



Ministério da  
Ciência, Tecnologia  
e Inovação



---

## Introdução ao Geoprocessamento

---

### Laboratório N° 5

#### **INTRODUÇÃO**

A geoestatística permite descrever a continuidade espacial, a qual é uma característica essencial de muitos fenômenos naturais. Modelos inferenciais para este objetivo vêm sendo propostos no último tempo, por exemplo, a krigagem, e sua base conceitual estão fundamentada na teoria das variáveis regionalizadas, formalizada por Matheron (1971). O termo krigagem é derivado do nome de Daniel G. Krige, que foi o pioneiro em introduzir o uso de médias móveis para evitar a superestimação sistemática de reservas em mineração (Delfiner e Delhomme, 1975). O que diferencia a krigagem de outros métodos de interpolação é a estimação de uma matriz de covariância espacial que determina os pesos atribuídos às diferentes amostras, o tratamento da redundância dos dados, a vizinhança a ser considerada no procedimento inferencial e o erro associado ao valor estimado. Além disso, a krigagem também fornece estimadores exatos com propriedades de não tendenciosidade e eficiência.

O objetivo deste trabalho foi estimar as concentrações de argila no solo em locais não amostradas utilizando-se dos conceitos de geoestatística e da técnica de Krigagem, bem como realizar uma avaliação dos erros.

## MATERIAIS E MÉTODOS

Os dados utilizados foram obtidos no levantamento dos solos da Fazenda Canchim, em São Carlos - SP. Estes se referem a uma amostragem de 85 observações georreferenciadas coletadas no horizonte Bw (camada do solo com profundidade média de 1m). Dentre as variáveis disponíveis, selecionou-se para estudo o teor de argila. Considera-se o teor de argila ao longo do perfil, classificado do seguinte modo (Calderano Filho *et al.*, 1996):

- MUITO ARGILOSO: solos que apresentam 59% ou mais de argila;
- ARGILOSO: solos que apresentam de 35% a 59% de argila;
- MÉDIO: solos que apresentam de 15% a 35% de argila;
- ARENOSO: solos que apresentam menos de 15% de argila.

O software SPRING foi utilizado para a realização da análise exploratória dos dados, cálculo e modelagem do semivariograma e Krigagem.

## RESULTADOS

A análise exploratória dos dados revelou que se aproximam a uma distribuição normal (Tabela 1, Figura 1).

Tabela 1. Estatística descritiva do teor de argila

	N	Media	SD	% CV	Min	Mna.	Max
<b>Argila</b>	85	33,05	16,97	0,51	04	33	73

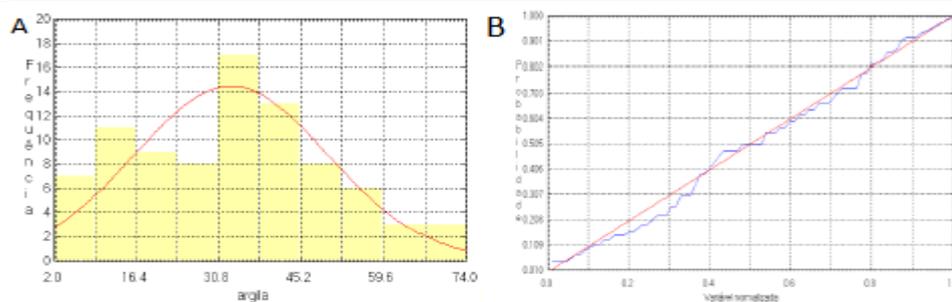


Figura 1. A) Histograma de frequências; B) Distribuição de probabilidades normal.

## Análise da Variabilidade Espacial por Semivariograma

### Caso Isotrópico

A isotropia em fenômenos naturais é um caso pouco frequente de ser observada. Neste caso, um único modelo é suficiente para descrever a variabilidade espacial do fenômeno em estudo. Na prática quando lidamos com semivariogramas, a primeira suposição é isotropia na tentativa de detectar uma estrutura de correlação espacial. Para tal, utiliza-se tolerância angular máxima (90 graus) assim a direção torna-se insignificante.

Calculou-se o semivariograma omnidirecional, sem e com ajuste de parâmetros (Figura 2).

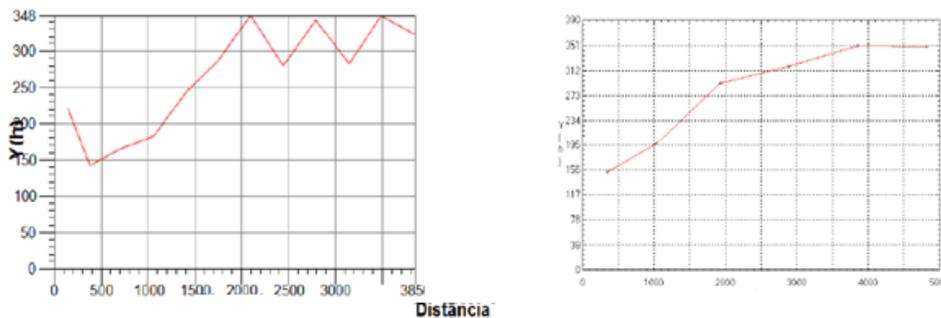


Figura 2. Semivariograma omnidirecional. A) Sem ajuste de parâmetros. B) Com ajuste de parâmetros.

Posteriormente, foi ajustado o semivariograma experimental como o modelo teórico gaussiano (Figura 3).

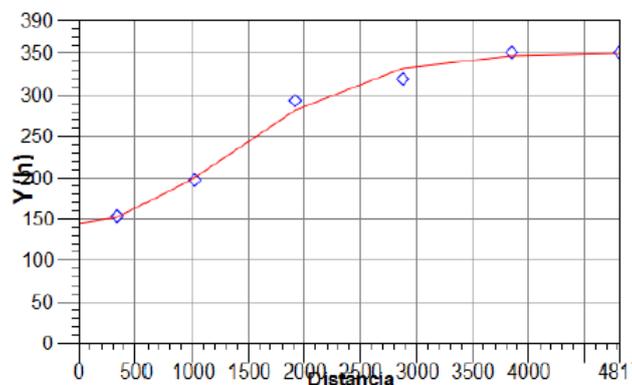


Figura 3. Semivariograma experimental ajustado com o modelo Gaussiano.

Tabela 2. Comparação dos parâmetros iniciais e finais do modelo de semivariograma.

	Efeito pepita (Co)	Contribuição (C1)	Alcance (a)
Parâmetros iniciais	129,52	210,195	2408,269
Parâmetros finais	143,743	204,454	3176,397

O modelo de ajuste foi avaliado por meio da análise dos erros. As cruzeis maiores apresentam os maiores erros. Não evidenciou-se que há tendência a concentração de erros por região (Figura 4).

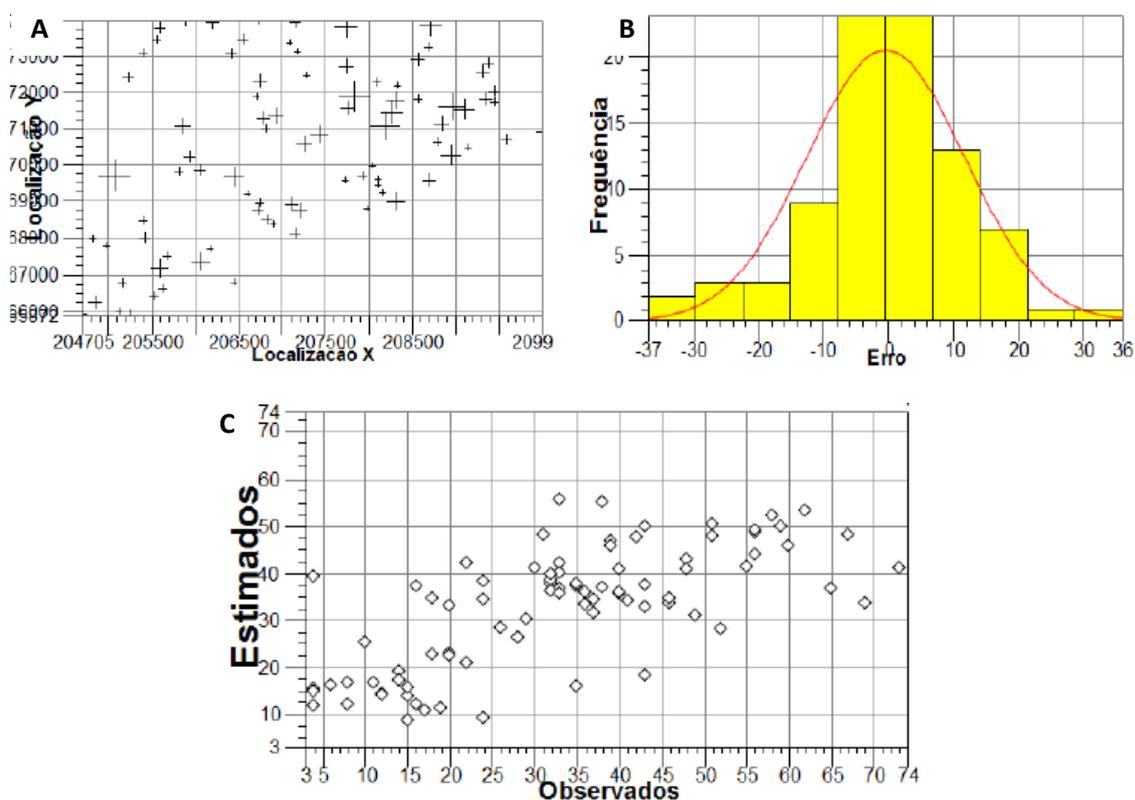


Figura 4. Análise dos erros. A) Distribuição espacial dos erros. B) Histograma de frequências. C) Validação cruzada da variável argila.

## Interpolação por krigagem ordinária

A krigagem é um algoritmo de inferência ou interpolação geoestatístico baseado na análise e modelagem da variabilidade espacial do atributo a partir de um conjunto amostral pontual desse atributo. Supõe, ainda, a hipótese de estacionariedade de segunda ordem para a propriedade que está sendo modelada, ou seja, a média é constante em todas as posições do campo e a covariância só depende da distância entre as amostras.

A krigagem ordinária é um estimador de krigagem linear, ou seja, estima um valor em posição espacial não observada segundo uma combinação linear dos valores de um subconjunto amostral local. A krigagem ordinária possibilita a inferência do atributo, numa posição  $u$ , sem a necessidade de se conhecer a média estacionária  $m$ . Sob a condição de que a somatória dos ponderadores da krigagem ordinária  $\lambda_{0\alpha}(u)$  é igual a 1, ou seja:

$$\sum_{\alpha=1}^{n(u)} \lambda_{0\alpha}(u) = 1$$

Assim, têm-se a seguinte formulação para o estimador de krigagem ordinária (Felgueiras, 1999):

$$z_0^*(u) = \sum_{\alpha=1}^{n(u)} \lambda_{0\alpha}(u) \cdot z(u_\alpha)$$

Journal (1988) mostra que a aplicação dos critérios de mínima variância do erro de estimação e de não tendenciosidade do estimador possibilita o cálculo dos pesos,

$\lambda_{0\alpha}(u)$ , pela solução do seguinte sistema de equações de krigagem ordinária:

$$\begin{cases} \sum_{\alpha=1}^{n(u)} \lambda_{0\alpha}(u) C(u_\alpha, u_\beta) + \phi(u) = C(u, u_\beta) \text{ para } \beta = 1, \dots, n(u) \\ \sum_{\alpha=1}^{n(u)} \lambda_{0\alpha}(u) = 1 \end{cases}$$

onde:  $C(u_\alpha, u_\beta)$  é a covariância entre as amostras observadas em  $\mu_\alpha$  e  $\mu_\beta$ ;  $C(\mu, \mu_\beta)$  é a covariância entre a amostra observada em  $\mu_\beta$  e a posição  $\mu$  e;  $f(u)$  é o multiplicador de Lagrange, necessário para a minimização da variância do erro e associado com a

restrição 
$$\sum_{\alpha=1}^{n(u)} \lambda_{0\alpha} (u) = 1$$

Neste estudo, como primeiro passo foi gerado o krigeagem ordinário, depois se visualizou a grade de krigeagem gerada para a argila (Figura 5A), logo foi gerada a imagem para a visualização da superfície da argila e recortou-se a utilizando o programa Legal (Figura 5B). Por ultimo, executou-se o fatiamento e recorte da grade do teor de argila (Figura 5 C).

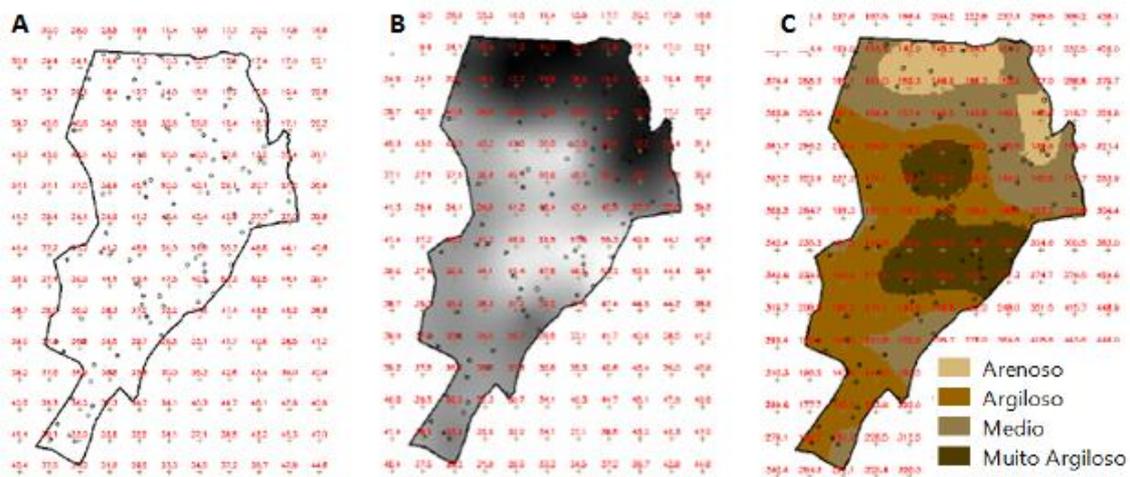


Figura 5. Krigeagem ordinária. A) Grade de krigeagem B) Superfície da argila C) fatiamento da grade do teor de argila

### Caso Anisotrópico

O semivariograma de superfície serve para nos indicar os eixos de maior e menor descontinuidade espacial do fenômeno. Gerou se o semivariograma de superfície para os dados e detectou-se uma maior variabilidade em torno de  $17^\circ$  e uma menor em  $107^\circ$ . (Figura 6).

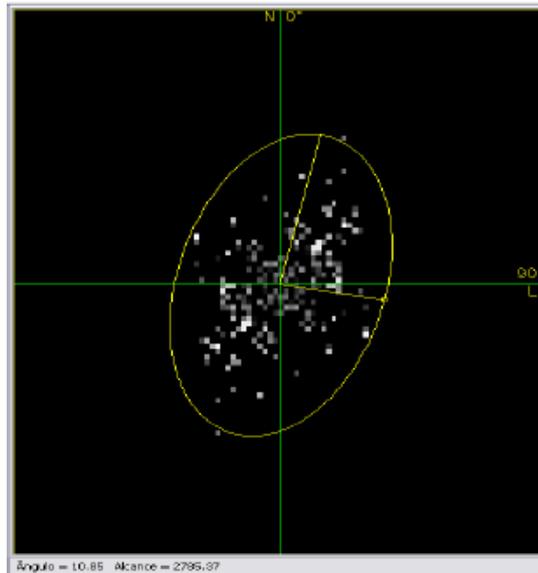


Figura 6. Semivariograma de Superfície.

Logo, foram obtidos os semivariogramas direcionais com os respectivos ângulos de anisotropia (Figura 7).

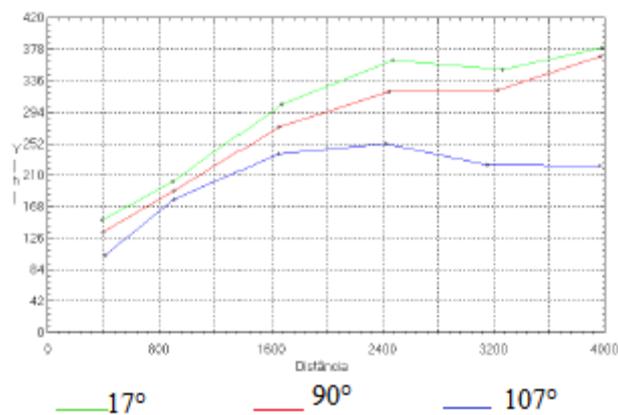


Figura 7. Semivariogramas direcionais.

Os semivariogramas de maior (17°) e menor continuidade (107°) espacial foram ajustados mediante um modelo esférico (Figura 8) e posteriormente foram avaliados mediante a análise dos erros (Figura 9).

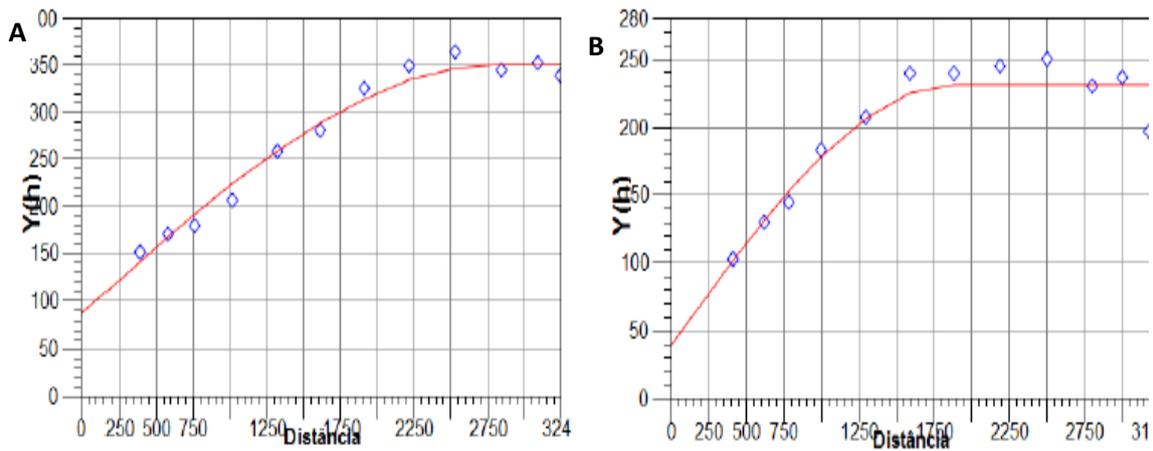


Figura 8. Semivariogramas experimentais ajustados pelo modelo esférico. A) Semivariograma de maior continuidade espacial (17°). B) Semivariograma de menor continuidade espacial (107°).

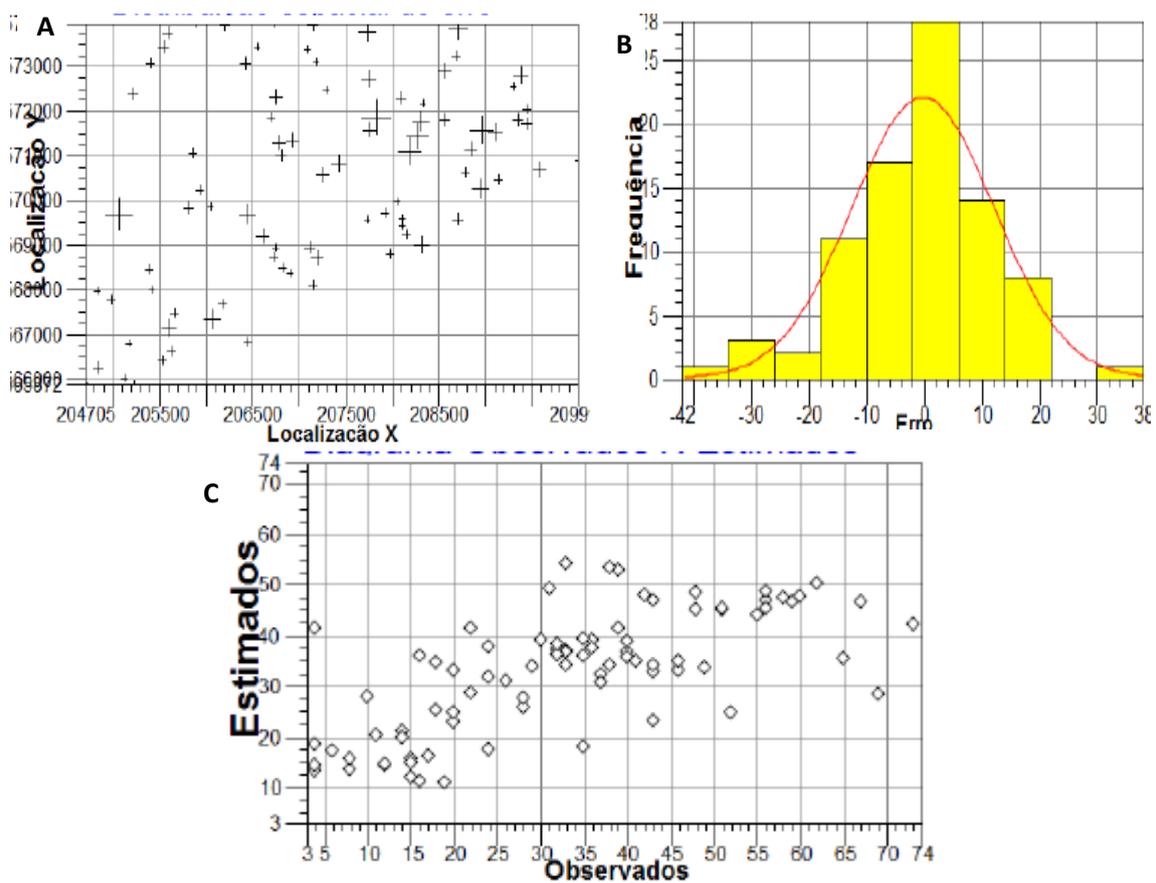


Figura 9. Análise dos erros. A) Distribuição espacial dos erros. B) Histograma de frequências. C) Validação cruzada da variável argila.

Tal como na análise de tipo isotrópico, neste caso o primeiro passo foi gerar o krigagem para o teor de argila oriunda de um modelo anisotrópico (Figura 10 A), logo foi gerada a imagem para a visualização da superfície da argila e recortou-se a utilizando o programa Legal (Figura 10 B). Por ultimo, executou-se o fatiamento e recorte da grade do teor de argila (Figura 10 C).

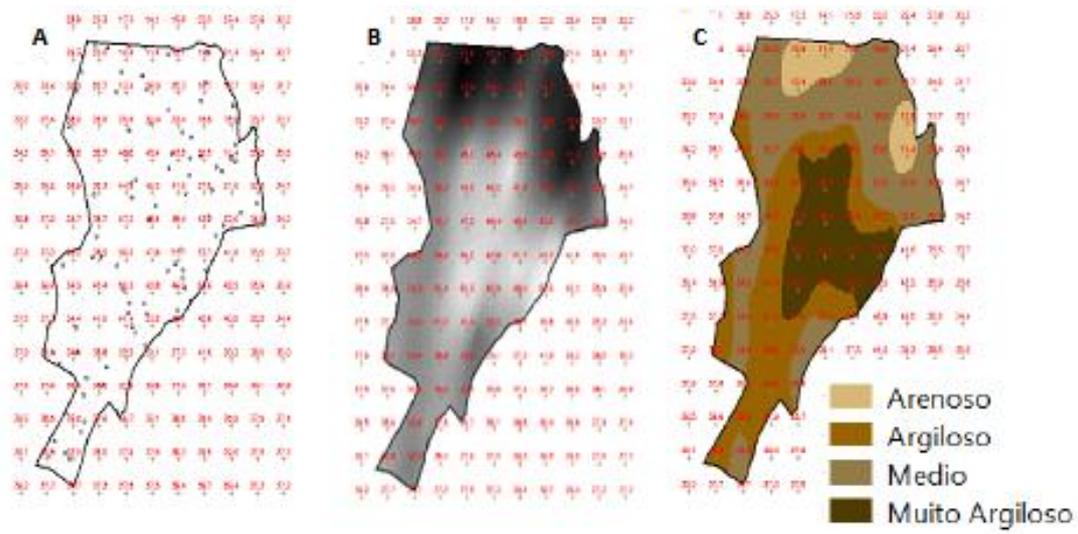


Figura 10. Figura 5. Krigagem ordinária-Modelo Anisotrópico. A) Grade de krigagem B) Superfície da argila C) fatiamento da grade do teor de argila

Paola Cardozo