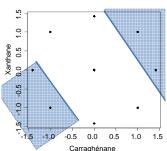
- 1 facteur à 2 modalités, 2 facteurs à 3 et 2 facteurs à 4 : $n_{max} = 288, PPCM(6, 8, 9, 16, 12) = 144$ Trade of / analyse conjointe en marketing : 16 essais possibles On perd l'orthogonalité mais comment prévoir avec le plus de précision?
- Y viscosité x₁ teneur en carraghénane x2 teneur en xanthane Pour certaines recettes la viscosité sera trop forte (ou trop faibles) ⇒ impossible de faire ces recettes



Plans mixtes

$$\mathbb{V}(\hat{\beta}) = \sigma^2 (X'X)^{-1}$$

- \implies Minimiser $(X'X)^{-1}$: problème, il faudrait un seul critère
 - (X'X) matrice d'information
 - $(X'X)^{-1}$ matrice de dispersion

Trois critères :

- D-optimalité : minimise le déterminant de la matrice de dispersion

 ⇔ maximise la matrice d'information
- A-optimalité : minimiser la moyenne de la variance des coefficients de la matrice de dispersion
- G-optimalité : trouver les expériences qui prévoient avec le plus de précision ⇒ minimiser la variance de prédiction

Le critère de D-optimalité est plus rapide à calculer

Plans optimaux : algorithme d'échange

Algorithme d'échange de Fedorov :

- 1 définir un grand nombre d'expériences potentielles N
- 2 définir le nombre d'essais à réaliser n
- 3 tirer au hasard n expériences parmi les N
- 4 calculer le critère choisi : det(X'X) par exemple
- **5** sortir au hasard 1 des *n* expériences du plan et en ajouter 1 des N - n (au hasard)
- 6 si le déterminant augmente, conserver cet échange, sinon annuler l'échange
- 7 itérer les étapes 5 et 6 jusqu'à convergence

Plans optimaux : avantages /inconvénients

Avantages :

- plans très flexibles par rapport au nombre d'essais
- on peut imposer certains essais
- on peut rajouter des expériences au cours du plan

Inconvénients :

- fournit toujours un plan, sans garantie sur sa qualité ⇒ toujours vérifier la qualité
- la convergence vers l'optimum global n'est pas assurée ⇒ relancer plusieurs fois l'algorithme

Construction de plans optimaux avec R

```
# EXEMPLE 1: modèle quadratique avec 3 variables
library(AlgDesign)
dat<-gen.factorial(levels=3,nVars=3,varNames=c("A","B","C"))</pre>
desD<-optFederov(~quad(A,B,C),data=dat,nTrials=14,eval=TRUE)</pre>
levels < -seq(-1,1,bv=.1)
dat<-expand.grid(list(A=levels,B=levels,C=levels)) ## grille avec 9261 essais
desL <- optFederov(~quad(.), data=dat, nTrials=14, eval=TRUE)</pre>
# EXEMPLES 2 : plan fractionnaire 2^{4-1}
dat <- gen.factorial(levels=2,nVars=4,varNames=LETTERS[1:4])</pre>
desH <- optFederov(~.,data=dat,8)</pre>
# Plan orthogonal de Plackett-Burman
dat<-gen.factorial(levels=2,nVars=11,varNames=LETTERS[1:11]) # 2048 essais
desPB<-optFederov(~.,data=dat,12,nRepeats=20)</pre>
X <- model.matrix(~.,data=desPB$design) ## pour vérifier l'orthogonalité
t(X)%*%X
# Construction d'un carré latin (il faut nRepeats suffisamment grand)
lv<-factor(1:5)
dat<-expand.grid(A=lv,B=lv,C=lv)
desL<-optFederov(~.,data=dat,nTrials=25,nRepeats=100)</pre>
```

Plans symétriques

Plans mixtes

```
# EXEMPLE 3: essais imposés
dat<-gen.factorial(levels=3,nVars=3,varNames=c("A","B","C"))
desD<-optFederov(~quad(A,B,C),data=dat,nTrials=14,eval=TRUE)</pre>
# ajout d'essais au plan précédent
dat<-gen.factorial(levels=3,nVars=3,varNames=c("A","B","C"))</pre>
desA<-optFederov(~quad(.), data=dat, nTrials=25, augment=TRUE, rows=desD$rows)</pre>
# Le plan desH est complété pour prendre en compte une interaction:
dat <- gen.factorial(levels=2,nVars=5,varNames=LETTERS[1:5])</pre>
desH <- optFederov(~., data=dat, nTrials=8)</pre>
desH2 <- optFederov(~A+B+C+D+E+I(A*B), data=dat, nTrials=10,</pre>
        augment=TRUE, rows=desH$rows)
```