



# Cours de Méthodes Déterministes en Finance (ENPC)

Benoît Humez

Société Générale – Recherche Quantitative

[benoit.humez@sgcib.com](mailto:benoit.humez@sgcib.com)



# Points abordés

- Méthodes numériques employées en finance
- Approximations de prix de vanilles européennes en Black Scholes dans le cas de dividendes discrets en montant
- Explication de PL en gestion Black-Scholes
- Modèle d'Avellaneda
- Exécution optimale



# Méthodes numériques en finance



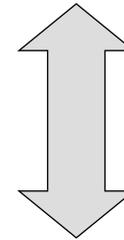
# Un lien classique entre méthodes probabilistes et méthodes déterministes

## ■ Vision probabiliste: calcul d'espérance

- ▶ Méthodes de Monte Carlo
- ▶ Techniques de réduction de variance
- ▶ Schémas de simulation
- ▶ Arbres
- ▶ Quasi Monte Carlo
- ▶ Quantification

$$f(x, t) = E_t \left[ \begin{aligned} & \phi(X_T) \exp\left(-\int_t^T c(X_u) du\right) \\ & + \int_t^T h(X_u, u) \exp\left(-\int_t^u c(X_s) ds\right) du \end{aligned} \right]$$

$$dX_t = b(X_t) dt + a(X_t) dW_t$$



## ■ Vision d'analyse numérique: résolution d'Équations aux Dérivées Partielles

- ▶ Différences Finies
- ▶ Éléments Finis
- ▶ Transformées de Fourier
- ▶ Géométrie différentielle
- ▶ Techniques de perturbation

$$\frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} a^2(x) \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + b(x) \frac{\partial f}{\partial x} - c(x) f + h(x, t) = 0$$

$$f(x, t = T) = \phi(x)$$

## ■ Lien: Formule(s) de Feynman-Kac



# A propos des méthodes déterministes que l'on va utiliser

## ■ Différences Finies : avantages

- ▶ Options américaines
- ▶ Rapide si une seule variable
- ▶ « Grecques » gratuites (EDP « Backward »)
- ▶ Facilement manipulable

## ■ Différences Finies : inconvénients

- ▶ Restrictions sur le nombre de variables
- ▶ Pas d'encadrement de l'erreur
- ▶ Domaine simple pour le maillage
- ▶ Parallélisable ?

## ■ Formules fermées et Approximations

- ▶ Rapidité
- ▶ Peu flexible
- ▶ Approximations: pas d'encadrement de l'erreur

## ■ Contrôle optimal

- ▶ Très séduisant
- ▶ Résolution difficile



## Exemples d'approximations: vanilles avec dividendes discrets en montant, dans le modèle de Black-Scholes

# Dividendes en montant: le problème 1/2

## ■ Black Scholes avec dividendes

$$dS_t = (r - q) S_t dt + \sigma S_t dW - \sum_i D_i(S) \delta(t - t_i)$$

## ■ Illustration du mécanisme avec 1 seul dividende

$$S_{1-} = S_0 \exp\left(\left(r - q - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t_1 + \sigma W_1\right)$$

$$S_{1+} = S_0 \exp\left(\left(r - q - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t_1 + \sigma W_1\right) - D_1(S_{1-})$$

$$S_T = S_0 \exp\left(\left(r - q - \frac{1}{2}\sigma^2\right)T + \sigma W_T\right) - D_1(S_{1-}) \exp\left(\left(r - q - \frac{1}{2}\sigma^2\right)(T - t_1) + \sigma(W_T - W_1)\right)$$

## ■ Cas des dividendes proportionnels => no problem !

$$D_i(S) = \beta_i * S$$

$$S_T = S_0 \exp\left(\left(r - q - \frac{1}{2}\sigma^2\right)T + \sigma W_T\right) \prod_{t_i < T} (1 - \beta_i)$$

$$Call(K, \vec{\beta}) = \prod_{t_i < T} (1 - \beta_i) Call_{BS}\left(\frac{K}{\prod_{t_i < T} (1 - \beta_i)}\right)$$



# Dividendes en montant: le problème 2/2



## ■ Cas des dividendes en montant

$$D_i(S) = \alpha_i$$

$$S_T = S_0 \exp \left( \left( r - q - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) T + \sigma W_T \right) - \sum_{t_i < T} \alpha_i \exp \left( \left( r - q - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) (T - t_i) + \sigma (W_T - W_i) \right)$$

- ▶ même en Black Scholes, plus de formule fermée

## ■ Solutions possibles

- ▶ Intégrations numériques si peu de dividendes (pas le cas sur les indices)
- ▶ Différences finies : obligation de s'arrêter à chaque date de dividende pour modifier la grille avec la condition  $Prix(t_i^-, S) = Prix(t_i^+, S - D_i(S))$
- ▶ Approximations



# Dividendes montant: 1ère Approx

## ■ Idée: on sait faire avec

- ▶ un dividende initial
- ▶ un dividende final
- ▶ Black Scholes

$$S_T = (S_0 - \alpha_0) \exp \left( \left( r - q - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) T + \tilde{\sigma} W_T \right) - \alpha_T$$

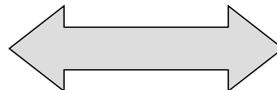
## ■ En effet, il suffit de

- ▶ Décaler le spot initial
- ▶ Décaler le strike

$$\begin{aligned} Call &= e^{-rT} E \left[ (S_T - K)^+ \right] \\ &= Call_{BS} (S' = S_0 - \alpha_0, K' = K + \alpha_T, \sigma = \tilde{\sigma}) \end{aligned}$$

## ■ Méthode de « Black 3 moments »: 3 degrés de liberté $\alpha_0, \alpha_T, \tilde{\sigma}$ à utiliser pour retrouver les 3 premiers moments, connus analytiquement

$\alpha_0, \alpha_T, \tilde{\sigma}$



$$M_1 = E[S_T]$$

$$M_2 = E[S_T^2]$$

$$M_3 = E[S_T^3]$$

# Dividendes en montant: 2ème Approx (1/5)

## ■ Idée: répartition des dividendes + vol locale

- ▶ Idée de Remco Bos, Alexander Gairat et Anna Shepeleva
  - Papier de « Risk Magazine» de Janvier 2003: Dealing with discrete dividends
- ▶ S'appuie sur 2 autres processus et une répartition des dividendes (Paramètres  $\theta_i$  )

$$D_i(S) = \alpha_i$$

$$\mu = r - q$$

$$\underline{D}_t^T = \sum_{T > i > t} \theta_i \alpha_i \exp(-\mu(t_i - t))$$

$$\overline{D}_t^T = \sum_{t \geq i > 0} (1 - \theta_i) \alpha_i \exp(\mu(t - t_i))$$

$$d\tilde{S}_t = \tilde{S}_t (\mu dt + \sigma dW_t)$$

$$\hat{S}_t = \tilde{S}_t + \underline{D}_t^T - \overline{D}_t^T$$

$$\hat{S}_0 = S_0$$

## Dividendes en montant: 2ème Approx (2/5)

- EDS vérifiées

$$d\hat{S}_t = \mu\hat{S}_t dt + \tilde{\sigma}\hat{S}_t \left(1 - \frac{D_t^T - \bar{D}_t^T}{\hat{S}_t}\right) dW_t - \sum_i \alpha_i \delta(t - t_i)$$

$$dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dW - \sum_i \alpha_i \delta(t - t_i)$$

- Choix de la volatilité pour que les deux processus correspondent

$$d\tilde{S}_t = \tilde{S}_t \left( \mu dt + \tilde{\sigma}(\tilde{S}, t) dW_t \right)$$
$$\tilde{\sigma}(\tilde{S}, t) = \sigma \left( 1 + \frac{D_t^T - \bar{D}_t^T}{\tilde{S}} \right)$$

# Dividendes en montant: 2ème Approx (3/5)

## ■ Au final

$$\begin{aligned} S_t &= \hat{S}_t \\ \overline{D}_{t=0}^T &= 0 & \tilde{S}_{t=0} &= S_{t=0} - \underline{D}_{t=0}^T \\ \underline{D}_{t=T}^T &= 0 & S_{t=T} &= \tilde{S}_{t=T} - \overline{D}_{t=T}^T \\ (S_T - K)^+ &= \left( \tilde{S}_{t=T} - \left( K + \overline{D}_{t=T}^T \right) \right)^+ \end{aligned}$$

$$P(S, K, T) = \tilde{P}_{Vol\ Local e} \left( S - \underline{D}_0^T, K + \overline{D}_T^T, T \right)$$

- ▶ On a une « répartition » des dividendes

$$\overline{D}_{t=T}^T = \sum_i (1 - \theta_i) \alpha_i \exp(\mu(T - t_i))$$

$$\underline{D}_{t=0}^T = \sum_i \theta_i \alpha_i \exp(-\mu t_i)$$

- ▶ les dividendes disparaissent (processus purement diffusif)
- ▶ ... mais la vol locale apparaît

# Dividendes en montant: 2ème Approx (4/5)

## ■ Technique de perturbation de la vol, $\sigma_P$ , $\sigma_Q$ quelconques ici

$$rP = \partial_t P + (r - q)S \partial_S P + \frac{1}{2} \sigma_P^2 S^2 \partial_{SS}^2 P$$

$$rQ = \partial_t Q + (r - q)S \partial_S Q + \frac{1}{2} \sigma_Q^2 S^2 \partial_{SS}^2 Q$$

$$\Delta = P - Q \quad \Delta(t = T, S) = 0$$

$$r_t \Delta = \partial_t \Delta + (r - q)S \partial_S \Delta + \frac{1}{2} S^2 (\sigma_P^2 \partial_{SS}^2 P - \sigma_Q^2 \partial_{SS}^2 Q)$$

$$r_t \Delta = \partial_t \Delta + (r - q)S \partial_S \Delta + \frac{1}{2} \sigma_Q^2 S^2 \partial_{SS}^2 \Delta + \frac{1}{2} S^2 (\sigma_P^2 - \sigma_Q^2) \partial_{SS}^2 P$$

### ▶ Feynman-Kac

$$\Delta = E_t^{\sigma_Q} \left[ \int_t^T \frac{1}{2} S_u^2 (\sigma_P^2 - \sigma_Q^2) \partial_{SS}^2 P(S_u, u, \sigma_P) \exp\left(-\int_t^u r_s ds\right) du \right]$$

$$dS_u = S_u ((r - q) du + \sigma_Q dW_u)$$

$$\Delta = \frac{1}{2} \int_0^\infty \int_t^T \rho(S, u, \sigma_Q) S^2 (\sigma_P^2 - \sigma_Q^2) \partial_{SS}^2 P(S_u, u, \sigma_P) \exp\left(-\int_t^u r_s ds\right) dudS$$

### ▶ Approximation

$$\Delta \sim \int_0^\infty \int_t^T \rho(S, u, \sigma_Q) S^2 \sigma_Q (\sigma_P - \sigma_Q) \partial_{SS}^2 P(S_u, u, \sigma_Q) \exp\left(-\int_t^u r_s ds\right) dudS$$



# Dividendes en montant: 2ème Approx (5/5)

## Retour au problème et résultat des calculs

$$\sigma_P = \tilde{\sigma}(S, t) \quad , \quad \sigma_Q = \sigma \quad \Delta \sim e^{-qT} \left( \sum_{T > t_i > 0} \alpha_i \exp(-\mu t_i) (\theta_i M(0, x_K) - M(t_i, x_K)) \right)$$

$$x_K = \ln \left( \frac{K + \overline{D}_T^T}{S - \underline{D}_0^T} \right) - (r - q)T$$

$$M(t, x_K) = N \left( \frac{\sigma_0^2 T + 2x_K}{2\sqrt{\sigma_0^2 T}} \right) - N \left( \frac{2\sigma_0^2 t - \sigma_0^2 T + 2x_K}{2\sqrt{\sigma_0^2 T}} \right)$$

## Choix des $\theta_i$

$$K = E[S_T] = K_{ATMF} \quad x_K = 0$$

$$\theta_i = \frac{M(t_i, x_K = 0)}{M(0, x_K = 0)}$$

$$\Delta = 0 + \text{ordre} \geq 2$$

$$P(S, K_{ATMF}, T) = P_{BS} \left( S - \underline{D}_0^T, K_{ATMF} + \overline{D}_T^T, T \right) + 0 + \text{ordre} \geq 2$$

## En pratique

$$\theta_i = \frac{M(t_i, x_K = 0)}{M(0, x_K = 0)} \sim \frac{T - t_i}{T}$$

$$P(S, K_{ATMF}, T) \sim P_{BS} \left( S - \underline{D}_0^T, K_{ATMF} + \overline{D}_T^T, T \right)$$



# Explication de PL d'une option delta hedgée en modèle de Black Scholes



# Explication de PL

- **Un peu de comptabilité, PL journalier d'un trader qui a vendu une option**

$$\begin{aligned}
 P\&L = & - (P(t + dt, S + dS) - P(t, S)) && \text{variation de l'option} \\
 & + \Delta dS && \text{couverture en sousjacent} \\
 & - \Delta S r dt + P r dt && \text{placement des liquidités/emprunt} \\
 & + \Delta S q dt && \text{dividendes}
 \end{aligned}$$

- **Au 2ème ordre**

$$- (P(t + dt, S + dS) - P(t, S)) = - \left( \partial_t P dt + \partial_S P dS + \frac{1}{2} \partial_{SS}^2 P (dS)^2 \right) + \text{ordre} > 2$$

- **On injecte l'EDP vérifiée par le prix**

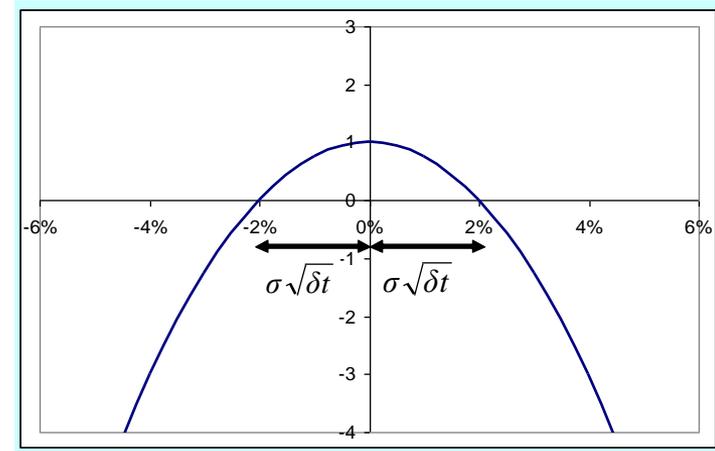
$$\begin{aligned}
 \partial_t P &= rP - (r - q)S \partial_S P - \frac{1}{2} \sigma^2 S^2 \partial_{SS}^2 P \\
 P\&L &= + \frac{1}{2} \sigma^2 S^2 \partial_{SS}^2 P dt - \frac{1}{2} \partial_{SS}^2 P (dS)^2 + (\Delta - \partial_S P) dS - (\Delta - \partial_S P) S (r - q) dt
 \end{aligned}$$

- ▶ On retrouve le choix du Delta

# Explication de PL

## Au final (Vente d'une option)

$$P\&L = -\frac{1}{2}S^2\partial_{SS}^2P \left( \left( \frac{dS}{S} \right)^2 - \sigma^2 dt \right)$$
$$\Gamma = \partial_{SS}^2P \quad \sigma_h^2 = \frac{1}{dt} \left( \frac{dS}{S} \right)^2$$
$$P\&L = -\frac{1}{2}S^2\Gamma (\sigma_h^2 - \sigma^2) dt$$

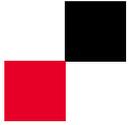


► Le signe du PL dépend des signes de

- $\Gamma$  , connu
- $\left( \frac{dS}{S} \right)^2 - \sigma^2 dt$  , on dit que  $\sigma$  est « la vol de break even »

► Typiquement si  $\Gamma > 0$  on dit que :

- On touche le « théta »  $\frac{1}{2}S^2\Gamma\sigma^2 dt$
- On perd le « gamma »  $-\frac{1}{2}S^2\Gamma \left( \frac{dS}{S} \right)^2$



# Modèle d'Avellaneda



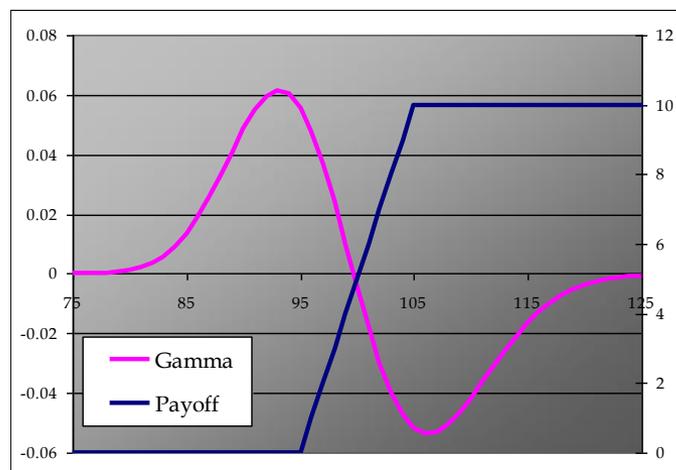
## Modèle d'Avellaneda: le problème

- **Cas où il est difficile de donner un prix et de gérer:**
  - ▶ il n'y a pas de marché d'options vanilles (fonds)
  - ▶ le marché n'est pas liquide: obligé de porter l'option
  - ▶ les tailles sont très importantes (« Special Pricing »)
- **... on aimerait être plus à l'aise dans la gestion: on aimerait avoir une vol de break even confortable.**



# Modèle d'Avellaneda: être confortable en gestion

- Si le gamma est de signe constant: facile ! On choisit une vol confortable et on gère en BS
- Mais il existe des options dont le gamma n'est pas de signe fixe
  - ▶ Cas du call spread : combinaison d'un achat de call strike  $K_1$  et d'une vente de call Strike  $K_2 > K_1$
  - ▶ Intérêt : moins cher qu'un call tout simple
  - ▶ Inconvénient : potentiel de gain borné
  - ▶ Le gamma change de signe en fonction du spot





# Modèle d'Avellaneda: être confortable en gestion

## ■ Ne serait-ce pas sympathique d'avoir une vol de break even

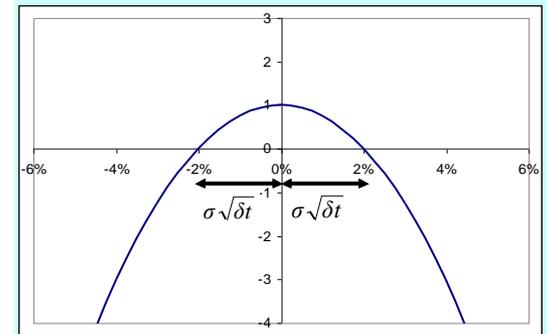
- Importante lorsque le produit est  $\Gamma > 0$
- faible lorsque le produit est  $\Gamma < 0$

## ■ C'est ce que fait le modèle d'Avellaneda:

- ▶ Le trader choisit 2 vols  $\sigma_{\min}$ ,  $\sigma_{\max}$
- ▶ Le modèle évalue le prix avec une vol locale choisie telle que

$$\sigma = \sigma_{\min} \quad \text{pour des spots et temps où } \Gamma < 0$$

$$\sigma = \sigma_{\max} \quad \text{pour des spots et temps où } \Gamma > 0$$



$$P\&L = -\frac{1}{2}S^2\Gamma \left( \left( \frac{dS}{S} \right)^2 - \sigma^2 dt \right)$$

- ▶ A priori pas évident car le gamma dépend de la vol et la vol dépend du gamma
- ▶ Donne une gestion confortable, cette méthode répond au problème



# Modèle d'Avellaneda: propriétés

- Modèle à volatilité locale dépendant de l'option
- Si le signe du  $\Gamma$  est constant on retrouve le prix Black Scholes avec la vol la plus conservative
- Les prix ne sont pas additifs

$$P_{Ave}(Payoff_1 + Payoff_2) \leq P_{Ave}(Payoff_1) + P_{Ave}(Payoff_2)$$

- Le P&L est positif entre autre si la volatilité historique se réalise dans l'intervalle  $[\sigma_{\min}, \sigma_{\max}]$   
=>gestion plus sereine
- Plusieurs sets de  $(\sigma_{\min}, \sigma_{\max})$  peuvent donner le même prix.



# Méthode Avellaneda: résolution par différences finies

## ■ On résout l'équation de manière backward

- ▶ On connaît le prix de l'option en  $t+Dt$
- ▶ On cherche le prix en  $t$
- ▶ Le prix en  $t$  en fonction de celui en  $t+Dt$  est obtenu en discrétisant l'EDP sur une grille de différences finies

$$-\frac{\partial Q}{\partial \tau} = \frac{1}{2}\sigma^2 \left( \frac{\partial^2 Q}{\partial x^2} - \frac{\partial Q}{\partial x} \right) \quad x = \ln(S) - (r - q)t \quad Q = e^{-rt}P$$

$$\frac{Q_i^t - Q_i^{t+1}}{\delta \tau} = \frac{1}{2}\sigma^2 \left[ \theta \left( \frac{Q_{i-1}^{t+1} + Q_{i+1}^{t+1} - 2Q_i^{t+1}}{\delta_x^2} - \frac{Q_{i+1}^{t+1} - Q_{i-1}^{t+1}}{2\delta_x} \right) + (1 - \theta) \left( \frac{Q_{i-1}^t + Q_{i+1}^t - 2Q_i^t}{\delta_x^2} - \frac{Q_{i+1}^t - Q_{i-1}^t}{2\delta_x} \right) \right]$$

## ■ Algorithme :

- ▶ Pour chaque point de la grille de prix, on estime le gamma de l'option en  $t$  par la méthode des différences finies  $\Gamma S^2 = e^{-rt} \left( \frac{\partial^2 Q}{\partial x^2} - \frac{\partial Q}{\partial x} \right) \sim e^{-rt} \left( \frac{Q_{i-1}^{t+1} + Q_{i+1}^{t+1} - 2Q_i^{t+1}}{\delta_x^2} - \frac{Q_{i+1}^{t+1} - Q_{i-1}^{t+1}}{2\delta_x} \right)$
- ▶ On en déduit la volatilité à prendre localement pour les poids de l'EDP discrétisée en fonction du signe du gamma :
 

$\sigma = \sigma_{\min}$	pour des spots où $\Gamma < 0$
$\sigma = \sigma_{\max}$	pour des spots où $\Gamma > 0$
- ▶ Une fois la vol déterminée, on résout classiquement le système linéaire issue de cette discrétisation
- ▶ On résout ainsi une EDP non linéaire:

$$rP = \frac{\partial P}{\partial t} + (r - q)S \frac{\partial P}{\partial S} + \frac{1}{2} \left( 1_{\frac{\partial^2 P}{\partial S^2} > 0} \sigma_{\max}^2 + 1_{\frac{\partial^2 P}{\partial S^2} < 0} \sigma_{\min}^2 \right) S^2 \frac{\partial^2 P}{\partial S^2}$$



# Modèle Avellaneda comme modèle de gestion

- Imaginons que l'on a un marché. Pour un call spread côté, on peut trouver un set  $(\sigma_{\min}, \sigma_{\max})$  qui calibre le prix de marché et satisfait l'encadrement

$$\sigma_{\min} < \sigma(K_2) < \sigma(K_1) < \sigma_{\max}$$

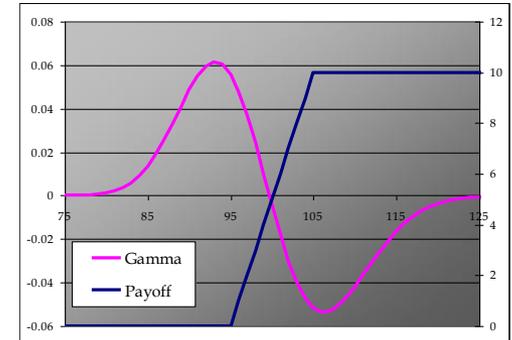
$$26 < 31 < 38 < 41$$

- La gestion Black Scholes: chaque option a sa vol

$$\sigma_h^2 = \frac{1}{\Delta t} \left( \frac{\Delta S}{S} \right)^2$$

$$P \& L_{BS} = -\frac{\Gamma_1^{BS} S^2}{2} \left( \sigma_h^2 - \sigma_1^2 \right) \Delta t + \frac{\Gamma_2^{BS} S^2}{2} \left( \sigma_h^2 - \sigma_2^2 \right) \Delta t$$

$$P \& L_{BS} = -\frac{S^2}{2} \left( \Gamma_1^{BS} - \Gamma_2^{BS} \right) \sigma_h^2 \Delta t + \frac{S^2}{2} \left( \Gamma_1^{BS} \sigma_1^2 - \Gamma_2^{BS} \sigma_2^2 \right) \Delta t$$



- La gestion Avellaneda

$$P \& L_{Ave} \approx -\frac{\Gamma^{Ave} S^2}{2} \left( \sigma_h^2 - 1_{\Gamma^{Ave} > 0} \sigma_{\max}^2 - 1_{\Gamma^{Ave} < 0} \sigma_{\min}^2 \right) \Delta t$$

- En pratique, selon le niveau de spot:

Pour  $\Gamma_1^{BS} \approx \Gamma_2^{BS}$  ie  $S$  entre  $K_1$  et  $K_2$ :  $P \& L_{Ave} \approx 0$  et  $P \& L_{BS} \approx \frac{S^2}{2} \left( \Gamma_1^{BS} \sigma_1^2 - \Gamma_2^{BS} \sigma_2^2 \right) \Delta t$

Pour  $\Gamma_1^{BS} \gg \Gamma_2^{BS}$ :  $P \& L_{Ave} \approx -\frac{\Gamma^{Ave} S^2}{2} \left( \sigma_h^2 - \sigma_{\max}^2 \right) \Delta t$  et  $P \& L_{BS} \approx -\frac{\Gamma_1^{BS} S^2}{2} \left( \sigma_h^2 - \sigma_1^2 \right) \Delta t$

Pour  $\Gamma_2^{BS} \gg \Gamma_1^{BS}$ :  $P \& L_{Ave} \approx \frac{\Gamma^{Ave} S^2}{2} \left( \sigma_h^2 - \sigma_{\min}^2 \right) \Delta t$  et  $P \& L_{BS} \approx \frac{\Gamma_2^{BS} S^2}{2} \left( \sigma_h^2 - \sigma_2^2 \right) \Delta t$

- ▶ Prix égaux, gestions différentes, répartitions de PL différentes
- ▶ Gestion plus confortable dans les zones à risques (où le Gamma est important)
- ▶ Ne verse pas inutilement du « theta » dans les zones sans risque



# Exécution optimale - Impact de marché



# Program trading



## ■ 2 types d'ordres pour les clients

- ▶ "Agency": meilleure exécution possible, risque porté par les clients
- ▶ "Principal": prix fixé initialement, si taille importante, la banque doit porter un risque

## ■ Carnet d'ordres

- ▶ Marchés électroniques
- ▶ Ordres à cours limite
- ▶ Meilleure limite à l'achat: "bid"
- ▶ Meilleure limite à la vente: "ask"

CARNET D'ORDRES					
Ordres	Qte.	Achat	Vente	Qte.	Ordres
1	20	29.305	29.330	94 043	1
1	20	29.275	29.335	2 200	1
1	100	29.255	29.340	369	1
1	20	29.245	29.345	12 771	2
1	20 171	29.240	29.350	6 003	2
2	19 094	29.220	29.355	691	1
1	20 000	29.200	29.360	532	1
1	20	29.190	29.365	20	1
1	472	29.180	29.380	533	1
1	8 973	29.170	29.390	21 130	2
11	68 890	TOTAL	TOTAL	138 292	13

## ■ Modèle d'Anna Obizhaeva et Jiang Wang

Référence: Obizhaeva, Anna A. and Wang, Jiang, Optimal Trading Strategy and Supply/Demand Dynamics (February 2005). AFA 2006 Boston Meetings Paper. Available at SSRN: <http://ssrn.com/abstract=686168> or <http://dx.doi.org/10.2139/ssrn.686168>



# Modèle d'Anna Obizhaeva et Jiang Wang

## Mécanique du carnet – 1 seul ordre

### ▶ Notations / définitions

- $A_t$  : "ask" (première limite à la vente)
- $q(P)$  : volume disponible à la limite  $P$
- $F_t$  : valeur "fondamentale"
- $V_t$  : valeur d'équilibre (impact permanent)
- $s$  : écart Bid – Ask

### ▶ Lorsque l'on traite une quantité $x$ :

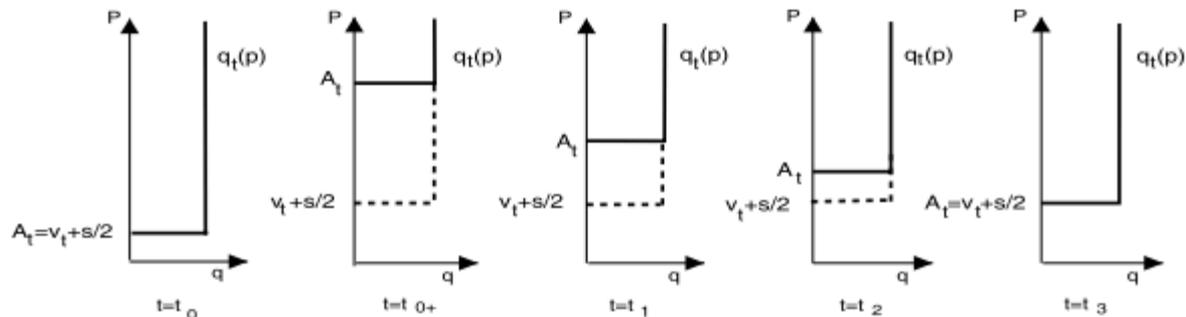
- On absorbe le volume disponible: l'ask saute
- On perturbe l'état d'équilibre (impact de nos ordres sur  $F$ )
- Le carnet se reconstitue progressivement
- On sait calculer notre coût

$$x_t = \int_{A_t}^{A_{t+}} q(P, t) dP$$

$$V_u(x_t) = F_u + \lambda x_t \quad u > t$$

$$A_u = V_u(x_t) + \frac{s}{2} + \left( A_{t+}(x_t) - V_t(x_t) - \frac{s}{2} \right) e^{-\rho(u-t)}$$

$$\text{Coût}(t, x_t) = \int_{A_t}^{A_{t+}} P q(P, t) dP$$





# Modèle d'Anna Obizhaeva et Jiang Wang

## ■ Simplifications

- ▶ Volume constant
- ▶ Valeur fondamentale suit un brownien

$$q(P) = q1_{\{P \geq A_t\}}$$

$$A_{t+}(x) = \frac{x}{q} + A_t$$

$$\text{Coût}(t, x_t) = c(x_t) = \left( \frac{x_t}{2q} + A_t \right) x_t$$

$$F_t = F_0 + \sigma W_t$$

## ■ Après $n(t)$ transactions

$$k = \frac{1}{q} - \lambda$$

$$V_t = F_t + \lambda \sum_{i \leq n(t)} x_i$$

$$A_t = V_t + s/2 + \sum_{i \leq n(t)} x_i k e^{-\rho(t-t_i)}$$



# Problème d'exécution

- ▶ Le client nous achète une quantité  $X(0)$  que l'on doit déboucler d'ici la maturité  $T$
- ▶ On se place en temps discret : on traite  $x(i)$  en  $t(i)$  et  $X(i)$  est la quantité restant à déboucler

$$t_n = n\tau \quad \tau = T/N$$

$$X_t = X_0 - \sum_{i < t} x_i$$

$$X_i - X_{i+1} = x_i$$

$$X_{N+1} = 0$$

- ▶ On accepte de porter un risque pour baisser nos coûts, on se donne une mesure du risque

$$P\&L = \sum_{i=0}^N x_i (F_t - F_0)$$

$$Risk = \sum_{i=1}^N X_i^2 \sigma_\tau^2$$

$$P\&L = \sum_{i=1}^N X_i (F_{i-1} - F_i)$$

- ▶ Notre problème se pose comme une minimisation de coûts et de variance

$$\min_{x \in \theta_D} E_0 \left[ \sum_{n=0}^N c(x_n) + \frac{1}{2} a * \sum_{i=1}^N X_i^2 \sigma_\tau^2 \right]$$



# Problème d'exécution

## ■ Problème de contrôle optimal

- ▶ Variables d'état: on peut se restreindre à  $X(n)$ ,  $D(n)$ ,  $F(n)$

$$D_n = \sum_{i < n} x_i k e^{-\rho\tau(n-i)}$$

- ▶ Contrôle:  $x(n)$

- ▶ Diffusion:
 
$$\begin{aligned} X_{n+1} &= X_n - x_n \\ D_{n+1} &= (D_n + x_n k) e^{-\rho\tau} \\ F_{n+1} &= F_n + \sigma (W_{n+1} - W_n) \end{aligned}$$

- ▶ Fonction valeur:

$$J(i, X_i, D_i, F_i) = \min_{x \in \theta_D} E_i \left[ \sum_{n=i}^N \left[ \left( \frac{x_n}{2q} + F_n + s/2 + \lambda(X_0 - X_n) + D_n \right) x_n + \frac{1}{2} a X_n^2 \sigma_\tau^2 \right] \right]$$

- ▶ Condition terminale:

$$\begin{aligned} X_{N+1} &= 0 \\ x_N &= X_N \\ J_N &= \left( \frac{X_N}{2q} + F_N + s/2 + \lambda(X_0 - X_N) + D_N \right) X_N + \frac{1}{2} a * X_N^2 \sigma_\tau^2 \end{aligned}$$



# Problème d'exécution

## Résolution

- ▶ Principe de programmation dynamique

$$J(i, X_i, D_i, F_i) = \min_{x \in \theta_D} E_i \left[ \left( \frac{x_i}{2q} + F_i + s/2 + \lambda(X_0 - X_i) + D_i \right) x_i + \frac{1}{2} a X_i^2 \sigma_\tau^2 + J(i+1, X_{i+1}, D_{i+1}, F_{i+1}) \right]$$

- ▶  $J(N)$  est a une forme particulière, on postule

$$J(i, X_i, D_i, F_i) = (F_i + s/2) X_i + \lambda X_0 X_i + \alpha_i X_i^2 + \beta_i X_i D_i + \gamma_i D_i^2$$

- ▶ On trouve les relations de récurrence



# Illustration

