

## A DESIGUALDADE DE CHEBYCHEV

HÉLIO BERNARDO LOPES<sup>1</sup>

**Resumo.** A desigualdade de Chebychev constitui um resultado de grande importância na estimação da probabilidade de acontecimentos oriundos de experiências aleatórias de que se desconhece a distribuição da correspondente população. Pode, em todo o caso, surgir de modos diversos, naturalmente equivalentes, como também em distintos domínios que têm no acaso a sua raiz essencial. O presente texto expõe, precisamente, a importância da Desigualdade de Chebychev, mas vista à luz da diversidade da sua aplicação.

Quando se pretende calcular a probabilidade de poder ocorrer determinado acontecimento e se conhece a distribuição probabilística que está em causa no problema, não se colocam dificuldades particulares. É o que sucede, por exemplo, com uma variável aleatória  $X$ , contínua, cuja função densidade de probabilidade seja:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}x & \Leftarrow x \in [0,2] \\ 0 & \Leftarrow x \notin [0,2]. \end{cases}$$

O valor médio de  $X$  - o seu primeiro momento ordinário, portanto - e o seu segundo momento ordinário valem, respetivamente:

$$E[X] = \int_0^2 x \frac{1}{2} x dx = \frac{4}{3}$$

$$E[X^2] = \int_0^2 x^2 \frac{1}{2} x dx = 2$$

pelo que a variância de  $X$  toma o valor:

$$V[X] = E[X^2] - (E[X])^2 = 2 - \left(\frac{4}{3}\right)^2 = \frac{2}{9}.$$

Admita-se, agora, que se pretende calcular a seguinte probabilidade:

$$P\left(\left|X - \frac{4}{3}\right| < \frac{\sqrt{2}}{3}\right).$$

Ora, tendo-se:

$$\left|X - \frac{4}{3}\right| < \frac{\sqrt{2}}{3} \Leftrightarrow \frac{4 - \sqrt{2}}{3} < X < \frac{4 + \sqrt{2}}{3}$$

o valor da probabilidade procurada vale:

$$\int_{\frac{4 - \sqrt{2}}{3}}^{\frac{4 + \sqrt{2}}{3}} \frac{1}{2} x dx \approx 0,629.$$

---

<sup>1</sup> Antigo Professor e Membro do Conselho Científico da Escola Superior de Polícia.

Esta é, pois, uma estimativa da probabilidade de que  $X$  assumira valores no intervalo:

$$\left] \frac{4 - \sqrt{2}}{3}, \frac{4 + \sqrt{2}}{3} \right[$$

centrado no valor médio de  $X$  :

$$E[X] = \mu'_X = \frac{4}{3}$$

e de semi-amplitude igual ao desvio-padrão de  $X$  :

$$\sigma_X = \frac{\sqrt{2}}{3}.$$

Neste caso foi possível obter o valor da probabilidade procurada, conseguido com a precisão que se entendeu, dado ser conhecida a distribuição da variável aleatória  $X$  em causa.

Pode, porém, acontecer que se conheçam o valor médio e o desvio-padrão da variável aleatória, mas se desconheça a correspondente distribuição, o que impossibilita o cálculo tal como anteriormente apresentado. É para uma situação deste tipo que a Desigualdade de Chebychev se mostra de enorme utilidade, já que, segundo Pestana (2004) a mesma envolve apenas o valor médio e a variância (de  $X$ ), mostrando que o simples conhecimento de localização e escala permite fazer avaliações de probabilidades.

Este importante instrumento da Teoria da Probabilidade é válido para uma qualquer variável aleatória, com a única condição de ser finito o valor da respectiva variância, o que acarreta que os dois primeiros momentos ordinários o sejam também.

Este resultado é válido, por igual, para o caso de distribuições discretas, mas acarreta, em qualquer caso e como seria sempre de esperar, uma imprecisão na estimativa achada para a probabilidade do acontecimento em causa.

A Desigualdade de Chebychev é um caso particular da Desigualdade de Markov, que se apresenta de seguida, sem demonstração, e que pode encontrar-se nos manuais dos autores portugueses mais consagrados.

Seja, então,  $g(X)$  uma função mensurável da variável aleatória  $X$ , e que não assuma valores negativos, ou seja,  $g(X) \geq 0$ . Então, se existir o valor médio de  $g(X)$ ,  $E[g(X)]$ , ter-se-á que:

$$\forall c \in \mathbf{R}^+ \quad , \quad P[g(X) \geq c] \leq \frac{E[g(X)]}{c}.$$

Como corolário desta propriedade, considere-se agora o caso em que a função considerada é:

$$g(X) = X.$$

Tem-se, neste caso, a desigualdade:

$$P[X \geq c] \leq \frac{E[X]}{c}.$$

Retomando o exemplo da distribuição inicial, facilmente se pode mostrar que:

$$P\left[X \geq \frac{5}{3}\right] = \int_{\frac{5}{3}}^2 \frac{1}{2} x dx = \frac{1}{4} [x^2]_{\frac{5}{3}}^2 = 0,30(5).$$

Em contrapartida, se se desconhecesse a distribuição da variável aleatória  $X$ , e se recorresse ao anterior resultado, corolário da Desigualdade de Markov, obter-se-ia:

$$P\left[X \geq \frac{5}{3}\right] \leq \frac{\frac{4}{3}}{\frac{5}{3}} = \frac{4}{5} = 0,8$$

o que mostra que o desconhecimento da distribuição de  $X$  determina a estimação de uma probabilidade do acontecimento em causa muito acima do seu valor real. A probabilidade estimada pelo recurso ao corolário da Desigualdade de Markov fornece um limite superior da probabilidade do acontecimento:

$$X \geq \frac{5}{3}$$

mas muito acima do valor real, calculável a partir do conhecimento da distribuição exacta.

Um segundo corolário da Desigualdade de Markov, mas que exige o conhecimento de mais informação, pode encontrar-se se se conhecer o momento absoluto ordinário de ordem  $n \in \mathbf{N}_2$  de  $X$ , fornecendo o resultado:

$$P[|X| \geq c] \leq \frac{E[|X|^n]}{c^n}$$

onde  $c \in \mathbf{R}^+$ .

Tendo presente que para a variável aleatória  $X$  se tem:

$$E[|X|^5] \approx 9,14$$

este último corolário da Desigualdade de Markov permite a nova estimativa:

$$P\left[|X| \geq \frac{5}{3}\right] = P\left[X \geq \frac{5}{3}\right] \leq \frac{9,14}{\left(\frac{5}{3}\right)^5} \approx 0,711$$

que fornece um limite superior para a probabilidade do acontecimento em causa:

$$X \geq \frac{5}{3}$$

já mais próximo do verdadeiro valor da sua probabilidade, se fosse conhecida a distribuição exacta de  $X$ .

Esta maior proximidade da probabilidade estimada através deste segundo corolário já requereu, contudo, o conhecimento do quinto momento absoluto ordinário de  $X$ , ou seja, uma informação maior que a requerida no caso do primeiro corolário.

A Desigualdade de Chebychev é um caso particular da Desigualdade de Markov, aplicada ao caso da função:

$$g(X) = (X - \mu'_X)^2$$

e tomando a constante  $c$  como sendo:

$$c = t^2 \sigma_X^2$$

onde  $\mu'_X$  e  $\sigma_X^2$  são, respetivamente, o valor médio e o desvio-padrão de  $X$ , e onde  $t \in \mathbf{R}^+$ . Virá, então, por substituição na Desigualdade de Markov:

$$P\left[(X - \mu'_X)^2 \geq t^2 \sigma_X^2\right] \leq \frac{E\left[(X - \mu'_X)^2\right]}{t^2 \sigma_X^2} = \frac{\sigma_X^2}{t^2 \sigma_X^2} = \frac{1}{t^2}$$

ou seja:

$$P\left[|X - \mu'_X| < t\sigma_X\right] \geq 1 - \frac{1}{t^2}.$$

É esta expressão, ou a imediatamente anterior, que constitui a importante Desigualdade de Chebychev para o caso de uma única variável aleatória.

Mas esta desigualdade pode ainda assumir uma outra forma, se nela se fizer:

$$t\sigma_X = \alpha \Leftrightarrow t = \frac{\alpha}{\sigma_X} \Rightarrow t^2 = \frac{\alpha^2}{\sigma_X^2} \Leftrightarrow \frac{1}{t^2} = \frac{V[X]}{\alpha^2}$$

forma essa que é:

$$P\left[|X - \mu'_X| \geq \alpha\right] \leq \frac{V[X]}{\alpha^2}.$$

Tomando, mais uma vez, a variável aleatória inicialmente considerada, calcule-se a probabilidade:

$$P\left[\left|X - \frac{4}{3}\right| < 1,1 \cdot \frac{\sqrt{2}}{3}\right] = P\left[\frac{4 - 1,1\sqrt{2}}{3} < X < \frac{4 + 1,1\sqrt{2}}{3}\right].$$

Se se conhecer a distribuição de  $X$ , esta probabilidade vale:

$$\int_{\frac{4 - 1,1\sqrt{2}}{3}}^{\frac{4 + 1,1\sqrt{2}}{3}} \frac{1}{2} dx \approx 0,691.$$

Contudo, se essa distribuição for desconhecida, e se recorrer à Desigualdade de Chebychev, virá, dado ser:

$$t = 1,1$$

o valor da probabilidade em causa:

$$P\left[\left|X - \frac{4}{3}\right| < 1,1 \frac{\sqrt{2}}{3}\right] \geq 1 - \frac{1}{1,1^2} \approx 0,174$$

que é um limite mínimo para a probabilidade procurada, embora muito distante do verdadeiro valor.

O que já pôde perceber-se é que a Desigualdade de Chebychev se mostra muito limitada ao nível das probabilidades estimadas. É o preço que a sua grande generalidade comporta.

O único caminho para melhorar o valor das suas contribuições é restringir o conjunto das distribuições a que se aplica, havendo necessidade de se conhecer, ao menos, que o seu comportamento tem maior proximidade com o de tipo gaussiano.

No caso da variável aleatória com valor médio nulo,  $\mu'_X = 0$ , e variância  $\sigma_X^2 = \sigma^2$ , Murteira (1990) mostra que, se for conhecido o momento absoluto ordinário de quarta ordem:

$$\alpha'_4 = E[|X|^4]$$

se tem:

$$P[|X| \geq t\sigma] \leq \frac{\alpha'_4 - \sigma^4}{\alpha'_4 + t^4\sigma^4 - 2t^2\sigma^4}$$

com  $t > 1$ .

Admita-se agora que se possuem  $n$  variáveis aleatórias, semelhantes e independentes, cada uma com valor médio  $\mu_1'$  e variância  $\sigma^2$ , sendo  $n \in \mathbf{N}_1$ .

A média aritmética das  $n$  variáveis aleatórias é a variável aleatória:

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$$

cujo valor médio e variância são, respectivamente:

$$E[\bar{X}] = \mu_1'$$

$$V[\bar{X}] = \frac{\sigma^2}{n}.$$

Recorrendo à Desigualdade de Markov, mas tomando agora a nova função  $g: \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}$ , definida por:

$$g(\bar{X}) = (\bar{X} - \mu_1')^2$$

para a qual:

$$E[(\bar{X} - \mu_1')^2] = \frac{\sigma^2}{n}$$

virá:

$$P[(\bar{X} - \mu_1')^2 \geq t^2 \sigma^2] \leq \frac{\sigma^2}{nt^2 \sigma^2} \Leftrightarrow P[|\bar{X} - \mu_1'| > t\sigma] \leq \frac{1}{nt^2}.$$

Esta última expressão é, pois, a da Desigualdade de Chebychev, quando a variável aleatória é a média aritmética de  $n$  variáveis aleatórias, semelhantes e independentes, situação que se coloca frequentemente na prática.

Seja uma população normal, de valor médio,  $\mu_1' = 6$ , e variância,  $\sigma^2 = 0,36$ , e suponha-se uma amostra de dimensão 100, oriunda dessa população. Ter-se-á, então:

$$E[\bar{X}] = 6$$

$$V[\bar{X}] = \frac{0,36}{100} = 0,0036$$

pelo que será:

$$\sigma_{\bar{X}} = 0,06.$$

Se neste caso se pretender estimar um valor para a probabilidade do acontecimento:

$$|\bar{X} - 6| < 1$$

virá:

$$P(|\bar{X} - 6| < 1) = P\left(|\bar{X} - 6| < \frac{1}{0,06} \cdot 0,06\right) \geq 1 - \frac{1}{100\left(\frac{1}{0,06}\right)^2} \approx 0,999964.$$

Esta é uma estimativa do mínimo da probabilidade procurada. De facto, se se soubesse que:

$$\bar{X} \sim N(6; 0,0036) \Leftrightarrow Z = \frac{\bar{X} - 6}{0,06} \sim N(0,1)$$

tirar-se-ia da tabela da distribuição Normal reduzida que:

$$P[|\bar{X} - 6| < 1] \approx 1.$$

A maior proximidade entre a anterior estimativa, 0,999964, e o valor real da probabilidade, quando se conhece a distribuição, deve-se ao facto de se ter usado uma amostra já grande, através da distribuição da sua média aritmética.

Se na anterior expressão da Desigualdade de Chebychev para a média aritmética de  $n$  variáveis aleatórias se fizer:

$$t\sigma_{\bar{X}} = \alpha \Rightarrow t^2\sigma_{\bar{X}}^2 = \alpha^2$$

a expressão da desigualdade assumirá a forma:

$$P[|\bar{X} - \mu_1| \geq \alpha] \leq \frac{\sigma_{\bar{X}}^2}{n\alpha^2}$$

onde  $n \in \mathbf{N}_1$  é o número de variáveis aleatórias.

No caso de se estar perante uma sucessão de  $n$  provas de Bernoulli, sendo  $k$  o número de êxitos nessas  $n$  provas, a Desigualdade de Chebychev toma a forma, facilmente dedutível:

$$P\left[\left|\frac{k}{n} - p\right| \geq \alpha\right] \leq \frac{p(1-p)}{n\alpha^2}$$

onde  $p$  é a probabilidade de ocorrer um êxito num qualquer ensaio e  $\alpha \in \mathbf{R}^+$ .

Mas a Desigualdade de Chebychev pode ser ainda generalizada a situações mais amplas, como se mostra com as duas propriedades que se seguem.

Sejam  $X_i$ , ( $i = 1, \dots, n$ ),  $n$  variáveis aleatórias independentes, para as quais se tem:

$$E[X_i] = \mu_i$$

$$V[X_i] = \sigma_i^2$$

e seja:

$$L = \sup\{\sigma_1^2, \dots, \sigma_n^2\}.$$

Então, sendo  $\alpha \in \mathbf{R}^+$ , tem-se que:

$$P \left[ \left| \bar{X} - \frac{\sum_{i=1}^n \mu_i}{n} \right| \geq \alpha \right] \leq \frac{L}{n\alpha^2}.$$

Embora independentes, as  $n$  variáveis aleatórias não possuem necessariamente o mesmo valor médio e a mesma variância.

No caso da sucessão de  $n$  provas de Bernoulli, admita-se que a probabilidade de êxito na  $i$ -ésima prova é  $p_i$ . Então, sendo  $k$  o número de êxitos nas  $n$  provas, tem-se:

$$E[X_i] = p_i$$

$$V[X_i] = p_i(1 - p_i) \leq \frac{1}{4}$$

pelo que virá a Desigualdade de Chebychev correspondente à presente situação:

$$P \left[ \left| \frac{k}{n} - \frac{\sum_{i=1}^n p_i}{n} \right| \geq \alpha \right] \leq \frac{1}{4n\alpha^2}.$$

Ora, a Desigualdade de Chebychev a que se chegou inicialmente refere-se a um intervalo centrado no valor médio da variável aleatória em causa.

Podem considerar-se, contudo, intervalos centrados num valor real qualquer,  $\tau$ , não necessariamente coincidente com o valor médio.

Retomando a Desigualdade de Markov e fazendo:

$$g(X) = (X - \tau)^2$$

ter-se-á:

$$P[(X - \tau)^2 \geq t^2 \sigma^2] \leq \frac{E[(X - \tau)^2]}{t^2 \sigma^2}$$

ou seja:

$$P[|X - \tau| \geq t\sigma] \leq \frac{E\left[\left((X - \mu_1) + (\mu_1 - \tau)\right)^2\right]}{t^2 \sigma^2}$$

ou ainda:

$$P[|X - \tau| \geq t\sigma] \leq \frac{E\left[(X - \mu_1)^2\right] + 2(\mu_1 - \tau)E[X - \mu_1] + E\left[(\mu_1 - \tau)^2\right]}{t^2 \sigma^2}$$

ou, finalmente:

$$\underbrace{P[|X - \tau| \geq t\sigma]}_{(2)} \leq \frac{1}{t^2} + \frac{(\mu_1 - \tau)^2}{t^2 \sigma^2}$$

dado que o primeiro momento central de  $X$  é nulo:

$$E[X - \mu] = 0$$

e que:

$$E[(\mu_1' - \tau)^2] = (\mu_1' - \tau)^2$$

$$E[(X - \mu_1')^2] = \sigma^2$$

A expressão (2) pode tomar a forma:

$$P[|X - \tau| < t\sigma] \geq 1 - \underbrace{\frac{1}{t^2} - \frac{(\mu_1' - \tau)^2}{t^2 \sigma^2}}_{(3)}$$

onde (3) fornece uma estimativa do limite inferior da probabilidade de  $X$  assumir valores no intervalo:

$$] \tau - t\sigma, \tau + t\sigma [$$

centrado em  $\tau$  e não em  $\mu_1'$ .

De igual modo, se se tiver a função:

$$g(\bar{X}) = (\bar{X} - \tau)^2$$

a Desigualdade de Chebychev virá neste outro formato:

$$P[|\bar{X} - \tau| < t\sigma] \geq 1 - \frac{1}{nt^2} - \frac{(\mu_1' - \tau)^2}{t^2 \sigma^2}$$

que é também de muito fácil obtenção.

A Desigualdade de Chebychev, que se tem vindo a tratar de um modo abrangente, pode apresentar-se de um outro modo mais geral. Considerem-se, de novo,  $n \in \mathbf{N}_1$ , variáveis aleatórias independentes,  $X_i$ , ( $i = 1, \dots, n$ ), todas elas de média nula,  $\mu_i' = 0$ , e variância,  $\sigma_i^2$ , ( $i = 1, \dots, n$ ).

Seja, agora, a variável aleatória:

$$X = X_1 + \dots + X_n = \sum_{i=1}^n X_i$$

para a qual se tem:

$$E[X^2] = E[(X_1 + \dots + X_n)^2] = \sum_{i=1}^n \sigma_i^2 = \sum_n^2 .$$

Sejam, então, os acontecimentos:

$$\begin{aligned} D_1 &= |X_1| < t \sum_n \\ D_2 &= |X_1 + X_2| < t \sum_n \\ &\dots\dots\dots \\ D_n &= |X_1 + \dots + X_n| < t \sum_n \end{aligned}$$



A Desigualdade de Chebychev garante, então, que:

$$P(D_1 \cap D_2 \cap \dots \cap D_n) \geq 1 - \frac{1}{t^2} \Leftrightarrow P\left[\bigcap_{i=1}^n D_i\right] \geq 1 - \frac{1}{t^2}.$$

Trata-se de uma propriedade de essencial interesse para a obtenção de uma condição suficiente para a conhecida lei forte dos grandes números.

Finalmente, a Desigualdade de Chebychev está também presente no âmbito dos processos estocásticos, conceito este que constitui, pode dizer-se assim, uma generalização do de variável aleatória. De facto, o processo estocástico mais não é que um conjunto de variáveis aleatórias, todas igualmente distribuídas, mas cada uma delas dependente de um parâmetro definido em certo domínio.

Para certo valor desse parâmetro obtém-se uma variável aleatória, com a referida distribuição. Em contrapartida, para certo valor da variável aleatória, obtém-se uma função do parâmetro antes referido, definido no domínio considerado.

Ao domínio onde se encontra definido o parâmetro considerado dá-se o nome de conjunto-índice do processo estocástico correspondente.

De um modo geral, os casos mais importantes são aqueles em que o parâmetro do processo estocástico é a variável tempo. Se o conjunto-índice é o conjunto dos números naturais,  $\mathbf{N}$ , ou o dos inteiros,  $\mathbf{Z}$ , ou uma sua parte própria, o processo estocástico diz-se de parâmetro discreto. Se o conjunto-índice é o corpo real, ou uma sua parte própria, o processo estocástico designa-se de parâmetro contínuo.

Também no caso de um processo estocástico:

$$\{X(t): t \in T\}$$

onde  $t$  é o parâmetro do processo, com valores no domínio  $T$ , se pode considerar uma função de valor médio do processo estocástico.

Em torno desta função de valor médio dispõem-se, para um e outro lado, as diversas realizações do processo estocástico, cada uma definida para um certo valor de  $t \in T$ .

É, então, possível mostrar que, se o processo estocástico:

$$\{X(t): t \in [a, b]\}$$

for diferenciável em média quadrática, e fazendo:

$$g_1(t) = \left\{ E\left[|X(t)|^2\right] \right\}^{\frac{1}{2}}$$

$$g_2(t) = \left\{ E\left[|X'(t)|^2\right] \right\}^{\frac{1}{2}}$$

se tem:

$$E\left[\sup_{t \in [a, b]} X^2(t)\right] \leq \frac{1}{2}\left[g_1^2(a) + g_1^2(b)\right] + \int_a^b g_1(t) \cdot g_2(t) dt.$$

E desta propriedade se pode obter, como corolário, a Desigualdade de Markov para o caso dum processo estocástico nas condições indicadas:

$$\forall c \in \mathbf{R}^+, \quad P\left[\sup_{t \in [a, b]} |X(t)| > c\right] \leq \frac{E\left[\sup_{t \in [a, b]} X^2(t)\right]}{c^2}$$

Se for  $m(t)$  a função de valor médio do processo estocástico  $X(t)$ , pode obter-se a Desigualdade de Chebychev para o caso de um processo estocástico nas condições referidas, ou seja:

$$P\left[|X(t) - m(t)| \leq c\right] \geq 1 - \left[ \frac{\sigma_{X(a)}^2 + \sigma_{X(b)}^2}{2c^2} + \frac{\int_a^b \sigma_{X(t)} \cdot \sigma_{X'(t)} dt}{c^2} \right]$$

onde  $t \in [a,b]$  e  $c \in \mathbf{R}^+$ . Trata-se, pois, de um limite inferior para a probabilidade de o processo estocástico se situar no interior de certa região centrada na sua função de valor médio.

Se se considerarem duas realizações do processo estocástico em causa, sejam  $X$  e  $Y$ , ambas com valor médio nulo e variância unitária, e se for  $\rho$  o coeficiente de correlação entre as duas realizações - variáveis aleatórias, portanto -, pode mostrar-se que se tem:

$$E[\max\{X, Y\}] \leq 1 + \sqrt{1 - \rho^2}$$

e também que:

$$P\left[|X - E[X]| \geq t\sigma_X \vee |Y - E[Y]| \geq t\sigma_Y\right] \leq \frac{1 + \sqrt{1 - \rho^2}}{t^2}.$$

E é claro que se for  $Y$  constante, será  $\rho = 0$ , obtendo-se, então, a expressão já antes achada para a Desigualdade de Chebychev no caso de uma só variável aleatória:

$$P\left[|X - E[X]| \geq t\sigma_X\right] \leq \frac{1}{t^2}.$$

Fica assim tratada a Desigualdade Chebychev, mas numa variedade muito mais vasta de situações que as normalmente contempladas nos textos de uso corrente ao nível dos cursos de licenciatura onde o tema está usualmente presente.

#### BIBLIOGRAFIA

GNEDENKO, B. V. (1976): *The Theory of Probability*, MIR, Moscovo.

MELLO, F. Galvão de (1993): *Probabilidades e Estatística, Conceitos e Métodos Fundamentais - Volume I*, Escolar Editora, Lisboa.

MURTEIRA, Bento José Ferreira (1990): *Probabilidades e Estatística - Volume I*, 2ª Edição Revista, Editora McGraw-Hill de Portugal, Lda..

OLIVEIRA, J. Tiago de (1990): *Probabilidades e Estatística: Conceitos, Métodos e Aplicações, Volume I*, Editora McGraw-Hill de Portugal, Lda..

PARZEN, Emanuel (1972): *Processos Estocásticos*, Paraninfo, Madrid.

PESTANA, Dinis Duarte e Sílvia Filipe Velosa, (2006): *Introdução à Probabilidade e à Estatística*, Volume I, 2ª Edição Revista e Actualizada, Fundação Calouste Gulbenkian, Serviço de Educação e Bolsas.

VENTZEL, H. (1973): *Théorie des Probabilités*, MIR, Moscovo