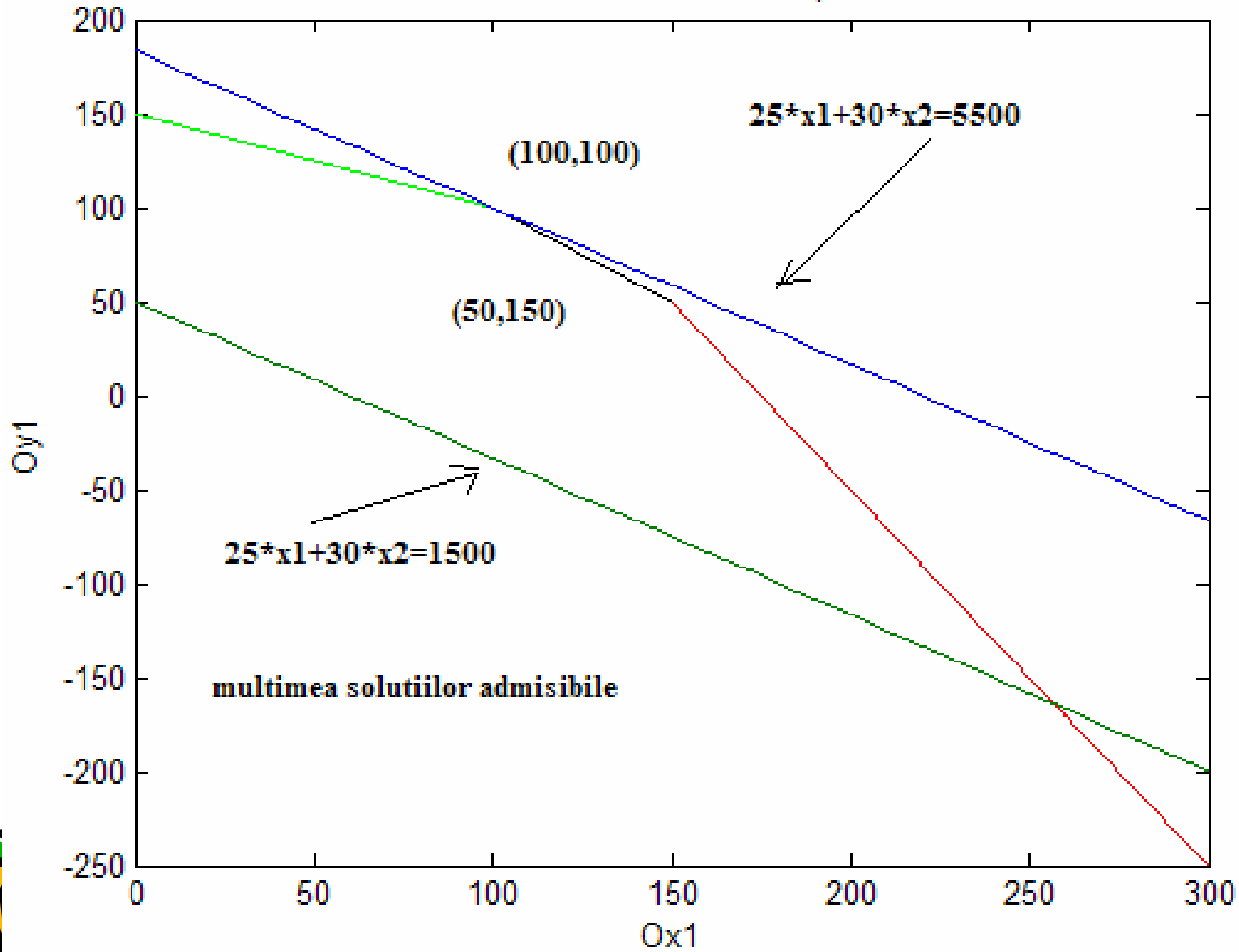


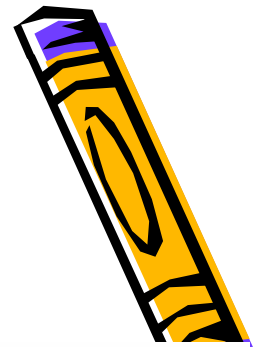


multimea solutiilor admisibile



multimea solutiilor admisibile si functia obiectiv pentru valori diferite ale lui z





Utilizând metoda grafică obținem că punctul optimal se află la intersecția dreptelor

$$1.5 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 = 450$$

$$0.25 \cdot x_1 + 0.25 \cdot x_2 = 50$$

și prin rezolvarea sistemului obținem  $x_1 = 100$  ,  $x_2 = 100$  .

Astfel prin producerea a 100 tone din produsul  $A$  și a 100 tone din produsul  $B$  se obține un profit maxim de 5500\$.



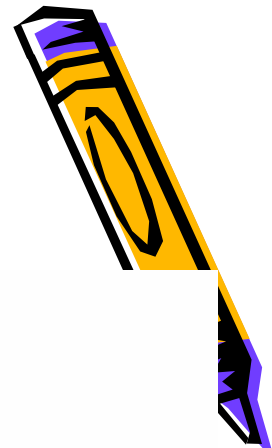


Firma X este interesată de timpii de producție (în ore) în acest caz:

- departamentul I:  $1.5 \cdot 100 + 3 \cdot 100 = 450$
- departamentul II:  $2 \cdot 100 + 1 \cdot 100 = 300$
- departamentul III:  $0.25 \cdot 100 + 0.25 \cdot 100 = 50$

Aceste calcule arată managerului că în departamentul II rămân 50 ore nefolosite, ore ce sunt de fapt timpii morți.





După introducerea variabilelor de reducere, avem următorul model matematic:

$$\begin{aligned} \text{Max: } & 25 \cdot x_1 + 30 \cdot x_2 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 \\ & 1.5 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 + 1 \cdot s_1 = 450 \\ & 2 \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 + 1 \cdot s_2 = 350 \\ & 0.25 \cdot x_1 + 0.25 \cdot x_2 + 1 \cdot s_3 = 50 \\ & x_1, x_2, s_1, s_2, s_3 \geq 0 \end{aligned}$$

Pentru soluția optimală  $x_1 = 100$ ,  $x_2 = 100$ , valorile variabilelor „slack” sunt:

$$s_1 = 0, s_2 = 50, s_3 = 0$$







În problema prezentată mulțimea soluțiilor admisibile are 2 puncte extreme (vârfuri), care se află printre soluțiile sistemelor:

$$\begin{cases} 1.5 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 = 450 \\ 2 \cdot x_1 + x_2 = 350 \end{cases} \Rightarrow x_1 = 133.(3), x_2 = 83.(3)$$

$$\begin{cases} 1.5 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 = 450 \\ 0.25 \cdot x_1 + 0.25 x_2 = 50 \end{cases} \Rightarrow x_1 = x_2 = 100$$

$$\begin{cases} 2 \cdot x_1 + x_2 = 350 \\ 0.25 \cdot x_1 + 0.25 x_2 = 50 \end{cases} \Rightarrow x_1 = 150, x_2 = 50$$

Din desenele prezentate se observă că punctul  $(133.(3), 83.(3))$  nu aparține mulțimii soluțiilor admisibile





Astfel este suficient să calculăm și să comparăm profitul în punctele extreme ale mulțimii soluțiilor admisibile pentru a afla soluția optimală.

Calculând:

$$z(100, 100) = 5500$$

$$z(150, 50) = 5250$$

obținem soluția optimală  $x_1 = 100$ ,  $x_2 = 100$ .





# Problemă de programare liniară ce minimizează funcția obiectiv

O fabrică de produse chimice vinde două dintre produsele sale, ca materii prime pentru două companii ce produc săpunuri de baie și detergenți pentru rufe.

Bazându-se pe analiza inventarului curent și pe potențialele cereri pentru luna următoare, managerii au estimat că producția combinată a produselor 1 și 2 trebuie să fie cel puțin de 350kg.

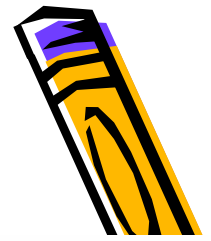
Pe de alta parte un client important a comandat 125kg din produsul 1.

Produsul 1 necesită două ore timp de procesare pentru 1 kg, în timp ce pentru 1 kg din produsul 2 timpul de procesare este de o oră.

Pentru luna următoare este disponibil un timp de procesare de 600 ore.

Producția unui kilogram din produsul 1 costă 2\$, în timp ce producția unui kilogram din produsul 2 costă 3\$

Obiectivul managerilor este să satisfacă cererile cu un cost total de producție minim.



Variabilele de decizie sunt:

$x_1$  = numărul de kg fabricate din produsul 1;

$x_2$  = numărul de kg fabricate din produsul 2;

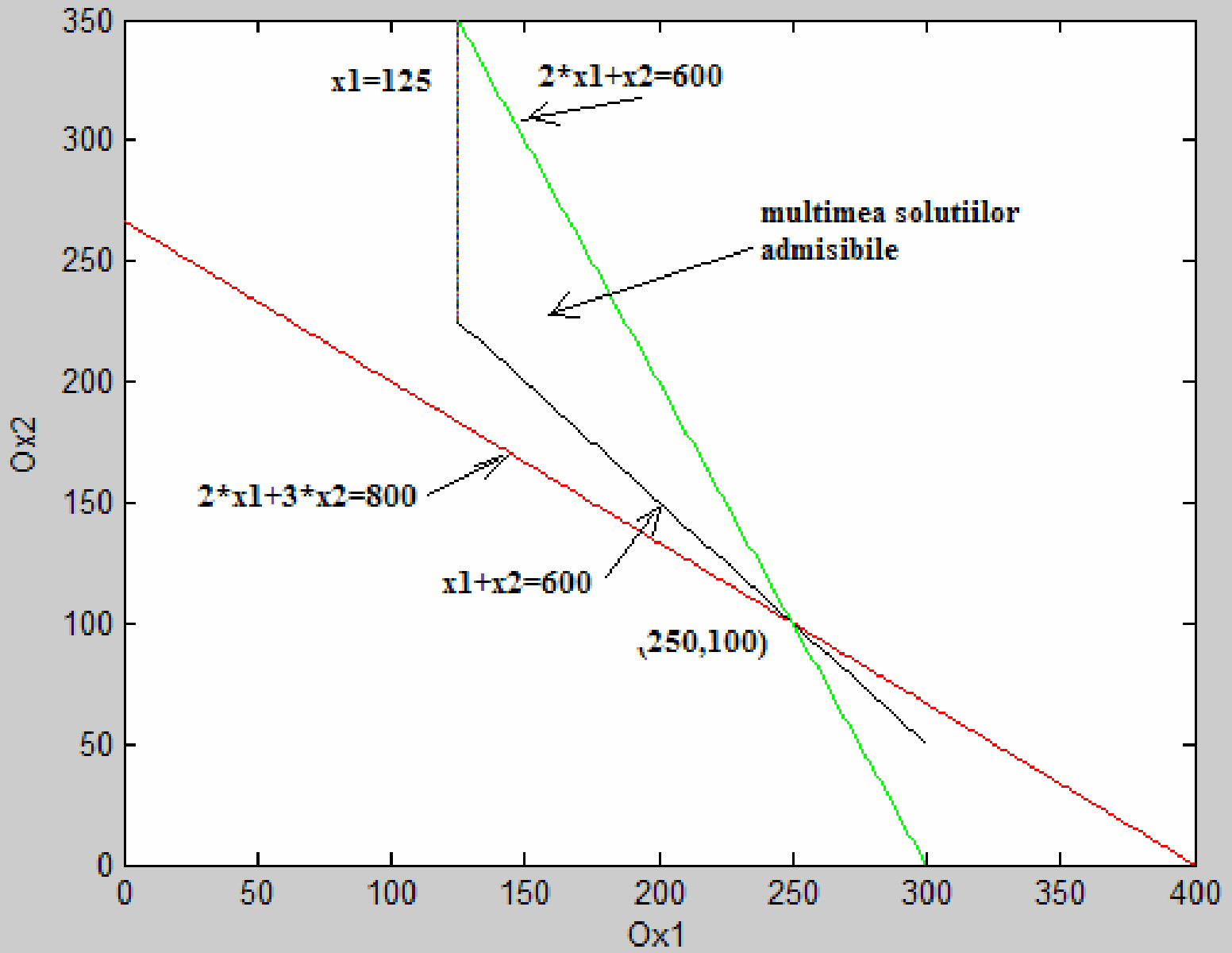
Funcția obiectiv este minimizarea costului producției totale:

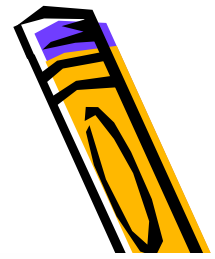
$$\min(2 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2)$$

restricțiile impuse:

- pentru satisfacerea cererii clientului important  $x_1$  trebuie să fie cel puțin 125\$  $x_1 \geq 125$
- producția combinată a celor doua sortimente este cel puțin 350kg:  
 $x_1 + x_2 \geq 350$
- capacitatea de producție este de cel mult 600 ore:  $2 \cdot x_1 + x_2 \leq 600$
- restricțiile de non-negativitate:  $x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$







Punctele de extrem ale acestei regiuni sunt:

$(250,100)$ ;  $(125,225)$ ;  $(125,350)$

Prezentăm valorile funcției  $f(x_1, x_2) = 2 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2$  în aceste puncte:

$$f(250,100) = 800$$

$$f(125,225) = 925$$

$$f(125,350) = 1300$$

În concluzie minimul funcției este în punctul  $(250,100)$ , valoarea sa fiind 800.





Analiza completă a soluției costului minim arată că producția dorită de 350kg a fost obținută utilizând timpul de producție disponibil de  $2*250+1*100 = 600$  ore.

Restricția ce definește cererea produsului 1 a fost satisfăcută cu  $x_1 = 250$  kg, ceea ce înseamnă că a depășit nivelul minim impus cu 125kg.

Această producție excedentară este considerată în limbajul uzual al programării liniare ca fiind un surplus.





# Variabile de surplus

Pentru a obține o problemă de programare liniară standard, variabilele de surplus apar în funcția obiectiv având coeficientul zero.

Inegalitățile ce definesc restricțiile le vom transforma în egalități adăugând variabilele de surplus cu semnul minus, în timp ce variabilele de reducere se adaugă cu semnul plus:

$$\min(2 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3)$$

$$x_1 - 1 \cdot s_1 = 125$$

$$x_1 + x_2 - 1 \cdot s_2 = 350$$

$$2 \cdot x_1 + x_2 + 1 \cdot s_3 = 600$$

$$x_1, x_2, s_1, s_2, s_3 \geq 0$$



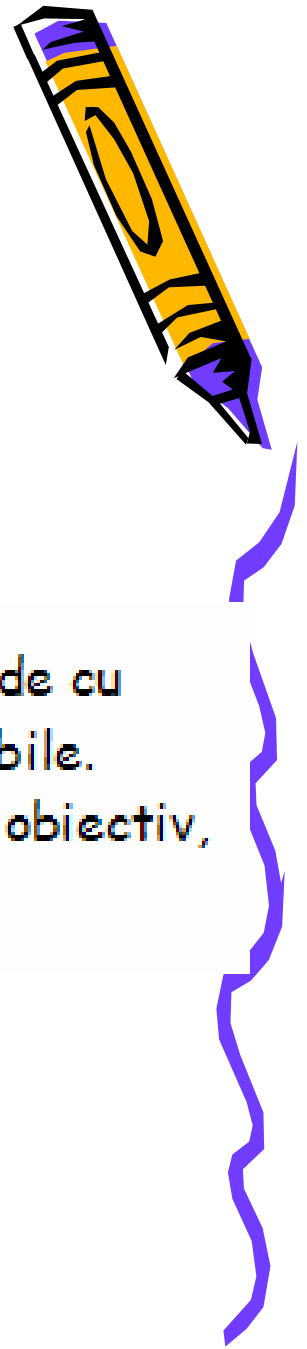




In concluzie:

- restricție de tipul  $a_i \cdot x_1 + b_i \cdot x_2 \leq c_i$  necesită o variabilă de reducere,
- o restricție de tipul  $a_i \cdot x_1 + b_i \cdot x_2 \geq c_i$  necesită o variabilă de surplus.





# Soluții optimale alternative

Considerăm cazul particular când graficul funcției obiectiv coincide cu una din dreptele ce constituie frontiera mulțimii soluțiilor admisibile. În acest caz există mai multe soluții pentru optimizarea funcției obiectiv, așa numitele soluții optimale alternative.



# Exemplu

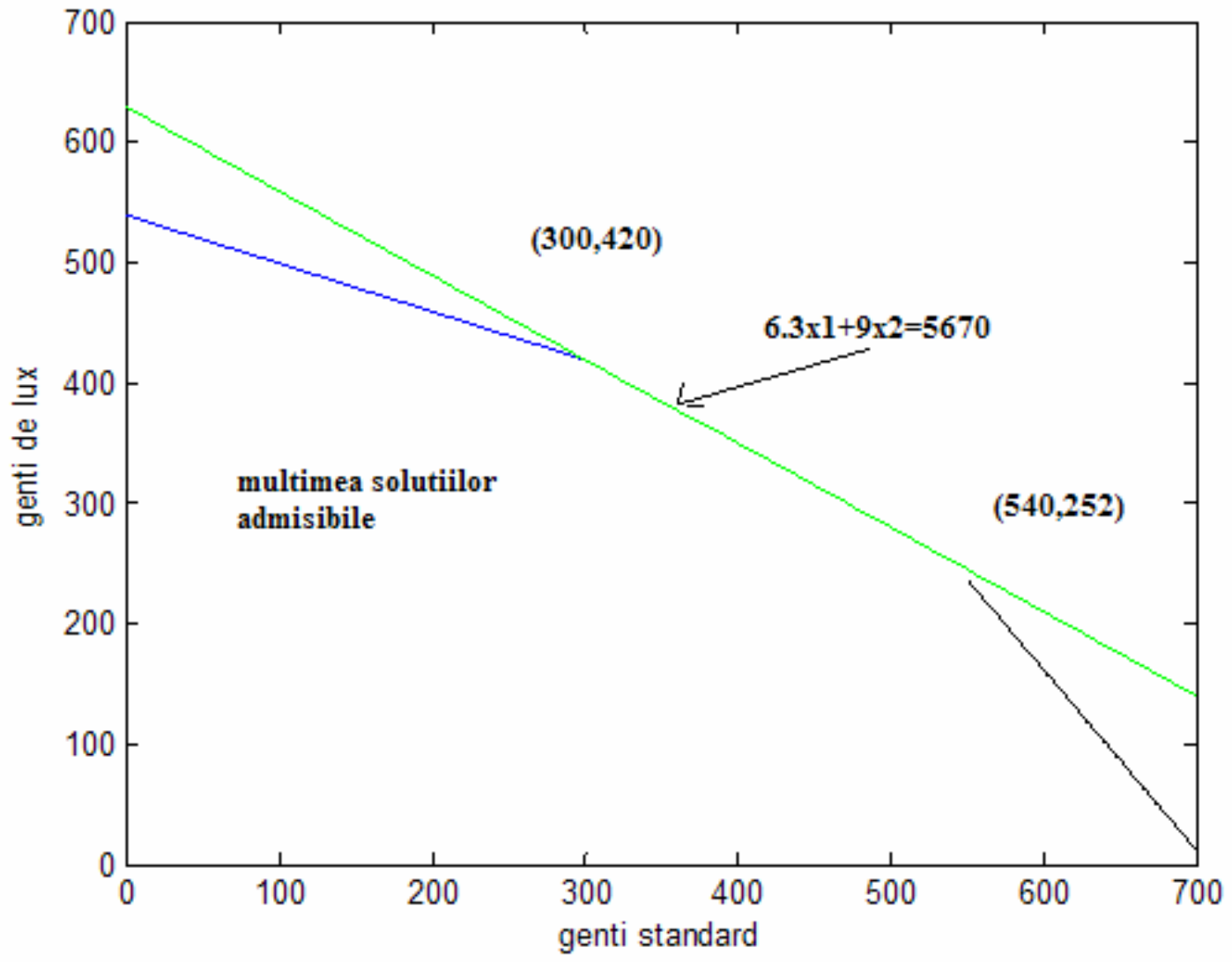


Reluăm exemplul cu gețile de voiaj, considerând aceleași restricții.  
Modificarea constă în faptul că profitul pentru geanta standard este 6.3\$ și astfel funcția obiectiv va fi  $f(x_1, x_2) = 6.3 \cdot x_1 + 9 \cdot x_2$ .

Cele două puncte extreme ale mulțimii soluțiilor admisibile sunt (300,420) și (540,252)

Valoarea funcției obiectiv în aceste puncte este aceeași  
 $f(300, 420) = f(540, 252) = 5670$







In plus orice punct de pe dreapta  $6.3 \cdot x_1 + 9 \cdot x_2 = 5670$  cuprins între punctele  $(300, 420)$  și  $(540, 252)$  este o soluție optimală pentru funcția obiectiv.

O problemă de programare liniară cu soluții optimale alternative este situația ideală pentru cel desemnat să ia deciziile deoarece îi oferă o largă gamă de soluții optime.





# Soluții inexistente

În practică apar probleme cu soluții nerealizabile, deoarece managerul firmei are pretenții prea mari sau sunt impuse prea multe restricții. În cazul în care într-o problemă de programare liniară mulțimea soluțiilor admisibile este vidă spunem ca nu există soluții ale respectivei probleme. Reluăm exemplul cu gențile de voiaj adăugând noi cerințe:

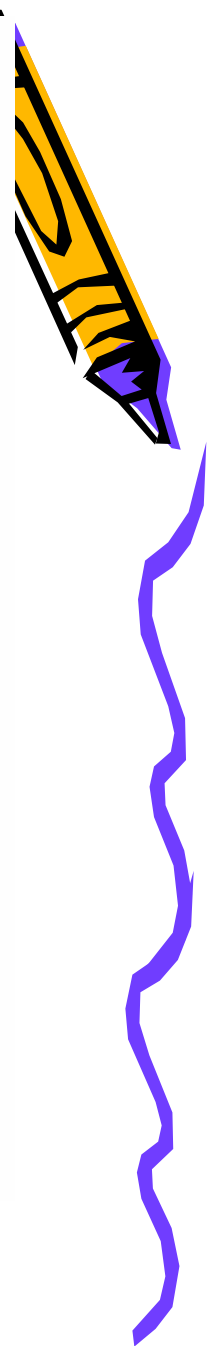
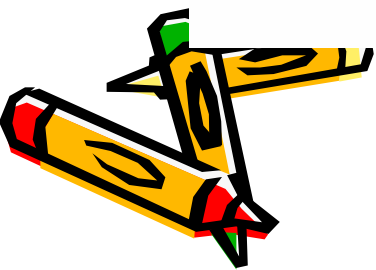
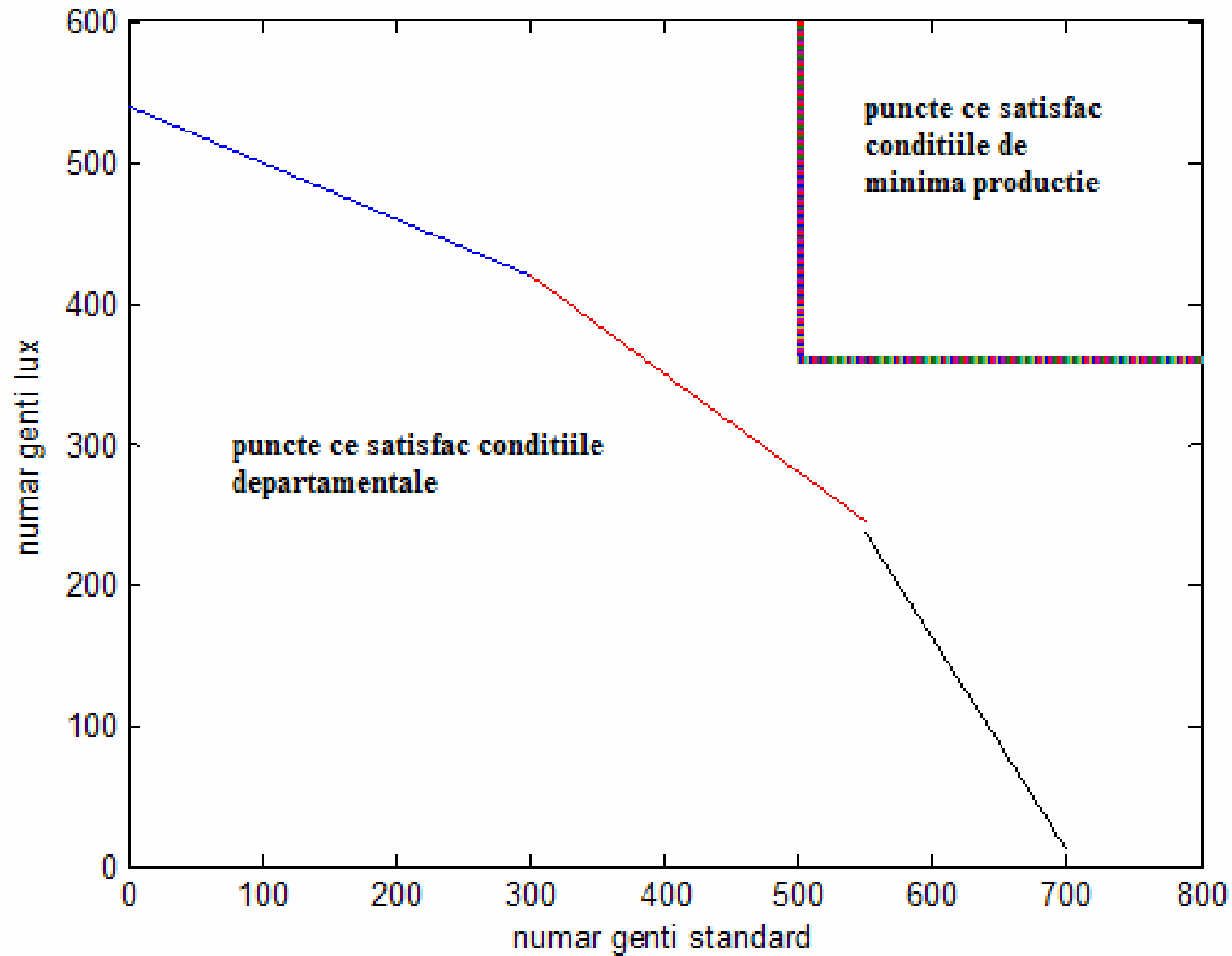


# Exemplu



Presupunem că managerul a cerut fabricarea a cel puțin 500 de geți standard și cel puțin 360 geți de lux.





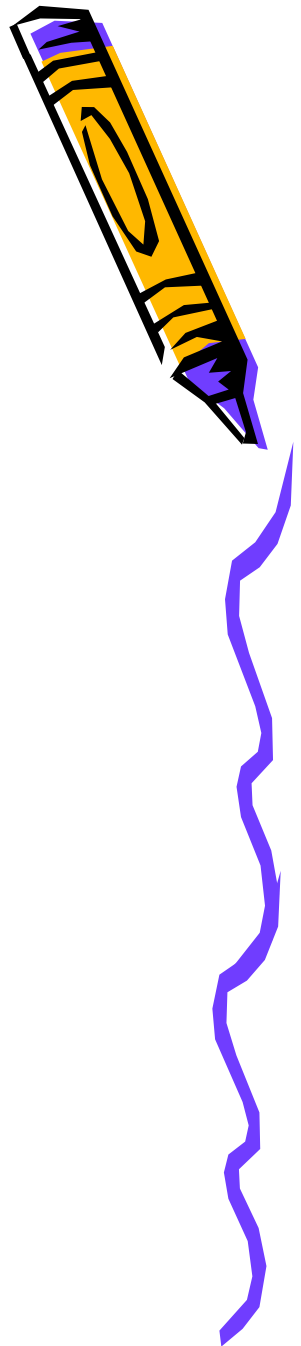




În termenii acestei probleme inexistența soluțiilor poate fi astfel explicată factorilor de decizie:  
având în vedere resursele existente (timpul de producție pentru croire/ vopsire, coasere, finisare și ambalare) nu este posibilă producerea a 500 de genți standard și 360 genți de lux.  
Pe de altă parte putem indica ce modificări trebuie aduse pentru a face posibilă producerea celor 500 de genți standard și 360 genți de lux.



# Cîteva aplicații ale programării liniare



# Marketing



În *marketing* alegerea tipului de publicitate este o asemenea aplicație. Managerii care se ocupa de marketing, având la dispoziție o suma totală fixă pentru publicitate trebuie să decidă ce variante publicitare aleg și în ce proporție: ziare, reviste, radio, televiziune și mail-uri personalizate.

Funcția obiectiv este maximizarea audienței.

Restricțiile sunt date de politica companiei, cerințele contractelor și disponibilitatea mijloacelor media.





- Compania Y va construi un cartier rezidențial pe malul unui lac. Ei se adresează familiilor cu venit peste mediu și care locuiesc în regiunea respectivă. Compania a angajat o firmă Z să se ocupe de campania publicitară a acestui proiect.

În urma analizării mediilor publicitare și a pieței ce urmează a fi acoperită, firma a recomandat ca în prima lună să fie utilizate 5 moduri de a face publicitate. La sfârșitul acestei luni pe baza rezultatelor obținute se va reevalua strategia.

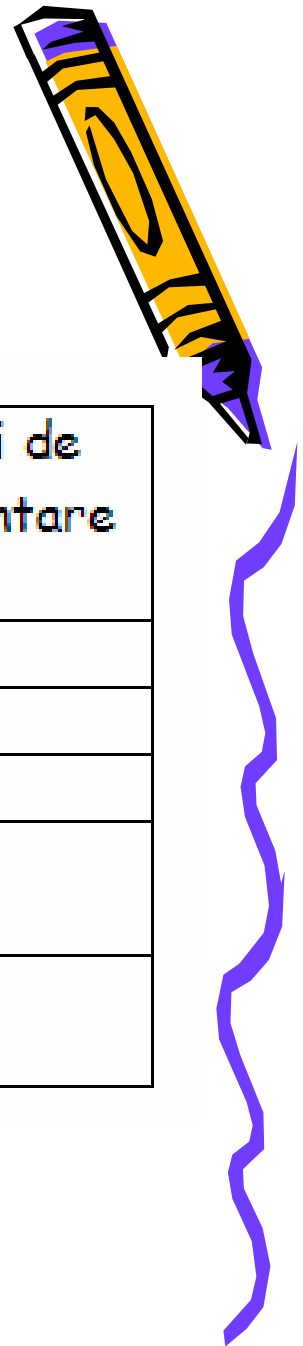




Datele se referă la numărul de familii interesate de proiect, costul fiecărui tip de publicitate, timpul maxim de utilizare a fiecărui tip de publicitate și rating-ul acestora.

Aceste măsurători au luat în considerare profilul audienței (vârstă, venit, educație), imaginile prezentate și calitatea publicității.





mediul de publicitate	număr de potențiali cumpărători	cost/pe reclamă	timp maxim disponibil/pe lună	unități de prezentare
tv/ziua 1min	1000	1500 \$	15	65
tv/seara 30sec	2000	3000 \$	10	90
ziar (o pagină)	1500	400 \$	25	40
revistă săpt. (1/2 pag. color)	2500	2500 \$	4	60
radio: știrile ora 16, 30sec	300	300 \$	30	20





Firma Y are un buget pentru campania publicitară din prima lună de 30000\$. În plus cere ca să fie folosite cel puțin 10 posturi tv, să aibă cel puțin 50000 de potențial cumpărători și să nu se cheltuiască mai mult de 18000\$ pentru reclama televizată.  
Ce plan de campanie publicitară va recomanda firma Z?





Variabilele de decizie sunt:

- $x_1$  numărul de timpi în care este utilizat tv/zi
- $x_2$  numărul de timpi în care este utilizat tv/seara
- $x_3$  numărul de timpi în care este utilizat ziarul
- $x_4$  numărul de timpi în care este utilizată revista săptămânală
- $x_5$  numărul de timpi în care este utilizat radio-ul







Funcția obiectiv constă în maximizarea timpilor de publicitate

$$\text{Max: } 65x_1 + 90x_2 + 40x_3 + 60x_4 + 20x_5$$

Restricțiile sunt date de constrângerile impuse:  
timpii disponibili

$$x_1 \leq 15$$

$$x_2 \leq 10$$

$$x_3 \leq 25$$

$$x_4 \leq 4$$

bugetul

$$1500x_1 + 3000x_2 + 400x_3 + 1000x_4 + 100x_5 \leq 30000$$

restricțiile pentru tv

$$x_1 + x_2 \geq 10$$

$$1000x_1 + 2000x_2 + 1500x_3 + 2500x_4 + 300x_5 \geq 50000$$

$$x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0$$

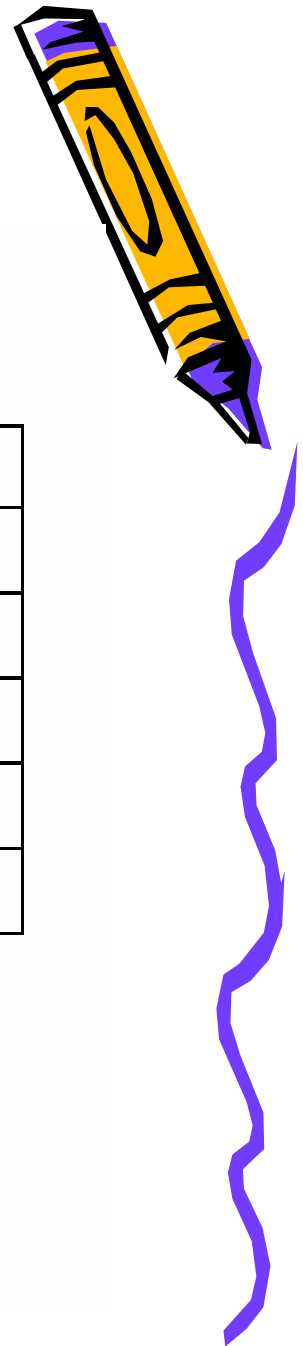


Soluțiile acestei probleme sunt:

media	frecvență	buget
tv/zi	10	15000
ziar	25	10000
ziar săptămânal	2	2000
radio	30	3000
	total	30000

și astfel obținem:

- total audiență 61500
- unități de expunere 2370



# Finanțe



În *finanțe*, programarea liniară este aplicată în cazul selecției de portofolii, strategiilor mixte ce implică alegerea mijloacelor de finanțare ale companiilor și nu numai.

Selecția de portofolii este situația în care managerul trebuie să aleagă investiții specifice din mai multe variante posibile.

Funcția obiectiv este de obicei maximizarea rentabilității estimate sau minimizarea riscului.





# Exemplu

- Considerăm cazul unei companii americane, de fonduri mutuale care a obținut 100000\$ din vânzarea unor acțiuni și caută oportunități de investire a acestor bani. Analistii financiari recomandă investiții în industria petrolieră sau a oțelului și în obligațiuni guvernamentale. Investițiile și ratele de rentabilitate sunt prezentate în tabelul următor:

investiția	rate de rentabilitate prognozate %
Atlantic Oil	7.3
Pacific Oil	10.3
Midwest Steel	6.4
Huber Steel	7.5
Obligațiuni guvernamentale	4.5



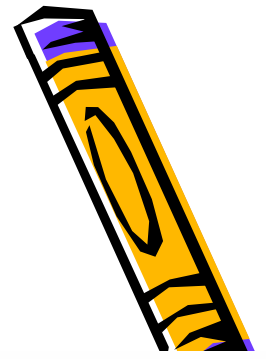


Compania a impus următoarele linii directoare în investiții:

- nu se vor investi mai mult de 50000\$ în niciuna dintre industrii;
- obligațiunile guvernamentale trebuie să reprezinte cel puțin 25% din investițiile în industria oțelului;
- investițiile în Pacific Oil care au cea mai bună rată de rentabilitate, dar prezintă risc înalt să nu depășească 60% din totalul investițiilor în industria petrolieră.

Compania este interesată de maximizarea rentabilității estimate în condițiile restrictive prezentate mai sus.





Modelul matematic este o problemă de programare liniară:

Notăm:

- $x_1$  dolari investiți în Atlantic Oil;
- $x_2$  dolari investiți în Pacific Oil
- $x_3$  dolari investiți în Midwest Steel
- $x_4$  dolari investiți în Huber Steel
- $x_5$  dolari investiți în obligațiuni guvernamentale

Utilizând ratele de rentabilitate prezentate anterior funcția obiectiv va fi:

$$\text{Max: } 0.073 \cdot x_1 + 0.103 \cdot x_2 + 0.064 \cdot x_3 + 0.075 \cdot x_4 + 0.045 \cdot x_5$$





restricții:

$$x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 = 100000 \quad (\text{fonduri disponibile})$$

$$x_1 + x_2 \leq 50000 \quad (\text{maximum în industria petrolieră})$$

$$x_3 + x_4 \leq 50000 \quad (\text{maximum în industria oțelului})$$

$$x_5 \geq 0.25 \cdot (x_3 + x_4) \quad (\text{minimum de obligațiuni guvernamentale})$$

$$x_2 \leq 0.6 \cdot (x_1 + x_2) \quad (\text{restricții pentru Pacific Oil})$$

$$x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0$$





Prin rezolvarea acestei probleme s-au obținut următoarele rezultate:

investiția	cantitate \$	rentabilitate estimată \$
Atlantic Oil	20000	1460
Pacific Oil	30000	3090
Huber Steel	40000	3000
Obligațiuni guvernamentale	10000	450
	100000	8000





# Repartizarea forței de muncă



*Repartizarea forței de muncă este o problemă serioasă ce apare când managerul este obligat să facă modificări de personal, pentru o anumită perioadă de timp.*

*De cele mai multe ori personalul dovedește flexibilitate și poate fi repartizat la alt departament, managerul fiind interesat de cea mai bună alocare a forței de muncă.*





# Exemplu

- Compania  $X$  fabrică două produse cu un profit pe unitate de 10\$, respectiv 9\$. Cerințele de forță de muncă pe unitatea de produs și numărul total de ore de lucru disponibile ale personalului din cele patru departamente sunt prezentate în următorul tabel:

dept.	nr ore necesare pe unitate de produs 1	nr ore necesare pe unitate de produs 2	număr ore disponibile
1	0.65	0.95	6500
2	0.45	0.85	6000
3	1.00	0.70	7000
4	0.15	0.30	1400





Considerând următoarele variabile de decizie:

- $x_1$  numărul de unități din produsul 1,
- $x_2$  numărul de unități din produsul 2.

putem formula următoarea problemă de programare liniară:

$$\text{Max: } 10x_1 + 9x_2$$

$$0.65 \cdot x_1 + 0.95 \cdot x_2 \leq 6500$$

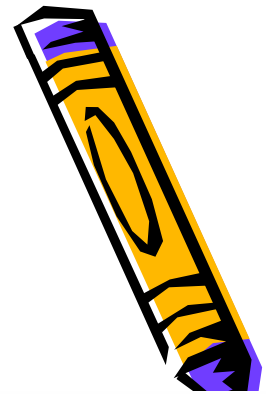
$$0.45 \cdot x_1 + 0.85 \cdot x_2 \leq 6000$$

$$1.00 \cdot x_1 + 0.70 \cdot x_2 \leq 7000$$

$$0.15 \cdot x_1 + 0.30 \cdot x_2 \leq 1400$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$





Soluția optimală este de 5744 unități din primul produs, 1795 unități din al doilea produs ceea ce duce la un profit maxim de 73590\$.

În acest caz departamentele 3 și 4 vor produce la capacitate maximă în timp ce departamentul 1 rămâne cu 1062 ore de muncă nefolosite și departamentul 2 cu 1890 ore de muncă nefolosite.

Estimăm că profitul total ar crește dacă forța de muncă ar fi redistribuită și orele de muncă neîntrebuințate să fie transferate la departamentele ce lucrează la întreaga capacitate.





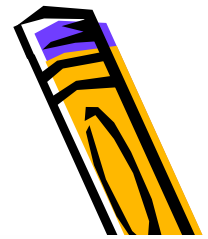
Să presupunem că se pot face transferări ale angajaților între anumite departamente ținând cont de competențe și specificul muncii, conform tabelului următor:

din dept.	posibil la dept 1	posibil la dept. 2	posibil la dept. 3	posibil la dept. 4	maximum de ore transferabile
1	-	da	da	-	400
2	-	-	da	da	800
3	-	-	-	da	100
4	da	da	-	-	200

De exemplu linia 1 arată că anumiți angajați din departamentul 1 au competențele necesare pentru a putea fi transferați în departamentele 2 și 3.

Ultima coloană arată maximum de ore ce pot fi transferate din departamentul 1 (400).





Când forța de muncă, datorită competențelor sale este flexibilă nu putem spune imediat câte ore de muncă pot fi atribuite sau transferate în fiecare departament. În acest scop vom introduce următoarele variabile de decizie pentru modelul de programare liniară:

- $b_i$  este numărul de ore alocate fiecărui departament  $i$  pentru  $i=1,2,3,4$ .
- $t_{ij}$  este numărul de ore transferat de la departamentul  $i$  la departamentul  $j$ .

Restricțiile relativ la capacitatea de lucru în departamente devin:

$$0.65 \cdot x_1 + 0.95 \cdot x_2 \leq b_1$$

$$0.45 \cdot x_1 + 0.85 \cdot x_2 \leq b_2$$

$$1.00 \cdot x_1 + 0.70 \cdot x_2 \leq b_3$$

$$0.15 \cdot x_1 + 0.30 \cdot x_2 \leq b_4$$



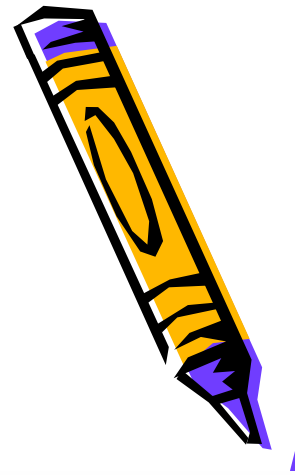


Pentru a determina forța de muncă alocată va trebui să ținem seama de numărul orelor de muncă inițial alocate fiecărui departament plus numărul de ore transferate departamentului minus numărul orelor ce vor fi transferate din departament altui departament.

Spre exemplu:

$b_1 =$  numărul de ore inițial existent în dept.1 + numărul de ore transferate în dept.1 - numărul de ore transferate din dept.1





Astfel ținând seama de numărul de ore inițial disponibile și de situația prezentată în ultimul tabel putem scrie:

$$b_1 = 6500 + t_{41} - t_{12} - t_{13}$$

adică

$$b_1 - t_{41} + t_{12} + t_{13} = 6500$$

Restricții asemănătoare vom scrie și pentru următoarele departamente:

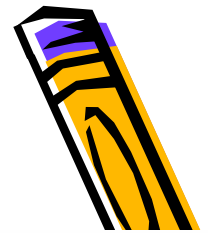
$$b_2 - t_{12} - t_{42} + t_{23} + t_{24} = 6000$$

$$b_3 - t_{13} - t_{23} + t_{34} = 7000$$

$$b_4 - t_{24} - t_{34} + t_{41} + t_{42} = 1400$$







Numărul de ore de muncă transferabile este limitat și astfel este necesar impunerea unor restricții referitoare la capacitatea de transfer:

$$t_{12} + t_{13} \leq 400$$

$$t_{23} + t_{24} \leq 800$$

$$t_{34} \leq 100$$

$$t_{41} + t_{42} \leq 100$$

Modelul nostru de programare liniară are două variabile referitoare la numărul de unități fabricate din fiecare produs,  $x_1, x_2$ , patru variabile referitoare la numărul de ore de muncă alocate fiecărui departament  $b_1, b_2, b_3, b_4$  și șapte variabile de transfer

$t_{12}, t_{13}, t_{23}, t_{24}, t_{34}, t_{41}, t_{42}$ . În total sunt 12 restricții.





Soluțiile problemei propuse sunt: profitul firmei poate crește la 84011\$ folosind transferul forței de muncă.

Soluția optimală de 6825 unități din produsul 1 și 1751 unități din produsul 2 se obține dacă:

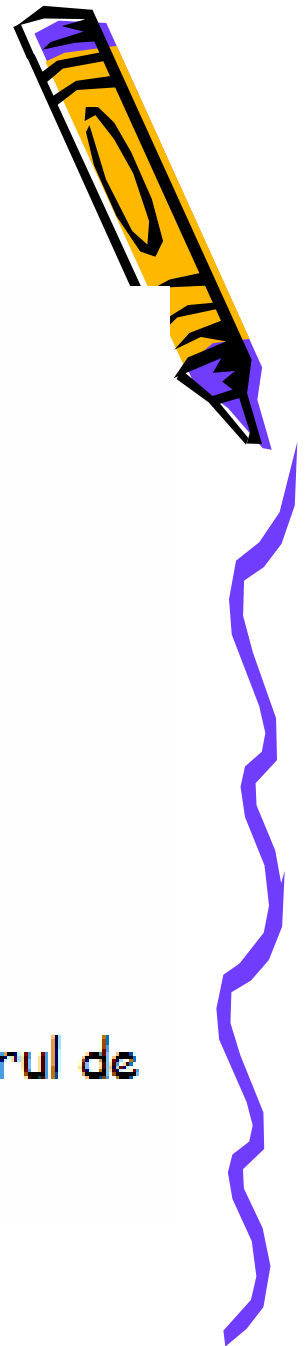
$t_{13} = 400$  ore sunt transferate de la dept. 1 la dept. 3

$t_{23} = 751$  ore sunt transferate de la dept. 2 la dept. 3

$t_{24} = 49$  ore sunt transferate de la dept. 2 la dept. 4

$t_{34} = 100$  ore sunt transferate de la dept. 3 la dept. 4

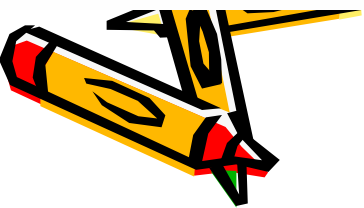




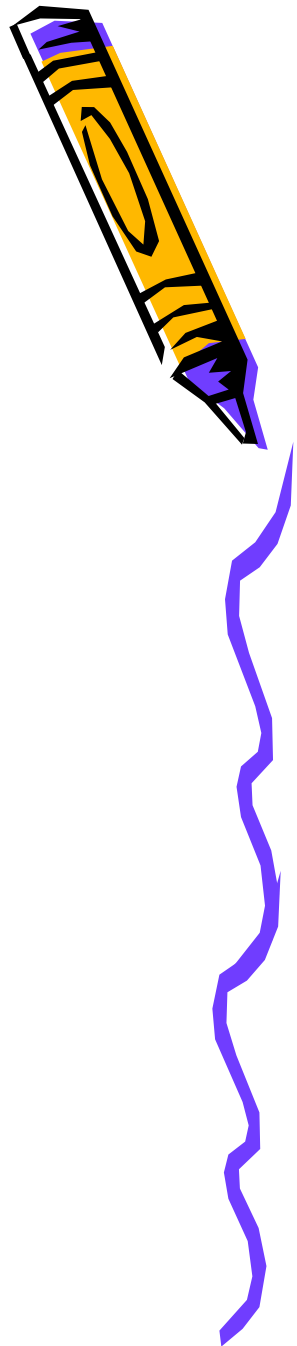
În felul acesta vom avea:

departamentul	număr de ore de muncă efectuate
1	6100
2	5200
3	8051
4	1549

Acest model de programare liniară atribuie muncitorii și numărul de ore de muncă în cea mai profitabilă variantă.



# Algoritmul simplex





*Algoritmul simplex* a fost creat în 1947 de George Danzig, matematician american, și este considerat de către revista *Computing in Science and Engineering* ca fiind între primii 10 algoritmi de top ai secolului al XX-lea.





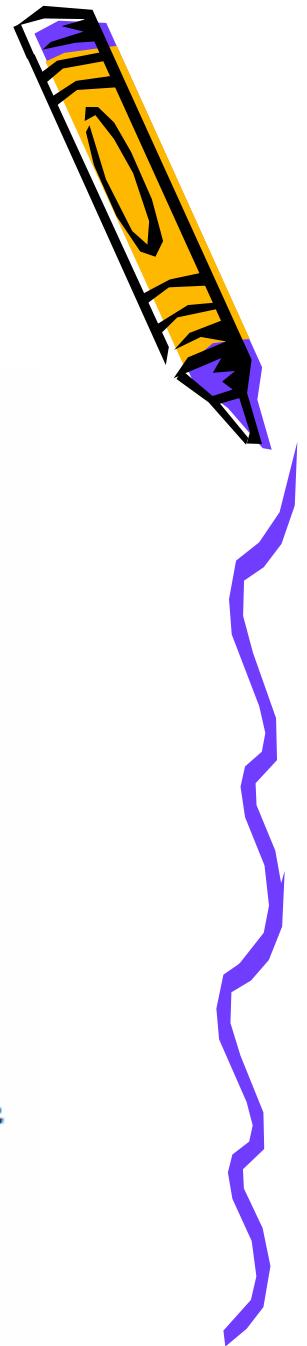
Mulțimea inegalităților liniare dintr-o problemă de programare liniară poate fi privită din punct de vedere geometric ca definind un poliedru  $n$ -dimensional.

Pentru a găsi valoarea optimă a funcției obiectiv, se pleacă de la un vârf oarecare și cu fiecare iterație se merge la un vârf adiacent pentru a crește valoarea funcției obiectiv la fiecare pas.

*Metoda simplex* este o procedură algebrică.

Ne ocupăm doar de aspectele algoritmului său de aplicare.





# Exemplu

2. Firma X este specializată pe producția a două produse chimice. Profitul estimat la vânzarea unei tone din produsul  $A$  este 25\$, în timp ce la vânzarea unei tone din produsul  $B$  profitul este 30\$. Numărul de ore necesar pentru producerea unei tone din produsul  $A$ , respectiv  $B$  în cele trei departamente de producție sunt prezentate în tabelul următor:

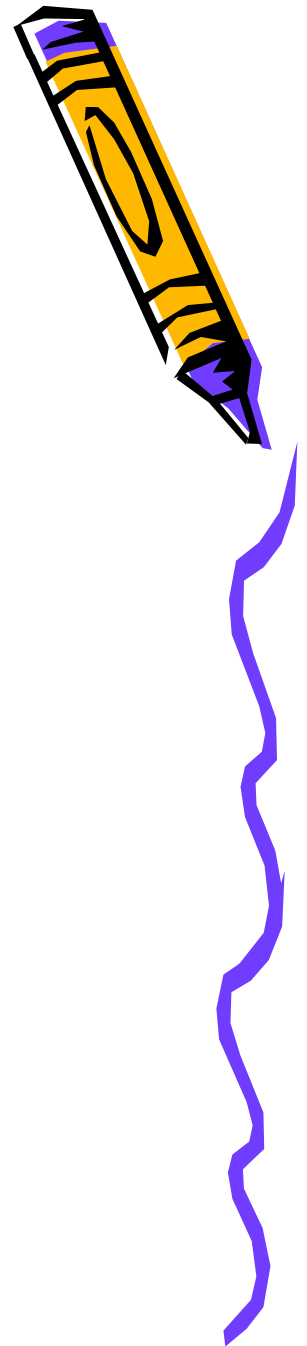
departamentul de producție	substanța $A$	substanța $B$
I	1.50	3.00
II	2.00	1.00
III	0.25	0.25

Directorii departamentelor au estimat numărul de ore disponibile în fiecare departament luna viitoare:

- departamentul I: 450 ore;
- departamentul II: 350 ore;
- departamentul III: 50 ore;

Obiectivul firmei constă în maximizarea profitului total.





modelul de programare liniară este următorul:

$$\max z = \max(25 \cdot x_1 + 30 \cdot x_2)$$

$$1.5 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 \leq 450$$

$$2 \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 \leq 350$$

$$0.25 \cdot x_1 + 0.25 \cdot x_2 \leq 50$$

$$x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0.$$







Forma standard a problemei se obține prin adăugarea variabilelor de reducere:

$$\text{Max: } 25x_1 + 30x_2 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3$$

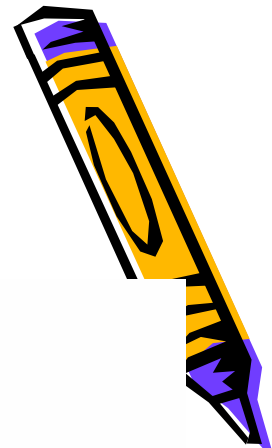
$$\frac{3}{2}x_1 + 3x_2 + 1 \cdot s_1 = 450$$

$$2x_1 + 1 \cdot x_2 + 1 \cdot s_2 = 350$$

$$\frac{1}{4}x_1 + \frac{1}{4}x_2 + 1 \cdot s_3 = 50$$

$$x_1, x_2, s_1, s_2, s_3 \geq 0$$





Avem de rezolvat un sistem de 3 ecuații cu 5 necunoscute, ceea ce înseamnă de cele mai multe ori o infinitate de soluții.

Metoda simplex este o metodă algebrică care găsește cea mai bună soluție în acest caz.

Natural soluțiile care sunt negative sunt eliminate.

În general forma standard a problemei are  $n$  variabile (variabilele de decizie, variabilele de reducere, variabilele de surplus) și  $m$  ecuații liniare,  $n > m$ . Vom determina o soluție de bază egalând  $n - m$  variabile cu zero și rezolvând sistemul de  $m$  ecuații (restricțiile problemei) și  $m$  necunoscute.

Sistemul este unic determinat datorită introducerii variabilelor de reducere.



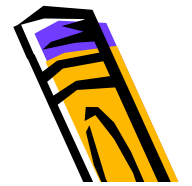


Este necesară construirea unui tablou simplex inițial, pentru care vom adopta următoarele notații:

- $c_j$  coeficientul variabilei  $j$  în funcția obiectiv;
- $b_i$  valoarea din membrul drept al celei de a  $i$ -a restricții;
- $a_{ij}$  coeficientul asociat variabilei  $j$  în a  $i$ -a restricție.

$c_1$	$c_2$	...	$c_n$	
$a_{11}$	$a_{12}$	...	$a_{1n}$	$b_1$
$a_{21}$	$a_{22}$	...	$a_{2n}$	$b_2$
...	...	...	...	...
$a_{m1}$	$a_{m2}$	...	$a_{mn}$	$b_m$





Pentru problema de programare liniară din exemplul prezentat tabloul simplex inițial va fi:

25	30	0	0	0	
3/2	3	1	0	0	450
2	1	0	1	0	350
1/4	1/4	0	0	1	50

Uneori punem în evidență și variabilele, ai căror coeficienți apar în tabel:

$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
25	30	0	0	0	
3/2	3	1	0	0	450
2	1	0	1	0	350
1/4	1/4	0	0	1	50





Este ușor de identificat soluția de bază admisibilă:

- Coloanele corespunzătoare variabilelor de bază au singura componentă nenulă egală cu unitatea. Aceste coloane poartă numele de coloane unitare sau vectori unitari.
- Linia din tabel care are 1 în coloana unitate corespunzătoare unei variabile de bază este asociată acestei variabile.
- Valoarea variabilei de bază este dată de  $b_i$ , valoarea liniei asociată variabilei principală.

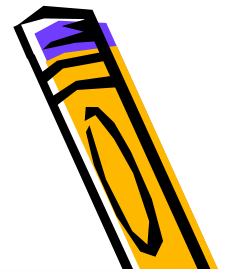
În exemplul ce-l studiem linia 3 din tabelul simplex este asociată cu variabila de bază  $s_3$  și avem:

$$s_3 = b_3 = 50$$

Linia 2 este asociată variabilei  $s_2$  și avem

$$s_2 = b_2 = 350$$





Pentru îmbunătățirea soluției inițiale de bază admisibile vom genera o nouă soluție admisibilă (punct de extrem) care va conduce la o valoare mai bună a funcției obiectiv. Astfel vom modifica mulțimea variabilelor de bază în modul următor:

1. Vom adăuga două coloane noi tabloului simplex inițial:

- coloana *Baza* ce are drept componente variabilele principale;
- coloana  $c_j$  care are drept componente coeficienții variabilelor principale din funcția obiectiv.

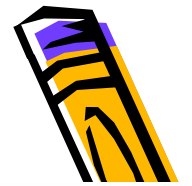




În exemplul nostru vom avea:

bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$c_j$		25	30	0	0	0	
$s_1$	0	$3/2$	3	1	0	0	450
$s_2$	0	2	1	0	1	0	350
$s_3$	0	$1/4$	$1/4$	0	0	1	50





2. Vom adăuga tabelului obținut două linii noi:

- $z_j$  reprezintă valoarea funcției obiectiv pentru  $x_j = 1$ ;  $z_j$  este suma produselor elementelor din coloana  $c_j$  cu elementele corespunzătoare din coloana  $j$  a matricii.
- $c_j - z_j$  este valoarea schimbării funcției obiectiv.

3. Vom alege dintre variabilele secundare pe aceea căreia îi corespunde cea mai mare valoare din linia  $c_j - z_j$  și aceasta va constitui *coloana pivot*.

4. Vom alege ca *linie pivot* linia căreia îi corespunde cea mai mică valoare

$$\frac{b_i}{a_{ij}}, a_{ij} > 0 \text{ unde } j \text{ este coloana pivot. Linia pivot corespunde variabilei}$$

principale care va fi înlocuită. Elementul aflat la intersecția liniei pivot cu coloana pivot se numește *elementul pivot*





În exemplul nostru vom avea:

$$z_1 = 0 \cdot \frac{3}{2} + 0 \cdot 2 + 0 \cdot \frac{1}{4} = 0 \quad \text{și} \quad c_1 - z_1 = 25$$

$$z_2 = 0 \cdot 3 + 0 \cdot 1 + 0 \cdot \frac{1}{4} = 0 \quad \text{și} \quad c_2 - z_2 = 30$$

$$z_3 = 0 \cdot 1 + 0 \cdot 0 + 0 \cdot 0 = 0 \quad \text{și} \quad c_3 - z_3 = 0$$

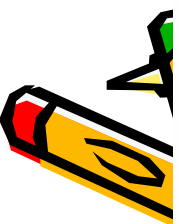
$$z_4 = 0 \cdot 0 + 0 \cdot 1 + 0 \cdot 0 = 0 \quad \text{și} \quad c_4 - z_4 = 0$$

$$z_5 = 0 \cdot 0 + 0 \cdot 0 + 0 \cdot 1 = 0 \quad \text{și} \quad c_5 - z_5 = 0$$

bază	$c_j$	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
		25	30	0	0	0	
$s_1$	0	3/2	3	1	0	0	450
$s_2$	0	2	1	0	1	0	350
$s_3$	0	1/4	1/4	0	0	1	50
$z_j$		0	0	0	0	0	<b>0</b>
$c_j - z_j$		25	30	0	0	0	<b>profit</b>

În ultima coloană pe linia lui  $z_j$  am calculat profitul asociat valorii variabilelor principale:

$$\text{Profit} = 25 \cdot 0 + 30 \cdot 0 + 0 \cdot 450 + 0 \cdot 350 + 0 \cdot 50 = 0$$



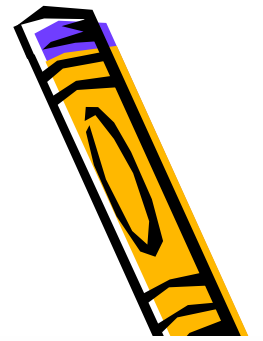


Evaluând situația observăm că o tonă din produsul  $A$  ( $x_1$ ) face să crească valoarea profitului cu 25, în timp ce o tonă din produsul  $B$  ( $x_2$ ) crește profitul cu 30. Deoarece contribuția variabilei  $x_2$  la creșterea profitului este mai mare, vom introduce pe  $x_2$  ca variabilă în bază.

bază	$c_j$	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$		$\frac{b_i}{a_{i2}}$
		25	30	0	0	0		$a_{i2}$
$s_1$	0	3/2	3	1	0	0	450	150
$s_2$	0	2	1	0	1	0	350	350
$s_3$	0	1/4	1/4	0	0	1	50	200
$z_j$		0	0	0	0	0	<b>0</b>	
$c_j - z_j$		25	30	0	0	0	<b>profit</b>	

A doua coloană a matricei  $A$  (cea corespunzătoare variabilei  $x_2$ ) este coloana pivot, prima linie este linia pivot și  $a_{12} = 3$  este *elementul pivot*.





In general se efectuează câteva calcule elementare pentru a transforma coloana variabilei ce intră în bază, într-o coloană unitară ce are componenta în locul elementului pivot.

Tabloul simplex va fi astfel transformat încât să fie un sistem de ecuații echivalent cu cel inițial:

- împărțim fiecare element din linia pivot prin elementul pivot
- obținem zerouri pentru toate celelalte componente ale coloanei pivot adunând sau scăzând un multiplu potrivit a noii linii pivot

După efectuarea acestor operații valoarea noii soluții principale apare în coloana  $b$  a tabelului.





În exemplul nostru înmulțim linia pivot cu  $\frac{1}{3}$  și astfel vom obține ecuația echivalentă:

$$\frac{1}{2} \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 + \frac{1}{3} \cdot s_1 + 1 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 = 150$$

Coeficienții acestei ecuații constituie noua linie pivot.

Pentru a egala cu zero componenta lui  $x_2$  de pe linia 2, vom scădea linia pivot din linia 2, obținând astfel ecuația echivalentă:

$$(2x_1 + x_2 + 1 \cdot s_2) - \left(\frac{1}{2}x_1 + x_2 + \frac{1}{3} \cdot s_1\right) = 350 - 150 \Rightarrow \frac{3}{2} \cdot x_1 + 0 \cdot x_2 - \frac{1}{3} \cdot s_1 + 1 \cdot s_2 = 200$$



Avem astfel un nou tablou simplex:

bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$c_j$		25	30	0	0	0	
$x_2$	30	1/2	1	1/3	0	0	150
$s_2$	0	3/2	0	-1/3	1	0	200
$s_3$	0	1/8	0	-1/12	0	1	50/4

Tabloul este corespunzător următorului sistem de ecuații:

$$\frac{1}{2} \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 + \frac{1}{3} \cdot s_1 = 150$$

$$\frac{3}{2} \cdot x_1 + \quad - \frac{1}{3} \cdot s_1 + 1 \cdot s_2 = 200$$

$$\frac{1}{8} \cdot x_1 + \quad - \frac{1}{12} \cdot s_1 + \quad + 1 \cdot s_3 = \frac{50}{4}$$





Presupunând că variabilele secundare  $x_1$  și  $s_1$  sunt nule vom

avea  $x_2 = 150, s_2 = 200, s_3 = \frac{50}{4}$ , profitul obținut fiind

$$\text{Profit} = 30 \cdot 150 + 0 \cdot 200 + 0 \cdot \frac{50}{4} = 4500.$$

În concluzie, inițial soluția de bază era:  $x_1 = x_2 = 0, s_1 = 450, s_2 = 350, s_3 = 50$  cu profitul corespunzător egal cu zero.

După o iterație a metodei simplex avem o nouă soluție de bază

$$x_1 = 0, x_2 = 150, s_1 = 0, s_2 = 200, s_3 = \frac{50}{4}, \text{ profitul fiind } 4500.$$





Vom continua cu o nouă iterație, având de calculat în acest scop  $z_j$  și

$$c_j - z_j.$$

$$z_1 = 30 \cdot \frac{1}{2} + 0 \cdot \frac{3}{2} + 0 \cdot \frac{1}{8} = 15$$

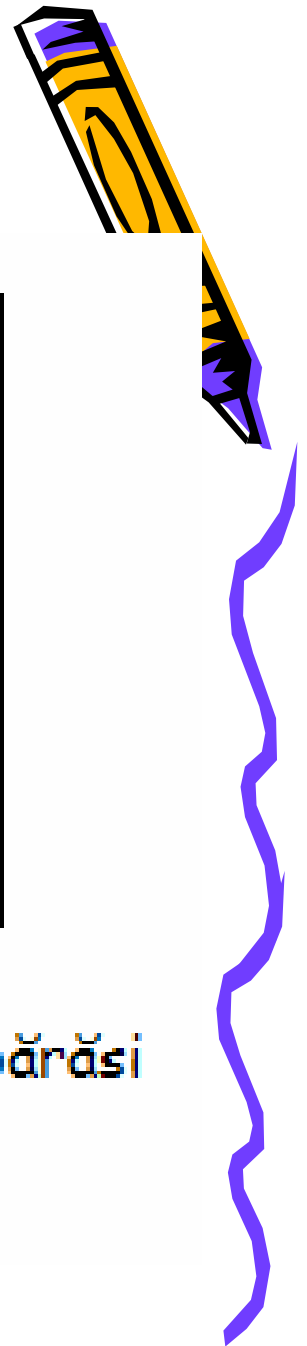
$$z_2 = 30 \cdot 1 + 0 \cdot 0 + 0 \cdot 0 = 30$$

$$z_3 = 30 \cdot \frac{1}{3} + 0 \cdot \left(-\frac{1}{3}\right) + 0 \cdot \left(-\frac{1}{12}\right) = 10$$

$$z_4 = 30 \cdot 0 + 0 \cdot 1 + 0 \cdot 0 = 0$$

$$z_5 = 30 \cdot 0 + 0 \cdot 0 + 0 \cdot 1 = 0$$





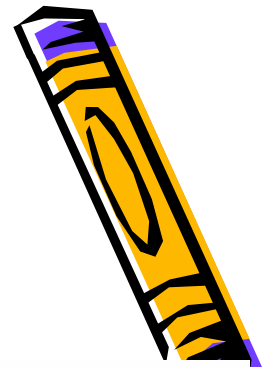
bază	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$		$\frac{b_i}{a_{i1}}$
$c_j$	25	30	0	0	0		$a_{i1}$
$x_2$ 30	1/2	1	1/3	0	0	150	300
$s_2$ 0	3/2	0	-1/3	1	0	200	400/3
$s_3$ 0	1/8	0	-1/12	0	1	50/4	100
$z_j$	15	30	10	0	0	<b>4500</b>	
$c_j - z_j$	10	0	-10	0	0	<b>profit</b>	

Se observă că noua variabilă de bază va fi  $x_1$  și că  $s_3$  va părăsi

baza, elementul pivot fiind  $a_{31} = \frac{1}{8}$ .







Vom face calculele necesare pentru a transforma pe  $x_1$  într-un vector unitar, cu a treia componentă egală cu unitatea:

- multiplicăm fiecare element al liniei pivot cu 8;

- multiplicăm noua linie pivot cu  $\frac{1}{2}$  și o scădem din linia 1

pentru a obține  $a_{11} = 0$

- multiplicăm noua linie pivot cu  $\frac{3}{2}$  și scădem rezultatul din linia 2

pentru a obține  $a_{21} = 0$





bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$c_j$		25	30	0	0	0	
$x_2$	30	0	1	$2/3$	0	-4	100
$s_2$	0	0	0	$2/3$	1	-12	50
$x_1$	25	1	0	$-2/3$	0	8	100
$z_j$		25	30	$10/3$	0	80	<b>5500</b>
$c_j - z_j$		0	0	$-10/3$	0	-80	<b>profit</b>

Soluția optimală a unei probleme de programare liniară este atinsă dacă elementele liniei  $c_j - z_j$  sunt nule sau negative.

În exemplul nostru am obținut soluția optimală  $x_1 = x_2 = 100$ , caz în care se atinge profitul maxim de 5500\$.





Problema este rezolvabilă în Matlab.

Sunt absolut necesare câteva precizări;

În Matlab se calculează direct doar minimul funcției obiectiv, ceea ce înseamnă că în cazul nostru vom calcula minimul funcției  $-f$ . Valoarea minimă a funcției  $-f$ , luată cu semnul minus este valoarea maximă a funcției noastre  $f$ .





Declarăm funcția  $g = -f$ , ca vector coloană a cărui componente sunt coeficienții variabilelor de decizie.

```
>> g=[-25;-30];
```

Restricțiile sunt de forma  $A \cdot x \leq b$  și astfel declarăm matricea  $A$  și vectorul coloană

```
>> A=[1.5 3;2 1;0.25 0.25];b=[450; 350;50];
```

Este obligatoriu să precizăm condițiile de non-negativitate a celor două variabile de decizie:

```
>> lb=zeros(2,1)
```

Cerem rezolvarea problemei de programare liniară, unde

$x = (x_1, x_2)$ , gval este valoarea minimă a funcției  $g$ ,

valoarea exitflag dă o descriere a găsirii valorii extreme gval și anume:

1 înseamnă o soluție unică  $x_{\min} = (x_1, x_2)$

0 înseamnă că s-a atins numărul maxim de iterații, fără a obține un rezultat

-1 înseamnă că funcția de ieșire închide algoritmul

```
>> [x,gval,exitflag,output] = linprog(g,A,b,[],[],lb)
```



```
>> g=[-25;-30];  
>> A=[1.5 3;2 1;0.25 0.25];b=[450; 350;50];  
>> lb=zeros(2,1)  
>> [x,gval,exitflag,output] = linprog(g,A,b,[],[],lb)
```

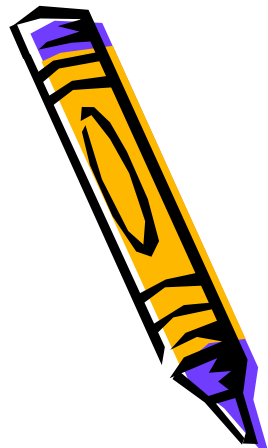
Optimization terminated.

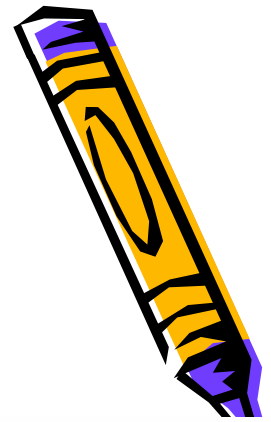
```
x =  
 100.0000  
 100.0000
```

```
gval =  
-5.5000e+003
```

```
exitflag =  
 1
```

```
output =  
  iterations: 5  
  algorithm: 'large-scale: interior point'  
  cgiterations: 0  
  message: 'Optimization terminated.'
```





# Exemplu

- O fabrică produce trei tipuri de parchet  $A$ ,  $B$ ,  $C$ , fabricarea constând în trei operații de bază Tabelul următor prezintă numărul orelor necesare fiecărei operații pe unitatea de produs, numărul orelor disponibile și profitul pe unitatea de produs.  
Obiectivul fabricii constă în maximizarea profitului total.

Tipul de parchet	operația I (ore)	operația II (ore)	operația III (ore)	profit/unitate
$A$	2	2	4	40\$
$B$	5	5	2	30\$
$C$	10	3	2	20\$
Timp disponibil	900	400	600	

Avem trei variabile de decizie:

- $x_1$  numărul de unități de tip  $A$
- $x_2$  numărul de unități de tip  $B$
- $x_3$  numărul de unități de tip  $C$ .

Modelul matematic este:

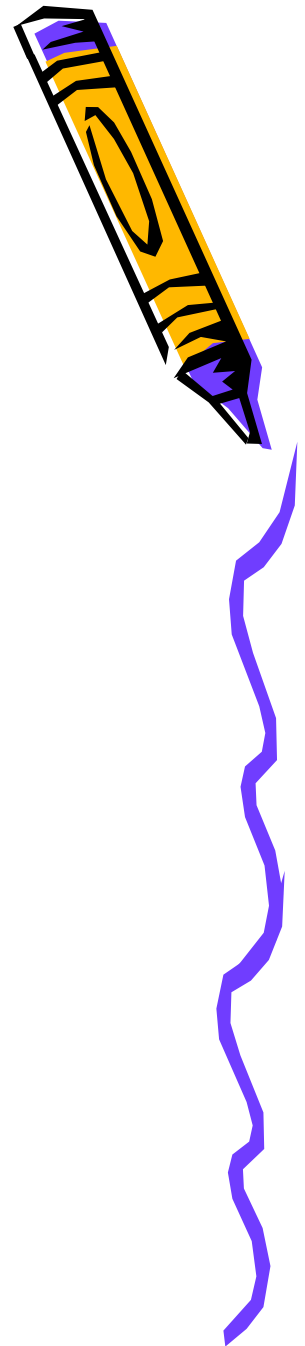
$$\text{Max: } 40x_1 + 30x_2 + 20x_3$$

$$2x_1 + 5x_2 + 10x_3 \leq 900$$

$$2x_1 + 5x_2 + 3x_3 \leq 400$$

$$4x_1 + 2x_2 + 2x_3 \leq 600$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0$$





Forma standard a problemei se obține prin adăugarea variabilelor de reducere:

$$\text{Max: } 40x_1 + 30x_2 + 20x_3 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3$$

$$2x_1 + 5x_2 + 10x_3 + 1 \cdot s_1 = 900$$

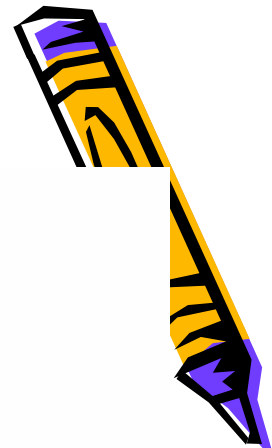
$$2x_1 + 5x_2 + 3x_3 + \quad + 1 \cdot s_2 + \quad = 400$$

$$4x_1 + 2x_2 + 2x_3 + \quad + 1 \cdot s_3 = 600$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0$$







Prezentăm tabloul simplex inițial:

Bază		$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$		$\frac{b_i}{a_{i1}}$
$c_j$		40	30	20	0	0	0		$a_{i1}$
$s_1$	0	2	5	10	1	0	0	900	450
$s_2$	0	2	5	3	0	1	0	400	200
$s_3$	0	4	2	2	0	0	1	600	150
$z_j$		0	0	0	0	0	0	<b>0</b>	
$c_j - z_j$		40	30	20	0	0	0	<b>profit</b>	

Se observă că  $x_1$  va fi noua variabila de bază care va înlocui pe  $s_3$ ; linia a 3-a este linia pivot și prima coloană este coloana pivot.





După prima iterare tabloul simplex va fi următorul

Bază		$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$		$\frac{b_i}{a_{i1}}$
$c_{\bar{j}}$		40	30	20	0	0	0		$a_{i1}$
$s_1$	0	0	4	9	1	0	-1/2	600	150
$s_2$	0	0	4	2	0	1	-1/2	100	25
$x_1$	40	1	1/2	1/2	0	0	1/4	150	300
$z_j$		40	20	20	0	0	10	<b>6000</b>	
$c_j - z_j$		0	10	0	0	0	-10	<b>profit</b>	

$x_2$  va fi noua variabila de bază care va înlocui pe  $s_2$ ;

linia a 2-a este linia pivot și a doua coloană este coloana pivot.





După a doua iterație avem următorul tablou simplex:

Bază		$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$c_j$		40	30	20	0	0	0	
$s_1$	0	0	0	7	1	-1	0	500
$x_2$	30	0	1	1/2	0	1/4	-1/8	25
$x_1$	40	1	0	1/4	0	-1/8	5/16	137,5
$z_j$		40	30	25	0	5/2	35/4	<b>6250</b>
$c_j - z_j$		0	0	-5	0	-5/2	-35/4	profit

Elementele liniei  $c_j - z_j$  fiind nule sau negative este atinsă soluția optimală a problemei:

$x_1 = 137.5$ ;  $x_2 = 25$ ;  $x_3 = 0$ , profitul maxim fiind 6250.





După a doua iterație avem următorul tablou simplex:

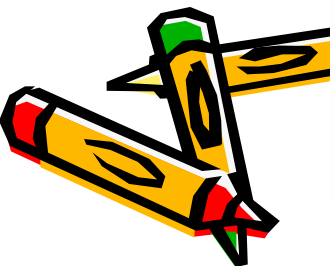
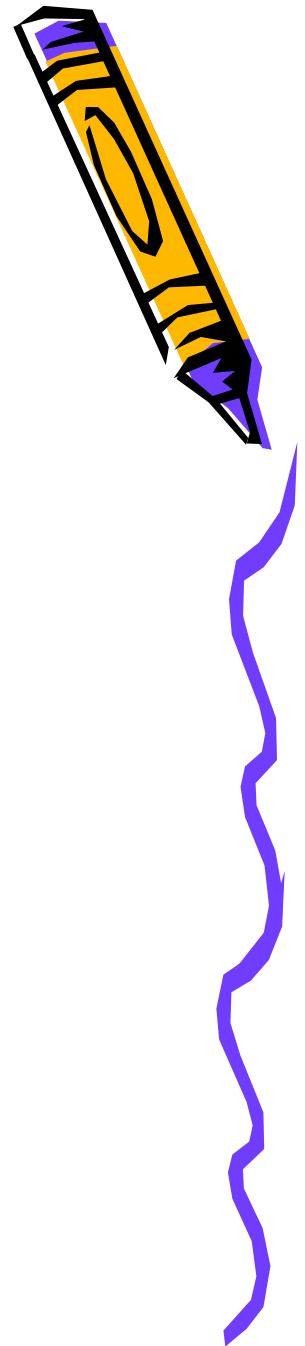
Bază		$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$c_{\bar{j}}$		40	30	20	0	0	0	
$s_1$	0	0	0	7	1	-1	0	600
$x_2$	30	0	1	1/2	0	1/4	-1/8	25
$x_1$	40	1	0	1/4	0	-1/8	5/16	137,5
$z_j$		40	30	25	0	5/2	35/4	<b>6250</b>
$c_j - z_j$		0	0	-5	0	-5/2	-35/4	profit

Elementele liniei  $c_j - z_j$  fiind nule sau negative este atinsă soluția optimală a problemei:

$x_1 = 137.5$ ;  $x_2 = 25$ ;  $x_3 = 0$ , profitul maxim fiind 6250.



```
>> f=[-40;-30;-20];
>> A=[2 5 10;2 5 3; 4 2 2]; b=[900;400;600];
>> lb=zeros(3,1)
>> [x,fval,exitflag,output] = linprog(f,A,b,[],[],lb)
Optimization terminated.
x =
    137.5000
     25.0000
     0.0000
fval =
-6.2500e+003
exitflag =
     1
output =
    iterations: 6
    algorithm: 'large-scale: interior point'
    cgiterations: 0
    message: 'Optimization terminated.'
```





Am rezolvat un anumit tip de problemă de programare liniară, în care restricțiile sunt de tipul

$$a_{i1} \cdot x_1 + a_{i2} \cdot x_2 + \dots + a_{in} \cdot x_n \leq c_i$$

În problemele reale apar atât acest tip de restricții cât și restricții - inegalități de tipul mai mare, egal, adică:

$$b_{j1} \cdot x_1 + b_{j2} \cdot x_2 + \dots + b_{jn} \cdot x_n \geq d_j.$$

Pentru restricțiile  $a_{i1} \cdot x_1 + a_{i2} \cdot x_2 + \dots + a_{in} \cdot x_n \leq c_i$  adăugăm o variabilă de reducere pentru a obține o restricție de tip egalitate.

Coeficienții variabilelor de reducere din funcția obiectiv sunt zero.





În problemele reale apar și restricții - inegalități de tipul mai mare, egal, adică:

$$b_{j1} \cdot x_1 + b_{j2} \cdot x_2 + \dots + b_{jn} \cdot x_n \geq d_j.$$

Pentru restricțiile  $b_{j1} \cdot x_1 + b_{j2} \cdot x_2 + \dots + b_{jn} \cdot x_n \geq d_j$  scădem variabilele surplus pentru a obține o restricție de tip egalitate, variabile de coeficient zero în funcția obiectiv.

Pentru a obține forma tablou se adaugă variabilele artificiale, al căror coeficient în funcția obiectiv este  $-M_j$ , unde  $M_j$  este un număr pozitiv de valoare cât mai mare.

Variabilele artificiale intră în soluția inițială de bază, admisibilă.



# Exemplu



- Firma X importă componente electronice pentru asamblarea a două modele diferite de computere: HT Deskpro Computer și HT Portable Computer, fiind interesată în dezvoltarea unui program de producție săptămânală a celor două modele. HT Deskpro generează un profit de 50\$ pentru o unitate de produs în timp ce HT Portable generează un profit de 40\$.

Pentru săptămâna următoare sunt disponibile cel mult 150 ore pentru asamblare. Fiecare unitate de HT Deskpro necesită un timp de asamblare de 3 ore, în timp ce o unitate de HT Portable necesită 5 ore pentru asamblare.







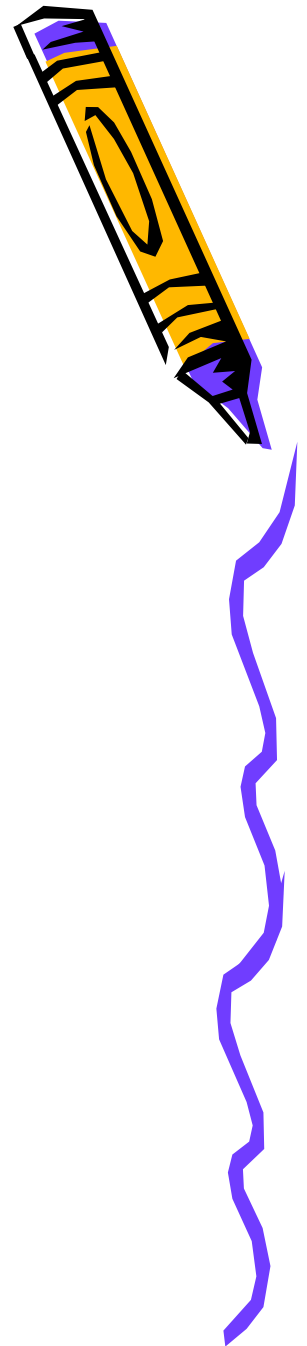
Firma are în inventar display-uri doar pentru 20 de unități de HT Portable, ceea ce înseamnă că pot fi asamblate maxim 20 de computere de acest tip.

În atelier sunt disponibili  $300\text{m}^2$  pentru noua producție, pentru producerea unui Deskpro fiind necesari  $8\text{m}^2$  din atelier și pentru un Portable  $5\text{m}^2$ .

Managementul firmei dorește ca producția totală pentru ambele modele să fie de minim 25 de unități și să obțină profit maxim.

Primul pas constă în formularea modelului de programare liniară:





Avem două variabile de decizie:

- $x_1$  numărul de unități de Deskpro
- $x_2$  numărul de unități de Portable.

Modelul matematic este următorul:

$$\text{Max: } 50x_1 + 40x_2$$

$$3x_1 + 5x_2 \leq 150 \text{ (timpul de asamblare)}$$

$$x_2 \leq 20 \quad \text{(display pentru Portable)}$$

$$8x_1 + 5x_2 \leq 300 \text{ (capacitatea depozitului)}$$

$$x_1 + x_2 \geq 25 \text{ producția totală minimă)}$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$





Forma standard a problemei se obține prin adăugarea variabilelor de reducere și a celei de surplus.

$$\text{Max. } 50x_1 + 40x_2 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 + 0 \cdot s_4$$

$$3x_1 + 5x_2 + 1 \cdot s_1 = 150$$

$$x_2 + 1 \cdot s_2 = 20$$

$$8x_1 + 5x_2 + 1 \cdot s_3 = 300$$

$$x_1 + x_2 - s_4 = 25$$

$$x_1, x_2, s_1, s_2, s_3, s_4 \geq 0$$





Avem un sistem de 4 ecuații cu 6 necunoscute.

Dacă am presupune pentru început  $x_1 = x_2 = 0$  am obține

$s_1 = 150, s_2 = 20, s_3 = 30, s_4 = -25$  ceea ce ar contrazice condițiile de pozitivitate a problemei.

Problema constă în faptul că în acest caz reprezentarea în forma standard și reprezentarea în forma tablou nu sunt echivalente.





Vom folosi un artificiu matematic ce ne va permite să găsim soluția de bază admisibilă formată din variabilele de reducere  $s_i$  și noi variabile *artificiale*  $a_j$ . Aceste variabile  $a_j$  se numesc *artificiale* deoarece nu au nicio legătură cu problema inițială de programare liniară, fiind utilizate doar pentru a putea demara metoda simplex.





În exemplul ce-l studiem soluția de bază admisibilă este formată din variabilele de reducere  $s_1, s_2, s_3$  și noua variabilă *artificială*  $a_4$ , care este introdusă în a 4-a ecuație.

Obținem astfel reprezentarea sistemului de ecuații în forma:

$$3x_1 + 5x_2 + 1 \cdot s_1 = 150$$

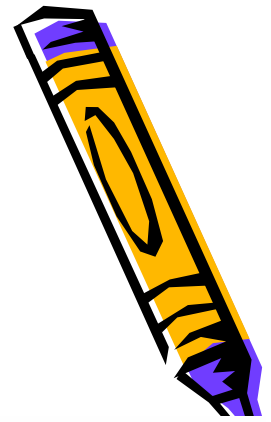
$$x_2 + 1 \cdot s_2 = 20$$

$$8x_1 + 5x_2 + 1 \cdot s_3 = 300$$

$$x_1 + x_2 - s_4 + a_4 = 25$$

$$x_1, x_2, s_1, s_2, s_3, s_4, a_4 \geq 0$$





Putem găsi o soluție de bază admisibilă considerând  $x_1 = x_2 = s_4 = 0$  și astfel soluția completă ar fi:

$$x_1 = x_2 = 0, s_1 = 150, s_2 = 20, s_3 = 300, s_4 = 0, a_4 = 25.$$

Să reținem că această soluție admisibilă pentru forma tablou a problemei de programare liniară nu este întotdeauna o soluție admisibilă pentru problema reală.



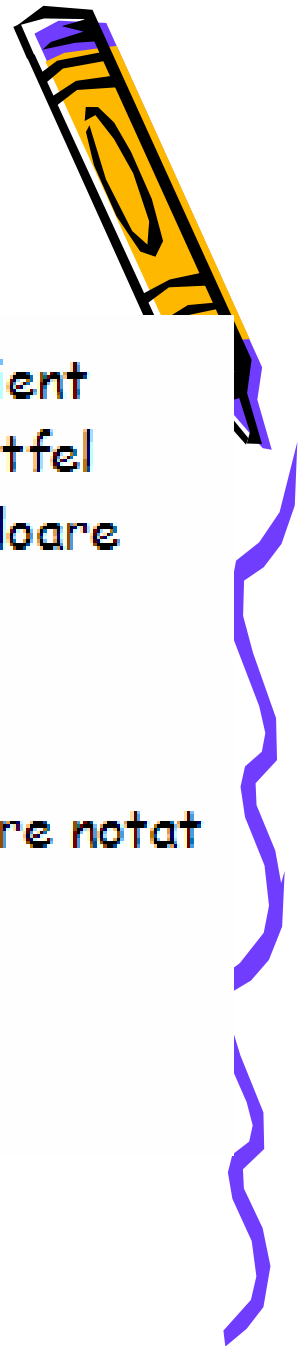


Situația nu este atât de complicată, precum pare, deoarece avem nevoie de o soluție admisibilă pentru problema reală doar în ultima iterație a algoritmului simplex.

Așadar, dacă reușim să eliminăm variabilele artificiale din soluția de bază, înainte de obținerea soluției optime, problema este rezolvată.







În acest scop vom atribui fiecărei variabile artificiale un coeficient negativ foarte mare în valoare absolută, în funcția obiectiv și astfel prezența unei variabile artificiale în soluția de bază duce la o valoare substanțial mai mică a funcției obiectiv, ceea ce determină eliminarea variabilei din soluția de bază.

Revenind la aplicația studiată considerăm un număr foarte mare notat  $M$  și funcția obiectiv:

$$\text{Max: } 50x_1 + 40x_2 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 + 0 \cdot s_4 - M \cdot a_4$$





Tabloul simplex inițial va fi:

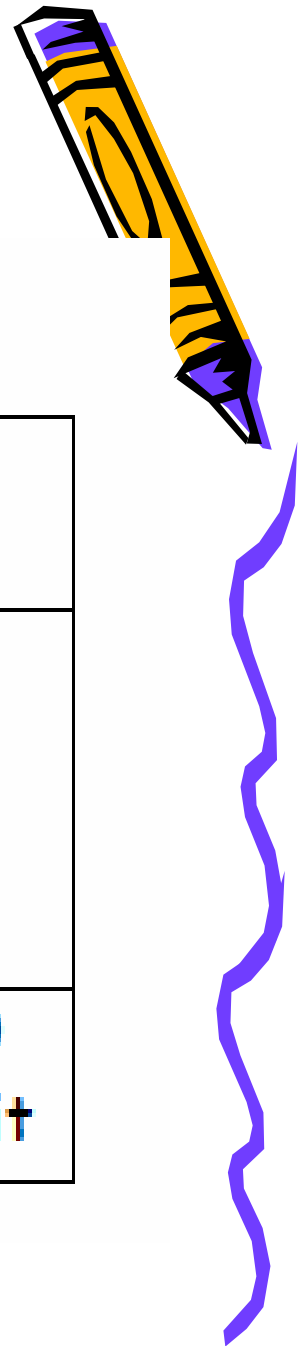
Bază	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	$a_4$		$\frac{b_i}{a_{i1}}$
$c_j$	50	40	0	0	0	0	$-M$		$a_{i1}$
$s_1$ 0	3	5	1	0	0	0	0	150	50
$s_2$ 0	0	1	0	1	0	0	0	20	...
$s_3$ 0	8	5	0	0	1	0	0	300	$75/2$
$a_4$ $-M$	1	1	0	0	0	$-1$	1	25	25
$z_j$	$-M$	$-M$	0	0	0	$M$	$-M$	$-25M$	
$c_j - z_j$	$50+M$	$40+M$	0	0	0	$-M$	0	profit	





Deoarece  $c_1 - z_1 = 50 + M$  este valoarea cea mai mare de pe linia  $c_j - z_j$ , prima coloană va fi coloana pivot. Calculând  $\frac{b_i}{a_{i1}}$  obținem că linia a 4-a este linia pivot și astfel  $x_1$  va înlocui în soluția de bază variabila artificială  $a_4$ .





După prima iterație:

Bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	$a_4$	
$c_j$		50	40	0	0	0	0	$-M$	
$s_1$	0	0	2	1	0	0	3	$-3$	75
$s_2$	0	0	1	0	1	0	0	0	20
$s_3$	0	0	$-3$	0	0	1	8	$-8$	100
$x_1$	50	1	1	0	0	0	$-1$	1	25
$z_j$		50	50	0	0	0	$-50$	50	<b>1250</b>
$c_j - z_j$		0	$-10$	0	0	0	50	$-M - 50$	profit





Variabilele artificiale sunt necesare pentru stabilirea soluției de bază admisibile și după ce au fost eliminate din soluția de bază pot fi scoase din tabloul simplex.

Iterațiile necesare pentru eliminarea variabilelor artificiale alcătuiesc *prima fază* a metodei simplex.

Prima fază se încheie odată cu eliminarea tuturor variabilelor artificiale și obținerea unei soluții de bază pentru problema reală.



În exemplul nostru prin eliminarea coloanei corespunzătoare variabilei artificiale  $a_4$  obținem următorul tablou simplex la încheierea primei faze:

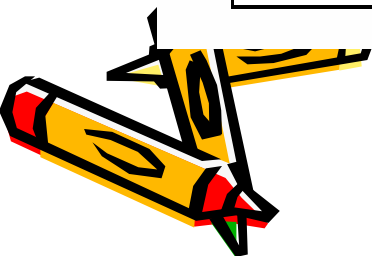
Bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$		$\frac{b_i}{a_{i6}}$
$c_j$		50	40	0	0	0	0		$a_{i6}$
$s_1$	0	0	2	1	0	0	3	75	25
$s_2$	0	0	1	0	1	0	0	20	...
$s_3$	0	0	-3	0	0	1	8	100	25/2
$x_1$	50	1	1	0	0	0	-1	25	25
$z_j$		50	50	0	0	0	-50	<b>1250</b>	
$c_j - z_j$		0	-10	0	0	0	50	<b>profit</b>	





Coloana corespunzătoare lui  $s_4$  este coloana pivot și linia corespunzătoare lui  $s_3$  este linia pivot, ceea ce înseamnă că  $s_4$  va înlocui  $s_3$  în soluția de bază. Tabloul simplex devine:

Bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$		$\frac{b_i}{a_{i2}}$
$c_j$		30	40	0	0	0	0		$a_{i2}$
$s_1$	0	0	$25/8$	1	0	$-3/8$	0	$75/2$	12
$s_2$	0	0	1	0	1	0	0	20	20
$s_4$	0	0	$-3/8$	0	0	$1/8$	1	$25/2$	$100/3$
$x_1$	50	1	$5/8$	0	0	$1/8$	0	$75/2$	60
$z_j$		50	$250/8$	0	0	$50/8$	0	<b>1875</b>	
$c_j - z_j$		0	$70/8$	0	0	$-50/8$	0	<b>profit</b>	



Coloana pivot este coloana corespunzătoare lui  $x_2$  în timp ce linia pivot este linia corespunzătoare lui  $s_1$ , variabila  $x_2$  înlocuind în soluția de bază variabila  $s_1$ .

Bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	
$c_j$		50	40	0	0	0	0	
$x_2$	40	0	1	$8/25$	0	$-3/25$	0	12
$s_2$	0	0	0	$-8/25$	1	$3/25$	0	8
$s_4$	0	0	0	$3/25$	0	$3/25$	1	17
$x_1$	50	1	0	$-5/25$	0	$5/25$	0	30
$z_j$		50	40	$14/5$	0	$26/5$	0	<b>1980</b>
$c_j - z_j$		0	0	$-14/5$	0	$-26/5$	0	<b>profit</b>







Criteriul de optimalitate fiind îndeplinit,  $c_j - z_j \leq 0, \forall j$  și variabila artificială fiind eliminată am obținut soluția optimă:  $x_1 = 30, x_2 = 12$  profitul fiind de 1980.

Dacă una sau mai multe variabile artificiale rămân în soluția de bază când este îndeplinit criteriul de optimalitate atunci problema nu are soluții admisibile.



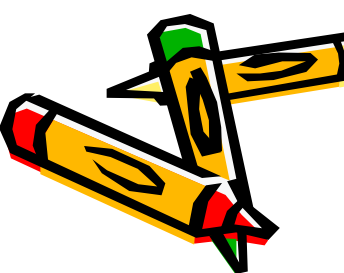


Problema este rezolvabilă în Matlab, făcând câteva modificări deoarece funcția linprog calculează doar minimul unei funcții obiectiv, în cazul în care restricțiile sunt de forma  $a_{i1} \cdot x_1 + a_{i2} \cdot x_2 + \dots + a_{in} \cdot x_n \leq c_i$ :

- calculăm minimul funcției  $g = -f$ ;
- inegalitatea  $x_1 + x_2 \geq 25$  este echivalentă cu  $-x_1 - x_2 \leq 25$



```
>> g=[-50;-40];
>> A=[3 5;0 1; 8 5; -1 -1];
>> b=[150;20;300;-25]
>> lb=zeros(2, 1);
>> [x,gval,exitflag,output] = linprog(g,A,b,[],[])
Optimization terminated.
x =
    30.0000
    12.0000
gval =
-1.9800e+003
exitflag =
     1
output =
    iterations: 6
    algorithm: 'large-scale: interior point'
    cgiterations: 0
    message: 'Optimization terminated.'
```





# Exemplu

- O fabrică produce trei tipuri de parchet *A*, *B*, *C*, fabricarea constând în trei operații de bază. Tabelul următor prezintă numărul orelor necesare fiecărei operații pe unitatea de produs, numărul orelor disponibile și profitul pe unitatea de produs.

Tipul de parchet	operația I (ore)	operația II (ore)	operația III (ore)	profit/unitate
<i>A</i>	2	2	4	40\$
<i>B</i>	5	5	2	30\$
<i>C</i>	10	3	2	20\$
Timp disponibil	900	400	600	

Managementul firmei impune producția a cel puțin 20 de unități din parchetul de tip *C* și obiectivul fabricii constă în maximizarea profitului total.



Modelul matematic al problemei de programare liniară este:

$$\text{Max: } 40x_1 + 30x_2 + 20x_3$$

$$2x_1 + 5x_2 + 10x_3 \leq 900$$

$$2x_1 + 5x_2 + 3x_3 \leq 400$$

$$4x_1 + 2x_2 + 2x_3 \leq 600$$

$$x_3 \geq 20$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0$$

unde  $x_1$  este numărul de unități de tip  $A$ ,  $x_2$  numărul de unități de tip  $B$  și  $x_3$  numărul de unități de tip  $C$ .





Forma standard a problemei se obține prin adăugarea variabilelor de reducere și a variabilei surplus:

$$\text{Max: } 40x_1 + 30x_2 + 20x_3 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 + 0 \cdot s_4$$

$$2x_1 + 5x_2 + 10x_3 + 1 \cdot s_1 = 900$$

$$2x_1 + 5x_2 + 3x_3 + \quad + 1 \cdot s_2 = 400$$

$$4x_1 + 2x_2 + 2x_3 + \quad + 1 \cdot s_3 = 600$$

$$x_3 - 1 \cdot s_4 = 20$$

$$x_1, x_2, x_3, s_1, s_2, s_3, s_4 \geq 0$$





Pentru a putea scrie forma tablou este necesară introducerea variabilei artificiale  $a_4$ , al cărei coeficient în funcția obiectiv este  $-M$ ,  $M$  număr strict pozitiv, foarte mare, în a 4-a ecuație.

$$\text{Max: } 40x_1 + 30x_2 + 20x_3 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 + 0 \cdot s_4 - M \cdot a_4$$

$$2x_1 + 5x_2 + 10x_3 + 1 \cdot s_1 = 900$$

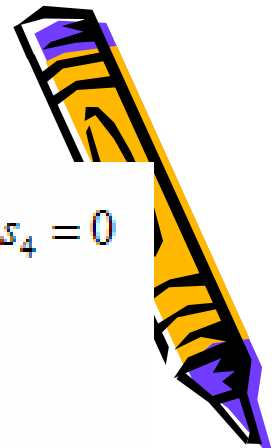
$$2x_1 + 5x_2 + 3x_3 + 1 \cdot s_2 = 400$$

$$4x_1 + 2x_2 + 2x_3 + 1 \cdot s_3 = 600$$

$$x_3 - 1 \cdot s_4 + 1 \cdot a_4 = 20$$

$$x_1, x_2, x_3, s_1, s_2, s_3, s_4, a_4 \geq 0$$





Putem găsi o soluție de bază admisibilă considerând  $x_1 = x_2 = x_3 = s_4 = 0$  și astfel soluția completă ar fi:

$$x_1 = x_2 = x_3 = 0, s_1 = 900, s_2 = 400, s_3 = 600, s_4 = 0, a_4 = 20$$

Avem următorul tablou simplex:

Bază		$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	$a_4$		$\frac{b_i}{a_{i3}}$
$c_j$		40	30	20	0	0	0	0	$-M$		$a_{i3}$
$s_1$	0	2	5	10	1	0	0	0	0	900	90
$s_2$	0	2	5	3	0	1	0	0	0	400	400/3
$s_3$	0	4	2	2	0	0	1	0	0	600	300
$a_4$	$-M$	0	0	1	0	0	0	-1	1	20	20
$z_j$		0	0	$-M$	0	0	0	$M$	$-M$	$-20M$	
$c_j - z_j$		40	30	$20+M$	0	0	0	$-M$	$M$	profit	





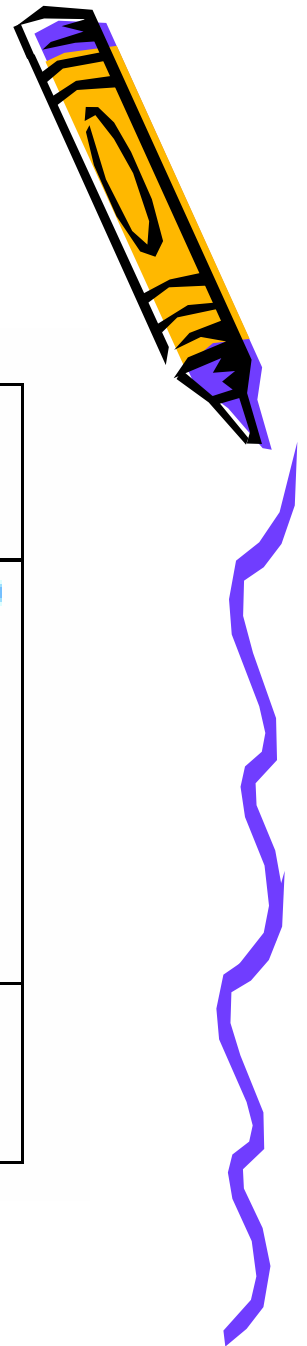


Deoarece am ales un număr  $M > 0$  foarte mare, putem afirma că cea mai mare valoare de pe linia  $z_j$  este  $20 + M$  și astfel coloana corespunzătoare lui  $x_3$  este coloana pivot.

Calculând  $\frac{b_i}{a_{i3}}$  obținem linia pivot ca fiind linia corespunzătoare variabilei artificiale  $a_4$ . Variabila  $x_3$  va înlocui variabila artificială  $a_4$  și astfel am încheiat faza întâi a metodei.

În noul tablou simplex vom elimina coloana corespunzătoare lui  $a_4$ .





Bazá		$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$		$\underline{b_i}$
$c_{\bar{j}}$		40	30	20	0	0	0	0		$a_{i1}$
$s_1$	0	2	5	0	1	0	0	-10	700	350
$s_2$	0	2	5	0	0	1	0	-3	340	170
$s_3$	0	4	2	0	0	0	1	-2	560	140
$x_3$	20	0	0	20	0	0	0	1	20	...
$z_j$		0	0	20	0	0	0	20	<b>400</b>	
$c_j - z_j$		40	30	0	0	0	0	-20	<b>profit</b>	





Variabila  $x_1$  va înlocui variabila de reducere  $s_3$  în soluția de bază :

Bază	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$		$\frac{b_i}{a_{i2}}$
$c_j$	40	30	20	0	0	0	0		$a_{i2}$
$s_1$ 0	0	4	0	1	0	-1/2	9	420	105
$s_2$ 0	0	4	0	0	1	-1/2	2	60	15
$x_1$ 40	1	1/2	0	0	0	1/4	-1/2	140	280
$x_3$ 20	0	0	1	0	0	0	1	20	...
$z_j$	40	20	20	0	0	10	10	<b>6000</b>	
$c_j - z_j$	0	10	0	0	0	-10	-10	<b>profit</b>	

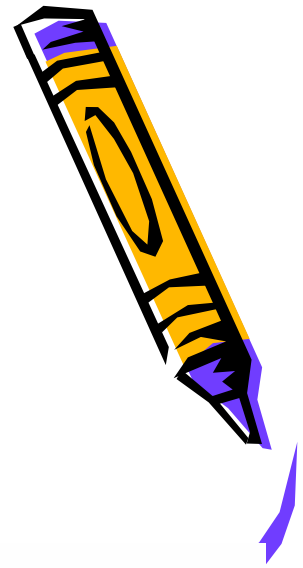




Variabila  $x_2$  va înlocui variabila de reducere  $s_2$  în soluția de bază:

Bază		$x_1$	$x_2$	$x_3$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	
$c_{\bar{j}}$		40	30	20	0	0	0	0	
$s_1$	0	0	0	0	1	-1	0	7	360
$x_2$	30	0	1	0	0	1/4	-1/8	1/2	15
$x_1$	40	1	0	0	0	-1/8	5/16	-3/4	265/2
$x_3$	20	0	0	1	0	0	0	1	20
$z_j$		40	30	20	0	5/2	35/4	5	<b>6150</b>
$c_j - z_j$		0	0	0	0	-5/2	-35/4	-5	profit



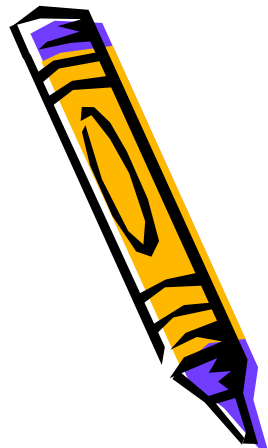


În concluzie planificarea producerii a 132.5 unități de parchet de tipul *A*, a 15 unități de parchet de tipul *B* și a 20 unități de parchet de tipul *C* va asigura obținerea profitului maxim de 6150\$, cu respectarea tuturor restricțiilor impuse de situația reală.



Prezentăm rezolvarea în Matlab a problemei:

```
>> f=[-40;-30;-20]
>> A=[2 5 10;2 5 3;4 2 2 ;0 0 -1]
>> b=[900;400;600;-20]
>> lb=zeros(3, 1);
>> [x,fval,exitflag,output] = linprog(f,A,b,[],[])
Optimization terminated.
x =
    132.5000
     15.0000
     20.0000
fval =
 -6.1500e+003
exitflag =
     1
output =
    iterations: 5
    algorithm: 'large-scale: interior point'
    cgiterations: 0
    message: 'Optimization terminated.'
```





În cazul unei restricții sub forma unei egalități, adăugăm o variabilă artificială pentru obținerea formei tablou, al cărei al cărei coeficient în funcția obiectiv este  $-M$ , unde  $M$  este un număr pozitiv de valoare cât mai mare.

Variabila artificială intră în soluția inițială de bază, admisibilă.



# Minimizarea funcției obiectiv



Problema minimizării unei funcții obiectiv într-o problemă de programare liniară poate fi transformată într-o problemă de maximizare prin înmulțirea funcției cu  $-1$ .

Prin rezolvarea acestei noi probleme vom găsi soluția optimă pentru problema de minimizare.





# Exemplu



- O fabrică de produse chimice vinde două dintre produsele sale, ca materii prime pentru două companii ce produc săpunuri de baie și detergenți pentru rufe.

Bazându-se pe analiza inventarului curent și pe potențialele cereri pentru luna următoare, managerii au estimat că producția combinată a produselor 1 și 2 trebuie să fie cel puțin de 350kg.

Pe de alta parte un client important a comandat 125kg din produsul 1.

Produsul 1 necesită două ore timp de procesare pentru 1 kg, în timp ce pentru 1 kg, din produsul 2 timpul de procesare este de o oră.

Pentru luna următoare este disponibil un timp de procesare de 600 ore.

Producția unui kilogram din produsul 1 costă 2\$, în timp ce producția unui kilogram din produsul 2 costă 3\$

Obiectivul managerilor este să satisfacă cererile cu un cost total de producție minim.



$x_1$  este numărul de tone fabricate din produsul 1  
 $x_2$  numărul de tone fabricate din produsul 2.

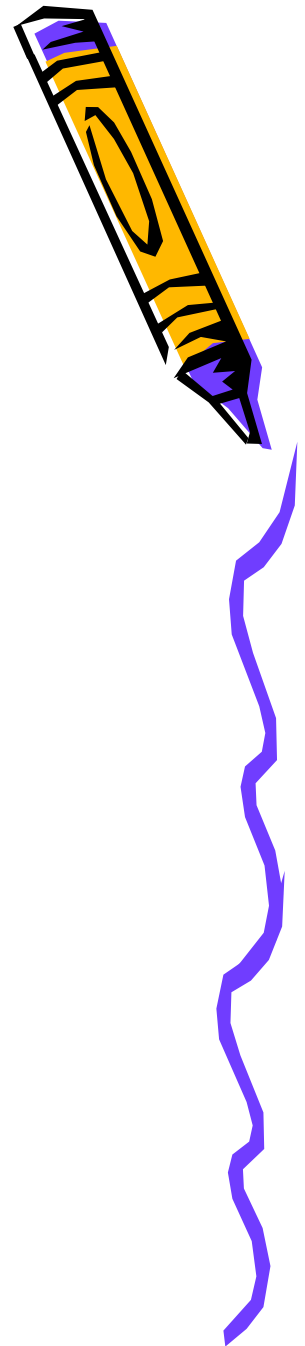
$$\text{min: } 2 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2$$

$$x_1 \geq 125 \text{ (cererea pentru primul produs)}$$

$$x_1 + x_2 \geq 350 \text{ (producția totală)}$$

$$2 \cdot x_1 + x_2 \leq 600 \text{ (capacitatea de producție)}$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$



Această problemă se transformă într-o problemă de aflarea maximum-ului unei funcții obiectiv:

$$\max : -2 \cdot x_1 - 3 \cdot x_2$$

$$x_1 \geq 125$$

$$x_1 + x_2 \geq 350$$

$$2 \cdot x_1 + x_2 \leq 600$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$



## Prezentăm forma tablou a problemei:

$$\max : -2 \cdot x_1 - 3 \cdot x_2 + 0 \cdot s_1 + 0 \cdot s_2 + 0 \cdot s_3 - M \cdot a_1 - M \cdot a_2$$

$$x_1 - 1 \cdot s_1 + 1 \cdot a_1 = 125$$

$$x_1 + x_2 - 1 \cdot s_2 + 1 \cdot a_2 = 350$$

$$2 \cdot x_1 + x_2 + 1 \cdot s_3 = 600$$

$$x_1, x_2, s_1, s_2, s_3, a_1, a_2 \geq 0$$

Bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$a_1$	$a_2$		$\frac{b_i}{a_{i1}}$
$c_j$		-2	-3	0	0	0	-M	-M		$a_{i1}$
$a_1$	-M	1	0	-1	0	0	1	0	125	125
$a_2$	-M	1	1	0	-1	0	0	1	350	350
$s_3$	0	2	1	0	0	1	0	0	600	300
$z_j$		-2M	-M	M	M	0	-M	-M	-475M	
$c_j - z_j$		-2+2M	-3+M	-M	-M	0	0	0	profit	





În prima iterație  $x_1$  este adus în bază prin eliminarea variabilei artificiale  $a_1$ .

În continuare putem elimina coloana corespunzătoare lui  $a_1$ .

Bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$a_2$		$\frac{b_i}{a_{i3}}$
$c_j$		-2	-3	0	0	0	-M		$a_{i3}$
$x_1$	-2	1	0	-1	0	0	0	125	125
$a_2$	-M	0	1	1	-1	0	1	225	350
$s_3$	0	0	1	2	0	1	0	350	175
$z_j$		-2	-M	$2-M$	$M$	0	-M	-250-225M	
$c_j - z_j$		0	$-3+M$	$-2+M$	-M	0	0	profit	





$s_1$  va înlocui în bază pe  $s_3$  și avem următorul tabel simplex:

Bază	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$a_2$		$\frac{b_i}{a_{i2}}$
$c_{\bar{j}}$	-2	-3	0	0	0	-M		$a_{i2}$
$x_1$ -2	1	1/2	0	0	1	0	300	600
$a_2$ -M	0	1/2	0	-1	-1	1	50	100
$s_1$ 0	0	1/2	1	0	1	0	175	350
$z_j$	-2	$-1 - M/2$	0	M	$M - 2$	-M	-600-50M	
$c_j - z_j$	0	$-2 + M/2$	0	-M	$2 - M$	0	profit	





$x_2$  va înlocui în bază variabila artificială  $a_2$ , ceea ce ne permite eliminarea coloanei corespunzătoare variabilei  $a_2$ .

Bază		$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$c_j$		-2	-3	0	0	0	
$x_1$	-2	1	0	0	1	2	250
$x_2$	-3	0	1	0	-2	-2	100
$s_1$	0	0	0	1	1	2	125
$z_j$		-2	-3	0	4	2	-800
$c_j - z_j$		0	0	0	-4	-2	profit

Prin fabricarea a 250 t din primul produsul 1 și a 100 t din al doilea produs se va obține un cost minim de 800\$.



Prezentăm rezolvarea în Matlab a problemei:

```
>> f=[2;3]
>> A=[-1 0;-1 -1;2 1]
>> b=[-125;-350;600]
>> lb=zeros(2, 1);
>> [x,fval,exitflag,output] = linprog(f,A,b,[],[])
```

Optimization terminated.

x =

250.0000

100.0000

fval =

800.0000

exitflag =

1

output =

iterations: 5

algorithm: 'large-scale: interior point'

cgiterations: 0

message: 'Optimization terminated.'







# Soluții inexistente

**Soluțiile inexistente** ale unei probleme de programare liniară se referă la situația în care nu există soluții care să satisfacă toate restricțiile problemei.

La metoda grafică nu există mulțimea soluțiilor admisibile.

În cazul problemelor de programare liniară în care toate restricțiile sunt de forma

$$a_{i1} \cdot x_1 + a_{i2} \cdot x_2 + \dots + a_{in} \cdot x_n \leq c_i$$

există întotdeauna soluții.

În rest, în cazul metodei simplex, dacă în soluția finală au mai rămas variabile artificiale rezultă inexistența soluțiilor.



# Soluții alternative optimale



*Soluțiile alternative optimale*, pot fi recunoscute la metoda grafică deoarece funcția obiectiv este paralelă cu o dreaptă ce este imaginea unei anumite restricții.

În cazul în care lucrăm cu metoda simplex, apariția valorii zero pe linia  $c_j - z_j$  în dreptul cel puțin a uneia din variabilele ce nu fac parte din bază indică soluții alternative optimale.

