# Leçon 253 : Utilisation de la notion de convexité en analyse.

# Développements :

Ellipsoïde de John-Loewner, Processus de Galton-Watson, Algorithme du gradient à pas optimal

# Bibliographie:

Rombaldi, Li, FGN, Tauvel Géométrie, OA, Gourdon analyse, Garet

#### Plan

# 1 En analyse réelle

#### 1.1 Ensembles convexes

[Tauvel]

**Proposition 1** (Tau p.70). Les convexes de  $\mathbb{R}$  sont les connexes, ce sont les intervalles.

 ${\bf Application}$  2. Les notions de convexité et connexité coı̈ncident. On a par ex le TVI

Contre-exemple 3 (Hauchecorne p.328). Pas vrai en dimension supérieure : cercle dans  $\mathbb{R}^2$ 

**Définition 4** (Tau p.71). Enveloppe convexe

Théorème 5 (Tauvel p.71). Gauss-Lucas

**Application 6** (FGN Alg 1 5.43c). Soit P un polynôme non constant de  $\mathbb{C}[X]$ ,  $\Delta$  une droite du plan complexe,  $H_1$  et  $H_2$  les deux demi-plans ouverts limités par  $\Delta$ .On suppose que P' a une racine dans  $H_1$  alors  $P(H_1) = \mathbb{C}$ .

Théorème 7 (Tauvel p.71). Carathéodory

 $A\ l'oral$ 8. Résultat utile pour passer à la limite dans des combinaisons convexes

**Application 9** (Tau p.72). L'enveloppe convexe d'une partie compacte/bornée l'est

 $A\ l'oral$ 10. C'est un résultat important : chercher pourquoi...

Contre-exemple 11 (???). Faux en dimension infinie : H un espace de Hilbert, muni de sa base hilbertienne  $(e_n)$ , alors  $K = \frac{e_n}{n+1}, n \in \mathbb{N} \cup 0$  est compact mais son enveloppe convexe n'est même pas fermée

#### 1.2 Caractérisation des fonctions convexes

Proposition 12 (Rom 9.1 p.233). Caractérisation de la convexité avec la convexité de l'épigraphe

Faire un dessin

**Théorème 13** (Rom p.238). Equivalence de la convexité et inégalité des pentes+croissance des pentes

**Application 14** (OA p.28). Une fonction convexe est localement lipschitzienne

**Application 15** (Gou p.98). Existence de limites

**Théorème 16** (Rom thm915 p.244). Si f est dérivable alors on a equivalence entre : f convexe, f', croissante, f située au dessus de ses tangentes +dimension supérieure

Application 17. Une fonction convexe est au dessus de ses tangentes -> tracé de graphe

**Théorème 18** (Rom - thm9.18 - p.246). Si f deux fois dérivable sur I. f convexe (resp concave) ssi  $f'' \ge 0$  (resp. f'' < 0). +dimension supérieure

**Exemple 19** (Rom p.246). exp est convexe sur  $\mathbb{R}$ . log est concave sur  $\mathbb{R}^{+*}$ , fonction quadratique

 ${\bf Application~20}$  (Gou p.295). Convexité et Log-convexité de la fonction Gamma + allure du graphe

Application 21 (Rouv ex 42 p.127). Calcul du minimum d'un ensemble

A l'oral 22. Unicité de la fonction gamma log convexe etc

**Théorème 23** (Rom - thm9.17 - p.245). Si f est derivable alors on a EQU: f strict convexe sur I - f' strict croissante - f située strict au-dessus de ses tangentes.

Application 24 (Cottrel). Processus de Galton-Watson

**Théorème 25** (Rom p.246). f est strictement convexe ssi f'' > 0 et zéros de f sont isolés.

**Exemple 26** (Rom p.246).  $x \mapsto x^p$  stt convexe sur  $\mathbb{R}^{+*}$  pour p > 1.

**Application 27** (ex 4 p.15 Rouv). norme p est une norme pour  $p \ge 1$ 

## 2 En optimisation

**Proposition 28** (Rouv p.371 ex 11ç ou Rom p.241). *Point critique ssi minimum global* 

 ${\bf Application} \ \ {\bf 29.} \ \ {\bf Recherche} \ \ {\bf d'extremum} \ \ {\bf facile} \ \ {\bf pour} \ \ {\bf une} \ \ {\bf fonction} \ \ {\bf convexe} : \\ {\bf exemple} \ \ {\bf gradient} \ \ {\bf \grave{a}} \ \ {\bf pas} \ \ {\bf optimal}$ 

Remarque 30 (Hiriart p 274). Quand la fonction n'est pas différentiable mais seulement continue, on peut utiliser la sous-différentielle et on obtient une caractérisation pour être un minimum. Donner l'ex de la valeur absolue TROP DANGEREUX!!

**Proposition 31** (OA p.30 ou Rom p.242). Pour une fonction convexe, un minimum local est global

A l'oral 32. Vrai sans hypothèse de différentiabilité/dérivabilité

Application 33.

Proposition 34 (OA p.30). Stricte convexe implique unicité du minimum

Remarque 35. Pas forcément existence : exp

Application 36. gradient à pas optimal

# 3 Pour obtenir des inégalités de convexité

## 3.1 Inégalités pour les fonctions usuelles

Proposition 37 (Rom - thm9.21 p.249). Inégalité de Jensen

Application 38. Inégalité arithmético-géométrique

**Proposition 39** (Rom p.247).  $e^x \ge x + 1$ 

Application 40. lemme du TCL

**Proposition 41** (Rom p.247).  $ln(x) \le x - 1$ 

**Application 42** (Gou p.295). Convergence de  $\int_0^n (1-t/n)^n t^{x-1} dt$  vers la fonction Gamma (TCVD)

Proposition 43 (FGN). Stricte concavité logarithmique du déterminant

Application 44 (FGN). Ellipsoïde de John-Loewner

### 3.2 Inégalités en théorie de l'intégration

Proposition 45 (Garet p.187). Inégalité de Young

Corollaire 46 (Garet p.187). Inégalité de Hölder

**Application 47** (Garet p.190). Inclusion des  $L^p$ 

Corollaire 48 (Garet p.189). Inégalité de Minkowski

Application 49. La norme p est une norme (inégalité triangulaire)

#### 3.3 Inégalités en probabilités

Proposition 50 (Garet p.152). Inégalité de Jensen en proba

**Application 51.** Avec la valeur absolue, le carré, la fonction inverse. Rien d'exceptionnel...

**Application 52.** Montrer que l'estimateur  $1/X_n$  pour une loi exponentielle, est biaisé

# 4 Projection sur un convexe fermé

Théorème 53 (Li p. 32-35). Thm de projection sur un convexe fermé

Application 54. Polynômes de meilleure approximation quadratique

**Application 55.** Moindres carrés

Corollaire 56 (Li p.36). thm du supplémentaire orthogonal

Application 57. (csqce)[Li p. 39] Thm de représentation de Riesz

Corollaire 58 (Li p.37). Critère de densité

Application 59. Le polynômes orthogonaux forment une base hilbertienne