

## **From Linear Programming to Semi-Definite Programming**

• مقدمة • أهمية البرمجة  
الموجبة شبه المعرفة • حالات  
خاصة للبرمجة الموجبة شبه  
المعرفة • التطبيقات • طريقة  
النقطة الداخلية • اختيار  
طول خطوة الوسيط • تحليل  
التقريب

### **Introduction ١.٥ مقدمة**

البرمجة الموجبة شبه المعرفة semidefinite programming هي حقل  
جديد نسبياً في البرمجة الرياضية، وأكثر الأبحاث والكتابات عنها كانت في

التسعينيات، بالرغم من أن جذور هذا الموضوع ممتدة منذ عقود أبعد من ذلك. حيث أن بعض الأبحاث القديمة تسمى هذا الموضوع بـ البرمجة الخطية حيث المتغيرات على شكل مصفوفات.

إن الهدف هو تصغير الضرب الداخلي التالي:

$$C \bullet X = \text{tr}(CX)$$

لكل من المصفوفتين  $n \times n$  المتماثلتين  $C$  مصفوفة ثابتة و  $X$  مصفوفة متغيرات، حيث "tr" تدل على الأثر trace وهو مجموع العناصر القطرية للمصفوفة. وهي خاضعة لعدة قيود، أول هذه القيود خطى وهو:

$$\text{tr}(A_i X) = b_i, \quad i = 1, \dots, m$$

حيث  $A_i$  تمثل المصفوفات المتماثلة المعطاة و  $b_i$  تمثل المقاييس المعطاة. إن المسألة الموضحة أعلاه هي مجرد مسألة برمجة خطية حيث عناصر المصفوفة  $X$  تمثل المتغيرات. نضيف الآن القيد الغير خطى المحدب  $X$  أي يجب أن تكون  $X$  متماثلة موجبة شبه معرفة، يرمز لها  $X \succeq 0$ .

التحدب ينتج من تحدب مخروط المصفوفات الموجبة شبه المعرفة  $\mathcal{S}_n^+$ .

وبالتالي فإن المسألة تكون على الشكل:

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && \text{tr}(CX) \\ & \text{subject to} && \text{tr}(A_i X) = b_i, \quad i = 1, \dots, m \\ & && X \succeq 0 \end{aligned}$$

والتي لها مسألة لاجرانج الشائبة المرافقه التالية:

$$\begin{aligned} & \text{maximize} && b^T y \\ & \text{subject to} && \sum_{i=1}^m y_i A_i + S = C \\ & && S \succeq 0, y \in \mathbb{R}^m \end{aligned}$$

إن النظرية الشائبة للبرمجة الموجبة شبه المعرفة أضعف منها في البرمجة الخطية.  
ولكن شرط الشائبة الضعيف لازال متحقق للمسألتين: إن الحلول المسموح بها

تحقق:  $X, y, S$

$$\begin{aligned} \text{tr}(CX) - b^T y &= \text{tr}\left(\left(S + \sum_{i=1}^m y_i A_i\right)X\right) - \sum_{i=1}^m y_i \text{tr}(A_i X) \\ &= \text{tr}(SX) \geq 0 \end{aligned}$$

حيث أن عدم المساواة الموجود في  $\text{tr}(SX) \geq 0$  هو بسبب المتباينات  $0 \preceq X$   
و  $0 \preceq S$ . أي إن الفجوة الشائبة ليست سالبة للحلول المسموح بها.  
إن الحلول  $(X, y, S)$  هي حلول مثلث عندما تكون الفجوة الشائبة تساوي

الصفر:

$$\text{tr}(CX) - b^T y = \text{tr}(SX) = 0$$

لمسألة البرمجة الخطية، إذا كانت المسألة الأساسية أو الشائبة لها حل أمثل،  
فإن كلتا المسألتين لها حل أمثل، وتكون الفجوة الشائبة عند الحل الأمثل  
تساوي صفرًا. هذه إحدى أقوى خصائص الشائبة وتسمى خاصية الشائبة القوية  
تساوي صفرًا. وفي حالة البرمجة الموجبة شبه المعرفة فإن هذه الخصائص  
أضعف: إما لعدم وجود حلول مسموح بها لمسألة الشائبة أو أن تكون الفجوة  
الشائبة موجبة عند الحل، وهذه الأسباب من الممكن التغلب عليها. إن وجود  
الحلول مثلث الأساسية والشائبة مضمونة إذا كانت كلتا المسألتين الأساسية  
والشائبة لها حلول مسموح بها موجبة معرفة، على سبيل المثال،  $0 \succ X$   
و  $0 \succ S$ . وهذه تسمى: شرط قيد سلتر المؤهل slater constraint qualification

(أو تسمى شرط سلتر لانتظام slater regularity condition). وسوف يناقش موضوع الشائكة بالتفصيل في الباب السادس.

## ٢.٥ أهمية البرمجة الموجبة شبه المعرفة

### In the Important of Semi Definite Programming

مسائل البرمجة شبه المعرفة هي محل اهتمام لعدة أسباب، من ضمنها:

- البرمجة الموجبة شبه المعرفة تحتوي على مواضيع مهمة كثيرة ويكتفي أن نعلم أن البرمجة الخطية والبرمجة التربيعية هما حالات خاصة من البرمجة الموجبة شبه المعرفة.
- نجد تطبيقات مهمة في الأمثلة التوافقية ونظرية التقارب ونظرية التحكم والنظام والهندسة الميكانيكية والكهربائية.
- مسائل البرمجة الموجبة شبه المعرفة يمكن أن تُحل بدقة عالية وبوقت قياسي بواسطة خوارزميات النقطة الداخلية. فخوارزميات النقطة الداخلية للبرمجة شبه المعرفة تمت دراستها بشكل كبير في التسعينيات، وهذا يفسر وجود نهوض في البحث العلمي فيما يتعلق بالبرمجة شبه المعرفة.

كل هذه المواضيع ستناقش بشكل مختصر فيما تبقى من هذا الباب.

## ٣.٥ حالات خاصة للبرمجة الموجبة شبه المعرفة

### Special Cases of Semi Definite Programming

إذا كانت المصفوفة  $X$  مقيدة بحيث تكون قطرية، فإن المتطلب أن  $\underline{X} \geq 0$  يتحول للمطلب بأن عناصر القطر  $X$  يجب أن تكون غير سالبة. من

ناحية أخرى لدينا مسألة البرمجة الخطية ومسائل الأمثلة مع قيود محدبة من الدرجة الثانية. هذه المسائل تعتبر أيضاً حالات خاصة من البرمجة الموجبة شبه المعرفة. وهذا واضح من نظرية متممة شور shur complement المشهورة. وهكذا يمكننا أن نمثل القيد من الدرجة الثانية بالشكل التالي:

$$(Ax+b)^T(Ax+b) - (c^T x + d) \leq 0, \quad x \in \mathbb{R}^n,$$

وذلك بواسطة القيد شبه المعرف

$$\begin{bmatrix} I & Ax+b \\ (Ax+b)^T & c^T x + d \end{bmatrix} \succeq 0$$

بالطريقة نفسها يمكننا تمثيل المخروط من الدرجة الثانية:

$$\left\{ (t, x) \mid t \geq \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \right\}$$

باختيار مصفوفة سهم arrow matrix مناسبة تكون موجبة شبه معرفة ينتج لدينا

$$\begin{bmatrix} tI & x \\ x^T & t \end{bmatrix} \succeq 0.$$

مثال آخر غير خطى:

$$\begin{array}{ll} \text{minimize} & \frac{(c^T x)^2}{d^T x} \\ \text{subject to} & Ax \geq b \end{array}$$

حيث أن  $0 > d^T x$  إذا كانت  $Ax \geq b$ . إن المسألة المكافئة وعلى شكل

برمجة موجبة شبه معرفة هي:

$$\begin{aligned} &\text{minimize} && t \\ &\text{subject to} && \begin{bmatrix} t & c^T x & 0 \\ c^T x & d^T x & 0 \\ 0 & 0 & \text{Diag}(Ax - b) \end{bmatrix} \succeq 0 \end{aligned}$$

عدة مسائل تتضمن تحقيق معيار المصفوفة أو مسألة تصغير القيم الذاتية eigenvalues، من الممكن أن تكتب على شكل برمجة موجبة شبه معرفة. مجموعة من هذه المسائل ممكن أن نجدها في [VB]. أبسط مثال المسألة الكلاسيكية وهي إيجاد القيمة الذاتية العظمى  $\lambda_{\max}(A)$  للمصفوفة المتماثلة  $A$ . إن مفتاح المسألة هنا هو أن  $t \geq \lambda_{\max}(A)$  إذا وإذا فقط  $tI - A \succeq 0$ . لذا مسائل البرمجة شبه المعرفة تصبح على الشكل التالي:

$$\begin{aligned} &\text{minimize} && t \\ &\text{subject to} && tI - A \succeq 0, \quad t \in \mathbb{R} \end{aligned}$$

إن خوارزمية البرمجة شبه المعرفة لهذه المسألة موضحة في [JRT].

## ٤.٥ التطبيقات Applications

هناك الكثير من التطبيقات للبرمجة شبه الموجبة في الرياضيات والهندسة، سوف نذكر بعض منها.

### مسائلة القاطع الأعظم MAX-CUT وامتداداتها:

تطبيق آخر مشهور للبرمجة الموجبة شبه المعرفة لتحقيق الأمثلية التوافقية هو مسائلة القاطع الأعظمي. اعتبر الرسم Graph  $(V, E)$  حيث أن كل حرف  $(i, j)$  له وزن معطى  $(j \neq i)$ .  $w_{i,j} \geq 0$ .

الهدف أن نقوم بتلوين جميع رؤوس الرسم  $G$  باستعمال لونين (ولنختار الأحمر والأزرق) بطريقة معينة بحيث يكون الوزن الكلي للحرف الذي لطفيه لونين مختلفين أكبر ما يمكن، ويسمى الحرف غير المعيب Non defect edges. إن هذه الأحرف غير المعيبة تعرف قاطع في الرسم، بحيث لو تم قطع جميع الأحرف الغير معيبة لتم فصل الرؤوس ذات اللون الأحمر من الرؤوس ذات اللون الأزرق. لهذا فإن الوزن الكلي للأحرف الغير معيبة يسمى وزن القاطع.

اشتق [GW] خوارزمية عشوائياً لهذه المسائلة باستخدام البرمجة شبه المعرفة. الخطوة الأولى كانت بكتابة مسائلة القاطع الأعظم على أنها مسائلة أمثلة بولين التربيعية Boolean quadratic optimization problem. حيث متغير بولين يأخذ أحد العددين الصحيحين واحداً أو صفراء، بمعنى آخر هي مسائلة أمثلة مع دالة هدف تربيعية ومتغيرات بولين. سوف نعين لكل رأس في  $V$  إحدى القيمتين {1,-1} بحيث:

$$x_i = \begin{cases} 1 & \text{إذا كان الرأس } i \text{ أحمر} \\ -1 & \text{إذا كان الرأس } i \text{ أزرق} \end{cases}$$

حيث  $|V| = 1, \dots, |V|$  تمثل عدد العناصر في  $V$ . لاحظ أن للحرف المعطى  $(i, j) \in E$  لدينا

$$x_i x_j = \begin{cases} 1 & \text{إذا كان } (i, j) \text{ معيب} \\ -1 & \text{إذا كان } (i, j) \text{ غير معيب} \end{cases}$$

وبناء على ذلك يكون وزن القاطع الأكبر هو:

$$MC = \max_{x \in \{-1,1\}^{|V|}} \frac{1}{2} \sum_{i < j} w_{ij} (1 - x_i x_j) = \max_{x \in \{-1,1\}^{|V|}} \frac{1}{4} x^T L x, \quad (1.0)$$

حيث  $L$  هي المصفوفة

$$L = -W + Diag(We)$$

حيث  $W$  مصفوفة عناصر قطرها أصفار وأما العناصر الغير قطرية فهي غير سالبة تمثل أوزان الأحرف، و  $e$  هو متجه جميع مركباته تساوي الواحد.

إذا كانت كل الأوزان صفرأً أو واحداً، فمن ثم تكون  $L$  ببساطة هي عبارة عن لابلاس الرسم Laplacian of the graph. لاحظ أن  $L$  هي مصفوفة قطرية مهيمنة diagonally dominant، وهي وبالتالي موجبة شبه معرفة.

يمكنا تخفيف المسألة (1.0) وبالتالي تحويلها إلى مسألة برمجة شبه معرفة وذلك بملحوظة أربعة أشياء:

١. trace operator  $x^T L x = \text{tr}(L x x^T)$  ، من خصائص مؤثر الأثر .

٢. المصفوفة  $X = x x^T$  موجبة شبه معرفة.

٣. عناصر قطر المصفوفة  $X = x x^T$  معطاة بـ  $x_i^2 = 1$

٤. المصفوفة  $X = x x^T$  لها الرتبة واحد.

إذا أسقطنا آخر الشروط (الرتبة واحد) نصل إلى التخفيف المطلوب، فيكون لدينا مسألة البرمجة شبه المعرفة التالية:

$$\begin{aligned} \text{MC} \leq \text{MCR} = & \underset{\text{subject to}}{\text{maximize}} \quad \frac{1}{4} \text{tr}(LX) \\ & \text{diag}(X) = e \\ & X \succeq 0 \end{aligned} \quad (٢.٥)$$

ابتكر [GW] مخططاً عشوائياً تقربياً، حيث استعمل الحل الأمثل في (٢.٥) لتوليد القواطع في الرسم.

### كثيرة الحدود الغيرسالبة

من المعروف أن أحادي المتغير لـ كثيرة الحدود المتجانسة غير سالب على  $\mathbb{R}$  إذا وإذا فقط أمكن كتابتها كمجموع مربعات. وهذا غير صحيح في حالة وجود أكثر من متغير. إن البرمجة شبه المعرفة يمكن أن تستخدم لتحديد ما إذا كانت كثيرة حدود متجانسة لها مجموع مربعات قابل للتحليل.

إذا كانت كثيرة الحدود متعددة الحدود المتجانسة  $(x)^p$  موجبة على

$\mathbb{R}^n$  ، من ثم

$$p(x) \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^r \quad (٣.٥)$$

فإنه يمكن أن تكتب كمجموع مربعات لـ  $r$  بحيث تكون كبيرة بشكل كافي، حتى ولو كان هذا غير متحقق لـ  $(x)^p$ . هذه النظرية بواسطة [Po] لها علاقة بالمسألة 17th لـ Hilbert problem الشهيرة.

لقيمة معطاة  $r$  يمكننا استخدام البرمجة الموجبة شبه المعرفة لتحديد ما إذا كانت كثيرة الحدود (٣.٥) يمكن أن تكتب كمجموع مربعات. إن أحد التطبيقات هو أن نضع شروط كافية للمصفوفة مزدوجة الإيجاب. نقول أن المصفوفة المتماثلة  $A$  مزدوجة الإيجاب copositive إذا كانت

$$x^T Ax \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}_+^n$$

## أو بشكل مكافئ

$$p_A(x) = \sum_{ij} a_{ij} x_i^2 x_j^2 \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$$

حيث  $\mathbb{R}_+^n$  تمثل المتجهات ذات المركبات الموجبة. وبالتالي فإنه من الممكن أن نعط الشرط الكافي لمزدوجة الإيجاب عن طريق تحديد ما إذا كانت كثيرة الحدود المتجانسة  $p_A(x) \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^r$  قابلة للتحليل إلى مجموعة مربعات لمعطى  $r \geq 1$ . لمزيد من المعلومات انظر [Pa].

**التطبيقات الهندسية**

أحد أغنى الحقول التطبيقية حالياً للبرمجة الموجبة شبه المعرفة هي نظرية التحكم والنظام، حيث أصبحت البرمجة الموجبة شبه المعرفة أداة مؤسسة وقائمة بذاتها. من الممكن الرجوع إلى بعض هذه التطبيقات في [BGFB]. والتغطية الأكثر حداثة لهذا الموضوع كانت لـ [BW]. أمثلة تمهدية من الممكن أن تجدها في [VB] و [OI]. المرجع الأخير يتعامل مع مسائل التحكم والسيطرة على نشاط الضوابط: إن مستوى الضوابط داخل قبة يقل عن طريق إصدار موجات صوتية مع نفس التردد، ولكن مع التغيير المناسب لمرحلة. تتضمن مسألة التحكم التحتية تحقيق الأمثلية على مخروط الدرجة الثانية الموضح في الفصل ٣.٥ على أنه حالة خاصة للبرمجة الموجبة شبه المعرفة.

**التطبيقات الهندسية الأخرى للبرمجة الموجبة شبه المعرفة تتضمن مقاييس الترانزistor ونمط الاعتراف التي تستعمل للقطع الناقص [VB].**  
تطبيق آخر مهم هو التصميم الإنسائي، حيث أن البرمجة الموجبة شبه المعرفة تتضمن التصميم الجملوني الأمثل. هناك مسألتاً أمثلة مختلفتان هما:

- ١- تقليل وزن البنية، بحيث يبقى التردد الأساسي للمبنى بعيداً عن الوضع الحرج والخطير.
  - ٢- التقليل من الالتزام بخزن الطاقة في الدعامة في أسوأ الأحوال، حيث القيد هي مجموع القوى التي يجب على البنية مقاومتها.
- من الأمور التي يجب التركيز عليها في التصميم المثالى هي القوة. بمعنى آخر : في معظم الأحوال علينا أن نضع مجالاً لعدم دقة البيانات في مسائل تحقيق الأمثلة وحساب أفضل الحلول في أسوأ الأحوال. لمزيد من المعلومات في تطبيقات البرمجة الموجبة شبه المعرفة في التصميم المثالى يرجى إلى [BGN] و[BN]. وهناك تطبيقات أخرى كثيرة على سبيل المثال ارجع إلى [AW,AF,Alh].

## ٥.٥ طريقة النقطة الداخلية Interior Point Method

علينا تذكر الصلة بين البرمجة الخطية والبرمجة الموجبة شبه المعرفة، وأن خوارزمية النقطة الداخلية للبرمجة الموجبة شبه المعرفة هي عبارة عن امتداد ناجح لنفس الخوارزمية في البرمجة الخطية.

إن حقل طريقة النقطة الداخلية للبرمجة الخطية بدأ تقريراً بخوارزمية الجسم الناقص لكاشيان [Kh] سنة ١٩٧٩م. إن خوارزمية الجسم الناقص تضع حدأً للدورات السيئة. وهذا حل لسؤال ما إذا كانت مسائل البرمجة الخطية قابلة للحل في وقت قياسي، ولكن التجربة العملية بطريقة الجسم الناقص لم تكن كما هو متوقع. إن التطوير الأساسي كان عن طريق الأبحاث التي قدمها كارماركر [Kr] سنة ١٩٨٤م، التي قدمت الخوارزمية ولكن بشكل مطور ومعقد ومرتبط وتظهر فيه الكفاءة الحسابية. في العقد التالي ظهرت آلاف

البحوث في هذا الموضوع. إن تقرير [Go] عبارة عن مسح كامل بغضي الفترة الأخيرة لطرق النقطة الداخلية للبرمجة الخطية حتى سنة ١٩٩٢م. وهناك عدة كتب جديدة ظهرت مؤخراً، من ضمنها كتب لـ روز وآخرون [RTV]. إن ثبات ادعاء الكفاءة الحسابية لطرق النقطة الداخلية أخذ أكثر من عشر سنوات تقريباً. خرج خلالها عدة دراسات وأشارت إلى أن هذه الطرق لها أداء متفوق على طريقة السمبلكس عند حل المسائل ذات الحجم الكبير large scale problem. انظر على سبيل المثال [LMS,AA].

إن أول تمديد لطريقة النقطة الداخلية من البرمجة الخطية إلى البرمجة الموجبة شبه المعرفة كان من قبل [Ali1] سنة ١٩٩١م، وبشكل مستقل كان من قبل [NN] سنة ١٩٩٤م. هذا يوضح نهوض البحث العلمي المهم بالبرمجة الموجبة شبه المعرفة في التسعينيات. درس [NN] مسائل الأمثلة المحدبة في الصياغة المخروطية العامة :conic formulation

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && c^T x \\ & \text{subject to} && x \in (\mathcal{L} + b) \cap \mathcal{C} \end{aligned}$$

حيث  $\mathcal{L}$  تمثل الفضاء الجزيئي الخطوي لـ  $b, c \in \mathbb{R}^n$  ،  $\mathbb{R}^n$  و  $\mathcal{C}$  هو مخروط محدب مغلق مدبب غير خالي الداخلي nonempty interior. إن المسألة الثانية المرافق هي:

$$\begin{aligned} & \text{maximize} && b^T y \\ & \text{subject to} && y \in (\mathcal{L}^\perp + c) \cap \mathcal{C}^* \end{aligned}$$

حيث  $\mathcal{L}^\perp$  هي المتممة المتعامدة مع  $\mathcal{L}$  في  $\mathbb{R}^n$  ، و  $\mathcal{C}^*$  هي المخروط الثنائي لـ  $\mathcal{C}$  :

$$\mathcal{C}^* = \{x | \langle x, y \rangle \geq 0 \quad \forall y \in \mathcal{C}\}.$$

لاحظ أننا تخلصنا من كون المسألة غير خطية بالخروط المحدب. وفي حالة البرمجة الموجبة شبه المعرفة هذا المخروط هو مخروط المصفوفات الموجبة شبه المعرفة.

$$\mathcal{S}_n^+ = \left\{ X \mid X \in \mathcal{S}_n, X \succeq 0 \right\},$$

حيث  $\mathcal{S}_n$  تمثل فضاء المصفوفات المتماثلة  $n \times n$ . قام [NN] بتوضيح أن مسائل الأمثلة المخروطية يمكن أن تحل بتقنية متتالية من مسائل التصغير. حيث أن القيد المخروطي أبعد وأضيف حد دالة الحاجز إلى دالة الهدف. هذه دوال محدبة وملساء smooth وقابلة للاشتراك من الدرجة الثانية وتحقق شرط ليشتز Lipschitz condition بالنسبة إلى مقياس مترى محلي (هذا المقياس هو المقياس المقدم بواسطة مصفوفة هاس لدالة نفسها).

إن دالة الحاجز تقترب من مالا نهاية كلما اقتربنا من حد المخروط، ويمكن أن نحصل على الحل الأمثل بطريقة فعالة وذلك بطريقة نيوتن. إن كل مخروط محدب  $C$  يمتلك حاجزاً طبيعياً ذاتياً، بالرغم من أن مثل هذه الحاجز متوافق فقط مع بعض المخاريط الخاصة. إن الدالة  $f(x) = -\sum_{i=1}^n \log(x_i)$  تمثل حاجز للثمن الموجب  $\mathbb{R}^n$ ، ولها دور فعال في تصميم طرق النقطة الداخلية للبرمجة الخطية.

وعلى نفس النمط، الدالة

$$f(X) = -\log \det(X)$$

هي حاجز طبيعي ذاتي لمخروط المصفوفات الموجبة شبه المعرفة. باستعمال هذا الحاجز، هناك الكثير من الخوارزميات التي قد تصاغ بحيث يكون لها فيأساً الحالات فعالية عالية في إيجاد الحلول المثلث في وقت قياسي، أي أن الحلول

### طرق النقطة الداخلية

المسموح بها  $(X^*, S^*)$  لها فجوة ثنائية أقل من  $\epsilon$  ، أي أن  $\epsilon \leq \text{tr}(X^*S^*)$  ، حيث  $0 < \epsilon$  مقياس تحمل معطى.

### طرق الحاجز اللوغاريتمية

**الطرق الأساسية:** طرق الحاجز اللوغاريتمية الأساسية primal log-barrier

methods تستعمل طريقة نيوتن الإسقاطية لحل المسائل التي لها الصيغة:

$$\begin{aligned} &\text{minimize} && \text{tr}(CX) - \mu \log \det(X) \\ &\text{subject to} && \text{tr}(A_i X) = b_i, \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

حيث أن الوسيط  $\mu$  يقل بشكل تدريجي إلى الصفر. مثل هذه الخوارزميات قام بتحليلها [Fa] ولاحقاً من قبل مؤلفين آخرين مثل [HDRT,AF]. لاحظ أن الشرط  $0 \succeq X$  أُستبدل بإضافة (حد حاجز) إلى دالة الهدف. الشرط  $0 \succeq X$  يضمن التحكم بعمليّة نيوتن بعناية، التاقص الكبير لـ  $\mu$  يستلزم التمسك بخطوات نيوتن بينما التحدّيات الصغيرة تسمح بخطوات نيوتن كاملة. هذه النتائج سوف نقوم بدراستها بشكل مفصل في الباب التاسع.

**الطرق الثانية:** طرق الحاجز اللوغاريتمية الشائبة وهي تشابه الطريقة الأساسية، ونقوم من خلالها بحل سلسلة من المسائل

$$\begin{aligned} &\text{minimize} && b^T y - \mu \log \det S \\ &\text{subject to} && \sum_{i=1}^m y_i A_i + S = C \end{aligned}$$

حيث أن الوسيط  $\mu$  مرة أخرى يقل بشكل تدريجي إلى الصفر. لقد كان هناك نهوض في الاهتمام في هذه الطرق مؤخراً. إن السبب هو أننا نستطيع استغلال تاثير تركيبة المسألة ، مثل مسألة القاطع الأعظم المخففة المبينة في الفصل الرابع من هذا الباب، حيث نستطيع حلها بشكل أكثر

كفاءة من طرق النقطة الداخلية الأخرى. هذه التطورات سوف نقوم بدراستها بشكل مفصل في الباب التاسع.

**الطرق الأساسية الثانية:** مثلاً لقيت الطرق الأساسية الثانية للبرمجة الخطية كثيراً من الاهتمام كذلك لقيت تلك الطرق للبرمجة الموجبة شبه المعرفة كثيراً من الاهتمام. وهذه الطرق تصرف الفجوة الثانية

$$\text{tr}(CX) - b^T y = \text{tr}(XS)$$

وستستخدم ضم دالة الحاجز الأساسية والثانية

$$-\log \det(X) + \log \det(S) = -\log \det(XS)$$

هذا يعني بأن سلسلة المسائل ذات الصيغة التالية محلولة

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && \text{tr}(XS) - \mu \log \det(XS) \\ & \text{subject to} && \end{aligned} \quad (4.05)$$

$$\text{tr}(A_i X) = b_i, \quad \forall i$$

$$\sum_{i=1}^m y_i A_i + S = C$$

إن تصغير المسألة (4.05) يحقق

$$\left. \begin{array}{l} \text{tr}(A_i X) = b_i, \quad i = 1, \dots, m \\ \sum_i^m y_i A_i + S = C \\ XS = \mu I \\ X, S \succ 0 \end{array} \right\} \quad (5.05)$$

هذه المعادلات يمكن أن ينظر إليها كتشويش بسيط على شروط الأمثلة بالنسبة للمسألة الأساسية والثانية، حيث  $\mu = 0$ . إن النظام (5.05) له حل وحيد

تحت فرضية أن  $(i = 1, \dots, m)$  مستقلة خطياً  $A_i$ ، linearly independent، وتوجد حلول مسموح بها للمسألة الأساسية والمسألة الثانية. هذه الحلول سوف يرمز لها بـ  $(\mu, X(\mu), S(\mu), y(\mu))$ ، ويمكن أن ينظر له ك وسيط يمثل المنحنى الأملس بدالة الوسيط  $\mu$  ويسمى المسار الأوسط. وخصائص المسار الأوسط بالنسبة للبرمجة الموجبة شبه المعرفة موضحة بشكل أكبر في الباب السابع.

**طرق الحاجز اللوغاريتمية** تسمى أيضاً طرق تابع المسار، بسبب العلاقة بين المسار الأوسط ودالة الحاجز اللوغاريتمية.

طرق الحاجز اللوغاريتمية الأساسية الثانية يمكن من خلالها حل النظام (٥.٥) بشكل تقريري، يتبعها تخفيف في  $\mu$ . إن الهدف هو الحصول على اتجاهات أساسية وثانية  $\Delta X$  و  $\Delta S$ ، على التوالي، وبذلك تحقق

$$X + \Delta X \geq 0, \quad S + \Delta S \geq 0$$

$$\left. \begin{array}{l} \text{tr}(A_i \Delta X) = 0, \quad i = 1, \dots, m \\ \sum_{i=1}^m \Delta y_i A_i + \Delta S = 0 \\ (X + \Delta X)(S + \Delta S) = \mu I \\ \Delta X = \Delta X^T \end{array} \right\} \quad (6.5)$$

إن المعادلة الثالثة في (٦.٥) غير خطية، والنظام زائد التحديد overdetermined. ربما الحل الأكثر بساطة هو جعل النظام (٦.٥) خطياً وبعد ذلك البحث عن حل أصغر مربعات least squares للنظام الخططي زائد التحديد الناتج (طريقة جوس نيوتن Gauss-Newton method). هذا التوجه اشتقه وشرحه كلًّا من [DPRT,KMRVW].

وهناك توجه آخر من قبل [Zh] الذي اقترح استبدال المعادلة الغير خطية في

(٦.٥) بـ

$$H_p(\Delta XS + X\Delta S) = \mu I - H_p(XS) \quad (7.5)$$

حيث  $H_p$  هي التحويل الخطى المعطى بـ

$$H_p(M) = \frac{1}{2} \left[ PMP^{-1} + P^{-T} M^T P^T \right]$$

لأى مصفوفة  $M$ . أن مصفوفة الموازنة  $P$  Scaling matrix تحقق استراتيجية التماثل . هناك بعض الخيارات الأخرى الشائعة لـ  $P$  منها:

$P$	المراجع
$I$	[AHO]
$X^{-\frac{1}{2}}$	[Mo,HRVW,KSH]
$S^{\frac{1}{2}}$	[Mo,KSH]
$[X^{\frac{1}{2}}(X^{\frac{1}{2}}SX^{\frac{1}{2}})^{-\frac{1}{2}}X^{\frac{1}{2}}]^{\frac{1}{2}}$	[NT]

جدول ١٠.٥ : خيارات مصفوفة الموازنة  $P$

إذا قمنا باستبدال المعادلة الغير خطية في (٦.٥) بـ (٧.٥)، وأسقطنا المتطلب  $\Delta X = \Delta X^T$  ، سوف نحصل على نظام خطى على شكل مربع كامل. علاوة على ذلك إذا كان لهذا النظام حل فإن  $\Delta X$  متماثلة. إن إثبات وجود ووحدانية كلٌ من الاتجاهات أعلاه مذكور في [SSK].

إن الصيغة  $[X^{\frac{1}{2}}(X^{\frac{1}{2}}SX^{\frac{1}{2}})^{-\frac{1}{2}}X^{\frac{1}{2}}]^{\frac{1}{2}}$  في الجدول ١.٥ عليه بعض الملاحظات منها: في [NT] شُرِح أن لـ كل زوج  $S \succ 0, X \succ 0$  يوجد مصفوفة  $D$  بحيث أن

$$\nabla^2 f(D)X = S.$$

إن مصفوفة هاس  $(D) f^2$  هي مؤثر خطى يحقق

$$\nabla^2 f(D) : X \mapsto D^{-1}XD^{-1}.$$

حيث يتربّى على ذلك  $X = DSD$  ، ومنها سهولة يتبيّن لنا أن  $D = P^2$ . وبهذه الطريقة نحصل على الموازنة الأساسية الشائبة المتماثلة  $P^{-1}XP^{-1} = PSP$ . هناك العديد من اتجاهات البحث الأساسية الشائبة الأخرى غير المذكورة أعلاه.

تختلف الخوارزميات في كيفية تحديد  $\mu$  ، وكيفية حل المعادلات المتماثلة. هناك الطرق التي تستخدم التخفيضات الكبيرة لـ  $\mu$  تتبع بعدة خطوات ثابتة لنيوتون تسمى طرق الخطوة الطويلة أو التحديث الكبير. وقام بتحليلها [Ji] وغيرها.

وهناك الطرق التي تستخدم التحديثات الديناميكية لـ  $\mu$  ومنها طرق التتبؤ والتصحيح predictor-corrector methods. انظر المراجع [AHO,PS]

كانت هناك عدة تطبيقات لخوارزميات التتبؤ والتصحيح للبرمجة الموجبة شبه المعرفة، منها سدومي SeDuMi [St] و SDPT3 عن طريق [TTT]. في الباب التاسع سوف نقوم بمراجعة لطرق تابع المسار الأساسية الشائبة التي تستخدم اتجاه [NT].

هناك طرق تبدأ من نقاط خارج الحلول المسموح بها. من الطرق التي تستخدم هذه الإستراتيجية طريقة M الكبيرة big-M موضحة في [VB]، وهناك مراجع أخرى لطرق التي تبدأ من حلول غير مسموح بها منها [KSS,PS] وغيرها.

طريقة أنيقة لتجنب وسائل M الكبيرة هي أن نظر embed مسألة البرمجة الموجبة شبه المعرفة في مسألة أكبر تكون لها نفس الثنائية، ويكون فيها نقطة البداية المسموح بها معروفة. حل مسألة الطرmer الثنائية الذاتية self-dual embedding يعطي معلومات لحل المسألة الأساسية. إن فكرة طمر الثنائية الذاتية للبرمجة الخطية تعود إلى الخمسينيات من هذا القرن بجهودات كل من [GT]. وبعد طرق النقطة الداخلية للبرمجة الخطية <sup>أُنْعِشَتْ</sup> فكرة الطرmer لتسخدم في الخوارزميات التي تبدأ من نقاط خارج الحلول المسموح بها بواسطة [YTM].

إن تمديد فكرة طمر مسألة البرمجة الموجبة شبه المعرفة في مسألة ثنائية ذاتية مع وجود نقطة بداية معلومة على المسار الأوسط للبرمجة الموجبة شبه المعرفة قد قام بإثباتها [DRT] وغيرهم. وبشكل مستقل قام بإثباتها [LSZ]، كإمتداد للعمل الذي قام به [PS] باستخدام ما يدعى الطرmer المتجانس. وسوف نقوم بشرح مفصل لنظرية الطرmer في الباب الثامن.

قام [NN] بعمل كبير له الأثر الواضح، حيث درسا حالات خاصة لمسائل البرمجة الموجبة شبه المعرفة، بالإضافة إلى التطوير الكامل لمنهجية النقطة الداخلية. كما قام [VB] بتغطية جيدة تعاملت مع النظرية الأساسية والتطبيقات المتعددة وخوارزميات التصغير المحتملة إلى العام ١٩٩٥م. يوجد ثلاثة

استطلاعات أكثر حداة وهي تركز أكثر على تطبيقات البرمجة الموجبة شبه المعرفة في تحقيق الأمثلية التوافقية كانت من قبل [Ali2, RP, Go]. كما تعامل [Ali2] مع المنهجية العلمية للنقطة الداخلية أيضاً، بينما [RP] استعرض الخصائص الهندسية للمجموعة العملية للبرمجة الموجبة شبه المعرفة التي تسمى سبكتوهيدرا spectrahedra وهي منطقة الحلول المسموح بها في البرمجة الموجبة شبه المعرفة، بالإضافة إلى النتائج المعقّدة والثنائية. نظرة تاريخية لطيفة للتطور البرمجة الموجبة شبه المعرفة مفصلة عند [LO] حيث ركزا على علاقتها بتحقيق الأمثلة لقيمة الذاتية. وأما الأكثر حداة فهو كتاب عن البرمجة الموجبة شبه المعرفة [WSV] الذي يغطي الجوانب النظرية والتطبيقية للبرمجة الموجبة شبه المعرفة إلى عام ٢٠٠٠ م.

### تمارين الباب الخامس

١.٥ أوجد المسألة الشائعة المقابلة لمسألة التالية:

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && \frac{(c^T x)^2}{d^T x} \\ & \text{subject to} && Ax \geq b \end{aligned}$$

٢.٥ لتكن  $b = [1 \ 0 \ 0]$ ,  $n = m = 3$  وأن:

$$\begin{aligned} C &= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \\ A_2 &= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, A_3 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

إن الحلول المثلى للمسألتين الأساسية والثانية هي:

$$X^* = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad y_i^* = 0 \quad (i=1,2,3), \quad S^* = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

أوجد المسألة الثانية المقابلة لمسألة البرمجة الموجبة شبه المعرفة أعلاه؟

٣.٥ اثبت لتمرين ٢.٥ أن:

$$\text{tr}(CX) - b^T y = \text{tr}(SX) = 0$$

