



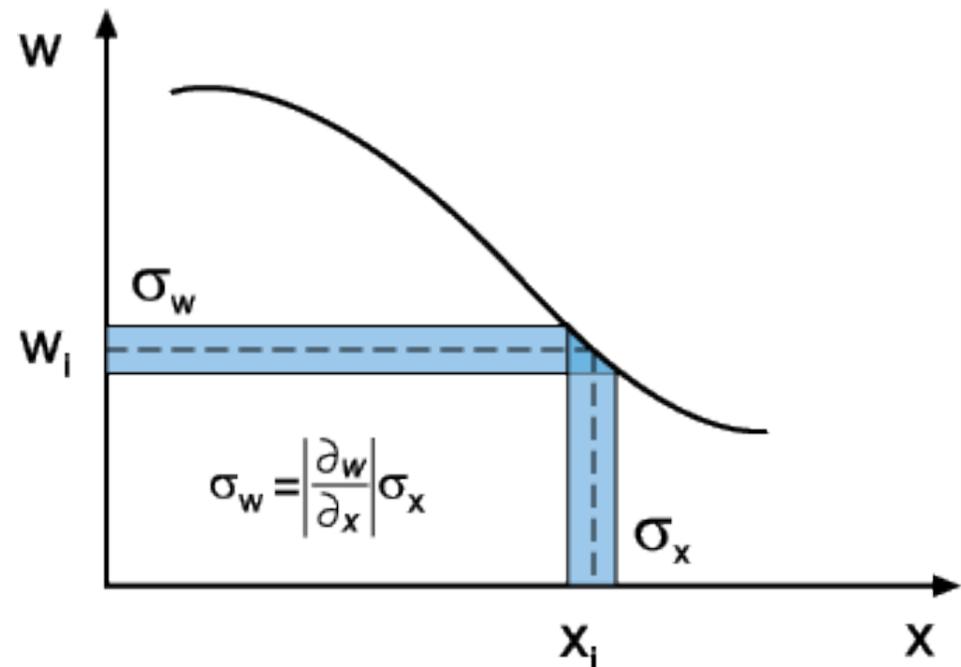
Propagação de incertezas: Método de Monte Carlo

Propagação de incertezas

- Fórmula geral de propagação de incertezas para incertezas pequenas e funções “bem comportadas”.

$$\sigma^2 = C^T \Sigma C = \sum_i \sum_j \frac{\partial f}{\partial x_i} \frac{\partial f}{\partial x_j} \Sigma_{ij}, \quad \begin{cases} \sigma_i^2 = \Sigma_{ii} \\ \text{COV}_{ij} = \Sigma_{ij} \end{cases}$$

- Como a variação de uma grandeza provoca variação em outra?



Propagar incertezas

- Se quero saber o quanto as incertezas de medidas afetam outras grandezas precisamos propagar as incertezas
- Em situações simples a avaliação é fácil

$$P = Vi$$

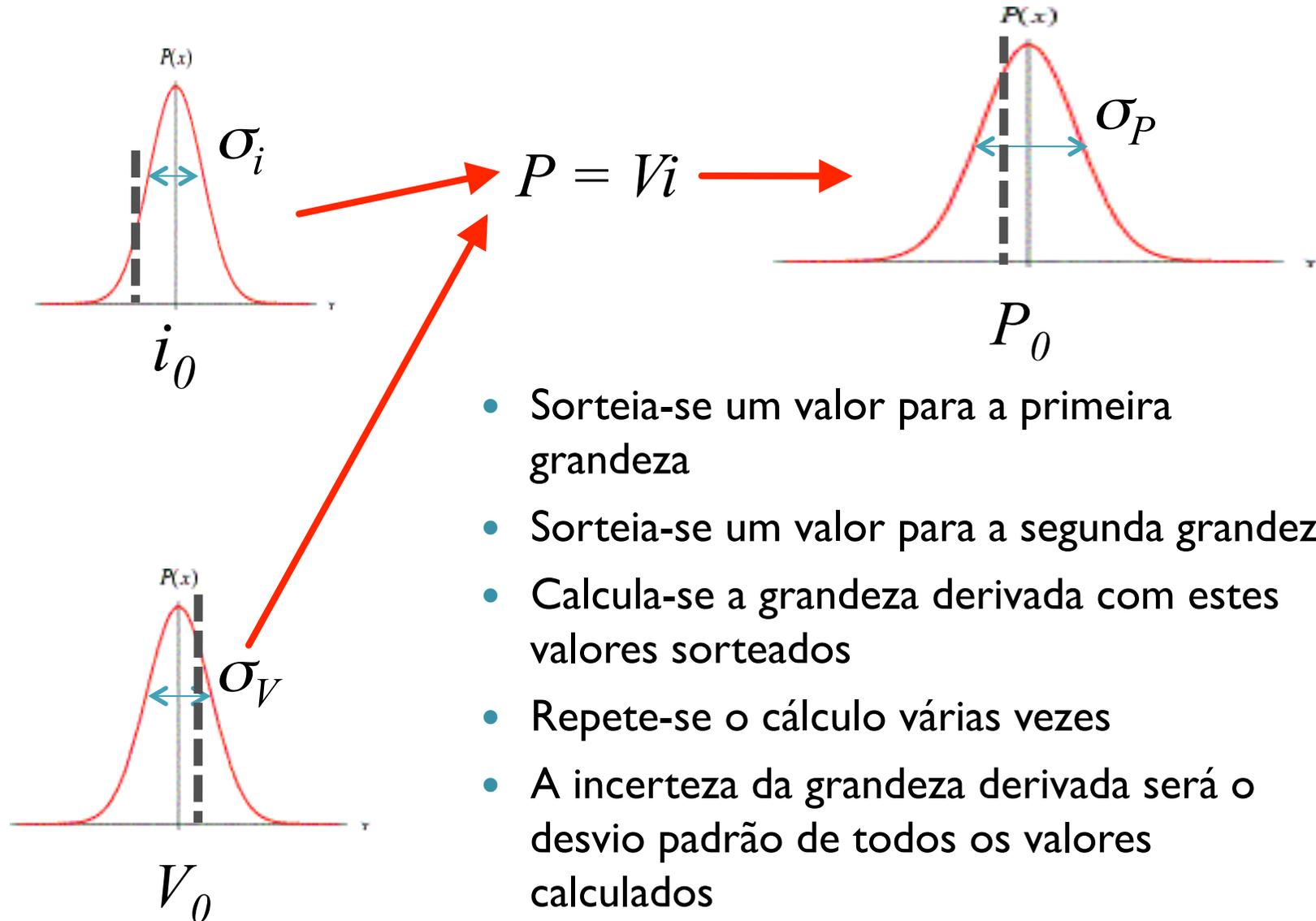
- Mas como fazer em situações mais complexas?

$$I_{visível} = \int_{400}^{800} I d\lambda \quad \begin{cases} I = I \pm \sigma_I \\ \lambda = \lambda \pm \sigma_\lambda \end{cases} \Rightarrow \sigma_{I_{visível}} = ?$$

- Simulações de Monte Carlo

Caso simples, $P = Vi$

- $i = i_0 \pm \sigma_i$; $V = V_0 \pm \sigma_V$
- $P = P_0 \pm \sigma_P$, quem é σ_P ?



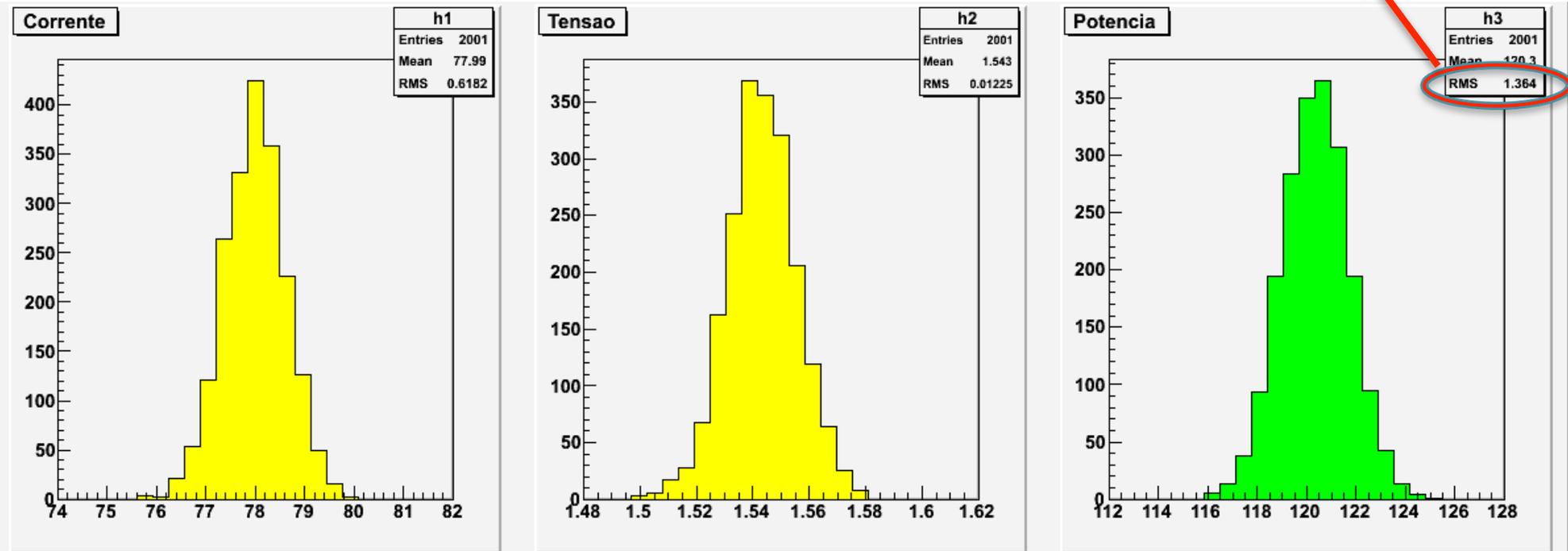
- Sorteia-se um valor para a primeira grandeza
- Sorteia-se um valor para a segunda grandeza
- Calcula-se a grandeza derivada com estes valores sorteados
- Repete-se o cálculo várias vezes
- A incerteza da grandeza derivada será o desvio padrão de todos os valores calculados

Exemplo: $P = V i$

$$i = 78.0 \pm 0.6 \text{ mA} \quad V = 1.543 \pm 0.012 \text{ V}$$

$$P = V i = 120.3 \pm ? \text{ mW}$$

$$\sigma_P = 1.4 \text{ mW}$$



Como gerar números aleatórios

- Em geral, toda linguagem de programação possui um gerador de números aleatórios
 - Planilhas eletrônicas também
 - RND, RAND, etc.
- O problema é que, em geral, estas funções geram apenas distribuições uniformes
 - Como gerar uma distribuição gaussiana ou com outra F.D.P.?

Transformação inversa

- Probabilidade acumulada

$$p = P(x < A) \rightarrow A = P^{-1}(p)$$

- Só que:

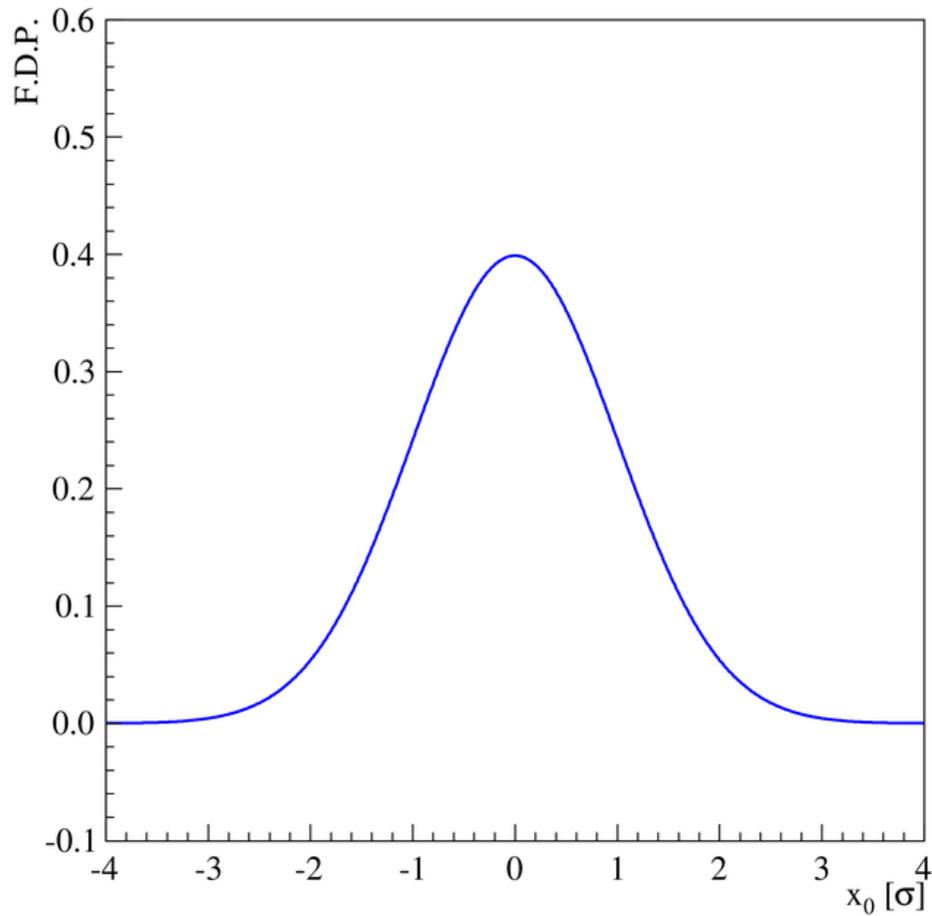
$$p = [0,1]$$

- Sorteia-se p com distribuição uniforme entre 0 e 1 e, conhecendo-se a inversa da probabilidade acumulada, determina-se A .
 - Ou simplesmente rebate do eixo y para o x

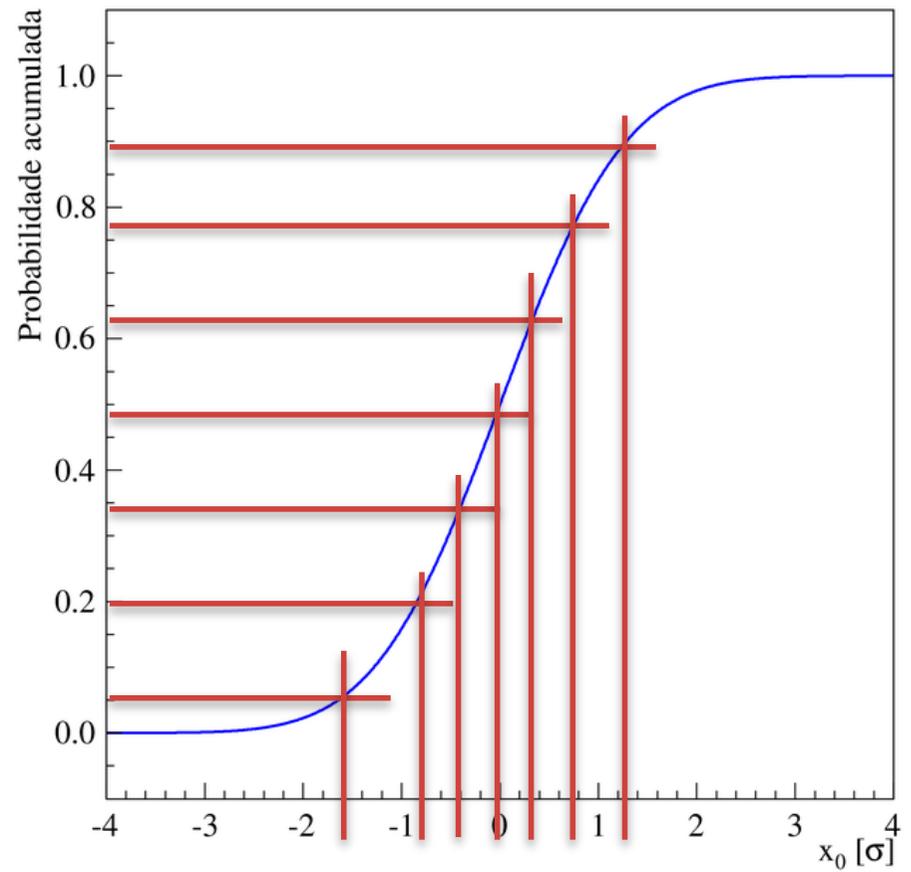


Ex: gaussiana

F.D.P. gaussiana



Probabilidade acumulada da gaussiana



Cálculo no excel

- Para sortear um número aleatório, com distribuição Gaussiana no excel, dado

$$X = X_0 \pm \sigma_X$$

No excel usa-se a expressão

`NORMINV(RAND(), média, sigma)`

Ver planilha junto com as notas de aula

Vantagens deste método

- O conceito é bastante intuitivo.
- Fácil de implementar em planilhas eletrônicas (Excel, OO, etc.).
- Não é necessário fazer as derivadas parciais para propagar as incertezas.
- Independente da complexidade das contas, que podem tornar o cálculo de derivadas parciais muito complicados.
 - OBS: Estamos assumindo que não há covariância entre as grandezas a serem propagadas → Em geral é verdade para medidas diretas.
- Planilhas exemplos junto com notas de aula.



Testes de compatibilidade:

O teste-z e o teste-t

Testes de compatibilidade

- Teste z
 - Imagine que foi realizada uma medida e queremos comparar ao seu “valor verdadeiro” – muitas vezes uma previsão teórica – Calculamos z

$$z = \frac{\bar{y} - \mu}{\sigma_{\bar{y}}}$$

- y será compatível com μ se $|z| < 3$
- Isso é razoável? Qual a origem do valor 3?

Probabilidade acumulada

- Podemos definir como probabilidade acumulada a grandeza:

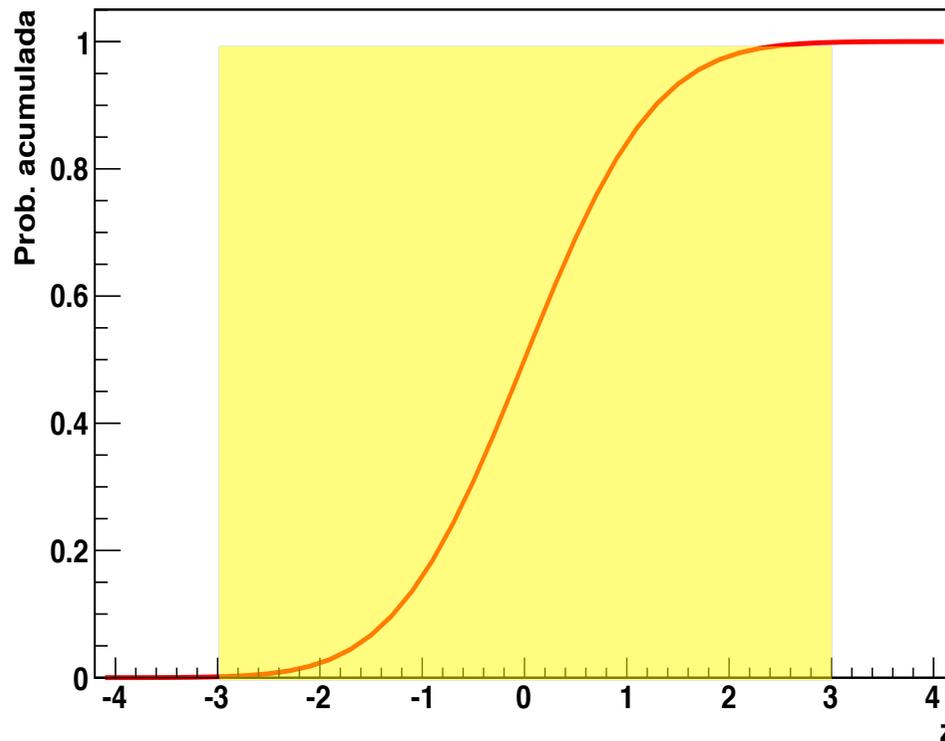
$$P(x) = \int_{-\infty}^x p(t)dt \rightarrow \left\{ \begin{array}{l} \text{Probabilidade da variável } t \\ \text{assumir um valor menor ou} \\ \text{igual a } x. \end{array} \right.$$

- Nesse caso, $p(t)$ é a função densidade de probabilidade da grandeza estudada.

Teste-z

$$z = \frac{\bar{y} - \mu}{\sigma_{\bar{y}}}$$

- No teste-z, assume-se que a variável z possui F.D.P. normal
- Se a hipótese do teste for verdadeira z deve possuir valor verdadeiro zero e variância 1.



$$|z| < 3 \Rightarrow \sim 99.9\%$$

No teste-z, 3 significa que ~99.9% das medidas devem estar nesse intervalo, ou seja, a chance de obter um valor com $|z| > 3$ é desprezível

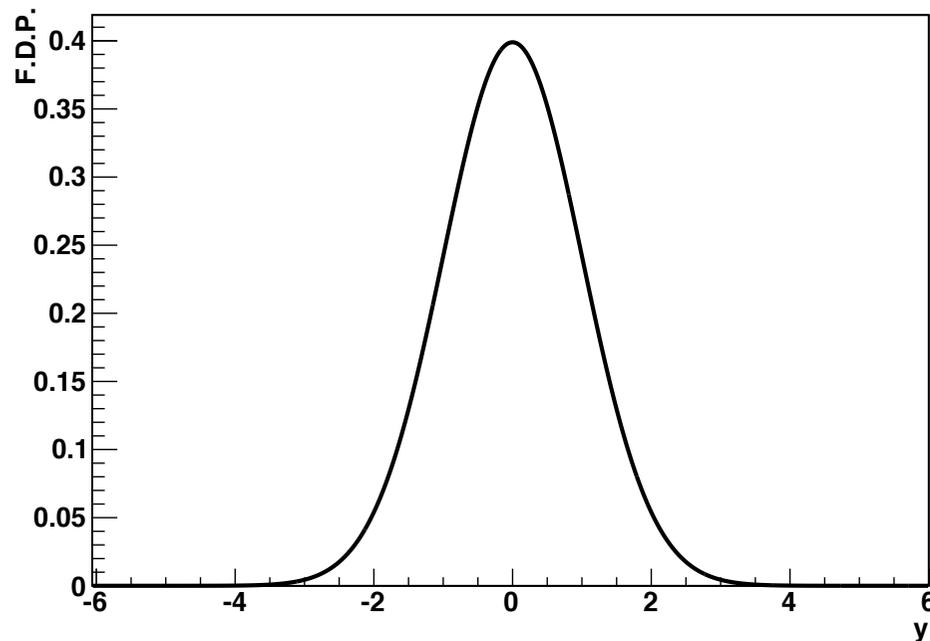
CUIDADO! Não usem o valor 3 a esmo. Entenda o seu significado

Teste-z

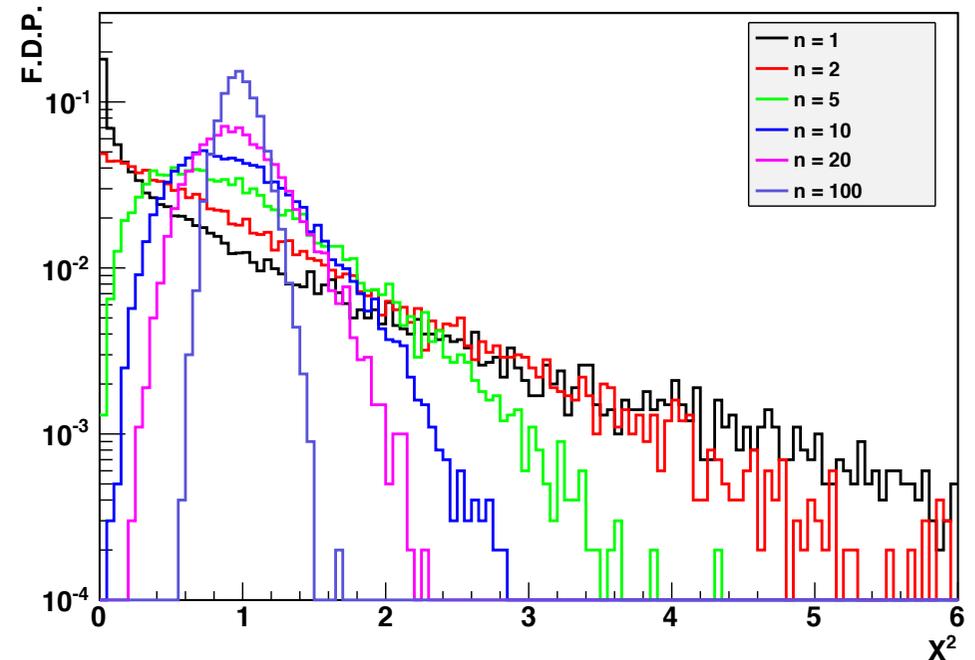
- Mas será que a variável z assume uma F.D.P. normal?

$$z = \frac{\bar{y} - \mu}{\sigma_{\bar{y}}}$$

F.D.P. para y



F.D.P. para σ



Teste-z

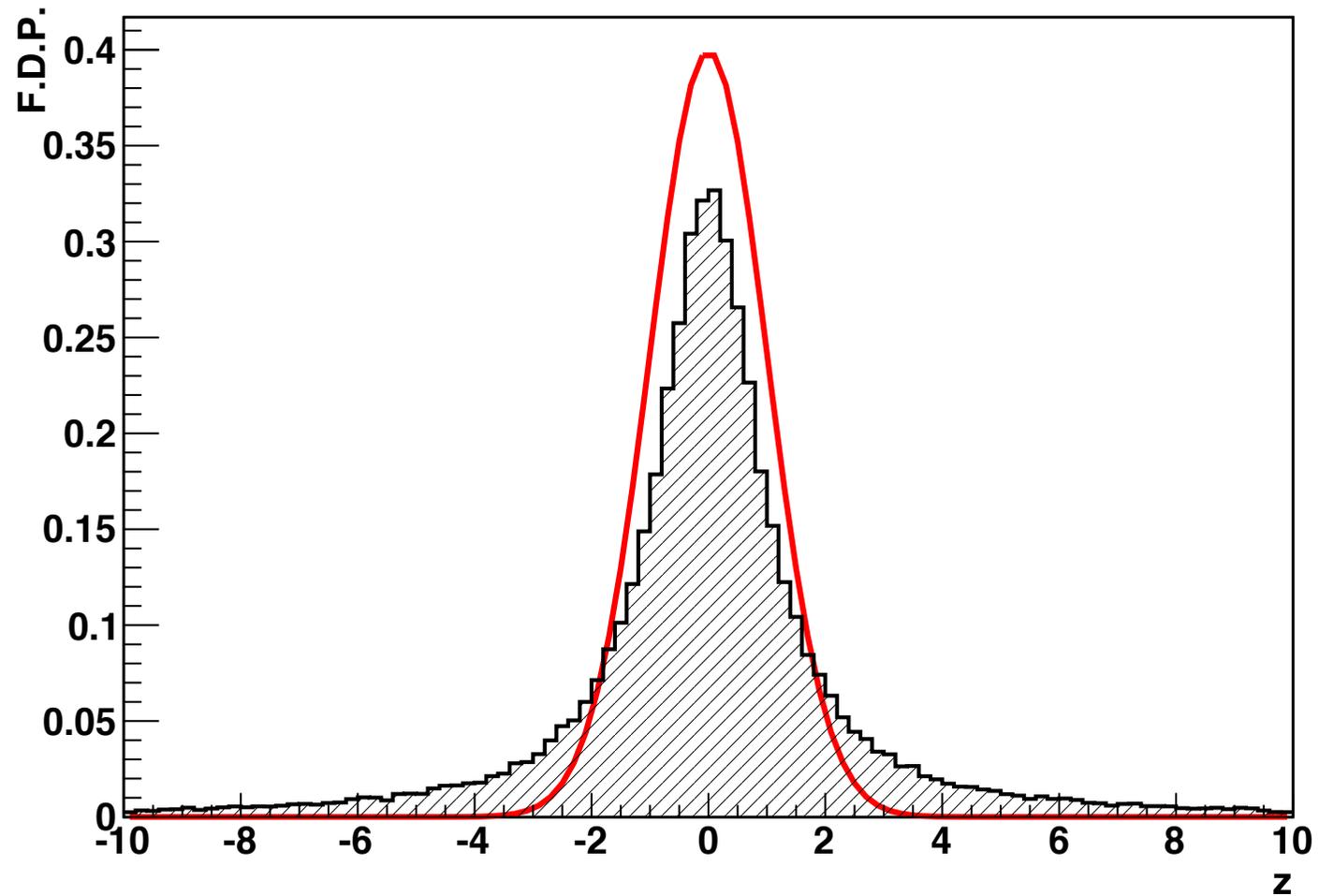
- Vamos fazer o mesmo procedimento (exp. virtuais) que fizemos na aula passada e obter a F.D.P. de z para diferentes números de graus de liberdade (ndf)

$$z = \frac{\bar{y} - \mu}{\sigma_{\bar{y}}}$$

- Ou seja, vamos simular, para um dado ndf qual é o valor médio de y , a sua incerteza e calcular z .
- Vamos comparar a distribuição de z com uma distribuição normal de média 0 e variância 1.

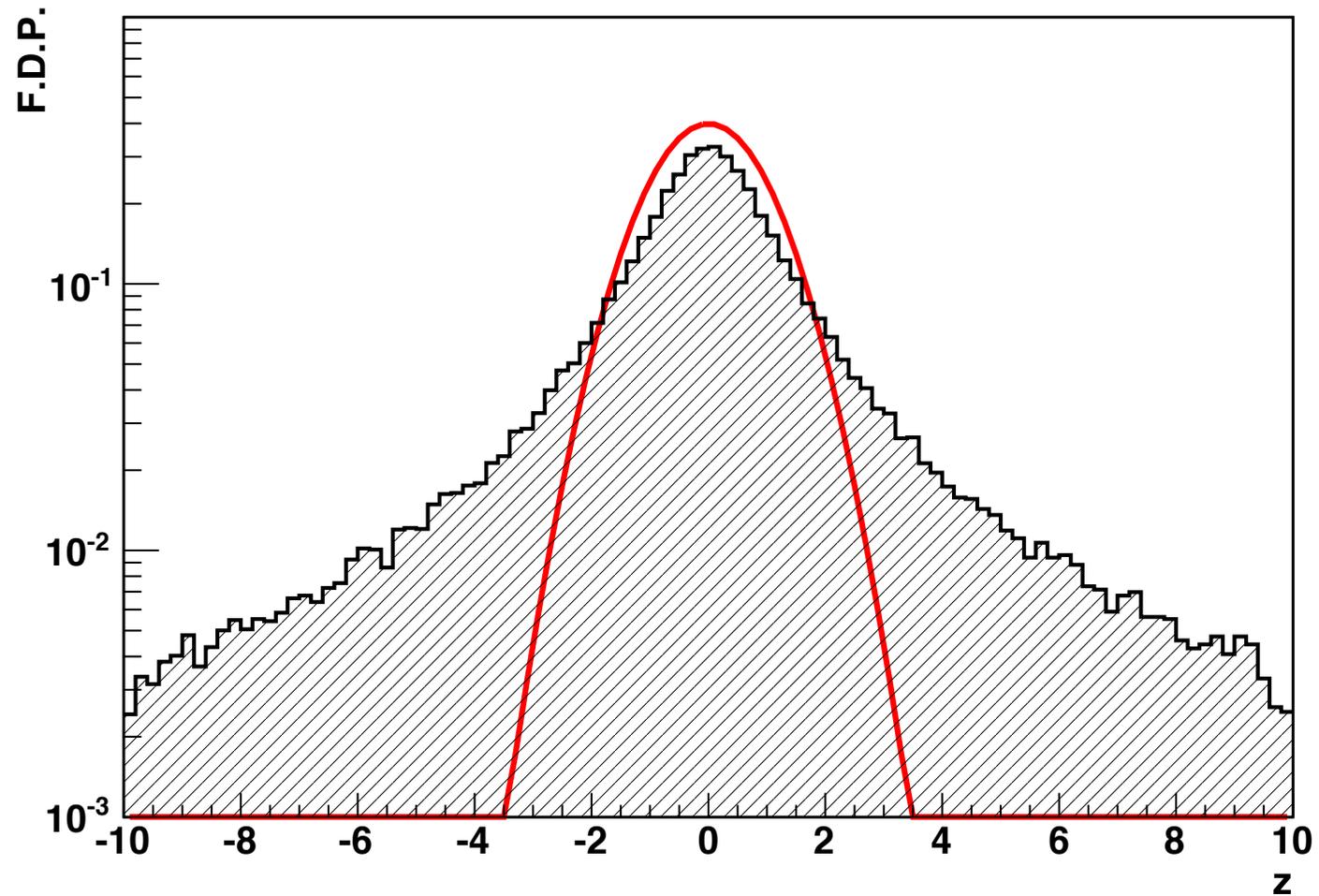
F.D.P. de z para $\text{ndf} = 1$

$\text{ndf} = 1$



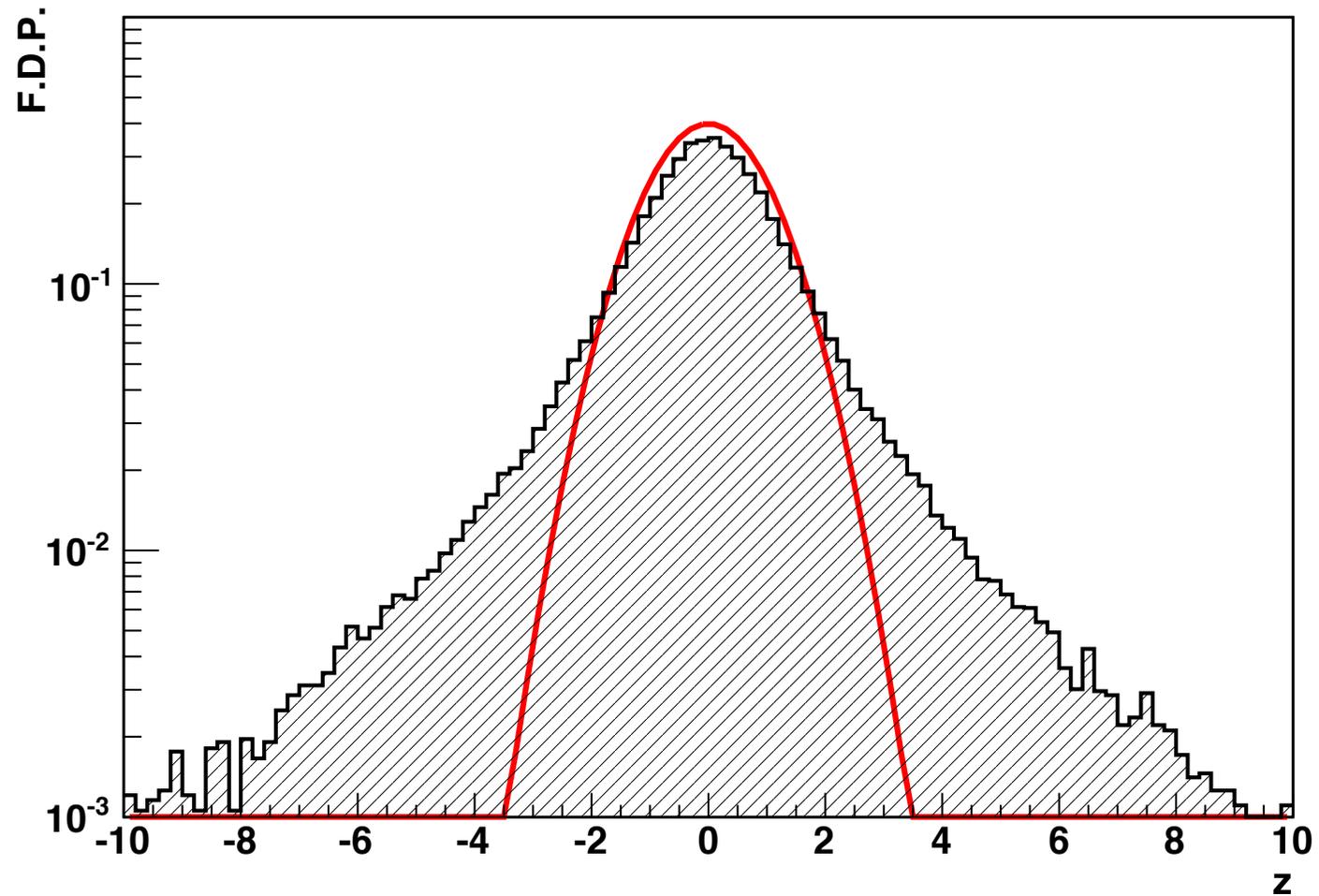
F.D.P. de z para $\text{ndf} = 1$

$\text{ndf} = 1$



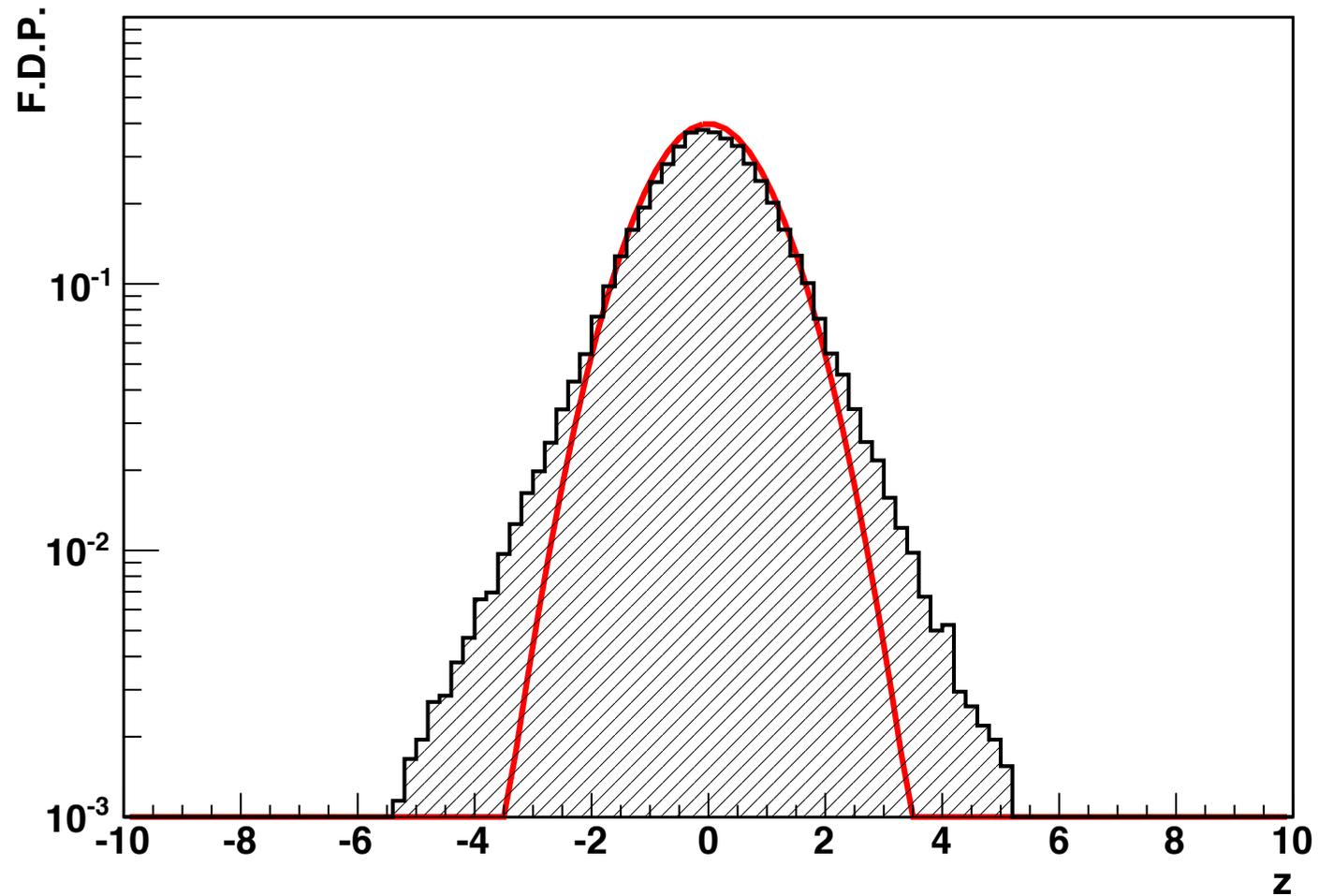
F.D.P. de z para $\text{ndf} = 2$

$\text{ndf} = 2$



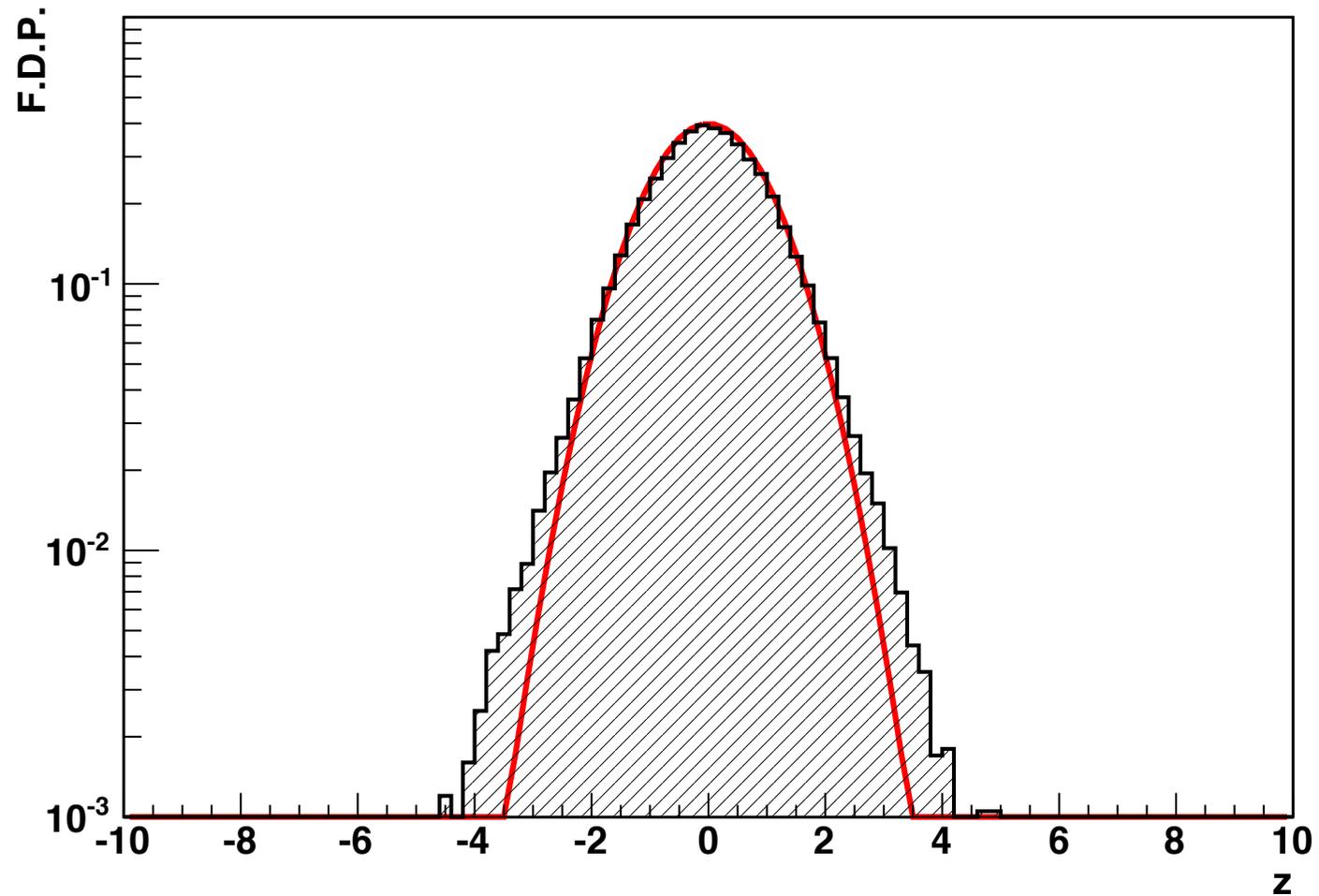
F.D.P. de z para $\text{ndf} = 5$

$\text{ndf} = 5$



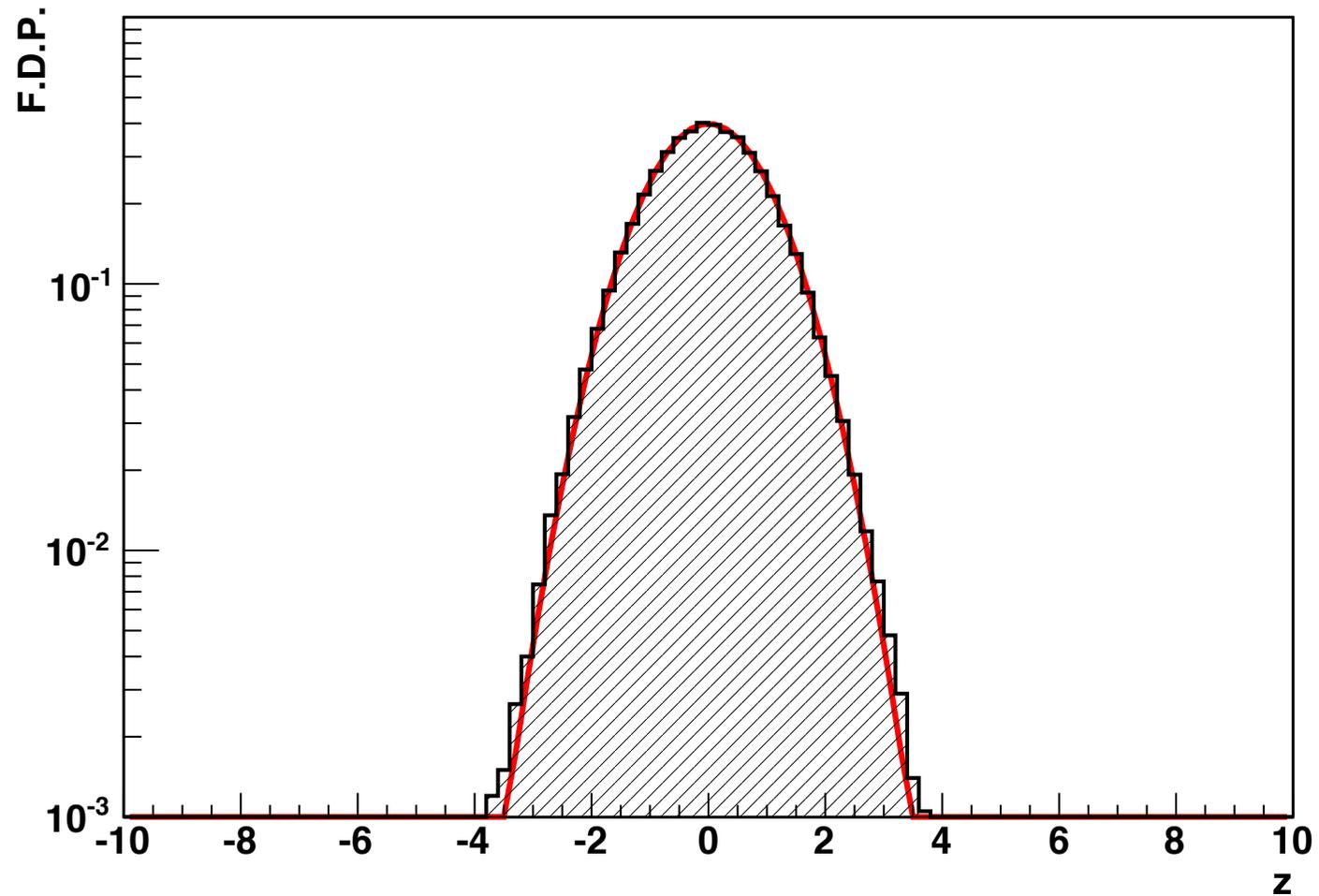
F.D.P. de z para $\text{ndf} = 10$

$\text{ndf} = 10$



F.D.P. de z para $\text{ndf} = 50$

$\text{ndf} = 50$



Conclusões

- A variável z somente possui F.D.P. normal para medidas com elevado número de graus de liberdade
 - Tipicamente $ndf > 20$ já dá para aproximar com um pouco de ressalva.
- Ou seja, o teste- z só pode ser utilizado em situações com grande ndf .
 - A situação é crítica para $ndf \sim 1-2$
- Que tipo de teste utilizar para baixos ndf ?

Teste-t de Student

- Willian Gosset (Student) – 1908
 - Distribuição de probabilidades de Student (ou distribuição t)
- A distribuição t surge quando se quer comparar valores médios de distribuições com poucos graus de liberdade. O fato da F.D.P. da variância não seguir uma distribuição normal, nesses casos, faz com que seja necessário utilizar distribuições t de probabilidade.

Teste-t de Student

- Vamos supor que queremos comparar duas amostras diferentes e testar se elas são compatíveis. Cada amostra foi medida com um certo número de graus de liberdade, possui uma média e um desvio padrão estimado da amostra. Define-se a grandeza, de modo geral, t como sendo:

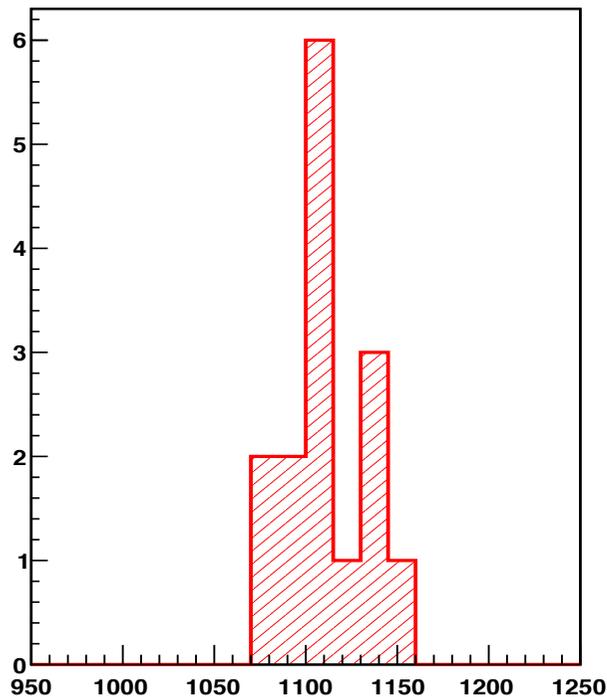
$$t = \frac{\bar{y}_1 - \bar{y}_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \quad \left\{ \begin{array}{l} \bar{y}_i = \text{média da amostra } i \\ \sigma_i = \text{variância da amostra } i \\ n_i = \text{ndf da amostra } i \end{array} \right.$$

Exemplo

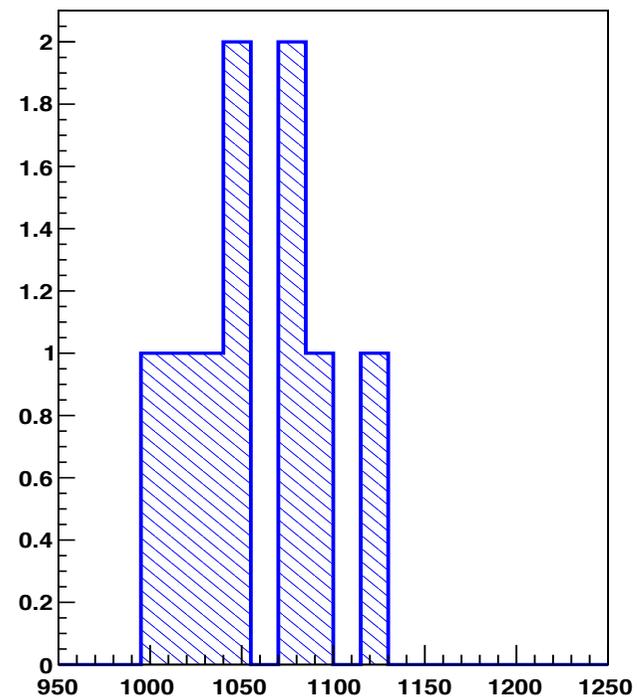
Responder essa pergunta fica como exercício para a sala. Usem os histogramas abaixo como dados.

- As classes o Alexandre e Eloisa mediram a constante C e obtiveram as seguintes distribuições. Podemos dizer que os valores médios das salas do Alexandre e Eloisa são compatíveis?

Alexandre



Eloisa



Um caso particular

- Queremos comparar o valor médio de uma amostra com uma expectativa para o seu valor verdadeiro (teórico, por exemplo). Nesse caso, t pode ser escrito como:

$$t = \frac{\bar{y}_1 - \bar{y}_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \quad \rightarrow \quad t = \frac{\bar{y}_1 - \mu}{\frac{\sigma_1}{\sqrt{n_1}}}$$

- Que é a mesma expressão para z . Sigma não é a incerteza na média. É o desvio padrão da distribuição. Por isto dividimos por raiz de n .

Teste-t de Student

- O teste-t de Student consiste em verificar se a hipótese de igualdade entre valores médios de duas amostras (ou entre o valor médio de uma amostra e uma expectativa “verdadeira”) é válida, ou seja, verificar se:

$$t = \frac{\bar{y}_1 - \bar{y}_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \quad \text{ou} \quad t = \frac{\bar{y}_1 - \mu}{\frac{\sigma_1}{\sqrt{n_1}}}$$

- É compatível com zero.
- Contudo, devemos levar em conta que a distribuição de t não é mais normal para testar essa compatibilidade.
- Qual a F.D.P. de t ?

Distribuição t de Student

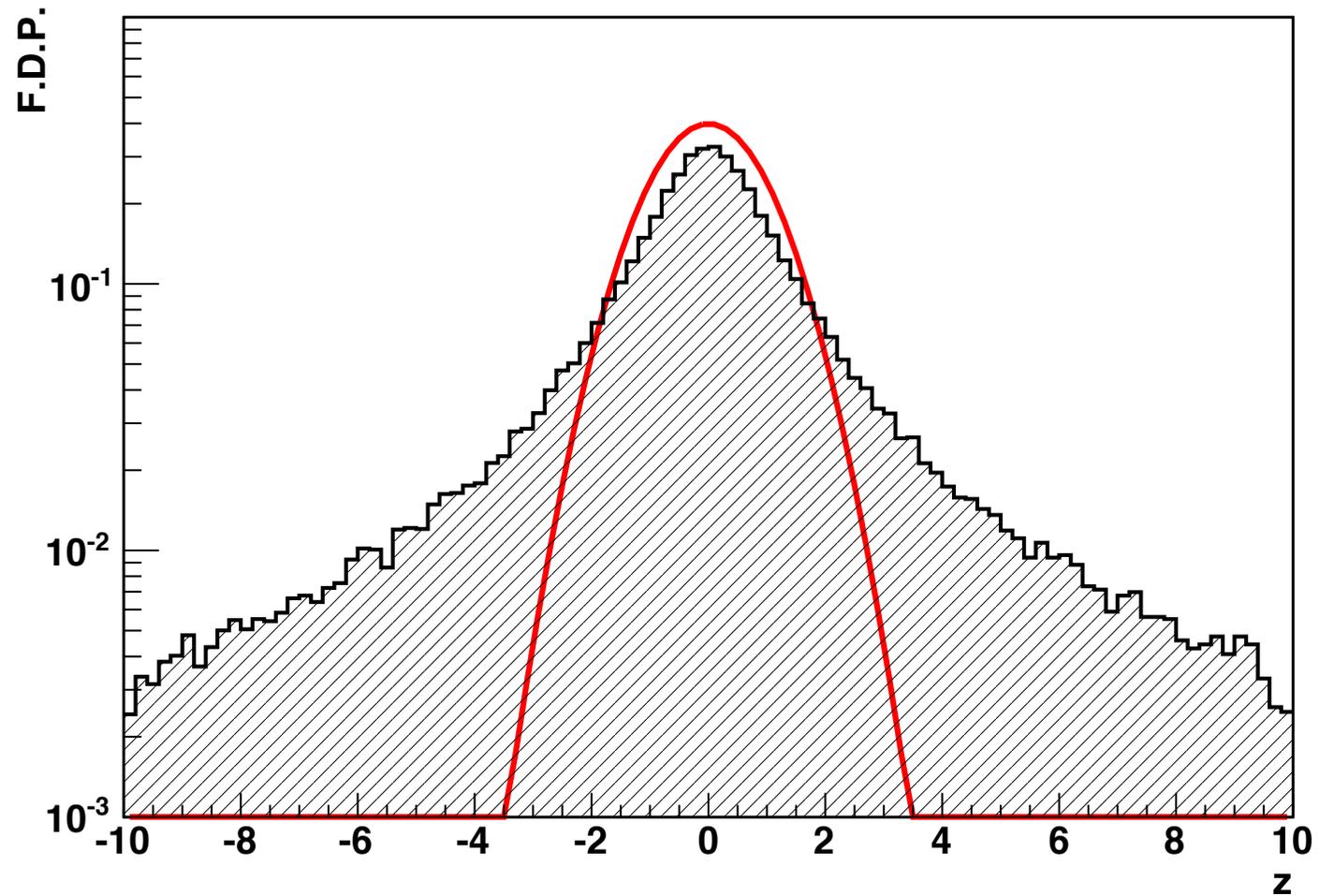
- Grandezas que são obtidas como razões entre uma distribuição normal (valor médio) e uma distribuição de X^2 (variância, por exemplo), possuem F.D.P. de Student.
 - Grandezas t e z se enquadram nessa relação.

$$p(t) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)\sqrt{n\pi}} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\left(\frac{n+1}{2}\right)}$$

- Sendo n o número de graus de liberdade da distribuição.

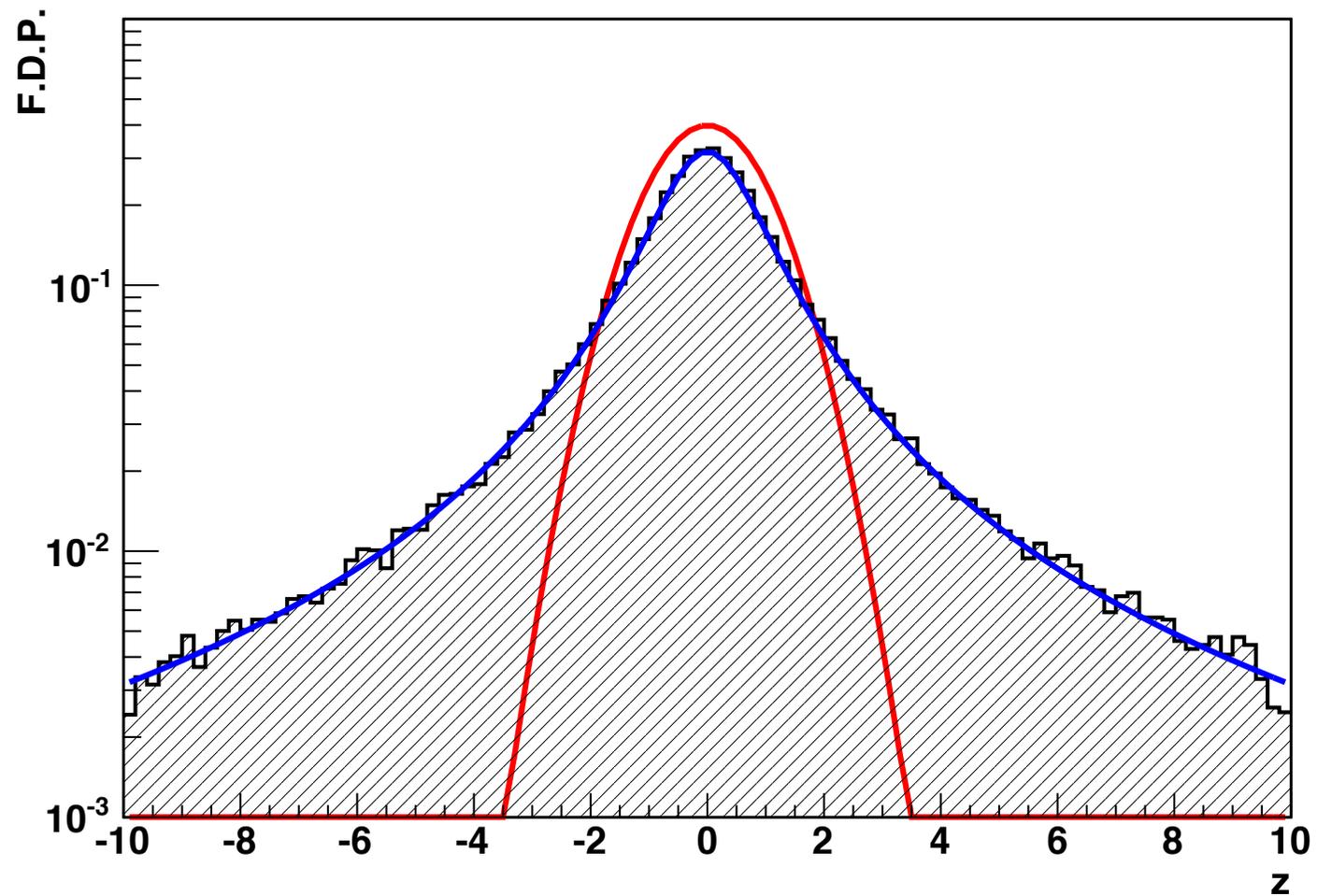
F.D.P. de t para $\text{ndf} = 1$

$\text{ndf} = 1$

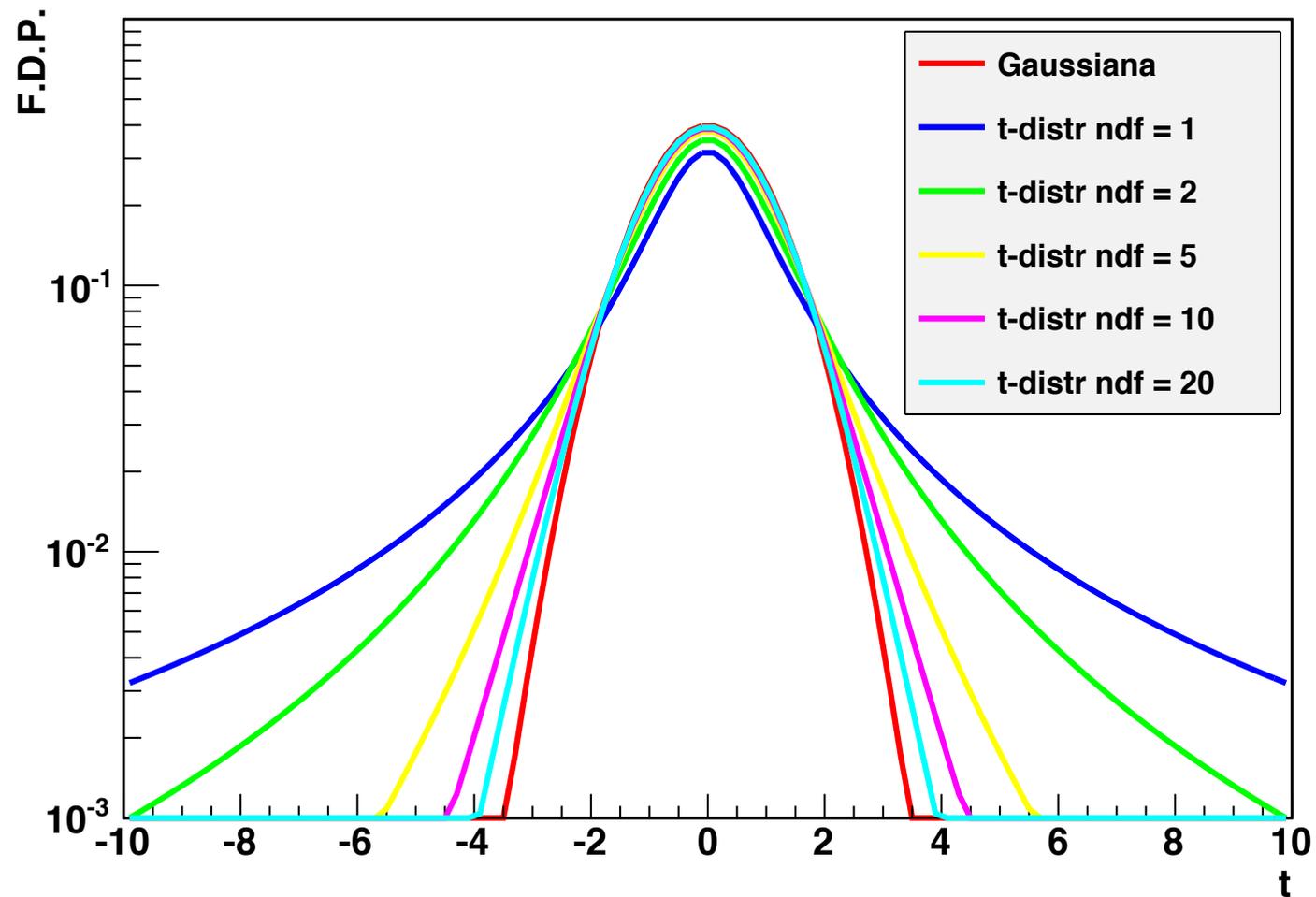


F.D.P. de t para $\text{ndf} = 1$

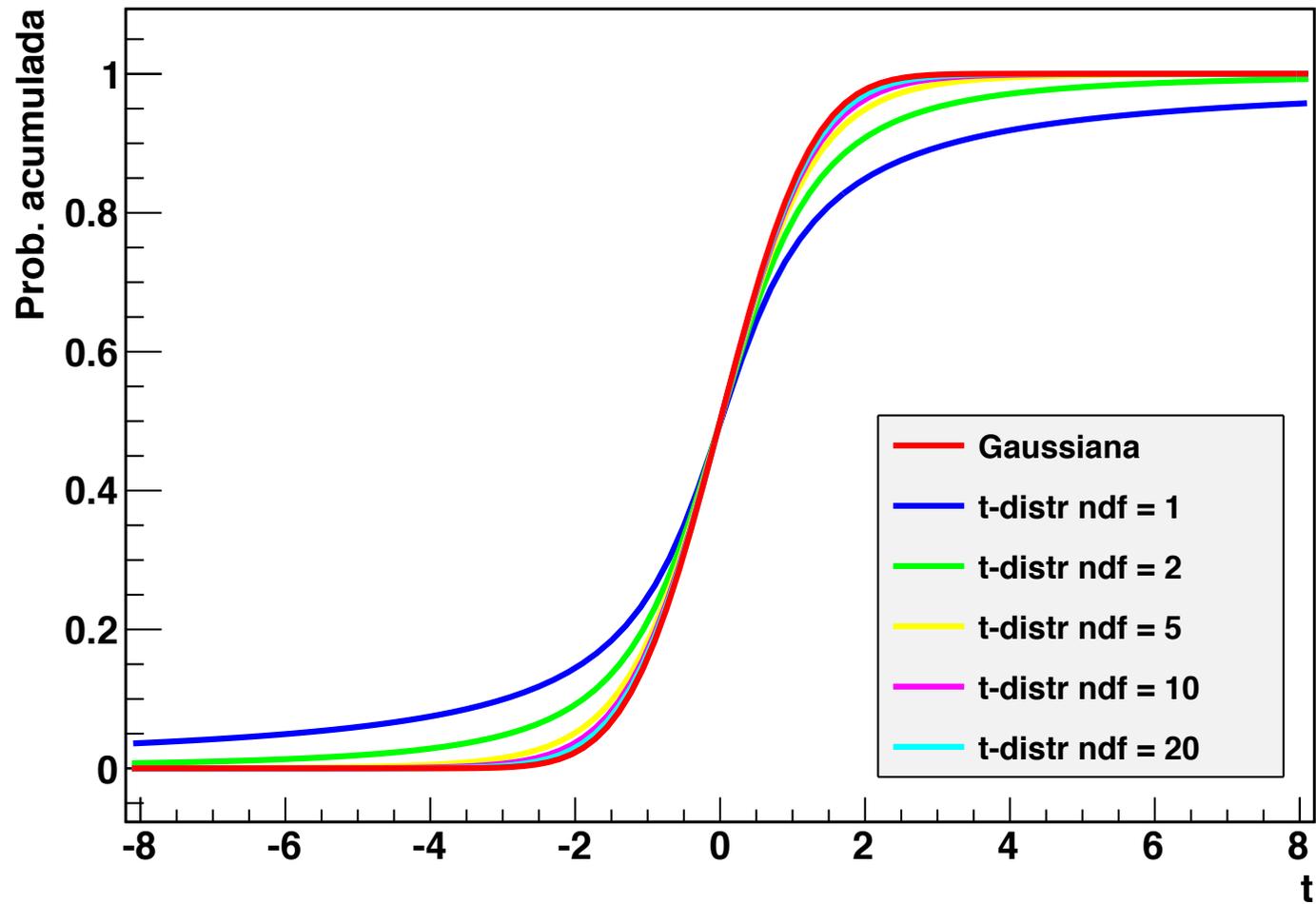
$\text{ndf} = 1$



Distribuições- t para diferentes ndf

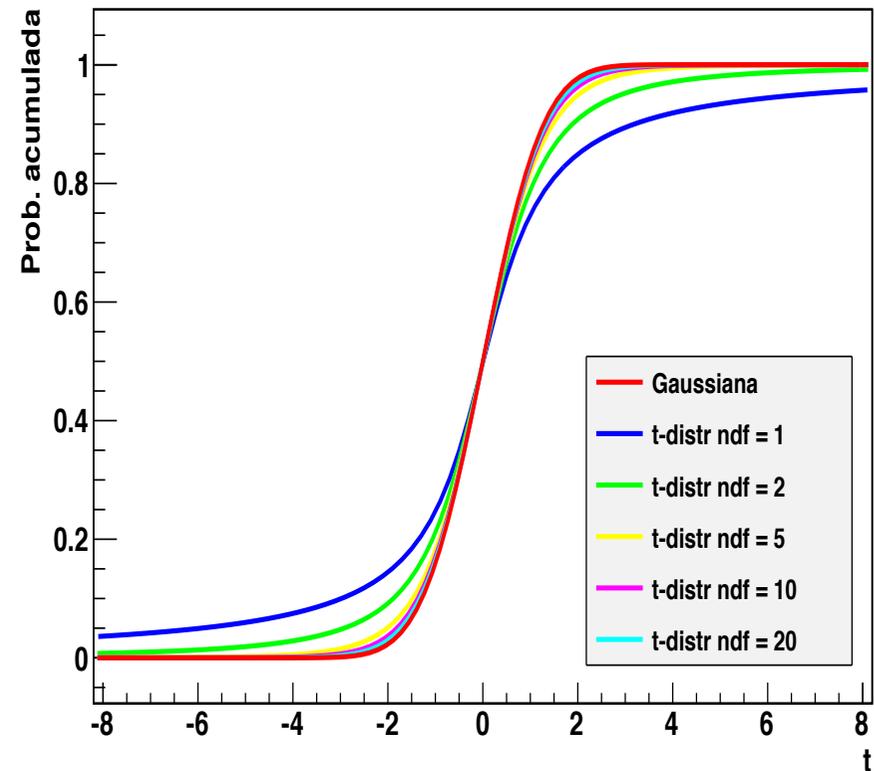


Probabilidade acumulada



Intervalo de confiança

- Do gráfico de probabilidade acumulada fica claro que, o intervalo de compatibilidade de t para o mesmo nível de confiança (por exemplo, 99%) depende do número de graus de liberdade da amostra
 - Podemos $|t| < 8$ em alguns casos para ~95% confiança!



Teste-t de Student

- Leva em conta o fato da F.D.P. Para t (ou z) desviar de uma distribuição normal para poucos graus de liberdade
 - Importante para fazer uma comparação justa entre conjuntos de dados
- Para saber mais, olhe em qualquer livro de estatística. Esse é um teste padrão.
 - http://en.wikipedia.org/wiki/Student%27s_t-test
 - http://en.wikipedia.org/wiki/T_distribution