

Introdução à estatística

Aula 4 - Distribuição Normal de Probabilidade

Felipe Nunes, Ph.D.

October 18, 2016

Curso de aperfeiçoamento BR040

Distribuições Contínuas: Normal

Distribuições Contínuas: Normal

- Dentre as várias distribuições de probabilidade contínuas, vamos concentrar apenas na distribuição normal, pois ela apresenta grande aplicação em pesquisas científicas e tecnológicas.
- Grande parte das variáveis contínuas de interesse prático segue essa distribuição, aliada ao Teorema do Limite Central (TLC), que é a base das estimativas e dos testes de hipóteses realizados sobre a média de uma população qualquer.

Distribuições Contínuas: Normal

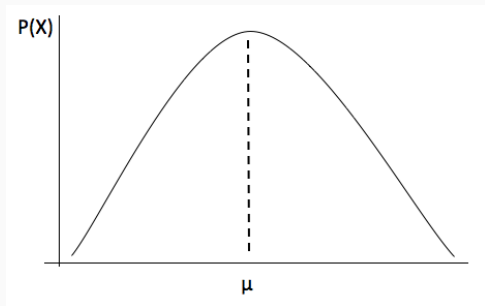
- Vamos tentar desmistificar a idéia de que a variável tem que seguir uma distribuição normal para se usar uma distribuição normal, e explicar o significado de ter a distribuição amostral das médias seguindo uma distribuição normal.
- A distribuição normal de probabilidades é aplicada a variáveis quantitativas contínuas que tem as probabilidades distribuídas de forma simétrica e mesocúrdica.

Distribuições Contínuas: Normal

- Vamos tentar desmistificar a idéia de que a variável tem que seguir uma distribuição normal para se usar uma distribuição normal, e explicar o significado de ter a distribuição amostral das médias seguindo uma distribuição normal.
- Os estimadores amostrais que utilizamos para estimar parâmetros populacionais são normalmente distribuídos, mesmo quando a variável não é. Isso é o que nos permite garantir o tamanho do erro em uma estimativa .

Distribuições Contínuas: Normal

- A distribuição normal de probabilidades é aplicada a variáveis quantitativas contínuas. O gráfico da distribuição normal é dado por:



Distribuições Contínuas: Normal

- A distribuição normal de probabilidade tem as seguintes propriedades:
 1. é simétrica em relação ao ponto $x = \mu$ (50% abaixo e 50% acima da média);
 2. as três medidas de posição - média, mediana e moda - se confundem no ponto máximo da curva ($x = \mu$);
 3. fica perfeitamente definida conhecendo-se a média e o desvio padrão, pois outros termos da função são constantes; e
 4. toda a área compreendida entre a curva e o eixo X é igual a 1

Distribuições Contínuas: Normal

- A função densidade de probabilidade da distribuição normal é dada por:

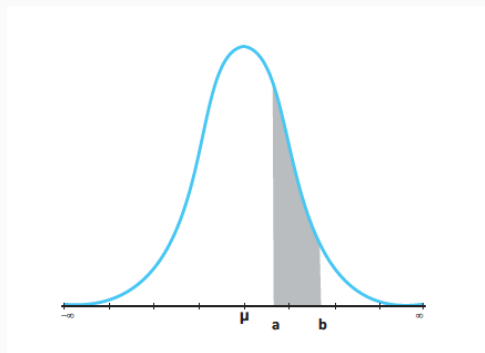
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \cdot \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

onde μ e σ^2 são a média e a variância, respectivamente, da distribuição de probabilidade; e π corresponde a 3,1415 e \exp a uma função exponencial.

- Simbolicamente, definimos $X \sim Normal(\mu, \sigma^2)$

Distribuições Contínuas: Normal

- Portanto, a área sob a curva entre os pontos a e b , em que $a < b$, representa a probabilidade da variável X assumir um valor entre a e b (área escura), como observamos a seguir.



Distribuições Contínuas: Normal

- Diferentemente do caso de distribuições discretas, para calcularmos as probabilidades via distribuição normal, é necessário o conhecimento de cálculo integral.
- Para evitar isso procuramos tabelar os valores de probabilidade que seriam obtidos por meio da integração da função densidade de probabilidade normal em um determinado intervalo (tabelas de probabilidades).

Distribuições Contínuas: Normal

- A dificuldade para se processar esse tabelamento se prendeu na infinidade de valores que μ e σ^2 poderiam assumir. Nessas condições, teríamos que dispor de uma tabela para cada uma das infinitas combinações de μ e σ^2 em cada situação que se quisesse calcular uma probabilidade.
- Para resolver esse problema, convencionou-se que todo o espaço da distribuição normal serial correspondente a 1, e todos os valores da distribuição poderiam ser padronizados em torno do desvio-padrão.

Distribuições Contínuas: Normal

- O problema foi solucionado mediante emprego de uma nova variável definida por:

$$Z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

- Essa variável transforma todas as distribuições normais em uma distribuição normal reduzida ou padronizada, de média zero e desvio padrão um.
- Então, temos: $Z \sim Normal(0, 1)$

Distribuições Contínuas: Normal

- Portanto, para um valor de $x = \mu$ em uma distribuição normal qualquer, corresponde o valor:

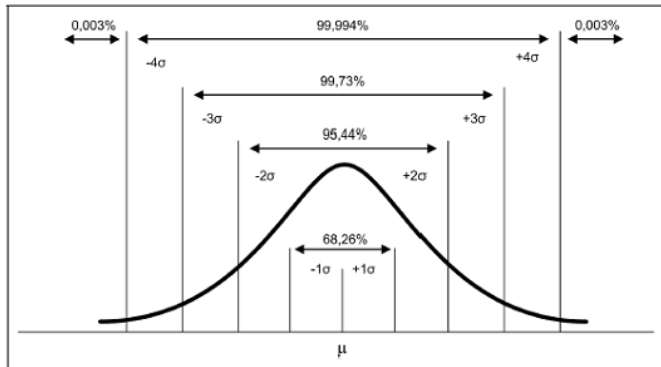
$$Z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{\mu - \mu}{\sigma} = 0$$

- Para $x = \mu + \sigma$, temos:

$$Z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{\mu + \sigma - \mu}{\sigma} = \frac{\sigma}{\sigma} = 1$$

Distribuições Contínuas: Normal

- Por conta dessa padronização possível, uma distribuição normal padronizada nos possibilita identificar:



Distribuições Contínuas: Normal

- Ao padronizar uma distribuição normal é possível usar apenas uma tabela de probabilidades que independente dos valores de μ e σ^2 .
- Vamos usar como referência uma tabela em que os valores de áreas ou probabilidades fornecidas estão **entre zero e o valor de Z** (ver tabela e fazer um exemplo gráfico).
- Na tabela de probabilidades os valores apresentados na primeira coluna correspondem a parte inteira e decimal do valor de Z, enquanto os valores da primeira linha correspondem a parte centesimal.

Distribuições Contínuas: Normal

Z	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0.0	0.0000	0.0040	0.0080	0.0120	0.0160	0.0199	0.0239	0.0279	0.0319	0.0359
0.1	0.0398	0.0438	0.0478	0.0517	0.0557	0.0596	0.0636	0.0675	0.0714	0.0753
0.2	0.0793	0.0832	0.0871	0.0910	0.0948	0.0987	0.1026	0.1064	0.1103	0.1141
0.3	0.1179	0.1217	0.1255	0.1293	0.1331	0.1368	0.1406	0.1443	0.1480	0.1517
0.4	0.1554	0.1591	0.1628	0.1664	0.1700	0.1736	0.1772	0.1808	0.1844	0.1879
0.5	0.1915	0.1950	0.1985	0.2019	0.2054	0.2088	0.2123	0.2157	0.2190	0.2224
0.6	0.2257	0.2291	0.2324	0.2357	0.2389	0.2422	0.2454	0.2486	0.2517	0.2549
0.7	0.2580	0.2611	0.2642	0.2673	0.2704	0.2734	0.2764	0.2794	0.2823	0.2852
0.8	0.2881	0.2910	0.2939	0.2967	0.2995	0.3023	0.3051	0.3078	0.3106	0.3133
0.9	0.3159	0.3186	0.3212	0.3238	0.3264	0.3289	0.3315	0.3340	0.3365	0.3389
1.0	0.3413	0.3438	0.3461	0.3485	0.3508	0.3531	0.3554	0.3577	0.3599	0.3621
1.1	0.3643	0.3665	0.3686	0.3708	0.3729	0.3749	0.3770	0.3790	0.3810	0.3830
1.2	0.3849	0.3869	0.3888	0.3907	0.3925	0.3944	0.3962	0.3980	0.3997	0.4015
1.3	0.4032	0.4049	0.4066	0.4082	0.4099	0.4115	0.4131	0.4147	0.4162	0.4177
1.4	0.4192	0.4207	0.4222	0.4236	0.4251	0.4265	0.4279	0.4292	0.4306	0.4319
1.5	0.4332	0.4345	0.4357	0.4370	0.4382	0.4394	0.4406	0.4418	0.4429	0.4441
1.6	0.4452	0.4463	0.4474	0.4484	0.4495	0.4505	0.4515	0.4525	0.4535	0.4545
1.7	0.4554	0.4564	0.4573	0.4582	0.4591	0.4599	0.4608	0.4616	0.4625	0.4633
1.8	0.4641	0.4649	0.4656	0.4664	0.4671	0.4678	0.4686	0.4693	0.4699	0.4706
1.9	0.4713	0.4719	0.4726	0.4732	0.4738	0.4744	0.4750	0.4756	0.4761	0.4767
2.0	0.4772	0.4778	0.4783	0.4788	0.4793	0.4798	0.4803	0.4808	0.4812	0.4817
2.1	0.4821	0.4826	0.4830	0.4834	0.4838	0.4842	0.4846	0.4850	0.4854	0.4857
2.2	0.4861	0.4864	0.4868	0.4871	0.4875	0.4878	0.4881	0.4884	0.4887	0.4890
2.3	0.4893	0.4896	0.4898	0.4901	0.4904	0.4906	0.4909	0.4911	0.4913	0.4916
2.4	0.4918	0.4920	0.4922	0.4925	0.4927	0.4929	0.4931	0.4932	0.4934	0.4936

Distribuições Contínuas: Normal

- **Exemplo:** Vamos considerar a arrecadação com o um tributo de uma pequena cidade. Verificamos que essa arrecadação seguia uma distribuição normal com média de R\$ 60.000,00 e desvio padrão de R\$ 10.000,00. Procuramos, então, responder os seguintes questionamentos:
 1. Qual a prob. de uma arrecadação ser maior que R\$ 75.000?
 2. Qual a prob. da arrecadação estar entre R\$ 50.000,00 e R\$ 70.000,00?
 3. Qual a probabilidade da arrecadação estar entre R\$ 63.000,00 e R\$ 70.000,00?

1. Qual a prob. de uma arrecadação ser maior que R\$ 75.000?
 - Como a variável arrecadação apresenta distribuição aproximadamente normal com média 60.000 e variância de 10.000, definimos

$$X \sim N(60.000, 10.000)$$

e procura- se calcular a

$$P(X > 75.000) = ?$$

Distribuições Contínuas: Normal

- Primeiramente, precisamos transformar a variável X em Z e, depois, substituindo na expressão, teremos:

$$Z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{75.000 - 60.000}{10.000} = 1.50$$

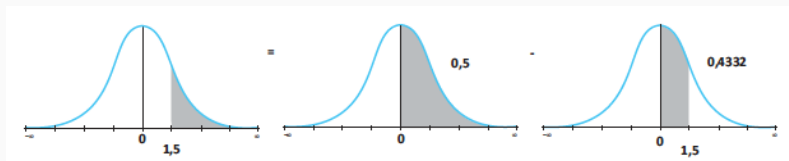
- Olhando esse valor na tabela de probabilidades referente a $z = 1,50$, encontraremos o valor de 0,4332 que corresponde à probabilidade de z estar entre zero e 1,5.

Distribuições Contínuas: Normal

Z	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0.0	0.0000	0.0040	0.0080	0.0120	0.0160	0.0199	0.0239	0.0279	0.0319	0.0359
0.1	0.0398	0.0438	0.0478	0.0517	0.0557	0.0596	0.0636	0.0675	0.0714	0.0753
0.2	0.0793	0.0832	0.0871	0.0910	0.0948	0.0987	0.1026	0.1064	0.1103	0.1141
0.3	0.1179	0.1217	0.1255	0.1293	0.1331	0.1368	0.1406	0.1443	0.1480	0.1517
0.4	0.1554	0.1591	0.1628	0.1664	0.1700	0.1736	0.1772	0.1808	0.1844	0.1879
0.5	0.1915	0.1950	0.1985	0.2019	0.2054	0.2088	0.2123	0.2157	0.2190	0.2224
0.6	0.2257	0.2291	0.2324	0.2357	0.2389	0.2422	0.2454	0.2486	0.2517	0.2549
0.7	0.2580	0.2611	0.2642	0.2673	0.2704	0.2734	0.2764	0.2794	0.2823	0.2852
0.8	0.2881	0.2910	0.2939	0.2967	0.2995	0.3023	0.3051	0.3078	0.3106	0.3133
0.9	0.3159	0.3186	0.3212	0.3238	0.3264	0.3289	0.3315	0.3340	0.3365	0.3389
1.0	0.3413	0.3438	0.3461	0.3485	0.3508	0.3531	0.3554	0.3577	0.3599	0.3621
1.1	0.3643	0.3665	0.3686	0.3708	0.3729	0.3749	0.3770	0.3790	0.3810	0.3830
1.2	0.3849	0.3869	0.3888	0.3907	0.3925	0.3944	0.3962	0.3980	0.3997	0.4015
1.3	0.4032	0.4049	0.4066	0.4082	0.4099	0.4115	0.4131	0.4147	0.4162	0.4177
1.4	0.4192	0.4207	0.4222	0.4236	0.4251	0.4265	0.4279	0.4292	0.4306	0.4319
1.5	0.4332	0.4345	0.4357	0.4370	0.4382	0.4394	0.4406	0.4418	0.4429	0.4441
1.6	0.4452	0.4463	0.4474	0.4484	0.4495	0.4505	0.4515	0.4525	0.4535	0.4545
1.7	0.4554	0.4564	0.4573	0.4582	0.4591	0.4599	0.4608	0.4616	0.4625	0.4633
1.8	0.4641	0.4649	0.4656	0.4664	0.4671	0.4678	0.4686	0.4693	0.4699	0.4706
1.9	0.4713	0.4719	0.4726	0.4732	0.4738	0.4744	0.4750	0.4756	0.4761	0.4767
2.0	0.4772	0.4778	0.4783	0.4788	0.4793	0.4798	0.4803	0.4808	0.4812	0.4817
2.1	0.4821	0.4826	0.4830	0.4834	0.4838	0.4842	0.4846	0.4850	0.4854	0.4857
2.2	0.4861	0.4864	0.4868	0.4871	0.4875	0.4878	0.4881	0.4884	0.4887	0.4890
2.3	0.4893	0.4896	0.4898	0.4901	0.4904	0.4906	0.4909	0.4911	0.4913	0.4916
2.4	0.4918	0.4920	0.4922	0.4925	0.4927	0.4929	0.4931	0.4932	0.4934	0.4936

Distribuições Contínuas: Normal

- Em representação gráfica, temos:



- Portanto, $P(X > 75.000) = 0.5 - 0.4332 = 0.0668$

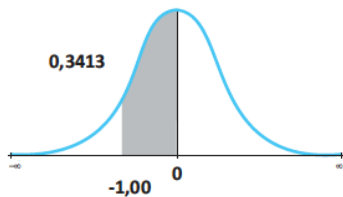
2. Qual a prob. da arrecadação entre R\$ 50K e R\$ 70K?

- Estamos buscando $P(50000 < X < 70000) = ?$
- Primeiramente, precisamos transformar a variável X em Z e, depois, substituindo na expressão de Z , teremos valores de Z_1 e Z_2 , relacionados aos valores de $X_1 = 50.000$ e $X_2 = 70.000$

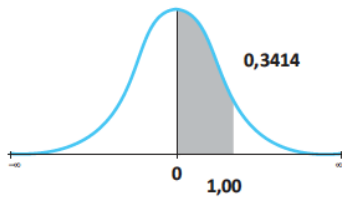
Distribuições Contínuas: Normal

$$z_1 = \frac{x_1 - \mu}{\sigma_1} = \frac{50.000 - 60.000}{10.000} = -1.00$$

$$z_2 = \frac{x_2 - \mu}{\sigma_1} = \frac{70.000 - 60.000}{10.000} = 1.00$$



+



Distribuições Contínuas: Normal

Z	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0.0	0.0000	0.0040	0.0080	0.0120	0.0160	0.0199	0.0239	0.0279	0.0319	0.0359
0.1	0.0398	0.0438	0.0478	0.0517	0.0557	0.0596	0.0636	0.0675	0.0714	0.0753
0.2	0.0793	0.0832	0.0871	0.0910	0.0948	0.0987	0.1026	0.1064	0.1103	0.1141
0.3	0.1179	0.1217	0.1255	0.1293	0.1331	0.1368	0.1406	0.1443	0.1480	0.1517
0.4	0.1554	0.1591	0.1628	0.1664	0.1700	0.1736	0.1772	0.1808	0.1844	0.1879
0.5	0.1915	0.1950	0.1985	0.2019	0.2054	0.2088	0.2123	0.2157	0.2190	0.2224
0.6	0.2257	0.2291	0.2324	0.2357	0.2389	0.2422	0.2454	0.2486	0.2517	0.2549
0.7	0.2580	0.2611	0.2642	0.2673	0.2704	0.2734	0.2764	0.2794	0.2823	0.2852
0.8	0.2881	0.2910	0.2939	0.2967	0.2995	0.3023	0.3051	0.3078	0.3106	0.3133
0.9	0.3159	0.3186	0.3212	0.3238	0.3264	0.3289	0.3315	0.3340	0.3365	0.3389
1.0	0.3413	0.3438	0.3461	0.3485	0.3508	0.3531	0.3554	0.3577	0.3599	0.3621
1.1	0.3643	0.3665	0.3686	0.3708	0.3729	0.3749	0.3770	0.3790	0.3810	0.3830
1.2	0.3849	0.3869	0.3888	0.3907	0.3925	0.3944	0.3962	0.3980	0.3997	0.4015
1.3	0.4032	0.4049	0.4066	0.4082	0.4099	0.4115	0.4131	0.4147	0.4162	0.4177
1.4	0.4192	0.4207	0.4222	0.4236	0.4251	0.4265	0.4279	0.4292	0.4306	0.4319
1.5	0.4332	0.4345	0.4357	0.4370	0.4382	0.4394	0.4406	0.4418	0.4429	0.4441
1.6	0.4452	0.4463	0.4474	0.4484	0.4495	0.4505	0.4515	0.4525	0.4535	0.4545
1.7	0.4554	0.4564	0.4573	0.4582	0.4591	0.4599	0.4608	0.4616	0.4625	0.4633
1.8	0.4641	0.4649	0.4656	0.4664	0.4671	0.4678	0.4686	0.4693	0.4699	0.4706
1.9	0.4713	0.4719	0.4726	0.4732	0.4738	0.4744	0.4750	0.4756	0.4761	0.4767
2.0	0.4772	0.4778	0.4783	0.4788	0.4793	0.4798	0.4803	0.4808	0.4812	0.4817
2.1	0.4821	0.4826	0.4830	0.4834	0.4838	0.4842	0.4846	0.4850	0.4854	0.4857
2.2	0.4861	0.4864	0.4868	0.4871	0.4875	0.4878	0.4881	0.4884	0.4887	0.4890
2.3	0.4893	0.4896	0.4898	0.4901	0.4904	0.4906	0.4909	0.4911	0.4913	0.4916
2.4	0.4918	0.4920	0.4922	0.4925	0.4927	0.4929	0.4931	0.4932	0.4934	0.4936

- Podemos verificar que:

$$\begin{aligned}P(50000 < X < 70000) &= P(-1,00 < z < 1,00) \\ &= 0,3413 + 0,3413 \\ &= 0,6826\end{aligned}$$

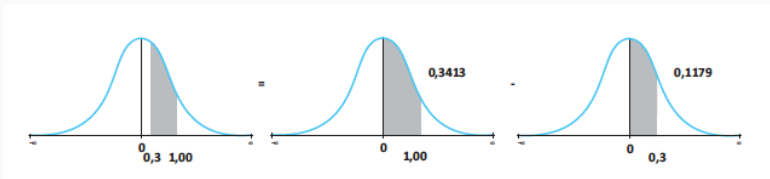
2. Qual a prob. da arrecadação estar entre R\$ 63K e R\$ 70K?

- Estamos buscando $P(63000 < X < 70000) = ?$

$$z_1 = \frac{x_1 - \mu}{\sigma_1} = \frac{63.000 - 60.000}{10.000} = 0.30$$

$$z_2 = \frac{x_2 - \mu}{\sigma_1} = \frac{70.000 - 60.000}{10.000} = 1.00$$

Distribuições Contínuas: Normal



- Podemos verificar que:

$$\begin{aligned}P(63.000 < X < 70.000) &= P(0.30 < z < 1,00) \\ &= 0,3413 - 0,1179 \\ &= 0,2234\end{aligned}$$

Distribuições Contínuas: Normal

Z	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0.0	0.0000	0.0040	0.0080	0.0120	0.0160	0.0199	0.0239	0.0279	0.0319	0.0359
0.1	0.0398	0.0438	0.0478	0.0517	0.0557	0.0596	0.0636	0.0675	0.0714	0.0753
0.2	0.0793	0.0832	0.0871	0.0910	0.0948	0.0987	0.1026	0.1064	0.1103	0.1141
0.3	0.1179	0.1217	0.1255	0.1293	0.1331	0.1368	0.1406	0.1443	0.1480	0.1517
0.4	0.1554	0.1591	0.1628	0.1664	0.1700	0.1736	0.1772	0.1808	0.1844	0.1879
0.5	0.1915	0.1950	0.1985	0.2019	0.2054	0.2088	0.2123	0.2157	0.2190	0.2224
0.6	0.2257	0.2291	0.2324	0.2357	0.2389	0.2422	0.2454	0.2486	0.2517	0.2549
0.7	0.2580	0.2611	0.2642	0.2673	0.2704	0.2734	0.2764	0.2794	0.2823	0.2852
0.8	0.2881	0.2910	0.2939	0.2967	0.2995	0.3023	0.3051	0.3078	0.3106	0.3133
0.9	0.3159	0.3186	0.3212	0.3238	0.3264	0.3289	0.3315	0.3340	0.3365	0.3389
1.0	0.3413	0.3438	0.3461	0.3485	0.3508	0.3531	0.3554	0.3577	0.3599	0.3621
1.1	0.3643	0.3665	0.3686	0.3708	0.3729	0.3749	0.3770	0.3790	0.3810	0.3830
1.2	0.3849	0.3869	0.3888	0.3907	0.3925	0.3944	0.3962	0.3980	0.3997	0.4015
1.3	0.4032	0.4049	0.4066	0.4082	0.4099	0.4115	0.4131	0.4147	0.4162	0.4177
1.4	0.4192	0.4207	0.4222	0.4236	0.4251	0.4265	0.4279	0.4292	0.4306	0.4319
1.5	0.4332	0.4345	0.4357	0.4370	0.4382	0.4394	0.4406	0.4418	0.4429	0.4441
1.6	0.4452	0.4463	0.4474	0.4484	0.4495	0.4505	0.4515	0.4525	0.4535	0.4545
1.7	0.4554	0.4564	0.4573	0.4582	0.4591	0.4599	0.4608	0.4616	0.4625	0.4633
1.8	0.4641	0.4649	0.4656	0.4664	0.4671	0.4678	0.4686	0.4693	0.4699	0.4706
1.9	0.4713	0.4719	0.4726	0.4732	0.4738	0.4744	0.4750	0.4756	0.4761	0.4767
2.0	0.4772	0.4778	0.4783	0.4788	0.4793	0.4798	0.4803	0.4808	0.4812	0.4817
2.1	0.4821	0.4826	0.4830	0.4834	0.4838	0.4842	0.4846	0.4850	0.4854	0.4857
2.2	0.4861	0.4864	0.4868	0.4871	0.4875	0.4878	0.4881	0.4884	0.4887	0.4890
2.3	0.4893	0.4896	0.4898	0.4901	0.4904	0.4906	0.4909	0.4911	0.4913	0.4916
2.4	0.4918	0.4920	0.4922	0.4925	0.4927	0.4929	0.4931	0.4932	0.4934	0.4936

O que tem que ser normal afinal?

O que tem que ser normal afinal?

- Imagine uma população de alunos com 4 componentes.
- Eles tem as seguintes notas na prova final:

$$X_1 = 40; X_2 = 60; X_3 = 80; X_4 = 100$$

- Qual a média das notas dos alunos?

$$\mu = \frac{\sum x_i}{n} = \frac{40 + 60 + 80 + 100}{4} = \frac{280}{4} = 70$$

O que tem que ser normal afinal?

- Essa variável segue uma distribuição normal?

X	Freq	P(X)
40	1	1/4
60	1	1/4
80	1	1/4
100	1	1/4

- NÃO!!! Ela segue uma distribuição Uniforme:

$$X \sim \text{Uniforme}(a, b)$$

O que tem que ser normal afinal?

- Mas e as possíveis médias de X dessa população ($n = 4$) com amostras tamanho $n = 2$? (Vamos listar todas)

$$\bar{x}_1 = \frac{x_1 + x_2}{2} = (40 + 60)/2 = 50$$

$$\bar{x}_2 = \frac{x_1 + x_3}{2} = (40 + 80)/2 = 60$$

$$\bar{x}_3 = \frac{x_1 + x_4}{2} = (40 + 100)/2 = 70$$

$$\bar{x}_4 = \frac{x_2 + x_3}{2} = (60 + 80)/2 = 70$$

$$\bar{x}_5 = \frac{x_2 + x_4}{2} = (60 + 100)/2 = 80$$

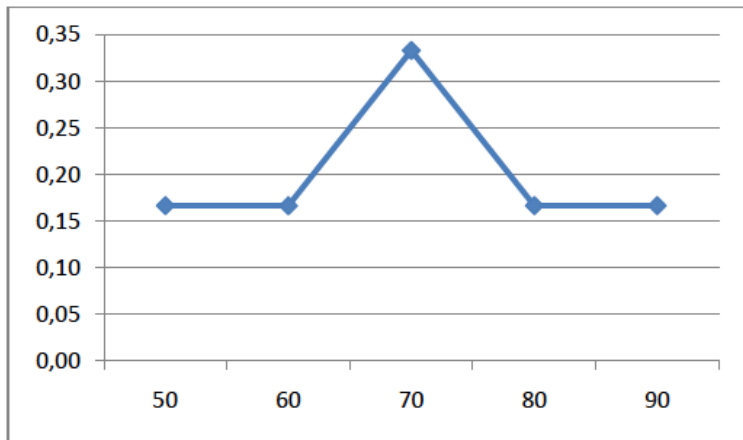
$$\bar{x}_6 = \frac{x_3 + x_4}{2} = (80 + 100)/2 = 90$$

O que tem que ser normal afinal?

- Vejamos então a probabilidade de ocorrência de cada média amostral:

X	Freq	P(X)
50	1	1/6
60	1	1/6
70	2	1/3
80	1	1/6
90	1	1/6

O que tem que ser normal afinal?



O que tem que ser normal afinal?

- A distribuição das probabilidades das **possíveis** médias amostrais é quase normal.
- Só não tivemos uma distribuição normal das probabilidades das médias amostrais porque o nosso $n < 30$.
- Vale a regra: **A distribuição das médias amostrais será sempre simétrica, e suas probabilidades serão normalmente distribuídas quando o $n > 30$.**

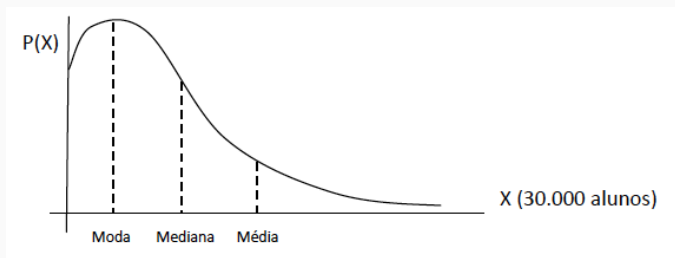
Teoria do Limite Central

- **TLC:** Independente da forma como as variáveis estão distribuídas na população, a distribuição amostral das possíveis médias, quando a amostra é maior do que 30 ($n > 30$), sempre será normalmente distribuída.

- Podemos fazer um exemplo usando a quantidade de dinheiro que cada um de vocês tem na carteira neste momento.
- Querem fazer pra ver?
- Ou podemos ver um exemplo real!

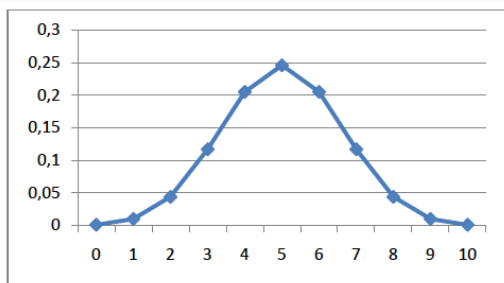
Teoria do Limite Central

- **Exemplo:** A UFMG fez uma pesquisa com seus 30.000 alunos para saber a renda per capita da universidade. Tivemos o seguinte resultado:



Teoria do Limite Central

- Se fizermos $n = 1.000$ amostras dessa população de $N = 30.000$ alunos e calcularmos as probabilidades das médias das possíveis amostras teremos o seguinte gráfico de probabilidades das médias amostrais:



- Ou seja, usamos a distribuição normal para fazer estimações populacionais porque a distribuição das probabilidades das médias amostrais é normal, quando a amostra é maior do que 30, independentemente da forma como a variável se comporta na população.
- Vimos que a renda se distribui assimetricamente na população, mas as probabilidades das médias amostrais da renda se distribuem normalmente.

Propriedade de estimadores

1ª **propriedade dos estimadores**: posso dizer que a média amostral é um estimador **não-tendencioso** porque posso estimar o parâmetro populacional com ele, e o valor esperado da média amostral será igual ao da média populacional.

Ou seja, posso usar a média de uma amostra como uma boa estimativa da média da população, porque nós sabemos que a média das possíveis médias de uma amostra é igual a média populacional, ou

$$E(X) = \sum x \cdot P(x) = \mu$$

Propriedade de estimadores

Notas da população $N = 4$:

$$X_1 = 40; X_2 = 60; X_3 = 80; X_4 = 100$$

Média populacional (μ):

$$\mu = \frac{\sum x_i}{n} = \frac{40 + 60 + 80 + 100}{4} = \frac{280}{4} = 70$$

Propriedade de estimadores

Notas médias de todas as possíveis amostras $n = 2$:

$$\bar{x}_1 = \frac{x_1 + x_2}{2} = (40 + 60)/2 = 50$$

$$\bar{x}_2 = \frac{x_1 + x_3}{2} = (40 + 80)/2 = 60$$

$$\bar{x}_3 = \frac{x_1 + x_4}{2} = (40 + 100)/2 = 70$$

$$\bar{x}_4 = \frac{x_2 + x_3}{2} = (60 + 80)/2 = 70$$

$$\bar{x}_5 = \frac{x_2 + x_4}{2} = (60 + 100)/2 = 80$$

$$\bar{x}_6 = \frac{x_3 + x_4}{2} = (80 + 100)/2 = 90$$

Propriedade de estimadores

Distribuição de prob. de todas as possíveis amostras $n = 2$:

X	Freq	P(X)
50	1	1/6
60	1	1/6
70	2	1/3
80	1	1/6
90	1	1/6

$$E(X) = \sum X.P(X) = \frac{50}{6} + \frac{60}{6} + \frac{70}{3} + \frac{80}{6} + \frac{90}{6} = 70$$

Portanto, a média das possíveis médias de uma amostra é igual a média populacional, ou

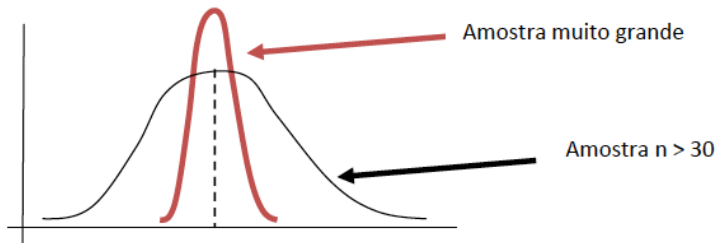
$$E(X) = \mu$$

2ª **propriedade dos estimadores**: propriedade da consistência

Um estimador é consistente se ao aumentar o número de casos na amostra diminui-se o erro de estimação.

Ou seja, quanto maior a minha amostra menor a chance de errar a minha estimação populacional pois a minha curva vai se aproximando cada vez mais da média.

Propriedade de estimadores



Resumindo

- Distribuição Contínua de Probabilidade: Normal
- O que tem que ser normal afinal?
- Teoria do Limite Central
- Propriedade dos estimadores