

# Optimização de redes

## 1. Tipos de Rede Geodésica

- a) Actualmente, as redes geodésicas são concebidas para dar resposta a diferentes problemas;
- b) A Geodesia já não se limita unicamente à concepção de redes de apoio à cartografia e à topografia para a elaboração de mapas e cartas;
- c) Hoje em dia constroem-se:
  - redes de apoio;
  - redes permanentes de apoio;
  - redes de monitorização de estruturas;
  - redes de monitorização geodinâmica;
  - redes dinâmicas globais, etc.

# Optimização de redes

## 1. Tipos de Rede Geodésica

- d) Em função dos objectivos de uma rede, são feitos estudos prévios de optimização, por forma a garantir a qualidade desejada dos resultados;
- e) Apresentam-se-nos diferentes problemas de optimização, que permitem classificar as redes geodésicas em várias ordens de optimização e concepção;
- f) No modelo matemático de ajustamento, existem diferentes parâmetros que podem ser optimizados: a geometria (A); a precisão das observações (P); a precisão da rede ( $Q_x$ ); etc.
- g) Embora não muito comum entre nós, existe adicionalmente um parâmetro externo que deve ser considerado – o custo, para não inviabilizar a realização e os resultados da rede.

# Optimização de redes

## 2. Concepção e Optimização de Redes

a) Quando se estabelece uma rede, em termos genéricos, há que decidir sobre vários aspectos:

- Na **fase de concepção** há que decidir sobre:
  - ✓ Configuração geométrica da rede ( $A \cdot \Delta X = W$ )
  - ✓ Precisão das observações ( $P = \sigma^2_0 \Sigma^{-1} = Q_{ll}^{-1}$ )
  - ✓ Custo de construção, observação e manutenção ( $C = K_\phi \cdot \phi + K_\psi \cdot \psi$ )
- Na fase **de ajustamento** há que decidir sobre:
  - ✓ Rede Fixa (1 ou 2 ptos fixos)  $dX_k=0; dY_k=0; dZ_k=0$
  - ✓ Rede livre (constr. min.)  $dX_k=\delta; dY_k=\delta; dZ_k=\delta$
  - ✓ Selecção do melhor conjunto de observações
  - ✓ Melhor critério de pesos
  - ✓ Validação com auxílio de testes de hipótese

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

a) Estão definidos 4 ordens de problemas de optimização:

- 1- Problema de **Ordem Zero** - POZ
  - ✓ ***Optimização do datum*** (referencial)
- 2- Problema de **Primeira Ordem** – PPO
  - ✓ ***Optimização da configuração geométrica***
- 3- Problema de **Segunda Ordem** - PSO
  - ✓ ***Optimização dos pesos das observações***
- 4- Problema de **Terceira Ordem** - PTO
  - ✓ ***Optimização de melhoria da configuração***

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

a) Estão definidos 4 ordens de problemas de optimização:

### 1- Problema de **Ordem Zero** - POZ

✓ **Optimização do datum** (referencial)

Parâmetros Fixos: A - matriz de configuração geométrica; P – matriz peso

Variáveis: X – coordenadas, parâmetros do sistema;  $\Sigma_x$  – variâncias das coordenadas

∴ Definição adequada das coordenadas da rede (referencial) e da respectiva precisão

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

### 2- Problema de **Primeira Ordem** - PPO

✓ **Optimização da configuração geométrica**

Parâmetros Fixos: P – matriz peso;  
 $\Sigma_x$  – variâncias das coordenadas;

Variáveis: A - matriz de configuração geométrica;

∴ Definição adequada da geometria da rede (localização e observações) por forma a garantir a precisão desejada

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

### 3- Problema de Segunda Ordem - PSO

#### ✓ *Optimização dos pesos das observações*

Parâmetros Fixos: A - matriz de configuração geométrica;  $\Sigma_x$  – variâncias das coordenadas;

Variáveis: P – matriz peso;

∴ Definição adequada dos pesos e sua inter-relação por forma a garantir a precisão desejada

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

### 4- Problema de Terceira Ordem - PTO

#### ✓ *Optimização de melhoria da configuração*

Parâmetros Fixos:  $\Sigma_x$  – variâncias das coordenadas;

Variáveis: A - matriz de configuração geométrica;  
P – matriz peso

∴ Melhoria de redes existentes pela introdução de vértices ou de observações adicionais

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

5- Podemos ainda definir outros problemas adicionais de optimização de uma rede geodésica, como por exemplo:

✓ ***Optimização do intervalo de tempo entre épocas de observação de redes de monitorização de deformações***

Parâmetros Fixos: A - configuração geométrica; P - matriz peso;  $\Sigma_x$  - variâncias das coordenadas;

Variável:  $\Delta X = X_{t2} - X_{t1}$  - vector deslocamento

∴ Adequado intervalo de tempo entre observações em função da taxa de deformação sem aumentar significativamente os custos

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

6- A minimização de custos pode ser interpretada como um problema de transformação aplicada aos resultados de PPO e PSO:

✓ ***Optimização do custo***

Parâmetros Fixos:  $\Sigma_x$  - variância das coordenadas;

Variável: A - configuração geométrica; P - matriz peso

$$C(A, \Sigma_{II}) = K_{\phi} \cdot \phi(n, m) + K_{\psi} \cdot \psi(\Sigma_{II})$$

∴ Procurar o melhor compromisso entre a precisão desejada e um custo adequado, em função da configuração geométrica e da precisão das observações

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

### a) Função custo - Exemplo 1

- Observação de uma rede de triangulação por dois Teodolitos de precisão diferente (3 e 10 segundo centesimais)

$$\sigma_{\alpha} = 3^{\text{cc}}, K_{\phi} = K_{\psi} = 1$$

n	10	40	80
$\phi$	440	1640	3240
$\psi$	110	444	888
C(€)	550	2084	4128

$$\sigma_{\alpha} = 10^{\text{cc}}, K_{\phi} = K_{\psi} = 1$$

n	10	40	80
$\phi$	440	1640	3240
$\psi$	10	44	88
C(€)	450	1684	3328

# Optimização de redes

## 2.1 Problemas Optimização de Redes

### b) Função custo - Exemplo 2

- Observação de uma rede GPS regional

$$\sigma_x = 2\text{mm}, K_{\psi} = 1.3$$

n/m	10/15	20/40	40/60
$K_{\phi}$	1.5	1.4	1.3
$\phi$	640	1240	2440
$\psi$	410	820	1640
C(€)	1493	2802	5304

$$\sigma_x = 2\text{cm}, K_{\psi} = 1.2$$

n/m	10/15	20/40	40/60
$K_{\phi}$	1.5	1.4	1.2
$\phi$	640	1240	2440
$\psi$	110	220	440
C(€)	1092	2000	3456

# Optimização de redes

## 2.2 Robustez e Fiabilidade

- a) **Robustez** é a propriedade que caracteriza a resistência de uma rede ao efeito de erros sistemáticos;
- b) É a resistência ou a imunidade da rede à contaminação de observações erradas;
- c) **Fiabilidade** é caracterizada pela capacidade de detecção de observações erradas, por intermédio de testes de hipóteses;
- d) Uma, confere à rede a insensibilidade à contaminação dos erros sistemáticos, a outra, permite a detecção de observações contaminadas;
- e) Ambas as propriedades estão intimamente relacionadas e são uma consequência dos Números de Redundância Local (NRL);

# Optimização de redes

## 2.2 Robustez e Fiabilidade

- f) A Robustez está relacionada com o modo como, no ajustamento, os erros são projectados para os resíduos ( $v$ ) ou para as correcções às coordenadas ( $\Delta X$ );
- g) Essa projecção é quantificada pelos parâmetros: NRL – Números de Redundância Local e NAL – Números de Absorção Local;
- h) Os NAL são dados pelos elementos da diagonal da matriz:

$$U = A Q_x A^T P$$

- i) Enquanto que os NRL correspondem aos elementos da diagonal da matriz  $(I - U)$

# Optimização de redes

## 2.2 Robustez e Fiabilidade

- j) Os NRL e NAL são valores reais entre 0 e 1, e a sua soma é igual a 1;
- l) Para que a rede seja robusta os NRL devem ser homogéneos e elevados (ex.: 0,7);
- m) Se houver alguns NAL com valores mais elevados que os restantes, os resíduos correspondentes tendem a acumular os erros, mesmo tendo sido cometidos noutras observações;
- f) A optimização da Robustez e da Fiabilidade de uma rede geodésica é a tarefa do PPO, onde a configuração é escolhida por forma a obter um mútuo controlo, da qualidade das observações e da precisão da rede;

# Optimização de redes

## 2.3 Determinação de Outliers

### 2.3.1- Teste de Barda (*Data Snooping*)

$$Q_{vv} = Q_l - A Q_x A^T \quad \text{Resíduos normalizados: } \bar{v}_i = \frac{v_i}{\sigma_0 \sqrt{q_{ii}}}$$
$$H_0: \bar{v}_i \in N(0,1) \quad \text{vs} \quad H_1: \bar{v}_i \in N(\Delta v, 1)$$

### 2.3.2- Método de Pope (Método de Tau - $\tau$ )

$$\bar{v}_i = \frac{|v_i|}{s_0 \sqrt{q_{ii}}} \in \tau \quad \text{Distribuição TAU}$$

Conversão de distribuição -  $\tau$  em t-Student

$$t_{(f-1)} = \sqrt{\frac{(f-1)\tau^2}{f-\tau^2}}$$

$\therefore$  Rejeitar  $H_0$  para  $1-\alpha$  se:  $T_k = \sqrt{\frac{(f-1)\bar{v}^2}{f-\bar{v}^2}} > t_{1-\alpha}$



# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

Quando se rejeita ou aceita uma hipótese usando um teste estatístico baseado numa probabilidade, dois erros podem acontecer:

### 2.4.1- Erro do Tipo I (falso positivo)

- Rejeitar a Hipótese Nula  $H_0$  e esta ser VERDADEIRA
- $\alpha$  (significância) é a probabilidade de cometer o erro

### 2.4.2- Erro do Tipo II (falso negativo)

- Não rejeitar a Hipótese Nula  $H_0$  e esta ser FALSA
- $\beta$  é a probabilidade de cometer o erro

Ao contrário do erro do tipo I, não é possível determinar à partida a probabilidade de ocorrência dum erro do tipo II,  $\beta$ .

# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

Síntese de erros possíveis associado aos testes de Hipótese:

Situação	Conclusão do teste	
Real	Rejeitar $H_0$	Aceitar $H_0$
$H_0$ VERDADEIRA	<b>Erro Tipo I</b>	<b>Decisão Acertada</b>
$H_0$ FALSA	<b>Decisão Acertada</b>	<b>Erro Tipo II</b>

# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

2.4.2 - Exemplo, baseado num processo com  $\mu=1200$  e  $\sigma=30$ :

Hipótese  $H_0$ :  $\mu=1200$  vs Hipótese  $H_1$ :  $\mu>1200$

com  $\alpha=5\%$  (probabilidade de rejeitar  $H_0$ , sendo ela verdadeira)



tem-se a azul, a faixa da gama de valores possíveis em que  $H_0$  é rejeitada.

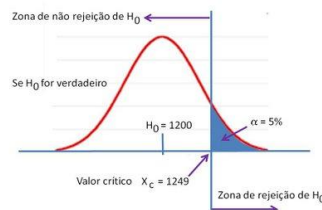
# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

2.4.2 - Exemplo, baseado num processo com  $\mu=1200$  e  $\sigma=30$ :

Se a média observada  $X_{med}$  cair dentro da área de rejeição, existe um erro suficientemente grande entre a amostra e a hipótese  $H_0$ .

Caso  $X_{med}$  cair fora da área de rejeição a hipótese  $H_0$  é válida e não há lugar ao Erro Tipo I



# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

2.4.2 - Exemplo, baseado num processo com  $\mu=1200$  e  $\sigma=30$ :

O valor crítico  $X_{med\text{ crítico}} = 1249$  para este teste é calculado a partir da área  $\alpha=5\%$  da curva normal

Uma forma de “ajuizar” a ocorrência de uma média superior a 1249 é:

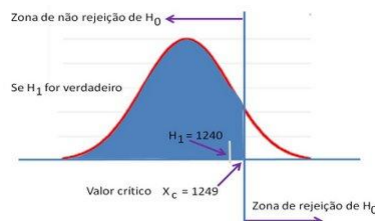
- a)  $H_0$  é verdadeira, mas tivemos um tal azar que recolhemos uma amostra muito pouco provável.
- b) Ou,  $H_0$  não é verdadeira, daí não ser surpresa o valor alto obtido para a média

# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

2.4.2 - Exemplo, baseado num processo com  $\mu=1200$  e  $\sigma=30$ :

Suponhamos que a hipótese  $H_0$  é falsa ( $H_1$  é verdadeira), no caso de  $X_{med}$  se distribuir em torno de  $\mu=1240$  (em vez de 1200)



A decisão correcta seria rejeitar a falsa hipótese nula  $H_0$ .

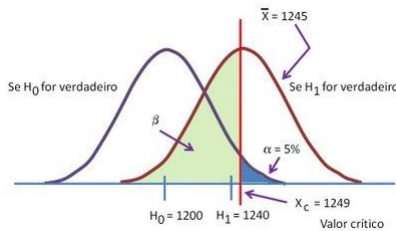
Aceitando  $H_0$  quando esta é falsa é chamado de Erro Tipo II

# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

2.4.2 - Exemplo, baseado num processo com  $\mu=1200$  e  $\sigma=30$ :

Na realidade desconhece-se qual a situação verdadeira. Se se tiver de tomar a decisão de aceitar ou não  $H_0$ , na presença da incerteza, temos de aceitar correr riscos de um tipo ou de outro



Ilustra-se aqui as probabilidades de cada um dos tipos de erro,  $\alpha$  se  $H_0$  é verdadeira, e  $\beta$  se  $H_0$  é falsa

Geodesia & Aplicações – Aula 11

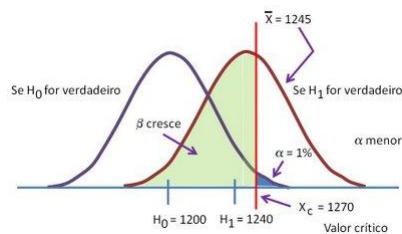
FCUL-EG

# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

2.4.2 - Exemplo, baseado num processo com  $\mu=1200$  e  $\sigma=30$ :

A redução de  $\alpha$  (deslocando o ponto crítico para a direita, por ex. 1270), aumenta ao mesmo tempo  $\beta$ , mas reduz a probabilidade do erro Tipo I.



Geodesia & Aplicações – Aula 11

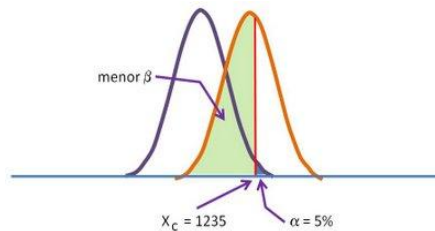
FCUL-EG

# Optimização de redes

## 2.4 Erros do Tipo I e Tipo II

2.4.2 - Exemplo, baseado num processo com  $\mu=1200$  e  $\sigma=30$ :

Uma forma de minimizar a possibilidade do erro II é aumentar a dimensão da amostra, diminuindo assim o desvio padrão e possibilitando que  $\beta$  se reduza sem aumentar  $\alpha$ .



Devemos trabalhar sempre com redundância elevada (amostra grandes) e com elevadas precisões.

# Optimização de redes

## 3. Conclusão

- A realização de testes de hipótese, permitindo eliminar observações erradas, garantem resultados fiáveis e de confiança;
- Trabalhar com elevada redundância e uma boa geometria, garantindo elevada precisão, minimizará a probabilidade de se cometerem erros do Tipo I e do Tipo II.

# Optimização de redes

## 3. Conclusão

- A ideia básica da optimização de redes geodésicas é a possibilidade de se garantir com qualidade a estimativa de uma rede antes de ser construída ou observada;
- A optimização de uma rede geodésica prende-se com o estudo da sua precisão, da sua fiabilidade e do seu custo.